

TECHNISCHE UNIVERSITÄT DRESDEN

Skript:

Lineare Algebra und analytische Geometrie I & II

Verfasser

Franziska Kühn

Daten

Prof. Dr. Gert Bär  
Wintersemester 2008/09 + Sommersemester 2009  
Grundstudium

# Inhaltsverzeichnis

|          |  |           |
|----------|--|-----------|
| <b>1</b> | <b>Grundbegriffe</b>   | <b>3</b>  |
| 1.1      | Elementare Aussagenlogik . . . . .   | 3         |
| 1.1.1    | Aussage . . . . .  | 3         |
| 1.1.2    | Elementare Aussageverbindungen . . . . .                                       | 3         |
| 1.1.3    | n-stellige Aussageverbindungen . . . . .                                       | 4         |
| 1.1.4    | Aussagenlogische Gesetze . . . . .   | 5         |
| 1.1.5    | Aussageformen . . . . .  | 6         |
| 1.1.6    | Prädikatenlogik-Gesetze . . . . .  | 7         |
| 1.2      | Mengenlehre . . . . .  | 7         |
| 1.2.1    | Menge . . . . .  | 7         |
| 1.2.2    | Mengen: Definitionen . . . . .   | 8         |
| 1.2.3    | Mengenalgebra . . . . .  | 8         |
| 1.2.4    | Rechenregeln für Mengenoperationen . . . . .                                   | 9         |
| 1.2.5    | Geordnetes Paar . . . . .  | 10        |
| 1.2.6    | Verallgemeinerung von Vereinigung und Durchschnitt . . . . .                   | 10        |
| 1.3      | Relationen und Abbildungen . . . . .   | 10        |
| 1.3.1    | Relationen . . . . .   | 10        |
| 1.3.2    | Abbildungen . . . . .  | 11        |
| 1.3.3    | Eigenschaften von Abbildungen . . . . .  | 12        |
| 1.3.4    | Umkehrabbildung . . . . .  | 14        |
| 1.4      | Gruppen, Ringe, Körper . . . . .   | 15        |
| 1.4.1    | Gruppe . . . . .   | 15        |
| 1.4.2    | Äquivalenzklassen . . . . .  | 18        |
| 1.4.3    | Permutation . . . . .  | 19        |
| 1.4.4    | Untergruppen . . . . .   | 20        |
| 1.4.5    | Algebraische Strukturen mit 2 inneren Verknüpfungen . . . . .                  | 21        |
| 1.5      | Körper der komplexen Zahlen . . . . .  | 23        |
| 1.5.1    | Eigenschaften der komplexen Zahlen . . . . .                                   | 24        |
| 1.5.2    | Veranschaulichung: Gauß'sche Zahlenebene . . . . .                             | 25        |
| 1.5.3    | Lösen von algebraischen Gleichungen - Fundamentalsatz<br>der Algebra . . . . . | 26        |
| 1.5.4    | Lösungen für Sonderfälle . . . . .   | 26        |
| <b>2</b> | <b>Vektorräume</b>   | <b>28</b> |
| 2.1      | Einführung: Geometrische Punkt- und Vektorräume . . . . .                      | 28        |
| 2.1.1    | Vektorraumdefinition . . . . .   | 28        |
| 2.1.2    | Vektorraum aus freien Vektoren . . . . .                                       | 31        |
| 2.1.3    | Geraden und Ebenen . . . . .   | 32        |
| 2.2      | Lineare Abhängigkeit, Basis und Dimension . . . . .                            | 36        |

|          |   |            |
|----------|---|------------|
| 2.2.1    | Lineare Abhängigkeit . . . . .                                      | 36         |
| 2.2.2    | Untervektorräume . . . . .  | 39         |
| 2.2.3    | Basis . . . . .   | 40         |
| 2.3      | Analytische Geometrie im $\mathbb{R}^n$ . . . . .                   | 48         |
| 2.3.1    | Skalarprodukt, Längen- und Winkelmessung . . . . .                  | 48         |
| 2.3.2    | Geometrische Sätze in der Ebene . . . . .                           | 51         |
| 2.3.3    | Analytische Geometrie im $\mathbb{R}^3$ . . . . .                   | 57         |
| <b>3</b> | <b>Matrizen und lineare Gleichungssysteme</b>                       | <b>61</b>  |
| 3.1      | Matrizen und K-Vektorraum . . . . .                                 | 61         |
| 3.1.1    | Motivation . . . . .  | 61         |
| 3.1.2    | Definitionen . . . . .  | 61         |
| 3.1.3    | K-Vektorraum der Matrizen gleichen Typs . . . . .                   | 62         |
| 3.2      | Matrizenrechnung . . . . .  | 63         |
| 3.2.1    | Zeilen- und Spaltenvektoren, Transponieren . . . . .                | 63         |
| 3.2.2    | Produkte von Matrizen . . . . .                                     | 65         |
| 3.2.3    | Inverse Matrizen . . . . .  | 67         |
| 3.3      | Rang einer Matrix . . . . .   | 68         |
| 3.4      | Invertieren und Rangberechnung mit dem Austauschverfahren . . . . . | 70         |
| 3.5      | Lineare Gleichungssysteme . . . . .                                 | 73         |
| 3.5.1    | Aufgabenstellung . . . . .  | 73         |
| 3.5.2    | Existenz und Eindeutigkeit von Lösungen . . . . .                   | 74         |
| <b>4</b> | <b>Lineare Abbildungen</b>  | <b>79</b>  |
| 4.1      | Definitionen und grundlegende Eigenschaften . . . . .               | 79         |
| 4.2      | Darstellungen linearer Abbildungen durch Matrizen . . . . .         | 87         |
| 4.3      | Komposition linearer Abbildungen . . . . .                          | 91         |
| 4.4      | Basistransformation . . . . .                                       | 92         |
| <b>5</b> | <b>Determinanten</b>  | <b>98</b>  |
| 5.1      | Einführung . . . . .  | 98         |
| 5.2      | Eigenschaften von Determinanten . . . . .                           | 101        |
| 5.3      | Entwicklungssätze und inverse Matrix . . . . .                      | 104        |
| <b>6</b> | <b>Eigenwerte und Diagonalisierbarkeit von Endomorphismen</b>       | <b>108</b> |
| 6.1      | Eigenwerte und Eigenvektoren . . . . .                              | 108        |
| 6.2      | Charakteristisches Polynom . . . . .                                | 113        |
| 6.3      | Diagonalisierbarkeit . . . . .                                      | 119        |
| <b>7</b> | <b>Anwendungen von Matrizen, Determinanten, Eigenwerten</b>         | <b>123</b> |
| 7.1      | Orthogonalprojektion . . . . .                                      | 123        |
| 7.2      | Orthogonalität . . . . .  | 127        |
| 7.3      | Orthogonale Endomorphismen . . . . .                                | 134        |
| 7.4      | Drehungen und Spiegelungen im $\mathbb{R}^2$ . . . . .              | 136        |
| <b>8</b> | <b>Komplexe und unitäre Vektorräume</b>                             | <b>139</b> |
| 8.1      | Reelle Einschränkung und komplexe Erweiterung . . . . .             | 139        |
| 8.2      | Unitäre Vektorräume . . . . .                                       | 144        |
| 8.2.1    | Semibilinearformen . . . . .  | 144        |
| 8.2.2    | Symmetrische, hermitesche Formen und Skalarprodukt . . . . .        | 145        |

|       |  |     |
|-------|--|-----|
| 8.2.3 | Normierte, euklidische und unitäre Vektorräume . . . . .   | 148 |
| 8.3   | Orthogonale und unitäre Endomorphismen . . . . .           | 150 |
| 8.4   | Adjungierte und selbstadjungierte Endomorphismen . . . . . | 157 |
| 8.5   | Gruppe $O(n)$ . . . . .                                    | 160 |
| 8.6   | Quadratische Formen . . . . .                              | 169 |

# 1

## Grundbegriffe

### 1.1 Elementare Aussagenlogik

#### 1.1.1 Aussage

Definition: sprachlich sinnvoller Satz, der einen Tatbestand ausdrückt, der entweder wahr (1) oder falsch (0) ist.

Beispiele:

- $p$  := „2 mal 2 ist vier.“ (:= ... per Definition gleich)
- $q$  := „10 ist durch 3 teilbar.“
- $r$  := „Alle Menschen sind sterblich.“
- unzulässig: Frage-/Wunsch-/Befehlssätze

Einer Aussage  $p$  wird eindeutig ein Wahrheitswert  $|p|$  zugeordnet:

$$|p| = \begin{cases} \text{wahr} \\ \text{falsch} \end{cases} = \begin{cases} 1 \\ 0 \end{cases}$$

für obige Beispiele:  $|p| = 1$     $|q| = 0$     $|r| = 1$

#### 1.1.2 Elementare Aussageverbindungen

|                              | Name        | Symbol                |
|------------------------------|-------------|-----------------------|
| nicht $p$                    | Negation    | $\bar{p}/\neg p$      |
| $p$ und $q$                  | Konjunktion | $p \wedge q$          |
| $p$ oder $q$                 | Disjunktion | $p \vee q$            |
| wenn $p$ wahr, dann $q$ wahr | Implikation | $p \Rightarrow q$     |
| $p$ wahr g.d.w. $q$ wahr     | Äquivalenz  | $p \Leftrightarrow q$ |

- Aussageverbindungen entstehen durch Verneinung/Verknüpfung von Aussagen mit Funktoren ( $\wedge, \vee, \neg, \Rightarrow, \Leftrightarrow$ )

- Eine Aussageverbindung ist wieder eine Aussage, die wahr oder falsch ist (gemäß der Wahrheitstabelle).

| p | q | $\bar{p}$ | $p \wedge q$ | $p \vee q$ | $p \Rightarrow q$ | $p \Leftrightarrow q$ |
|---|---|-----------|--------------|------------|-------------------|-----------------------|
| 1 | 1 | 0         | 1            | 1          | 1                 | 1                     |
| 1 | 0 | 0         | 0            | 1          | 0                 | 0                     |
| 0 | 1 | 1         | 0            | 1          | 1                 | 0                     |
| 0 | 0 | 1         | 0            | 0          | 1                 | 1                     |

- Lesebeispiele:
  - Wenn  $|p| = 1$ , dann sei  $|\bar{p}| = 0$
  - Wenn  $|p| = 1$  und  $|q| = 0$ , dann sei  $|p \wedge q| = 0$
  - Wenn  $|p| = 0$  und  $|q| = 1$ , dann sei  $|p \Rightarrow q| = 1$
- Bemerkung: Implikation ist nur dann falsch, wenn die Prämisse p wahr ist und die Konklusion q falsch ist.
- Beispiele:
  - $p :=$  „3 ist eine Primzahl.“  $|p| = 1$
  - $q :=$  „10 ist durch 3 teilbar.“  $|q| = 0$
  - $r :=$  „4 ist eine Primzahl.“  $|p| = 0$
  - $\bar{p} :=$  „3 ist keine Primzahl.“  $|\bar{p}| = 0$
  - $|p \wedge q| = 0$
  - $|p \vee q| = 1$

### 1.1.3 n-stellige Aussageverbindungen

- n-stellige Aussageverbindung  $a(p_1, p_2, \dots, p_n)$  durch Verknüpfung von n Aussagen  $p_1, p_2, \dots, p_n$  mittels Funktoren definiert ( $n \geq 2$ )
- Sie ist wieder eine Aussage, deren Wahrheitswert  $|a(p_1, p_2, \dots, p_n)|$  von den n Wahrheitswerten  $p_1, p_2, \dots, p_n$  abhängt und in einer Wahrheitstabelle angegeben werden kann.
- bei n-stelligen Aussageverbindungen gibt es  $2^n$  Kombinationen der Wertbelegung

• Beispiele:

1.  $(p \wedge q) \Rightarrow r$  (3-stellige Aussageverbindung)

| p | q | r | $p \wedge q$ | $(p \wedge q) \Rightarrow r$ |
|---|---|---|--------------|------------------------------|
| 1 | 1 | 1 | 1            | 1                            |
| 1 | 1 | 0 | 1            | 0                            |
| 1 | 0 | 1 | 0            | 1                            |
| 1 | 0 | 0 | 0            | 1                            |
| 0 | 1 | 1 | 0            | 1                            |
| 0 | 1 | 0 | 0            | 1                            |
| 0 | 0 | 1 | 0            | 1                            |
| 0 | 0 | 0 | 0            | 1                            |

2.  $((p \vee q) \wedge \bar{p}) \Rightarrow q$

| p | q | $p \vee q$ | $(p \vee q) \wedge \bar{p}$ | $((p \vee q) \wedge \bar{p}) \Rightarrow q$ |
|---|---|------------|-----------------------------|---|
| 1 | 1 | 1          | 0                           | 1   |
| 1 | 0 | 1          | 0                           | 1   |
| 0 | 1 | 1          | 1                           | 1   |
| 0 | 0 | 0          | 0                           | 1   |

stets wahre Aussageverbindung (Tautologie)  $\rightarrow$  aussagenlogisches Gesetz

3.  $p \wedge \bar{p}$

| p | $p \wedge \bar{p}$ |
|---|--------------------|
| 1 | 0                  |
| 0 | 0                  |

stets falsche Aussageverbindung (Kontradiktion)

**1.1.4 Aussagenlogische Gesetze**

- $|p \vee \bar{p}| = 1$  Gesetz vom ausgeschlossenen Dritten
- $|p \wedge \bar{p}| = 0$  Gesetz vom ausgeschlossenen Widerspruch
- $\bar{\bar{p}} \Leftrightarrow p$  Gesetz von der Negation der Negation
- $\overline{p \wedge q} \Leftrightarrow \bar{p} \vee \bar{q}$  Gesetz von de Morgan I

- 5.  $\overline{p \vee q} \Leftrightarrow \bar{p} \wedge \bar{q}$     Gesetz von de Morgan II
- 6.  $\overline{p \Rightarrow q} \Leftrightarrow p \wedge \bar{q}$
- 7.  $p \Rightarrow q \Leftrightarrow \bar{q} \Rightarrow \bar{p}$     Kontraposition für indirekten Beweis

Anwendung bei Beweisführung:

- direkter Beweis: Annahme: p ist wahr; dann ist auch ... wahr und somit ist q wahr.
  - indirekter Beweis (nach 7.): Annahme:  $\bar{q}$  ist wahr; dann ist auch ... wahr und somit  $\bar{p}$  wahr  $\rightarrow$  nach 7. ist dann  $p \Rightarrow q$  wahr
8.  $(\bar{p} \Rightarrow \bar{q}) \wedge q \Rightarrow p$     Gesetz zum indirekten Beweis mit Widerspruch für eine Aussage p

Wenn die Implikation  $(\bar{p} \Rightarrow \bar{q})$  und die Aussage q gelten, so ist p wahr. Dabei wird q die Voraussetzung und p die Behauptung genannt. Die auftretende Kontradiktion q und  $\bar{q}$  wird als Widerspruch bezeichnet.

Beispiel

- p:= „Herr X hat den Mord am Freitagabend in der Scheune nicht begangen.“
  - q:= „Herr X hat unter Zeugen am Freitagabend in der Bierstube gegessen.“
9.  $(p \Rightarrow q) \wedge (q \Rightarrow r) \Rightarrow (p \Rightarrow r)$     Gesetz der Transitivität der Implikation

Bemerkung: In den Gesetzen sind Vorrangregeln verwendet:  $\neg$  vor  $\wedge$  vor  $\vee$  vor  $\Rightarrow$  vor  $\Leftrightarrow$

### 1.1.5 Aussageformen

- sprachlich sinnvoller Satz  $p(x)$  über einen Tatbestand, der mit einer Variable x formuliert ist, heißt eine Aussageform, wenn  $p(x)$  für jede konkrete Variable x eine Aussage ist.
- Aussageformen können durch Funktoren zu Aussageformverbindungen verknüpft werden.

Beispiele:

- x sei eine natürliche Zahl:  $p(x)$ :=“x ist eine Primzahl.“
- $q(x)$  := „x ist eine gerade Zahl.“
- $p(x) \wedge q(x)$ : „x ist eine gerade Primzahl.“

$$|p(x) \wedge q(x)| = \begin{cases} 0 & x \neq 2 \\ 1 & x = 2 \end{cases}$$

- Generalisierung einer Aussageform mit dem Allquantor:  $\forall x : p(x)$  oder  $\bigvee x : p(x)$

Wenn  $x$  den Variablenbereich (Menge)  $M$  durchlaufen kann:  $\forall x \in M : p(x)$  oder  $\bigvee x \in M : p(x)$

- Partikularisierung einer Aussageform mit dem Existenzquantor:  $\exists x \in M : p(x)$  oder  $\bigwedge x \in M : p(x)$

- Beispiel:

–  $\forall x \in \mathbb{N} : q(x) =$  „Alle natürlichen Zahlen sind gerade.“  $\rightarrow$  Wahrheitswert 0, z.B. falsch für  $x=1$

–  $\exists x \in \mathbb{N} : q(x) =$  „Es existiert min. 1 nat. Zahl, die gerade ist.“  $\rightarrow$  Wahrheitswert 1, z.B. wahr für  $x=2$

- Negation:

–  $\bar{\forall} x \in M : p(x) \Leftrightarrow$  „Nicht für alle  $x$  gilt  $p(x)$ .“

–  $\bar{\exists} x \in M : p(x) \Leftrightarrow$  „Es gibt kein  $x \in M$ , sodass  $p(x)$  gilt.“

### 1.1.6 Prädikatenlogik-Gesetze

1.  $\forall x \in M : p(x) \Rightarrow \exists x \in M : p(x)$
2.  $\forall x \in M : \neg p(x) \Leftrightarrow \bar{\exists} x \in M : p(x)$
3.  $\exists x \in M : \neg p(x) \Leftrightarrow \bar{\forall} x \in M : p(x)$
4.  $\forall x \in M : (p(x) \wedge q(x)) \Leftrightarrow \forall x \in M : p(x) \wedge \forall x \in M : q(x)$
5.  $\exists x \in M : (p(x) \vee q(x)) \Leftrightarrow \exists x \in M : p(x) \vee \exists x \in M : q(x)$
6.  $\forall x \forall y : p(x, y) \Leftrightarrow \forall y \forall x : p(x, y)$
7.  $\exists x \exists y : p(x, y) \Leftrightarrow \exists y \exists x : p(x, y)$
8.  $\exists x \forall y : p(x, y) \Rightarrow \forall y \exists x : p(x, y)$

Beispiel:  $x \in$  Menge der Frauen,  $y \in$  Menge der Männer,  $p(x,y) :=$  „ $x$  liebt  $y$ .“

$\rightarrow$  „Wenn es eine Frau gibt, die alle Männer liebt, dann gibt es für jeden Mann eine Frau, die ihn liebt.“ (Umkehrschluss nicht möglich.)

## 1.2 Mengenlehre

### 1.2.1 Menge

- Menge: Zusammenfassung  $M$  von bestimmten, wohlunterschiedenen Objekten  $x$  unserer Anschauung oder unseres Denkens zu einem Ganzen (nach G. Cantor (1845-1918))
- Objekte  $x$  heißen Elemente von  $M$

Beispiel:

1.  $M = \{3, 4, 6\}$  Menge der natürlichen Zahlen 3, 4 und 6 ( $3 \in M, 7 \notin M$ )
2. Zahlenbereiche
  - $\mathbb{N}$  Menge der natürlichen Zahlen
  - $\mathbb{Z} = \{x \mid x \text{ ist eine ganze Zahl} \}$
  - $\mathbb{Q} = \{x \mid x \text{ ist eine rationale Zahl} \}$
  - $\mathbb{R} = \{x \mid x \text{ ist eine reelle Zahl} \}$
  - $\mathbb{C} = \{x \mid x \text{ ist eine komplexe Zahl} \}$
3. Menge der ganzen Zahlen, für die  $x^2 = 4$  gilt:  
 $A = \{x \in \mathbb{Z} \mid x^2 = 4\} = \{-2; 2\}$

### 1.2.2 Mengen: Definitionen

- A heißt Teilmenge von B, falls jedes Element von a auch Element von B ist ( $A \subseteq B :\Leftrightarrow \forall x : x \in A \Rightarrow x \in B$ )

$$\forall A, B, C \subseteq M \text{ gilt: } A \subseteq B \wedge B \subseteq C \Rightarrow A \subseteq C$$

Beweis:

$$A \subseteq B, \text{ d.h.: } \forall x : x \in A \Rightarrow x \in B$$

$$B \subseteq C, \text{ d.h.: } \forall x : x \in B \Rightarrow x \in C$$

$$\longrightarrow \forall x : x \in A \Rightarrow x \in C \text{ (also } A \subseteq C)$$

- A heißt echte Teilmenge von B ( $A \subset B$ ):  $A \subseteq B \wedge \exists b \in B : b \notin A$
- Mengengleichheit:  $A = B :\Leftrightarrow A \subseteq B \wedge B \subseteq A$
- leere Mengen:  $B := \{x \in \mathbb{Z} \mid x^2 = -4\} = \emptyset$  falsch in  $\mathbb{Z}$

Die Menge, die kein Element enthält, heie leer und wird mit  $\emptyset$  bezeichnet.

- Potenzmenge: Die Menge  $\wp(M) := \{A \mid A \subseteq M\}$ , die alle Teilmengen einer Menge M enthlt, heit Potenzmenge von M.

$$\text{Bsp.: } M = \{1, 2\} \longrightarrow \wp(M) = \{\emptyset; \{1\}, \{2\}, \{1, 2\}\}$$

### 1.2.3 Mengenalgebra

Verknpfung von Mengen durch Operationen: Vereinigung, Durchschnitt, Differenz. Einige Beziehungen zu logischen Operationen bestehen.

- Vereinigungsmenge:  $A \cup B := \{x \mid x \in A \vee x \in B\}$
- Durchschnittsmenge:  $A \cap B := \{x \mid x \in A \wedge x \in B\}$
- Differenzmenge:  $A \setminus B := \{x \mid x \in A \wedge x \notin B\}$
- A und B heien disjunkt, wenn  $A \cap B = \emptyset$ .

- $M \setminus A = \{x | x \in M \wedge x \notin A\} = \mathbb{C}_M(A) = \bar{A}$  heißt das Komplement von A bzgl. M.
- Venn-Diagramme dienen der Veranschaulichung entsprechender (Teil)Mengen.

Bsp.:

- $A = \{1, 5\}$        $B = \{5, 7, 9\}$
- $A \cup B = \{1, 5, 7, 9\}$
- $A \cap B = \{5\}$
- $A \setminus B = \{1\}$        $B \setminus A = \{7, 9\}$

### 1.2.4 Rechenregeln für Mengenoperationen

Seien A, B, C, M Mengen mit  $A, B, C \subseteq M$

1.  $A \cup A = A$       Gesetz der Idempotenz  
 $A \cap A = A$
2.  $A \cup B = B \cup A$       Gesetz der Kommutativität  
 $A \cap B = B \cap A$
3.  $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$       Gesetz der Assoziativität  
 $(A \cap B) \cap C = A \cap (B \cap C)$
4.  $A \cap (B \cup C) = (A \cap B) \cup (A \cap C)$       Gesetz der Distributivität  
 $A \cup (B \cap C) = (A \cup B) \cap (A \cup C)$
5.  $A \cap \bar{A} = \emptyset$   
 $A \cup \bar{A} = M$
6.  $\overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}$       Regeln von de Morgan  
 $\overline{A \cap B} = A \cup B$

Beweis der Regel von de Morgan (1): Zu zeigen ist, dass  $\overline{A \cup B}$  eine Teilmenge von  $\bar{A} \cap \bar{B}$  und  $\bar{A} \cap \bar{B}$  eine Teilmenge von  $\overline{A \cup B}$  ist.

1.  $\overline{A \cup B}$  ist Teilmenge von  $\bar{A} \cap \bar{B}$ :  
 $\forall x : x \in \overline{A \cup B}$   
 $\rightarrow x \notin A \cup B$   
 $\rightarrow x \notin A \wedge x \notin B$   
 $\rightarrow x \in \bar{A} \wedge x \in \bar{B}$   
 $\rightarrow x \in (\bar{A} \cap \bar{B})$
2.  $\bar{A} \cap \bar{B}$  ist Teilmenge von  $\overline{A \cup B}$ :  
 $\forall x : x \in (\bar{A} \cap \bar{B})$   
 $\rightarrow x \in \bar{A} \wedge x \in \bar{B}$   
 $\rightarrow x \notin A \wedge x \notin B$   
 $\rightarrow x \notin A \cup B$   
 $\rightarrow x \in \overline{A \cup B}$

$$\rightarrow \overline{A \cup B} = \bar{A} \cap \bar{B}$$

### 1.2.5 Geordnetes Paar

- Seien  $A, B$  Mengen.  $a \in A, b \in B, (a, b)$  heißt geordnetes Paar.
- Zwei geordnete Paare  $(a, b)$  und  $(a', b')$  sind gleich:  
 $(a, b) = (a', b') \Leftrightarrow a = a' \wedge b = b'$
- Die Menge  $A \times B := \{(a, b) | a \in A \wedge b \in B\}$  heißt kartesisches Produkt der Menge  $A$  und  $B$ .

$$A \times A =: A^2$$

$$A \times \dots \times A =: A^n = \{(a_1, a_2, \dots, a_n) | a_i \in A, i = 1, 2, \dots, n\}$$

- $(a_1, a_2, \dots, a_n)$  ist ein geordnetes  $n$ -Tupel (3-Tupel = Tripel)

Beispiel:

- $\mathbb{R}^2 = \mathbb{R} \times \mathbb{R} = \{(x, y) | x \in \mathbb{R} \wedge y \in \mathbb{R}\}$
- geometrische Interpretation: Zahlenebene ( $P \leftrightarrow (x, y)$ )

### 1.2.6 Verallgemeinerung von Vereinigung und Durchschnitt

$I$ : Indexmenge ( $I \subseteq \mathbb{N}$  oder  $I \subseteq \mathbb{Z}$ )     $A_i$  mit  $i \in I$ : Menge

$$\bigcup_{i \in I} A_i := \{x | \exists i \in I : x \in A_i\}$$

$$\bigcap_{i \in I} A_i := \{x | \forall i \in I : x \in A_i\}$$

Beispiele:

$$I = \{g | g = 2k \wedge k \in \mathbb{Z}\} = \{\dots, -4, -2, 0, 2, 4, \dots\}$$

$$I = \{2, 4, 6, 8\} \longrightarrow \bigcup_{i \in I} A_i = A_2 \cup A_4 \cup A_6 \cup A_8$$

## 1.3 Relationen und Abbildungen

### 1.3.1 Relationen

- Seien  $A, B$  Mengen. Eine Teilmenge  $R \subseteq A \times B$  heißt eine Relation zwischen  $A$  und  $B$ . Falls  $A = B$  heißt  $R$  eine Relation auf (der Menge)  $A$ .
- Bezeichnung:  $(a, b) \in R \Leftrightarrow aRb$
- Veranschaulichung durch Pfeildiagramme möglich
- Beispiele:
  1.  $R = \{(1, 1), (1, 3), (3, 3), (4, 2)\}$
  2. Gleichheitsrelation auf  $A$ :  $\{(a, a) | a \in A\}$
  3. Teilerrelation auf  $\mathbb{Z}$ :  $\{(m, n) \in \mathbb{Z}^2 | m | n\}$

- 4. Kleinerrelation auf  $\mathbb{R}$ :  $\{(x, y) \in \mathbb{R}^2 | x < y\}$
- 5.  $\{(x, y) \in \mathbb{R}^2 | x^2 + y^2 < 1\}$ , also  $xRy \Leftrightarrow x^2 + y^2 < 1$

Interpretation:  $xRy \Leftrightarrow P(x, y)$  liegt in der Einheitskreisscheibe

- Eine Relation  $R$  auf einer Menge  $A$  heißt
  - ... reflexiv, falls  $\forall a \in A : aRa$
  - ... symmetrisch, falls  $\forall a, b \in A : (a, b) \in R \Rightarrow (b, a) \in R$
  - ... antisymmetrisch, falls  $\forall a, b \in A : (a, b) \in R \wedge (b, a) \in R \Rightarrow a = b$
  - ... transitiv, falls  $\forall a, b, c \in A : (a, b) \in R \wedge (b, c) \in R \Rightarrow (a, c) \in R$
- Eine Relation  $R$  auf einer Menge  $A$  heißt Ordnungsrelation, falls  $R$  reflexiv, antisymmetrisch und transitiv.

Bsp.:  $\leq$  auf  $\mathbb{R}$  ist eine Ordnungsrelation

- Eine Relation  $R$  auf einer Menge  $A$  heißt Äquivalenzrelation, falls  $R$  reflexiv, symmetrisch und transitiv.

### 1.3.2 Abbildungen

- $A, B$ : Mengen;  $f \subseteq A \times B$ : Relation
- $f$  heißt eine Abbildung (Funktion), falls
  1.  $\forall a \in A \exists b \in B : (a, b) \in f$
  2.  $\forall a \in A \forall b, b' \in B : (a, b) \in f \wedge (a, b') \in f \Rightarrow b = b'$
- Bezeichnung:  $A \dots$  Definitionsbereich von  $f$     $B \dots$  Wertebereich von  $f$

$$\begin{aligned} (a, b) \in f &\Leftrightarrow f(a) = b \\ &\Leftrightarrow f : a \mapsto b \end{aligned}$$

Ausführlich: 
$$\begin{array}{ccc} f : A & \longrightarrow & B \\ a & \mapsto & b \end{array}$$

- Bild von  $X$  ( $X \subseteq A$ ):  $f(X) := \{f(x) | x \in X\}$
- Urbild von  $Y$  ( $Y \subseteq B$ ):  $f^{-1}(Y) := \{a \in A | f(a) \in Y\}$
- Beispiel:
  - $f : A \Rightarrow B = \{(a, 3), (b, 3), (c, 2), (d, 1), (e, 1)\}$
  - $f(A) = \{1, 2, 3\} \subset B$
  - $f^{-1}(\{1\}) = \{d, e\}$
  - $f^{-1}(\{2\}) = \{c\}$
  - $f^{-1}(\{5\}) = \{\emptyset\}$

### 1.3.3 Eigenschaften von Abbildungen

- Eine Abbildung  $f : A \rightarrow B$  heißt...
  - injektiv, wenn  $\forall a, a' \in A : f(a) = f(a') \Rightarrow a = a'$   
 $\rightarrow$  Jedes Bildelement hat höchstens ein Urbildelement.
  - surjektiv, wenn  $f(A) = B$   
 $\rightarrow$  Jedes  $b \in B$  hat min. 1 Urbild
  - bijektiv, wenn surjektiv und injektiv
- Wenn  $A=B$  und  $f$  bijektiv, dann heißt  $f$  eine Permutation von  $A$ .
- Beispiele:
  1.  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto x^3$  ist bijektiv
  2.  $g : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} : x \mapsto x^2$  ist weder surjektiv noch injektiv  
 $g_1 : \mathbb{R} \rightarrow [0, \infty) : x \mapsto x^2$  ist surjektiv  
 $g_2 : [0, \infty) \rightarrow [0, \infty) : x \mapsto x^2$  ist bijektiv
- Bem.: Die Relation  $\{(a, f(a)) | a \in A\}$  heißt Graph von  $f : A \rightarrow B$

#### Komposition:

- Seien  $f : A \rightarrow B, g : B \rightarrow C$ . Die Abbildung  $g \circ f$  heißt Komposition(-sabbildung):

$$\begin{aligned} g \circ f : A &\rightarrow C \\ a &\mapsto (g \circ f)(a) := g(f(a)) \end{aligned}$$

- Zwei Abbildungen  $f, g$  heißen gleich, wenn  $\forall a \in A : f(a) = g(a)$

#### Satz 1:

Seien  $f : A \rightarrow B, g : B \rightarrow C, h : C \rightarrow D$ : Abbildungen

1.  $h \circ (g \circ f) = (h \circ g) \circ f$  (d.h. die Komposition ist assoziativ)
2.  $f, g$  injektiv  $\Rightarrow g \circ f$  injektiv
3.  $f, g$  surjektiv  $\Rightarrow g \circ f$  surjektiv
4.  $f, g$  bijektiv  $\Rightarrow g \circ f$  bijektiv

Beweis (1):

$$\begin{aligned} \forall a : (h \circ (g \circ f))(a) &= h((g \circ f)(a)) \\ &= h(g(f(a))) \\ &= (h \circ g)(f(a)) \\ &= ((h \circ g) \circ f)(a) \end{aligned}$$

Beispiel:

$$\begin{aligned} f : \mathbb{R} &\longrightarrow \mathbb{R} : x \mapsto x + 1 \\ g : \mathbb{R} &\longrightarrow \mathbb{R} : x \mapsto x^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (f \circ g)(x) &= f(g(x)) = f(x^2) = x^2 + 1 \\ (g \circ f)(x) &= g(f(x)) = f(x + 1) = (x + 1)^2 \\ \longrightarrow (f \circ g)(x) &\neq (g \circ f)(x) \end{aligned}$$

→ Komposition ist nicht kommutativ

**Satz 2:**

Sei  $f : A \longrightarrow B$ : Abbildung

- $f$  ist injektiv  $\Leftrightarrow \exists g : B \longrightarrow A$  mit  $g \circ f = id_A$

Die Abbildung  $id_A(a) = a$  heißt identische Abbildung in  $A$  ( $A$ : Menge).

$$id_A : A \longrightarrow A : a \mapsto id_A(a) = a$$

- $f$  ist surjektiv  $\Leftrightarrow \exists g : B \longrightarrow A$  mit  $f \circ g = id_B$
- $f$  ist bijektiv  $\Leftrightarrow \exists g : B \longrightarrow A$  mit  $f \circ g = id_B$  und  $g \circ f = id_A$

Beweis zu a):

1. „ $\Rightarrow$ “

- Sei  $f$  injektiv. Sei

$$g : B \longrightarrow A : b \mapsto g(b) = \begin{cases} a & \text{falls } \exists a \in A : f(a) = b \\ a_o & \text{falls } \forall a \in A : f(a) \neq b (b \notin f(A)) \end{cases}$$

- Ist  $g$  eine Abbildung?

(a)  $g$  auf  $B$  definiert:  $g(b)$  ist für alle  $b \in B$  definiert

(b)  $g$  ist eindeutig:

- Sei  $b \in f(A) : g(b) = a$  und  $g(b) = a'$ . Daraus folgt, dass  $f(a) = b = f(a')$  ist und somit  $a = a'$ , da  $f$  injektiv.
- Sei  $b \notin f(A) : g(b) = a_o$
- Also ist  $g$  eine Abbildung

- Anwendung der Komposition: Sei  $a \in A$  (beliebig).

$$(g \circ f)(a) = g(f(a)) = g(b) = a \Rightarrow (g \circ f)(a) = id_A$$

2. „ $\Leftarrow$ “

- Sei  $g \circ f = id_A$ . Also  $(g \circ f)(x) = x$  für alle  $x \in A$ .

- Sei  $f(a) = f(a')$ , dann

$$\begin{aligned} g(f(a)) &= g(f(a')) \\ (g \circ f)(a) &= (g \circ f)(a') \\ id_A(a) &= id_A(a') \\ a &= a' \end{aligned}$$

Beweis zu b):

1. „ $\Rightarrow$ “

- Sei  $f$  surjektiv, d.h.  $f(A) = B$ . Für jedes  $b \in B$  wird  $a \in A$  gewählt, sodass  $f(a) = b$ .
- Sei  $g(b) = a$ . Jetzt ist  $(f \circ g)(b) = f(g(b)) = f(a) = b$ . Also ist  $f \circ g = id_B$ .

2. „ $\Leftarrow$ “

- $(f \circ g) = id_B$  mit  $g : B \rightarrow A$ .
- $\forall b \in B : b = (f \circ g)(b) = f(g(b))$ . Somit hat  $b$  Urbild  $g(b)$  bei  $f$ . Also  $f$  surjektiv.

Beweis zu c):

1. „ $\Rightarrow$ “

- Sei  $f$  bijektiv, also  $f$  ist injektiv und surjektiv. Nach a) und b) folgt  $g \circ f = id_A$  und  $(f \circ g) = id_B$ .

2. „ $\Leftarrow$ “

- Sei  $g \circ f = id_A$  und  $(f \circ g) = id_B$ . Nach a) und b) folgt  $f$  ist injektiv und surjektiv, also bijektiv.

### 1.3.4 Umkehrabbildung

- Ist  $f : A \rightarrow B$  bijektiv, dann hat jedes  $b \in B$  genau ein Urbild  $f^{-1}(\{b\})$ , das mit  $f^{-1}(b)$  bezeichnet wird. Dann heie  $f^{-1} : B \rightarrow A : b \mapsto f^{-1}(b)$  die Umkehrabbildung von  $f$  (auch inverse Abbildung genannt).
- Bemerkung:  $f^{-1}(\{b\})$  ist fur jede Abbildung erklart, jedoch  $f^{-1}(b)$  nur fur bijektive Abbildungen.

Satz 3: Sei  $f : A \rightarrow B$  bijektiv.

- $f^{-1}$  bijektiv
- $(f^{-1})^{-1} = f$
- $f^{-1} \circ f = id_A$
- $f \circ f^{-1} = id_B$

## 1.4 Gruppen, Ringe, Körper

### 1.4.1 Gruppe

- Eine Menge  $G$ , in der es eine Abbildung  $\circ : G \times G \rightarrow G$ , die innere Verknüpfung genannt wird, gibt und dabei die folgende Axiome gelten:
  - (G1) Assoziativgesetz:  $\forall a, b, c \in G : (a \circ b) \circ c = a \circ (b \circ c)$
  - (G2) Existenz eines neutralen Elements in  $G$ :  $\exists e \in G \forall a \in G : e \circ a = a$
  - (G3) Existenz inverser Elemente:  $\forall a \in G \exists a^{-1} \in G : a^{-1} \cdot a = e$

heißt eine Gruppe  $(G, \circ)$ . Sie heißt kommutativ (abelsch), wenn zusätzlich gilt:

- (G4) Kommutativgesetz:  $\forall a, b \in G : a \circ b = b \circ a$

Beispiele:

1.  $G = \mathbb{Z} \quad \circ = +$

- Behauptung:  $(\mathbb{Z}, +)$  ist eine kommutative Gruppe - die additive Gruppe der ganzen Zahlen.
- Beweis:  $+$  ist die innere Verknüpfung von  $\mathbb{Z}$ , denn  $a, b \in \mathbb{Z}$ , also  $a + b$  eindeutig definiert.
  - (G1)  $\forall a, b, c \in \mathbb{Z} : (a + b) + c = a + (b + c)$
  - (G2)  $\exists e \in \mathbb{Z} : e + a = a \rightarrow e = 0$
  - (G3)  $\forall a \in \mathbb{Z} \exists a^{-1} \in \mathbb{Z} : a^{-1} + a = 0$ , d.h.  $a^{-1} = -a$  erfüllt das Gesetz.
  - (G4)  $\forall a, b \in \mathbb{Z} : a + b = b + a$
- Bemerkungen:
  - Neutrales Element einer additiven Gruppe heißt auch Nullelement.
  - Das inverse Element  $a^{-1}$  heißt in einer additiven Gruppe auch entgegengesetztes Element.

2.  $G = \mathbb{Q} \setminus \{0\} =: \mathbb{Q}^* \quad \circ = \cdot$

- Behauptung:  $(\mathbb{Q}^*, \cdot)$  ist eine kommutative Gruppe
- Beweis: Multiplikation  $\cdot$  ist innere Verknüpfung.
  - (G1)  $\forall a, b, c \in \mathbb{Q}^* : (a \cdot b) \cdot c = a \cdot (b \cdot c)$
  - (G2)  $\exists e \in \mathbb{Q}^* \forall a \in \mathbb{Q}^* : e \cdot a = a \rightarrow e = 1$
  - (G3)  $\forall a \in \mathbb{Q}^* \exists a^{-1} \in \mathbb{Q}^* : a^{-1} \cdot a = 1$
  - (G4)  $\forall a, b \in \mathbb{Q}^* : a \cdot b = b \cdot a$
- Bemerkungen:
  - Neutrales Element einer multiplikativen Gruppe heißt Einselement.

- Inverses Element einer multiplikativen Gruppe heißt reziprokes Element.
- $(\mathbb{Q}, \cdot)$  ist keine Gruppe, da zu  $0 \in \mathbb{Q}$  kein inverses Element existiert.

**Satz 1:**

$(G, \circ)$  sei eine Gruppe mit neutralem Element  $e$ . Dann gilt:

1.  $\forall a \in G : a \circ a^{-1} = e$
2.  $\forall a \in G : a \circ e = a$
3. Es gibt genau ein neutrales Element.
4. Zu jedem  $a \in G$  gibt es genau ein  $a^{-1} \in G$ .
5.  $e^{-1} = e \quad (a \circ b)^{-1} = b^{-1} \circ a^{-1} \quad (a^{-1})^{-1} = a$

Beweis:

1.  $a^{-1} \in G \stackrel{G3}{\Rightarrow} (a^{-1})^{-1} \in G$ , also  $(a^{-1})^{-1} \circ a^{-1} = e$

Damit:

$$\begin{aligned} a \circ a^{-1} &\stackrel{G2}{=} e \circ a \circ a^{-1} = ((a^{-1})^{-1} \circ a^{-1}) \circ a \circ a^{-1} \\ &\stackrel{G1}{=} (a^{-1})^{-1} \circ (a^{-1} \circ a) \circ a^{-1} \stackrel{G3}{=} (a^{-1})^{-1} \circ e \circ a^{-1} \\ &\stackrel{G2}{=} (a^{-1})^{-1} \circ a^{-1} = e \end{aligned}$$

- 2.

$$\begin{aligned} a \circ e &\stackrel{G3}{=} a \circ (a^{-1} \circ a) \stackrel{G1}{=} (a \circ a^{-1}) \circ a \\ &\stackrel{1.}{=} e \cdot a \stackrel{G2}{=} a \end{aligned}$$

3. Sei  $e'$  ein weiteres neutrales Element. Setze  $e' = a$  in (G2):

$$e \circ e' = e'$$

und

$$e \circ e' = e$$

da für neutrales Element auch 2. gilt. Daraus folgt:  $e' = e$ .

4. Sei  $\underline{a^{-1}}$  ein weiteres inverses Element von  $a$ .

$$\begin{aligned} \underline{a^{-1}} &\stackrel{2.}{=} \underline{a^{-1}} \circ e \stackrel{G1}{=} \underline{a^{-1}} \circ (a \circ a^{-1}) \\ &\stackrel{G1}{=} (\underline{a^{-1}} \circ a) \circ a^{-1} \stackrel{G3}{=} e \circ a^{-1} \\ &\stackrel{G2}{=} a^{-1} \end{aligned}$$

5. Wegen 2. mit  $a = e^{-1}$ :

$$e^{-1} \circ e = e^{-1} \stackrel{G3}{=} e = e^{-1}$$

6. Setze  $a^{-1}$  anstelle von  $a$  in 1.:

$$a^{-1} \circ (a^{-1})^{-1} = e$$

Daraus folgt, dass  $(a^{-1})^{-1}$  inverses Element zu  $a^{-1}$  ist.

7.

$$\begin{aligned} (b^{-1} \circ a^{-1}) \circ (a \circ b) &\stackrel{G1}{=} b^{-1} \circ (a^{-1} \circ a) \circ b \\ &\stackrel{G3}{=} b^{-1} \circ b \stackrel{G3}{=} a \end{aligned}$$

Also ist  $(b^{-1} \circ a^{-1})$  inverses Element zu  $a \circ b$ .

Fortsetzung Beispiele:

1.  $G = B^A \quad \circ = \oplus$

- Sei  $(B, +)$  eine abelsche Gruppe,  $A \neq \emptyset$  Menge

$$B^A := \{f : A \rightarrow B \mid f \text{ Abbildung}\}$$

$B^A$  ist die Menge der Abbildungen von  $A$  nach  $B$ .

- Für  $f, g \in B^A$  sei eine innere Verknüpfung

$$f \oplus g : A \rightarrow B : x \mapsto (f \oplus g)(x) := f(x) + g(x)$$

definiert.

- Behauptung:  $(B^A, \oplus)$  ist eine abelsche Gruppe.
- Beweis:

- Innere Verknüpfung ist wohldefiniert. (s.o.)
- (G1)

$$\begin{aligned} ((f \oplus g) \oplus h)(x) &= (f \oplus g)(x) + h(x) = (f(x) + g(x)) + h(x) \\ &= f(x) + (g(x) + h(x)) \quad \text{B: abelsche Gruppe!} \\ &= f(x) + (g \oplus h)(x) = (f \oplus (g \oplus h))(x) \end{aligned}$$

- (G2) Neutrales Element ist die Nullfunktion  $o$

$$o : A \rightarrow B : x \mapsto 0$$

Die 0 steht hierbei für das Nullelement von  $(B, +)$ !

$$(o \oplus f)(x) = 0 + f(x) = f(x)$$

- (G3) Inverses Element ist  $-f : A \rightarrow B : x \mapsto -f(x)$ .  $-f(x)$  steht hier als inverses Element von  $(B, +)$ !
- (G4) Da  $(B, +)$  abelsch ist:

$$f(x) + g(x) = g(x) + f(x) \rightarrow (f \oplus g)(x) = (g \oplus f)(x)$$

2. Modulo-Gleichheit:

- Sei  $m \in \mathbb{N}$  fest gegeben. Sei Relation  $\sim$  auf  $\mathbb{Z}$  definiert:

$$a \sim b \Leftrightarrow m|a - b \Leftrightarrow \exists x \in \mathbb{Z} : m \cdot x = a - b \Leftrightarrow a = m \cdot x + b$$

- Sei  $b = m \cdot y + r$  mit  $0 \leq r < m$  ( $r$  ist Divisionsrest)  $\rightarrow$   $a$  hat ebenfalls Divisionsrest  $r$  bei Division durch  $m$
- $a \sim b \Leftrightarrow a$  und  $b$  haben den gleichen Rest bei Division durch  $m$  („ $a$  gleich  $b$  modulo  $m$ “):

$$a = b \pmod{m} \Leftrightarrow a \sim b \Leftrightarrow m|a - b$$

- Behauptung:  $\sim$  ist eine Äquivalenzrelation
- Beweis:
  - (a) reflexiv, denn  $\forall a \in \mathbb{Z} : m|a - a$ , also  $a \sim a$
  - (b) symmetrisch, denn  $\forall a, b \in \mathbb{Z} : m|a - b \Rightarrow m|(b - a)$
  - (c) transitiv, denn  $\forall a, b, c \in \mathbb{Z} : m|a - b \wedge m|b - c \Rightarrow m|a - c$ , weil  $a - c = (a - b) + (b - c)$ . Also  $\forall a, b, c \in \mathbb{Z} : a \sim b \wedge b \sim c \Rightarrow a \sim c$

### 1.4.2 Äquivalenzklassen

- Sei  $\sim$  eine beliebige Äquivalenzrelation auf  $M$ . Dann für  $a \in M$  eine Äquivalenzklasse

$$[a] := \{x | x \sim a\} \subseteq M$$

definiert. Element  $a$  heißt Repräsentant von  $[a]$ .

- Satz 2: Sei  $\sim$  eine Äquivalenzrelation auf  $M$ . Dann gilt  $\forall a, b \in M$ :
  1.  $[a] \neq \emptyset$
  2.  $[a] \neq [b] \Rightarrow [a] \cap [b] = \emptyset$
  3.  $\bigcup_{a \in M} [a] = M$

Anwendung auf Modulo-Gleichheit mit  $M = \mathbb{Z}$ :

- Bez.:  $m \cdot \mathbb{Z} = \{m \cdot x | x \in \mathbb{Z}\} \quad m \in \mathbb{N}$
- Äquivalenzklasse von  $a$ :

$$[a] := \{x | x = a \pmod{m}\} = \{x | x - a \in m \cdot \mathbb{Z}\}$$

Menge aller  $x$ , die bei Division durch  $m$  den gleichen Rest haben wie  $a$

- $\mathbb{Z}/m \cdot \mathbb{Z} := \{[a] | a \in \mathbb{Z}\}$  „ $\mathbb{Z}$  modulo  $m \cdot \mathbb{Z}$ “

- Bemerkung:  $m=2$ 
  - $[0] = \{x | x \sim 0\} = \{x | x \text{ ist gerade Zahl}\}$
  - $[1] = \{x | x \sim 1\} = \{x | x \text{ ist eine ungerade Zahl}\}$
  - $[0] \cap [1] = \emptyset$
  - $\mathbb{Z}/m \cdot \mathbb{Z} = \{[0], [1]\}$

- Innere Verknüpfung von  $\mathbb{Z}/m\mathbb{Z}$  sei definiert durch:

$$[a] \oplus [b] = [a + b]$$

- Zu zeigen:  $\oplus$  ist wohldefiniert, d.h. unabhängig von der Wahl des Repräsentanten  $a$  und  $b$  für die Äquivalenzklassen  $[a]$  und  $[b]$  ist  $[a + b]$  genau definiert.

→ Seien  $a'$  und  $b'$  aus  $\mathbb{Z}$  weitere Repräsentanten von  $a$  und  $b$ , d.h.  $[a] = [a']$  und  $[b] = [b']$ , dann ist  $[a + b] = [a' + b']$ , denn:

$$\begin{aligned} a \sim a' &\Rightarrow m|a - a' & b \sim b' &\Rightarrow m|b - b' \\ &\Rightarrow \exists e, f \in \mathbb{Z} : m \cdot e = a - a' \wedge m \cdot f = b - b' \\ &\Rightarrow m \cdot (e + f) = a - a' + b - b' \Rightarrow m|(a + b) - (a' + b') \\ &\Rightarrow a + b \sim a' + b' \Rightarrow [a + b] = [a' + b'] \quad \backslash \backslash \end{aligned}$$

- Satz 3:  $\mathbb{Z}/m\mathbb{Z}$  ist eine abelsche Gruppe mit  $m$  Elementen.

Beweis:

1.

$$\begin{aligned} ([a] \oplus [b]) \oplus [c] &= [a + b] \oplus [c] = [(a + b) + c] \\ &= [a + (b + c)] = [a] \oplus [b + c] \\ &= [a] \oplus ([b] \oplus [c]) \end{aligned}$$

2. neutrales Element:  $[0]$

3. inverses Element zu  $[a]$  ist  $[-a]$

- Beispiele:

1.  $m=1 \quad \forall a, b \in \mathbb{Z} : a \sim b \Leftrightarrow 1|a - b$  (immer erfüllt)

$$\mathbb{Z}/1\mathbb{Z} = \{[0]\}$$

2.  $m=3 \quad \forall a, b \in \mathbb{Z} : a \sim b \Leftrightarrow 3|a - b$

$$[0] = \{x | x = 0 \pmod{3}\} \text{ (Menge aller durch 3 teilbaren Zahlen)}$$

$$[1] = \{x | x = 1 \pmod{3}\} \text{ (Mengen aller ganzen Zahlen, die bei Division durch 3 den Rest 1 lassen)}$$

$$[2] = \{x | x = 2 \pmod{3}\}$$

$$\mathbb{Z}/3\mathbb{Z} = \{[0], [1], [2]\}$$

### 1.4.3 Permutation

Sei  $M \neq \emptyset$  Menge. Bijektive Abbildung  $f : M \rightarrow M$  heißt eine Permutation von  $M$ . Bezeichnung:

$$S_M = \text{Sym}(M) := \{f | f \text{ Permutation von } M\}$$

**Satz 4:**

$(S_M, \circ)$  ist eine Gruppe (bzgl. der Komposition  $\circ$ )

Beweis:

1.  $\circ$  ist wohldefiniert, denn:  $\forall f, g \in S_M$ :  $f, g$  bijektiv. Nach Satz 1.3 Satz 1d) ist damit auch  $f \circ g$  bijektiv. Damit ist  $f \circ g \in S_M$ .
2. Weil Komposition assoziativ ist, auch für Permutationen assoziativ.
3.  $id_M \in S_M$  und  $id_M \circ f = f$ . Also ist  $id_M$  neutrales Element.
4. 1.3 Satz 3: Wenn  $f$  bijektiv, dann existiert  $f^{-1}$  bijektiv.  $f^{-1} \in S_M$ .

**1.4.4 Untergruppen**

- Sei  $(G, \circ)$  eine Gruppe mit neutralem Element  $e$ . Sei  $U \subseteq G$ .  $U$  heißt eine Untergruppe von  $G$ , falls:

1.  $e \in U$
2.  $\forall a, b \in U : a \circ b \in U$
3.  $\forall a \in U : a^{-1} \in U$

- Folgerungen:

- $(G, \circ)$  ist Untergruppe von  $(G, \circ)$ .
- $(\{e\}, \circ)$  ist Untergruppe von  $(G, \circ)$ .
- $U \subseteq G$ , dann  $(U, \circ_u)$  eine Gruppe. ( $\circ_u$  ... Einschränkung von  $\circ$  auf  $U$ )

- Beispiele:

- $(\mathbb{Z}, +) \subseteq (\mathbb{Q}, +) \subseteq (\mathbb{R}, +)$
- $(\mathbb{Q} \setminus \{0\}, \cdot) \subseteq (\mathbb{R} \setminus \{0\}, \cdot)$
- $m \in \mathbb{Z} \quad m \cdot \mathbb{Z} = \{x \cdot m \mid x \in \mathbb{Z}\}$
- $(m \cdot \mathbb{Z}, +) \subseteq (\mathbb{Z}, +)$

1.  $e = 0 \in \mathbb{Z}$  (klar)
2. Kompositionsabbildung liegt in Untergruppe:

$$\forall a, b \in m \cdot \mathbb{Z} \exists x, y \in \mathbb{Z} : a = m \cdot x \wedge b = m \cdot y$$

$$a + b = m \cdot (x + y) \Rightarrow a + b \in m \cdot \mathbb{Z}$$

3.  $(-a)$  ist inverses Element von  $a$

$$\forall a \in m \cdot \mathbb{Z} \exists x \in \mathbb{Z} : a = m \cdot x$$

$$\Rightarrow -a = m \cdot (-x) \Rightarrow -a \in m \cdot \mathbb{Z}$$

**Satz 5:** (Untergruppenkriterium)

Sei  $(G, \circ)$  Gruppe mit neutralem Element,  $U \subseteq G$  Teilmenge.  $U$  ist eine Untergruppe von  $G \Leftrightarrow$ :

1.  $U \neq \emptyset$
2.  $\forall x, y \in U : x \circ y^{-1} \in U$

### 1.4.5 Algebraische Strukturen mit 2 inneren Verknüpfungen

- $R$  sei eine Menge mit den beiden inneren Verknüpfungen „ $+$  :  $R \times R \rightarrow R$ “ („Addition“) und „ $\cdot$  :  $R \times R \rightarrow R$ “ („Multiplikation“).
- $(R, \cdot)$  heißt Halbgruppe (Semigruppe), wenn  $\cdot$  assoziativ ist.
- $(R, +, \cdot)$  heißt ein Ring, falls:
  - (R1)  $(R, +)$  ist eine abelsche Gruppe.
  - (R2)  $(R, \cdot)$  ist eine Halbgruppe.
  - (R3) Es gelten die beiden Distributivgesetze:

$$\forall a, b, c \in R : (a + b) \cdot c = (a \cdot c) + (b \cdot c) = a \cdot c + b \cdot c$$

$$\forall a, b, c \in R : c \cdot (a + b) = (c \cdot a) + (c \cdot b) = c \cdot a + c \cdot b$$

- Ein Ring heißt kommutativ, falls  $(R, \cdot)$  eine kommutative Halbgruppe ist.
- $(R, +, \cdot)$  heißt ein „Ring mit 1“, falls  $(R, +, \cdot)$  ein Ring ist und  $\exists 1 \in R : 1 \cdot x = x \cdot 1 = x$ .
- $(R, +, \cdot)$  heißt Schiefkörper, falls:
  - (S1)  $(R, +, \cdot)$  ist ein Ring.
  - (S2)  $(R \setminus \{0\}, \cdot)$  eine Gruppe (0 ist Nullelement von  $(R, +)$ ).
- $(R, +, \cdot)$  heißt Körper, falls  $(R, +, \cdot)$  ein Schiefkörper ist, dessen Gruppe  $(R \setminus \{0\}, \cdot)$  abelsch ist.
- Beispiele:
  1.  $(\mathbb{Z}, +, \cdot)$  kommutativer Ring mit 1
  2.  $(\mathbb{N}, +, \cdot)$  kein Ring
  3.  $(\mathbb{Q}, +, \cdot)$  und  $(\mathbb{R}, +, \cdot)$  sind Körper.
  4.  $(R, +, \cdot)$  Ring,  $A \neq \emptyset$  Menge und  $R^A = \{f | f : A \rightarrow R\}$ 
    - $(R, \oplus)$  abelsche Gruppe (Bsp. 3)
    - Sei Multiplikation definiert:

$$f \odot g := A \rightarrow R : x \mapsto (f \odot g)(x) := f(x) \cdot g(x)$$

- Behauptung:  $(R, \oplus, \odot)$  ist ein Ring
- Beweisidee: Wenn  $R$  kommutativ, dann  $R^A$  kommutativ. Wenn  $R$  Ring mit 1, dann  $R^A$  Ring mit  $\mathbf{1}$ , wobei  $\mathbf{1} : \mathbf{1} : A \rightarrow R : x \mapsto 1$  (konst. Abbildung)
- 5. Ein Körper aus 2 Elementen:  $R = \{0, 1\}$ . 0 sei Nullelement von  $(R, +)$  und 1 sei Einselement von  $(R \setminus \{0\}, \cdot)$ . Addition und Multiplikation nach Tabelle. Gültigkeit der Assoziativ- und Distributivgesetze nachrechnen für alle mgl. Kombinationen von  $a, b, c \in R$ .

**Satz 6:**

1. Sei  $(R, +, \cdot)$  ein Ring, dann gilt für das Nullelement von  $(R, +)$ , dass  $\forall x \in R : 0 \cdot x = x \cdot 0 = 0$
2. Sei  $(R, +, \cdot)$  ein Ring mit 1, dann gilt:

$$\forall a, b \in R : -a = a \cdot (-1) = (-1) \cdot a$$

$$\forall a, b \in R : (-a) \cdot b = a \cdot (-b) = -a \cdot b$$

3. Falls  $R$  ein Körper ist, dann ist  $(R, +, \cdot)$  ein kommutativer Ring mit 1.

Beweis:

1.  $x \in R : 0 \cdot x + 0 \cdot x \stackrel{R3}{=} (0 + 0) \cdot x \stackrel{R1}{=} 0 \cdot x$ . Man setze nun  $a := 0 \cdot x$ :

$$0 \cdot x + a = a \stackrel{R1}{=} 0 \cdot x = a - a = 0$$

Analog:  $x \cdot 0 = 0$

- 2.

$$\begin{aligned} a + a \cdot (-1) &= a \cdot 1 + a \cdot (-1) \stackrel{R3}{=} a \cdot (1 + (-1)) \\ &= a \cdot 0 \stackrel{R3}{=} 0 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} (-a) \cdot b &\stackrel{b}{=} (a \cdot (-1)) \cdot b \stackrel{R2}{=} a \cdot ((-1) \cdot b) \stackrel{b}{=} a \cdot (-b) \\ &= ((-1) \cdot a) \cdot b = (-1) \cdot (a \cdot b) = -(a \cdot b) \end{aligned}$$

3.  $(R \setminus \{0\}, \cdot)$  ist kommutativ nach Voraussetzung. Nach a) gilt Kommutativität auch für 0. Also  $(R, \cdot)$  kommutativ. In  $(R \setminus \{0\}, \cdot)$  gilt  $1 \cdot x = x \cdot 1 = x$  nach Voraussetzung. Wegen a) auch für  $x=0$ .

**Satz 7:**

$(K, +, \cdot)$  sei ein Körper, dann gilt  $\forall a, b \in K$  mit  $a \neq 0$ :

1.  $a \cdot b = 0 \Leftrightarrow b = 0$
2.  $a \cdot x = b \Leftrightarrow x = \frac{b}{a}$

Bemerkung: In einem Ring kann  $b \neq 0$  existieren, sodass  $a \cdot b = 0$  für  $a \neq 0$ . Dann heißt  $b$  ein Nullteiler.

**Satz 8:**

1. Für eine natürliche Zahl  $n \geq 2$  ist  $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}$  ein kommutativer Ring mit 1 (Restklassenring modulo  $n$ ).
2. Ist  $p$  eine Primzahl, so ist  $\mathbb{Z}/p\mathbb{Z}$  ein Körper mit genau  $p$  Elementen, der sogenannte Restklassenkörper modulo  $n$ .

Beweis zu 8.1:

- $\mathbb{Z}/n\mathbb{Z} = \{[0], [1], \dots, [n-1]\}$  mit  $[a] = \{b \mid a = b \pmod n\}$
- $(\mathbb{Z}/n\mathbb{Z}, \oplus)$  ist abelsche Gruppe (Satz 3) mit genau  $n$  Elementen.
- Zu zeigen: Es gibt Multiplikation  $\odot$  und diese ist assoziativ, kommutativ und es gibt ein Einselement.
- Es sei  $[a] \odot [b] = [a \cdot b]$ . Dann ist  $\odot$  wohldefiniert, weil die Produktäquivalenzklasse nicht von der Wahl der Repräsentanten abhängt wie die Rechnung zeigt:  
Seien  $a'$  und  $b'$  andere Repräsentanten von  $[a]$  bzw.  $[b]$ .

$$\begin{aligned} [a] = [a'] &\Leftrightarrow a' = a \pmod n \\ [b] = [b'] &\Leftrightarrow b' = b \pmod n \\ \Rightarrow a' \cdot b' &= a \cdot b \pmod n \Rightarrow [a \cdot b] = [a' \cdot b'] \end{aligned}$$

- (G1) Assoziativität

$$\begin{aligned} ([a] \odot [b]) \odot [c] &= [a \cdot b] \odot [c] = [(a \cdot b) \cdot c] \\ &= [a \cdot (b \cdot c)] = [a] \odot [b \cdot c] \\ &= [a] \odot ([b] \odot [c]) \end{aligned}$$

- (G2)  $[a] \odot [1] = [a \cdot 1] = [a]$
- (G4)  $[a] \odot [b] = [a \cdot b] = [b \cdot a] = [b] \odot [a]$
- Bemerkung: Mit  $\text{GF}(q)$  bezeichnet man einen Körper aus genau  $q$  Elementen (Galois-Feld).

## 1.5 Körper der komplexen Zahlen

- L. Euler (1777) definierte: Die imaginäre Einheit  $i$  löst  $x^2 = -1$ , d.h. es gelte  $i^2 = -1$ .
- Menge  $\mathbb{C}$  komplexer Zahlen bilden:  $z = a + b \cdot i$  mit  $a, b \in \mathbb{R}$ . Dabei wird  $a$  ( $=\text{Re}(z)$ ) Realteil und  $b$  ( $=\text{Im}(z)$ ) Imaginärteil genannt.

- für  $b=0$ :  $z = a + i \cdot 0 = a \in \mathbb{R}$
- für  $a=0, b \neq 0$ :  $z = b \cdot i$  (rein imaginär)

Also  $\mathbb{C} = \{z \mid z = a + b \cdot i \text{ mit } a, b \in \mathbb{R}\}$  und  $\mathbb{R} \subset \mathbb{C}$

- Gleichheitsbegriff:  $z_1 = z_2 \Leftrightarrow a_1 = a_2 \wedge b_1 = b_2$
- Addition:
  - $+$  :  $\mathbb{C} \times \mathbb{C} \longrightarrow \mathbb{C} : (z_1, z_2) \mapsto z_1 + z_2 := (a_1 + a_2) + i \cdot (b_1 + b_2)$
  - offenbar assoziativ und kommutativ
  - Nullelement:  $0 \in \mathbb{R} \subset \mathbb{C}$

- entgegengesetztes Element:  $z + (-z) = 0$  mit  $-z = -a - i \cdot b$
- Damit ist  $(\mathbb{C}, +)$  eine abelsche Gruppe.

• Multiplikation:

- $\cdot : \mathbb{C} \times \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C} : (z_1, z_2) \mapsto z_1 \cdot z_2 := (a_1 \cdot a_2 - b_1 \cdot b_2) + i \cdot (a_1 \cdot b_2 + a_2 \cdot b_1)$
- Behauptung:  $(\mathbb{C} \setminus \{0\}, \cdot)$  ist abelsche Gruppe

1. (G1) Assoziativität:

$$\begin{aligned} l &:= (z_1 \cdot z_2) \cdot z_3 = ((a_1 a_2 - b_1 b_2) + i \cdot (a_1 b_2 + a_2 b_1)) \cdot z_3 \\ &= \dots = z_1 \cdot ((a_2 a_3 - b_2 b_3) + i \cdot (a_2 b_3 + a_3 b_2)) \\ &= z_1 \cdot (z_2 \cdot z_3) = r \end{aligned}$$

(ausführliche Rechnung s. Mitschriften)

2. (G2) Existenz des Einselements:  $1 \in \mathbb{R} \subset \mathbb{C}$

$$1 \cdot z = 1 \cdot (a + i \cdot b) = 1a + i \cdot 1b = a + i \cdot b = z$$

3. (G3) Existenz des Inversen:  $z^{-1} = x + i \cdot y$  mit  $z \neq 0$ , d.h.  $a^2 + b^2 \neq 0$ .

$$\begin{aligned} z \cdot z^{-1} &= 1 \\ \Rightarrow (x \cdot a - y \cdot b) + i \cdot (x \cdot b + a \cdot y) &= 1 \\ \Rightarrow x &= -\frac{ay}{b} & x &= \frac{yb + 1}{a} \\ \Rightarrow (yb + 1) \cdot b &= -a^2 y \\ \Rightarrow y \cdot (a^2 + b^2) &= -b \\ \Rightarrow y &= -\frac{b}{a^2 + b^2} & x &= \frac{a}{a^2 + b^2} \end{aligned}$$

Das Einselement ist also eindeutig bestimmbar:

$$z^{-1} = \frac{a}{a^2 + b^2} - i \cdot \frac{b}{a^2 + b^2}$$

4. (G4) Kommutativität:  $z_1 \cdot z_2 = \dots = z_2 \cdot z_1$

- Insgesamt folgt:  $(\mathbb{C}, +, \cdot)$  ist ein Körper, da auch Distributivgesetze bestätigt werden können.

• Subtraktion:  $z_1 - z_2 := z_1 + (-z_2)$

• Division:  $\frac{1}{z} := z^{-1}$

• Konjugation: Für  $z = a + i \cdot b$  sei  $\bar{z} = a - i \cdot b$  die konjugiert komplexe Zahl.

**1.5.1 Eigenschaften der komplexen Zahlen**

1.  $z \cdot \bar{z} = (a + i \cdot b) \cdot (a - i \cdot b) = a^2 + b^2 \in \mathbb{R}$
2.  $z + \bar{z} = (a + i \cdot b) + (a - i \cdot b) = 2 \cdot a \in \mathbb{R}$ . Also  $a = 0,5 \cdot (z + \bar{z})$ .
3.  $z - \bar{z} = (a + i \cdot b) - (a - i \cdot b) = i \cdot 2b$ . Also  $b = 0,5 \cdot (z - \bar{z})$ .

4. Herstellen eines reellen Nenners:  $z = a + i \cdot b$  und  $w = c + i \cdot d$

$$\begin{aligned} \frac{w}{z} &= \frac{w \cdot \bar{z}}{z \cdot \bar{z}} = \frac{(c + i \cdot d) \cdot (a - i \cdot b)}{a^2 + b^2} \\ &= \frac{ca + bd}{a^2 + b^2} + i \cdot \frac{bc + ad}{a^2 + b^2} \end{aligned}$$

5. Potenzen der imaginären Einheit ( $n \in \mathbb{N}$ ):

- $i^{-1} = \frac{1}{i} = \frac{-i}{-i^2} = -i$
- $i^1 = i \Rightarrow i^{4n+1} = i$
- $i^2 = -1 \Rightarrow i^{4n+2} = -1$
- $i^3 = -i \Rightarrow i^{4n+3} = -i$
- $i^4 = 1 \Rightarrow i^{4n} = 1$

### 1.5.2 Veranschaulichung: Gauß'sche Zahlenebene

- $P(a, b) \Leftrightarrow z = a + i \cdot b$
- absoluter Betrag von  $z$ :  $r = \sqrt{a^2 + b^2}$
- Argument von  $z$ :  $\varphi = \angle(Re(z), \overline{0P}) = Arg(z)$
- Darstellungsformen:

1. Polarkoordinaten:  $(r, \varphi)$

$$\begin{aligned} \frac{a}{r} &= \cos \varphi & \frac{b}{r} &= \sin \varphi \\ z &= a + i \cdot b = r \cdot (\cos \varphi + i \cdot \sin \varphi) \end{aligned}$$

trigonometrische Darstellung von  $z$

2. Benutzung der Eulerschen Formel:

$$e^{i \cdot \varphi} = \cos \varphi + i \cdot \sin \varphi$$

als Schreibweise mit Beachtung des Rechnens mit Potenzen.

$$z = a + i \cdot b = r \cdot (\cos \varphi + i \cdot \sin \varphi) = r \cdot e^{i \cdot \varphi}$$

exponentielle Darstellung von  $z$

3. arithmetische Darstellung von  $z$ :  $z = a + i \cdot b$

- Rechenregeln:
  - $e^{i \cdot 0,5 \cdot \pi} = \cos \frac{\pi}{2} + i \cdot \sin \frac{\pi}{2} = i$
  - $z_1 \cdot z_2 = (r_1 \cdot e^{i \cdot \varphi_1}) \cdot (r_2 \cdot e^{i \cdot \varphi_2}) = r_1 \cdot r_2 \cdot e^{i \cdot (\varphi_1 + \varphi_2)}$
  - $z_1 \cdot (z_2)^{-1} = (r_1 \cdot e^{i \cdot \varphi_1}) \cdot (r_2 \cdot e^{i \cdot \varphi_2})^{-1} = \frac{r_1}{r_2} \cdot e^{i \cdot (\varphi_1 - \varphi_2)}$
  - $e^{i \cdot \varphi} = e^{i \cdot (2k\pi)}$  mit  $k \in \mathbb{Z}$

### 1.5.3 Lösen von algebraischen Gleichungen - Fundamentalsatz der Algebra

$$P(z) = \sum_{k=0}^n a_k \cdot z^k = a_0 + a_1 \cdot z + a_2 \cdot z^2 + \dots + a_n \cdot z^n$$

- Polynom n-ten Grades ( $a_n \neq 0$ ) mit:
  - $z \in \mathbb{C}$
  - $a_k \in \mathbb{C}$  (k-ter Koeffizient)
  - $a_0$  (Absolutglied)
  - $a_n$  Leitkoeffizient
- $P(z) = 0$  algebraische Ungleichung n-ten Grades für die Unbekannte  $z$
- Fundamentalsatz der Algebra: (C.F. Gauß)
  - $P(z) = 0$  besitzt genau  $n$  Lösungen (Wurzeln)  $z_1, z_2, \dots, z_n \in \mathbb{C}$ , falls diese entsprechend ihrer Vielfachheit gezählt werden.
  - Die Lösung  $z_j$  hat die Vielfachheit  $\alpha_j \in \mathbb{N}$ , falls  $(z - z_j)^{\alpha_j} | P(z)$ , d.h.  $P(z) = (z - z_j)^{\alpha_j} \cdot Q(z)$  mit einem Polynom  $Q(z)$  vom Grad  $n - \alpha_j$ .
  - Bemerkung: Durch Polynomdivision sieht man leicht, dass es höchstens  $n$  Lösungen gibt. Für „genau“  $n$  Lösungen werden „nicht-algebraische“ Hilfsmittel benötigt.
  - $P(z) = (z - z_1)^{\alpha_1} \cdot (z - z_2)^{\alpha_2} \cdot \dots \cdot (z - z_m)^{\alpha_m}$  mit  $m \leq n$  und  $\sum_{j=1}^m \alpha_j = n$ , also Darstellung von  $P(z)$  durch Linearfaktoren.
  - Bemerkung: Fundamentalsatz sagt nichts über den Weg (des Radizierens) zur Bestimmung von Lösungen aus.
  - Für  $n \leq 4$  sind Lösungen bekannt, für  $n \geq 5$  sind Lösungen nicht mit elementaren Funktionen zu bestimmen.

### 1.5.4 Lösungen für Sonderfälle

1. Man löse  $z^n = c \neq 0$  ( $n \in \mathbb{N}, c \in \mathbb{C}$ )

Ansatz:

$$\begin{aligned} z &= \varrho \cdot e^{i \cdot \tau} & c &= r \cdot e^{i \cdot \varphi} \\ z^n &= (\varrho \cdot e^{i \cdot \tau})^n = r e^{i \cdot \varphi} \\ \Rightarrow \varrho^n &= r \\ \Rightarrow n \cdot \tau_k &= \varphi + 2k\pi \\ \tau_k &= \frac{\varphi}{n} + \frac{2k\pi}{n} \end{aligned}$$

Wegen  $e^{i \tau_k} = e^{i(\tau_k + 2l\pi)}$  für  $l \in \mathbb{Z}$  genügt es  $k = 0, 1, \dots, n-1$  zu betrachten, d.h. die Lösungen  $\tau_k$  mit  $\frac{\varphi}{n} \leq \tau_k < \frac{\varphi}{n} + 2\pi$ , die in einem Intervall der Länge  $2\pi$  liegen.

$$z_k = \sqrt[n]{r} \cdot e^{i(\frac{\varphi}{n} + k \cdot \frac{2\pi}{n})}$$

Die Lösungen der speziellen Gleichung  $z^n = 1$  ( $r = 1, \varphi = 0$ ) sind  $z_k = e^{ik\frac{2\pi}{n}}$  mit  $k = 0, 1, \dots, n$  und heißen n-te Einheitswurzeln.

Bsp.:  $z^3 = i = e^{i0,5\pi}$

$$z_k = 1 \cdot e^{\frac{\pi}{6} + k \cdot 2\pi/3} \quad \text{mit } k=0,1,2$$

2. Man löse die quadratische Gleichung  $z^2 + pz + q = 0$  mit  $p, q \in \mathbb{C}$ .

Ansatz:

$z^2 + pz + q = (z + a)^2 - b = 0$  mit  $a, b \in \mathbb{C}$ , also  $w^2 = b$ . Nach Beispiel 1 mit  $w = z + a$  zu lösen.

$$\begin{aligned} z^2 + pz + q &= (z + a)^2 - b \\ \Rightarrow p &= 2a \quad q = a^2 - b \\ \Rightarrow a &= 0,5p \quad b = -q + \frac{p^2}{4} \end{aligned}$$

(a)  $b=0$ :  $z_0 = -a = -0,5p$  (mit Vielfachheit 2)

(b)  $b \neq 0$ : Nach Bsp. 1 hat  $w^2 = b$  die Lösungen:

$$\begin{aligned} w_0 &= r \cdot e^{i\frac{\varphi}{2}} \\ w_1 &= r \cdot e^{i\frac{\varphi}{2} + \pi} = -r \cdot e^{i\frac{\varphi}{2}} \end{aligned}$$

Da  $w = z + a$  folgt für die Lösungen mit  $r = |b|$  und  $\varphi = \arg b$ :

$$\begin{aligned} z_0 &= r \cdot e^{i\frac{\varphi}{2}} - a \\ z_1 &= -r \cdot e^{i\frac{\varphi}{2}} - a \end{aligned}$$

Falls  $p, q \in \mathbb{R}$ :  $b \in \mathbb{R}$ ,  $\varphi = 0$  für  $b > 0$  und  $\varphi = \pi$  für  $b < 0$ .

Für  $b > 0$ :

$$\begin{aligned} z_0 &= -\frac{p}{2} + \sqrt{\frac{p^2}{4} - q} \\ z_1 &= -\frac{p}{2} - \sqrt{\frac{p^2}{4} - q} \end{aligned}$$

Für  $b < 0$ :

$$\begin{aligned} z_0 &= -\frac{p}{2} + i \cdot \sqrt{\frac{p^2}{4} - q} \\ z_1 &= -\frac{p}{2} - i \cdot \sqrt{\frac{p^2}{4} - q} \end{aligned}$$

Die Lösungen sind konjugiert komplexe Lösungen.

# 2

## Vektorräume

### 2.1 Einführung: Geometrische Punkt- und Vektorräume

#### 2.1.1 Vektorraumdefinition

- Ziel: wesentliche Methoden der Vektorraumtheorie an Bsp. erläutern - dann verallgemeinern.
- Vor.: geometrische Punkträume der physikalischen Erfahrungswelt
  - Gerade  $A^1$  (Menge der Punkte einer Gerade)
  - Ebene  $A^2$  (Menge der Punkte einer Ebene)
  - Raum  $A^3$  (Menge der Punkte des Raums)
- Koordinatensysteme:
  1. in der Gerade  $A^1$ :
    - $(O, E)$ : Koordinatensystem mit Einheitsstrecke  $\overline{OE}$  (O...Ursprung, E...Einheitspunkt)
    - $\chi \in A^1 \leftrightarrow x \in \mathbb{R}$  mit  $\overline{O\chi} = x \cdot \overline{OE}$ .
    - $x > 0$ , falls  $\chi$  und E auf der gleichen Seite bzgl. O liegen
    - $x < 0$ , falls  $\chi$  und E auf verschiedenen Seiten bzgl. O liegen
  2. in der Ebene  $A^2$ :
    - $(O, E_1, E_2)$ : Koordinatensystem,  $OE_1 = A_1^1$  und  $OE_2 = A_2^1$
    - Koordinatenpunkte  $\chi_1$  bzw.  $\chi_2$  mit parallelen Geraden zu  $A_1^1$  bzw.  $A_2^1$  geschnitten

$$\chi_i \leftrightarrow x_i \in \mathbb{R} \quad \text{i-te Koordinate von } \chi$$

$$\chi \leftrightarrow (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2$$

3. Verallgemeinerung:  $n \in \mathbb{N}$

$$\chi \in A^n \leftrightarrow (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$$

#### Definition einer Addition auf $\mathbb{R}^n$ :

$$\forall x, y \in \mathbb{R}^n : x + y = (x_1, \dots, x_n) + (y_1, \dots, y_n) := (x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n)$$

- „komponentenweise“ Addition

- Es gilt:

1. Assoziativität:

$$\begin{aligned} (x + y) + z &= (x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n) + (z_1, \dots, z_n) = ((x_1 + y_1) + z_1, \dots, (x_n + y_n) + z_n) \\ &= (x_1 + (y_1 + z_1), \dots, x_n + (y_n + z_n)) = x + (y + z) \end{aligned}$$

2. Existenz des Nullelements: Sei  $o = (0, \dots, 0)$ , dann  $o + x = x$  für alle  $x \in \mathbb{R}^n$ , d.h.  $o$  ist Nullelement.

3. Existenz des Inversen: Sei  $-x = (-x_1, \dots, -x_n)$  dann  $x + (-x) = o$ , d.h.  $(-x)$  ist das entgegengesetzte Element von  $x$ .

4. Kommutativität:

$$x + y = (x_1 + y_1, \dots, x_n + y_n) = (y_1 + x_1, \dots, y_n + x_n) = y + x$$

- Damit ist  $(\mathbb{R}^n, +)$  eine abelsche Gruppe.

- Interpretation in  $A^2$ :

$$\begin{aligned} \chi \in A^2 &\leftrightarrow x = (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 \\ Y \in A^2 &\leftrightarrow y = (y_1, y_2) \in \mathbb{R}^2 \\ \longrightarrow x + y &= (x_1 + y_1, x_2 + y_2) \end{aligned}$$

- Nach Konstruktion gilt:

1.  $\diamond OX_1XX_2 \cong \diamond YH_1SH_2$ , also  $OY \parallel XS$  und  $\overline{OY} = \overline{XS}$
2. weiterhin  $OX \parallel YS$  und  $\overline{OX} = \overline{YS}$

- Geometrische Konfiguration kann deutlicher gemacht werden durch die Verwendung von Pfeilen mit Anfangspunkt  $O$  und Endpunkt  $X$ .

- $V_O^n = \{\overrightarrow{OX} | X \in A^n\}$ : Menge der Ortsvektoren bzgl. des Punktes  $O$ .  $\overrightarrow{OX}$  heißt Ortsvektor von  $X$ .

- Parallelogrammregel auf  $V_O^2$ : Ergänzt man das von den Ortsvektoren  $\overrightarrow{OX}$  und  $\overrightarrow{OY}$  aufgespannte Dreieck zu einem Parallelogramm, so ist der von  $O$  ausgehende Diagonalfeld der Ortsvektor des Punktes  $S$ , welcher der Summe  $s = x + y$  zugeordnet ist.

**Definition einer Addition auf  $V_O^2$ :**

- $\overrightarrow{OS} = \overrightarrow{OX} + \overrightarrow{OY}$ , wobei  $S$  nach Parallelogrammregel aus  $\overrightarrow{OX}$  und  $\overrightarrow{OY}$  zu konstruieren ist
- $(V_O^2, +)$  ist eine abelsche Gruppe

**Definition einer Multiplikation auf  $\mathbb{R}^n$ :**

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, \lambda \in \mathbb{R} : \lambda \cdot x = \lambda \cdot (x_1, \dots, x_n) := (\lambda x_1, \dots, \lambda x_n)$$

- Es gilt  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n, \lambda, \mu \in \mathbb{R}$ :

1.  $\lambda \cdot (\mu \cdot x) = (\lambda \cdot \mu) \cdot x$
2.  $(\lambda + \mu) \cdot x = (\lambda \cdot x) + (\mu \cdot x) = \lambda \cdot x + \mu \cdot x$

$$3. \lambda \cdot (x + y) = \lambda \cdot x + \lambda \cdot y$$

$$4. 1 \cdot x = x$$

- Wegen  $(-1) \cdot x = -x$  darf man Subtraktion einführen:

$$x - y := x + (-y)$$

- Interpretation in  $A^2$ :

$$\lambda \cdot x = (\lambda \cdot x_1, \lambda \cdot x_2) \leftrightarrow Y \in A^2$$

1. Fall  $\lambda > 0$ :

–  $\triangle OX_1X \sim \triangle OY_1Y$ , denn:

$$\frac{x_2}{x_1} = \frac{\overline{XX_1}}{\overline{OX_1}} = \frac{\lambda x_2}{\lambda x_1} = \frac{\overline{YY_1}}{\overline{OY_1}}$$

– Y liegt auf der Geraden OX mit  $\overline{OY} = \lambda \cdot \overline{OX}$

2. Fall  $\lambda < 0$ : Y\* liegt auf der Geraden OX

**Definition Multiplikation mit einem Skalar auf  $V_O^2$ :**

- Zu  $\overrightarrow{OX}$  und  $\lambda$  sei das Vielfache  $\lambda \cdot \overrightarrow{OX} := \overrightarrow{OY}$  jener Ortsvektor, für dessen Endpunkt Y gilt:

1. Wenn  $\lambda = 0$ , dann  $Y = 0$ .

2. Wenn  $\lambda \neq 0$ , dann liege Y auf der Geraden  $\overrightarrow{OX}$ , wobei im Fall  $\lambda > 0$  X und Y auf derselben Seite von O und im Fall von  $\lambda < 0$  X und Y auf verschiedenen Seiten von O liegen. In jedem Fall gilt:  $\overline{OY} = |\lambda| \cdot \overline{OX}$ .

**Vektorraumdefinition:**

- Sei K ein Körper. Ein K-Vektorraum (Vektorraum über K) ist ein Tripel  $(V, +, \cdot)$  bestehend aus einer Menge V, einer Verknüpfung  $+$  :  $V \times V \rightarrow V$  (Addition) und einer Verknüpfung  $\cdot$  :  $K \times V \rightarrow V$  (Skalarmultiplikation), sodass gilt:

– (V1)  $(V, +)$  sei eine abelsche Gruppe

– (V2)  $\forall v, w \in V \forall \lambda, \mu \in K$ :

$$1. \lambda \cdot (\mu \cdot v) = (\lambda \cdot \mu) \cdot v$$

$$2. (\lambda + \mu) \cdot v = (\lambda \cdot v) + (\mu \cdot v) = \lambda \cdot v + \mu \cdot v$$

$$3. \lambda \cdot (v + w) = \lambda \cdot v + \lambda \cdot w$$

$$4. 1 \cdot v = v$$

- Bemerkung:

– Das neutrale Element in der Gruppe  $(V, +)$  heißt Nullvektor.

– Das inverse Element von  $(V, \cdot)$  heißt Gegenvektor.

**Satz 1:**

1. Mit der definierten Addition und Skalarmultiplikation in  $\mathbb{R}^n$  ist die Menge  $\mathbb{R}^n$  ein  $\mathbb{R}$ -Vektorraum.
2. Mit der durch die Parallelogrammregel definierte Addition und der Skalarmultiplikation ist  $V_0^2$  ein  $\mathbb{R}$ -Vektorraum.

Bemerkung: Addition und Skalarmultiplikation kann direkt auf  $V_O^3 := \{\overrightarrow{OX} | X, O \in \mathbb{R}^3\}$  übertragen werden. (V1) und (V2) können raumgeometrisch bestätigt werden.

**2.1.2 Vektorraum aus freien Vektoren**

- Anwendung zur Beschreibung gerichteter Größen in Physik und Technik, z.B.  $\vec{v}, \vec{F}$
- Geordnetes Punktepaar (Pfeil)  $(A, B) = \overrightarrow{AB} \in A^n$  hat Anfangspunkt A und Endpunkt B.
- $\overrightarrow{AB}$  und  $\overrightarrow{CD}$  heißen parallelgleich ( $\overrightarrow{AB} \parallel \overrightarrow{CD}$ ), falls es eine Parallelverschiebung  $\tau$  gibt, sodass  $\tau(A) = C$  und  $\tau(B) = D$ .
  - Es gilt:
    1.  $\overrightarrow{AB} \parallel \overrightarrow{AB}$  (reflexiv)
    2.  $\overrightarrow{AB} \parallel \overrightarrow{CD} \Rightarrow \overrightarrow{CD} \parallel \overrightarrow{AB}$  (symmetrisch)
    3.  $\overrightarrow{AB} \parallel \overrightarrow{CD} \vee \overrightarrow{CD} \parallel \overrightarrow{EF} \Rightarrow \overrightarrow{AB} \parallel \overrightarrow{EF}$  (transitiv)
  - Wegen 1-3 ist  $\parallel$  eine Äquivalenzrelation.
  - Zerlegung der Pfeilmenge in Äquivalenzklassen:

$$[\overrightarrow{OV}] = \{\overrightarrow{AB} | \overrightarrow{AB} \parallel \overrightarrow{OV}; A, B, O, V \in A^n\}$$

Bezeichnung:  $\vec{v} = [\overrightarrow{OV}]$  (freier Vektor)

$V^n := \{\vec{v} | \vec{v} = [\overrightarrow{OV}]; O, V \in A^n, O \text{ fest}\}$  Menge der freien Vektoren

- Addition auf  $V^n$ :

$$\vec{v} + \vec{u} := [\overrightarrow{OV} + \overrightarrow{OU}]$$

- Skalarmultiplikation auf  $V^n$ :

$$\lambda \cdot \vec{v} := [\lambda \cdot \overrightarrow{OV}]$$

**Satz 2:**

- Die Addition und Skalarmultiplikation von freien Vektoren auf Addition und Skalarmultiplikation von Ortsvektoren erklärt. Dann ist  $V^n$  ein  $\mathbb{R}$ -Vektorraum.
- Beweis: Nachweis von (V1) und (V2) auf  $V^n$  durch Ausnutzung der Gültigkeit von (V1) und (V2) auf  $V_O^n$

### 2.1.3 Geraden und Ebenen

- Darstellung von Geraden in 3 Modellen:

1.  $A^n$ : zeichnerisch
2.  $V^n$ : mit Hilfe von Ortsvektoren

$$\overrightarrow{OX} = \overrightarrow{OA} + \lambda \overrightarrow{OV} = \overrightarrow{OA} + \lambda(\overrightarrow{OB} - \overrightarrow{OA})$$

mit  $\lambda \in \mathbb{R}$

3.  $R^n$ : nach Wahl eines Koordinatensystems

$$\begin{aligned} \overrightarrow{OX} &\leftrightarrow x \in \mathbb{R}^n \\ \overrightarrow{OA} &\leftrightarrow a \in \mathbb{R}^n \\ \overrightarrow{OB} &\leftrightarrow b \in \mathbb{R}^n \\ \Rightarrow x &= a + \lambda \cdot (b - a) \end{aligned}$$

mit  $\lambda \in \mathbb{R}$  und  $a \neq b$

- In allen Modellen ist  $A \neq B$  vorauszusetzen.
- Eine Teilmenge  $g \subset \mathbb{R}^n$  heißt Gerade, wenn  $a, v \in \mathbb{R}^n$  existieren mit  $v \neq 0$ :

$$g = \{x \in \mathbb{R}^n \mid x = a + \lambda \cdot v, \lambda \in \mathbb{R}\}$$

v... Richtungsvektor    a...Aufpunkt von g

- Parameterdarstellung (Kurzschreibweise):

$$g : x = a + \lambda \cdot v, \lambda \in \mathbb{R}$$

#### Satz 3:

- Zwei verschiedene Punkte  $a, b \in \mathbb{R}^n$  bestimmen genau eine Gerade g, die diese Punkte enthält, die sogenannte Verbindungsgerade dieser Punkte, nämlich:

$$g : x = a + \lambda(b - a), \lambda \in \mathbb{R}$$

- Beweis: Mit  $v := b - a$  ist  $v \neq 0$  (da  $a \neq b$ ) und damit:

$$g : x = a + \lambda \cdot v$$

eine Parameterdarstellung von g. Für  $\lambda = 0$  folgt  $x=a$ , also  $a \in g$ . Für  $\lambda = 1$  folgt  $x = a + v = a + (b - a) = b$ , also  $b \in g$ .

- Bemerkung: Anschauliche Sprechweise für  $a \in g$  bei Interpretation in  $A^n$ : „Punkt A liegt in/auf der Geraden g.“ Oder: „Gerade g geht durch Punkt A“.
- Folgerung: Die Verbindungsgerade g verschiedener Punkte a und b hat auch die Parameterdarstellung

$$g : x = \rho \cdot a + \sigma \cdot b$$

mit  $\varrho + \sigma = 1$  für  $\varrho, \sigma \in \mathbb{R}$ .

Beweis: (1)  $\Rightarrow$  (2)

$$x = a + \lambda \cdot (b - a) = (1 - \lambda) \cdot a + \lambda \cdot b = \varrho \cdot a + \sigma \cdot b$$

(2)  $\Rightarrow$  (1)

$$x = \varrho \cdot a + \sigma \cdot b = (1 - \sigma) \cdot a + \sigma \cdot b = a + \sigma \cdot (b - a)$$

Teilmengen von  $g$  durch Einschränkung von  $\lambda$ :

- $\lambda = 0 : x = a$
- $\lambda = 1 : x = a + (b - a) = b$
- $0 \leq \lambda \leq 1$ : Strecke von A nach B
- $1 \leq \lambda$ : Halbgerade
- $\lambda$  heißt affine Koordinate von X bzgl. des Koordinatensystems  $a$  mit  $a$  als Nullpunkt und  $b$  als Einheitspunkt

**Teilungsverhältnis:**

Seien  $a, b, x \in \mathbb{R}^n$  mit  $a \neq b \neq x$  drei Punkte einer Geraden  $g$ . Dann heiÙe  $\tau \in \mathbb{R}$  mit

$$(x - a) = \tau \cdot (x - b)$$

das Teilungsverhältnis von  $a, b, x \in g$ . Kurz:  $\tau = \text{TV}(a, b, X)$ .

Interpretation in  $A^2$ :

- $(x - a) = \tau(x - b)$  mit  $a, b, x \in \mathbb{R}^2 \Leftrightarrow \overrightarrow{AX} = \tau \overrightarrow{BX}$
- Verhältnis der Streckenlängen  $\overline{AX} : \overline{BX}$
- für  $\tau > 0$ :  $\overrightarrow{AX}$  und  $\overrightarrow{BX}$  gleichgerichtet, d.h. X liegt außerhalb der Strecke  $\overline{AB}$
- für  $\tau < 0$ :  $\overrightarrow{AX}$  und  $\overrightarrow{BX}$  entgegengerichtet, d.h. X liegt innerhalb der Strecke  $\overline{AB}$
- für  $\tau = -1$ :  $\overline{AX} = \overline{BX}$  und X innerhalb der Strecke AB, also X Mittelpunkt der Strecke AB

$$x = \frac{a + b}{2}$$

**Satz 4:**

Der Mittelpunkt der Strecke AB ist  $X : m = 0,5 \cdot (a + b)$  wobei A:a und B:b beschrieben wird bzgl. eines Koordinatensystems für  $\mathbb{R}^n$ .

**Satz 5:**

In einem Parallelogramm halbieren sich die Diagonalstrecken gegenseitig.

Beweis:

- Mittelpunkt von DB:  $M : m = \frac{d+b}{2}$
- Mittelpunkt von AC:  $M' : m' = \frac{a+c}{2}$
- Nach Parallelogrammregel gilt:

$$c = (b - a) + (d - a) + a = b + d - a$$

Also:

$$m' = \frac{a+c}{2} = \frac{b+d}{2} = m$$

**Parallelität:**

Zwei Vektoren  $v, w \in \mathbb{R}^n$  ( $v, w \neq 0$ ) bzw. zwei Geraden  $g : x + \lambda \cdot v$  und  $h : x = p + \lambda \cdot w$  heißen parallel ( $g \parallel h$ ), wenn  $y \in \mathbb{R}$  existiert mit  $w = \mu \cdot v$  ( $\mu \neq 0$ ).

**Satz 6:**

1. Sei  $g : x = a + \lambda \cdot v$  und  $a' \in g$ , dann ist  $g : x = a' + \lambda \cdot v$  ebenfalls eine Parameterdarstellung von  $g$ .
2. Seien  $g : x = a + \lambda \cdot v$  und  $g' : x = a' + \lambda \cdot v'$  Geraden.

$$g = g' \Leftrightarrow (g \cap g' \neq \emptyset \wedge g \parallel g')$$

Beweis:

1. Es gilt:

$$a' \in g \Rightarrow \exists \lambda' \in \mathbb{R} : a' = a + \lambda' \cdot v \Rightarrow a = a' - \lambda' \cdot v$$

Außerdem gilt:

$$\begin{aligned} x \in g \Rightarrow x &= a + \lambda'' \cdot v \quad (\lambda'' \in \mathbb{R}) \\ &= a' - \lambda' \cdot v + \lambda'' \cdot v \\ &= a' + (\lambda'' - \lambda') \cdot v \\ &= a' + \lambda \cdot v \end{aligned}$$

Äquivalent andere Beweisrichtung.

2. (a) Wenn  $g = g' \Rightarrow g \cap g' \neq \emptyset$ , denn:

$$a' \in g' = g \Rightarrow \exists \lambda' \in \mathbb{R} : a' = a + \lambda' \cdot v$$

... und  $a' + v' \in g' = g$ . Also:

$$\begin{aligned} \exists \lambda'' \in \mathbb{R} : a' + v' &= a + \lambda'' \cdot v \\ a' + v' - a' &= a + \lambda'' \cdot v - a' \\ v' &= a + \lambda'' \cdot v - a - \lambda' \cdot v \\ &= (\lambda'' - \lambda') \cdot v \end{aligned}$$

Es gilt  $\lambda'' - \lambda' \neq 0$ , denn sonst  $v' = 0$ . Also  $g \parallel g'$ .

(b) Sei  $s \in g' \cap g \neq \emptyset$ . Dann folgt aus 1. und der Voraussetzung  $g \parallel g'$ :

$$g : x = s + \lambda \cdot v \quad g' : x = s + \lambda \cdot v' \quad \text{mit } v' = \mu \cdot v$$

Entsprechend gilt für die Parameterdarstellungen:

$$\begin{aligned} x \in g \Rightarrow x = s + \lambda \cdot v &= s + \frac{\lambda}{\mu} \cdot v' \Rightarrow x \in g' \\ x \in g' \Rightarrow x = s + \lambda \cdot v' &= s + \lambda \cdot \mu \cdot v \Rightarrow x' \in g \end{aligned}$$

Bemerkungen:

- Jeder Punkt einer Geraden kann Aufpunkt der Geraden sein.
- Gleiche Geraden haben parallele Richtungsvektoren

**Lineare Abhängigkeit:**

- Zwei Vektoren  $v, w \in \mathbb{R}^n$  heißen linear abhängig

$$:\Leftrightarrow \exists \lambda, \mu \in \mathbb{R} : (\lambda, \mu) \neq (0, 0) \wedge \lambda \cdot v + \mu \cdot w = o$$

$v, w$  gestatten eine nichttriviale Linearkombination des Nullvektors.

- Zwei Vektoren  $v, w \in \mathbb{R}^n$  heißen linear unabhängig, wenn sie nur die triviale Linearkombination des Nullvektors gestatten:

$$\lambda \cdot v + \mu \cdot w = o \Rightarrow \lambda = \mu = 0$$

**Ebene:**

Eine Teilmenge  $\varepsilon \subset \mathbb{R}^n$  heißt eine Ebene

$$:\Leftrightarrow \varepsilon = \{x | x = a + \lambda \cdot v + \mu \cdot w; \lambda, \mu \in \mathbb{R}; v, w \text{ linear unabhängig}\}$$

Teilmenge von  $\varepsilon$  durch Einschränkung der Parameter:

- $(\lambda, \mu) = (0, 0) : A$  (Punkt)
- $(\lambda, \mu) = (1, 0) : x = a + v$  (Punkt)
- $(\lambda, \mu) = (0, 1) : x = a + w$  (Punkt)
- $(\lambda, \mu) = (\lambda, 0) : x = a + \lambda \cdot v$  (Gerade)
- 
- $(\lambda, \mu) = (0, \mu) : x = a + \mu \cdot w$  (Gerade)
- $0 \leq \lambda \leq 1, 0 \leq \mu \leq 1 : x = a + \lambda \cdot v + \mu \cdot w$  (Parallelogramm)

Bemerkung:  $\varepsilon : x = a + \lambda \cdot v + \mu \cdot w$  und  $a' \in \varepsilon$ , dann ist auch  $x = a' + \lambda \cdot v + \mu \cdot w$  eine Parameterdarstellung von  $\varepsilon$ . ( $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ )

**Satz 7:**

- Drei nicht auf einer Geraden liegenden Punkte  $a, b, c \in \mathbb{R}^n$  bestimmen genau eine Ebene  $\varepsilon$ , die diese Punkte enthält, nämlich:

$$\varepsilon : x = a + \lambda \cdot (b - a) + \mu \cdot (c - a) \quad (\lambda, \mu \in \mathbb{R})$$

- Beweis:

$$\lambda = 0, \mu = 0 : x = a \longrightarrow a \in \varepsilon$$

$$\lambda = 1, \mu = 0 : x = b \longrightarrow b \in \varepsilon$$

$$\lambda = 0, \mu = 1 : x = c \longrightarrow c \in \varepsilon$$

- Es liegt mit  $v := b - a$  und  $w := c - a$  die Form einer Parameterdarstellung vor.  $v, w$  sind keine Nullvektoren.

- Zu zeigen:  $v, w$  sind linear unabhängig. Äquivalent zu zeigen:  $v, w$  linear abhängig  $\Leftrightarrow a, b, c$  liegen auf einer Geraden:

- \* Seien  $v, w$  linear abhängig  $\Rightarrow \exists \lambda, \mu \in \mathbb{R} : (\lambda, \mu) \neq (0, 0) \wedge \lambda \cdot v + \mu \cdot w = o$

$$\lambda \cdot v + \mu \cdot w = \lambda \cdot (b - a) + \mu \cdot (c - a) = o$$

- \* Ohne Beschränkung der Allgemeinheit:  $\mu \neq 0$

$$\frac{\lambda}{\mu} \cdot (b - a) + (c - a) = o \Rightarrow c = a - \frac{\lambda}{\mu} \cdot (b - a)$$

- \* Wenn  $\lambda = 0$ , dann  $c = a \Rightarrow a, b, c$  liegen auf einer Geraden.
- \* Wenn  $\lambda \neq 0$ , dann  $c = a + \lambda' \cdot (b - a) \Rightarrow c$  liegt auf Geraden durch  $a, b$

- Also sind  $v, w$  linear unabhängig.

**2.2 Lineare Abhängigkeit, Basis und Dimension**

**2.2.1 Lineare Abhängigkeit**

- Sei  $V = (V, +, \cdot)$  ein  $K$ -Vektorraum. Sind  $v_1, \dots, v_m \in V$  so heißt jeder Vektor  $v = \lambda_1 \cdot v_1 + \dots + \lambda_m \cdot v_m$  mit  $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in K$  eine Linearkombination der Vektoren  $v_1, \dots, v_m$ . Offensichtlich  $v \in V$ .
- $m$  Vektoren  $v_1, \dots, v_m$  heißen linear unabhängig  $:\Leftrightarrow$  Sind  $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in K$  und ist (\*)  $\lambda_1 \cdot v_1 + \dots + \lambda_m \cdot v_m = o \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_m = 0$
- \* heißt: Der Nullvektor ist eine Linearkombination der Vektoren  $v_1, \dots, v_m$ . Diese heißt trivial, wenn  $\lambda_1 = \dots = \lambda_m = 0$  gilt. Ansonsten nichttrivial.
- Folglich:  $m$  Vektoren  $v_1, \dots, v_m$  heißen linear unabhängig, wenn sie nur die triviale Linearkombination des Nullvektors gestatten.
- $m$  Vektoren  $v_1, \dots, v_m$  heißen linear abhängig, wenn sie nicht linear unabhängig sind. D.h. sind  $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in K$ , so gilt \* mit  $(\lambda_1, \dots, \lambda_m) \neq (0, \dots, 0)$ . Sie gestatten eine nichttriviale Linearkombination des Nullvektors.

**Satz 1:**

- $v_1, \dots, v_m \in V$  seien linear unabhängig  $\Rightarrow v_1 \neq 0, \dots, v_m \neq 0$
- Beweis: indirekt:  $v_1, \dots, v_m$  linear unabhängig und  $v_1 = 0$ :

$$\begin{aligned} \lambda_1 \cdot v_1 + \dots + \lambda_m \cdot v_m &= 0 \\ 1 \cdot v_1 + \lambda_m \cdot v_m &= 0 \end{aligned}$$

$v_1, \dots, v_m$  gestatten also eine nichttriviale Linearkombination des Nullvektors. Widerspruch!

- Folgerung: Ein einzelner Vektor  $v \neq 0$  ist linear unabhängig.

**Lineare Hülle:**

- $v_1, \dots, v_m \in V$ :

$$\begin{aligned} \text{Lin}(v_1, \dots, v_m) &= \{v | v = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot v_i; \lambda_i \in K\} \\ &= K \cdot v_1 + \dots + K \cdot v_m \end{aligned}$$

heißt lineare Hülle der Vektoren  $v_1, \dots, v_m$ .

- Teilmenge  $M \subseteq V, M \neq \emptyset$

$$\text{Lin}M = \{v | v = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot v_i; \lambda_i \in K; v_i \in M, m \in \mathbb{N}\}$$

heißt lineare Hülle von M. Es sei  $\text{Lin} \emptyset = \emptyset$ .

- Ein Vektor  $v \in V$  heißt linear abhängig von  $v_1, \dots, v_m \in V$  bzw. von einer Teilmenge  $M \subseteq V$ :

$$\Leftrightarrow v \in \text{Lin}(v_1, \dots, v_m) \text{ bzw. } v \in \text{Lin}M$$

- Bezeichnung:  $\text{Span}(v_1, \dots, v_m) = \langle v_1, \dots, v_m \rangle = \text{Lin}(v_1, \dots, v_m)$
- Beispiele:

1.  $V_0^3, 0 \neq A \neq B \neq 0$ :

- $\text{Lin}(\overrightarrow{OA}) = \{\overrightarrow{OX} | \overrightarrow{OX} = \lambda \cdot \overrightarrow{OA}; \lambda \in \mathbb{R}\}$  (Menge der Ortsvektoren zu Punkten X auf der Gerade OA)
- $\text{Lin}(\overrightarrow{OA}, \overrightarrow{OB}) = \{\overrightarrow{OX} | \overrightarrow{OX} = \lambda_1 \cdot \overrightarrow{OA} + \lambda_2 \cdot \overrightarrow{OB}; \lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}\}$  (Menge der Ortsvektoren zu Punkten X in der Ebene OAB)

2.  $\mathbb{R}^n, e_i = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)$  ( $i=1, \dots, n$ )

$$\begin{aligned} \lambda_1 \cdot e_1 + \dots + \lambda_n \cdot e_n &= 0 \\ \lambda_1 \cdot (1, 0, \dots, 0) + \lambda_2 \cdot (0, 1, \dots, 0) + \dots + \lambda_n \cdot (0, \dots, 0, 1) &= 0 \\ (\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n) &= 0 \\ \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_n &= 0 \end{aligned}$$

–  $e_1, \dots, e_n$  sind linear unabhängig.

$$\begin{aligned} \text{Lin}(e_1, \dots, e_n) &= \{x \mid x = x_1 \cdot e_1 + \dots + x_n \cdot e_n; x_i \in \mathbb{R}\} \\ &= \{x \mid x = (x_1, 0, \dots, 0) + \dots + (0, \dots, 0, x_n); x_i \in \mathbb{R}\} \\ &= \{x \mid x = (x_1, x_2, \dots, x_n)\} \\ &= \mathbb{R}^n \end{aligned}$$

– Jeder Vektor  $x \in \mathbb{R}^n$  kann mit  $\{e_1, \dots, e_n\}$  als Linearkombination dargestellt werden.  $\{e_1, \dots, e_n\}$  heißt Standardbasis des  $\mathbb{R}^n$ .

3. Die Menge der Abbildungen  $(\mathbb{R}, \mathbb{R}) f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  ist ein  $\mathbb{R}$ -Vektorraum mit Addition

$$(f, g) \mapsto f + g \text{ mit } (f + g)(x) = f(x) + g(x)$$

und Skalarmultiplikation

$$(\lambda, f) \mapsto \lambda \cdot f \text{ mit } (\lambda \cdot f)(x) = \lambda f(x) \forall \lambda \in \mathbb{R}$$

– Beweis: Wegen Bsp. 3 in 1.4 ist  $\text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$  eine abelsche Gruppe, also (V1) erfüllt. (V2) durch Nachrechnen zu bestätigen.

– Anwendung: Die reellen Polynome

$$\begin{aligned} p_1(x) &= 2x^2 + 3x - 4 \\ p_2(x) &= x^2 + 1 \\ p_3(x) &= 5 \end{aligned}$$

sind aus  $\text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ .

(a) Beh.:  $p_1, p_2, p_3$  sind linear unabhängig.

Beweis:

$$\begin{aligned} \lambda_1 \cdot p_1 + \lambda_2 \cdot p_2 + \lambda_3 \cdot p_3 &= 0 & \lambda_i \in \mathbb{R} \\ \lambda_1(2x^2 + 3x - 4) + \lambda_2 \cdot (x^2 + 1) + \lambda_3 \cdot 5 &= 0 \\ x^2(2\lambda_1 + \lambda_2) + x \cdot 3\lambda_1 + (-4\lambda_1 + \lambda_2 + 5\lambda_3) &= 0 & \forall x \in \mathbb{R} \\ \Rightarrow 2\lambda_1 + \lambda_2 = 0 & \quad 3\lambda_1 = 0 & \quad -4\lambda_1 + \lambda_2 + 5\lambda_3 = 0 \\ & & \Rightarrow \lambda_1 = \lambda_2 = \lambda_3 = 0 \end{aligned}$$

$p_1, p_2, p_3$  sind linear unabhängig. (Es existiert nur die triviale Linearkombination des Nullpolynoms.)

(b) Lineare Hülle bildet Menge der Polynome vom Höchstgrad 2  $\subset \text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ .

$$\begin{aligned} \text{Lin}(p_1, p_2, p_3) &= \{p \mid p = \lambda_1 \cdot p_1 + \lambda_2 \cdot p_2 + \lambda_3 \cdot p_3\} \\ &= \{p \mid p = a_2 \cdot x^2 + a_1 \cdot x + a_0; a_i \in \mathbb{R}\} \end{aligned}$$

$(\text{Lin}(p_1, p_2, p_3), +, \cdot)$  ist ein  $\mathbb{R}$ -Vektorraum, der in dem  $\mathbb{R}$ -Vektorraum  $\text{Abb}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$  enthalten ist.

### 2.2.2 Untervektorräume

- $(V, +, \cdot)$  sei ein  $K$ -Vektorraum. Teilmenge  $W \subseteq V$  heißt Untervektorraum (Teilraum) von  $V$ , falls:
  - (UV1)  $W \neq \emptyset$
  - (UV2)  $\forall v, w \in W : v + w \in W$  ( $W$  ist abgeschlossen bzgl. der Addition.)
  - (UV3)  $\forall \lambda \in K \forall v \in W : \lambda \cdot v \in W$  ( $W$  ist abgeschlossen bzgl. der Skalarmultiplikation)
- Bemerkung:
  - Addition und Skalarmultiplikation aus  $V$  werden auf  $W$  eingeschränkt.
  - Ein Untervektorraum ist ein (vollständiger) Vektorraum.
- Beispiele:
  1. In jedem  $K$ -Vektorraum sind  $\{0\}$  und  $V$  triviale Untervektorräume.  $\{0\}$  heißt Nullvektorraum.
  2. Geraden und Ebenen des  $\mathbb{R}^n$ , die den Nullpunkt enthalten, sind Untervektorräume des  $\mathbb{R}^n$ .
  3. Die Menge  $C(\mathbb{R})$  aller stetigen Funktionen  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  ist ein Untervektorraum des  $\mathbb{R}$ -Vektorraums  $Abb(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ .
  4. Die Menge aller reellen Polynome vom Höchstgrad  $n$  ist ein Untervektorraum des  $C(\mathbb{R})$ .

**Satz 1:**

- $(V, +, \cdot)$  sei ein  $K$ -Vektorraum,  $M \subseteq V$ .
  1.  $Lin M$  ist ein Untervektorraum von  $V$  und  $M \subseteq Lin M$ .
  2. Wenn  $U$  ein Untervektorraum von  $V$  mit  $M \subseteq U$ , dann  $Lin M \subseteq U$ . ( $Lin M$  ist kleinster Untervektorraum, der  $M$  enthält.)
  3. Wenn  $M$  ein Untervektorraum von  $V$ , dann  $Lin M = M$ .
  4. Wenn  $M \subseteq U \subseteq V$ , dann  $Lin M \subseteq Lin U$
- Beweis:
  1. (a)  $M = \emptyset$ . Dann  $Lin M = Lin \emptyset = \{0\}$  ist Untervektorraum.
  - (b)  $M \neq \emptyset$ . Dann existiert ein  $m \in M$ . Wegen  $1 \cdot m = m : m \in Lin M$  (UV1). Also  $M \subseteq Lin M$ .

$\forall u, v \in M \Rightarrow u, v \in Lin M$ . Also

$$u = \sum_{i=1}^r \lambda_i \cdot u_i \quad v = \sum_{i=1}^s \mu_i \cdot v_i$$

mit  $\lambda_i, \mu_i \in \mathbb{K}$ ,  $u_i, v_i \in M$ ,  $r, s \in \mathbb{N}$ . Somit (UV2):

$$u + v = \sum_{i=1}^r \lambda_i \cdot u_i + \sum_{i=1}^s \mu_i \cdot v_i \in Lin M$$

Außerdem (UV3):

$$\forall \lambda \in K \forall v \in M \lambda \cdot v = \lambda \sum_{i=1}^s \mu_i \cdot v_i \in \text{Lin } M \quad \setminus \setminus$$

2.  $U$  sei Untervektorraum von  $V$ ,  $M \subseteq U$ .  $\forall v \in \text{Lin } M : v = \sum \lambda_i \cdot v_i$ , weil für alle  $i$  gilt  $v_i \in U$  folgt  $v \in U$ . Also  $\text{Lin } M \subseteq U$ . Nach a)  $M \subseteq \text{Lin } M \Rightarrow M \subseteq \text{Lin } M \subseteq U$ .  $\setminus \setminus$
3.  $M \subseteq \text{Lin } M$  nach a). Wenn  $M$  ein Untervektorraum, dann  $\text{Lin } M \subseteq M$ . Also  $\text{Lin } M = M$ .
4.  $x \in \text{Lin } M$ . Es gilt:

$$x = \sum \lambda_i \cdot v_i \quad (v_i \in M)$$

und

$$x = \sum \lambda_i \cdot v_i \quad (v_i \in U)$$

Also  $x \in \text{Lin } U$ .  $\setminus \setminus$

- Beispiel:  $V = \mathbb{R}^3$ ,  $e_1 = (1, 0, 0)$ ,  $e_2 = (0, 1, 0)$ .

$$M = \{e_1, e_2\}$$

$$\text{Lin } M = \{x_1 \cdot e_1 + x_2 \cdot e_2 \mid x_1, x_2 \in \mathbb{R}\} = \{(x_1, x_2, 0) \mid x_1, x_2 \in \mathbb{R}\}$$

ist Untervektorraum von  $\mathbb{R}^3$ .

- Bemerkungen (s. Übung):
  - Durchschnitt zweier Untervektorräume von  $V$  ist wieder ein Untervektorraum von  $V$ .
  - Vereinigung zweier Untervektorräume von  $V$  ist i.A. kein Untervektorraum von  $V$ .

### 2.2.3 Basis

- Teilmenge  $M \subseteq V$  heißt linear unabhängig, wenn  $M = \emptyset$  oder je endlich viele verschiedene ihrer Vektoren linear unabhängig sind, d.h.  $\forall m \in \mathbb{N} : v_1, \dots, v_m \in M$  mit  $v_i \neq v_j$  für  $i \neq j$ :  $v_1, \dots, v_m$  linear unabhängig.
- Wenn  $M \subseteq V$  nicht linear unabhängig, dann heißt  $M$  linear abhängig.
- Bemerkungen:
  - Lineare (Un)Abhängigkeit jetzt für beliebige Mengen erklärt.
  - $0 \in M \subseteq V \Rightarrow M$  linear abhängig.
  - $M$  linear unabhängig  $\Leftrightarrow$  Alle Linearkombinationen des Nullvektors  $o$  durch paarweise verschiedene Vektoren aus  $M$  sind trivial.

#### Lemma 1:

$M \subseteq V$  Teilmenge.  $M$  linear unabhängig  $\Leftrightarrow \forall u \in M : u \notin \text{Lin}(M \setminus \{u\})$ .

Beweis:

1. „ $\Rightarrow$ “

- Wir zeigen  $\exists u \in M : u \in \text{Lin}(M \setminus \{u\}) \Rightarrow M$  linear abhängig.
- Angenommen  $u \in M \cap \text{Lin}(M \setminus \{u\})$ . Dann  $\exists u_1, \dots, u_m \in M \setminus \{u\} : u = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot u_i$ . (\*)
- Falls  $u_i = u_j$  für  $1 \leq i, j \leq m$ , dann  $\lambda_j \cdot u_j$  streichen, restliche Summanden neu nummerieren.
- Wenn alle paarweise verschiedenen Vektoren in \* ein einziges Mal aufgeführt sind, gilt  $u_i \neq u_j$  für  $i \neq j$ .

$$0 = (-1) \cdot u + \sum_{i=1}^m u_i \cdot \lambda_i \quad \text{nach *}$$

D.h. es existiert eine nichttriviale Linearkombination des Nullvektors. Also  $M$  linear abhängig. \\\

2. „ $\Leftarrow$ “

- Wir zeigen:  $M$  linear abhängig  $\Rightarrow \exists u \in M : u \in \text{Lin}(M \setminus \{u\})$ .
- Angenommen  $o = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot u_i$  mit paarweise verschiedenen  $u_i$  und min. 1  $\lambda_i \neq 0$ . Ohne Beschränkung der Allgemeinheit:  $\lambda_1 \neq 0$ . Dann

$$u_1 = \sum_{i=2}^m \frac{\lambda_i}{\lambda_1} \cdot u_i$$

Also  $u_1 \in \text{Lin}(M \setminus \{u\})$ .

**Lemma 2:**

$M \subseteq V$ ,  $M$  linear unabhängig und  $x \in V \setminus \text{Lin } M \Rightarrow M \cup \{x\}$  linear unabhängig.

Beweis:

- Es gilt:

$$0 = \mu \cdot x + \sum_{i=1}^m u_i \cdot \lambda_i$$

mit paarweise verschiedenen  $u_i$ ,  $\lambda_i, \mu \in K$ .

- Zu zeigen:  $\lambda_i = \mu = 0$  für  $1 \leq i \leq m$ 
  1.  $\mu = 0$ : Weil  $M$  linear unabhängig ist, folgt  $\lambda_1 = \lambda_2 = \dots = \lambda_m = 0$
  2.  $\mu \neq 0$ : Dann gilt:

$$x = - \sum_{i=1}^m \frac{\lambda_i}{\mu} \cdot u_i \in \text{Lin } M$$

Widerspruch zu der Voraussetzung  $x \notin \text{Lin } M$ !

**Erzeugendensystem & Basis:**

- $M \subseteq V$  heißt Erzeugendensystem von  $V$   

$$:\Leftrightarrow \text{Lin } M = V$$
- $B \subseteq V$  heißt Basis  $:\Leftrightarrow B$  ist ein linear unabhängiges Erzeugendensystem.
- $V$  heißt endlich erzeugt  $:\Leftrightarrow \exists$  endliche Teilmenge  $M \subseteq V$  mit  $\text{Lin } M = V$ .
- Beispiele:
  1. Vgl.  $B = \{e_1, \dots, e_n\}$  ist Basis des  $\mathbb{R}^n$ .
  2. Vgl.  $B = \{p_1(x), p_2(x), p_3(x)\}$  ist Basis des  $\mathbb{R}$ -Vektorraums der Polynome vom Höchstgrad 2.

**Satz 1:** (Charakterisierung einer Basis)

Für eine Menge  $B \subseteq V$  sind folgende Aussagen äquivalent:

1.  $B$  ist eine Basis.
2.  $B$  ist ein minimales Erzeugendensystem von  $V$ .
3.  $B$  ist eine maximal linear unabhängige Teilmenge von  $V$

Beweis:

1.  $1 \Rightarrow 2$ 
  - $B$  ist eine Basis, also  $B$  linear unabhängig und  $\text{Lin } B = V$ .
  - Annahme:  $B'$  wäre Erzeugendensystem und  $B' \subset B$ . Weiter  $u \in B \setminus B'$ , dann  $u \in B \wedge u \notin B'$ . Daraus folgt:  

$$B' \setminus \{u\} = B' \subseteq B \setminus \{u\} \Rightarrow \text{Lin } B' \subseteq \text{Lin}(B \setminus \{u\})$$
  - Da  $b$  linear unabhängig ist, gilt außerdem  $\forall u \in B : u \notin \text{Lin}(B \setminus \{u\})$ , also  $u \notin \text{Lin } B'$ .
  - Widerspruch dazu, dass  $B'$  ein Erzeugendensystem ist.
2.  $2 \Rightarrow 1$ 
  - $B$  sei ein minimales Erzeugendensystem, d.h.
    - (a)  $\text{Lin } B = V$
    - (b)  $B' \subseteq B$  und  $\text{Lin } B' = V \Rightarrow B = B'$
  - Noch zu zeigen:  $B$  linear unabhängig.
  - Angenommen  $B$  linear abhängig. Dann  $\exists u \in B : u \in \text{Lin}(B \setminus \{u\})$  (Lemma 1).
  - Sei  $B' = B \setminus \{u\}$ , also  $B' \subset B$ . Dann  $\text{Lin } B' \subseteq \text{Lin } B = V$ .
  - Wir zeigen, dass auch  $\text{Lin } B' \supset V$  gilt, denn dann Widerspruch zu 2. Also zu zeigen:  $w \in V \Rightarrow w \in \text{Lin } B'$ .

- Sei  $w \in V$ , dann  $w \in \text{Lin } B$ , d.h.

$$w = \sum_{i=1}^m b_i \cdot \lambda_i$$

mit  $\lambda_i \in K, b_i \in B, m \in \mathbb{N}$ .

- Falls  $\forall i : b_i \neq u$ , dann  $\forall i : b_i \in B' = B \setminus \{u\}$  und  $w \in \text{Lin } B'$ .
- Falls  $\exists j : b_j = u$ , dann

$$w = \sum_{i=1}^{j-1} \lambda_i \cdot b_i + \lambda_j \cdot u + \sum_{i=j+1}^m \lambda_i \cdot b_i$$

Also  $w \in \text{Lin } B'$ .

- Also  $\text{Lin } B' = V, B \neq B'$  im Widerspruch zur Voraussetzung.

3.  $1 \Rightarrow 3$

- Zu zeigen:  $B$  maximal linear unabhängige Teilmenge von  $V$ :
  - (a)  $B$  linear unabhängig.
  - (b)  $B'' \supseteq B$  und  $B''$  linear unabhängig  $\Rightarrow B'' = B$ .
- Sei  $B'' \supseteq B$  und  $B''$  linear unabhängig. Dann  $\text{Lin } B'' \supseteq \text{Lin } B = V$ , also  $\text{Lin } B'' = V$ .
- $B''$  ist also Basis von  $V$  und damit nach 2. ein minimales Erzeugendensystem. Also  $B'' = B$ .

4.  $3 \Rightarrow 1$

- Zu zeigen:  $B$  ist Basis.
- Sei  $B$  ein maximale linear unabhängige Teilmenge von  $V$ . Dann ist  $B$  ein Erzeugendensystem, denn angenommen  $\text{Lin } B \neq V$ :
  - Wähle  $x \in V \setminus \text{Lin } B$ . Nach Lemma 2 ist  $B \cup \{x\}$  linear unabhängig.
  - Es sei  $B'' = B \cup \{x\} \supset B$  und  $B''$  linear unabhängig (Lemma 2).
  - Widerspruch zur Maximalität von  $B$
- Also  $\text{Lin } B = V$

**Satz 2:** (Darstellungssatz)

Jeder Vektor ist in eindeutiger Weise als Linearkombination von endlich vielen Vektoren einer Basis darstellbar.

Beweis:

- Sei  $B$  ein Erzeugendensystem.

$$\forall v \in V : v = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot v_i$$

mit  $m \in \mathbb{N}, v_i \in B, \lambda_i \in K$ .

- Angenommen es gibt  $\lambda' \in K$  mit

$$v = \sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot v_i$$

Ohne Beschränkung der Allgemeinheit sei  $n \leq m$ . Für  $j \in \{1, \dots, n\}$  gelte  $\lambda'_j \neq \lambda_j$ .

$$0 = v - v = \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \lambda'_i) \cdot v_i + \sum_{i=n+1}^m \lambda_i \cdot v_i$$

Es gilt  $(\lambda_i - \lambda'_i) \neq 0$  für  $i = j$ .

- Es gibt also eine nichttriviale Linearkombination des Nullvektors für  $v_1, \dots, v_m$  im Widerspruch zu deren linearen Unabhängigkeit.

**Satz 2:** (Existenz einer Basis)

Ist  $V$  endlich erzeugt, so besitzt  $V$  eine Basis.

Beweis:

- $\exists$  endliche Teilmenge  $B_m := \{v_1, \dots, v_m\}$  und  $\text{Lin } B_m = V$ .
- 1) Falls  $B_m$  linear unabhängig ist, ist  $B_m$  eine Basis.
- 2) Falls  $B_m$  linear abhängig, dann  $\exists u \in B_m : u \in \text{Lin}(B \setminus \{u\})$  nach Lemma 1. Dann setze  $B_{m-1} = B \setminus \{u\}$ ,  $u \in \text{Lin } B_{m-1}$ .
- Wir zeigen:  $\text{Lin } B_{m-1} \supseteq V$ . Es sei  $v \in V$ . Dann

$$v = \sum_{i=1}^m \lambda_i \cdot v_i$$

mit  $v_i \in B_m, \lambda_i \in K, m \in \mathbb{N}$ .

- Falls  $u \neq v_i$  für alle  $i: v_i \in B_{m-1}$ , also  $v \in \text{Lin } B_{m-1}$ .
- Falls  $u = v_j$  für  $j \in \{1, 2, \dots, n\}$ :

$$v = \sum_{i=1}^{j-1} \lambda_i \cdot v_i + \lambda_j \cdot u + \sum_{i=j+1}^m \lambda_i \cdot v_i$$

Also  $v \in \text{Lin } B_{m-1}$ .

- Insgesamt:  $v \in \text{Lin } B_{m-1}$ . Also  $V \subseteq \text{Lin } B_{m-1}$ ,  $V = \text{Lin } B_{m-1}$ .
- Wenn  $B_{m-1}$  linear unabhängig, dann Basis.
- Falls  $B_{m-1}$  linear abhängig, dann Wiederholung von Schritt 2 usw. Streiche  $r$ -mal bis  $B_{m-r}$  linear unabhängig ist ( $0 \leq r \leq m - 1$ ).
- Verfahren endet nach maximal  $m-1$  Schritten mit
  1.  $\text{Lin } B_{m-r} = V$  und  $B_{m-r}$  linear unabhängig

2. ...oder  $B_1 = \{u\}$  ist linear abhängig, also  $u = 0$ . Dann  $\text{Lin}\{0\} = V$ .  
 $\backslash\backslash$

Bemerkung:

1.  $V = \{0\}$  hat keine Basis. Abhilfe: Definition:  $V = \{0\}$  habe die Basis  $\emptyset$  (denn  $\text{Lin}\emptyset = \{0\}$ ).
2. Wieviele Elemente hat eine Basis?

**Basislemma:**

Existiert eine endliche Basis von  $V$ , dann ist jede Basis endlich.

Beweis:

- Sei  $B$  eine endliche Basis. Wäre  $B'$  als weitere Basis unendlich, dann  $B' \supset B$ . Widerspruch zur Maximalität einer Basis.  $\backslash\backslash$

**Austauschlemma:**

- Sei  $\{v_1, \dots, v_n\}$  eine Basis von  $V$  und  $w = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i$ . Ist  $\lambda_k \neq 0$  für  $k \in \{1, 2, \dots, n\}$ , dann ist  $\{v_1, \dots, v_{k-1}, w, v_{k+1}, \dots, v_n\}$  wieder eine Basis von  $V$ .

• Beweis:

- O.B.d.A. sei die Nummerierung so eingerichtet, dass  $k=1$  gilt, also  $\lambda_1 \neq 0$ .
- Zu zeigen:  $\{w, v_2, \dots, v_n\}$  ist Basis von  $V$ .

$$v_1 = \frac{w}{\lambda_1} + \sum_{i=2}^n -\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \cdot v_i$$

- Nach dem Darstellungssatz gilt:  $\forall v \in V$ :

$$\begin{aligned} v &= \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot v_i \\ &= \mu_1 \cdot v_1 + \sum_{i=2}^n \mu_i \cdot v_i \\ &= \mu_1 \left( \frac{w}{\lambda_1} + \sum_{i=2}^n -\frac{\lambda_i}{\lambda_1} \cdot v_i \right) + \sum_{i=2}^n \mu_i \cdot v_i \\ &= \frac{\mu_1}{\lambda_1} \cdot w + \sum_{i=2}^n v_i \left( \mu_i - \frac{\lambda_i}{\lambda_1} \cdot \mu_1 \right) \in \text{Lin}(w, v_2, \dots, v_n) \end{aligned}$$

- Also  $\{w, v_2, \dots, v_n\}$  Erzeugendensystem von  $V$ . Noch zu zeigen:  $\{w, v_2, \dots, v_n\}$  linear unabhängig.

- Sei  $\mu \cdot w + \mu_2 \cdot v_2 + \dots + \mu_n \cdot v_n = 0$  mit  $w = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i$  ( $\mu, \mu_k \in K$ ).  
Dann:

$$\begin{aligned} \mu \cdot \left( \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i \right) + \mu_2 \cdot v_2 + \dots + \mu_n \cdot v_n &= 0 \\ \mu \lambda_1 v_1 + (\mu \lambda_1 + \mu_2) \cdot v_2 + \dots + (\mu \cdot \lambda_n + \mu_n) \cdot v_n &= 0 \end{aligned}$$

- Da  $v_1, \dots, v_n$  linear unabhängig, nur triviale Linearkombination möglich:

$$\lambda_1 \cdot \mu = 0 \wedge \mu_k + \mu \cdot \lambda_k = 0 \Rightarrow \mu = \mu_k = 0 \quad (k = 2, 3, \dots, n)$$

- Also  $\{w, v_2, \dots, v_n\}$  linear unabhängig und damit Basis.

- Beispiel:

- $\{e_1, e_2, e_3\}$  ist Basis des  $\mathbb{R}^3$ .

$$w = 1 \cdot e_1 + 2 \cdot e_2 + 3 \cdot e_3$$

- Nach Austauschlemma:  $\{w, e_2, e_3\}$  ist Basis des  $\mathbb{R}^3$

**Austauschsatz von Steinitz:** (1913)

Sei  $\{v_1, \dots, v_n\}$  eine Basis von  $V$  und  $C = \{w_1, \dots, w_m\} \subseteq V$  linear unabhängig.  
Dann ist

1.  $m \leq n$
2. Es gibt  $i_1, \dots, i_m \in \{1, \dots, n\}$ , sodass das Austauschen  $v_1, \dots, v_m$  gegen  $w_1, \dots, w_m$  wieder eine Basis von  $V$  ergibt.

Beweis:

- Nummeriert man so um, dass  $i_1 = 1, i_2 = 2, \dots, i_m = m$ , dann ist nach Behauptung  $\{w_1, \dots, w_m, v_{m+1}, \dots, v_n\}$  Basis von  $V$ .
- Beweis durch vollständige Induktion nach  $m$

- Induktionsanfang:  $m = 1 \leq n$

$$w_1 = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i \quad (w_1 \neq 0)$$

Ohne Beschränkung der Allgemeinheit sei  $\lambda_1 \neq 0$ . Nach Austauschlemma ist  $\{w, v_2, \dots, v_n\}$  eine Basis von  $V$ .

- Induktionsvoraussetzung: Behauptung gelte für  $\{w_1, \dots, w_{m-1}\}$  (linear unabhängig), wobei  $\{w_1, \dots, w_{m-1}, v_m, \dots, v_n\}$  eine Basis von  $V$  mit  $m - 1 \leq n$ .
- Induktionsbeweis: Sei  $\{w_1, \dots, w_m\}$  linear unabhängig und  $\lambda_i \in K$ :

$$w_m = \sum_{i=1}^{m-1} \lambda_i \cdot w_i + \sum_{i=m}^n \lambda_i \cdot v_i$$

1. Wäre  $\lambda_m, \dots, \lambda_n = 0$  ergäbe sich  $w \in \text{Lin}(w_1, \dots, w_{m-1})$  also  $\{w_1, \dots, w_m\}$  linear abhängig. (Widerspruch!)
2.  $\exists \lambda_i \neq 0$  mit  $m \leq i \leq n$ . Bei Umm Nummerierung kann  $\lambda_m \neq 0$  erreicht werden. Austausch von  $w_m$  gegen  $v_m$  nach Austauschlemma, dann  $\{w_1, \dots, w_m, v_{m+1}, \dots, v_n\}$  Basis von  $V$ .

**Folgerung 1:**

Jede linear unabhängige Menge eines endlich erzeugten Vektorraums, insbesondere jede Basis, hat endlich viele Elemente.

Beweis:

- Nach Satz 3 existiert Basis  $B$  mit  $|B| = n$ .
- Angenommen, es gäbe eine Basis aus unendlich vielen Elementen, dann wäre das eine linear unabhängige Menge  $C \subseteq V$ . Also  $C \subseteq C_\infty \subseteq V$ .
- Dann muss gelten:  $|C| \geq n + 1$ . Nach Austauschsatz gilt  $n + 1 = |C| \leq |B| = n$ . (Widerspruch!)

**Folgerung 2:**

Je zwei Basen von  $V$  haben gleich viele Elemente.

Beweis: Mit Austauschsatz für 2 Basen  $B_1$  und  $B_2$ :

- Wenn  $B = B_1$  und  $C = B_2$ , dann  $|B_2| \leq |B_1|$
- Wenn  $B = B_2$  und  $C = B_1$ , dann  $|B_1| \leq |B_2|$
- Also muss gelten:  $B_1 = B_2$

**Dimension:**

- Die Anzahl  $|B|$  der Elemente einer Basis  $B$  eines  $K$ -Vektorraums heißt Dimension ( $\dim V$ ) von  $V$ . Es sei
  - $\dim V = n$ , falls  $V$  eine Basis von  $n$  Elementen hat.  $V$  heißt endlichdimensional.
  - $\dim V = \infty$ , falls  $V$  keine Basis aus  $n$  Elementen hat.  $V$  heißt unendlichdimensional.
- Beispiele:
  1.  $\dim K^n = n$ , weil  $\{e_1, \dots, e_n\}$  Basis von  $K^n$
  2.  $\dim V = 3$  für den  $\mathbb{R}$ -Vektorraum der Polynome vom Höchstgrad 2.

**Basisergänzungssatz:**

Sei  $M \subseteq E \subseteq V$ , wobei  $M$  linear unabhängig und  $E$  ein Erzeugendensystem. Dann gibt es eine Basis  $B$  von  $V$  mit  $M \subseteq B \subseteq E$ . Insbesondere hat jeder Vektorraum eine Basis.

## 2.3 Analytische Geometrie im $\mathbb{R}^n$

### 2.3.1 Skalarprodukt, Längen- und Winkelmessung

#### Skalarprodukt:

- $V$  sei ein  $\mathbb{R}$ -Vektorraum. Abbildung  $\langle \cdot, \cdot \rangle: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  heißt Skalarprodukt, wenn  $\forall u, v, w \in V \forall \lambda \in \mathbb{R}$ :

1.  $\langle u, v + w \rangle = \langle u, v \rangle + \langle u, w \rangle$  (linear)

2.  $\langle u, \lambda \cdot v \rangle = \lambda \cdot \langle u, v \rangle$  (linear)

3.  $\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$  (symmetrisch)

4.  $\langle u, u \rangle \geq 0$  (positiv definiert)

- Ein reeller Vektorraum mit einem Skalarprodukt heißt euklidischer Vektorraum.
- Wegen (3):

$$\begin{aligned} \langle u, v + w \rangle &= \langle v + w, u \rangle \\ \langle u, \lambda \cdot v \rangle &= \langle \lambda \cdot v, u \rangle \end{aligned}$$

- Das (natürliche/kanonische) Skalarprodukt von Vektoren  $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$  und  $y = (y_1, \dots, y_n) \in \mathbb{R}^n$  sei

$$\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i$$

Die Forderungen an ein Skalarprodukt sind leicht nachzurechnen, also erfüllt.

- $\mathbb{R}^n$  ist euklidischer Vektorraum.

#### Norm:

- Es heißt  $\|x\| := \sqrt{\langle x, x \rangle} = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$  die Norm von  $\mathbb{R}^n$ . (Länge/Betrag von  $x$ )
- Jeder Vektor  $x \in \mathbb{R}^n$  mit  $\|x\| = 1$  heißt Einheitsvektor.
- Eigenschaften:  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n, \alpha \in \mathbb{R}$ :

1.  $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$

2.  $\|\alpha \cdot x\| = |\alpha| \cdot \|x\|$

3.  $\|x + y\|^2 = \|x\|^2 + 2 \cdot \langle x, y \rangle + \|y\|^2$

Beweis:  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n, \lambda \in \mathbb{R}$ :

$$\begin{aligned} 0 &\leq \|x + \lambda \cdot y\|^2 \\ &= \langle x + \lambda \cdot y, x + \lambda \cdot y \rangle \\ &= \langle x, x \rangle + 2\lambda \cdot \langle x, y \rangle + \lambda^2 \langle y, y \rangle \quad * \\ &= \|x\|^2 + 2 \cdot \langle x, y \rangle + \|y\|^2 \quad \text{für } \lambda = 1 \end{aligned}$$

4.  $\langle x, y \rangle^2 \leq \|x\|^2 \cdot \|y\|^2$  (Cauchy-Schwarzsche Ungleichung), wobei  $\langle x, y \rangle^2 = \|x\|^2 \cdot \|y\|^2 \Leftrightarrow x, y$  linear abhängig

Beweis:

- (a) – Für  $y = 0$ : trivial nach 3)
- Für  $y \neq 0$ : Setze  $\lambda = \frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle}$  in \*. Es folgt:

$$\begin{aligned} 0 &\leq \langle x, x \rangle - 2 \frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle} \cdot \langle x, y \rangle + \frac{\langle x, y \rangle^2}{\langle y, y \rangle^2} \cdot \langle y, y \rangle \\ \Rightarrow 0 &\leq \langle x, x \rangle \cdot \langle y, y \rangle - 2 \cdot \langle x, y \rangle^2 + \langle x, y \rangle^2 \\ \Rightarrow \langle x, y \rangle^2 &\leq \|x\|^2 \cdot \|y\|^2 \end{aligned}$$

(b) Gleichheitsfall:

– „ $\Rightarrow$ “

$$0 = \|x + \lambda \cdot y\| \Rightarrow x + \lambda \cdot y = 0$$

Also  $x, y$  linear abhängig.

– „ $\Leftarrow$ “

Wenn  $x, y$  linear abhängig:

$$\exists \alpha, \beta \in \mathbb{R} : \alpha \cdot x + \beta \cdot y = 0 \wedge (\alpha, \beta) \neq (0, 0)$$

O.B.d.A.  $\alpha \neq 0$ . Also:

$$x = -\frac{\beta}{\alpha} \cdot y := \varrho \cdot y$$

Dann gilt:

$$\begin{aligned} \langle x, y \rangle^2 &= \langle \lambda \cdot y, y \rangle^2 = \langle \lambda \cdot y, y \rangle \cdot \langle \lambda \cdot y, y \rangle \\ &= \varrho^2 \langle y, y \rangle^2 = \langle \varrho \cdot y, \varrho \cdot y \rangle \cdot \langle y, y \rangle \\ &= \langle x, x \rangle \cdot \langle y, y \rangle = \|x\|^2 \cdot \|y\|^2 \end{aligned}$$

5.  $\|x + y\| \leq \|x\| + \|y\|$  (Dreiecksungleichung für Normen)

Beweis: Setze 4. in 3. ein:

$$\begin{aligned} \|x + y\|^2 &= \|x\|^2 + 2 \langle x, y \rangle + \|y\|^2 \\ &\leq \|x\|^2 + 2\|x\| \cdot \|y\| + \|y\|^2 \\ &= (\|x + y\|)^2 \\ \Rightarrow \|x + y\| &\leq \|x\| + \|y\| \end{aligned}$$

**Abstand:**

- Wenn  $a, b \in \mathbb{R}^n$  als Punkte interpretiert werden, dann heißt  $d(a, b) := \|b - a\|$  ihr Abstand (oder Länge der Strecke zwischen a und b).
- Für  $n=2$ :  $d(a, b) = \sqrt{(b_1 - a_1)^2 + (b_2 - a_2)^2}$ ,  
für  $n=3$ :  $d(a, b) = \sqrt{(b_1 - a_1)^2 + (b_2 - a_2)^2 + (b_3 - a_3)^2}$ , ...
- $(\mathbb{R}^n, d)$  ist ein metrischer Raum.

- Abschätzung (Dreiecksungleichung der Abstände):

$$\begin{aligned} \|b - a\| &= \|b - c + c - a\| \leq \|b - c\| + \|c - a\| \\ \Rightarrow d(a, b) &\leq d(a, c) + d(c, b) \end{aligned}$$

Für  $n=2$ : In einem Dreieck ist die Länge einer Seite nicht größer als die Summe der beiden anderen Seiten.

### Winkelmessung:

- Cauchy-Schwarzsche Ungleichung mit  $x \neq 0$  und  $y \neq 0$ . Für  $\frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|} =: \kappa$  gilt  $-1 \leq \kappa \leq 1$ . Das ist der Wertebereich der Cosinusfunktion über  $[0, \pi]$ .
- Es sei  $\angle(x, y) \in \mathbb{R}$  mit  $0 \leq \angle(x, y) \leq \pi$ , der Winkel zwischen den Vektoren  $x$  und  $y$ , wenn

$$\cos \angle(x, y) = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|}$$

gilt.

- Eigenschaften:

1.  $\angle(x, y) = \angle(y, x)$
2.  $\angle(x, y) = \pi - \angle(x, -y)$

Beweis: Es sei  $\varphi = \angle(x, y)$ ,  $\delta = \angle(x, -y)$ .

$$\begin{aligned} \cos \varphi &= \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|} \\ \cos \delta &= \frac{\langle x, -y \rangle}{\|x\| \cdot \| -y \|} = -\frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|} \\ \Rightarrow \cos \varphi &= -\cos \delta = \cos(\pi \pm \delta) \\ \Rightarrow \varphi &= \pi \pm \delta + 2k\pi \quad k \in \mathbb{Z} \\ \Rightarrow \varphi &= \pi - \delta \text{ da } 0 \leq \varphi \leq \pi \end{aligned}$$

3.  $\forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}: \angle(\alpha \cdot x, y) = \angle(x, y)$

- $x, y \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$  orthogonal (senkrecht) :  $\Leftrightarrow \angle(x, y) = \frac{\pi}{2} \Leftrightarrow \langle x, y \rangle = 0$
- Cosinussatz im  $\mathbb{R}^n$ :

$$\begin{aligned} \langle x - y, x - y \rangle &= \|x\|^2 - 2 \cdot \langle x, y \rangle + \|y\|^2 \\ &= \|x\|^2 - 2 \cdot \|x\| \cdot \|y\| \cdot \cos \angle(x, y) + \|y\|^2 \\ \Rightarrow \|x - y\|^2 &= \|x\|^2 + \|y\|^2 - 2 \cdot \|x\| \cdot \|y\| \cdot \cos \angle(x, y) \end{aligned}$$

Für  $\angle(x, y) = \frac{\pi}{2}$  Satz des Pythagoras:

$$\|x - y\|^2 = \|x\|^2 + \|y\|^2$$

### Winkel zwischen Geraden:

- Gerade  $g: x = a + \lambda \cdot v$  ( $v \neq 0$ ), Gerade  $h: x = p + \mu \cdot w$  ( $w \neq 0$ )

- $\sphericalangle(v, w) =: \sphericalangle(g, h)$  sei der orientierte Winkel zwischen den durch  $v$  und  $w$  orientierten Geraden. ( $0 \leq \sphericalangle(g, h) \leq \pi$ )
- $\sphericalangle(g, h) := \min(\sphericalangle(v, w), \pi - \sphericalangle(v, w))$  sei der spitze Winkel zwischen den Geraden  $g$  und  $h$ . ( $0 \leq \sphericalangle(g, h) \leq 0,5 \cdot \pi$ )

$$\cos \sphericalangle(g, h) = \frac{|\langle v, w \rangle|}{\|v\| \cdot \|w\|}$$

### 2.3.2 Geometrische Sätze in der Ebene

- Voraussetzung:  $\mathbb{R}^2$  interpretiert als 2-dimensionaler Punktraum
- Hilfsmittel: Vierteldrehung

$$x = (x_1, x_2) \mapsto x^\perp = (-x_2, x_1)$$

dann:

$$\|x\| = \|x^\perp\| = 0 \quad \langle x, x^\perp \rangle = 0 \quad (x^\perp)^{bot} = -(x_1, x_2) = -x$$

Weiter:

$$\langle x^\perp, y \rangle = \langle (-x_2, x_1), y \rangle = x_1 \cdot y_2 - x_2 \cdot y_1$$

#### Determinante:

- Sei

$$\det(x, y) := x_1 \cdot y_2 - x_2 \cdot y_1 = \begin{vmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{vmatrix}$$

die Determinante von  $x$  und  $y$ .

$$\det : \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$$

- Sei  $y \neq 0$ . Dann gilt:  $\det(x, y) = 0 \Leftrightarrow x, y$  linear abhängig

#### Normalenvektor:

- Sei  $g : x = a + \lambda \cdot v$  ( $v \neq 0, \lambda \in \mathbb{R}$ ) eine Gerade, dann:

$$\begin{aligned} \langle v^\perp, x \rangle &= \langle v^\perp, a + \lambda \cdot v \rangle \\ &= \underbrace{\langle v^\perp, a \rangle}_{=: \gamma \in \mathbb{R}} + \lambda \cdot \underbrace{\langle v^\perp, v \rangle}_0 \end{aligned}$$

- Sei  $n := v^\perp = (n_1, n_2)$ , dann  $\langle n, x \rangle = \gamma$ . Also:

$$n_1 \cdot x_1 - n_2 \cdot x_2 - \gamma = 0$$

Gleichung von  $g$  mit  $n$  als Normalenvektor von  $g$ . Die Zahl  $\gamma = \langle n, a \rangle$  wird mit einem beliebigen Aufpunkt von  $g$  bestimmt.

- $\lambda \cdot \langle n, x \rangle = \lambda \cdot \gamma$  ist auch Gleichung von  $g$

**Normale:**

- Jede zu einer Geraden  $g$  orthogonale Gerade heißt eine Normale von  $g$ .
- Eigenschaften:
  1. Ist  $v$  ein Richtungsvektor von  $g$ , dann ist  $v^\perp$  ein Richtungsvektor jeder Normalen von  $g$ .
  2. Zu einer Geraden  $g : x = a + \lambda \cdot v$  gibt es genau eine Normale  $h$ , die einen gegebenen Punkt  $p$  enthält, nämlich  $h : x = p + \mu \cdot v^\perp$  ( $\mu \in \mathbb{R}$ )

**Schnittpunkt zweier Geraden:**

- Sei  $g : x = a + \lambda \cdot v$  (bzw.  $\langle n, x \rangle = \gamma = \langle v^\perp, a \rangle$ ) und  $h : x = b + \mu \cdot w$  (bzw.  $\langle m, x \rangle = \delta = \langle w^\perp, b \rangle$ ).
- Schnittpunkt  $S$  liegt auf  $g$  und  $h$ :

$$\begin{aligned} s &= a + \lambda_1 \cdot v = b + \mu_1 \cdot w \\ \Rightarrow \langle v^\perp, s \rangle &= \langle v^\perp, a \rangle = \gamma \\ \langle w^\perp, s \rangle &= \langle w^\perp, a \rangle = \delta \end{aligned}$$

- Ansatz:  $s = \alpha \cdot v + \beta \cdot w$  ( $v, w$  linear unabhängig, also Basis). Dann:

$$\begin{aligned} \langle v^\perp, s \rangle &= \langle v^\perp, \alpha \cdot v + \beta \cdot w \rangle = \gamma = \beta \cdot \langle v^\perp, w \rangle \\ \langle w^\perp, s \rangle &= \langle w^\perp, \alpha \cdot v + \beta \cdot w \rangle = \delta = \alpha \cdot \langle w^\perp, v \rangle \\ \Rightarrow \beta &= \frac{\gamma}{\langle v^\perp, w \rangle} \quad \alpha = \frac{\delta}{\langle w^\perp, v \rangle} \end{aligned}$$

- Nach Folgerung Determinante:  $\det(v, w) = 0 \Leftrightarrow v, w$  linear abhängig, d.h.  $\det(v, w) \neq 0 (= \langle v^\perp, w \rangle) \Leftrightarrow v, w$  linear unabhängig.
- Leicht zu zeigen:  $\det(w^\perp, v) \neq 0 \Leftrightarrow v, w$  linear unabhängig.
- Also:

$$\begin{aligned} s &= \frac{\delta}{\langle w^\perp, v \rangle} \cdot v + \frac{\gamma}{\langle v^\perp, w \rangle} \cdot w \\ &= \frac{\langle m, x \rangle}{\langle m, v \rangle} \cdot v + \frac{\langle n, x \rangle}{\langle n, w \rangle} \cdot w \end{aligned}$$

**Abstand Punkt-Gerade:**

- Sei  $f$  der Schnittpunkt mit  $f = p + \lambda \cdot n$ . Also:

$$\begin{aligned} f - p &= \lambda \cdot n \\ \Rightarrow \|f - p\| &= \|n\| \cdot |\lambda| \\ &= d(p, f) =: d(p, g) \end{aligned}$$

1. Berechnung mit Hilfe der Schnittpunktsformel ( $b=p, w=n$ ):

$$f = \frac{\delta}{\langle n^\perp, v \rangle} \cdot v + \frac{\gamma}{\langle n, n \rangle} \cdot n$$

mit  $\delta = \langle n^\perp, p \rangle$  und  $\gamma = \langle n, a \rangle$ . Also:

$$f = \frac{\langle v, p \rangle}{\langle v, v \rangle} \cdot v + \frac{\langle n, a \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n$$

2. Es gilt auch:  $f = a + \lambda \cdot v = p + \mu \cdot n$ . Also:

$$\begin{aligned}
 0 &= (p - a) + \mu \cdot n - \lambda \cdot v \\
 0 &= \langle p - a + \mu \cdot n - \lambda \cdot v \rangle \\
 0 &= \langle p - a, n \rangle + \mu \cdot \langle n, n \rangle \\
 \Rightarrow \mu &= \frac{\langle p - a, n \rangle}{\langle n, n \rangle} \\
 \Rightarrow f &= p - \frac{\langle p - a, n \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n \\
 f - p &= -\frac{\langle p - a, n \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n \\
 \Rightarrow \|f - p\| &= \frac{|\langle p - a, n \rangle|}{\langle n, n \rangle} \cdot \|n\| \\
 &= \frac{|\langle p - a, n \rangle|}{\|n\|} = d(p, f) =: d(p, g)
 \end{aligned}$$

**Hessesche Normalform:**

- Betrachtet man für g Gleichung 3:  $\langle x - a, n \rangle = 0$ , so heißt

$$\frac{\langle x - a, n \rangle}{\|n\|} = 0$$

die Hessesche Normalform von g. Es ist  $d(p, f) = \left| \frac{\langle p - a, n \rangle}{\|n\|} \right|$ .

- Beispiel: Es sei  $a=(2,1)$ ,  $n=(1,1)$  und  $p=(1,0)$ .

$$\begin{aligned}
 \langle x - a, n \rangle &= 0 \\
 \Rightarrow x_1 - a_1 + x_2 - a_2 &= 0 \\
 x_1 + x_2 - 3 &= 0
 \end{aligned}$$

Anwendung der Hesseschen Normalform:

$$\begin{aligned}
 \|n\| &= \sqrt{2} \\
 \Rightarrow \frac{x_1 + x_2 - 3}{\sqrt{2}} &= 0 \\
 \Rightarrow d(p, f) &= \left| \frac{-2}{\sqrt{2}} \right| = \sqrt{2}
 \end{aligned}$$

- Bemerkung: Eine Geradengleichung von g lautet:

$$\langle x - a, n \rangle = 0$$

Die Hessesche Normalform dieser Gleichung lautet

$$\frac{\langle x - a, n \rangle}{\|n\|} = 0$$

Die Abstand-Punkt-Geraden-Lösungsformel enthält die linke Seite der Hesseschen Normalform, wobei an Stelle von x der untersuchte Punkt p tritt.

**Fläche eines Dreiecks:**

- Es gilt

$$F = \frac{1}{2} \cdot \|b - a\| \cdot d(c, g)$$

mit  $g : \langle n, x - a \rangle = 0$  und  $n = (b - a)^\perp$ .

- Nach Lösungsformel:

$$\begin{aligned} d(c, g) &= \frac{|\langle n, c - a \rangle|}{\|n\|} = \frac{|\langle (b - a)^\perp, c - a \rangle|}{\|(b - a)^\perp\|} \\ &= \frac{|\det(b - a, c - a)|}{\|b - a\|} \end{aligned}$$

Also:

$$F = \frac{1}{2} \cdot \|b - a\| \cdot d(c, g) = \frac{1}{2} \cdot |\det(b - a, c - a)|$$

- Folgerungen:

1.  $F = 0 \Leftrightarrow a, b, c$  liegen auf einer Geraden  $\Leftrightarrow \det(b - a, c - a) = 0$
2. Die Gerade durch zwei verschiedene Punkte  $a, b$  hat die Gleichung:

$$\det(b - a, x - a) = 0$$

**Höhenschnittpunktsatz:**

- In einem Dreieck schneiden sich dessen Höhen in einem Punkt.
- Beweis:

– Es sei  $\triangle abc$  mit  $\det(b - a, c - a) \neq 0$ . Dann:

$$\begin{aligned} H_a : x &= a + \lambda \cdot (b - c)^\perp \\ H_b : x &= b + \lambda \cdot (c - a)^\perp \\ H_c : \langle b - a, x - c \rangle &= 0 \end{aligned}$$

– Es sei  $h = H_a \cap H_b$ , dann gilt:

$$h = a + \lambda_1 \cdot (b - c)^\perp = b + \lambda_2 \cdot (c - a)^\perp$$

mit  $\lambda_1, \lambda_2 \in \mathbb{R}$ .

– Hieraus folgt:

$$\begin{aligned} \langle h, b - c \rangle &= \langle a, b - c \rangle \\ \langle h, c - a \rangle &= \langle b, c - a \rangle \\ \Rightarrow \langle h, b - c \rangle + \langle h, c - a \rangle &= \langle a, b - c \rangle + \langle b, c - a \rangle \\ \langle h, b - a \rangle &= \langle a, b \rangle - \langle a, c \rangle + \langle b, c \rangle - \langle b, a \rangle \\ \langle h, b - a \rangle &= \langle b - a, c \rangle \\ \Rightarrow \langle b - a, h - c \rangle &= 0 \end{aligned}$$

Also  $h \in H_c$ .  $\setminus \setminus$

- Behauptung:

$$h = \frac{1}{\det(a-c, b-c)} \cdot (\langle a, b-c \rangle \cdot a^\perp + \langle b, c-a \rangle \cdot b^\perp + \langle c, a-b \rangle \cdot c^\perp)$$

(Beweis siehe Übung 11)

### Kreisgeometrie:

- Kreis  $k(m, \rho) = \{x : \|x - m\| = \rho\}$  mit  $\rho$ ... Radius und  $m$ ...Mittelpunkt
- Kreisgleichung:

$$\langle x - m, x - m \rangle = \rho^2$$

### Schnittpunkt Gerade-Kreis:

- Es sei  $g : x = a + \lambda \cdot v$  mit  $\|v\| = 1$ . Die Schnittpunkte ergeben sich aus der Bedingung:

$$\begin{aligned} \langle a + \lambda \cdot v - m, a + \lambda \cdot v - m \rangle &= \rho^2 \\ \lambda^2 \cdot \langle v, v \rangle + 2\lambda \cdot \langle v, a - m \rangle + \langle a - m, a - m \rangle - \rho^2 &= 0 \\ \lambda_{1/2} &= -p \pm \sqrt{p^2 - q} \end{aligned}$$

mit  $p = \langle v, a - m \rangle$  und  $q = \|a - m\|^2 - \rho^2$ .

- Die Lösungen sind reell, falls  $p^2 - q \geq 0$ . Dann

$$\begin{aligned} s_i &= a + \lambda_i \cdot v \\ s_i - a &= \lambda_i \cdot v \\ \|s_i - a\| &= |\lambda_i| \end{aligned}$$

- Nach dem Wurzelsatz von Vieta:  $q = \lambda_1 \cdot \lambda_2$ .

$$\begin{aligned} |q| &= |\lambda_1| \cdot |\lambda_2| \\ &= d(s_1, a) \cdot d(s_2, a) \\ &= \text{const. unabhängig von } v \end{aligned}$$

- Sehnen-bzw. Tangentensatz: Das Produkt der Abstände  $d(s_i, a)$  zwischen einem festen Punkt  $a$  und den Schnittpunkten  $s_1$  und  $s_2$  einer Sehne bzw. Tangente durch  $a$  mit einem Kreis ist konstant.

### Tangente:

- Eine Gerade heißt Tangente an den Kreis  $k(m, \rho)$ , falls sie mit  $k(m, \rho)$  nur einen Punkt (Doppelpunkt) als Schnittpunkt hat.
- Sei  $a \in k(m, \rho)$ , dann  $\|a - m\|^2 = \rho^2 \Rightarrow q = 0$ . Dann  $\lambda_1 = 0$ , also  $s_1 = a$ , und  $\lambda_2 = -2p$ , also  $s_2 = a - 2pv$ .
- $g$  ist genau dann eine Tangente in  $a$  an  $k(m, \rho)$ , falls  $s_1 = s_2 = a$ , d.h. falls

$$0 = p = \langle v, a - m \rangle \Leftrightarrow v \perp a - m \Leftrightarrow \langle x - a, a - m \rangle = 0$$

(Gleichung der Kreistangente)

**Umkreismittelpunkt:** ... eines Dreiecks pqr

- Der Umkreismittelpunkt erfüllt die Bedingung:

$$\|m - p\|^2 = \|m - q\|^2 = \|m - r\|^2$$

Daraus folgt:

$$\langle m - p, m - p \rangle = \langle m - q, m - q \rangle \quad (2.1)$$

$$\Leftrightarrow \langle m - \underbrace{\frac{1}{2}(p + q)}_a, p - q \rangle = 0 \quad (2.2)$$

$$\langle m - q, m - q \rangle = \langle m - r, m - r \rangle \quad (2.3)$$

$$\Leftrightarrow \langle m - \underbrace{\frac{1}{2}(q + r)}_b, q - r \rangle = 0 \quad (2.4)$$

- Dabei ist 2.2 die Gleichung der Mittelsenkrechten  $M_{pq}(=g)$  zu p und q mit dem Richtungsvektor  $v = (p - q)^\perp$ . Gleichung 2.4 ist die Mittelsenkrechte  $M_{qr}(=h^*)$  zu q und r mit dem Richtungsvektor  $w = (q - r)^\perp$ .
- Schnittpunkt:  $m = M_{pq} \cap M_{qr}$  mit Anwendung der Schnittformel:

$$m = \frac{1}{\langle v^\perp, w \rangle} \cdot (-\lambda \cdot v + \gamma \cdot w)$$

mit  $\gamma = \langle v^\perp, a \rangle$  und  $\delta = \langle w^\perp, b \rangle$ .

- Man erhält:

$$\gamma = \langle v^\perp, a \rangle = \frac{1}{2} \langle p - q, p + q \rangle = \frac{1}{2} (\|p\|^2 - \|q\|^2)$$

$$\delta = \langle w^\perp, b \rangle = \frac{1}{2} \langle q - r, q + r \rangle = \frac{1}{2} (\|q\|^2 - \|r\|^2)$$

$$\langle v^\perp, w \rangle = \langle p - q, (q - r)^\perp \rangle = \det(q - r, p - q)$$

Setzt man diese Ergebnisse ein, ergibt sich der Schnittpunkt:

$$\begin{aligned} m &= \frac{1}{2 \cdot \det(q - r, p - q)} ((\|r\|^2 - \|q\|^2) \cdot (p - q)^\perp + (\|p\|^2 - \|q\|^2) \cdot (q - r)^\perp) \\ &= \frac{1}{2 \cdot \det(q - r, q - p)} ((\|q\|^2 - \|r\|^2) \cdot p^\perp + (\|r\|^2 - \|p\|^2) \cdot q^\perp + (\|p\|^2 - \|q\|^2) \cdot r^\perp) \end{aligned}$$

- Anwendung der Formel zur Berechnung des Schnittpunktes  $m^* = M_{qr} \cap M_{rp}$ . ( $p \rightarrow q, q \rightarrow r, r \rightarrow p$ )

$$m^* = \frac{1}{2 \cdot \det(r - p, r - q)} ((\|r\|^2 - \|p\|^2) \cdot q^\perp + (\|p\|^2 - \|q\|^2) \cdot r^\perp + (\|q\|^2 - \|r\|^2) \cdot p^\perp)$$

Man kann zeigen:  $\det(r - p, r - q) = \det(q - r, q - p)$ . (Übung 11). Es gilt also  $m = m^*$ .

- Satz: Die Mittelsenkrechten eines Dreiecks pqr schneiden sich in einem gemeinsamen Punkt.

- Bemerkung: Umkreisradius ist  $\varrho = \|m - p\|$ . Man kann zeigen:

$$\varrho = \frac{\|p - q\| \cdot \|q - r\| \cdot \|r - p\|}{2 \cdot \det(p - r, q - r)}$$

### Satz von Euler:

In jedem Dreieck liegen Schwerpunkt  $s$ , Höhenschnittpunkt  $h$  und Mittelpunkt  $m$  des Umkreises auf einer Geraden (Euler-Gerade). Es gilt:

$$3 \cdot s = h + 2 \cdot m$$

### 2.3.3 Analytische Geometrie im $\mathbb{R}^3$

**Vektorprodukt:** (Kreuzprodukt, äußeres Produkt)

- Abbildung  $\times : \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$

$$(a, b) \mapsto \begin{pmatrix} a_2 b_3 - a_3 b_2 \\ a_3 b_1 - a_1 b_3 \\ a_1 b_2 - a_2 b_1 \end{pmatrix}$$

- Eigenschaften:

- (P1) Parallelitätskriterium

$$a \times b = 0 \Leftrightarrow \begin{cases} a = 0 \wedge b = 0 \\ \exists \varrho \in \mathbb{R} \setminus \{0\} : a = \varrho \cdot b \end{cases}$$

Also:  $a \times b = 0 \Leftrightarrow a, b$  linear abhängig.

- (P2)  $\langle a \times b, a \rangle = 0$  und  $\langle a \times b, b \rangle = 0$  ( $a \times b \perp a$  und  $a \times b \perp b$ )

Anwendung:  $a \times b$  Richtungsvektor einer Geraden, die auf  $g$  (Richtungsvektor  $a$ ) und  $h$  (Richtungsvektor  $b$ ) senkrecht steht

- (P3)  $\|a \times b\|^2 = \|a\|^2 \cdot \|b\|^2 - 2 \langle a, b \rangle^2$
- (P4)  $\|a \times b\| = A_{Pl}$ , mit  $A_{Pl}$  = Fläche des von  $a$  und  $b$  aufgespannten Parallelogramms OADB.

Beweis: Sei  $h$  die Höhe des Parallelogramms.

$$\begin{aligned} h &= \|b\| \cdot \sin \angle(a, b) \\ \Rightarrow A_{OAB} &= \frac{1}{2} \|a\| \cdot h = \frac{1}{2} \cdot \|a\| \cdot \|b\| \cdot \sin \alpha \\ A_{Pl} &= 2 \cdot A_{OAB} = \|a\| \cdot \|b\| \cdot \sin \alpha \\ A_{Pl}^2 &= \|a\|^2 \cdot \|b\|^2 \cdot \sin^2 \alpha \\ &= \|a\| \cdot \|b\| \cdot (1 - \cos^2 \alpha) \\ &= \|a \times b\|^2 \quad (\text{P3}) \\ \Rightarrow A_{Pl} &= \|a \times b\| \end{aligned}$$

**Gleichung einer Ebene  $\varepsilon$ :**

- Parameterdarstellung:

$$\varepsilon : x = a + \lambda \cdot u + \mu \cdot v \quad \lambda, \mu \in \mathbb{R}, u, v \in \mathbb{R}^3(l.u.)$$

- Durch Umformung erhält man die Gleichung der Ebene  $\varepsilon$  mit  $n = u \times v$ :

$$\begin{aligned} x - a &= \lambda \cdot u + \mu \cdot v \\ \langle n, x - a \rangle &= \langle n, \lambda \cdot u + \mu \cdot v \rangle \\ &= \lambda \cdot \langle n, u \rangle + \mu \cdot \langle n, v \rangle \\ &= 0 \end{aligned}$$

**Lemma 1:**

- Ein Normalenvektor von  $\varepsilon$  steht senkrecht zu jeder Geraden in  $\varepsilon$ .
- Beweis:  
Eine beliebige Gerade in  $\varepsilon$  hat einen Richtungsvektor  $r = \lambda \cdot u + \mu \cdot v$  mit  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ . Es ist  $\langle n, r \rangle = 0$ :

$$\langle n, r \rangle = \langle n, \lambda \cdot u + \mu \cdot v \rangle = \lambda \cdot \langle n, u \rangle + \mu \cdot \langle n, v \rangle = 0$$

- Jede zu  $\varepsilon$  senkrechte Gerade heie eine Ebenen-Normale (Lotgerade).  
Kurz: Normale von  $\varepsilon$

**Lemma 2:**

Die Normale  $N_p$  von  $\varepsilon$  durch einen Punkt  $p$  ist eindeutig bestimmt:

$$N_p : x = p + \lambda \cdot n$$

**Satz 1:** (Fupunktsatz)

- Die Normale  $N_p$  von  $\varepsilon$  durch  $p$  schneidet die Ebene in dem Fupunkt

$$f = p - \frac{\langle n, p - a \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n$$

- Beweis:

$$\begin{aligned} \exists \lambda \in \mathbb{R} : f &= p + \lambda \cdot n \\ f \in \varepsilon : \langle n, f - a \rangle &= 0 \\ \Rightarrow \langle n, p + \lambda \cdot n - a \rangle &= 0 \\ \Rightarrow \lambda &= -\frac{\langle n, p - a \rangle}{\langle n, n \rangle} \\ \Rightarrow f &= p + \lambda \cdot n = p - \frac{\langle n, p - a \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n \end{aligned}$$

- Abstand Punkt  $p$  von Ebene  $\varepsilon$ :

$$d(p, \varepsilon) = \inf(\|p - x\| \mid x \in \varepsilon)$$

**Satz 2:**

$$d(p, \varepsilon) = \|p - f\| \text{ mit } f \text{ nach Satz 1}$$

Beweis:

- Zu zeigen:  $\|p - x\| > \|p - f\|$  für alle  $x \in \varepsilon \setminus \{f\}$ .
- Es sei  $\forall x \in \varepsilon : p - f = \lambda \cdot n$  und  $\langle n, x - f \rangle = 0$ . Also:  $\langle p - f, x - f \rangle = 0$ .
- Weiter gilt:

$$\begin{aligned} \|p - x\|^2 &= \|p - f + f - x\|^2 = \langle p - f + f - x, p - f + f - x \rangle \\ &= \langle p - f, p - f \rangle + 2 \langle p - f, f - x \rangle + \langle f - x, f - x \rangle \\ &= \|p - f\|^2 + \|f - x\|^2 \\ \Rightarrow \|p - x\| &> \|p - f\| \quad (x \neq f) \end{aligned}$$

**Hessesche Normalform:**

$$\langle n, x - a \rangle = 0 \Rightarrow \frac{\langle n, x - a \rangle}{\|n\|} = 0$$

**Satz 3:**

Wenn  $\varepsilon$  nach HNF gegeben, dann

$$d(p, \varepsilon) = \frac{|\langle n, p - a \rangle|}{\|n\|}$$

Beweis:

- Es gilt  $d(p, \varepsilon) = \|p - f\|$ , wobei speziell für  $n$  auch  $n_0 = \frac{n}{\|n\|}$  verwendet werden kann.
- Damit:

$$\begin{aligned} f &= p - \frac{\langle n_0, p - a \rangle}{\langle n_0, n_0 \rangle} \cdot n_0 \\ p - f &= \langle n_0, p - a \rangle \cdot n_0 \\ \|p - f\| &= |\langle n_0, p - a \rangle| \cdot \|n_0\| \end{aligned}$$

**Normalebene:**

Ebene  $\mu : \langle v, x - p \rangle = 0$  heißt Normalebene von  $g : x = a + \lambda \cdot v$  ( $\lambda \in \mathbb{R}$ ), die durch einen Punkt  $p$  verläuft. ( $v$  Normalenvektor von Ebene  $\mu$ )

**Satz 4:**

- Eine Normalebene  $\mu$  zu der Geraden  $g$  haben den Schnittpunkt

$$s = a + \frac{\langle v, p - a \rangle}{\langle v, v \rangle} \cdot v$$

und  $\|p - s\| = \inf(\|p - x\| | x \in g)$ .

- Beweis analog zu Satz 1/2
- Bemerkung:
  1.  $d(p, g) := \inf(\|p - x\| \mid x \in g)$  Abstand des Punktes  $p$  zu einer Geraden  $g$
  2. Man kann zeigen:

$$d(p, g) = \|p - s\| = \|p - a \times \frac{1}{\|v\|} \cdot v\|$$

# 3

## Matrizen und lineare Gleichungssysteme

### 3.1 Matrizen und K-Vektorraum

#### 3.1.1 Motivation

- $m$  lineare Gleichungen für  $n$  unbekannte  $x_i$  bilden lineares Gleichungssystem.
- Bildung eines rechteckigen Zahlenschemas

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ \dots \\ x_n \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \\ \dots \\ b_n \end{pmatrix}$$

- Gleichungssystem:  $A \cdot x = b$

#### 3.1.2 Definitionen

**Matrix:**

- Es seien  $m, n \in \mathbb{N}, a_{ij} \in K, i=1, \dots, m, j=1, \dots, n$ .
- Das rechteckige Zahlenschema über  $K$  von  $m$  Zeilen und  $n$  Spalten, oder  $m \times n$ -Matrix oder Matrix vom Typ (Format)  $m \times n$  über  $K$ . (i... Zeilenindex, j ... Spaltenindex)

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ \dots & \dots & \dots & \dots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} =: (a_{ij})_{m,n} =: A^{(m,n)} =: A$$

- Für  $m=1$  und  $n=1$  heißt  $(a_{11}) =: a_{11}$
- Für  $m=1$  oder  $n=1$  heißt  $A$  ein Zeilen- bzw. Spaltenvektor.
- $a_{ij}$  heißt Matrixelement der  $i$ -ten Zeile und  $j$ -ten Spalte.
- $Mat(m, n; K)$  bezeichnet die Menge aller  $m \times n$  Matrizen über  $K$ . (Auch  $K^{m \times n}, K^{(m,n)}$ )
- Für  $m=n$  heißt  $A$  quadratisch. ( $n$ -reihig)

- $A = (a_{ij})_{m,n}$  und  $B = (b_{ij})_{p,q}$  sind gleich:
  1.  $m=p$  und  $n = q$  (A,B vom gleichen Typ)
  2.  $\forall i, j : a_{ij} = b_{ij}$

**Addition:**

- Für alle  $A, B \in K^{m \times n}$ :

$$\begin{aligned} A + B &= (a_{ij}) + (b_{ij}) \\ &:= (a_{ij} + b_{ij}) \end{aligned}$$

- Matricelemente an der gleichen Stelle werden addiert.

**Multiplikation mit Skalar:**

- Für alle  $\lambda \in K, A \in K^{m \times n}$ :

$$\lambda \cdot A = \lambda \cdot (a_{ij}) := (\lambda \cdot a_{ij})$$

- Jedes Matricelement wird mit  $\lambda$  multipliziert.

**3.1.3 K-Vektorraum der Matrizen gleichen Typs**

Die Matrizen gleichen Typs (m,n) über einem Körper K bilden mit der Addition (a) und der Skalarmultiplikation (m) einen K-Vektorraum der Dimension  $m \cdot n$ .

Beweis:

- Zu (V1):
  1. (G1)  $(A + B) + C = A + (B + C)$
  2. (G2) Neutrales Element ist die Nullmatrix 0 mit  $0 = (a_{ij})$  mit  $a_{ij} = 0$ .  $A + 0 = 0 + A = A$
  3. Zu  $A = (a_{ij})$  existiert entgegengesetzte Matrix  $(-1) \cdot A = (-a_{ij})$ .

$$(-1) \cdot A + A = A + (-1) \cdot A = 0$$

4. (G4) Kommutativität

$$A + B = (a_{ij} + b_{ij}) = (b_{ij} + a_{ij}) = B + A$$

- Zu (V2):  $\forall \lambda, \mu \in K, A, B \in K^{m \times n}$ :

- 1.

$$\begin{aligned} \lambda \cdot (\mu \cdot A) &= \lambda \cdot ((\mu \cdot a_{ij})) = (\lambda \cdot (\mu \cdot a_{ij})) \\ &= ((\lambda \cdot \mu) \cdot a_{ij}) = (\lambda \cdot \mu) \cdot (a_{ij}) \\ &= (\lambda \cdot \mu) \cdot A \end{aligned}$$

2.  $(\lambda + \mu) \cdot A = \dots = \lambda \cdot A + \mu \cdot A$

3.  $\lambda \cdot (A + B) = \dots = \lambda \cdot A + \lambda \cdot B$

$$4. 1 \cdot A = \dots = A$$

- Also ist  $(K^{m \times n}, +, \cdot)$  ein K-Vektorraum.

**Bsp.: Suche nach einer Basis:**

- Es sei  $A \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ , Linearkombination von A aus Basismatrizen (Erzeugendensystem)

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 3 & 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 4 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 2 \cdot \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} + 3 \cdot \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} + 4 \cdot \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

**Basis des Vektorraums:**

- Es sei  $E_{ij} = (e_{kl}^{(i,j)})$  sei  $m \times n$ -Matrix mit

$$e_{kl}^{(i,j)} = \begin{cases} 1 & \text{für } i = k \wedge j = l \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

d.h. an der Stelle  $(i, j)$  steht 1, sonst 0.

- Unter Benutzung des Kroneckersymbols  $\delta_{ij}$ :

$$\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{für } i = j \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

kann man schreiben:

$$e_{kl}^{(i,j)} = \delta_{ik} \cdot \delta_{jl}$$

- Die Menge  $M = \{E_{11}, \dots, E_{1n}, E_{21}, \dots, E_{2n}, \dots, E_{m1}, \dots, E_{mn}\}$  ist ein Erzeugendensystem von  $K^{m \times n} = \text{Lin } M$ .

$$\begin{aligned} A = (a_{ij}) &= a_{11} \cdot E_{11} + a_{12} \cdot E_{12} + \dots + a_{1n} \cdot E_{1n} + \dots + a_{m1} \cdot E_{m1} + \dots + a_{mn} \cdot E_{mn} \\ &= \sum_{j=1}^n \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot E_{ij} \quad (*) \end{aligned}$$

Weiterhin gilt:  $A=0$ , dann \* Linearkombination der Nullmatrix. Es folgt:  $a_{ij} = 0$  für alle  $i, j$ .

- Also ist M linear unabhängig, damit Basis, bestehend aus  $m \cdot n$  Matrizen:

$$\dim K^{m \times n} = m \cdot n$$

**3.2 Matrizenrechnung**

**3.2.1 Zeilen- und Spaltenvektoren, Transponieren**

- Matrix in Spaltenschreibweise:

$$A = (a_{ij})_{m,n} = (a_1 a_2 \dots a_n)$$

mit

$$a_j = \begin{pmatrix} a_{1j} \\ a_{2j} \\ \vdots \\ a_{mj} \end{pmatrix}$$

j-ter Spaltenvektor von A.

- Matrix in Zeilenschreibweise:

$$A = (a_{ij})_{m,n} = \begin{pmatrix} a^1 \\ a^2 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix}$$

mit  $a^i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})$  i-ter Zeilenvektor von A.

- Für jede Matrix  $A = (a_{ij}) \in K^{m \times n}$  ist die transponierte Matrix  $A^T$  von A definiert

$$A^T = (\alpha_{ij}) \in K^{n \times m}$$

mit  $\alpha_{ij} = a_{ji}$  für alle i,j. (Vertauschen von Zeilen- und Spaltenvektoren unter Beibehaltung der Reihenfolge)

Beispiel:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 & 0 & 0 \\ 2 & 2 & 4 & 7 \\ 3 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \quad A^T = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 3 & 2 & 1 \\ 0 & 4 & 1 \\ 0 & 7 & 4 \end{pmatrix}$$

- Es gilt:

1.  $\alpha_{ii} = a_{ii}$  (Gleichheit der sogenannten Hauptdiagonalelemente  $a_{ii}$  für eine Matrix und ihre transponierte Matrix)

- 2.

$$A = (a_1 a_2 \dots a_n) \Leftrightarrow A^T = \begin{pmatrix} \alpha^1 \\ \alpha^2 \\ \vdots \\ \alpha^n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \\ a_n^T \end{pmatrix}$$

also  $\Leftrightarrow \alpha^j = a_j^T$  für  $j=1, \dots, n$

- 3.

$$A = \begin{pmatrix} a^1 \\ a^2 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} \Leftrightarrow A^T = (\alpha_1, \dots, \alpha_m) = (a^{1T}, a^{2T}, \dots, a^{mT})$$

$$\Leftrightarrow \alpha_i = a^{iT} \text{ für } i = 1, \dots, m$$

- Eine  $m \times n$ -Matrix heißt

- ... symmetrisch, falls  $A^T = A$
- schiefsymmetrisch, falls  $A^T = -A$

### 3.2.2 Produkte von Matrizen

- Es seien  $A \in K^{m \times n}, B \in K^{n \times p}$  (Spaltenanzahl ist gleich Zeilenanzahl von B, A und B heißen verkettet.)
- Produkt:  $A \cdot B = C = (c_{ij})$  mit

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} \cdot b_{kj}$$

Es ist  $C \in K^{m \times p}$

- Faustregel: i-te Zeile von A mal j-te Spalte von B

$$A = \begin{pmatrix} a^1 \\ a^2 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix}, B = (b_1, b_2, \dots, b_n) \Rightarrow c_{ij} = a^i \cdot b_j$$

denn  $a^i$  ist  $1 \times n$ -Matrix und  $b_j$  ist  $n \times 1$ -Matrix, deren Produkt

$$c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} \cdot b_{kj} = (a_{i1} \dots a_{in}) \cdot \begin{pmatrix} b_{1j} \\ b_{2j} \\ \vdots \\ b_{nj} \end{pmatrix}$$

#### Natürliches Skalarprodukt:

- Es seien  $x, y \in K^{n \times 1}$  mit

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

Dann heißt

$$x^T \cdot y = (x_1 \dots x_n) \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \sum_{k=1}^n x_k \cdot y_k$$

das natürliche Skalarprodukt des  $K^n$ .

- Anwendungsbeispiele:

1. Gleichung einer Ebene

$$\langle n, x \rangle = d \Leftrightarrow n^T \cdot x = d \quad \text{mit } n = \begin{pmatrix} n_1 \\ n_2 \\ n_3 \end{pmatrix}, x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

2. Standardbasis des  $\mathbb{R}^3$ :  $\{e_1, e_2, e_3\}$

$$x = x_1 \cdot e_1 + x_2 \cdot e_2 + x_3 \cdot e_3 = x^T \cdot e \quad \text{mit } e = \begin{pmatrix} e_1 \\ e_2 \\ e_3 \end{pmatrix}, x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

**Satz 1:**

Sind die folgenden Summen und Produkte erklärt, dann gilt:

- (R1)  $(A \cdot B) \cdot C = A \cdot (B \cdot C)$  (Assoziativität)
- (R2)  $A \cdot (B + C) = A \cdot B + A \cdot C$  (Distributivgesetz I)
- (R3)  $(A + B) \cdot C = A \cdot C + B \cdot C$  (Distributivgesetz II)
- (R4)  $\alpha \cdot (A \cdot B) = (\alpha \cdot A) \cdot B = A \cdot (\alpha \cdot B)$  für alle  $\alpha \in K$
- (R5)  $(A \cdot B)^T = B^T \cdot A^T$

Beweis: zu (R1)

- Es sei  $A = (a_{ij})_{m,n}, B = (b_{ij})_{n,s}, C = (c_{ij})_{s,r}$

$$\begin{aligned} (A \cdot B) \cdot C &= \underbrace{\left( \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot b_{jk} \right)_{m,s}}_{(d_{ik})_{m,s}} \cdot C = (d_{ik})_{m,s} \cdot (c_{ik})_{s,r} \\ &= \left( \sum_{l=1}^s d_{il} \cdot c_{lk} \right)_{m,r} \\ &= \left( \sum_{l=1}^s \left( \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot b_{jl} \right) \cdot c_{lk} \right)_{m,r} \\ &= \left( \sum_{l=1}^s \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot b_{jl} \cdot c_{lk} \right)_{m,r} = L \\ A \cdot (B \cdot C) &= (a_{ij})_{m,n} \cdot \underbrace{\left( \sum_{l=1}^s b_{il} \cdot c_{lk} \right)_{n,r}}_{f_{ik}} = (a_{ij})_{m,n} \cdot (f_{ik})_{n,r} \\ &= \left( \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot f_{jk} \right)_{m,r} \\ &= \left( \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot \sum_{l=1}^s b_{jl} \cdot c_{lk} \right)_{m,r} \\ &= \left( \sum_{j=1}^n \sum_{l=1}^s a_{ij} \cdot b_{jl} \cdot c_{lk} \right)_{m,r} = R \\ \Rightarrow L &= R \end{aligned}$$

Bemerkung: Die Matrizenmultiplikation ist nicht kommutativ.

$$\begin{pmatrix} -1 & 3 \\ -1 & 4 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 2 & 5 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -5 & 4 \\ -6 & 7 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 5 \\ -1 & 3 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} -1 & 3 \\ -1 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -7 & 26 \\ -2 & 9 \end{pmatrix}$$

### 3.2.3 Inverse Matrizen

- Matrizenmultiplikation ist für quadratische Matrizen erklärt (Produkt wieder quadratisch)

$$\begin{aligned} \cdot : K^{n \times n} \times K^{n \times n} &\rightarrow K^{n \times n} \\ (A, B) &\mapsto A \cdot B \end{aligned}$$

- $(K^{n \times n}, \cdot)$  ist eine Gruppe:

1. (G1) Assoziativität: trivial (R1)
2. (G2) Existenz eines neutralen Elements:  $E \cdot A = A$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} \cdot A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = A$$

Also  $E = (\delta_{ik})$  ist Einselement (n-reihige Einheitsmatrix)

$$E \cdot A = (\delta_{ik}) \cdot (a_{ij}) = \sum_{k=1}^n \delta_{ik} \cdot a_{kj} = (a_{ij}) = A$$

$$A \cdot E = (a_{ij}) \cdot (\delta_{ik}) = \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot \delta_{jk} = (a_{ik}) = A$$

Bemerkung: E erfüllt  $E \cdot A = A$  für alle A. Es kann eine Matrix geben, für die  $M \cdot A = A$  und  $M \neq E$ .

$$\begin{pmatrix} 5 & -2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$$

$$M \cdot A = A$$

Wenn  $M \cdot A = A$  und  $M \neq E$ :

$$\underbrace{(M - E)}_{B \neq 0} \cdot A = M \cdot A - E \cdot A = A - A = 0$$

Eine Matrix heißt Nullteiler, wenn eine Matrix  $B \neq 0$  existiert, sodass  $B \cdot A = 0$  oder  $A \cdot B = 0$  gilt. Alle Nullmatrizen sind Nullteiler.

3. (G3) Existenz des Inversen:  $X, Y, A, E \in K^{n \times n}$ 
  - X heißt Linksinverse von A, falls  $\exists X : X \cdot A = E$

–  $Y$  heißt Rechtsinverse von  $A$ , falls  $\exists Y : A \cdot Y = E$

**Satz 2:**

Wenn  $X$  bzw.  $Y$  als Links- bzw. Rechtsinverse von  $A$  existieren, dann ist  $X = Y$ .  
Man nennt  $X = Y = A^{-1}$  die inverse Matrix von  $A$ .

Beweis:

$$X = X \cdot E = X \cdot (A \cdot Y) = (X \cdot A) \cdot Y = E \cdot Y = Y$$

**Satz 3:**

1. Wenn  $A^{-1}$  für  $A$  existiert, dann ist  $A^{-1}$  eindeutig bestimmt.
2.  $(A^{-1})^{-1} = A$
3.  $(\lambda \cdot A)^{-1} = \lambda^{-1} \cdot A^{-1} = \frac{1}{\lambda} \cdot A^{-1}$  ( $\lambda \neq 0$ )

Beweis:

1. Annahme:  $\tilde{A}$  sei eine weitere inverse Matrix zu  $A$  mit  $\tilde{A} \neq A^{-1}$ , d.h.

$$\tilde{A} = \tilde{A} \cdot E = \tilde{A} \cdot (A \cdot A^{-1}) = (\tilde{A} \cdot A) \cdot A^{-1} = E \cdot A^{-1} = A^{-1}$$

Widerspruch zur Annahme

2. Wegen  $A \cdot A^{-1} = E$  und  $A^{-1} \cdot A = E$  ist  $A$  die Links(Rechts)inverse von  $A^{-1}$ , d.h.  $(A^{-1})^{-1} = A$ .
3. Bestätigung durch Nachrechnen:

$$\left(\frac{1}{\lambda} \cdot A^{-1}\right) \cdot (\lambda \cdot A) = \lambda \cdot \frac{1}{\lambda} \cdot A^{-1} \cdot A = E$$

**Existenz des Inversen:**

$A \in K^{n \times n}$  heißt regulär, wenn ihre inverse Matrix  $A^{-1}$  existiert. Anderenfalls heie  $A$  singularr.  
Wegen Satz 2 und Definition ist (G3) fur alle regulren  $n$ -reihigen Matrizen erfullt.

**Satz 4:**

Die regulren  $n$ -reihigen Matrizen bilden mit der Matrizenmultiplikation eine (nicht-kommutative) Gruppe.

**3.3 Rang einer Matrix**

- Es sei  $A \in K^{m \times n}$  mit

$$A = (a_1 a_2 \dots a_n) = \begin{pmatrix} a^1 \\ a^2 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix}$$

- $\dim \text{Lin} \underbrace{\{a_1, a_2, \dots, a_n\}}_{\gamma} =: s$  heißt Spaltenrang von A.
- $\dim \text{Lin} \underbrace{\{a^1, a^2, \dots, a^m\}}_{\xi} =: z$  heißt Zeilenrang von A.
- $\text{Lin} \{...\}$  je Untervektorräume des  $K^{m \times 1}$  bzw.  $K^{1 \times n}$
- s ist die Anzahl von Vektoren einer Basis von  $\text{Lin} \{a_1, \dots, a_n\}$ , entsprechend für z
- s ist die Maximalanzahl von linear unabhängigen Spalten von A; z ist die Maximalanzahl von unabhängigen Zeilen von A ( $s \leq n, z \leq m$ )

**Satz 1:**

$$\forall A \in K^{n \times n} : s = z$$

Beweis:

- $\gamma$  habe die Basis  $\{b_1, \dots, b_s\}$  mit  $b_j^T = (b_{1j} b_{2j} \dots b_{mj})$  für  $j = 1, \dots, s$ .
- Nach Satz 2.3.2 (Darstellungssatz):

$$\exists c_{jk} \in K : a_k = \sum_{j=1}^s c_{jk} \cdot b_j = \sum_{j=1}^s b_j \cdot c_{jk}$$

Spaltenelement in der l-ten Zeile und k-ten Spalte:

$$a_{lk} = \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot c_{jk} \quad l = 1, \dots, m \wedge k = 1, \dots, n$$

Es folgt mit  $B = (b_1, \dots, b_s)_{m,s}$  und  $C = (c_{jk})_{s,n}$ :

$$A = (a_{lk}) = B \cdot C$$

- Zeile  $a^l = (a_{l1}, a_{l2}, \dots, a_{ln})$  von A betrachten ( $l=1, \dots, m$ )

$$\begin{aligned} a^l &= \left( \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot c_{j1}, \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot c_{j2}, \dots, \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot c_{jn} \right) \\ &= \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot (c_{j1}, c_{j2}, \dots, c_{jn}) \\ &= \sum_{j=1}^s b_{lj} \cdot c^j \end{aligned}$$

d.h. jede Zeile  $a^l$  von A ist eine Linearkombination von s Zeilen von  $c^j$  von C.

Es folgt:  $a^l \in \text{Lin}(\{c^1, c^2, \dots, c^s\})$  und  $\xi \leq \text{Lin}(\{c^1, c^2, \dots, c^s\})$ . Also  $z = \dim \xi \leq \dim \text{Lin}(\{c^1, \dots, c^s\}) \leq s$  nach Austauschsatz von Steinitz.

- Sei  $M = A^T$ . Die analoge Schlussweise ergibt: Zeilenrang von M  $\leq$  Spaltenrang von M, d.h. Spaltenrang von A  $\leq$  Zeilenrang von A,  $s \leq z$

- Aus  $z \leq s$  und  $s \leq z$  folgt  $s = z$

**Rang:**

- Es sei  $A \in K^{m \times n}$ . Die natürliche Zahl  $\text{Rang } A := \dim \gamma := \dim \xi$  heißt der Rang der Matrix.
- A heißt spaltenregulär  $\Leftrightarrow \text{Rang } A = m$ .
- A heißt zeilenregulär  $\Leftrightarrow \text{Rang } A = n$ .

**Folgerungen:**

1.  $\text{Rang } A = \text{Rang } A^T$
2.  $\text{Rang } A = 0 \Leftrightarrow A = 0$
3.  $\text{Rang } A \leq \min(m, n)$

**Satz 2:**

Sei  $A \in K^{m \times n}$  mit Rang s, dann existiert  $B \in K^{m \times s}$  und  $C \in K^{s \times n}$ , so dass  $A = B \cdot C$ , wobei B spalten- und C zeilenregulär ist.

Beweis: Definition und Satz 1

Bemerkung: In  $A = B \cdot C$  ist B bzw. C nicht eindeutig bestimmt.

**3.4 Invertieren und Rangberechnung mit dem Austauschverfahren**

- $v_1, \dots, v_n \in V$ : beliebiger K-Vektorraum und  $w_1, \dots, w_m \in \text{Lin}(\{v_1, \dots, v_n\})$ : lineares System von m Gleichungen

$$w_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot v_j \quad i = 1, \dots, m$$

in Matrizenform:

$$\begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ \vdots \\ w_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

$$W = A \cdot V$$

als Tableau

|          |          |          |          |          |          |          |
|----------|----------|----------|----------|----------|----------|----------|
|          | $v_1$    | $v_2$    | $\dots$  | $v_l$    | $\dots$  | $v_n$    |
| $w_1$    | $a_{11}$ | $a_{12}$ | $\dots$  | $a_{1l}$ | $\dots$  | $a_{1n}$ |
| $\vdots$ |
| $w_i$    | $a_{i1}$ | $a_{i2}$ | $\dots$  | $a_{il}$ | $\dots$  | $a_{in}$ |
| $\vdots$ |
| $w_j$    | $a_{j1}$ | $a_{j2}$ | $\dots$  | $a_{jl}$ | $\dots$  | $a_{jn}$ |
| $\vdots$ |
| $w_m$    | $a_{m1}$ | $a_{m2}$ | $\dots$  | $a_{ml}$ | $\dots$  | $a_{mn}$ |

Lesevorschrift  $w_j = a_{j1} \cdot v_1 + \dots + a_{jl} \cdot v_l + \dots + a_{jn} \cdot v_n$  ( $j = 1, \dots, m$ )

- Das Austauschverfahren gibt an, wie ein Vektor  $w_j$  gegen einen Vektor  $v_l$  ausgetauscht werden kann (äquivalente Umformung), falls  $a_{jl} \neq 0$ :

$$v_l = - \underbrace{\frac{a_{j1}}{a_{jl}}}_{c_{j1}} \cdot v_1 - \underbrace{\frac{a_{j2}}{a_{jl}}}_{c_{j2}} \cdot v_2 - \dots + \underbrace{\frac{1}{a_{jl}}}_{c_{jl}} \cdot w_j - \dots - \underbrace{\frac{a_{jn}}{a_{jl}}}_{c_{jn}} \cdot v_n$$

- i.te Zeile im Tableau ( $i \neq j$ ):

$$\begin{aligned} w_i &= a_{i1} \cdot v_1 + \dots + a_{il} \cdot v_l + \dots + a_{in} \cdot v_n \\ &= \underbrace{(a_{i1} + a_{il} \cdot c_{j1})}_{c_{i1}} \cdot v_1 + \dots + a_{il} \cdot c_{il} \cdot w_j + \dots + \underbrace{(a_{in} + a_{il} \cdot c_{jn})}_{c_{in}} \cdot v_n \end{aligned}$$

- Regel: Das Austauschverfahren von  $w_j$  gegen  $v_l$  ist bei  $a_{ij} \neq 0$  möglich und liefert das obige lineare System.

|          |  |               |          |  |
|----------|--|---------------|----------|--|
| A        | $v_1 \dots v_l \dots v_k \dots v_n$  | $\Rightarrow$ | B        | $v_1 \dots w_j \dots v_k \dots v_n$  |
| $w_1$    | $a_{11} \dots a_{1l} \dots a_{1k} \dots a_{1n}$  |               | $w_1$    | $c_{11} \dots c_{1l} \dots c_{1k} \dots c_{1n}$  |
| $\vdots$ | $\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$ |               | $\vdots$ | $\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$ |
| $w_i$    | $a_{i1} \dots a_{il} \dots a_{ik} \dots a_{in}$  |               | $w_i$    | $c_{i1} \dots c_{il} \dots c_{ik} \dots c_{in}$  |
| $\vdots$ | $\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$ |               | $\vdots$ | $\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$ |
| $w_j$    | $a_{j1} \dots a_{jl} \dots a_{jk} \dots a_{jn}$  |               | $v_l$    | $c_{j1} \dots c_{jl} \dots c_{jk} \dots c_{jn}$  |
| $\vdots$ | $\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$ |               | $\vdots$ | $\vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots \quad \vdots$ |
| $w_m$    | $a_{m1} \dots a_{ml} \dots a_{mk} \dots a_{mn}$  |               | $w_m$    | $c_{m1} \dots c_{ml} \dots c_{mk} \dots c_{mn}$  |

- Bezeichnungen:

1. Umformung von  $A \Rightarrow B$  heißt ein Austauschschritt.
2.  $p = a_{jl} \neq 0$ : Pivotelement
3. Die Zeile, in der p steht, heißt Pivotzeile (PZ).
4. Die Spalte, in der p steht, heißt Pivotspalte (PS).
5. Die Zeile bzw. Spalte in B, die aus der Pivotzeile bzw. -spalte hervorgeht, heißt Pivotneuzeile bzw. -spalte.

- Regeln für den Austauschschritt:

- (A0) Wahl des Pivotelements:  $p = a_{jl} \neq 0$
- (A1) Berechnung neues Pivotelement:

$$c_{jl} = \frac{1}{p}$$

- (A2) Berechnung Pivotneuzeile:

$$c_{jk} = -\frac{a_{jk}}{p} \quad \text{für } k \neq l$$



**Satz 2:** (Rangbestimmung)

Wird das Austauschverfahren auf eine  $m \times n$ -Matrix  $A$  mit  $\text{Rang } A = r$  angewendet, so bricht es genau nach dem  $r$ -ten Austauschschritt ab.

Beweis:

$$\begin{pmatrix} a^1 \\ a^2 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} = A = A \cdot E = A \cdot \begin{pmatrix} e^1 \\ e^2 \\ \vdots \\ e^n \end{pmatrix} \text{ mit } e^i = (\delta_{i1} \delta_{i2} \dots \delta_{in})$$

- $\Leftrightarrow$  als Tableau:

|          |       |         |       |
|----------|-------|---------|-------|
|          | $e_1$ | $\dots$ | $e_n$ |
| $a^1$    | $A$   |         |       |
| $\vdots$ |       |         |       |
| $a^n$    |       |         |       |

- Wegen  $\text{Rang } A = r$  gibt es die max. Anzahl von  $r$  linear unabhängigen Vektoren aus  $\{a^1, \dots, a^m\}$ . Ohne Beschränkung der Allgemeinheit  $a^1, \dots, a^r$  linear unabhängig.
- Also sind  $a^{r+1}, \dots, a^m$  Linearkombinationen aus  $a^1, \dots, a^r$ . Deshalb ergibt das Austauschverfahren nach  $r$  Austauschschritten:

|           |       |         |       |                 |           |
|-----------|-------|---------|-------|-----------------|-----------|
|           | $a^1$ | $\dots$ | $a^r$ | $e^{r+1} \dots$ | $e^n$     |
| $e^1$     | $B$   |         |       | $C$             |           |
| $\vdots$  |       |         |       |                 |           |
| $e^r$     |       |         |       |                 |           |
| $a^{r+1}$ | $F$   |         |       | 0               | $\dots$ 0 |
| $\vdots$  |       |         |       | $\vdots$        | $\vdots$  |
| $a^m$     |       |         |       | 0               | $\dots$ 0 |

Wegen der auftretenden Nullmatrix (wg. linearer Abhängigkeit) kann nicht weiter ausgetauscht werden.

### 3.5 Lineare Gleichungssysteme

#### 3.5.1 Aufgabenstellung

- Gegeben:  $m$  lineare Gleichungen für  $n$  Unbekannte  $x_1, \dots, x_n$ :

$$\begin{aligned} a_{11} \cdot x_1 + a_{12} \cdot x_2 + \dots + a_{1n} \cdot x_n &= b_1 \\ &\vdots = \vdots \\ a_{m1} \cdot x_1 + a_{m2} \cdot x_2 + \dots + a_{mn} \cdot x_n &= b_m \\ \Leftrightarrow A \cdot x &= b \end{aligned}$$

mit  $A = (a_{ij})_{m,n}$ ,  $x^T = (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n)$ ,  $b^T = (b_1 \ \dots \ b_m)$  und  $a_{ij}, b_j, x_i \in K$ ,  $m, n \in \mathbb{N}$  fest.

- Gesucht: Alle  $K^n$ , die das Gleichungssystem erfüllen. Dabei
  1. Angaben über Existenz der Lösungen
  2. Angaben über Gesamtheit aller Lösungen
  3. Methoden zur praktischen Berechnung aller Lösungen
- Definitionen:
  - $A \cdot x = b \neq 0$  heißt inhomogenes lineares Gleichungssystem.
  - $A \cdot x = 0$  heißt homogenes lineares Gleichungssystem.
  - Zu  $A \cdot x = b$  existiert  $A \cdot x = 0$  das zugehörige homogene Gleichungssystem.
  - $b$  heißt die inhomogene Spalte des Gleichungssystems.
  - $A$  heißt Koeffizientenmatrix und  $(A|b)$  die erweiterte Koeffizientenmatrix.

### 3.5.2 Existenz und Eindeutigkeit von Lösungen

$$\begin{aligned}
 (a_1 \ a_2 \ \dots \ a_n) \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} &= x_1 \cdot a_1 + x_2 \cdot a_2 + \dots + x_n \cdot a_n \\
 &= b
 \end{aligned}$$

**Satz 1:**

$A \cdot x = b$  ist lösbar gdw. die inhomogene Spalte  $b$  Element  $\text{Lin}(a_1, \dots, a_n)$ , d.h. gdw.  $\text{Rang } A = \text{Rang } (A|b)$ .

**Folgerung:**

Ein homogenes Gleichungssystem ist stets lösbar. Man nennt  $x = 0$  die triviale Lösung von  $A \cdot x = 0$ .  $x$  ist die Lösung von  $A \cdot x = b \Leftrightarrow y = 0$  ist Lösung von  $y = A \cdot x - b$  (2).

Ziel: Lösungen von (2) mit Austauschverfahren herstellen

1. Anfangstableau

|          |       |         |       |          |
|----------|-------|---------|-------|----------|
|          | $x_1$ | $\dots$ | $x_n$ | $-1$     |
| $y_1$    |       |         |       | $b_1$    |
| $\vdots$ | $A$   |         |       | $\vdots$ |
| $y_m$    |       |         |       | $b_m$    |

2. möglichst viele y gegen x austauschen:

|           |       |         |       |                 |       |    |
|-----------|-------|---------|-------|-----------------|-------|----|
|           | $y_1$ | $\dots$ | $y_r$ | $x_{r+1} \dots$ | $x_n$ | -1 |
| $x_1$     |       |         |       |                 |       |    |
| $\vdots$  |       |         | B     |                 | C     | d  |
| $x_r$     |       |         |       |                 |       |    |
| $y_{r+1}$ |       |         |       |                 |       |    |
| $\vdots$  |       |         | F     |                 | G=0   | h  |
| $y_m$     |       |         |       |                 |       |    |

- Ohne Beschränkung der Allgemeinheit entsteht Endtableau, wobei  $G=0$  ist, da sonst weiter ausgetauscht werden könnte.  $r$  ist die Anzahl der möglichen Austauschschritte,  $\text{Rang } A = r$ .
- Vereinbarung:
  - Für  $r=n$  treten C und G nicht auf.
  - Für  $r=m$  treten F,G, und h nicht auf.

**Satz 2:**

1. Gleichungssystem lösbar  $\Leftrightarrow h = 0$  oder  $r=m$
2. Gleichungssystem lösbar mit  $r < n$ , dann lautet eine allgemeine Lösung

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix} = C \cdot \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix} - d$$

mit  $t_1, \dots, t_{n-r} \in K$  beliebig.

$$\begin{pmatrix} x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix}$$

d.h. zusammengefasst:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \\ x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C \\ 1 \ 0 \ \dots \ 0 \\ \vdots \\ 0 \ 0 \ \dots \ 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} d \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

3. Gleichungssystem lösbar mit  $r=n$ , dann gibt es eindeutige Lösung  $x = -d$

Als Spezialfall betrachten wir  $b=0$ , d.h. das zugehörige homogene Gleichungssystem und damit  $d = 0$ . Aus Satz 2 folgt: Ein homogenes Gleichungssystem  $A \cdot x = 0$  hat im Fall  $r < n$  eine allgemeine Lösung

$$x_n = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_r \\ x_{r+1} \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C \\ 1 \ 0 \ \dots \ 0 \\ \vdots \\ 0 \ 0 \ \dots \ 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix} = (c_1 \dots c_{n-r}) \cdot \begin{pmatrix} t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix} \text{ mit } c_i = \begin{pmatrix} c_{1i} \\ \vdots \\ c_{ri} \\ \delta_{1i} \\ \vdots \\ \delta_{n-r,i} \end{pmatrix}$$

d.h. jede Lösung ist eine Linearkombination aus  $c_1, \dots, c_{n-r} \in K^n$

$$x_h = t_1 \cdot c_1 + \dots + t_{n-r} \cdot c_{n-r} \quad (6)$$

**Satz 3:**

Die Lösungsmenge eines homogenen Gleichungssystems  $A \cdot x = 0$  mit  $A = (a_{ik})_{m,n}$  und  $\text{Rang } A = r$  bildet einen  $(n - r)$ -dimensionalen Untervektorraum des  $K^n$ , in dem  $n - r$  linear unabhängige Fundamentallösungen  $c_1, \dots, c_{n-r}$  nach (6) eine Basis bilden.

Beweis:

- Aus (6) folgt:  $x_h \in \text{Lin}(c_1, \dots, c_{n-r})$
- Noch zu zeigen:  $c_1, \dots, c_{n-r}$  Basis (Erzeugendensystem: klar) bleibt lineare Unabhängigkeit zu zeigen:

$$\begin{aligned} \alpha_1 \cdot c_1 + \dots + \alpha_{n-r} \cdot c_{n-r} &= 0 \\ \alpha_1 \cdot \begin{pmatrix} c_{11} \\ \vdots \\ c_{r1} \\ 1 \\ 0 \\ \vdots \end{pmatrix} + \dots + \alpha_{n-r} \cdot \begin{pmatrix} c_{1,n-r} \\ \vdots \\ c_{r,n-r} \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \\ \Rightarrow \alpha_1 = 0 \dots \alpha_{n-r} &= 0 \end{aligned}$$

Also nur triviale Linearkombination möglich.

Alle Lösungen von Satz 2.2, die sogenannte allgemeine Lösung eines inhomogenen linearen Gleichungssystems, lauten:

$$x = \underbrace{t_1 \cdot c_1 + \dots + t_{n-r} \cdot c_{n-r}}_{x_h} + \underbrace{\begin{pmatrix} d \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}}_{x_s}$$

**Satz 4:**

Die allgemeine Lösung eines lösbaren inhomogenen linearen Gleichungssystems  $A \cdot x = b$  besteht aus allen Summen der Form  $x = x_h + x_s$ , wobei  $x_s$  eine spezielle Lösung von  $A \cdot x = b$  und  $x_h$  die allgemeine Lösung des zugehörigen homogenen Gleichungssystems  $A \cdot x = 0$  ist.

Beispiele:

1.

$$\begin{aligned} x_1 + x_2 &= 5 \\ -2x_1 + x_2 + x_3 &= -2 \end{aligned}$$

Tableau:

$$\begin{array}{c|ccc|c} & x_1 & x_2 & x_3 & -1 \\ \hline y_1 & \textcircled{1} & 1 & 0 & 5 \\ y_2 & -2 & 1 & 1 & -2 \\ \hline & * & -1 & 0 & -5 \end{array} \Rightarrow \begin{array}{c|ccc|c} & y_1 & x_2 & x_3 & -1 \\ \hline x_1 & 1 & -1 & 0 & -5 \\ y_2 & -2 & 3 & \textcircled{1} & 8 \\ \hline & 2 & -3 & * & -8 \end{array} \Rightarrow$$
  

$$\begin{array}{c|ccc|c} & y_1 & x_2 & y_2 & -1 \\ \hline x_1 & 1 & -1 & 0 & -5 \\ x_3 & 2 & -3 & 1 & -8 \end{array} \Rightarrow \begin{array}{c|cc|c|c} & y_1 & y_2 & x_2 & -1 \\ \hline x_1 & 1 & 0 & -1 & -5 \\ x_3 & 2 & 1 & -3 & -8 \end{array}$$

kein weiterer Austauschschritt möglich (Rang 2),  $r = m < n$ , also Gleichungssystem lösbar.

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ -3 \end{pmatrix} \cdot t_1 + \begin{pmatrix} 5 \\ 0 \\ 8 \end{pmatrix}$$

Geometrische Interpretation: Schnittgerade zweier Ebenen

2.

$$\begin{aligned} x_1 + x_2 + 2x_3 + 3x_4 &= 1 \\ x_1 - x_3 + x_4 &= 1 \\ 2x_1 + x_2 + x_3 + 4x_4 &= 2 \end{aligned}$$

Tableau:

$$\begin{array}{c|cccc|c} & x_1 & x_2 & x_3 & x_4 & -1 \\ \hline y_1 & \textcircled{1} & 1 & 2 & 3 & 1 \\ y_2 & 1 & 0 & -1 & 1 & 1 \\ y_3 & 2 & 1 & 1 & 4 & 2 \\ \hline & * & -1 & -2 & -3 & -1 \end{array} \Rightarrow \begin{array}{c|ccc|c} & x_2 & x_3 & x_4 & -1 \\ \hline x_1 & -1 & -2 & -3 & -1 \\ y_2 & \textcircled{1} & -3 & -2 & 0 \\ y_3 & -1 & -3 & -2 & 0 \\ \hline & * & -3 & -2 & 0 \end{array} \Rightarrow$$
  

$$\begin{array}{c|cc|c} & x_3 & x_4 & -1 \\ \hline x_1 & 1 & -1 & -1 \\ x_2 & -3 & -2 & 0 \\ y_3 & 0 & 0 & 0 \end{array}$$

keine weiteren Austauschschritte möglich ( $r=2$ ),  $r < m < n$ . Lösbar, da  $h = 0$ .

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ -3 & -2 \\ 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

Basisvektoren der Lösungsmenge des zugehörigen Systems: (Fundamentallösungen)

$$c_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ -3 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad c_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

3.

$$\begin{aligned} 3x_1 + x_2 &= 1 \\ x_1 - x_2 &= 2 \\ 2x_1 + 2x_2 &= -1 \end{aligned}$$

Tableau:

$$\begin{array}{c|cc|c} & x_1 & x_2 & -1 \\ \hline y_1 & 3 & 1 & 1 \\ y_2 & \textcircled{1} & -1 & 2 \\ y_3 & 2 & 2 & -1 \\ \hline & * & 1 & -2 \end{array} \Rightarrow \begin{array}{c|cc|c} & x_2 & -1 \\ \hline y_1 & \textcircled{4} & -5 \\ x_1 & 1 & -2 \\ y_3 & 4 & -5 \\ \hline & * & \frac{5}{4} \end{array} \Rightarrow \begin{array}{c|c|c} & -1 \\ \hline x_2 & \frac{5}{4} \\ x_1 & -\frac{3}{4} \\ y_3 & 0 \end{array}$$

Also  $r = 2$  und  $h = 0$ . Lösung:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{3}{4} \\ -\frac{5}{4} \end{pmatrix}$$

Geometrische Interpretation: Schnittpunkt von 3 Geraden in der Ebene

# 4

## Lineare Abbildungen

### 4.1 Definitionen und grundlegende Eigenschaften

- Vektorräume  $V, W$  über dem gleichen Körper  $K$
- Eine Abbildung  $f : V \rightarrow W$  heißt eine lineare Abbildung (Homomorphismus), falls  $\forall v, v' \forall \lambda \in K$ :
  1.  $f(v + v') = f(v) + f(v')$  (additiv)
  2.  $f(\lambda \cdot v) = \lambda \cdot f(v)$  (homogen)
- Bemerkung: für  $\lambda = 0$  in 2.:

$$f(0_v) = 0 \cdot f(v) = 0_w$$

$0_v \dots$  Nullvektor in  $V$     $0_w \dots$  Nullvektor in  $W$

- $\text{Bild}(f) := \{w \in W \mid \exists v \in V : f(v) = w\}$  (Bild von  $f$ )
- $\text{Kern}(f) := \{v \in V \mid f(v) = 0_w\}$  (Kern von  $f$ )

#### Lemma 1:

1. Bild von  $f$  ist Untervektorraum von  $W$
2. Kern von  $f$  ist Untervektorraum von  $V$

Beweis:

1. (a)  $\text{Bild}(f) \neq \emptyset$ , denn  $0_w \in \text{Bild}(f)$ , da es  $0_v \in V$  gibt mit  $f(0_v) = 0_w$ .  
(b) Abgeschlossenheit der Addition: Es seien  $w, w' \in \text{Bild}(f)$ .

$$w + w' = f(v) + f(v') = f(v + v')$$

Also  $w + w' \in \text{Bild}(f)$

- (c) Abgeschlossenheit bzgl. der Skalarmultiplikation: Es sei  $w \in \text{Bild}(f), \lambda \in K$ .

$$\lambda \cdot w = \lambda \cdot f(v) = f(\lambda \cdot v)$$

Also  $\lambda \cdot w \in \text{Bild}(f)$ .

2. (a)  $\text{Kern}(f) \neq \emptyset$ , denn  $0_v \in \text{Kern}(f)$

(b) Abgeschlossenheit bzgl. Addition:  $\forall v, v' \in \text{Kern}(f)$ :

$$f(v + v') = f(v) + f(v') = 0_w + 0_w = 0_w$$

Also  $v + v' \in \text{Kern}(f)$

(c) Abgeschlossenheit bzgl. der Skalarmultiplikation:  $\forall v \in \text{Kern}(f), \lambda \in K$ :

$$f(\lambda \cdot v) = \lambda \cdot f(v) = \lambda \cdot 0_w = 0_w$$

Also  $\lambda \cdot v \in \text{Kern}(f)$

Beispiele:

1.  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m, x \mapsto y = A \cdot x$  mit  $A = (a_{ij})_{m,n} \neq 0$ .

Additivität:

$$f(x + x') = A \cdot (x + x') = A \cdot x + A \cdot x'$$

Homogenität:

$$f(\lambda \cdot x) = A \cdot (\lambda \cdot x) = \lambda \cdot A \cdot x = \lambda \cdot f(x)$$

Zahlenbeispiel:  $m=n=2$

$$f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, x \mapsto \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \cdot x$$

$$x_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \mapsto f(x_1) = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$x_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \mapsto f(x_2) = \begin{pmatrix} \frac{1}{3} \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

$$x_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \mapsto f(x_3) = \begin{pmatrix} \frac{2}{3} \\ \frac{1}{2} \end{pmatrix}$$

Lineare Abbildung heißt zentrische Affinität.

Allgemeiner:  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n : y = A \cdot x$  mit  $A \neq 0$  und  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Sei Gerade  $g : x = a + \lambda \cdot v, v \neq 0$ . Dann gilt:

$$f(g) : y = A \cdot (a + \lambda \cdot v) = \underbrace{A \cdot a}_{a^*} + \lambda \cdot \underbrace{v \cdot A}_{v^*}$$

Wenn  $v^* \neq 0$ , dann  $f(g)$  wieder eine Gerade. Dann ist  $f$  sogar teilverhältnistreue, denn:

- $\lambda_1, \lambda_2, \lambda_3$  legen Punkte  $x_1, x_2, x_3$  auf  $g$  fest.
- Teilverhältnis sei  $\tau$ :

$$\begin{aligned} x_1 - x_3 &= \tau \cdot (x_2 - x_3) \\ \lambda_1 - \lambda_3 &= \tau \cdot (\lambda_2 - \lambda_3) \\ \tau &= \frac{\lambda_1 - \lambda_3}{\lambda_2 - \lambda_3} \end{aligned}$$

- Auf  $f(g)$  sei  $\tau^*$  das Teilverhältnis:

$$\begin{aligned} x_1 * -x_2 * &= \tau^* \cdot (x_2 * -x_3 *) \\ \lambda_1 - \lambda_2 &= \tau^* \cdot (\lambda_2 - \lambda_3) \\ \tau^* &= \frac{\lambda_1 - \lambda_3}{\lambda_2 - \lambda_3} \end{aligned}$$

Also  $\tau = \tau^*$

2. Nullabbildung:  $f(v) = 0_w$  für alle  $v \in V$
3. Die identische Abbildung  $id_v : V \rightarrow V : id(v) = v$  für alle  $v \in V$  ist linear.
4. Eine lineare injektive Abbildung  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  bildet Geraden auf Geraden ab:

$$f(g) : y = a * + \lambda \cdot v * \text{ mit } v * = A \cdot v$$

$v * \neq 0$ , falls  $Kern(f) = \{0_v\}$ .

**Definitionen:**

- $Hom_K(V, W) = \{f | f : V \rightarrow W \text{ linear}\}$  ist die Menge aller linearen Abbildungen von  $V$  in  $W$ .  $f \in Hom_K(V, W)$  heißt
  - ... Monomorphismus  $:\Leftrightarrow f$  injektiv
  - ... Epimorphismus  $:\Leftrightarrow f$  surjektiv
  - ... Isomorphismus  $:\Leftrightarrow f$  bijektiv
  - ... Endomorphismus  $:\Leftrightarrow V = W$
  - ... Automorphismus  $:\Leftrightarrow V=W$  und  $f$  bijektiv
- $K$ -Vektorräume heißen isomorph  $:\Leftrightarrow \exists$  Isomorphismus

**Lemma 2:**

$f : V \rightarrow W$  linear, dann gilt:

$$f \text{ injektiv} \Leftrightarrow Kern(f) = \{0_v\}$$

Beweis:

1. „ $\Rightarrow$ “

- Angenommen  $f$  injektiv, d.h.  $\forall v, v' \in V : f(v) = f(v') \Rightarrow v = v'$  und  $v \neq 0_v \in Kern(f)$ . Dann

$$f(0_v) = 0_w \quad f(v) = 0_w \Rightarrow f(0_v) = f(v)$$

Widerspruch zur Injektivität, falls  $0_v \neq v$ .

- Also  $v = 0_v$  im Widerspruch zur Annahme, dass  $v \neq 0_v$ .
- Damit  $Kern(f) = \{0_v\}$

2. „ $\Leftarrow$ “

- $\text{Kern}(f) = \{0_v\}$ . Beliebige  $v, v' \in V$  mit  $f(v) = f(v')$ .

$$\begin{aligned} f(v) - f(v') &= 0_w \\ f(v - v') &= 0_w = f(0_v) \\ \Rightarrow v - v' &= 0_v \\ \Rightarrow v &= v' \end{aligned}$$

Also  $f$  injektiv.

**Lemma 3:**

$\text{Hom}_K(V, W)$  ist ein  $K$ -Vektorraum.

Beweis:

- Sei  $\text{Abb}(V, W) = \{f \mid f : V \rightarrow W\}$  mit Addition  $(f + g)(x) = f(x) + g(x)$  und Skalarmultiplikation  $(\lambda \cdot f)(x) = \lambda \cdot f(x)$ .
- Wegen 1.4 Beispiel 3 ist  $\text{Abb}(V, W)$  mit Addition eine abelsche Gruppe und damit Vektorraum-Axiom (V1) erfüllt.
- Die Vektorraumaxiome (V2) lassen sich leicht nachrechnen. Also  $\text{Abb}(V, W)$  ein  $K$ -Vektorraum.
- Es bleibt zu zeigen: Abgeschlossenheit bzgl. der Addition und Skalarmultiplikation in  $\text{Hom}_K(V, W)$

1. Additivität der Addition:

$$\begin{aligned} (f + g)(v + v') &= f(v + v') + g(v + v') = f(v) + f(v') + g(v) + g(v') \\ &= (f + g)(v) + (f + g)(v') \end{aligned}$$

2. Additivität bei Skalarmultiplikation:

$$(\lambda \cdot f)(v + v') = \lambda \cdot f(v + v') = \lambda \cdot f(v) + \lambda \cdot f(v') = (\lambda \cdot f)(v) + (\lambda \cdot f)(v')$$

3. Homogenität der Addition:

$$(f + g)(\lambda \cdot v) = f(\lambda \cdot v) + g(\lambda \cdot v) = \lambda \cdot (f(v) + g(v)) = \lambda \cdot (f + g)(v)$$

4. Homogenität der Skalarmultiplikation:

$$(\lambda \cdot f)(\mu \cdot v) = \lambda \cdot f(\mu \cdot v) = \mu \cdot \lambda \cdot f(v) = \mu \cdot (\lambda \cdot f)(v)$$

**Lemma 4:**

Es sei  $f \in \text{Hom}_K(V, W)$ ,  $v_i \in V$ ,  $\lambda_i \in K$  ( $i = 1, \dots, s$ ). Dann gilt:

$$f\left(\sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot v_i\right) = \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot f(v_i)$$

Beweis: durch Induktion

- Induktionsanfang:  $s=2$

$$\begin{aligned} f(\lambda_1 \cdot v_1 + \lambda_2 \cdot v_2) &= f(\lambda_1 \cdot v_1) + f(\lambda_2 \cdot v_2) \\ &= \lambda_1 \cdot f(v_1) + \lambda_2 \cdot f(v_2) \end{aligned}$$

- Induktionsschritt:  $k \rightarrow k + 1$

$$\begin{aligned} f\left(\sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i \cdot v_i\right) &= f\left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \cdot v_i\right) + f(\lambda_{k+1} \cdot v_{k+1}) \\ &= f\left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \cdot v_i\right) + \lambda_{k+1} \cdot f(v_{k+1}) \\ &= \left(\sum_{i=1}^k \lambda_i \cdot f(v_i)\right) + \lambda_{k+1} \cdot f(v_{k+1}) \\ &= \sum_{i=1}^{k+1} \lambda_i \cdot f(v_i) \end{aligned}$$

**Satz 1:** Festlegung einer linearen Abbildung durch die Bilder einer Basis

Sei  $\{v_1, \dots, v_n\}$  Basis von  $V$ . Für beliebige Vektoren  $w_1, \dots, w_n \in W$  gibt es genau eine lineare Abbildung  $f : V \rightarrow W$  mit  $f(v_i) = w_i$  für  $i = 1, \dots, n$ . Dabei gilt:

$$\text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n)) = \text{Bild}(f)$$

Beweis:

1. Existenz von  $f$

- Ist  $\{v_1, \dots, v_r\}$  mit  $r \leq n$  mit  $f(v_i) = w_i$  ( $i = 1, \dots, r$ ). Wir ergänzen  $\{v_1, \dots, v_r\}$  zu einer Basis  $\{v_1, \dots, v_n\}$  und wählen  $w_{r+1} = \dots = w_n = 0$ .
- Sei  $v \in V$ , dann  $v = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i$  mit eindeutig bestimmten  $\lambda_i$  (Darstellungssatz). Sei

$$f(v) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot w_i$$

Behauptung:  $f$  linear

- (a)  $\forall v, v' \in V$

$$\begin{aligned} v + v' &= \sum_{i=1}^n (\lambda_i + \lambda'_i) \cdot v_i \\ f(v + v') &= \sum_{i=1}^n (\lambda_i + \lambda'_i) \cdot f(v_i) \\ f(v) + f(v') &= \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot f(v_i) + \sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot f(v_i) \\ &= f(v + v') \end{aligned}$$

(b)  $\forall v \in V, \lambda \in K$ :

$$\begin{aligned} \lambda \cdot v &= \lambda \cdot \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i \\ \Rightarrow f(\lambda \cdot v) &= \lambda \cdot f(v) \end{aligned}$$

2. Eindeutigkeit:

- Behauptung: Sei  $\{v_1, \dots, v_s\}$  ein Erzeugendensystem von  $V$ , dann gibt es für beliebige Vektoren  $w_1, \dots, w_s \in W$  höchstens eine lineare Abbildung  $f : V \rightarrow W$  mit  $f(v_i) = w_i$ .
- Beweis: Seien  $f, g : V \rightarrow W$  linear mit  $f(v_i) = w_i = g(v_i)$ . Da  $\{v_1, \dots, v_n\}$  ein Erzeugendensystem ist  $\forall v \in V \exists \lambda_i \in K : v = \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot v_i$ . Somit gilt mit Lemma 4:

$$\begin{aligned} f(v) &= f\left(\sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot v_i\right) = \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot f(v_i) \\ &= \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot g(v_i) \\ &= g\left(\sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot v_i\right) = g(v) \end{aligned}$$

3. (a) Wenn  $w \in \text{Bild}(f)$ , dann existiert  $v \in V$  mit  $f(v) = w$ . Wegen  $f(v) = \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot v_i$  mit  $s=n$  gilt:

$$w = f(v) = \sum_{i=1}^s \lambda_i \cdot f(v_i) \in \text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n))$$

Also  $\text{Bild}(f) \subseteq \text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n))$ .

(b)  $w \in \text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n))$ , dann:

$$\begin{aligned} w &= \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot f(v_i) \\ &= f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i\right) = f(v) \end{aligned}$$

Es existiert also ein  $v \in V$  mit  $f(v) = w$ . Also  $w \in \text{Bild}(f)$ . Somit  $\text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n)) \subseteq \text{Bild}(f)$

**Satz 2:** Charakterisierung einer lin. Abbildung durch die Bilder von Basisvektoren

Sei  $f \in \text{Hom}_K(V, W)$  mit  $w_i = f(v_i)$  für  $i = 1, \dots, n$ , wobei  $\{v_1, \dots, v_n\}$  eine Basis von  $V$ .

1.  $\{w_1, \dots, w_n\}$  linear unabhängig  $\Leftrightarrow f$  injektiv (Monomorphismus)
2.  $\{w_1, \dots, w_n\}$  Erzeugendensystem  $\Leftrightarrow f$  surjektiv (Epimorphismus)

3.  $\{w_1, \dots, w_n\}$  Basis  $\Leftrightarrow f$  bijektiv (Isomorphismus)

Beweis:

1. „ $\Rightarrow$ “

- $\{w_1, \dots, w_n\}$  seien linear unabhängig und  $f(v)=f(v')$  für beliebige  $v, v' \in V$ . Es sei

$$v = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i \quad v' = \sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot v_i$$

Dann gilt:

$$\begin{aligned} f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i\right) &= f\left(\sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot v_i\right) \\ f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i\right) - f\left(\sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot v_i\right) &= 0 \\ \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot f(v_i) - \sum_{i=1}^n \lambda'_i \cdot f(v_i) &= 0 \\ \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \lambda'_i) \cdot \underbrace{f(v_i)}_{w_i} &= 0 \end{aligned}$$

Da  $\{w_1, \dots, w_n\}$  linear unabhängig: nur triviale Linearkombination des Nullvektors möglich.

$$\lambda_i - \lambda'_i = 0 \Rightarrow \lambda_i = \lambda'_i$$

Also  $v = v'$

„ $\Leftarrow$ “: Übung

2. „ $\Rightarrow$ “

- $\{w_1, \dots, w_n\}$  Erzeugendensystem von  $W$ , also  $\forall w \in W : w \in \text{Lin}(w_1, \dots, w_n)$ :

$$w = \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot w_i$$

(nicht notwendig eindeutig).

- Sei  $v = \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot v_i$ , dann:

$$f(v) = f\left(\sum_{i=1}^n \mu_i \cdot v_i\right) = \sum_{i=1}^n \mu_i \cdot f(v_i) = w$$

d.h.  $v$  ist Urbild von  $W$ , also  $f$  surjektiv.

„ $\Leftarrow$ “: Übung

3. Klar mit 1. und 2.

**Folgerung 1:**

Wenn die Bilder  $w_1, \dots, w_n$  einer Basis von  $V$  linear unabhängig sind (bzw. ein Erzeugendensystem bilden) bei einer linearen Abbildung  $f$ , dann sind die Bilder jeder Basis von  $V$  linear unabhängig (bzw. bilden ein Erzeugendensystem).

**Folgerung 2:**

Wenn  $\dim V = \dim W = n$ , dann gibt es zu jeder Basis  $v_1, \dots, v_n$  von  $V$  und jeder Basis  $w_1, \dots, w_n$  von  $W$  genau eine lineare Abbildung  $f : V \rightarrow W$  mit  $f(v_i) = w_i$  ( $i=1, \dots, n$ ), wobei  $f$  ein Isomorphismus.

**Folgerung 3:**

Je zwei Basen eines Vektorraums  $V$  können durch genau eine lineare Abbildung ineinander überführt werden (Folgerung 2 mit  $V=W$ ). Diese lineare Abbildung ist ein Automorphismus, der hier Basis-Transformation heißt.

**Folgerung 4:** Fundamentalsatz für endlich-dimensionale  $K$ -Vektorräume

Je zwei  $K$ -Vektorräume der gleichen Dimension sind isomorph.

Beweis:

- $\dim V = \dim W = n$ , also  $\{v_1, \dots, v_n\}$  Basis von  $V$ ,  $\{w_1, \dots, w_n\}$  Basis von  $W$
- Mit Folgerung 2:  $\exists$  Isomorphismus  $f : V \rightarrow W$ , d.h.  $v$  und  $w$  sind isomorph.

**Folgerung 5:** Charakterisierung aller endlich-dimensionalen  $K$ -Vektorräume

Sei  $V$  ein  $K$ -Vektorraum mit  $\dim V = n$ . Dann ist  $V$  isomorph zu  $K^n$  ( $V \cong K^n$ ).

**Satz 3:** (Dimensionsformel)

$f \in \text{Hom}_K(V, W)$ ,  $\dim V = n$ . Dann:

$$\dim V = \dim \text{Bild}(f) + \dim \text{Kern}(f)$$

Beweis:

- $\dim V = n$ ,  $\text{Kern}(f) \subseteq V$ . Also  $\dim \text{Kern}(f) = d \leq n$ .
- Sei  $\{v_1, \dots, v_d\}$  Basis von  $\text{Kern}(f)$ . Nach Basisergänzungssatz:  $\{v_1, \dots, v_d\}$  wird ergänzt zu  $\{v_1, \dots, v_d, \dots, v_n\}$  als Basis von  $V$ .
- Es gilt:

$$\begin{aligned} f(v_i) &= 0 & \text{für } i = 1, \dots, d \\ f(v_i) &= w_i & \text{für } i = d + 1, \dots, n \end{aligned}$$

- Wenn  $w \in \text{Bild}(f)$ , dann existiert  $v \in V$  mit  $f(v)=w$ .

$$\begin{aligned} w &= f(v) = f\left(\sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i\right) = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot f(v_i) \\ &= \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot w_i = \sum_{i=d+1}^n \lambda_i \cdot w_i \end{aligned}$$

Also  $w \in \text{Lin}(w_{d+1}, \dots, w_n)$ .

- Wir zeigen, dass  $w_{d+1}, \dots, w_n$  linear unabhängig sind, also Basis des Bildes von  $f$ :
  - Es sei

$$\begin{aligned} \sum_{i=d+1}^n \mu_i \cdot w_i &= \sum_{i=d+1}^n \mu_i \cdot f(v_i) = 0 \\ &= f\left(\underbrace{\sum_{i=d+1}^n \mu_i \cdot v_i}_{\in \text{Kern}(f)}\right) = 0 \end{aligned}$$

- Kern( $f$ ) hat die Basis  $\{v_1, \dots, v_d\}$ . Darstellungssatz:

$$\begin{aligned} \sum_{i=d+1}^n \mu_i \cdot v_i &= \sum_{i=1}^d \lambda_i \cdot v_i \\ \sum_{i=1}^d \lambda_i \cdot v_i + \sum_{i=d+1}^n -\mu_i \cdot v_i &= 0 \end{aligned}$$

Wegen der linearen Unabhängigkeit:  $\lambda_i = \mu_i = 0$ .

- Also  $\dim V = \dim \text{Kern}(f) + \dim \text{Bild}(f)$

#### 4.2 Darstellungen linearer Abbildungen durch Matrizen

- Voraussetzungen:  $V, W$   $K$ -Vektorräume,  $f : V \rightarrow W$  ( $f \in \text{Hom}_K(V, W)$ ),  $\dim V = n$ ,  $\dim W = m$
- Es sei  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  Basis von  $V$ ,  $C = \{w_1, \dots, w_m\}$  Basis von  $W$ .

$$f(v_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot w_i \quad (j = 1, \dots, n)$$

- ${}_B A_C = (a_{ij})_{m,n}$  mit Koeffizienten  $a_{ij}$  heißt Darstellungsmatrix von  $f$  bzgl.  $B$  und  $C$ .
- Bemerkung: Die Koeffizienten des Bildes des  $j$ -ten Basisvektors stehen in der  $j$ -ten Spalte der Darstellungsmatrix.

**Satz 4:** (Darstellungssatz)

Durch die oben gegebene Formel wird eine Darstellungsmatrix zu  $f \in \text{Hom}_K(V, W)$  definiert. Umgekehrt gehört zu einer Matrix  $(a_{ij}) \in K^{m \times n}$  bei festen Basen  $B$  und  $C$  genau eine lineare Abbildung  $f : V \rightarrow W$ , die durch die obige Formel definiert wird.

Beweis:

- Es seien  $B, C$  und  $(a_{ij})_{m,n}$  gegeben, dann  $f$  durch Formel definiert. Wegen Satz 1 ist damit  $f$  für alle  $v \in V$  bestimmt.

Beispiele:

1.  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2 : (x, y) \mapsto (3x - 2y, x + y)$

(a) Wähle  $B = C = \{(1, 0), (0, 1)\}$  (also  $v_1 = w_1, v_2 = w_2$ ).

$$\begin{aligned} f(v_1) &= f((1, 0)) = (3, 1) = a_{11} \cdot v_1 + a_{21} \cdot v_2 \\ \Rightarrow a_{11} &= 3 \quad a_{21} = 1 \\ f(v_2) &= f((0, 1)) = (-2, 1) = a_{12} \cdot v_1 + a_{22} \cdot v_2 \\ \Rightarrow a_{12} &= -2 \quad a_{22} = 1 \end{aligned}$$

Darstellungsmatrix:

$$\begin{pmatrix} 3 & -2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

(b) Wähle  $B = \{(1, 0), (0, 1)\}$  und  $C = \{(3, 1), (-2, 1)\}$

$$\begin{aligned} f(v_1) &= (3, 1) = a_{11} \cdot w_1 + a_{21} \cdot w_2 \\ \Rightarrow a_{11} &= 1 \quad a_{21} = 0 \\ f(v_2) &= (-2, 1) = a_{12} \cdot w_1 + a_{22} \cdot w_2 \\ \Rightarrow a_{12} &= 0 \quad a_{22} = 1 \end{aligned}$$

Darstellungsmatrix:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

2.  $f : V \rightarrow W$  sei Identität  $id$  auf  $V$ , d.h.  $f(v) = id(v) = v$ . Dann gilt bzgl. der Basis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ :

$$id(v_j) = 0v_1 + \dots + 0v_{j-1} + v_j + 0v_{j+1} + \dots + v_n$$

Darstellungsmatrix:

$${}_B A_B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 \end{pmatrix} = E_n$$

3. (a) Die Koordinatenvektordarstellung

$$\kappa_B : V \rightarrow K^n : v = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i \mapsto x = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix}$$

mit  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  als Basis des  $K$ -Vektorraums  $V$  ist ein Isomorphismus.

Wie lautet die Darstellungsmatrix, wenn  $C = \{e_1, \dots, e_n\}$  als Basis des  $K^n$  gewählt wird?

$$\begin{aligned} v_j &= \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i = 0 \cdot v_1 + \dots + 0 \cdot v_{j-1} + v_j + 0 \cdot v_{j+1} + \dots + 0 \cdot v_n \\ \kappa_B(v_j) &= (0 \quad \dots \quad 0 \quad 1 \quad 0 \quad \dots \quad 0)^T = e_j \\ {}_B A_C &= E_n \end{aligned}$$

(b) Der Basisisomorphismus  $i_B = \kappa_B^{-1}$

$$x = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} \mapsto i_B(x) = v = \sum_{i=1}^n \lambda_i \cdot v_i$$

Es gilt:  $i_B(e_j) = v_j$  für  $j = 1, \dots, n$ . Für  $v \in V$  beliebig:

$$\begin{aligned} v &= \sum_{j=1}^n \lambda_j \cdot v_j \Rightarrow \kappa_B(v) = x = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} \\ f(v) &= f\left(\sum_{j=1}^n \lambda_j \cdot v_j\right) = \sum_{j=1}^n \lambda_j \cdot f(v_j) \\ &= \sum_{j=1}^n \lambda_j \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot w_i \\ &= \sum_{i=1}^m \underbrace{\left(\sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot \lambda_j\right)}_{=: y_i} \cdot w_i \\ &= \sum_{i=1}^m y_i \cdot w_i \end{aligned}$$

Dabei gilt:

$$\kappa_C(f(v)) = \kappa_C(w) = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = y \in K^m$$

Zur Erklärung:

$$\underbrace{\sum_{j=1}^n a_{ij} \cdot \lambda_j}_{A \cdot x} = \underbrace{y_i}_y \quad (12)$$

**Satz 5:**

Sei  $f : V \rightarrow W$  eine lineare Abbildung mit Darstellungsmatrix  $A =_B A_C$ . Falls  $w = f(v)$  und  $\kappa_B(v) = x$ ,  $\kappa_C(w) = y$ , dann gilt  $y = A \cdot x$ .

4.  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$  eine Drehung um den Nullpunkt durch den Winkel  $\alpha$ . Basis  $B = \{e_1, e_2\}$

$$\begin{aligned} f(e_1) &= a_{11} \cdot e_1 + a_{21} \cdot e_2 \\ &= \cos \alpha \cdot e_1 + \sin \alpha \cdot e_2 \\ f(e_2) &= -\sin \alpha \cdot e_1 + \cos \alpha \cdot e_2 \\ {}_B A_B &= \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Wegen (12) gilt für beliebigen Vektor  $x = (\lambda_1, \lambda_2)^T \in \mathbb{R}^2$  und  $y = \kappa_B(f(x))$ :

$$\begin{aligned} y &= {}_B A_B \cdot x \\ \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} \lambda_1 \cdot \cos \alpha - \lambda_2 \cdot \sin \alpha \\ \lambda_1 \cdot \sin \alpha + \lambda_2 \cdot \cos \alpha \end{pmatrix} \end{aligned}$$

**Satz 6:**

Sei  $A$  eine Darstellungsmatrix der linearen Abbildung  $f : V \rightarrow W$ , dann gilt:

$$\dim \text{Bild}(f) = \text{Rang } A$$

Bemerkung: Dabei ist Rang  $A$  unabhängig von Basen für eine Darstellungsmatrix  $A$  von  $f$  und heißt deshalb auch Rang  $f$ .

Beweis:

- Es sei  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  Basis von  $V$ ,  $C = \{w_1, \dots, w_m\}$  Basis von  $W$ ,  $A =_B A_C$  Darstellungsmatrix von  $f$ .
- Es ist  $f(v_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot w_i$  und  $A = (a_1 \dots a_n)$  mit  $a_j = (a_{1j} \dots a_{mj})$ .
- $U = \text{Lin}(a_1, \dots, a_n)$  ist Untervektorraum von  $K^m$  und  $W' = \text{Lin}(f(v_1), \dots, f(v_n))$  ist Untervektorraum von  $W$ .
- Die Abbildung  $i_C : U \rightarrow W'$  mit  $i_C(e_j) = f(v_j)$  für  $j = 1, \dots, n$  ist der Basisisomorphismus (linear und bijektiv) bzgl.  $C$ . Also  $U \cong W'$  und nach Satz 2 gilt  $\dim U = \dim W'$ .
- $W' = \text{Bild}(f)$  nach Satz 1. Also nach Rang-Definition:  $\text{Rang } A = \dim U = \dim W' = \dim \text{Bild}(f)$ .

**Satz 7:** (Charakterisierung von Isomorphismen)

Sei  $A$  Darstellungsmatrix von  $f \in \text{Hom}_K(V, W)$  mit  $\dim V = \dim W = n$ . Dann gilt:  $f$  Isomorphismus  $\Leftrightarrow$  Rang  $A = n$ .

### 4.3 Komposition linearer Abbildungen

$$\left\{ \begin{array}{l} V \\ W \text{ K-Vektorraum mit Basis} \\ Z \end{array} \right. \left\{ \begin{array}{l} B = \{v_1, \dots, v_n\} \\ C = \{w_1, \dots, w_m\} \\ D = \{z_1, \dots, z_s\} \end{array} \right.$$

Es seien  $f : V \rightarrow W, g : W \rightarrow Z$  lineare Abbildungen,  ${}_B A_C$  Darstellungsmatrix von  $f$  bzgl. Basen  $B$  und  $C$ ,  ${}_C A_D$  Darstellungsmatrix von  $g$  bzgl. Basen  $C$  und  $D$ .

#### Satz 8:

Die Komposition  $g \circ f : V \rightarrow Z$  von  $f$  und  $g$  ist

1. eine lineare Abbildung
2. besitzt die Darstellungsmatrix  ${}_C B_D \cdot {}_B A_C$  bzgl. der Basen  $B$  und  $D$ .

Beweis:

1. • Additivität

$$\begin{aligned} (g \circ f)(u + v) &= g(f(u + v)) = g(f(u) + f(v)) \\ &= g(f(u)) + g(f(v)) = (g \circ f)(u) + (g \circ f)(v) \end{aligned}$$

- Homogenität:

$$\begin{aligned} (g \circ f)(\lambda \cdot u) &= g(f(\lambda \cdot u)) = g(\lambda \cdot f(u)) \\ &= \lambda \cdot g(f(u)) = \lambda \cdot (g \circ f)(u) \end{aligned}$$

2. • Wegen (9) ist

$$f(v_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot w_i \quad g(w_i) = \sum_{k=1}^s b_{ki} \cdot z_k$$

mit  $(a_{ij}) = {}_B A_C$  und  $(b_{ki}) = {}_C B_D$ .

- Ansatz:  $(g \circ f)(v_j) = \sum_{k=1}^s c_{kj} \cdot z_k$  mit  $(c_{kj})$  gesucht.

$$\begin{aligned} (g \circ f)(v_j) &= g(f(v_j)) = g\left(\sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot w_i\right) \\ &= \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot g(w_i) \\ &= \sum_{i=1}^m a_{ij} \cdot \left(\sum_{k=1}^s b_{ki} \cdot z_k\right) \\ &= \sum_{i=1}^m \sum_{k=1}^s a_{ij} \cdot b_{ki} \cdot z_k \\ &= \sum_{k=1}^s \underbrace{\left(\sum_{i=1}^m b_{ki} \cdot a_{ij}\right)}_{=: c_{kj}} \cdot z_k \end{aligned}$$

Offensichtlich gilt:  $(c_{kj}) = {}_C B_D \cdot {}_B A_C$ .

Beispiel:

1.
  - $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ : Drehung um 0 durch  $\alpha$  mit Darstellungsmatrix A (Bsp.4)
  - $g : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ : Drehung um 0 durch  $\beta$  mit Darstellungsmatrix B.
  - Darstellungsmatrix der Drehung um 0 durch  $\alpha + \beta$ :

$$\begin{aligned}
 g \circ f \leftrightarrow B \cdot A &= \begin{pmatrix} \cos \beta & -\sin \beta \\ \sin \beta & \cos \beta \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} \cos \alpha \cdot \cos \beta - \sin \alpha \cdot \sin \beta & -\sin \alpha \cdot \cos \beta - \cos \alpha \cdot \sin \beta \\ \cos \alpha \cdot \sin \beta + \sin \alpha \cdot \cos \beta & -\sin \alpha \cdot \sin \beta + \cos \alpha \cdot \cos \beta \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} \cos(\alpha + \beta) & -\sin(\alpha + \beta) \\ \sin(\alpha + \beta) & \cos(\alpha + \beta) \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

#### 4.4 Basistransformation

- Sind  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  und  $B' = \{v'_1, \dots, v'_n\}$  Basen von  $V$ , dann gibt es eindeutig bestimmte  $s_{ki} \in K$  mit

$$v'_i = \sum_{k=1}^n s_{ki} \cdot v_k \quad (i = 1, \dots, n)$$

$S = (s_{ki}) \in K^{n \times n}$  heißt Übergangsmatrix von B nach B'.

- Wir betrachten den Automorphismus  $id : V \rightarrow V : v \mapsto id(v) = v$  und fragen nach seiner Darstellungsmatrix  ${}_B A_{B'}$ .

$$\begin{aligned}
 v_j \mapsto id(v_j) = v_j &= \sum_{i=1}^n a_{ij} \cdot v'_i \\
 &= \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ij} \cdot s_{ki} \cdot v_k \\
 &= \sum_{k=1}^n \sum_{i=1}^n s_{ki} \cdot a_{ij} \cdot v_k \\
 &= \sum_{k=1}^n \delta_{ik} \cdot v_k
 \end{aligned}$$

Es gilt:  $S \cdot {}_B A_{B'} = E_n$ . Also  $S = {}_B A_{B'}^{-1}$  bzw.  $S^{-1} = {}_B A_{B'}$ .

- Bemerkungen:
  1. Da  $id$  ein Automorphismus ist, gilt nach Satz 7  $\text{Rang } {}_B A_{B'} = n$ , was auch durch die Existenz von  ${}_B A_{B'}^{-1}$  bestätigt wird.
  2.  $S = {}_{B'} A_B$  ist die Darstellungsmatrix von  $id$  bzgl. B' und B.

**Satz 9:** (Transformation der Darstellungsmatrix bei Basistransformation)

- Sei  $f : V \rightarrow W \in \text{Hom}_K(V, W)$ ,  $B, B'$  Basen in  $V$ ,  $C, C'$  Basen in  $W$ ,  ${}_B A_C$  Darstellungsmatrix von  $f$  bzgl. der Basen  $B$  und  $C$ ,  ${}_{B'} A_{C'}$  Darstellungsmatrix von  $f$  bzgl. der Basen  $B'$  und  $C'$ . Dann gibt es invertierbare Matrizen  $T$  und  $S$ , sodass

$$T^{-1} \cdot {}_B A_C \cdot S = {}_{B'} A_{C'} \quad (16)$$

- Sonderfall  $f : V \rightarrow V$  (Endomorphismus): Man wählt  $V = W$  und  $B = C$ ,  $B' = C'$ . Dann  $S^{-1} \cdot {}_B A_B \cdot S = {}_{B'} A_{B'}$  mit der Übergangsmatrix  $S$  von  $B$  nach  $B'$ .

Beweis: siehe Mitschriften (Diagramm)

**Lemma:**

$f : V^{(n)} \rightarrow W^{(m)} \in \text{Hom}_K(V, W)$  mit  $\text{Rang } f = r$ . Dann gibt es Basen  $P$  und  $Q$  von  $V$  und  $W$  mit

$${}_P A_Q = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Beweis:

- $\{w_1, \dots, w_r\}$  Basis von  $\text{Bild}(f)$  wegen  $\dim \text{Bild}(f) = \text{Rang } f = r$ . Es sei  $Q = \{w_1, \dots, w_r, \dots, w_m\}$  Basis von  $W$  (Basisergänzungssatz). Es gilt:

$$\begin{aligned} \dim V &= \dim \text{Kern}(f) + \dim \text{Bild}(f) \\ n &= r + \dim \text{Kern}(f) \end{aligned}$$

- Es sei  $P = \{v_1, \dots, v_r, u_1, \dots, u_k\}$  mit  $r+k=n$  ( $k = \dim \text{Kern}(f)$ ) mit  $u_1, \dots, u_k \in \text{Kern}(f)$ .
- Dann  $f(v_i) = w_i$  für  $i = 1, \dots, r$ :

$$\begin{aligned} f(v_i) &= w_i = \sum_{k=1}^m \lambda_k \cdot w_k \quad (i = 1, \dots, r) \\ &= 0 \cdot w_1 + \dots + 0 \cdot w_{k-1} + w_k + 0 \cdot w_{k+1} + \dots + 0 \cdot w_n \\ f(u_i) &= 0 \quad (i = 1, \dots, k) \end{aligned}$$

Bzgl.  $P$  und  $Q$  ist die Darstellungsmatrix:

$${}_P A_Q = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & \vdots & \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 0 & 0 & \vdots & 0 \end{pmatrix}$$

**Definition:**

Matrizen  $A$  und  $A'$  heißen äquivalent bzw. ähnlich, wenn invertierbare Matrizen  $T$  und  $S$  existieren, sodass  $T^{-1} \cdot A \cdot S = A'$  bzw.  $S^{-1} \cdot A \cdot S = A'$ .

**Satz 10:**

Seien  $A, A' \in K^{m \times n}$ . Dann sind äquivalente Aussagen:

1.  $A$  und  $A'$  sind äquivalent.
2.  $A$  und  $A'$  beschreiben bzgl. geeigneter Basen dieselbe lineare Abbildung
3.  $\text{Rang } A = \text{Rang } A'$

Beweis:

1. „a)  $\Leftrightarrow$  b)“

- Es gibt invertierbare Matrizen  $T$  und  $S$ , sodass  $A' = T^{-1} \cdot A \cdot S$ . Interpretiere  $A =_B A_C (f)$  als Darstellungsmatrix von  $f : V \rightarrow W$ ;  $T$  als Übergangsmatrix von  $C$  nach  $C'$ ,  $S$  als Übergangsmatrix von  $B$  nach  $B'$ . Dann sagt (16):  $A' =_{B'} A_{C'}$  und beschreibt ebenfalls  $f$ .
- Umgekehrt: Wenn  $f$  durch (16) beschrieben, dann existieren  $T$  und  $S$  nach Satz 9. Also  $A$  und  $A'$  äquivalent.

2. „b)  $\Rightarrow$  c)“: Klar wegen Satz 6.

3. „c)  $\Rightarrow$  b)“:

- Wegen des Darstellungssatzes:

$$\begin{aligned} A &= {}_B A_C \leftrightarrow f : V \rightarrow W \text{ mit Basen } B \text{ und } C \\ A' &= {}_{B'} A_{C'} \leftrightarrow f : V \rightarrow W \text{ mit Basen } B' \text{ und } C' \end{aligned}$$

- $\text{Rang } A = \text{Rang } A'$  nach Voraussetzung, dann  $\text{Rang } f = \text{Rang } f' =: r$ . Mit Lemma gibt es  $P$  und  $Q$  (Basen) mit

$$P A_Q = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

als Darstellungsmatrix von  $f$ .

- Es gibt ebenso  $P'$  und  $Q'$  mit

$$P' A_{Q'} = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

als Darstellungsmatrix von  $f'$ .

- Bzgl. geeigneter Basen sind die Darstellungsmatrizen von  $f$  und  $f'$  gleich, also  $f=f'$ .

**Anwendung der Basistransformation in der Theorie der lin. GLS:**

$$\begin{aligned}
 {}_{B'}A_{C'} &= T^{-1} \cdot {}_B A_C \cdot S \\
 y &= {}_B A_C \cdot x \quad \text{mit } \kappa_B(v) = x \quad \kappa_C(w) = y \\
 x &= S \cdot x' \quad y = T \cdot y'
 \end{aligned}$$

Bekanntlich:

$$\text{Kern}(f) = \{v \in V : f(v) = 0_w\}$$

Anwendung der Koordinatenvektorabbildung für  $A \in K^{m \times n}$ :

$$\text{Kern}A := \{x \in K^n : A \cdot x = 0\}$$

Kern A ist die Lösungsmenge eines homogenen linearen Gleichungssystems, dessen Koeffizientenmatrix A eine Darstellungsmatrix einer lineare Abbildung f ist.

$$\text{Kern}f = \{v \in V : v = i_B(X), x \in \text{Kern}A\}$$

Es gilt für  $A' \in K^{m \times n}$ :

$$\text{Kern}A' = \{x' \in K^n : A' \cdot x' = 0\}$$

Sei  $B'=P$  und  $C'=Q$ , die nach (18) existierenden Basen, mit

$$A' = {}_{B'}A_{C'} = {}_P A_Q = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

mit  $r = n - k = \text{Rang}f$ . Dann ist  $A' = T^{-1} \cdot {}_B A_C \cdot S$ , wobei S als Übergangsmatrix von B nach B' und T als Übergangsmatrix von C nach C'. Es gilt:

$$\begin{aligned}
 x' \in \text{Kern}(A') &\Leftrightarrow A' \cdot x' = 0 = T^{-1} \cdot A \cdot S \cdot x \\
 &\Leftrightarrow T^{-1} \cdot A \cdot x = 0 \\
 &\Leftrightarrow A \cdot x = 0 \\
 &\Leftrightarrow x \in \text{Kern}(A)
 \end{aligned}$$

Außerdem gilt:

$$\begin{aligned}
 A' \cdot x' = 0 &\Leftrightarrow \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x'_1 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \\
 &\Leftrightarrow x' = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ t_1 \\ \vdots \\ t_{n-r} \end{pmatrix} \quad (t_i \in K \text{ beliebig}) \\
 &\Leftrightarrow x = S \cdot x' = (s_1 \dots s_n) \cdot x' = t_1 \cdot s_{r+1} + \dots + t_{n-r} \cdot s_n \\
 &\Leftrightarrow x \in \text{Lin}(s_{r+1}, \dots, s_n)
 \end{aligned}$$

**Satz 11:**

Wenn  $A \in K^{m \times n}$  und  $\text{Rang } A=r$ , dann gibt es invertierbare Matrizen  $S$  und  $T$ , sodass

$$A' = T^{-1} \cdot A \cdot S$$

und die letzten  $(n-r)$  Spalten von  $S$  bilden eine Basis von Kern  $A$ .

Wie berechnet man  $T$  und  $S$ ?  $\rightarrow$  Normalformproblem (s. später)

Beispiele:

1. Basistransformation im  $\mathbb{R}^3$  mit  $B' = \{v'_1, v'_2, v'_3\}$  Basis des  $\mathbb{R}^3$  und  $B = \{v_1, v_2, v_3\}$  als Basis des  $\mathbb{R}^3$ . Welche Darstellung hat  $u$  bzgl.  $B'$ ?

$$\begin{aligned} u &= 4 \cdot e_1 - 4 \cdot e_2 + 11 \cdot e_3 \\ v'_1 &= 2 \cdot e_1 - 2 \cdot e_2 - e_3 \\ v'_2 &= 4 \cdot e_1 + 2 \cdot e_2 - 4 \cdot e_3 \\ v'_3 &= e_1 + 2 \cdot e_2 + 2 \cdot e_3 \end{aligned}$$

Übergangsmatrix von  $B$  nach  $B'$

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 \\ -2 & 2 & 2 \\ -1 & -4 & 2 \end{pmatrix}$$

Es gilt:

$$x' = S^{-1} \cdot x = \frac{1}{7} \cdot \begin{pmatrix} 27 \\ -13 \\ 26 \end{pmatrix}$$

mit

$$S^{-1} = \frac{1}{7} \cdot \begin{pmatrix} 2 & -2 & 1 \\ \frac{1}{3} & \frac{5}{6} & -1 \\ 3 & \frac{2}{3} & 2 \end{pmatrix}$$

Anwendung des Basisisomorphismus:

$$u = i_B(x') = \frac{27}{7} \cdot v'_1 - \frac{13}{7} \cdot v'_2 + \frac{26}{7} \cdot v'_3$$

2. lineare Abbildung  $\mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$  sei festgelegt durch

$$f(e_j) = \sum_{i=1}^3 a_{ij} \cdot e_i \quad (j = 1, 2, 3)$$

mit

$$A = {}_B A_B = (a_{ij}) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & 3 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$

sei gegeben. Es ist  $\text{Rang } A=2$  (da  $a_1 + a_2 = a_3$ ). Für  $A' = {}_{B'} A_{B'} = S^{-1} \cdot A \cdot S$  mit  $S$  als Übergangsmatrix von  $B$  nach  $B'$  (siehe 6.) gilt:

$$A' = \frac{1}{7} \cdot \begin{pmatrix} 24 & 14 & -19 \\ -\frac{67}{7} & -7 & 12 \\ \frac{11}{3} & 0 & 11 \end{pmatrix}$$

Es kann der Kern von  $A = \{x \in \mathbb{R}^3 : A \cdot x = 0\}$  berechnet werden:

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 3 & 3 \\ 1 & -1 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow c_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$c_1$  ist einziger Fundamentallösungsvektor der Basis von Kern  $A$ , da  $\dim \text{Kern}(f) = 3 - 2 = 1$ .

$$\text{Kern}A = \{x \in \mathbb{R}^3 : x = \lambda \cdot c_1, \lambda \in \mathbb{R}\}$$

3.  $\mathbb{P}_2$ : reeller Vektorraum der Polynome vom Höchstgrad 2 über  $[0,1]$  ( $\rightarrow$  2.2.1, Beispiel 4)

Behauptung:  $v_1 = (1-t)^2, v_2 = 2 \cdot (1-t) \cdot t, v_3 = t^2$  ist als  $\{v_1, v_2, v_3\} = B$  ist Basis des  $\mathbb{P}_2$ . (Bernstein-Polynom-Basis)

Beweis: Wir zeigen die Existenz einer Basistransformation

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -2 & 2 & 0 \\ 1 & -2 & 1 \end{pmatrix}$$

Zu zeigen:  $S$  invertierbar ( $\text{Rang } S = 3$ ).

# 5

## Determinanten

### 5.1 Einführung

- Lösung linearer Gleichungssysteme als Funktion der Koeffizienten
- Entscheidung über Rang von  $A^{n \times n} < n$  durch Nullabfrage

#### 2-reihige Determinanten:

- Rechenvorschrift (2.3.2):

$$\langle x^\perp, y \rangle = x_1 \cdot y_2 - x_2 \cdot y_1$$

- Sei  $A \in K^{2 \times 2}$ . Die Zahl

$$\det A = \det \begin{pmatrix} a_1 & b_1 \\ a_2 & b_2 \end{pmatrix} = a_1 \cdot b_2 - a_2 \cdot b_1$$

heißt die 2-reihige Determinante der 2-reihigen Matrix A.

- Geometrische Deutung:  $\mathbb{R}^2$ ,  $a = (a_1 a_2)^T$ ,  $b = (b_1 b_2)^T$ .

$$\begin{aligned} F_1 &= F_2 = 0, 5 \cdot b_1 \cdot b_2 + a_2 \cdot b_1 \\ F_3 &= F_4 = 0, 5 \cdot a_1 \cdot a_2 \\ \Rightarrow F &= (a_1 + b_1) \cdot (a_2 + b_2) - 2F_1 - 2F_3 \\ &= a_1 \cdot b_2 - a_2 \cdot b_1 \end{aligned}$$

F ist der Flächeninhalt des von a und b aufgespannten Parallelogramms.

- Eigenschaften:

1.  $\det A = 0 \Leftrightarrow a, b$  linear abhängig
2.  $\det A \neq 0 \Leftrightarrow a, b$  linear unabhängig  $\Leftrightarrow \text{Rang } A = 2$
3.  $\det A = F > 0$ , wenn  $0 < \varphi < \pi$
4.  $\det A = F < 0$ , wenn  $-\pi < \varphi < 0$

#### 3-reihige Determinanten:

- Es sei  $a = (a_1 a_2 a_3)^T$ ,  $b = (b_1 b_2 b_3)^T$ ,  $c = (c_1 c_2 c_3)^T$ .

- In 2.3.3 wurde das Vektorprodukt definiert:

$$a \times b = \begin{pmatrix} a_2 \cdot b_3 - a_3 \cdot b_2 \\ a_3 \cdot b_1 - a_1 \cdot b_3 \\ a_1 \cdot b_2 - a_2 \cdot b_1 \end{pmatrix}$$

$$\|a \times b\| = F_{Pl}$$

- Das Skalarprodukt von  $a \times b$  ist

$$V_S = \langle a \times b, c \rangle$$

$$= (a_2 \cdot b_3 - a_3 \cdot b_2) \cdot c_1 + (a_3 \cdot b_1 - a_1 \cdot b_3) \cdot c_2 + (a_1 \cdot b_2 - a_2 \cdot b_1) \cdot c_3$$

das Spatprodukt.

- a,b,c spannen einen Spat (Parallelepiped) auf mit dem vorzeichenfähigen Volumen  $V_S$ .

Beweis:

- $F = \|a \times b\|$  sei die Grundfläche des Spates. Nach der Volumenformel für Prismen mit der Höhe h gilt:

$$V_2 = F \cdot h$$

Die Höhe h lässt sich über die Abstandsformel nach Hesse (2.3.7) berechnen, wobei  $\varepsilon$  durch 0 von a und b aufgespannt wird (Normalenvektor n):

$$h = d(c, \varepsilon)$$

$$n = a \times b$$

$$\Rightarrow h = \frac{\langle n, c - 0 \rangle}{\|n\|}$$

$$\Rightarrow V_S = \frac{\|a \times b\|}{\|n\|} \cdot \langle a \times b, c \rangle = \langle a \times b, c \rangle$$

- Definition: Die Zahl  $\det A$  ist definiert:

$$\det A = \det \begin{pmatrix} a_1 & b_1 & c_1 \\ a_2 & b_2 & c_2 \\ a_3 & b_3 & c_3 \end{pmatrix} = \langle a \times b, c \rangle$$

und heißt 3-reihige Determinante der 3-reihigen Matrix A.

- Eigenschaften:

1.  $\det A = 0 \Leftrightarrow a, b, c$  linear abhängig
2.  $\det A \neq 0 \Leftrightarrow a, b, c$  linear unabhängig  $\Leftrightarrow \text{Rang } A = 3$
3.  $\det A = V_S > 0$ , wenn a,b,c ein Rechtsdreiein bilden
4.  $\det A = V_S < 0$ , wenn a,b,c ein Linkssystem bilden
5.  $\det(a, b, c) = \langle a \times b, c \rangle = \langle c, \times a, b \rangle = \det(c, a, b)$

- Berechnungsschema s. Mitschriften

**Rekursive Definition der Determinante einer n-reihigen Matrix  $A^{n \times n}$ :**

1. Für  $n=1$  sei  $\det A := a_{11}$ .
2. Für  $n \geq 2$  sei

$$\det A = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+1} \cdot a_{i1} \cdot \det A_{i1}$$

wobei  $A_{i1}$  die  $(n-1)$ -reihige Matrix bezeichnet (Streichungsmatrix), die aus  $A$  durch Entfernen der ersten Spalte und  $i$ -ten Zeile entsteht.

Bemerkung:

- Wendet man die Formel rekursiv auf  $\det A_{i1}$  an, so ergibt sich zum Schluss die Leibnizsche Determinantenformel :

$$\det A = \sum_{\pi \in S_n} \text{sign}(\pi) a_{1,\pi(1)} \cdot \dots \cdot a_{n,\pi(n)}$$

wobei  $S_n$  die Gruppe der Permutationen der Menge  $\{1, \dots, n\}$ , d.h. die Gruppe der bijektiven Abbildungen dieser Menge auf sich.

- Ist  $\pi : (1, 2, \dots, n) \mapsto (k_1, \dots, k_n)$  eine Permutation, so heißt die Anzahl der Elemente  $k_j$  mit  $j < i$  und  $k_j > k_i$  der Fehlstand  $\varepsilon(k_i)$ .
- Die Summe der Fehlstände aller Elemente von  $\pi$  heißt der Fehlstand von  $\pi$ :

$$f(\pi) = \sum_{i=1}^n \varepsilon(k_i)$$

Beispiel:

$$\begin{aligned} \pi : (1, 2, 3, 4, 5) &\mapsto (4, 5, 3, 1, 2) \\ \varepsilon(1) = 3 \quad \varepsilon(2) = 3 \quad \varepsilon(3) = 2 \quad \varepsilon(4) = 0 \quad \varepsilon(5) = 0 \quad f(\pi) &= 8 \end{aligned}$$

Damit definiert man:

$$\begin{aligned} \text{sign}(\pi) &= \begin{cases} 1 & \text{falls } f(\pi) \text{ gerade} \\ -1 & \text{falls } f(\pi) \text{ ungerade} \end{cases} \\ &= (-1)^{f(\pi)} \end{aligned}$$

**Satz 1:**

Für eine obere Dreiecksmatrix gilt:

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & \dots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \dots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = a_{11} \cdot a_{22} \cdot \dots \cdot a_{nn}$$

**Folgerung:**

$$\det E_n = 1$$

## 5.2 Eigenschaften von Determinanten

### Satz 2:

Die Abbildung  $\det$  ist linear in jeder Zeile  $a^j$  von  $A = (a^1 \dots a^n)^T$  mit  $j = 1, \dots, n$ , d.h.

- Homogenität:

$$\forall \lambda \in K : \det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ \lambda \cdot a^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix} = \lambda \cdot \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ a^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix}$$

- Additivität: Für beliebiges festes  $j$ : Ist  $a^j = r^j + s^j$  mit  $r^j, s^j \in K^{1 \times n}$ , so gilt:

$$\det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ r^j + s^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ r^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix} + \det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ s^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix}$$

Beweis: Vollständige Induktion

- Induktionsanfang:  $n=1$

$$\begin{aligned} \det(\lambda \cdot a_{11}) &= \lambda \cdot a_{11} = \lambda \cdot \det(a_{11}) \\ \det(r + s) &= r + s = \det(r) + \det(s) \end{aligned}$$

- Induktionsvoraussetzung: Behauptung gelte für  $n=m-1$
- Induktionsschritt:  $n=m$

1. Homogenität:

$$B = \begin{pmatrix} b^1 \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ \lambda \cdot a^j \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} \quad b_{ik} = \begin{cases} a_{ik} & i \neq j \\ \lambda \cdot a_{ik} & i = j \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \det B &= \sum_{i=1}^m (-1)^{i+1} \cdot b_{i1} \cdot \det B_{i1} \\ \det B_{i1} &= \lambda \cdot A_{i1} \quad (i \neq j) \\ \det B_{j1} &= \det A_{j1} \\ \Rightarrow \det B &= \sum_{i=1(i \neq j)}^m (-1)^{i+1} \cdot a_{i1} \cdot \lambda \cdot \det A_{i1} + b_{j1} \cdot \det B_{j1} \cdot (-1)^{j+1} \\ &= \lambda \cdot \det A \end{aligned}$$

2. Additivität:

$$B = \begin{pmatrix} b^1 \\ \vdots \\ b^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ r^j + s^j \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} \quad \text{mit } b_{ik} = \begin{cases} a_{ik} & i \neq j \\ r_{jk} + s_{jk} & i = j \end{cases}$$

$$R = \begin{pmatrix} r^1 \\ \vdots \\ r^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ r^j \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} \quad \text{mit } r_{ik} = \begin{cases} a_{ik} & i \neq j \\ r_{jk} & i = j \end{cases}$$

$$S = \begin{pmatrix} s^1 \\ \vdots \\ s^m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ s^j \\ \vdots \\ a^m \end{pmatrix} \quad \text{mit } s_{ik} = \begin{cases} a_{ik} & i \neq j \\ s_{jk} & i = j \end{cases}$$

$$\begin{aligned} \det B &= \left( \sum_{i=1(i \neq j)}^m (-1)^{i+1} b_{i1} \cdot \det B_{i1} \right) + (-1)^{j+1} \cdot b_{j1} \cdot B_{j1} \\ \det B_{i1} &= \det R_{i1} + \det S_{i1} \\ \det B_{j1} &= \det A_{j1} = \det R_{j1} = \det S_{j1} \\ \Rightarrow \det B &= \left( \sum_{i=1(i \neq j)}^m (-1)^{i+1} a_{i1} \cdot (\det R_{i1} + \det S_{i1}) \right) \\ &\quad + (-1)^{j+1} \cdot (r_{j1} + s_{j1}) \cdot \det A_{j1} \\ &= \det R + \det S \end{aligned}$$

Beispiel:

$$\det \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1+2 & 3+1 \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 1 & 3 \end{pmatrix} + \det \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$$

**Lemma 1:**

B entstehe aus  $A \in K^{n \times n}$  ( $n \geq 2$ ), indem zwei benachbarte Zeilen vertauscht werden. Dann gilt:

$$\det B = -\det A$$

**Lemma 2:**

B entstehe aus  $A \in K^{n \times n}$  ( $n \geq 2$ ), indem zwei Zeilen vertauscht werden. Dann gilt:

$$\det B = -\det A$$

Das heißt det ist alternierend.

Beweis:

- Die Zeilen  $a^r$  und  $a^s$  sollen vertauscht werden, o.B.d.A.  $r < s$ . Um  $a^r$  nach  $a^s$  zu bringen, sind  $(s-r)$  Nachbarschaftstausche durchzuführen.
- Dann steht  $a^s$  an der Stelle  $s-1$ . Deshalb sind  $s-r-1$  benachbarte Zeilen zu tauschen, um  $a^s$  in die  $r$ -te Zeile zu bringen.
- Gesamtzahl der Vertauschungen ist  $(s-r) + (s-r-1) = 2(s-r) - 1$ , also ungerade Anzahl. Nach Lemma 1 alterniert Vorzeichen bei jedem Tausch. Also  $\det B = -\det A$ .

**Folgerung 1:**

$A$  besitze zwei gleiche Zeilen. Dann  $\det A = 0$ .

Beweis:

- Für  $A$  gibt es  $i, j$  ( $i \neq j$ ) mit  $a^i = a^j$ .  $B$  entstehe durch Vertauschen von  $a^j$  und  $a^i$ . Dann  $\det B = -\det A = \det A$ .

**Satz 3:**

1.  $\det A^T = \det A$
2.  $\det(A \cdot B) = (\det A) \cdot (\det B)$
3.  $A$  invertierbar  $\Leftrightarrow \det A \neq 0$
4.  $\text{Rang } A < n \Leftrightarrow \det A = 0$

**Folgerung:**

Mit Satz 1: Für jede untere Dreiecksmatrix gilt:

$$\det \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & 0 & & \\ \vdots & \vdots & \vdots & & \\ & & a_{1n} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = a_{11} \cdot \dots \cdot a_{nn}$$

**Folgerung:**

1.  $\det(B \cdot A) = \det(A \cdot B)$
2.  $\det(A^k) = (\det A)^k$  ( $k \in \mathbb{N}$ )
3.  $1 = \det(A \cdot A^{-1}) = (\det A) \cdot (\det A^{-1}) \Rightarrow \det(A^{-1}) = (\det A)^{-1}$
4.  $\det(S^{-1} \cdot A \cdot S) = \det A$  für invertierbare  $A \in K^{n \times n}$

**Definition:** elementare Zeilen- und Spaltenumformungen einer Matrix  $A \in K^{n \times n}$

- Typ 1: Vertauschen zweier Zeilen (Spalten)
- Typ 2: Multiplikation einer Zeile (Spalte) mit  $\lambda \in K \setminus \{0\}$
- Typ 3: Addition des Vielfachen einer Zeile (Spalte) zu einer anderen Zeile (Spalte)

**Satz 4:**

Die Matrix B entstehe aus Matrix A durch eine elementare Zeilen- oder Spaltenumformung vom Typ i. Dann gilt:

- i=1:  $\det B = -\det A$
- i=2:  $\det B = \lambda \cdot \det A$
- i=3:  $\det B = \det A$

Beweis:

- i=1,2: Klar für Zeilen. Für Spalten wegen  $\det A = \det A^T$  (Satz 3).
- i=3: Es gilt:

$$\begin{aligned} \det B &= \det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ a^i \\ \vdots \\ a^j + \lambda \cdot a^i \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ a^i \\ \vdots \\ a^j \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix} + \lambda \cdot \det \underbrace{\begin{pmatrix} a^1 \\ \vdots \\ a^i \\ \vdots \\ a^i \\ \vdots \\ a^n \end{pmatrix}}_{0 \text{ (Folgerung 1)}} \\ &= \det A \end{aligned}$$

**5.3 Entwicklungssätze und inverse Matrix**

Es sei  $A \in K^{n \times n}$ ,  $A = (a_{ij})_{n,n} = (a_1 \dots a_n)$ ,  $n \geq 2$ ,  $\{e_1, \dots, e_n\}$  Standardbasis des  $\mathbb{K}^n$

**Definition:**

Für  $i, j \in \{1, \dots, n\}$  heißt

$$a_{ij}^* := \det(a_1 \dots a_{i-1} e_j a_{i+1} \dots a_n)$$

der Cofaktor (Adjunkte) von  $a_{ij}$ . Wir betrachten die Teilmatrizen:

$$a_{ij}^* = \det \begin{pmatrix} P & 0 & Q \\ \vdots & & \\ \dots & 1 & \dots \\ \vdots & & \\ R & 0 & S \end{pmatrix}$$

Wir vertauschen die  $i$ -te Spalte mit der Vorgängerspalte, das sind  $(i-1)$  Nachbarschaftstausche:

$$a_{ij}^* = (-1)^{i-1} \cdot \det \begin{pmatrix} 0 & P & Q \\ \vdots & & \\ 1 & \dots & \dots \\ \vdots & & \\ 0 & R & S \end{pmatrix}$$

Vertauschen der  $j$ -ten Zeile mit der Vorgängerzeile:

$$\begin{aligned} a_{ij}^* &= (-1)^{i-1} \cdot (-1)^{j-1} \cdot \det \begin{pmatrix} 1 & \dots & \dots \\ 0 & P & Q \\ \vdots & & \\ 0 & R & S \end{pmatrix} \\ &= (-1)^{i+j} \det A_{ji} \end{aligned}$$

$a_{ij}^*$  ist mit geeignetem Vorzeichen die Determinante der Streichungsmatrix  $A_{ji}$ .

**Satz 5:** (Entwicklung nach der  $k$ -ten Spalte)

Es sei  $A \in K^{n \times n}$ ,  $i, j \in \{1, \dots, n\}$ . Dann gilt:

$$\sum_{k=1}^n a_{ki} \cdot a_{jk}^* = \delta_{ij} \cdot \det A$$

Beispiel: Entwicklung nach 3ter Spalte mit  $i = j$

$$\begin{aligned} \det A &= \det \begin{pmatrix} 1 & 2 & 4 & 3 \\ 2 & 3 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 0 & 1 \\ 4 & 1 & 0 & 4 \end{pmatrix} = \sum_{k=1}^4 a_{k3} \cdot a_{3k}^* \\ &= a_{13} \cdot a_{31}^* + a_{23} \cdot a_{32}^* + \underbrace{a_{33}}_0 \cdot a_{33}^* + \underbrace{a_{43}}_0 \cdot a_{34}^* \\ a_{31}^* &= (-1)^{3+1} \cdot \det A_{13} = \det \begin{pmatrix} 2 & 3 & 2 \\ 3 & 4 & 1 \\ 4 & 1 & 4 \end{pmatrix} \\ &= 2 \cdot \det \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} - 3 \cdot \det \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} + 4 \cdot \det \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ 4 & 1 \end{pmatrix} = -20 \\ a_{32}^* &= (-1)^{3+2} \cdot \det A_{23} = \dots = 40 \\ \Rightarrow \det A &= 4 \cdot (-20) + 40 = -40 \end{aligned}$$

Beweis:

$$\begin{aligned}
 \sum_{k=1}^n a_{ki} \cdot a_{jk}^* &= \sum_{k=1}^n a_{ki} \cdot \det(a_1 \dots a_{j-1} e_k a_{j+1} \dots a_n) \\
 &= \sum_{k=1}^n \det(a_1 \dots a_{j-1} a_{ki} \cdot e_k a_{j+1} \dots a_n) \\
 &= \det(a_1 \dots a_{j-1} \sum_{k=1}^n a_{ki} \cdot e_k a_{j+1} \dots a_n) \\
 &= \det(a_1 \dots a_{j-1} a_i a_{j+1} \dots a_n) \\
 &= \delta_{ij} \cdot \det A
 \end{aligned}$$

**Definition:**

Für  $A \in K^{n \times n}$  heißt die aus den Cofaktoren  $A^* = (a_{ij}^*)$  die adjungierte Matrix.

**Lemma:**

$$(A^T)^* = (A^*)^T$$

Beweis:

- Es sei  $B = (b_{ij}) = A^T = (a_{ji})$ . Streichungsmatrix  $B_{ij}$  entsteht aus B durch Streichen der i-ten Zeile und j-ten Spalte:

$$\begin{aligned}
 B_{ij} &= (A_{ji})^T \\
 \det(A^T) &= \det A \\
 \Rightarrow \det B_{ij} &= \det A_{ji}
 \end{aligned}$$

Cofaktoren von B:

$$\begin{aligned}
 b_{ij}^* &= (-1)^{i+j} \cdot \det B_{ji} \\
 &= (-1)^{i+j} \cdot \det A_{ij} = a_{ij}^* \\
 \Rightarrow B^* &= (b_{ij}^*) = (a_{ji}^*) = (A^*)^T
 \end{aligned}$$

**Satz 6:**

1.  $A \cdot A^* = (\det A) \cdot E_n = A^* \cdot A$
2. Wenn A invertierbar ist, dann  $A^{-1} = \frac{1}{\det A} \cdot A^*$

**Satz 7:**

Vektoren  $a_1, \dots, a_n$  sind linear abhängig  $\Leftrightarrow$

1. Gleichungssystem  $x_1 \cdot a_1 + \dots + a_n \cdot x_n = 0$  hat eine nichttriviale Lösung  $x = (x_1 \dots x_n) \in K^n$
2.  $\det(a_1 \dots a_n) = 0$

Beweis:

- $a_1, \dots, a_n$  linear abhängig  $\Leftrightarrow A := (a_1 \dots a_n)$  hat Rang  $r < n$ . Dann hat  $A \cdot x = 0$   $(n-r)$  Fundamentallösungen nach Satz 3 (3.5), also wenigstens ein Lösungsvektor  $\neq 0$ .
- Nach Satz 3d (5.2): Rang  $A < n \Leftrightarrow \det A = 0$

**Cramersche Regel:**

Ein lineares Gleichungssystem  $A \cdot x = b$  ( $b \neq 0$ ) mit  $A \in K^{n \times n}$ , Rang  $A = n$ , hat die Lösung:

$$x_i = \frac{1}{\det A} \cdot \det(a_1 \dots a_{i-1} \ b \ a_{i+1} \dots a_n) \quad (i = 1, \dots, n)$$

Beweis:

- $A \cdot x = b \Leftrightarrow x_1 \cdot a_1 + \dots a_n \cdot x_n = b$ .  $b$  ist also Linearkombination der Spalten von  $A$ . Wir bilden:

$$\begin{aligned} \det(a_1 \dots a_{i-1} \ b \ a_{i+1} \dots a_n) &= \det(a_1 \dots a_{i-1} \ \sum_{k=1}^n x_k \cdot a_k \ a_{i+1} \dots a_n) \\ &= \sum_{k=1}^n x_k \cdot \det(a_1 \dots a_{i-1} \ a_k \ a_{i+1} \dots a_n) \\ &= x_i \cdot \det(a_1 \dots a_n) = x_i \cdot \det A \end{aligned}$$

Bemerkung: Cramersche Regel gibt die Lösung ohne Berechnung der inversen Matrix an.

# 6

## Eigenwerte und Diagonalisierbarkeit von Endomorphismen

### 6.1 Eigenwerte und Eigenvektoren

- Es sei  $f : V \rightarrow W$  eine lineare Abbildung mit Darstellungsmatrix  $A =_B A_C$  bzgl. der Basen  $B$  und  $C$ . Es gilt  $V=W$ , da  $f$  Endomorphismus,  $A =_B A_B$ .
- Ein Endomorphismus  $f : V \rightarrow V$  heißt diagonalisierbar, wenn es eine Basis von  $V$  gibt, sodass Darstellungsmatrix von  $f$  eine Diagonalmatrix ist.
- $\lambda \in K$  heißt ein Eigenwert von  $f$ , falls  $v \in V$  existiert ( $v \neq 0$ ) mit  $f(v) = \lambda \cdot v$ .
- Ein Vektor  $v \in V$  heißt Eigenvektor zu einem Eigenwert  $\lambda \in K$ , falls  $f(v) = \lambda \cdot v$  mit  $v \neq 0$ .
- $\lambda \in K$  heißt Eigenwert einer Matrix  $A$ , falls  $\lambda$  ein Eigenwert eines Endomorphismus ist bzgl. dieser dann  $A$  die zugehörige Darstellungsmatrix.  
Kurz: Die Eigenwerte einer Matrix sind die Eigenwerte des zugehörigen Endomorphismus.
- Bemerkungen:
  1.  $id(v) = v$  für alle  $v \in V$ . Also Eigenwert  $\lambda = 1$ .
  2. Wenn ein  $v \in V$  mit  $v \neq 0$  existiert und  $f(v) = 0 = \lambda \cdot v$ , dann hat  $f$  den Eigenwert 0. Ist also  $v$  ein Eigenvektor zum Eigenwert 0, dann  $v \in Kern(f)$ .
  3.  $v$  sei ein Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda$ . Sei  $r := \mu \cdot v$  ( $\mu \neq 0$ ). Dann gilt:

$$\begin{aligned} f(r) &= f(\mu \cdot v) = \mu \cdot f(v) = \mu(\lambda \cdot v) \\ &= (\mu \cdot \lambda) \cdot v = \lambda \cdot (\mu \cdot v) = \lambda \cdot r \end{aligned}$$

Also  $\lambda$  Eigenwert von Eigenvektor  $r$ .

4. Zu jedem Eigenvektor  $v$  gehört genau ein Eigenwert, denn sind  $\lambda_1 \neq \lambda_2$  zwei verschiedene Eigenwerte zu einem Eigenvektor. Dann:

$$\begin{aligned} f(v) &= \lambda_1 \cdot v = \lambda_2 \cdot v \\ \Rightarrow (\lambda_1 - \lambda_2) \cdot v &= 0 \\ \Rightarrow \lambda_1 &= \lambda_2 \end{aligned}$$

**Satz 1:**

Ein Endomorphismus ist genau dann diagonalisierbar, wenn es eine Basis von  $V$  aus Eigenvektoren gibt.

Beweis:

1. „ $\Leftarrow$ “

- Es sei  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  Basis aus Eigenvektoren von  $f : V \rightarrow V$ .  
Nach Definition:

$$f(v_j) = \lambda_j \cdot v_j \quad (j = 1, \dots, n)$$

Also Darstellungsmatrix

$${}_B A_B = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ 0 & & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

2. „ $\Rightarrow$ “

- Es sei  $f$  diagonalisierbar. Dann existiert Basis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ , so dass

$${}_B A_B = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda_2 & \dots & 0 \\ 0 & & \dots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Also  $f(v_j) = \lambda_j \cdot v_j$  für  $j = 1, \dots, n$ , also  $v_j$  Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda_j$  ( $v_j \neq 0$ ).

Beispiel:

$$\begin{aligned} M &= \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} & B &= \{e_1, e_2\} \\ f(e_1) &= e_1 \Rightarrow \lambda = 1 \\ f(e_2) &= 0 \Rightarrow \lambda = 0 \\ f(v) &= f(x_1 \cdot e_1 + x_2 \cdot e_2) = x_1 \cdot e_1 \end{aligned}$$

**Lemma 1:**

Eigenvektoren zu verschiedenen Eigenwerten sind linear unabhängig.

Beweis:

- Induktionsanfang: Ein Eigenvektor ist linear unabhängig, da  $\neq 0$ .

- Induktionsvoraussetzung:
  - Eigenvektoren  $v_1, \dots, v_{r-1}$  zu Eigenwerten  $\lambda_1, \dots, \lambda_{r-1}$  mit  $\lambda_i \neq \lambda_j$  für  $i \neq j$  sind linear unabhängig.
- Induktionsschritt:
  - Wir betrachten Eigenvektoren  $v_1, \dots, v_r$  zu Eigenwerten  $\lambda_1, \dots, \lambda_r$  mit  $\lambda_i \neq \lambda_j$  für  $i \neq j$  und  $f(v_i) = \lambda_i \cdot v_i$  für  $i = 1, \dots, r$ .
  - Angenommen  $v_1, \dots, v_r$  sind linear abhängig. Dann gilt:

$$v_r = \sum_{i=1}^{r-1} \mu_i \cdot v_i$$

und es gibt  $j \in \{1, \dots, r-1\}$  mit  $\mu_j \neq 0$ . Also:

$$f(v_r) = \lambda_r \cdot v_r = \sum_{i=1}^{r-1} \mu_i \cdot \lambda_r \cdot v_i$$

Es gilt aber auch:

$$\begin{aligned} f(v_r) &= \sum_{i=1}^{r-1} \mu_i \cdot f(v_i) \\ &= \sum_{i=1}^{r-1} \mu_i \cdot \lambda_i \cdot v_i \end{aligned}$$

Also:

$$f(v_r) - f(v_r) = \sum_{i=1}^{r-1} \mu_i \cdot (\lambda_i - \lambda_r) \cdot v_i = 0$$

Wegen Induktionsvoraussetzung:  $v_1, \dots, v_{r-1}$  linear unabhängig, also nur triviale Linearkombination des Nullvektors möglich.

$$\mu_i \cdot (\lambda_i - \lambda_r) = 0$$

wobei  $\mu_j \neq 0$ . Dann:

$$\lambda_i - \lambda_r = 0 \Rightarrow \lambda_r = \lambda_i$$

Widerspruch!

Seien  $v_1, \dots, v_n$  ( $n = \dim V$ ) Eigenvektoren zu verschiedenen Eigenwerten, dann sind  $v_1, \dots, v_n$  linear unabhängig. Sie sind Basis von  $V$ .

**Satz 2:**

Hat ein Endomorphismus von  $V$   $n$  verschiedene Eigenwerte, dann ist er diagonalisierbar.

**Definition:** (Eigenraum)

Sei  $\lambda \in K$  Eigenwert eines Endomorphismus. Dann heißt

$$U_\lambda = \{v \in V; f(v) = \lambda v\}$$

der Eigenraum von  $f$  zum Eigenwert  $\lambda$ .

Bemerkung: In  $U_\lambda$  ist  $v = 0$  zugelassen (kein Eigenvektor!)

**Lemma 2:**

1.  $U_\lambda$  ist ein Untervektorraum von  $V$ .
2.  $\lambda$  Eigenwert von  $f \Leftrightarrow U_\lambda \neq \{0\}$
3.  $U_\lambda = \text{Kern}(f - \lambda \text{id})$
4.  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  paarweise verschiedene Eigenwerte von  $f$  mit zugehörigen Unterräumen  $U_1, \dots, U_m$  und  $B_j = \{v_{j1}, \dots, v_{jd_j}\}$  eine Basis von  $U_j$  mit  $d_j = \dim U_j$  für  $j = 1, \dots, m$ . Dann sind die Vektoren  $v_{11}, \dots, v_{1d_1}, \dots, v_{md_m}$  linear unabhängig und es gilt:

$$\begin{aligned} d_1 + \dots + d_m &\leq n \\ U_1 \oplus \dots \oplus U_m &\subseteq V^n \end{aligned}$$

wobei das Gleichheitszeichen gilt  $\Leftrightarrow f$  diagonalisierbar.

Beweis:

1.
  - $U_\lambda \neq \emptyset$ , da  $0 \in U_\lambda$
  - Abgeschlossenheit bzgl. Addition und Skalarmultiplikation:  $\forall v, w \in U_\lambda \forall \alpha, \beta \in K$ :

$$\begin{aligned} f(\alpha \cdot v + \beta \cdot w) &= \alpha \cdot f(v) + \beta \cdot f(w) \\ &= \alpha \cdot \lambda \cdot v + \beta \cdot \lambda \cdot w \\ &= \lambda \cdot (\alpha \cdot v + \beta \cdot w) \end{aligned}$$

2. Klar wegen Definition.
3.  $U_\lambda = \{v \in V; f(v) = \lambda \cdot v\}$ , also  $f(v) - \lambda \cdot v = 0$  für alle  $v \in U_j$ .

$$\begin{aligned} f(v) - \lambda \cdot v &= 0 \\ f(v) - \lambda \cdot \text{id}(v) &= 0 \\ (f - \lambda \text{id})(v) &= 0 \end{aligned}$$

Also  $v \in \text{Kern}(f - \lambda \text{id})$ .

4.
  - Sei

$$\mu_j \cdot v_j := \sum_{k=1}^{d_j} \mu_{jk} \cdot v_{jk} \in U_j$$

für  $j = 1, \dots, m$  mit beliebigen  $\mu_j \in K$ .

(a) Für alle  $j$ :  $v_j \neq 0$

- Sei  $\mu_1 \cdot v_1 + \mu_m \cdot v_m = 0$ . Wegen  $v_j \in U_j$  ist  $v_j$  ein Eigenvektor von  $f$ . Da  $\lambda_1, \dots, \lambda_m$  paarweise verschieden sind, sind  $v_1, \dots, v_m$  linear unabhängig. Also  $\mu_1 = \dots = \mu_m = 0$ .

$$\sum_{k=1}^{d_j} \mu_{jk} \cdot v_{jk} = 0 \quad (j = 1, \dots, m)$$

$v_{j1}, \dots, v_{jd_j}$  sind linear unabhängig nach Voraussetzung (Basis von  $U_j$ ). Betrachte  $\mu_j = 1$ , also alle Vektoren  $v_{11}, \dots, v_{md_m}$  linear unabhängig.

(b) - Es sei  $v_s = 0$  für  $s \in \{1, \dots, m\}$

$$\begin{aligned} \mu_s \cdot v_s &= \sum_{k=1}^{d_s} \mu_{sk} \cdot v_{sk} = 0 \\ \Rightarrow \mu_{sk} &= 0 \quad (k = 1, \dots, d_s) \end{aligned}$$

- Sei

$$\sum_{j=1, j \neq s}^{d_j} \mu_j \cdot v_j = 0$$

mit  $v_j \in U_j$ . Die  $\lambda_j$  mit  $j \neq s$  sind paarweise verschieden. Also  $v_j$  mit  $j \neq s$  linear unabhängig. Somit  $\mu_j = 0$  für  $j = 1, \dots, m; j \neq s$ .

- Es sind damit sämtliche  $\mu_{jk} = 0$ , also  $v_{11}, \dots, v_{md_m}$  linear unabhängig.
- Es gibt  $n^* = d_1 + \dots + d_m$  linear unabhängige Vektoren, also  $n^* \leq n$ . Falls  $n^* = n$ , dann bilden die Eigenvektoren  $v_{11}, \dots, v_{md_m}$  eine Basis. Umgekehrt: Wenn Basis aus Eigenvektoren besteht, dann besteht sie aus Basiseigenvektoren. Jeder dieser Eigenvektoren gehört zu genau einem Eigenwert  $\lambda_j$ , damit zu genau einem  $U_j$ . Weil  $d_j = \dim U_j$  folgt:  $d_j$  dieser Basisvektoren liegen in  $U_j$ . Also  $d_1 + \dots + d_m = n$ .
- $U_1 \oplus \dots \oplus U_m$  ist eine direkte Summe, denn  $U_i \cap U_j = \{0\}$  für  $i \neq j$ . (Wäre  $v \neq 0 \in U_i \cap U_j$ , dann  $f(v) = \lambda_1 \cdot v = \lambda_j \cdot v$ , also  $\lambda_i = \lambda_j$ .)

**Satz 3:** (Diagonalisierbarkeitskriterium)

Endomorphismus  $f$  mit paarweise verschiedenen Eigenwerten  $\lambda_j$  ( $j = 1, \dots, n$ ) ist diagonalisierbar

$$\Leftrightarrow \sum_{j=1}^m \dim U_j = n$$

Bemerkung: Diagonalisierbarkeit prüfen:

1. Bestimme alle Eigenwerte  $\lambda_j$
2. Bestimme alle  $\dim U_j = d_j$
3. Kriterium prüfen

## 6.2 Charakteristisches Polynom

- Ziel: Berechnung der Eigenwerte
- Sei  $A$  Darstellungsmatrix von  $f$  bzgl. Basis  $B$  ( $f : V \rightarrow V$  Endomorphismus). Dann gilt:

$$y = A \cdot x$$

mit  $f(v) = w, x = \kappa_B(v), y = \kappa_C(w)$ .

- Sei  $v$  ein Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda: f(v) = \lambda \cdot v = w$ . Also:

$$\begin{aligned} y = A \cdot x &= \lambda \cdot x \\ \Rightarrow A \cdot x - \lambda \cdot x &= 0 \\ (A - \lambda \cdot E) \cdot x &= 0 \end{aligned}$$

- Eigenvektor  $v \neq 0 \Leftrightarrow x \neq 0 \Leftrightarrow$  homogenes lineares Gleichungssystem hat nichttriviale Lösung ( $\det(A - \lambda \cdot E) = 0$ )
- $\chi_A = \det(A - \lambda \cdot E)$  heißt das charakteristische Polynom von  $f$  bzw. von  $A \in K^{n \times n}$ .

$$\chi_A = \begin{vmatrix} a_{11} - \lambda & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} - \lambda & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} - \lambda \end{vmatrix}$$

Polynom vom Grad  $n$  in der Variable  $\lambda \in K$  mit Koeffizienten aus  $K$

- $\chi_A = 0$  heißt die charakteristische Gleichung von  $f$  bzw. von  $A$ .
- Beispiele:

1.  $f$  Nullabbildung:  $f(v) = 0$  für alle  $v \in V$ , also  $A$  Nullmatrix

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda \cdot E) &= \begin{vmatrix} -\lambda & \dots & 0 \\ 0 & -\lambda & \dots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots & \\ 0 & \dots & -\lambda & \end{vmatrix} = (-\lambda)^n \\ \Rightarrow \lambda &= 0 \end{aligned}$$

2. Identische Abbildung  $f(v) = \text{id}(v) = v$  für alle  $v \in V$ ,  $A$  Einheitsmatrix

$$\begin{aligned} \det(A - \lambda \cdot E) &= \begin{vmatrix} 1 - \lambda & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 - \lambda & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \dots & 1 - \lambda \end{vmatrix} = (1 - \lambda)^n \\ \Rightarrow \lambda &= 1 \end{aligned}$$

3.

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 3 & 2 & -1 \\ 1 & 0 & -4 \\ 3 & 0 & 1 \end{pmatrix} \\ \det(A - \lambda \cdot E) &= \begin{vmatrix} 3-\lambda & 2 & -1 \\ 1 & -\lambda & -4 \\ 3 & 0 & 1-\lambda \end{vmatrix} \\ &= -2 \cdot \begin{vmatrix} 1 & -4 \\ 3 & 1-\lambda \end{vmatrix} - \lambda \cdot \begin{vmatrix} 3-\lambda & -1 \\ 3 & 1-\lambda \end{vmatrix} \\ &= -\lambda^3 + 4\lambda^2 - 4\lambda - 26 \end{aligned}$$

**Satz 1:**

Die charakteristischen Polynome von Darstellungsmatrizen desselben Endomorphismus sind gleich.

Beweis:

- Seien  $A, A'$  Darstellungsmatrizen bzgl.  $B$  bzw.  $B'$ . Nach 4.4:

$$A' = S^{-1} \cdot A \cdot S$$

mit  $S$  als Übergangsmatrix von  $B$  nach  $B'$ .

- Somit gilt:

$$\begin{aligned} \chi_{A'} &= \det(A' - \lambda \cdot E) = \det(S^{-1} \cdot A \cdot S - \lambda \cdot E) \\ &= \det(S^{-1} \cdot A \cdot S - \lambda \cdot S^{-1} \cdot E \cdot S) \\ &= \det(S^{-1} \cdot (A - \lambda \cdot E) \cdot S) \\ &= \det(S^{-1}) \cdot \det(A - \lambda \cdot E) \cdot \det(S) \\ \det(S^{-1}) \cdot \det(S) \cdot \det(A - \lambda \cdot E) &= \det(S \cdot S^{-1}) \cdot \det(A - \lambda \cdot E) \\ &= \det(A - \lambda \cdot E) \end{aligned}$$

**Satz 2:** (Koeffizienten von  $\chi_A$ )

Endomorphismus  $f : V \rightarrow V$  mit  $n = \dim V$  und Darstellungsmatrix  $A \in K^{n \times n}$ .  
Dann:

$$\chi_A = \alpha_n \cdot \lambda^n + \dots + \alpha_1 \cdot \lambda + \alpha_0$$

ist Polynom  $n$ -ten Grades und es gilt:

$$\begin{aligned} \alpha_n &= (-1)^n \\ \alpha_{n-1} &= (-1)^{n-1} \cdot \sum_{i=1}^n a_{ii} \\ \alpha_0 &= \det A \end{aligned}$$

Beweis:

- Es sei  $A = (a_1 \dots a_n)$  und  $E = (e_1 \dots e_n)$ . Dann gilt wegen der Multilinearität der Determinante:

$$\begin{aligned} \chi_A &= \det(A - \lambda \cdot E) = \det(a_1 - \lambda \cdot e_1 \dots a_n - \lambda \cdot e_n) \\ &= \det(a_1 a_2 - \lambda \cdot e_2 \dots a_n - \lambda \cdot e_n) + (-\lambda) \cdot \det(e_1 a_2 - \lambda \cdot e_2 \dots a_n - \lambda \cdot e_n) + (-\lambda) \\ &= \dots \\ &= (-\lambda^n) \cdot \det(e_1 \dots e_n) + (-\lambda)^{n-1} \sum_{i=1}^n a_{ii} + \dots + (-\lambda)^0 \cdot \det(a_1 \dots a_n) \end{aligned}$$

Bemerkung:

- Nach Satz 1 sind die Koeffizienten  $\alpha_k$  invariant bei Basistransformation.
- $\sum_{i=1}^n a_{ii}$  heißt Spur von A.

**Satz 3:**

$\lambda \in K$  Eigenwert von f bzw. von Darstellungsmatrix A  $\Leftrightarrow \lambda$  ist Nullstelle von  $\chi_A(\lambda) = 0$ .

Beispiel:

1.

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} 2 & 3 \\ 5 & 7 \end{pmatrix} \\ \chi_A &= \det \begin{pmatrix} 2-\lambda & 3 \\ 5 & 7-\lambda \end{pmatrix} = (2-\lambda) \cdot (7-\lambda) - 15 \\ &= \lambda^2 - 9\lambda - 1 \end{aligned}$$

Berechnung der Koeffizienten auch nach Satz 2 möglich

Für  $\chi_A = 0$ :

$$\lambda_{1/2} = \frac{9}{2} \pm \sqrt{4,5^2 + 1} = \frac{1}{2} \cdot (9 \pm \sqrt{85})$$

Aus 1.5 bekannt: komplexes Polynom n-ten Grades ( $c_k, z \in \mathbb{C}, c_n \neq 0$ )

$$P(z) = \sum_{k=0}^n c_k \cdot z^k$$

**Definition:**

$z_j$  heißt  $\alpha_j$ -fache Nullstelle (Nullstelle der Vielfachheit  $\alpha_j$ ), falls  $(z - z_j)^{\alpha_j}$  ein Teiler von  $P(z)$  ist, d.h. es gibt Polynom  $Q(z)$  vom Höchstgrad  $(n - \alpha_j)$ , sodass  $P(z) = (z - z_j)^{\alpha_j} \cdot Q(z)$ .

**Lemma 1:**

Sei  $z_0$  eine Nullstelle von

$$P_n(z) = \sum_{k=0}^n c_k \cdot z^k$$

dann ist  $P_n(z)$  durch  $(z - z_0)$  teilbar, d.h. es existiert  $P_{n-1}(z)$  mit  $P_n(z) = (z - z_0) \cdot P_{n-1}(z)$

Beweis:

- Durchführung einer Division durch  $(z - z_1)$  mit  $z_1 \in \mathbb{C}$  beliebig.

$$\begin{aligned} P_n(z) : (z - z_1) &= c_n \cdot z^{n-1} + b_{n-2} \cdot z^{n-2} + \dots + b_0 + \frac{r}{z - z_1} \\ r &= c_0 + z_1 \cdot b_0 \\ \Rightarrow \frac{P_n(z)}{z - z_1} &= P_{n-1}(z) + \frac{r}{z - z_1} \end{aligned}$$

Dabei gilt:

$$P_{n-1}(z) = \sum_{k=0}^{n-1} b_k \cdot z^k$$

mit  $b_{n-1} := c_n$ .

- Wenn  $z_1 = z_0$  eine Nullstelle von  $P_n(z)$ :

$$\begin{aligned} 0 &= P_n(z) = P_{n-1}(z_0) \cdot (z_0 - z_0) + r \\ \Rightarrow r &= 0 \end{aligned}$$

Bemerkung:

- Der Divisionsrest  $r$  ist der Funktionswert  $P_n z_1$  an der Stelle  $z_1$ :

$$P_n(z_1) = (z_1 - z_1) \cdot P_{n-1}(z_1) + r \Rightarrow P_n(z_1) = r$$

**Fundamentalsatz der Algebra:**

Sei  $P_n(z)$  Polynom n-ten Grades über  $\mathbb{C}$ .

1.  $P_n(z) = 0$  hat genau  $n$  Lösungen  $z_1, \dots, z_n \in \mathbb{C}$ , falls diese entsprechend ihrer Vielfachheit aufgezählt werden.
2.  $P_n(z)$  zerfällt in ein Produkt aus Linearfaktoren

$$P_n(z) = a_n \cdot (z - z_1)^{\alpha_1} \dots (z - z_N)^{\alpha_N}$$

mit  $N \leq n$  und  $\sum_{i=1}^N \alpha_i = n$ .

**Wiederholung:**

- Nach 1.5:  $z^2 + pz + q = 0$  hat die Lösungen

$$z_{1/2} = -\frac{p}{2} \pm \sqrt{\frac{p^2}{4} - q} \cdot e^{i \cdot \frac{\varphi}{2}}$$

wobei  $r = |\frac{p^2}{4} - q|$ ,  $\varphi = \text{Arg}(\frac{p^2}{4} - q)$ .

- Falls  $p, q \in \mathbb{R}$ :

1. Für  $\frac{p^2}{4} - q \geq 0$ :

$$z_{1/2} = -\frac{p}{2} \pm \sqrt{\frac{p^2}{4} - q}$$

2. Für  $\frac{p^2}{4} - q < 0$ :

$$z_{1/2} = -\frac{p}{2} \pm i \cdot \sqrt{-\frac{p^2}{4} + q}$$

- Wenn  $P(z)$  reelles Polynom und  $z_0 \notin \mathbb{R}$  Nullstelle von  $P(z)$ , dann auch  $\bar{z}_0$  Nullstelle.

$$\begin{aligned} z_0 &= \alpha + i \cdot \beta & \bar{z}_0 &= \alpha - i \cdot \beta \\ (z - z_0) \cdot (z - \bar{z}_0) &= z^2 - \underbrace{(z_0 + \bar{z}_0)}_p \cdot z + \underbrace{z_0 \cdot \bar{z}_0}_q \\ p &= -2\alpha & q &= \alpha^2 + \beta^2 \\ \Rightarrow \frac{p^2}{4} - q &= -\beta^2 < 0 \end{aligned}$$

Jede echte komplexe Nullstelle führt auf einen Faktor  $z^2 + pz + q$  mit  $\frac{p^2}{4} - q < 0$  (irreduzibler Faktor)

**Folgerung 1:**

Ein reelles Polynom  $P(z) = \sum_{k=0}^n c_k \cdot z^k$  mit  $c_k \in \mathbb{R}$  n-ten Grades ( $c_n \neq 0$ ) zerfällt in ein Produkt aus Polynomen 1. Grades (Linearfaktoren) und Polynomen 2. Grades (irreduzible Faktoren):

$$P(z) = c_n \prod_{j=1}^l (z - z_j) \prod_{k=1}^m (z^2 + p_k \cdot z + q_k)$$

mit  $l + 2m = n$  und

$$\Delta_k := \frac{p_k^2}{4} - q_k < 0$$

**Folgerung 2:**

Ein reelles Polynom ungeraden Grades besitzt eine reelle Nullstelle.

Beweis:

$$\begin{aligned} l + 2m = n &= 2k - 1 & (k \in \mathbb{N}, k > m, k, m \geq 0) \\ \Rightarrow l &= 2 \cdot (k - m) - 1 \end{aligned}$$

**Satz 4:**

Sei  $V$  ein endlichdimensionaler Vektorraum über  $\mathbb{R}$ ,  $f : V \rightarrow V$  ein Endomorphismus. Dann gilt:

1.  $f$  besitzt einen Eigenwert, falls  $n$  ungerade ist.
2.  $f$  besitzt höchstens  $n$  Eigenwerte

- Falls  $V$  ein endlichdimensionaler Vektorraum über  $\mathbb{C}$  ist, dann besitzt  $f$  genau  $n$  Eigenwerte.

**Definitionen:**

- Eigenwert  $\lambda_i$  von  $A$  habe die algebraische Vielfachheit  $\alpha_i$ , wenn  $\lambda_i$  eine  $\alpha_i$ -fache Nullstelle von  $\chi_A(\lambda) = 0$  ist.
- Es heie  $\gamma_i = \dim U_i$  die geometrische Vielfachheit eines Eigenwertes  $\lambda_i$  von  $A$ , wobei  $U_i$  den Eigenraum von  $\lambda_i$  bezeichnet.

**Satz 5:**

Fr jeden Eigenwert  $\lambda_i$  von  $A$  gilt:

$$1 \leq \gamma_i \leq \alpha_i$$

Beweis:

- $U_i = \{v \in V; f(v) = \lambda_i \cdot v\} \neq \{0\}$ ,  $\kappa(v) = x \in$  Lsungsraum des homogenen linearen Gleichungssystems  $(A - \lambda \cdot E) \cdot x = 0$ . Also

$$\gamma_i = \dim U_i = n - \underbrace{\text{Rang}(A - \lambda_i \cdot E)}_{< n} \geq 1$$

$U_i$  hat Basis aus Fundamentallsungen  $v_1, \dots, v_{\gamma_i}$  mit  $x_k = \kappa(v_k)$ .

Die Vektoren  $v_1, \dots, v_{\gamma_i}$  knnen zu einer Basis des gesamten Vektorraums  $V$  mit  $\dim V = n$  ergnzt werden. Dann ist

$$f(v_k) = \lambda_i \cdot v_k \quad (k = 1, \dots, \gamma_i)$$

Also hat Abbildungsmatrix  $A$  von  $f$  die Gestalt

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_i & 0 & \vdots & & \\ & \ddots & \vdots & B & \\ 0 & & \lambda_i & \vdots & \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & 0 & & \vdots & D \end{pmatrix}$$

mit beliebigen Teilmatrizen  $B$  und  $D$ .

$$\begin{aligned} \chi_A &= \det(A - \lambda \cdot E) \\ &= \begin{vmatrix} \lambda_i - \lambda & 0 & \vdots & & \\ & \ddots & \vdots & B & \\ 0 & & \lambda_i - \lambda & \vdots & \\ \dots & \dots & \dots & \dots & \dots \\ & 0 & & \vdots & D \end{vmatrix} \\ &= (\lambda_i - \lambda)^{\gamma_i} \cdot \underbrace{\det D}_{P_{n-\gamma_i}} \end{aligned}$$

$\lambda_i$  hat die algebraische Vielfachheit  $\alpha_i = \gamma_i$ , falls  $P_{n-\gamma_i}(\lambda_i) \neq 0$ . Da  $P_{n-\gamma_i}(\lambda_i) = 0$  nicht ausgeschlossen werden kann:  $\gamma_i \leq \alpha_i$ .

### 6.3 Diagonalisierbarkeit

Nach Satz 5.1:  $f$  diagonalisierbar  $\Leftrightarrow f$  hat Basis aus Eigenvektoren.

**Satz 1:** (Diagonalisierbarkeitskriterium)

Ein Endomorphismus  $f$  ist diagonalisierbar  $\Leftrightarrow$

1.  $\chi_f$  zerfällt über  $K$  vollständig in Linearfaktoren.
2. Für jeden Eigenwert  $\lambda_i$  von  $f$  ist die algebraische und die geometrische Vielfachheit gleich.

Beweis:

1. „ $\Rightarrow$ “

- Es sei  $f$  diagonalisierbar, dann hat  $f$  eine Diagonalmatrix als Abbildungsmatrix. Es ist

$$A \cdot e_k = a_{kk} \cdot e_k$$

für natürliche Basisvektoren  $e_k$  ( $k = 1, \dots, n$ ).

Diese sind  $n$  Eigenvektoren zu den  $n$  Eigenwerten  $a_{kk}$  - nicht notwendig paarweise verschieden.  $\beta_1, \dots, \beta_r$  seien paarweise verschieden, wobei  $\beta_j$  in  $A$   $d_j$  mal aufträte.

$$A = \begin{pmatrix} \beta_1 & 0 & \dots & & 0 \\ 0 & \ddots & 0 & \dots & \vdots \\ \vdots & 0 & \beta_1 & \ddots & \vdots \\ \vdots & & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & \dots & & 0 & \beta_r \end{pmatrix}$$

mit  $\sum_{i=1}^r d_j = n$ .

$$\begin{aligned} \chi_A &= \det(A - \lambda \cdot E) \\ &= \prod_{j=1}^r (\beta_j - \lambda)^{d_j} \quad (1) \end{aligned}$$

Produkt aus Linearfaktoren (vollständig) mit  $\alpha_j = d_j$ . Es gehören  $\alpha_j$  Eigenvektoren zum Eigenwert  $\beta_j$  für  $j = 1, \dots, r$ .

$$\dim U_j = \alpha_j = \gamma_j$$

2. „ $\Leftarrow$ “

- Es gelte (1) mit  $\alpha_j = \gamma_j = d_j$ . Zu jedem Eigenwert  $\beta_j$  gehören  $d_j$  linear unabhängige Eigenvektoren, weil  $d_j = \dim U_j$  vorausgesetzt war. Da

$$\sum_{j=1}^r \alpha_j = n = \sum_{j=1}^r d_j$$

folgt mit Lemma 2d (5.1), dass es  $n$  linear unabhängige Eigenvektoren gibt, die dort eine Basis bilden. Nach Satz 1 (5.1):  $f$  diagonalisierbar.

Bemerkung:

- $\chi_f$  zerfällt über  $K$  in Linearfaktoren ist analog (11) definiert. Dort gilt  $K = \mathbb{C}$ .
- Algebra: Wenn  $K$  algebraisch abgeschlossen ist, dann zerfällt jedes Polynom über  $K$ .  $\mathbb{C}$  ist algebraisch abgeschlossen,  $\mathbb{R}$  nicht.

### Überprüfung der Diagonalisierbarkeit

Endomorphismus  $f : V \rightarrow V$  hat bzgl. einer beliebigen Basis eine Abbildungsmatrix  $A$ .

1.  $\chi_A = \det(A - \lambda \cdot E)$  berechnen.
2.  $\chi_A$  möglichst in Linearfaktoren zerlegen, d.h. alle Nullstellen (Eigenwerte) von  $\chi_A$  ermitteln.
3. Eigenräume zu den Eigenwerten bestimmen (homogene lineare Gleichungssysteme lösen, Dimension der Lösungsmannigfaltigkeiten bestimmen) Dann Satz 1 anwenden.

Beispiel:

1. Es sei

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 2 & -1 \\ 2 & -1 & 1 \\ 2 & -1 & 3 \end{pmatrix} \Rightarrow A - \lambda \cdot E = \begin{pmatrix} -\lambda & 2 & -1 \\ 2 & -1 - \lambda & 1 \\ 2 & -1 & 3 - \lambda \end{pmatrix}$$

1. Schritt:

$$\begin{aligned} \chi_A &= \det(A - \lambda \cdot E) \\ &= -\lambda^3 + 2\lambda^2 + 4\lambda - 8 \end{aligned}$$

2. Schritt:

Scharfes Hingucken:  $\lambda_1 = 2$  ist Nullstelle. Polynomdivision:

$$\begin{aligned} \chi_A &= (\lambda - 2) \cdot Q(\lambda) \\ &= (\lambda - 2) \cdot (-\lambda^2 + 4) = -(\lambda - 2)^2 \cdot (\lambda + 2) \end{aligned}$$

$\lambda_1$  ist 2fache Nullstelle,  $\lambda_2 = -2$  einfache Nullstelle ( $\alpha_1 = 2, \alpha_2 = 1$ ).

3. Schritt:

Eigenraum zu  $\lambda_1$ :

$$\begin{aligned} (A - 2E) \cdot x &= 0 \\ \begin{pmatrix} -2 & 2 & 1 \\ 2 & -3 & 1 \\ 2 & -1 & 1 \end{pmatrix} \cdot x &= 0 \end{aligned}$$

Da  $(2, -3, -1)^T$  und  $(1, 1, 1)^T$  linear unabhängig sind, also  $\text{Rang}(A - 2E) = 2$ , folgt:

$$\dim U_1 = 3 - 2 = 1 \neq \alpha_1$$

Damit  $A$  nicht diagonalisierbar.

2. Es sei  $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3 : x \mapsto f(x)$  mit

$$f(x) = \begin{pmatrix} -x_2 + x_3 \\ -3x_1 - 2x_2 + 3x_3 \\ -2x_1 - 2x_2 + 3x_3 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ -3 & -2 & 3 \\ -2 & -2 & 3 \end{pmatrix}}_{B A_B} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

$B A_B$  ist Darstellungsmatrix von  $f$  bzgl. Basis  $B = \{e_1, e_2, e_3\}$ .

(a) 1. Schritt:

$$\begin{aligned} \chi_A &= \det(A - \lambda \cdot E) = \begin{vmatrix} -\lambda & -1 & 1 \\ -3 & -2 - \lambda & 3 \\ -2 & -2 & 3 - \lambda \end{vmatrix} \\ &= -\lambda^3 + \lambda^2 + \lambda - 1 \end{aligned}$$

(b) 2. Schritt:

Offensichtlich:  $\lambda_1 = 1$  ist Nullstelle von  $\chi_A = 0$ . Polynomdivision:

$$\begin{aligned} (-\lambda^3 + \lambda^2 + \lambda - 1) : (\lambda - 1) &= -\lambda^2 + 1 = (1 - \lambda) \cdot (1 + \lambda) \\ \Rightarrow \chi_A &= -(\lambda - 1)^2 \cdot (1 + \lambda) \end{aligned}$$

$\lambda_1 = 1$  ist also zweifache Nullstelle,  $\lambda_2 = -1$  einfache Nullstelle ( $\alpha_1 = 2, \alpha_2 = 1$ ).

(c) 3. Schritt:

Eigenraum zu  $\lambda_1$ :

$$\begin{aligned} (A - E) \cdot x &= 0 \\ \begin{pmatrix} -1 & -1 & 1 \\ -3 & -3 & 3 \\ -2 & -2 & 2 \end{pmatrix} \cdot x &= 0 \end{aligned}$$

Offensichtlich:  $\text{Rang}(A-E)=1$ . Damit:

$$\dim U_1 = 3 - 1 = 2 = \alpha_1$$

Zwei Lösungen können abgelesen werden:

$$b_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \quad b_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$b_1$  und  $b_2$  bilden Basis von  $U_1$ .

Eigenraum zu  $\lambda_2$ :

$$\begin{aligned} (A + E) \cdot x &= 0 \\ \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ -3 & -1 & 3 \\ -2 & -2 & 4 \end{pmatrix} \cdot x &= 0 \end{aligned}$$

ablesbare Lösung:

$$b_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \\ 2 \end{pmatrix}$$

Da 1.Zeile + 2.Zeile = 3.Zeile ist  $\text{Rang}(A+E)=2$ , also  $\dim U_2 = 1 = \alpha_2$ . Also  $f$  diagonalisierbar mit Basis  $B' = \{b_1, b_2, b_3\}$  aus Eigenvektoren.

Nach Satz 1, 6.1:

$${}_{B'}A_{B'} = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_1 & 0 \\ 0 & 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

Übergangsmatrix von B nach B':

$$S = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 3 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

Es gilt:  ${}_{B'}A_{B'} = S^{-1} \cdot {}_B A_B \cdot S$ .

# 7

## Anwendungen von Matrizen, Determinanten, Eigenwerten

### 7.1 Orthogonalprojektion

- Sei  $U$  ein Untervektorraum des  $\mathbb{R}^n$  mit Skalarprodukt  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ . Die Abbildung  $\omega : \mathbb{R}^n \rightarrow U, x \mapsto x'$  mit

$$\forall y \in U : \langle x - x', y \rangle = 0$$

heißt Orthogonalprojektion von  $\mathbb{R}^n$  auf  $U$ .

- Bemerkungen:

- $x - x'$  ist orthogonal zu beliebigem  $y \in U$ .
- $\omega$  ist linear.
- Veranschaulichung im  $\mathbb{R}^3$ :

#### Lemma 1:

Sei  $\omega : \mathbb{R}^n \rightarrow U$  eine Orthogonalprojektion und  $\{u_1, \dots, u_m\}$  eine Basis von  $U$  mit  $m < n$ . Dann:

$$\omega(x) = x' \Leftrightarrow \langle x - x', u_i \rangle = 0 \quad (i = 1, \dots, m)$$

Beweis:

1. „ $\Rightarrow$ “

- Es sei  $\omega(x) = x'$ , dann gilt:

$$\langle x - x', y \rangle = 0$$

für alle  $y \in U$ , also auch für Basisvektoren.

2. „ $\Leftarrow$ “

- Es gilt:

$$\begin{aligned} \langle x - x', u_i \rangle &= 0 & (i = 1, \dots, m) \\ \Rightarrow \langle x - x', \lambda_i \cdot u_i \rangle &= 0 \\ \Rightarrow \langle x - x', \sum_{j=1}^m \lambda_j \cdot u_j \rangle &= 0 \\ \langle x - x', y \rangle &= 0 \end{aligned}$$

für alle  $y \in U$ .

### Berechnung des Bildes $x'$ von $x$ :

Ansatz:

$$x' = \sum_{j=1}^m \alpha_j \cdot u_j$$

nach Darstellungssatz. Also:

$$\begin{aligned} \langle x - \sum_{j=1}^m \alpha_j \cdot u_j, u_i \rangle &= 0 \quad (i = 1, \dots, m) \\ \langle \sum_{j=1}^m \alpha_j \cdot u_j, u_i \rangle &= \langle x, u_i \rangle \\ \sum_{j=1}^m \alpha_j \langle u_j, u_i \rangle &= \langle x, u_i \rangle \end{aligned}$$

Lineares inhomogenes Gleichungssystem mit  $m$  Gleichungen und  $m$  Unbekannten  $\alpha_j$ .

$$\begin{pmatrix} \langle u_1, u_1 \rangle & \dots & \langle u_1, u_m \rangle \\ \vdots & & \vdots \\ \langle u_m, u_1 \rangle & \dots & \langle u_m, u_m \rangle \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle x, u_1 \rangle \\ \vdots \\ \langle x, u_m \rangle \end{pmatrix}$$

$G = (\langle u_i, u_j \rangle)$  heißt Gramersche Matrix für beliebige Vektoren  $u_1, \dots, u_m$ .  $G$  ist symmetrisch.

### Lemma 2:

Vektoren  $u_1, \dots, u_m$  sind linear unabhängig  $\Leftrightarrow \text{Rang}(G(u_1, \dots, u_m)) = m$

Beweis: Übung

Damit folgt für Orthogonalprojektion:  $G$  hat vollen Rang, also gibt es genau eine Lösung des Gleichungssystems

$$\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_m \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle x, u_1 \rangle \\ \vdots \\ \langle x, u_m \rangle \end{pmatrix} \cdot G^{-1}$$

### Satz 1:

$\omega : \mathbb{R}^n \rightarrow U, x \mapsto \omega(x) = x'$  sei Orthogonalprojektion.

1. Bzgl. einer Basis  $u_1, \dots, u_m$  von  $U$  gilt:

$$x' = \sum_{j=1}^m \alpha_j \cdot u_j$$

mit eindeutig bestimmten Koeffizienten  $\alpha_j \in \mathbb{R}$ .

2. Für alle  $y \in U$  gilt:

$$\|x - x'\| \leq \|x - y\|$$

d.h.  $\|x - x'\| = \min(\|x - y\|, y \in U)$ .

Beweis:

1. Siehe oben.

2. Es gilt:

$$\begin{aligned} \|x - y\|^2 &= \|x - x' + x' - y\|^2 \\ &= \langle (x - x') + (x' - y), (x - x') + (x' - y) \rangle \\ &= \|x - x'\|^2 + 2 \cdot \underbrace{\langle x - x', x' - y \rangle}_0 + \|x' - y\|^2 \\ \Rightarrow \|x - x'\|^2 &= \|x - y\|^2 - \underbrace{\|x' - y\|^2}_{\geq 0} \\ \|x - x'\| &\leq \|x - y\| \end{aligned}$$

(„=" für  $x' = y$ )

Beispiele:

1. Orthogonalprojektion des  $\mathbb{R}^3$  auf eine Ebene  $U$

$$U = \mathbb{R} \cdot u_1 + \mathbb{R} \cdot u_2 = \text{Lin}(u_1, u_2)$$

mit  $u_1, u_2 \in \mathbb{R}$  linear unabhängig. Dann gilt:

$$\begin{aligned} x' &= \alpha_1 \cdot u_1 + \alpha_2 \cdot u_2 \\ \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} &= G^{-1} \cdot \begin{pmatrix} \langle x, u_1 \rangle \\ \langle x, u_2 \rangle \end{pmatrix} \\ G &= \begin{pmatrix} \langle u_1, u_1 \rangle & \langle u_1, u_2 \rangle \\ \langle u_2, u_1 \rangle & \langle u_2, u_2 \rangle \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Es sei

$$u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad u_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

Dann:

$$\begin{aligned} G &= \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \Rightarrow G = G^{-1} = E \\ \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} &= E \cdot \begin{pmatrix} \langle x, u_1 \rangle \\ \langle x, u_2 \rangle \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \\ \omega : \mathbb{R}^3 &\rightarrow \mathbb{R}^2 \quad : \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

(Grundrissabbildung)

Bemerkung:  $G$  wird eine Diagonalmatrix, falls  $u_i$  paarweise senkrecht zueinander gewählt werden. Dann  $G^{-1}$  einfach zu berechnen.

2. Ausgleichsgerade: Messungen bei einem physikalischen Versuch ergeben Messwerte  $x_i$  zum Zeitpunkt  $t_i$

|       |   |   |   |   |
|-------|---|---|---|---|
| $t_i$ | 0 | 1 | 2 | 3 |
| $x_i$ | 0 | 1 | 1 | 4 |

Nach theoretischen Modellansatz soll  $f(t) = m \cdot t + n$  (affin-lineare Funktion) gelten. Bestmögliche Koeffizienten  $m, n$  gesucht.

Lösung:

$$x = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \\ 4 \end{pmatrix} x' = \alpha_1 \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + \alpha_2 \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$U = \text{Lin}(u_1, u_2)$$

Es gilt:

$$\begin{aligned} \langle u_1, u_1 \rangle &= 14 & \langle u_1, u_2 \rangle &= 6 & \langle u_2, u_2 \rangle &= 4 \\ \langle x, u_1 \rangle &= 15 & \langle x, u_2 \rangle &= 6 \\ \Rightarrow G &= \begin{pmatrix} 14 & 6 \\ 6 & 4 \end{pmatrix} & \det G &= 20 \end{aligned}$$

Es ist das lineare Gleichungssystem

$$G \cdot \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \langle x, u_1 \rangle \\ \langle x, u_2 \rangle \end{pmatrix}$$

zu lösen, z.B. mit Cramerscher Regel.

$$\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \end{pmatrix} = \frac{1}{\det G} \cdot \begin{pmatrix} \begin{vmatrix} 15 & 6 \\ 6 & 4 \end{vmatrix} \\ \begin{vmatrix} 14 & 15 \\ 6 & 6 \end{vmatrix} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{6}{5} \\ -\frac{3}{10} \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow f(t) = \frac{6}{5} \cdot t - \frac{3}{10}$$

Bemerkung:

$$\begin{aligned} \|x - x'\|^2 &= \min_{y \in U} \|x - y\|^2 = \min_{y \in U} \langle x - y, x - y \rangle \\ &= \min_{y \in U} \sum_{i=1}^4 (x_i - y_i)^2 \\ &= \min_{y \in U} \sum_{i=1}^4 \Delta_i^2 \end{aligned}$$

wobei

$$y = m \cdot \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix} + n \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{pmatrix}$$

und  $\Delta_i = x_i - y_i$ .

Methode der Orthogonalprojektion liefert eine Ausgleichsgerade  $f(t) = m \cdot t + n$ , die die Summe der Koordinatendifferenz-Quadrate  $\Delta_i^2$  zwischen den Messwerten und der Ausgleichsgeraden minimiert. (Gaußsche Methode der kleinsten Fehlerquadratsumme)

## 7.2 Orthogonalität

Es sei  $V$  ein euklidischer Vektorraum mit Skalarprodukt  $\langle \cdot, \cdot \rangle$

1.  $x, y \in V$  heißen orthogonal ( $x \perp y$ ) :  $\Leftrightarrow \langle x, y \rangle = 0$
2.  $U, W$  seien Untervektorräume von  $V$ ,  $U$  heißt orthogonal zu  $W$  ( $U \perp W$ )

$$:\Leftrightarrow \forall u \in U, \forall w \in W : \langle u, w \rangle = 0$$

3.  $W$  sei Untervektorraum von  $V$ , dann

$$W^\perp := \{v \in V \mid \forall w \in W : \langle v, w \rangle = 0\}$$

orthogonales Komplement .

4. Menge  $\{v_1, \dots\}$  von Vektoren heißt orthogonal, falls  $\langle v_i, v_j \rangle = 0$  für alle  $i, j$  mit  $i \neq j$ .
5. Menge  $\{v_1, \dots\}$  von Vektoren heißen orthonormal , falls sie orthogonal sind und  $\forall i : \langle v_i, v_i \rangle = 1$
6. Menge  $\{v_1, \dots\}$  von Vektoren heißt eine Orthonormalbasis, wenn sie orthonormal und eine Basis von  $V$  ist.

Bemerkung:

$$\{v_1, v_2, \dots\} \text{ orthonormal} \Leftrightarrow \forall i, j : \langle v_i, v_j \rangle = \delta_{ij}$$

Beispiele:

1. Es sei  $W := \text{Lin } v$  mit  $v \in \mathbb{R}^2 \setminus \{0\}$ . Dann:

$$W^\perp = \{x \in \mathbb{R}^2 \mid \forall y \in W : \langle x, y \rangle = 0\} = \text{Lin } v^\perp$$

Das orthogonale Komplement ist die zu  $W$  senkrechte Gerade durch 0.

2. Es sei  $W := \text{Lin}(v, w)$  mit  $v, w \in \mathbb{R}^3$  linear unabhängig.

$$\begin{aligned} W^\perp &= \{x \in \mathbb{R}^3 \mid \forall y \in W : \langle x, y \rangle = 0\} \\ &= \{x \in \mathbb{R}^3 \mid \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R} : \langle x, \alpha \cdot v + \beta \cdot w \rangle = 0\} \\ &= \{x \in \mathbb{R}^3 \mid \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R} : \alpha \cdot \langle x, v \rangle + \beta \cdot \langle x, w \rangle = 0\} \\ &= \{x \in \mathbb{R}^3 \mid \langle x, v \rangle = 0 \wedge \langle x, w \rangle = 0\} \end{aligned}$$

2 lineare Gleichungen für 3 Unbekannte, also eindimensionale Lösungsmannigfaltigkeit:

$$x = \lambda \cdot n = \lambda \cdot v \times w \quad (\lambda \in \mathbb{R})$$

Also:  $W^\perp = \text{Lin}(v \times w)$ . (Normalengerade zu  $W$ )

**Lemma 1:**

Sei  $W$  ein Untervektorraum von  $V$ .

1.  $W^\perp$  ist ein Untervektorraum von  $V$ .
2.  $W^\perp \cap W = \{0\}$

Beweis:

1.  $W^\perp \neq \emptyset$ , da  $0 \in W^\perp$ . Abgeschlossenheit bzgl. der Addition:

$$\begin{aligned} \forall x, y \in W^\perp : \forall w \in W : \langle x, w \rangle &= 0 \wedge \langle y, w \rangle = 0 \\ \Rightarrow \langle x + y, w \rangle &= 0 \end{aligned}$$

Abgeschlossenheit bzgl. der Skalarmultiplikation:

$$\begin{aligned} \forall x, y \in W^\perp : \forall w \in W, \alpha \in K : \langle \alpha \cdot x, w \rangle &= 0 \\ \alpha \cdot \langle x, w \rangle &= 0 \end{aligned}$$

2. indirekt: Sei  $z \in W^\perp \cap W$  mit  $z \neq 0$ . Dann:

$$\begin{aligned} \forall y \in W : \langle z, y \rangle &= 0 \\ \langle z, z \rangle &= 0 \\ \Rightarrow z &= 0 \end{aligned}$$

**Lemma 2:**

$\{v_1, \dots\} \subset V$  orthogonal und  $v_i \neq 0$  für alle  $i$ , dann

1.  $\{\lambda_1 \cdot v_1, \dots\}$  orthonormal, wenn  $\lambda_i = \frac{1}{\|v_i\|}$  für alle  $i$
2.  $\{v_1, \dots\}$  linear unabhängig.

Beweis:

1. Es gilt:

$$\begin{aligned} \langle \lambda_i \cdot v_i, \lambda_j \cdot v_j \rangle &= \lambda_i \cdot \lambda_j \langle v_i, v_j \rangle \\ &= \begin{cases} 0 & i \neq j \\ \lambda_i^2 \cdot \|v_i\|^2 = 1 & i = j \end{cases} \\ &= \delta_{ij} \end{aligned}$$

2. Linearkombination des Nullvektors für beliebige  $m \in \mathbb{N}$ :

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^m \alpha_i \cdot v_i &= 0 \\ \langle \sum_{i=1}^m \alpha_i \cdot v_i, v_j \rangle &= \langle 0, v_j \rangle \\ \sum_{i=1}^m \alpha_i \cdot \langle v_i, v_j \rangle &= 0 \\ \alpha_j \cdot \underbrace{\langle v_j, v_j \rangle}_{\neq 0} &= 0 \\ \Rightarrow \alpha_j &= 0 \forall j \end{aligned}$$

**Lemma 3:**

$B = \{v_1, \dots, v_n\}$  Orthonormalbasis von  $V$ . Für beliebige  $v \in V$  gilt:

$$v = \sum_{i=1}^n \langle v, v_i \rangle \cdot v_i$$

Beweis:

- Darstellung eines Vektors bzgl. einer Basis:

$$v = \sum_{i=1}^n \xi_i \cdot v_i$$

mit eindeutig bestimmten  $\xi_i \in \mathbb{R}$ . Es gilt:

$$\begin{aligned} \langle v, v_j \rangle &= \left\langle \sum_{i=1}^n \xi_i \cdot v_i, v_j \right\rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \xi_i \langle v_i, v_j \rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \xi_i \delta_{ij} = \xi_j \end{aligned}$$

Bemerkung:

- Bzgl. Orthonormalbasis  $B$  ist die Koordinatenvektorabbildung einfach:

$$\kappa_B(v) = x = \begin{pmatrix} \langle v, v_1 \rangle \\ \vdots \\ \langle v, v_n \rangle \end{pmatrix}$$

**Satz 1:** (Schmidtsches Orthonormierungsverfahren)

Zu je  $m \leq n$  linear unabhängigen Vektoren  $a_1, \dots, a_m$  eines euklidischen Vektorraums  $V$  mit  $n = \dim V$  gibt es eine orthonormale Menge  $v_1, \dots, v_k$ , sodass  $\text{Lin}(v_1, \dots, v_k) = \text{Lin}(a_1, \dots, a_k)$  für  $k = 1, \dots, m$ .

Folgerung: Für  $m=n$ : Jeder endlich-dimensionale Vektorraum besitzt eine Orthonormalbasis.

Beweis:

- Beweis durch Konstruktion der orthonormalen Menge  $\{v_1, \dots, v_m\}$  nach dem Orthonormierungsverfahren von E. Schmidt

1. Schritt:

$$\text{Normieren von } a_1 \text{ liefert } v_1 = \frac{1}{\|a_1\|} \cdot a_1 \text{ und } \text{Lin}(v_1) = \text{Lin}(a_1).$$

2. Schritt:

Bestimme  $v'_2 \in \text{Lin}(v_1, a_2)$  mit  $\langle v_1, v'_2 \rangle = 0$ . Ansatz:

$$v'_2 = a_2 + \alpha_1 \cdot v_1$$

mit

$$\begin{aligned} 0 &= \langle v_1, v'_2 \rangle = \langle a_2, v_1 \rangle + \alpha_1 \cdot \langle v_1, v_1 \rangle \\ \Rightarrow \alpha_1 &= -\langle a_2, v_1 \rangle \\ \Rightarrow v'_2 &= a_2 - \langle a_2, v_1 \rangle \cdot v_1 \end{aligned}$$

$v'_2 \neq 0$ , da Linearkombination aus linear unabhängigen Vektoren  $a_1, v_1$ . Normieren von  $v'_2$  liefert:

$$v_2 = \frac{1}{\|v'_2\|} \cdot v'_2$$

und  $\text{Lin}(v_1, v_2) = \text{Lin}(a_1, a_2)$ .

3. Schritt:

Bestimme  $v'_3 \in \text{Lin}(v_1, v_2, a_3)$  mit  $\langle v'_3, v_1 \rangle = 0$  und  $\langle v'_3, v_2 \rangle = 0$

- Herleitung einer allgemeinen Formel:

- Sei  $\{v_1, \dots, v_k\}$  orthonormal ( $k < m$ ) und  $\text{Lin}(v_1, \dots, v_k) = \text{Lin}(a_1, \dots, a_k)$ . Bestimme  $v'_{k+1}$  mit

$$v'_{k+1} = a_{k+1} + \sum_{i=1}^k \alpha_i \cdot v_i$$

mit

$$\begin{aligned} 0 &= \langle v'_{k+1}, v_j \rangle \quad j = 1, \dots, k \\ &= \langle a_{k+1} + \sum_{i=1}^k \alpha_i \cdot v_i, v_j \rangle \\ &= \langle a_{k+1}, v_j \rangle + \sum_{i=1}^k \alpha_i \cdot \langle v_i, v_j \rangle \\ &= \langle a_{k+1}, v_j \rangle + \alpha_j \\ \Rightarrow \alpha_j &= -\langle a_{k+1}, v_j \rangle \\ \Rightarrow v'_{k+1} &= a_{k+1} - \sum_{i=1}^k \langle a_{k+1}, v_i \rangle \cdot v_i \end{aligned}$$

$v'_{k+1} \neq 0$ , da nichttriviale Linearkombination aus linear unabhängigen Vektoren

$$v_{k+1} = \frac{1}{\|v'_{k+1}\|} \cdot v'_{k+1}$$

Dann  $\{v_1, \dots, v_{k+1}\}$  orthonormal und  $\text{Lin}(v_1, \dots, v_{k+1}) = \text{Lin}(a_1, \dots, a_{k+1})$ .

**Satz 2:**

Sei  $W$  ein Untervektorraum eines endlich-dimensionalen Vektorraums  $V$ . Dann:

1.  $V = W + W^\perp = \{v \in V | v = w + w^\perp \text{ mit } w \in W, w^\perp \in W^\perp\}$
2.  $W \perp W^\perp$
3.  $\dim W + \dim W^\perp = \dim V$

Bemerkung:

- Nach Lemma 1:  $W^\perp$  Untervektorraum von  $V$ . Nach a) ist  $V$  die Summe zweier Untervektorräume. Wegen b) heißt die Summe  $W + W^\perp$  orthogonal.

Beweis:

- Es gibt eine Orthogonalbasis  $\{w_1, \dots, w_m\}$  für  $W$ . Basisergänzungssatz liefert Basis für  $V$   $\{w_1, \dots, w_m, a_{m+1}, \dots, a_n\}$ . Mit Satz 1: Orthonormalbasis  $\{w_1, \dots, w_m, \dots, w_n\}$  von  $V$ . Für beliebige  $v \in V$ :

$$v = \sum_{i=1}^n \xi_i \cdot w_i = \underbrace{\sum_{i=1}^m \xi_i \cdot w_i}_{\in \text{Lin}(w_1, \dots, w_m) = W} + \underbrace{\sum_{i=m+1}^n \xi_i \cdot w_i}_{\in \text{Lin}(w_{m+1}, \dots, w_n) = W^\perp}$$

**Basistransformation mit Orthonormalbasis:**

Nach 4.4: Seien  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  und  $B' = \{v'_1, \dots, v'_n\}$  Basen von  $V$ . Dann

$$v'_i = \sum_{k=1}^n s_{ki} \cdot v_k$$

mit  $S = (s_{ki})$  regulär (Übergangsmatrix von  $B$  nach  $B'$ ). Wenn  $B$  und  $B'$  Orthonormalbasen, dann:

$$\begin{aligned} \delta_{ij} &= \langle v'_i, v'_j \rangle \\ &= \left\langle \sum_{k=1}^n s_{ki} \cdot v_k, \sum_{l=1}^n s_{lj} \cdot v_l \right\rangle \\ &= \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n s_{ki} \cdot s_{lj} \cdot \langle v_k, v_l \rangle \\ &= \sum_{k=1}^n \sum_{l=1}^n s_{ki} \cdot s_{lj} \cdot \delta_{kl} \end{aligned}$$

Nach 3.2.2:

$$\begin{aligned} S^T \cdot S &= (s_{ij})^T \cdot (s_{ij}) \\ &= (\sigma_{ij}) \cdot (s_{ij}) \quad \sigma_{ij} := s_{ji} \\ &= (p_{ij}) \end{aligned}$$

mit

$$p_{ij} = \sum_{k=1}^n \sigma_{ij} \cdot s_{kj} = \sum_{k=1}^n s_{ki}^2$$

Damit:

$$\begin{aligned} \delta_{ij} &= \sum_{k=1}^n s_{ki} \cdot s_{kj} \\ \Rightarrow S^T \cdot S &= (\delta_{ij}) = E \\ \Rightarrow S^T &= S^{-1} \end{aligned}$$

Mit  $S = (s_1 \dots s_n)$  folgt:

$$S^T \cdot S = (s_i^T \cdot s_j) = E$$

d.h.  $s_i^T \cdot s_j = \delta_{ij}$ . Bzgl. des natürlichen Skalarprodukts im  $\mathbb{R}^n$  sind verschiedene Spalten von S orthogonal und jede Spalte ist normiert.

**Definition:**

Matrix  $S \in \mathbb{R}^{n \times n}$  heißt orthogonal, wenn  $S^T = S^{-1}$  gilt (auch orthonormal genannt).

**Satz 3:**

Wird bzgl. einer Basistransformation eine Orthonormalbasis in eine Orthonormalbasis überführt, so ist die Übergangsmatrix orthogonal.

Bemerkung:

1. Wegen

$$S^T \cdot S = E = S \cdot S^{-1} = S \cdot S^T$$

gilt:

$$\begin{aligned} S \cdot S^T = E &= \begin{pmatrix} s^1 \\ \vdots \\ s^n \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} s^{1T} & \dots & s^{nT} \end{pmatrix} \\ &= (\delta_{ij}) = (s^i \cdot s^{jT}) \end{aligned}$$

Die Zeilen von S sind normiert und paarweise verschiedene Zeilen sind orthogonal.

2. Die Zeilen (Spalten) einer orthogonalen Matrix S bilden eine Orthonormalbasis des  $\mathbb{R}^n$ .

Beispiel:

1. Die Matrix

$$S = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi & 0 \\ \sin \varphi & \cos \varphi & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

ist orthogonal für  $\varphi \in \mathbb{R}$ . Durch

$$\delta : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3, x \mapsto x' = S \cdot x$$

ist lineare Abbildung (Drehung um  $x_3$ -Achse des Koordinatensystems um Winkel  $\varphi$ ) beschrieben.

**Definition:**

$$\begin{aligned} O(n) &= \{A \in \mathbb{R}^{n \times n} \mid A^{-1} = A^T\} \\ SO(n) &= \{A \in O(n) \mid \det A = 1\} \end{aligned}$$

**Satz 4:**

$O(n)$  und  $SO(n)$  bilden bzgl. der Matrizenmultiplikation je eine Gruppe - die orthogonale Gruppe bzw. spezielle orthogonale Gruppe.

Beweis:

- Nach 3.2 Satz 4: Die regulären Matrizen bilden bzgl. der Matrizenmultiplikation eine (nicht-kommutative) Gruppe.  $O(n)$  ist Teilmenge der Gruppe der regulären Matrizen,  $SO(n) \subset O(n)$ .
- Es genügt zu zeigen, dass  $O(n)$  eine Untergruppe der Gruppe der regulären Matrizen ist und  $SO(n)$  eine Untergruppe von  $O(n)$ .
- Untergruppenkriterium für  $U$ :
  1.  $e \in U$
  2.  $a, b \in U \Rightarrow a \cdot b \in U$
  3.  $a \in U \Rightarrow a^{-1} \in U$
- $O(n)$  Untergruppe:
  1.  $E \in O(n)$ , denn  $E^{-1} = E = E^T$ .
  2.  $\forall A, B \in O(n)$ :
 
$$(A \cdot B)^{-1} = B^{-1} \cdot A^{-1} = B^T \cdot A^T = (A \cdot B)^T$$
  3. Zu zeigen:  $(A^{-1})^{-1} = (A^{-1})^T$  für alle  $A \in O(n)$ :
 
$$\begin{aligned} A^{-1} &= A^T \\ (A^{-1})^T &= (A^T)^T = A = (A^{-1})^{-1} \end{aligned}$$
- $SO(n)$  Untergruppe:
  1.  $E \in SO(n)$ , da  $\det E = 1$  und  $E \in O(n)$
  2.  $\forall A, B \in SO(n)$ :  $A \cdot B \in O(n)$  nach Teil 1. Außerdem
 
$$\det(A \cdot B) = \det A \cdot \det B = 1$$
  3.  $\forall A \in SO(n)$ :  $A^{-1} \in O(n)$  nach Teil 1. Und:
 
$$\det(A^{-1}) = \det(A^T) = \det A = 1$$

### 7.3 Orthogonale Endomorphismen

**Definition:**

Sei  $V$  ein euklidischer Vektorraum mit Skalarprodukt  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ ,  $f : V \rightarrow V$  Endomorphismus.  $f$  heißt orthogonal

$$:\Leftrightarrow \forall v, w \in V : \langle f(v), f(w) \rangle = \langle v, w \rangle$$

**Lemma 1:**

$f$  orthogonal  $\Rightarrow$

1.  $\|f(v)\| = \|v\|$  für alle  $v \in V$
2. Wenn  $\lambda$  Eigenwert von  $f$ , dann  $|\lambda| = 1$ .
3.  $\forall v, w \in V : \langle v, w \rangle = 0 \Leftrightarrow \langle f(v), f(w) \rangle = 0$ .
4.  $f$  injektiv
5. Ist  $\dim V < \infty$ , dann ist  $f$  ein Automorphismus und  $f^{-1}$  ist orthogonal.

Beweis:

1. Nach Definition:

$$\forall v, w \in V : \langle f(v), f(w) \rangle = \langle v, w \rangle$$

Für  $v=w$ :

$$\langle f(v), f(v) \rangle = \langle v, v \rangle \Rightarrow \|f(v)\|^2 = \|v\|^2$$

2.  $f(v) = \lambda \cdot v$  mit  $v \neq 0, \lambda \in \mathbb{R}$ . Mit 1.:

$$\begin{aligned} \|v\| &= \|f(v)\| = \|\lambda \cdot v\| = |\lambda| \cdot \|v\| \\ |\lambda| &= 1 \end{aligned}$$

3. Klar mit Definition.
4.  $f$  injektiv  $\Leftrightarrow$  Kern  $f = \{0\}$  nach 4.1 Lemma 2. Angenommen  $v_1, v_2 \in \text{Kern}(f)$  mit  $v_1 \neq v_2$ . Dann:

$$\begin{aligned} f(v_1) &= 0 = f(v_2) \\ \Rightarrow \|f(v_1)\| &= 0 = \|f(v_2)\| \\ \Rightarrow \|v_1\| &= 0 = \|v_2\| \\ \Rightarrow v_1 &= v_2 = 0 \end{aligned}$$

Widerspruch zur Annahme  $v_1 \neq v_2$

5. Wenn  $\dim V < \infty$ , dann existiert Orthonormalbasis  $\{v_1, \dots, v_n\}$  von  $V$  mit  $n := \dim V$ . Definition:

$$\langle f(v_i), f(v_j) \rangle = \langle v_i, v_j \rangle = \delta_{ij}$$

Also  $\{f(v_1), \dots, f(v_n)\}$  Orthonormalbasis von  $V$ , damit  $f$  surjektiv.  $f$  nach d) injektiv, also bijektiv. Es existiert  $f^{-1}$  mit  $f^{-1}(w_1) = v_1$  mit  $f(v_1) = w_1$ . Es gilt:

$$\begin{aligned} \langle f^{-1}(w_1), f^{-1}(w_2) \rangle &= \langle v_1, v_2 \rangle = \langle f(v_1), f(v_2) \rangle \\ &= \langle w_1, w_2 \rangle \end{aligned}$$

Bemerkung: Lemma 1a) kann auch umgekehrt werden.

**Satz 1:**

Ist  $f$  ein Endomorphismus eines euklidischen Vektorraumes mit der Eigenschaft

$$\forall v \in V : \|f(v)\| = \|v\|$$

(dann heißt  $f$  isometrisch), dann ist  $f$  orthogonal.

Beweis: Übung

**Lemma 2:**

Sei  $V$  ein euklidischer Vektorraum mit  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  und Orthonormalbasis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  mit  $n := \dim V$ . Dann gilt:

$$\langle v, w \rangle = x^T \cdot y$$

wobei  $x = \kappa_B(v)$  und  $y = \kappa_B(w)$  die Koordinatenvektoren  $v$  und  $w$  bzgl.  $B$ .

Beweis:

- Es gilt:

$$\langle v, w \rangle = \left\langle \sum_{i=1}^n x_i \cdot v_i, \sum_{j=1}^n y_j \cdot v_j \right\rangle$$

mit  $x_i = \langle v, v_i \rangle$  und  $y_i = \langle w, v_i \rangle$ . Damit:

$$\begin{aligned} \langle v, w \rangle &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i \cdot y_j \langle v_i, v_j \rangle \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i \cdot y_j \cdot \delta_{ij} \\ &= \sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i = x^T \cdot y \end{aligned}$$

**Satz 2:**

Sei  $V$  ein euklidischer Vektorraum mit Orthonormalbasis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ ,  $f$  Endomorphismus auf  $V$ , dann gilt:  $f$  orthogonal  $\Leftrightarrow$  Darstellungsmatrix  $A$  von  $f$  bzgl.  $B$  orthogonal

Beweis:

- $f : V \rightarrow V, v \mapsto f(v) =: r$  hat bzgl.  $B$  die Darstellungsmatrix  $A$  mit  $\kappa_B(r) = A \cdot x$  mit  $\kappa_B(v) = x$ . Sei  $f(w) =: s$  und damit  $\kappa_B(s) = A \cdot y$  mit  $y = \kappa_B(w)$ .

$$\begin{aligned}
 f \text{ orthogonal} &\Leftrightarrow \langle f(v), f(w) \rangle = \langle v, w \rangle \\
 &\Leftrightarrow (\kappa_B(r))^T \cdot \kappa_B(s) = x^T \cdot y \\
 &\Leftrightarrow (Ax)^T \cdot Ay = x^T \cdot y \\
 &\Leftrightarrow x^T \cdot A^T \cdot A \cdot y = x^T \cdot y \\
 &\Leftrightarrow A^T \cdot A = E
 \end{aligned}$$

### 7.4 Drehungen und Spiegelungen im $\mathbb{R}^2$

- Definition:

$$\begin{aligned}
 D(\alpha) &:= \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} \\
 S(\alpha) &:= \begin{pmatrix} \cos \alpha & \sin \alpha \\ \sin \alpha & -\cos \alpha \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

mit

$$\begin{aligned}
 D(\alpha) \cdot D(\beta) &= D(\alpha + \beta) \\
 D(\alpha) \cdot S(\beta) &= S(\alpha + \beta) \\
 S(\alpha) \cdot S(\beta) &= D(\alpha - \beta) \\
 S(\beta) \cdot D(\alpha) &= S(\beta - \alpha)
 \end{aligned}$$

Weiter gilt für alle  $\alpha \in \mathbb{R}$ :

$$\begin{aligned}
 \det D(\alpha) &= 1 & \det S(\alpha) &= -1 \\
 (D(\alpha))^{-1} &= D(-\alpha) = (D(\alpha))^T \\
 (S(\alpha))^{-1} &= S(\alpha) = (S(\alpha))^T
 \end{aligned}$$

Also  $D(\alpha)$  und  $S(\alpha) \in O(2)$ , d.h. das sind Darstellungsmatrizen von orthogonalen Endomorphismen bzgl. einer Orthonormalbasis  $B$  des  $\mathbb{R}^2$ . Es sei  $B = \{(0, 1), (1, 0)\}$ .

- Jeder Einheitsvektor lässt sich schreiben als

$$e(\varphi) = \begin{pmatrix} \cos \varphi \\ \sin \varphi \end{pmatrix}$$

mit  $\varphi \in \mathbb{R}$ . Für alle  $x \in \mathbb{R}^2$ :

$$x = \|x\| \cdot e(\varphi)$$

Dann ist

$$\begin{aligned}
 D(\alpha) \cdot e(\varphi) &= \begin{pmatrix} \cos \alpha \cdot \cos \varphi - \sin \alpha \cdot \sin \varphi \\ \sin \alpha \cdot \cos \varphi + \cos \alpha \cdot \sin \varphi \end{pmatrix} \\
 &= \begin{pmatrix} \cos(\alpha + \varphi) \\ \sin(\alpha + \varphi) \end{pmatrix} = e(\alpha + \varphi) \\
 \Rightarrow x' := D(\alpha) \cdot x &= \|x\| \cdot e(\alpha + \varphi)
 \end{aligned}$$

**Satz 1:**

1. Die Abbildung

$$\delta : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, x \mapsto x' = D(\alpha) \cdot x$$

beschreibt eine Drehung um O durch den Winkel  $\alpha$ .

2. Die Abbildung

$$\sigma : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, x \mapsto \sigma(x) = S(\alpha) \cdot x$$

beschreibt eine Spiegelung an der Geraden durch O mit dem Neigungswinkel  $\frac{\alpha}{2}$ .

3. Sowohl  $\sigma$  als auch  $\delta$  sind isometrische Automorphismen auf  $\mathbb{R}^2$ .

Beweis:

1. Siehe oben.
- 2.

$$\begin{aligned} S(\alpha) \cdot x &= S(\alpha) \cdot \|x\| \cdot e(\varphi) \\ &= \|x\| \cdot D(\alpha) \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} \cdot e(\varphi) \\ &= \|x\| \cdot D(\alpha) \cdot \begin{pmatrix} \cos \varphi \\ -\sin \varphi \end{pmatrix} \\ &= \|x\| \cdot D(\alpha) \cdot \begin{pmatrix} \cos(-\varphi) \\ \sin(-\varphi) \end{pmatrix} \\ &= \|x\| \cdot D(\alpha) \cdot e(-\varphi) \\ &= \|x\| \cdot e(\alpha - \varphi) \end{aligned}$$

- Für  $\varphi = \frac{\alpha}{2}$ :

$$S(\alpha) \cdot x = S(\alpha) \cdot \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right) = \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right)$$

Jeder Punkt  $\|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right)$  wird auf sich selbst abgebildet.

- Für  $\varphi = \frac{\alpha}{2} + \pi$ .

$$\begin{aligned} S(\alpha) \cdot \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2} + \pi\right) &= \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2} - \pi\right) \\ \Rightarrow S(\alpha) \cdot x \cdot \begin{pmatrix} -\cos \frac{\alpha}{2} \\ -\sin \frac{\alpha}{2} \end{pmatrix} &= \|x\| \cdot \begin{pmatrix} -\cos \frac{\alpha}{2} \\ -\sin \frac{\alpha}{2} \end{pmatrix} \\ \Rightarrow -S(\alpha) \cdot \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right) &= -\|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right) \end{aligned}$$

Für  $v := \pm \|x\| \cdot e\left(\frac{\alpha}{2}\right)$  gilt  $S(\alpha) \cdot v = v$ . Damit: Alle Punkte der Geraden  $g : x = \lambda \cdot v$  ( $\lambda \in \mathbb{R}$ ) werden auf sich selbst abgebildet.  $g$  ist eine Fixpunktgerade (Spiegelungsgerade).

- Für  $\varphi = \frac{\alpha}{2} + \frac{\pi}{2}$  gilt:

$$S(\alpha) \cdot \underbrace{e\left(\frac{\alpha}{2} + \frac{\pi}{2}\right)}_{=: w} = e\left(\alpha - \left(\frac{\alpha}{2} + \frac{\pi}{2}\right)\right) = -w$$

Jeder Punkt  $\mu \cdot w$  wird auf  $-y \cdot w$  abgebildet ( $\mu \in \mathbb{R}$ ), d.h die Gerade  $\mu \cdot w$  wird auf sich selbst abgebildet (Fixgerade), wobei  $w \perp v$ .

- Sei  $x = \lambda \cdot v + \mu \cdot w$  ein beliebiger Punkt.

$$\begin{aligned}
 S(\alpha) \cdot x &= S(\alpha)(\lambda \cdot v + \mu \cdot w) \\
 &= \lambda \cdot \underbrace{S(\alpha) \cdot v}_v + \mu \cdot \underbrace{S(\alpha) \cdot w}_{-w} \\
 &= \lambda \cdot v - \mu \cdot w \\
 \Rightarrow S(\alpha) \cdot x - x &= -2\mu \cdot w \quad \perp v \\
 S(\alpha) \cdot x - \lambda \cdot v &= -\mu \cdot w \\
 x - \lambda \cdot v &= \mu \cdot w \\
 \Rightarrow \|S(\alpha) \cdot x - \lambda \cdot v\| &= \|x - \lambda \cdot v\| = \|\mu \cdot w\| = |\mu|
 \end{aligned}$$

# 8

## Komplexe und unitäre Vektorräume

### 8.1 Reelle Einschränkung und komplexe Erweiterung

einleitende Bemerkung:

- Einführung von  $\mathbb{C}$  über Zahlenpaare:  $\mathbb{C}$  ist ein Körper mit  $\mathbb{R}^2 = \mathbb{R} \times \mathbb{R}$  als Trägermenge und Addition

$$(a_1, b_1) + (a_2, b_2) = (a_1 + a_2, b_1 + b_2)$$

und Multiplikation

$$(a_1, b_1) \cdot (a_2, b_2) = (a_1 \cdot a_2 - b_1 \cdot b_2, a_1 \cdot b_2 + a_2 \cdot b_1)$$

- Wiederfinden des Ausgangskörpers  $\mathbb{R}$  durch Einbetten mittels injektiver linearen Abbildung

$$\iota : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C} = \mathbb{R}^2, a \mapsto \iota(a) = (a, 0)$$

Addition und Skalarmultiplikation in  $\mathbb{R}$  gehen in verträglicher Weise in Addition und Multiplikation in  $\mathbb{C}$  über:

$$\begin{aligned}\iota(a_1 + a_2) &= (a_1 + a_2, 0) = (a_1, 0) + (a_2, 0) = \iota(a_1) + \iota(a_2) \\ \iota(a_1 \cdot a_2) &= (a_1 \cdot a_2, 0) = (a_1, 0) \cdot (a_2, 0) = \iota(a_1) \cdot \iota(a_2)\end{aligned}$$

Insbesondere findet man Null und Eins von  $\mathbb{C}$ :

$$\iota(0) = (0, 0) \quad \iota(1) = (-1, 0)$$

Bekannte Schreibweise erhält man durch  $\iota := (0, 1)$ ,

$$\iota^2 = (0, 1) \cdot (0, 1) = (-1, 0)$$

Damit  $a_1 + \iota \cdot b_1 = (a_1, b_1)$

- Bemerkungen:

1.  $\mathbb{R}^2$  ist ein Körper, der zu dem Körper

$$\mathbb{C} = \{a + \iota \cdot b \mid a, b \in \mathbb{R}, \iota^2 = -1\}$$

isomorph - zwei verschiedene Ausführungen desselben Körpers (gleiche Struktur)

2. Alle  $n$ -dimensionalen Vektorräume über demselben Körper sind isomorph ( $\rightarrow$  4.1)

- Ein Vektorraum heißt komplex, falls  $K = \mathbb{C}$ .

- Beispiele:

1. Es sei

$$\mathbb{C}^n = \{z = (z_1, \dots, z_n) \mid z_i \in \mathbb{C}, i = 1, \dots, n\}$$

mit Addition

$$z + z' = (z_1 + z'_1, \dots, z_n + z'_n)$$

und Skalarmultiplikation

$$c \cdot z = (c \cdot z_1, \dots, c \cdot z_n)$$

mit  $c \in \mathbb{C}$ . Es gilt:  $\dim \mathbb{C}^n = n$ .

2. Es sei

$$\mathbb{R}^{2n} = \{(a_1, \dots, a_n, b_1, \dots, b_n) \mid a_i, b_i \in \mathbb{R}, i = 1, \dots, n\}$$

mit komponentenweiser Addition und Skalarmultiplikation

$$c \cdot x = (c_1 \cdot a_1 - c_2 \cdot b_2, \dots, c_1 \cdot a_n - c_2 \cdot b_n, c_1 \cdot b_1 + c_2 \cdot a_1, \dots, c_1 \cdot b_n + c_2 \cdot a_n)$$

mit  $c = c_1 + i \cdot c_2 \in \mathbb{C}$ . Es gilt:  $\dim \mathbb{R}^{2n} = 2n$ .

**Lemma 1:**

Ist  $V$  ein Vektorraum über  $\mathbb{C}$ , so ist  $V$  auch ein Vektorraum über  $\mathbb{R}$ .

Beweis:

- Menge der Vektoren unverändert, Wechsel zu einem Unterkörper.

**Definition:**

Ist  $V$  ein komplexer Vektorraum, so heißt  $V$  über  $\mathbb{R}$  seine reelle Einschränkung, Bezeichnung:  $rV$ . (auch: Reellifizierung von  $V$ )

**Satz 1:**

Sei  $V$  ein komplexer Vektorraum.

1. Vektoren, die in  $V$  linear unabhängig sind, sind auch in  $rV$  linear unabhängig.
2. Vektoren, die in  $V$  linear abhängig sind, sind in  $rV$  nicht notwendig linear abhängig.
3. Vektoren, die in  $rV$  linear unabhängig sind, sind in  $V$  nicht notwendig linear unabhängig.
4.  $\dim V = n \Rightarrow \dim rV = 2n$

Beweis:

- 1.-3.: Übung
- 4.:  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  sei Basis von  $V$ .

$$\begin{aligned} \kappa_B : V \rightarrow \mathbb{C}^n, v \mapsto \kappa_B(v) &= (x_1 + i \cdot y_1, \dots, x_n + i \cdot y_n) \\ \Rightarrow v &= \sum_{k=1}^n (x_k + i \cdot y_k) \cdot v_k \\ &= \sum_{k=1}^n x_k \cdot v_k + \sum_{k=1}^n y_k \cdot i \cdot v_k \end{aligned}$$

Damit  $B^* = \{v_1, \dots, v_n, i \cdot v_1, \dots, i \cdot v_n\}$  Erzeugendensystem von  ${}_{\mathbb{R}}V$  und linear unabhängig über  $\mathbb{R}$ , also Basis von  ${}_{\mathbb{R}}V$ .

**Lemma 2:**

Sei  $V$  ein komplexer Vektorraum mit Basis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ . Dann ist

$$V_B := \left\{ v = \sum_{k=1}^n \lambda_k \cdot v_k \mid \lambda_i \in \mathbb{R}, i = 1, \dots, n \right\}$$

wobei  $\forall v, w \in V_B$  und  $\forall \lambda \in \mathbb{R}$ :

$$\begin{aligned} v + w &:= \sum_{k=1}^n \lambda_k \cdot v_k + \sum_{k=1}^n \mu_k \cdot v_k = \sum_{k=1}^n (\lambda_k + \mu_k) \cdot v_k \in V_B \\ \lambda \cdot v &:= \sum_{k=1}^n \lambda \cdot \lambda_k \cdot v_k \in V_B \end{aligned}$$

Dann ist  $V_B$  ein reeller Vektorraum der Dimension  $n$ , der ein reeller Ausschnitt von  $V$  bzgl.  $B$  heißt.

**Satz 2:**

Sind  $B$  und  $B'$  zwei Basen eines komplexen Vektorraumes  $V$ , so stimmen die reellen Ausschnitte  $V_B$  und  $V_{B'}$  genau dann überein, falls es eine reelle Übergangsmatrix  $S$  für eine Basistransformation von  $B$  nach  $B'$  existiert.

Komplexe Erweiterung: Auf welche natürliche Weise kann  $V$  über  $\mathbb{R}$  zu einem Vektorraum über  $\mathbb{C}$  erweitert werden? I.A. ist für  $v \in V: i \cdot v \notin V$ . Also muss Menge der Vektoren vergrößert werden.

**Lemma 3:**

Die aus  $V$  über  $\mathbb{R}$  definierte Menge

$${}_{\mathbb{C}}V := V \times V = \{(v, w) \mid v, w \in V\}$$

ist mit Addition

$$(v, w) + (v', w') = (v + v', w + w')$$

und Skalarmultiplikation

$$c \cdot (v, w) := (c_1 \cdot v - c_2 \cdot w, c_1 \cdot w + c_2 \cdot v)$$

mit  $c = c_1 + i \cdot c_2 \in \mathbb{C}$  ein Vektorraum über  $\mathbb{C}$ , die komplexe Erweiterung (Komplexifizierung) von  $V$ .

Bemerkungen:

1. Vorbild:  $\mathbb{C}$
2.  $(0,0)$  ist Nullvektor mit  $0 \in V$
3. Es gilt:

$$i \cdot (v, w) = (-w, v) \quad i \cdot (0, w) = (-w, 0) \quad i \cdot (v, 0) = (0, v)$$

4.  $V$  über  $\mathbb{R}$  kann mittels  $\iota : V \rightarrow \mathbb{C}, v \mapsto \iota(v) = (v, 0)$  (injektiv und linear) in  $cV$  eingebettet werden.

**Satz 3:**

Ist  $V$  ein reeller Vektorraum mit Basis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  und  $cV$  die Komplexifizierung von  $V$ , so ist

1.  $cB = \{(v_1, 0), \dots, (v_n, 0)\}$  eine Basis von  $cV$
2. der reelle Ausschnitt  $(cV)_{cB}$  gleich  $\iota(V) = V \times \{0\}$ , also isomorph zu  $V$ .

Beweis:

1.  $cB$  ist ein Erzeugendensystem von  $cV$ , denn  $\forall (v, w) \in cV$ :

$$\begin{aligned} (v, w) &= \left( \sum_{k=1}^n x_k \cdot v_k, \sum_{r=1}^n y_r \cdot v_r \right) \\ &= \sum_{k=1}^n (x_k + i \cdot y_k) \cdot (v_k, 0) \end{aligned}$$

$cB$  ist linear unabhängig:

$$\begin{aligned} (0, 0) &= \left( \sum_{k=1}^n x_k \cdot v_k, \sum_{r=1}^n y_r \cdot v_r \right) \\ \Rightarrow x_k &= y_k = 0 \quad (k = 1, \dots, n) \end{aligned}$$

**Satz 4:**

$cV$  sei Komplexifizierung eines reellen Vektorraumes  $V$ . Für jeden reellen Ausschnitt  $W := (cV)_{cB}$  gilt:  $cW \cong cV$ .

Beweis: Übung

Naheliegende Schreibweise

$$(u, v) := u + i \cdot v \quad i^2 = -1$$

und rein formal gleiche Addition und Multiplikation wie bei komplexen Zahlen

$$\begin{aligned} cV &= V \times iV = \{u + i \cdot v \mid u, v \in V\} \\ (u, v) + (u', v') &= (u + u') + i \cdot (v + v') \\ (c_1 + i \cdot c_2) \cdot (u, v) &= (c_1 \cdot u - c_2 \cdot v) + i \cdot (c_1 \cdot v + c_2 \cdot u) \end{aligned}$$

**Definition:**

$\bar{z} = u - i \cdot v$  heißt der konjugiert komplexe Vektor von  $z = u + i \cdot v \in cV$ . Wenn  $\bar{z} = z$ , dann heißt  $z$  reell. Es gilt:  $\bar{\bar{z}} = z$ .

**Satz 5:** (Fortsetzung einer linearen Abbildung)

Seien  $V, W$  reelle Vektorräume und  $cV, cW$  ihre Komplexifizierungen. Sei  $f : V \rightarrow W$  eine lineare Abbildung. Es gibt genau eine lineare Abbildung  $cf : cV \rightarrow cW$  für deren Einschränkung  $V \times \{0\}$ :

$$cf|_{V \times \{0\}} = \iota \circ f \quad (13)$$

Beweis:

- Es gilt:  $f(\alpha \cdot v + \alpha' \cdot v') = \alpha \cdot f(v) + \alpha' \cdot f(v')$  für alle  $v, v' \in V, \alpha, \alpha' \in \mathbb{R}$ . Sei  $cf : cV \rightarrow cW$  mit  $cV = V \times V$  und  $cW = W \times W, z = (v, w) \mapsto cf(z)$  linear, d.h.

$$\begin{aligned} cf(z + z') &= cf(z) + cf(z') = cf((v, w)) + cf((v', w')) \\ cf(s \cdot z) &= s \cdot cf(z) = s \cdot cf((v, w)) \end{aligned}$$

Bei Einschränkung auf  $s \in \mathbb{R}$  und  $z, z' \in V \times \{0\}$  gelte (13), also:

$$cf(z) = cf((v, 0)) = \iota(f(v)) = (\iota \circ f)(v)$$

Dann ist

$$\begin{aligned} i \cdot cf(z) &= i \cdot cf((v, 0)) = i \cdot (f(v), 0) = (0, f(v)) \\ \Rightarrow cf(v, w) &= cf((v, 0)) + cf((0, w)) = cf((v, 0)) + i \cdot cf((w, 0)) \\ &= (f(v), 0) + (0, f(w)) \\ &= (f(v), f(w)) \end{aligned}$$

Falls also eine lineare Abbildung  $cf$  mit Eigenschaft (13) existiert, so gilt  $cf((v, w)) = (f(v), f(w))$  und die Darstellung ist eindeutig.

- Umgekehrt: Verwendet man  $cf((v, w)) = (f(v), f(w))$  als Definition von  $cf$ , so rechnet man die Linearität nach.

## 8.2 Unitäre Vektorräume

### 8.2.1 Semibilinearformen

- $K$  sei Körper mit bijektiver Abbildung  $K \rightarrow K : a \mapsto \bar{a}$  mit  $\overline{a+b} = \bar{a} + \bar{b}$ ,  $\overline{a \cdot b} = \bar{a} \cdot \bar{b}$ ,  $\bar{\bar{a}} = a$  für alle  $a, b \in K$ .

Beispiel:  $\mathbb{C}$  mit Abbildung  $a + i \cdot b \mapsto a - i \cdot b$

- $V, W$  seien Vektorräume über  $K$ , Abbildung  $\sigma : V \times W \rightarrow K$ ,  $(v, w) \mapsto \sigma(v, w)$  heißt Semibilinearform, wenn  $\forall v, v' \in V, w, w' \in W, a \in K$ : :
  - (S1)  $\sigma(v + v', w) = \sigma(v, w) + \sigma(v', w)$  (additiv bzgl. 1. Komponente)
  - (S2)  $\sigma(v, w + w') = \sigma(v, w) + \sigma(v, w')$  (additiv bzgl. 2. Komponente)
  - (S3)  $\sigma(a \cdot v, w) = a \cdot \sigma(v, w)$  (homogen bzgl. 1. Komponente)
  - (S4)  $\sigma(v, a \cdot w) = \bar{a} \cdot \sigma(v, w)$  (konjugiert homogen bzgl. 2. Komponente)

Wenn  $\forall a \in K : a = \bar{a}$ , so heißt  $\sigma$  eine Bilinearform.

- Beispiele:

1. Sei  $V = W = \mathbb{R}^n, K = \mathbb{R}, \forall : a = \bar{a}$ ,

$$\sigma(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i$$

ist eine Bilinearform, bekannt als natürliches Skalarprodukt.

2. Sei  $V = W = \mathbb{C}^n, K = \mathbb{C}, \bar{a}$  ist konjugiert komplexe Zahl von  $a$ . Mit

$$\sigma(x, y) = \sum_{k=1}^n x_k \cdot \bar{y}_k$$

ist Semibilinearform definiert:

(S1)-S(3): Klar

(S4):

$$\begin{aligned} \sigma(x, a \cdot y) &= \sum_{k=1}^n x_k \cdot \overline{a \cdot y_k} = \sum_{k=1}^n x_k \cdot \bar{a} \cdot \bar{y}_k \\ &= \bar{a} \cdot \sum_{k=1}^n x_k \cdot \bar{y}_k = \bar{a} \cdot \sigma(x, y) \end{aligned}$$

3. Sei  $V = W = \mathbb{R}^2, K = \mathbb{R}, a = \bar{a}$ .

$$\sigma(x, y) = x^T \cdot A \cdot y$$

mit  $A = A^T \neq 0$  ist Bilinearform. Die Menge aller Punkte  $x \in \mathbb{R}^2$  mit  $\sigma(x, x) = 1$  ist eine Quadrik (Kegelschnitt) des  $\mathbb{R}^2$ .

Beispiel:

$$\sigma(x, x) = 1 = \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = x_1^2 + 2x_2^2$$

(Ellipse)

4. Sei  $V = W = C[a, b]$ : Menge der stetigen Funktionen über dem Intervall  $[a, b]$ ,  $K = \mathbb{R}$ ,  $a = \bar{a}$ . Für  $f, g \in C[a, b]$ :

$$\sigma(f, g) = \int_a^b (f \cdot g)(x) dx$$

ist Bilinearform.

- Endlich dimensionale Vektorräume  $V, W$  über  $K$ .  $V$  habe Basis  $B = \{v_1, \dots, v_m\}$ ,  $W$  habe Basis  $C = \{w_1, \dots, w_n\}$ .  $\sigma : V \times W \rightarrow K$  sei Semibilinearform.

Dann:

$$m_{ij} := \sigma(v_i, w_j) \quad i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n$$

mit  ${}_B M_C = (m_{ij}) \in K^{m \times n}$ : Darstellungsmatrix von  $\sigma$  bzgl. der Basen  $B$  und  $C$  von  $V, W$ .

$$\begin{aligned} \forall v \in V : v &= \sum_{i=1}^m x_i \cdot v_i & x &= \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix} = \kappa_B(v) \\ \forall w \in W : w &= \sum_{j=1}^n y_j \cdot w_j & y &= \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \kappa_C(w) \end{aligned}$$

Mit (S1)-(S4) folgt:

$$\begin{aligned} \sigma(v, w) &= \sigma\left(\sum_{i=1}^m x_i \cdot v_i, \sum_{j=1}^n y_j \cdot w_j\right) \\ &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n x_i \cdot y_j \cdot \sigma(v_i, w_j) \\ &= x^T \cdot {}_B M_C \cdot \bar{y} \end{aligned}$$

**Satz 1:**

Eine Semibilinearform  $\sigma : V \times W \rightarrow K$  mit der Darstellungsmatrix  ${}_B M_C$  berechnet sich gemäß

$$\sigma(v, w) = x^T \cdot {}_B M_C \cdot \bar{y}$$

mit  $x = \kappa_B(v)$  und  $y = \kappa_C(w)$ .

**8.2.2 Symmetrische, hermitesche Formen und Skalarprodukt**

**Definition:**

- Semibilinearform  $\sigma : V \times W \rightarrow K$  heißt

- ... symmetrisch  $\Leftrightarrow V = W$  und  $\sigma(v, w) = \sigma(w, v)$
- ... hermitesch  $\Leftrightarrow V = W$  und  $\sigma(v, w) = \overline{\sigma(w, v)}$

• Beispiele:

1. Die Bilinearformen aus Beispiel 1,3,4 ( $\rightarrow$  8.2.1) sind symmetrisch.
2. Die Semibilinearform aus Beispiel 2 ( $\rightarrow$  8.2.1) ist eine hermitesche Form.

**Lemma 1:**

Ist  $\sigma : V \times V \rightarrow K$  eine symmetrische bzw. hermitesche Semibilinearform, dann gilt:

1. (S1)  $\Rightarrow$  (S2) und (S3)  $\Rightarrow$  (S4)
2.  $\sigma(v, v) = \overline{\sigma(v, v)}$  für alle  $v \in V$
3.  $K = \mathbb{C}$  und  $\bar{a}$  Konjugium von  $a$ , dann  $\sigma(v, v)$  reell.
4. Jede Darstellungsmatrix  $M$  von  $\sigma$  ist symmetrisch ( $M = M^T$ ) bzw. hermitesch ( $M = \bar{M}^T$ )

Beweis:

• Hermitesch:

1. Es gilt:

$$\begin{aligned} \sigma(v, w + w') &= \overline{\sigma(w + w', v)} = \overline{\sigma(w, v) + \sigma(w', v)} \\ &= \overline{\sigma(w, v)} + \overline{\sigma(w', v)} = \sigma(v, w) + \sigma(v, w') \end{aligned}$$

Und:

$$\begin{aligned} \sigma(v, a \cdot w) &= \overline{\sigma(a \cdot w, v)} = \overline{a \cdot \sigma(w, v)} \\ &= \bar{a} \cdot \overline{\sigma(w, v)} = \bar{a} \cdot \sigma(v, w) \end{aligned}$$

2. Klar nach Definition.
3. Klar.
4.  $V=W$  habe Basis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ , dann:

$$m_{ij} = \sigma(v_i, v_j) = \overline{\sigma(v_j, v_i)} = \overline{m_{ji}}$$

Damit:

$$M = (m_{ij}) \Rightarrow M^T = (m_{ji}) \Rightarrow \bar{M}^T = (\overline{m_{ji}}) = (m_{ij}) = M$$

• Symmetrisch: Klar.

**Definition:**

1. Semibilinearform  $\sigma : V \times V \rightarrow K$  mit  $K = \mathbb{R}$  oder  $K = \mathbb{C}$  heißt positiv definit, wenn  $\forall v \in V \setminus \{0\}$

$$\sigma(v, v) \in \mathbb{R}, \sigma(v, v) > 0$$

2. Eine positiv definite symmetrische bzw. hermitesche Semibilinearform von  $V$  heißt ein Skalarprodukt (inneres Produkt).

Beispiele: (aus 8.2.1)

1.  $V = W = \mathbb{R}^n$ ,  $K = \mathbb{R}$ ,  $a = \bar{a}$ ,  $\forall x, y \in \mathbb{R}^n$ :

$$\sigma(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot y_i = \sum_{i=1}^n y_i \cdot x_i = \sigma(y, x)$$

$$\sigma(x, x) = \sum_{i=1}^n x_i^2 > 0 \text{ für } x \neq 0$$

Also  $\sigma$  Skalarprodukt.

2.  $V = W = \mathbb{C}^n$ ,  $K = \mathbb{C}$ ,  $\bar{a}$  Konjugium von  $a$

$$\sigma(x, y) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot \bar{y}_i = \sum_{i=1}^n \overline{y_i \cdot \bar{x}_i} = \overline{\sigma(y, x)}$$

$$\sigma(x, x) = \sum_{i=1}^n x_i \cdot \bar{x}_i = \sum_{i=1}^n (x_{i1}^2 + x_{i2}^2) > 0 \text{ für } x \neq 0$$

Also  $\sigma$  Skalarprodukt.

3.  $V = W = \mathbb{R}^2$ ,  $K = \mathbb{R}$ ,  $\bar{a} = a$

$$\begin{aligned} \sigma(x, y) &:= x^T \cdot A \cdot y \\ \sigma(y, x) &= y^T \cdot A \cdot x = (y^T \cdot A \cdot x)^T \\ &= x^T \cdot A^T \cdot y = x^T \cdot A \cdot y = \sigma(y, x) \end{aligned}$$

$\sigma$  ist nicht positiv definit:

$$\begin{aligned} A &= \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \\ \Rightarrow \sigma(x, x) &= \begin{pmatrix} x_1 & x_2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = -x_1^2 < 0 \end{aligned}$$

4.  $V = W = C[a, b]$ ,  $K = \mathbb{R}$ ,  $\bar{a} = a$

$$\sigma(f, g) = \int_a^b f(t) \cdot g(t) dt = \int_a^b g(t) \cdot f(t) dt = \sigma(g, f)$$

$$\sigma(f, f) = \int_a^b f^2(t) dt > 0 \quad (f \neq 0)$$

Also  $\sigma$  Skalarprodukt.

**Lemma 2:**

$\sigma$  sei positiv definite Semibilinearform mit  $K = \mathbb{R}$  oder  $K = \mathbb{C}$ , dann gilt:

$$\sigma(v, v) = 0 \Leftrightarrow v = 0$$

Beweis:

1. „ $\Rightarrow$ “:

anderenfalls Widerspruch zur Definition

2. „ $\Leftarrow$ “:

Sei  $v = 0$ . Dann  $v = 0 \cdot w$  mit  $w \neq 0$ . Also:

$$\sigma(v, v) = \sigma(0 \cdot w, 0 \cdot w) = 0 \cdot \sigma(w, 0 \cdot w) = 0$$

**Lemma 3:**

Sei  $(V, \sigma)$  ein euklidischer bzw. unitärer Vektorraum mit Orthonormalbasis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ . Die Darstellungsmatrix von  $\sigma$  bzgl.  $B$  ist die  $n \times n$ -Einheitsmatrix und damit  $\sigma(x, y) = x^T \cdot \bar{y}$  mit  $x = \kappa_B(v)$  und  $y = \kappa_B(w)$  für  $v, w \in V$ .

Beweis:

- Es gilt:  $\sigma(x, y) = x^T \cdot M \cdot \bar{y}$  mit  $M = (m_{ij})$ ,

$$m_{ij} = \sigma(v_i, v_j) = \delta_{ij} \Rightarrow M = E$$

**8.2.3 Normierte, euklidische und unitäre Vektorräume**

- Sei  $V$  ein Vektorraum über  $K$ . Eine Abbildung  $\|\cdot\| : V \rightarrow K, v \mapsto \|v\|$  heißt Norm auf  $V$ , wenn
  - (N1)  $\|\lambda \cdot v\| = |\lambda| \cdot \|v\|$
  - (N2)  $\|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$
  - (N3)  $\|v\| = 0 \Leftrightarrow v = 0$
- Ein Vektorraum, auf dem eine Norm erklärt ist, heißt ein normierter Vektorraum  $(V, \|\cdot\|)$ .
- Wenn  $\sigma$  ein Skalarprodukt auf  $V$  und  $K = \mathbb{R}$  bzw.  $K = \mathbb{C}$ , dann heißt  $(V, \sigma)$  ein euklidischer bzw. unitärer Vektorraum.
- In jedem euklidischen bzw. unitären Vektorraum  $(V, \sigma)$  kann durch

$$\|v\| = \sqrt{\sigma(v, v)}$$

eine Norm definiert werden. Um (N1)-(N3) nachzuweisen, brauchen wir die Cauchy-Schwarz-Ungleichung.

**Satz 2:** (Cauchy-Schwarz-Ungleichung)

In jedem euklidischen bzw. unitären Vektorraum  $(V, \sigma)$  gilt:

$$\sigma(u, v) \cdot \overline{\sigma(u, v)} \leq \sigma(u, u) \cdot \sigma(v, v)$$

d.h. mit Norm geschrieben:

$$|\sigma(u, v)| \leq \|u\| \cdot \|v\|$$

wobei „ $=$ “  $\Leftrightarrow$   $u, v$  linear abhängig.

Beweis:

- Sei  $v \neq 0$ , anderenfalls Behauptung trivial. Dann  $\forall \lambda \in K$ :

$$\begin{aligned} 0 &\leq \sigma(u - \lambda \cdot v, u - \lambda \cdot v) \\ &= \sigma(u, u) + \sigma(u, -\lambda \cdot v) + \sigma(-\lambda \cdot v, u) + \sigma(-\lambda \cdot v, -\lambda \cdot v) \\ &= \sigma(u, u) - \bar{\lambda} \cdot \sigma(u, v) - \lambda \cdot \sigma(v, u) + \lambda \cdot \bar{\lambda} \cdot \sigma(v, v) \end{aligned}$$

Speziell für  $\lambda = \frac{\sigma(u, v)}{\sigma(v, v)}$ :

$$\begin{aligned} 0 &\leq \sigma(u, u) - \frac{\overline{\sigma(u, v)}}{\sigma(v, v)} \cdot \sigma(u, v) - \frac{\sigma(u, v)}{\sigma(v, v)} \cdot \overline{\sigma(u, v)} \\ &\quad + \frac{\overline{\sigma(u, v)}}{\sigma(v, v)^2} \cdot \sigma(u, v) \cdot \sigma(v, v) \\ &= \sigma(u, u) - \frac{\sigma(u, v)}{\sigma(v, v)} \cdot \overline{\sigma(u, v)} \\ \sigma(u, v) \cdot \overline{\sigma(u, v)} &\leq \sigma(u, u) \cdot \sigma(v, v) \end{aligned}$$

Für  $c \in \mathbb{C}$  gilt:  $c \cdot \bar{c} = |c|^2$ . Damit:

$$|\sigma(u, v)|^2 \leq \|u\|^2 \cdot \|v\|^2$$

„ $=$ “  $\Leftrightarrow u - \lambda \cdot v = 0 \Leftrightarrow u, v$  linear abhängig.

Beispiele:

1.  $\mathbb{R}^n$ :

$$\left( \sum_{j=1}^n x_j \cdot y_j \right) \leq \left( \sum_{j=1}^n x_j^2 \right) \cdot \left( \sum_{j=1}^n y_j^2 \right)$$

2.  $\mathbb{C}^n$ :

$$\left( \sum_{j=1}^n x_j \cdot \bar{y}_j \right) \leq \left( \sum_{j=1}^n |x_j|^2 \right) \cdot \left( \sum_{j=1}^n |y_j|^2 \right)$$

3.  $C[a, b]$

$$\left( \int_a^b f(t) \cdot g(t) dt \right) \leq \left( \int_a^b f^2(t) dt \right) \cdot \left( \int_a^b g^2(t) dt \right)$$

**Satz 3:**

Jeder euklidischer bzw. unitärer Vektorraum  $(V, \sigma)$  wird durch  $\|v\| := \sqrt{\sigma(v, v)}$  für  $v \in V$  zu einem normierten Vektorraum, d.h. es gelten (N1)-(N3)

Beweis:

- Definition sinnvoll, da  $\sigma(v, v) \geq 0$ . (N1):

$$\begin{aligned} \|\lambda \cdot v\| &= \sqrt{\sigma(\lambda \cdot v, \lambda \cdot v)} = \sqrt{\lambda \cdot \bar{\lambda} \cdot \sigma(v, v)} \\ &= \sqrt{|\lambda|^2} \cdot \sqrt{\sigma(v, v)} = |\lambda| \cdot \|v\| \end{aligned}$$

(N2):

$$\begin{aligned} \|u + v\|^2 &= \sigma(u + v, u + v) = \sigma(u, u) + \sigma(u, v) + \underbrace{\sigma(v, u)}_{\overline{\sigma(u, v)}} + \sigma(v, v) \\ &= \sigma(u, u) + 2\operatorname{Re}(\sigma(u, v)) + \sigma(v, v) \\ &\leq \sigma(u, u) + 2|\sigma(u, v)| + \sigma(v, v) \\ &= \|u\|^2 + 2|\sigma(u, v)| + \|v\|^2 \\ &\leq \|u\|^2 + 2 \cdot \|u\| \cdot \|v\| + \|v\|^2 = (\|u\| + \|v\|)^2 \end{aligned}$$

(N3) gilt wegen  $\|v\| = \sqrt{\sigma(v, v)} = 0 \Leftrightarrow v = 0$  (Folgerung 2 in 7.2)

### 8.3 Orthogonale und unitäre Endomorphismen

- Sei  $(V, \sigma)$  ein euklidischer bzw. unitärer Vektorraum.
- Die Definitionen zur Orthogonalität von Vektoren, Teilmengen aus Vektoren und zur Orthonormalität von Vektoren wird von euklidischen Vektorräumen auf unitäre Vektorräume übertragen, indem das Skalarprodukt  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  in 7.2 durch  $\sigma(\cdot, \cdot)$  ersetzt wird.
- Ein Endomorphismus  $f$  auf einem euklidischen bzw. unitären Vektorraum  $(V, \sigma)$  heißt orthogonal bzw. unitär

$$:\Leftrightarrow \forall v, w \in V : \sigma(f(v), f(w)) = \sigma(v, w)$$

- Ein Endomorphismus  $f$  heißt isometrisch

$$:\Leftrightarrow \forall v \in V : \|f(v)\| = \|v\|$$

#### Lemma 1:

Endomorphismus  $f$  sei orthogonal bzw. unitär. Dann gilt:

1.  $\|f(v)\| = \|v\|$  für alle  $v \in V$
2. Ist  $\lambda$  Eigenwert von  $f$ , dann  $|\lambda| = 1$ .
3.  $\forall v, w \in V : \sigma(v, w) = 0 \Leftrightarrow \sigma(f(v), f(w)) = 0$
4.  $f$  ist injektiv.
5. Wenn  $\dim V < \infty$ , dann ist  $f$  ein Automorphismus und  $f^{-1}$  ist orthogonal bzw. unitär.

Beweis: siehe 7.3 für „orthogonal“, analog für „unitär“

**Satz 1:**

Ein Endomorphismus  $f$  ist isometrisch  $\Leftrightarrow f$  orthogonal bzw. unitär

Beweis:

1. „ $\Leftarrow$ “: siehe Lemma 1,a)
2. „ $\Rightarrow$ “: Es gilt:

$$\begin{aligned} \|\alpha \cdot v + \beta \cdot w\|^2 &= \sigma(\alpha \cdot v + \beta \cdot w, \alpha \cdot v + \beta \cdot w) \\ &= \alpha \cdot \bar{\alpha} \cdot \sigma(v, v) + \alpha \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(v, w) + \bar{\alpha} \cdot \beta \cdot \sigma(w, v) + \beta \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(w, w) \\ &= |\alpha|^2 \cdot \|v\|^2 + \alpha \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(v, w) + \bar{\alpha} \cdot \beta \cdot \sigma(w, v) + |\beta|^2 \cdot \|w\|^2 \\ &\stackrel{!}{=} \|\alpha \cdot f(v) + \beta \cdot f(w)\|^2 \\ &= |\alpha|^2 \cdot \|f(v)\|^2 + \alpha \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(f(v), f(w)) + \bar{\alpha} \cdot \beta \cdot \sigma(f(w), f(v)) \\ &\quad + |\beta|^2 \cdot \|f(w)\|^2 \end{aligned}$$

Wegen  $\|f(v)\| = \|v\|$  für alle  $v \in V$  folgt:

$$\alpha \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(f(v), f(w)) + \bar{\alpha} \cdot \beta \cdot \sigma(f(w), f(v)) = \alpha \cdot \bar{\beta} \cdot \sigma(v, w) + \bar{\alpha} \cdot \beta \cdot \sigma(w, v)$$

Wenn  $\alpha = \beta = 1$  gilt:

$$\begin{aligned} \sigma(f(v), f(w)) + \sigma(f(w), f(v)) &= \sigma(v, w) + \sigma(w, v) \\ \sigma(f(v), f(w)) + \overline{\sigma(f(v), f(w))} &= \sigma(v, w) + \overline{\sigma(v, w)} \\ \operatorname{Re}(\sigma(f(v), f(w))) &= \operatorname{Re}(\sigma(v, w)) \end{aligned}$$

Wenn  $\alpha = -1, \beta = i$  folgt:

$$\begin{aligned} \sigma(f(v), f(w)) - \sigma(f(w), f(v)) &= \sigma(v, w) - \sigma(w, v) \\ \sigma(f(v), f(w)) - \overline{\sigma(f(v), f(w))} &= \sigma(v, w) - \overline{\sigma(v, w)} \\ \operatorname{Im}(\sigma(f(v), f(w))) &= \operatorname{Im}(\sigma(v, w)) \end{aligned}$$

Also  $\sigma(f(v), f(w)) = \sigma(v, w)$ .

**Unitäre Matrizen:**

- Mit  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  als Orthonormalbasis von  $(V, \sigma)$  wollen wir 7.3, Satz 2 auf unitäre Vektorräume übertragen:  $f$  orthogonal  $\Leftrightarrow$  Darstellungsmatrix bzgl.  $B$  ist orthogonal
- Es sind äquivalent:
  1.  $f$  unitär
  2.  $\sigma(f(v), f(w)) = \sigma(v, w)$

3.  $r^T \cdot \bar{s} = x^T \cdot \bar{y}$  mit  $r = \kappa_B(f(v)), s = \kappa_B(f(w)), x = \kappa_B(v), y = \kappa_B(w)$   
 und weiter:  $r = A \cdot x, s = A \cdot y$ , wobei A Darstellungsmatrix von f  
 bzgl. B. Damit gilt:

$$\begin{aligned} (A \cdot x)^T \cdot (\bar{A} \cdot \bar{y}) &= x^T \cdot \bar{y} \\ x^T \cdot A^T \cdot \bar{A} \cdot \bar{y} &= x^T \cdot \bar{y} \\ x^T \cdot (A^T \cdot \bar{A} - E) \cdot \bar{y} &= 0 \\ A^T \cdot \bar{A} &= E \\ A \cdot \bar{A}^T &= E^T = E \end{aligned}$$

4.  $A^{-1} = \bar{A}^T$ .

- Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  bzw.  $\in \mathbb{C}^{n \times n}$  heißt ...
  - orthogonal  $\Leftrightarrow A^{-1} = A^T$
  - unitär  $\Leftrightarrow A^{-1} = \bar{A}^T$

**Satz 2:**

$(V, \sigma)$  habe Orthonormalbasis B. Ein Endomorphismus f auf V ist orthogonal bzw. unitär  $\Leftrightarrow$  Darstellungsmatrix von f bzgl. B ist orthogonal bzw. unitär.

Bemerkung:

- Bekanntlich

$$\begin{aligned} O(n) &= \{A \in \mathbb{R}^{n \times n} | A^{-1} = A^T\} \\ SO(n) &= \{A \in O(n) | \det A = 1\} \end{aligned}$$

Sei

$$U(n) := \{A \in \mathbb{C}^{n \times n} | A^{-1} = \bar{A}^T\}$$

die Menge der unitären Matrizen.

**Satz 3:**

$O(n), SO(n), U(n)$  sind Gruppen bzgl. der Matrizenmultiplikation - die orthogonale, spezielle orthogonale und unitäre Gruppe.

**Satz 4:**

Wird bei einer Basistransformation in einem euklidischen bzw. unitären Vektorraum eine Orthonormalbasis in eine Orthonormalbasis überführt, so ist die Übergangsmatrix orthogonal bzw. unitär.

Beweis: Übung

**Folgerung 1:**

$A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  unitär  $\Leftrightarrow$  Spaltenvektoren von A sind eine Orthonormalbasis von  $\mathbb{C}^n$   
 $\Leftrightarrow$  Zeilenvektoren von A bilden eine Orthonormalbasis des  $\mathbb{C}^n$ .

**Folgerung 2:**

$A$  unitär  $\Rightarrow |\det A| = 1$

Beweis: Übung

**Satz 5:**

Ist  $f : V \rightarrow V$  ein unitärer Endomorphismus und  $\dim V < \infty$ , dann besitzt  $V$  eine Orthonormalbasis aus Eigenvektoren von  $f$ .

Beweis:

- vollständige Induktion über  $n = \dim V \geq 1$

I.V.: Satz gelte für  $V$  mit  $\dim V = n - 1$

I.B.: Sei  $\dim V = n$ .

$$\chi(\lambda) = \pm(c_1 - \lambda) \cdot \dots \cdot (c_n - \lambda) \quad c_i \in \mathbb{C}$$

zerfällt über  $\mathbb{C}$  vollständig in Linearfaktoren und  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  sind die Eigenwerte von  $f$ . Sei  $v_1$  Eigenwert zu  $\lambda_1$  mit  $\|v_1\| = 1$ ,

$$\begin{aligned} f(v_1) &= \lambda_1 \cdot v_1 \\ W &= \{w \in V \mid \sigma(w, v_1) = 0\} \end{aligned}$$

Es gilt:  $f(W) \subset W$ , denn  $\forall w \in W$ :

$$\begin{aligned} \sigma(f(w), \lambda_1 \cdot v_1) &= \sigma(f(w), f(v_1)) \\ &= \sigma(w, v_1) = 0 \\ &= \bar{\lambda}_1 \cdot \sigma(f(w), v_1) \end{aligned}$$

Nach Lemma 1b):  $\lambda$  Eigenwert von  $f$ , dann  $|\lambda| = 1$ . Damit:

$$\sigma(f(w), v_1) = 0$$

Definiere  $g : f|_W \rightarrow W$ .  $g$  ist unitär und es gilt:  $\dim W = n - 1$ . Aufgrund der Induktionsvoraussetzung gibt es eine Orthonormalbasis  $v_2, \dots, v_n$  von  $W$  bestehend aus Eigenvektoren von  $g$ .

Es ist dann  $\{v_1, \dots, v_n\}$  eine Orthonormalbasis von  $V = \text{Lin}v_1 \oplus W$ , bestehend aus Eigenvektoren von  $f$ .

Bemerkung:

- *Obiger Satz/Beweis wurde korrigiert, da nur diese Beweisrichtung korrekt ist.*
- Der Satz gilt nur dann für orthogonale Endomorphismen, falls deren charakteristische Polynome vollständig in Linearfaktoren zerfallen.

**Satz 6:**

1. Jeder unitäre Endomorphismus  $f$  eines endlich-dimensionalen Vektorraumes  $V$  ist diagonalisierbar und besitzt eine Orthonormalbasis aus Eigenvektoren.
2. Hat  $f$  die Darstellungsmatrix  $A \in U(n)$ , dann gibt es  $S \in U(n)$ , sodass

$$\bar{S}^T \cdot A \cdot S = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & \\ & \ddots & \\ & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

mit  $\lambda_i \in \mathbb{C}, |\lambda_i| = 1$  für  $i = 1, \dots, n$ .

3.  $V = U_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus U_{\lambda_n}$ , wobei  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  die paarweise verschiedenen Eigenwerte von  $f$  bzw.  $A$  bezeichnen und  $U_{\lambda_i}$  den Eigenraum von  $\lambda_i$ .

Beweis:

1. Nach 6.1, Satz 1:  $f$  diagonalisierbar  $\Leftrightarrow \exists$  Basis aus Eigenvektoren ... und Satz 5.
2. Nach 4.4, (17)

$$A' = S^{-1} \cdot A \cdot S$$

wenn  $A$  Darstellungsmatrix von  $f$  bzgl.  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ ,  $A'$  Darstellungsmatrix von  $f$  bzgl.  $B'$  und  $S$  Übergangsmatrix von  $B$  nach  $B'$ . Mit 4.4 (14) ist dabei

$$v'_j = \sum_{k=1}^n v_k \cdot s_{kj}$$

Man wähle eine nach Satz 5 existierende Orthonormalbasis aus Eigenvektoren von  $f$ , dann ist nach Satz 4  $S$  unitär und  $f(v'_j) = \lambda_j \cdot v'_j$ ,  $\lambda_i$  Eigenwert von  $f$ ,  $|\lambda_i| = 1$  für  $i = 1, \dots, n$  (Lemma 1b). Die Darstellungsmatrix von  $f$  bzgl.  $B'$  ist

$$A' = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

Da  $S$  unitär:

$$A' = \bar{S}^T \cdot A \cdot S$$

3.  $V = U_{\lambda_1} \oplus \dots \oplus U_{\lambda_n}$  nach 2.3, Satz 2. Sei  $v \in U_{\lambda_i}, w \in U_{\lambda_j}$ . Dann:

$$\begin{aligned} \sigma(v, w) &= \sigma(f(v), f(w)) \\ &= \sigma(\lambda_i \cdot v, \lambda_j \cdot w) \\ &= \lambda_i \cdot \bar{\lambda}_j \cdot \sigma(v, w) \end{aligned}$$

Angenommen  $\sigma(v, w) \neq 0$ . Dann gilt:

$$\begin{aligned} \lambda_i \cdot \bar{\lambda}_j &= 1 \\ \Rightarrow \bar{\lambda}_i \cdot \lambda_j &= 1 \\ \Rightarrow \lambda_j &= |\lambda_i|^2 \cdot \lambda_j = \lambda_i \cdot \bar{\lambda}_i \cdot \lambda_j = \lambda_i \end{aligned}$$

im Widerspruch zu  $i \neq j$ . Also  $\sigma(v, w) = 0$ .



mit  $P \in K^{p \times p}, Q \in K^{q \times q}, A \in K^{2m \times 2m}$ , wobei

$$A_i = \begin{pmatrix} \cos \alpha_i & \sin \alpha_i \\ -\sin \alpha_i & \cos \alpha_i \end{pmatrix} \in SO(2)$$

mit  $\alpha \in (0, 2\pi), \alpha \neq \pi$ .

Beweis: vollständige Induktion über  $n = \dim V$

- Induktionsanfang:  $n=2$  (Klar - Drehung/Spiegelung)
- Induktionsschritt: Sei  $n \geq 3$ . Es gibt Untervektorraum  $W \subset V$  mit  $\dim W \in \{1, 2\}$ , sodass  $f(W) = W$  und  $f$  ist bijektiv nach Lemma 1. ( $W$  Untervektorraum von  $V \Rightarrow W^\perp$  ist Untervektorraum von  $V, W \cap W^\perp = \{0\}, V = W \oplus W^\perp$ ). Dann  $f(W^\perp) = W^\perp, f^{-1}$  orthogonal. Für alle  $w \in W, v \in W^\perp$ :

$$\begin{aligned} &= \sigma(f(v), w) = \sigma(f^{-1}(f(v)), f^{-1}(w)) \\ &= \sigma(v, f^{-1}(w)) \end{aligned}$$

Nach Induktionsannahme gilt der Satz für  $\dim V = n-1$ , d.h. es gibt einen Endomorphismus  $g := f|_{W^\perp} : W^\perp \rightarrow W^\perp$ . Die somit in  $W^\perp$  existierende Orthonormalbasis  $B''$  wird zu einer Orthonormalbasis von  $B$  ergänzt.

1. Ist  $\dim W = 1$  und  $v \in W$  mit  $\|v\| = 1$ , so ist  $B'' \cup \{v\} =: B$ . Weil  $f(v) = \pm v$  hat die Darstellungsmatrix die verlangte Gestalt.
2. Ist  $\dim W = 2$  und  $h := f|_W : W \rightarrow W$ , dann existiert Orthonormalbasis  $\tilde{B}$  von  $W$ . Dann sei  $A :=_{\tilde{B}} A_{\tilde{B}}$ . Wegen  $\dim W = 2$  ist  $A \in O(2)$ . Wenn  $A \in SO(2)$ , so sei  $B' = \tilde{B}$ . Wenn  $A \notin SO(2)$ , dann sei  $A$  Spiegelungsmatrix, dann gibt es  $S \in O(2)$  mit

$$S^{-1} \cdot A \cdot S = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

Man bestimmt Orthonormalbasis  $B'$  derart, dass  $S \in O(2)$  die Übergangsmatrix des Basiswechsels  $\tilde{B}$  zu  $B'$ . Dann:

$${}_{B'} A_{B'} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

Es gibt in jedem Fall eine Orthonormalbasis  $B'$  von  $W$ , sodass

$${}_{B'} A_{B'} = \begin{cases} \begin{pmatrix} \pm 1 & 0 \\ 0 & \pm 1 \end{pmatrix} \\ \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix} \end{cases} \quad \alpha \in (0, 2\pi) \setminus \pi$$

Ergänzt man  $B''$  durch  $B'$  zu  $B$ , so hat (nach eventueller Ummummierung) die Darstellungsmatrix die verlangte Gestalt.

### 8.4 Adjungierte und selbstadjungierte Endomorphismen

- $(V, \sigma)$  sei ein euklidischer bzw. unitärer Vektorraum.
- Ein Endomorphismus  $\tilde{f} : V \rightarrow V$  heißt zu einem Endomorphismus  $f : V \rightarrow V$  adjungiert, falls  $\forall v, w \in V$ :

$$\sigma(f(v), w) = \sigma(v, \tilde{f}(w))$$

Folglich:

$$\begin{aligned} \sigma(w, f(v)) &= \overline{\sigma(f(v), w)} = \overline{\sigma(v, \tilde{f}(w))} \\ &= \sigma(\tilde{f}(w), v) \end{aligned}$$

- Auswirkung der Definition auf Darstellungsmatrizen:  $(V, \sigma)$  habe Orthonormalbasis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ . Dann:

$$\sigma(f(v), w) = y^T \cdot \bar{z}$$

mit  $y = \kappa_B(f(v)) = A \cdot x$ ,  $z = \kappa_B(w)$ ,  $x = \kappa_B(v)$ ,  $A$  Darstellungsmatrix von  $f$ . Außerdem:

$$\begin{aligned} \sigma(w, f(v)) &\stackrel{!}{=} z^T \cdot \bar{y} = \sigma(\tilde{f}(w), v) \\ &= \tilde{z}^T \cdot \bar{x} \end{aligned}$$

mit  $\tilde{z} = \kappa_B(\tilde{f}(w))$ , d.h. mit Darstellungsmatrix  $\tilde{A}$  von  $\tilde{f}$ :

$$\tilde{z} = \tilde{A} \cdot z$$

Damit:

$$\begin{aligned} \sigma(f(v), w) = y^T \cdot \bar{z} &= \sigma(v, \tilde{f}(w)) = x^T \cdot \bar{\tilde{z}} \\ (A \cdot x)^T \cdot \bar{z} &= x^T \cdot \overline{(\tilde{A} \cdot z)} = x^T \cdot (\overline{\tilde{A}} \cdot \bar{z}) \\ (x^T \cdot A^T) \cdot \bar{z} &= (x^T \cdot \overline{\tilde{A}}) \cdot \bar{z} \\ \Rightarrow A^T &= \overline{\tilde{A}} \\ \tilde{A}^T &= \tilde{A} \end{aligned}$$

#### Satz 1:

Endomorphismus  $f : V \rightarrow V$  besitze die Darstellungsmatrix  $A$  bzgl. einer Orthonormalbasis. Dann ist ein adjungierter Endomorphismus  $\tilde{f}$  von  $f$  eindeutig bestimmt durch seine Darstellungsmatrix bzgl. der Orthonormalbasis

$$\tilde{A} = \overline{A^T}$$

#### Folgerungen:

1.  $\tilde{\tilde{f}} = f$
2. Ist  $f$  unitär, dann  $A^{-1} = \overline{A^T} = \tilde{A}$ . Es existiert  $f^{-1}$  mit Darstellungsmatrix  $A^{-1}$ , also  $f^{-1} = \tilde{f}$ .

3.  $f$  unitär und  $\tilde{f}$  adjungierter Endomorphismus, dann

$$\sigma(f(v), f(v)) = \sigma(\tilde{f}(v), \tilde{f}(v))$$

**Satz 2:**

Sei  $f$  ein unitärer Endomorphismus von  $(V, \sigma)$  mit  $\dim V < \infty$ ,  $\tilde{f}$  adjungierter Endomorphismus von  $f$ .

1. Jeder Eigenwert von  $f$  ist konjugiert komplex zu einem Eigenwert von  $\tilde{f}$ .
2. Ist  $v$  Eigenvektor von  $f$  zum Eigenwert  $\lambda$ , so ist  $v$  Eigenvektor von  $\tilde{f}$  zum Eigenwert  $\bar{\lambda}$ .
3. Im euklidischen Fall ist  $\lambda = \bar{\lambda}$ , falls Eigenwert  $\lambda$  existiert.

Beweis:

1. Eigenwerte sind Nullstellen des charakteristischen Polynoms:

$$\begin{aligned} \chi_f(\lambda) &= \det(A - \lambda \cdot E) \\ \chi_{\tilde{f}}(\lambda) &= \det(\bar{A}^T - \lambda \cdot E) = \det(\bar{A} - \lambda \cdot E) \\ &= \overline{\det(A - \bar{\lambda} \cdot E)} = \overline{\chi_f(\bar{\lambda})} \end{aligned}$$

Falls  $\chi_f(\lambda) = 0$  ( $\lambda$  Eigenwert von  $f$ ), dann

$$\chi_{\tilde{f}}(\bar{\lambda}) = \overline{\chi_f(\lambda)} = \bar{0} = 0$$

2. Sei  $v$  ein Eigenvektor von  $f$  zum Eigenwert  $\lambda$ , dann  $f(v) = \lambda \cdot v$ , d.h.  $f(v) - \lambda \cdot v = 0$ . Damit:

$$\begin{aligned} 0 &= \sigma(f(v) - \lambda \cdot v, f(v) - \lambda \cdot v) \\ &= \sigma(f(v), f(v)) - \lambda \cdot \sigma(v, f(v)) - \bar{\lambda} \cdot \sigma(f(v), v) + \lambda \cdot \bar{\lambda} \cdot \sigma(v, v) \\ &= \sigma(\tilde{f}(v), \tilde{f}(v)) - \lambda \cdot \sigma(\tilde{f}(v), v) - \bar{\lambda} \cdot \sigma(v, \tilde{f}(v)) + \lambda \cdot \bar{\lambda} \cdot \sigma(v, v) \\ &= \sigma(\tilde{f}(v) - \bar{\lambda} \cdot v, \tilde{f}(v) - \bar{\lambda} \cdot v) \end{aligned}$$

Damit:

$$\tilde{f}(v) - \bar{\lambda} \cdot v = 0 \Leftrightarrow \tilde{f}(v) = \bar{\lambda} \cdot v$$

3. Im euklidischen Fall ist  $A = \bar{A}$ , damit  $\tilde{A} = A^T$ .

$$\chi_{\tilde{f}}(\lambda) = \det(A^T - \lambda \cdot E) = \det(A - \lambda \cdot E)$$

Eigenwerte stimmen überein, falls existent.

**Definition:**

Endomorphismus  $f$  heißt selbstadjungiert, falls  $\tilde{f} = f$ .

**Satz 3:**

1.  $f$  selbstadjungiert  $\Rightarrow \sigma(v, f(w)) = \sigma(f(v), w)$

2.  $f$  selbstadjungiert habe Darstellungsmatrix  $A$  bzgl. Orthonormalbasis  $\Leftrightarrow A$  hermitesch

Beweis: klar

**Satz 4:**

$(V, \sigma)$  mit  $\dim V = n < \infty$  und  $f : V \rightarrow V$  selbstadjungiert, dann zerfällt das charakteristische Polynom von  $f$  über  $\mathbb{R}$  vollständig in Linearfaktoren.

Beweis:

- 1. Fall:  $K = \mathbb{C}$

Dann ist nach Fundamentalsatz der Algebra

$$\chi_f(\lambda) = (-1)^n \cdot (\lambda - \lambda_1) \dots (\lambda - \lambda_n)$$

mit  $\lambda_i \in \mathbb{C}$  für  $i = 1, \dots, n$ . Wir zeigen, dass  $\lambda_i \in \mathbb{R}$  für alle  $i$ . Sei  $v_j$  ein Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda_j$ , dann  $f(v_j) = \lambda_j \cdot v_j$  mit  $v_j \neq 0$  und

$$\begin{aligned} \bar{\lambda}_j \cdot \sigma(v_j, v_j) &= \sigma(v_j, \lambda_j \cdot v_j) \\ &= \sigma(v_j, f(v_j)) = \sigma(f(v_j), v_j) \\ &= \lambda_j \cdot \sigma(v_j, v_j) \\ \Rightarrow \bar{\lambda}_j &= \lambda_j \end{aligned}$$

Also  $\lambda_j \in \mathbb{R}$  für  $j = 1, \dots, n$ .

- 2. Fall:  $K = \mathbb{R}$

Durch Komplexifizierung wird 1. Fall hergestellt: Sei  $B$  Orthonormalbasis von  $V$ , dann  $A =_B A_B$  Darstellungsmatrix hermitesch (speziell reelle symmetrische Matrix für  $f$  wird jetzt über  $\mathbb{C}$  betrachtet.) Die komplexe Erweiterung  $f_A$  von  $f$  wird durch  $A$  beschrieben und ist wegen Satz 3 selbstadjungiert. Nach Fall 1 sind alle Nullstellen von  $\chi_{f_A}$  reell. Weiter  $\chi_f = \chi_{f_A}$ , also Nullstellen von  $\chi_f$  und Nullstellen von  $\chi_{f_A}$  gleich.

**Folgerungen:**

1. Jeder selbstadjungierte Endomorphismus ist diagonalisierbar und besitzt eine Orthonormalbasis  $B$  aus Eigenvektoren.
2. Selbstadjungierter Endomorphismus  $f$  besitzt eine hermitesche Darstellungsmatrix  $A = \bar{A}^T$  und es gibt eine unitäre Matrix  $S$ , sodass

$${}_B A_B = \bar{S}^T \cdot A \cdot S = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix}$$

3. Ist  $f$  selbstadjungiert,  $\lambda_j \neq \lambda_k$  zwei Eigenwerte von  $f$  mit Eigenvektoren  $v_j, v_k$ , dann gilt

$$\sigma(v_j, v_k) = 0$$

4. Die Eigenwerte einer hermiteschen Matrix sind reell.

## 8.5 Gruppe $O(n)$

$$O(n) = \{A \in \mathbb{R}^{n \times n} \mid A^{-1} = A^T\}$$

ist Untergruppe der Gruppe der regulären  $n \times n$ -Matrizen.

### Verallgemeinerung der Spiegelung aus $\mathbb{R}^2$ in den $\mathbb{R}^n$ :

- Die Abbildung

$$\varphi : x \mapsto \varphi(x) = S(\alpha) \cdot x \text{ mit } S(\alpha) = \begin{pmatrix} \cos \alpha & \sin \alpha \\ \sin \alpha & -\cos \alpha \end{pmatrix} \in O^-(2)$$

beschreibt eine Geradenspiegelung und zwar an der Geraden

$$g = \lambda \cdot \begin{pmatrix} \cos \frac{\alpha}{2} \\ \sin \frac{\alpha}{2} \end{pmatrix}$$

Das ist eine Fixpunktgerade, d.h.  $h \in g \Rightarrow \varphi(h) = S \cdot h = h$ . Weiter gezeigt: Jeder Punkt  $z = \mu \cdot w$  mit  $w = v^\perp$  wird auf  $\varphi(z) = -z$  abgebildet, d.h.

$$z \in \text{Lin}(w) \Rightarrow \varphi(z) = -z$$

Beliebiger Punkt  $x = k + z$  mit  $h \in g, z \in \text{Lin}(w)$  hat Bild

$$\varphi(x) = \varphi(h + z) = h - z = h - (x - h) = 2h - x$$

- Ebene  $\varepsilon$  des  $\mathbb{R}^3$ :

$$\langle n, x - a \rangle = 0 \quad n \neq 0$$

Hyperebene:

$$H_{n,a} = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle n, x - a \rangle = 0; n \neq 0\}$$

dabei  $(\mathbb{R}^n, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  euklidischer Vektorraum mit  $\sigma(x, y) = \langle x, y \rangle = x^T \cdot y$ , weil Orthonormalbasis für  $\mathbb{R}^n$  ohne Beschränkung der Allgemeinheit vorausgesetzt werden kann.

$$\begin{aligned} \langle n, x - a \rangle &= \langle n, x \rangle - \langle n, a \rangle = n^T \cdot x - n^T \cdot a \\ &= n_1 \cdot x_1 + \dots + n_n \cdot x_n - d = 0 \end{aligned}$$

(lineares Gleichungssystem für  $x_1, \dots, x_n$ )

- Kann die Formel für die Spiegelung allein unter der Verwendung des Normalenvektors  $n$  beschrieben werden?
- Im  $\mathbb{R}^3$  Fußpunktsatz bekannt ( $\rightarrow$  2.3.3): Normale  $N_p$  von  $\varepsilon$  durch  $p$  schneidet  $\varepsilon$  im Fußpunkt  $f$

$$f = p - \frac{\langle n, p - a \rangle}{\langle n, n \rangle} \cdot n$$

Übertragung:  $p \rightarrow x, n \rightarrow w, a \rightarrow 0$

$$\begin{aligned}
 f &= x - \frac{\langle w, x \rangle}{\langle w, w \rangle} \cdot w \\
 \varphi(f) &= f \quad \varphi(x) = 2h - x \\
 \Rightarrow \varphi(f) - \varphi(x) &= \varphi(f - x) = f - 2h + x = x - f \\
 \Rightarrow \varphi(x) &= 2f - x = 2 \left( x - \frac{1}{w^T \cdot w} (w^T \cdot x) \cdot w \right) - x \\
 &= 2 \left( x - \frac{1}{w^T \cdot w} \cdot w \cdot (w^T \cdot x) \right) - x \\
 &= 2 \left( x - \frac{1}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T) \cdot x \right) - x \\
 &= x - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T) \cdot x \\
 &= \left( E - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T) \right) \cdot x
 \end{aligned}$$

verallgemeinerungsfähige Darstellung einer Geraden Spiegelung: Spiegelung an dem orthogonalen Komplement eines 1-dimensionalen Untervektorraumes  $\text{Lin}(w)$  durch obige Formel beschrieben.

- Wir definieren für  $0 \neq w \in \mathbb{R}^n$

$$S_w = E - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T)$$

als Spiegelungsmatrix der Spiegelung  $\varphi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n, x \mapsto S_w \cdot x$  an der Hyperebene  $H_{w,0}$ .

- Es gilt  $S_w \in O(n)$ , denn

$$\begin{aligned}
 S_w^T &= E^T - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T)^T \\
 &= E - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot (w \cdot w^T) = S_w
 \end{aligned}$$

Weiter:

$$S_w \cdot S_w = \dots = E$$

- Namensgebung gerechtfertigt? Sei  $x \in \mathbb{R}^n$  beliebig mit  $x = \alpha \cdot w + h$  mit  $h \in H_{w,0}, \alpha \in \mathbb{R}$ .

$$\begin{aligned}
 \varphi(x) &= S_w \cdot x = S_w(\alpha \cdot w + h) \\
 &= \alpha \cdot S_w \cdot w + S_w \cdot h = -\alpha \cdot w + h
 \end{aligned}$$

wobei

$$\begin{aligned}
 S_w \cdot w &= \left( E - \frac{2}{w^T \cdot w} (w \cdot w^T) \right) \cdot w = w - 2w = -w \\
 S_w \cdot h &= h
 \end{aligned}$$

- Folgerungen:

1. Die Gerade  $\text{Lin}(w)$  wird in sich abgebildet.
2. Jeder Punkt  $h \in H_{w,0}$  ist ein Fixpunkt.
3.  $d(x, H_{w,0}) = d(x, h) = d(\varphi(x), H_{w,0}) = d(\varphi(x), h) = \|x-h\| = \|\alpha \cdot w\|$

**Erzeugung der  $O(n)$  durch Spiegelungen:**

**Lemma 1:**

$$A \in O(n) :\Leftrightarrow A^{-1} = A^T \Leftrightarrow \|A \cdot x\| = \|x\|$$

**Lemma 2:**

Seien  $u, v \in \mathbb{R}^n$  mit  $u \neq v, \|u\| = \|v\|$ . Dann existiert  $w \in \mathbb{R}^n, w \neq 0$ , sodass  $S_w \cdot u = v$  und  $S_w \cdot v = u$ .

Beweis:

- Nach Voraussetzung gilt:

$$\begin{aligned} 0 \neq \|u - v\|^2 &= \langle u - v, u - v \rangle \\ &= \|u\|^2 - 2 \cdot \langle u, v \rangle + \|v\|^2 \\ &= 2 \cdot (\|u\|^2 - \langle u, v \rangle) \\ &= 2(\langle u, u \rangle - \langle u, v \rangle) \\ &= 2 \langle u, u - v \rangle = 2u^T \cdot (u - v) \end{aligned}$$

- Wähle  $w = u - v$ . Dann:

$$\begin{aligned} S_w \cdot u &= S_{u-v} \cdot u = \left( E - 2 \frac{(u-v)^T \cdot (u-v)}{(u-v)^T \cdot (u-v)} (u-v) \cdot (u-v)^T \right) \cdot u \\ &= u - \frac{2}{(u-v)^T \cdot (u-v)} \cdot (u-v) \cdot \underbrace{u^T \cdot (u-v)}_{u^T \cdot u - u^T \cdot v} \\ &= u - \frac{1}{(u-v)^T \cdot (u-v)} \cdot (u-v) \cdot (2u^T \cdot u - 2u^T \cdot v) \\ &= u - \frac{\|u-v\|^2}{(u-v)^T \cdot (u-v)} \cdot (u-v) = u - (u-v) = v \end{aligned}$$

Analog  $S_{u-v} \cdot v = u$ .

**Satz 1:** (Erzeugungssatz)

Jede Matrix  $A \in O(n), A \neq E$  ist das Produkt von höchstens  $n$  Spiegelungen.

Beweis:

- Sei  $A \in O(n)$  mit  $A = (a_1 \dots a_n), A \neq E$ . Dann  $\|a_i\| = 1$  und es gibt  $i$  mit  $a_i \neq e_i$ . Ohne Beschränkung der Allgemeinheit sei  $i = 1$ .
- Nach Lemma 2 existiert eine Spiegelung  $S_1$  mit

$$S_1 \cdot a_1 = e_1 = (1, 0, \dots, 0)^T$$

Damit

$$\begin{aligned}
 S_1 \cdot A &= (S_1 \cdot a_1 \quad S_1 \cdot a_2 \quad \dots \quad S_1 \cdot a_n) \\
 &= (e_1 \quad S_1 \cdot a_2 \quad \dots \quad S_1 \cdot a_n) \\
 &= \begin{pmatrix} 1 & c \\ 0 & \\ \vdots & B \\ 0 & \end{pmatrix} \in O(n)
 \end{aligned}$$

Dabei  $c=0$ , weil die Norm der ersten Zeile 1 ist.

- Weiter mit vollständiger Induktion nach  $n$ :

$$\begin{aligned}
 S_n \cdot S_{n-1} \cdot \dots \cdot S_1 \cdot A &= E \\
 A^{-1} &= S_1^{-1}(S_n \cdot \dots \cdot S_1) \\
 A &= S_1^{-1} \cdot \dots \cdot S_n^{-1}
 \end{aligned}$$

dabei kann  $S_i = E$  auftreten für  $i > 1$ .

**Lemma 3:**

1.  $\forall \lambda \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\} : S_{\lambda \cdot w} = S_w$
2.  $\det S_w = -1$

Beweis:

1. Es gilt:

$$S_{\lambda \cdot w} = E - \frac{2}{(\lambda \cdot w)^T \cdot (\lambda \cdot w)} \cdot (\lambda \cdot w) \cdot (\lambda \cdot w)^T = S_w$$

2. Vorbereitend zeigen wir:  $\forall w \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}, \forall A \in O(n) : S_{A \cdot w} = A \cdot S_w \cdot A^T$ :

$$\begin{aligned}
 S_{A \cdot w} &= E - \frac{2}{(A \cdot w)^T \cdot (A \cdot w)} \cdot (A \cdot w) \cdot (A \cdot w)^T \\
 &= E - \frac{2}{w^T \cdot \underbrace{A^T \cdot A}_{E} \cdot w} \cdot A \cdot w \cdot w^T \cdot A^T \\
 &= A \cdot A^T - \frac{2}{w^T \cdot w} \cdot A \cdot w \cdot w^T \cdot A^T \\
 &= A \cdot \left( E - \frac{2}{w^T \cdot w} w \cdot w^T \right) \cdot A^T
 \end{aligned}$$

Wegen 1. genügt es  $\det S_w = -1$  für  $\|w\| = 1$  zu zeigen. Es existiert  $A \in O(n)$  mit  $W = A \cdot e_1$  nach Lemma 2.

$$S_w = S_{A \cdot e_1} = A \cdot S_{e_1} \cdot A^T$$

Damit:

$$\begin{aligned}\det S_w &= \underbrace{\det(A \cdot A^T)}_1 \cdot \det S(e_1) = \det S_{e_1} \\ &= \det \left( 2 - \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 0 & & 0 \\ \vdots & & \ddots & \vdots \\ 0 & \dots & & 0 \end{pmatrix} \right) \\ &= \det \begin{pmatrix} -e_1 & e_2 & \dots & e_n \end{pmatrix} = -1\end{aligned}$$

**Folgerung:**

$A \in SO(n), A \neq E \Leftrightarrow A$  ist Produkt einer geraden Anzahl von Spiegelungen.

**Anwendung der Spiegelungen in der Numerik:** (Herstellung von gestaffelten Gleichungssystemen)

**Satz 3:**

Für alle  $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$  existiert  $S \in O(n)$  und eine obere Dreiecksmatrix  $R$ , sodass

$$M = S \cdot R$$

Beweis:

- Sei  $M = (m_1 \dots m_n)$ . Dann:

$$\|m_1\| = \|m_1\| \cdot \|e_1\| = \| \|m_1\| \cdot e_1 \|$$

Nach Lemma 2 gibt es  $S \in O(n)$ , sodass

$$S \cdot m_1 = \|m_1\| \cdot e_1$$

Also:

$$\begin{aligned} S \cdot M &= S \cdot (m_1 \dots m_n) \\ &= (S \cdot m_1 \dots S \cdot m_n) \\ &= \begin{pmatrix} \|m_1\| & b^T \\ 0 & \\ \vdots & B \\ 0 & \end{pmatrix} \end{aligned}$$

mit  $b \in \mathbb{R}^{n-1}$ ,  $B \in \mathbb{R}^{(n-1) \times (n-1)}$ . Weiter mit vollständiger Induktion.

### Beschreibung von Drehungen im $\mathbb{R}^n$ :

- Die Abbildung  $x \in \mathbb{R}^2 \mapsto D(\alpha) \cdot x$  mit

$$D(\alpha) = \begin{pmatrix} \cos \alpha & -\sin \alpha \\ \sin \alpha & \cos \alpha \end{pmatrix}$$

beschreibt eine Drehung,

$$SO(2) = \{D(\alpha) \mid \alpha \in \mathbb{R}\}$$

Winkel zwischen zwei Vektoren  $x, y \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$ :

$$\cos \angle(x, y) = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \cdot \|y\|}$$

- Bei einer Drehung  $\delta : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  erwarten wir:

1.  $\forall x \in \mathbb{R}^n : \|x\| = \|\delta(x)\|$
2.  $\forall x \in \mathbb{R}^n : \angle(x, \delta(x)) = \text{const.}$

- Beobachtung: Hintereinanderausführen zweier Spiegelungen  $S_u$  und  $S_v$  liefert Eigenschaften von  $\delta$ . Dazu sei

$$\begin{aligned} \forall x : \sigma_u(x) &= S_u \cdot x \\ \forall y : \sigma_v(y) &= S_v \cdot y \end{aligned}$$

Dann:

$$\begin{aligned} (\sigma_v \circ \sigma_u)(x) &= \sigma_v(\sigma_u(x)) \\ &= S_v \cdot S_u \cdot x = S_v \cdot y \end{aligned}$$

wobei

$$\|x\| = \|\sigma_u(x)\| = \|S_u \cdot x\| = \|y\|$$

Also:

$$\|(\sigma_v \circ \sigma_u)(x)\| = \|S_v \cdot y\| = \|y\|$$

**Lemma 4:**

Seien  $u, v \in \mathbb{R}^n$  linear unabhängig und  $\|u\| = \|v\| = 1$ . Der Untervektorraum

$$H := H_u \cap H_v$$

hat die Dimension  $(n-2)$  und

1.  $\forall x \in H_u : S_u \cdot x = x$
2.  $\forall y \in S_v : S_v \cdot y = y$
3.  $H^\perp = \text{Lin}(u) \oplus \text{Lin}(v)$
4.  $\mathbb{R}^n = H^\perp \oplus H$

Bemerkungen:

1.  $M$  Teilmenge  $V \Rightarrow \text{Lin } M$  Untervektorraum von  $V$
2.  $W, W'$  seien Untervektorräume von  $V$ , dann  $W \cap W'$  Untervektorraum von  $V$  und  $W \cup W'$  kein Untervektorraum von  $V$
3.  $W + W' = \text{Lin}(W \cup W')$  ist die Summe der Untervektorräume (wieder ein Untervektorraum).
4.  $W \oplus W' := W + W'$  mit  $W \cap W' = \{0\}$  heißt direkte Summe.
5.  $W \oplus W' = W \oplus W'$  heißt orthogonale Summe von  $W$  und  $W'$ , dabei  $W$  orthogonal zu  $W'$ .
6. Dimensionsformel für  $\dim V < \infty$ :

$$\dim(W + W') = \dim W + \dim W' - \dim(W \cap W')$$

Beweis:

1. Es gilt mit  $x \in H_u$ :

$$\begin{aligned} S_u \cdot x &= \left( E - \frac{2}{u^T \cdot u} \cdot u \cdot u^T \right) \cdot x \\ &= x - \frac{2}{u^T \cdot u} \cdot u \cdot \underbrace{(u^T \cdot x)}_0 = x \end{aligned}$$

2. Analog.
3. Sei  $x \in H_u$  und  $x \in H_v$ , dann  $x \in H$ , d.h.

$$\begin{aligned} u^T \cdot x &= 0 & v^T \cdot x &= 0 \\ \Rightarrow \begin{pmatrix} u^T \\ v^T \end{pmatrix} \cdot x &= 0 \end{aligned}$$

also  $x \in H$  Lösung des linearen homogenen Gleichungssystems mit Koeffizientenmatrix vom Rang 2. Damit  $H$  die Lösungsmenge mit  $\dim H = n-2$ .

$H_u$  ist Untervektorraum des  $\mathbb{R}^n$ , denn

(a)  $0 \in H_u = \{x \in \mathbb{R}^n \mid \langle u, x \rangle = 0\}$

(b)  $x, y \in H_u \Rightarrow x + y \in H_u$ , denn

$$0 = \langle u, x \rangle + \langle u, y \rangle = \langle u, x + y \rangle$$

(c)  $\lambda \in \mathbb{R}, x \in H_u \Rightarrow (\lambda \cdot x) \in H_u$ , denn

$$0 = \langle u, x \rangle \Rightarrow 0 = \langle u, \lambda \cdot x \rangle$$

$H_v$  ist ebenfalls Untervektorraum des  $\mathbb{R}^n$ . Damit  $H = H_u \cap H_v$  Untervektorraum des  $\mathbb{R}^n$  (siehe Bemerkung).

Sei

$$W := \text{Lin}(u) \oplus \text{Lin}(v) = \{w \in \mathbb{R}^n \mid w = \lambda \cdot u + \mu \cdot v; \lambda, \mu \in \mathbb{R}\}$$

Also  $\forall w \in W, \forall h \in H$ :

$$w^T \cdot h = (\lambda \cdot u + \mu \cdot v)^T \cdot h = \lambda \cdot \underbrace{u^T \cdot h}_0 + \mu \cdot \underbrace{v^T \cdot h}_0 = 0$$

Also  $W = H^\perp$ .

4. Es ist  $\dim H = n - 2, \dim H^\perp = 2, \dim \mathbb{R}^n = n$  mit  $H \cap H^\perp = \{0\}$ . Nach Dimensionsformel:

$$\dim(H^\perp \oplus H) = \dim H + \dim H^\perp = n$$

**Lemma 5:**

Seien  $u, v \in \mathbb{R}^n$  linear unabhängig und  $\|u\| = \|v\| = 1$ . Sei  $W := \text{Lin}(u) \oplus \text{Lin}(v)$ . Dann  $\forall x \in W = H^\perp$ :

$$\langle x, S_v \cdot S_u \cdot x \rangle = \langle x, x \rangle \cdot (2 \langle u, v \rangle^2 - 1)$$

Beweis: Übung

**Satz 4:**

$\forall u, v \in \mathbb{R}^n$  linear unabhängig: Die Komposition  $\sigma_v \circ \sigma_u$  der Spiegelungen beschreibt eine Drehung in  $H^\perp$  durch den Winkel

$$\cos \omega = 2 \left( \frac{\langle u, v \rangle}{\|u\| \cdot \|v\|} \right)^2 - 1$$

, bei der der Untervektorraum  $H = H_u \cap H_v$  elementweise fest bleibt.

Beweis:

- Sei zunächst  $\|u\| = \|v\| = 1$ . Sei  $D := S_v \cdot S_u$ . Nach Lemma 5:

$$\frac{\langle x, Dx \rangle}{\langle x, x \rangle} = \frac{\langle x, Dx \rangle}{\langle Dx, Dx \rangle} = \frac{\langle x, Dx \rangle}{\|x\| \cdot \|Dx\|} \stackrel{!}{=} 2 \langle u, v \rangle^2 - 1$$

unabhängig von  $x$ , d.h.  $x$  und  $Dx$  schließen einen konstanten Winkel ein, für den nach Definition gilt:

$$\cos \omega = \frac{\langle x, Dx \rangle}{\|x\| \cdot \|Dx\|} = 2 \langle u, v \rangle^2 - 1$$

Damit ist der orthogonale Endomorphismus  $x \mapsto Dx$  eine Drehung um  $H$  durch  $\omega$ .

- Sind  $u, v$  nicht normiert (wie bisher angenommen), dann muss auf der rechten Seite normiert werden.

**Satz 5:**

Seien  $x, y \in \mathbb{R}^n$ ,  $x \neq y$ ,  $\|x\| = \|y\|$  mit  $n \geq 2$ . Dann gibt es  $D \in SO(n)$ , sodass  $y = D \cdot x$ .

Beweis:

- Sei  $v \in \mathbb{R}^n$  mit  $x \neq v \neq y$  und  $\|x\| = \|v\|$ . Nach Lemma 2: Es gibt Spiegelungsmatrizen  $S_1, S_2$  mit  $S_1 \cdot x = v$  und  $S_2 \cdot v = y$ . Also  $S_2 \cdot S_1 \cdot x = y$ ,  $D := S_2 \cdot S_1$ . Nach Satz 3 beschreibt  $D$  eine Drehung, also  $D \in SO(n)$ .

**Lemma 6:**

$$\forall A \in O(3) \exists q \in \mathbb{R}^3 \setminus \{0\} : A \cdot q = (\det A) \cdot q$$

Beweis:

1.  $A \in SO(3)$ , also  $\det A = 1$ . Dann  $A = S_v \cdot S_u$ . Nach Satz 4 ist  $S_v \cdot S_u$  eine Drehmatrix, die eine Drehung um  $H$  durch  $\omega$  beschreibt und für  $x \in H^\perp$  ist  $\langle x, Dx \rangle$  konstant. Nach Lemma 4:  $\dim H = n - 2 = 1$ ,  $\dim H^\perp = 2$ . Es ist  $w = u \times v$  ein Normalenvektor von  $H^\perp$  bzw. Basisvektor von  $H$ . Für  $h \in H$  gilt:

$$\begin{aligned} S_u \cdot h &= h & S_v \cdot h &= h \\ \Rightarrow S_v \cdot S_u \cdot h &= h \\ A \cdot h &= h \end{aligned}$$

2.  $A \in O^-(3)$ , also  $\det A = -1$ , d.h.  $A = S_w$  (Spiegelungsmatrix zu  $w \in \mathbb{R}^3$  mit  $\|w\| = 1$ ). Dann:

$$S_w \cdot w = -w$$

**Lemma 7:**

Für alle  $A \in O(3)$  gilt, dass der Eigenraum zum Eigenwert  $\det A$  eindimensional ist (Lin  $q$ ).

Beweis: Klar.

geometrische Deutung:

- Eine Gerade  $\text{Lin}(q)$  mit  $q \neq 0$  aus Lemma 6 heißt eine Fixgerade bzgl. des Endomorphismus  $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$  mit Darstellungsmatrix  $A$ . Falls  $A \in SO(3)$  ist, dann sogar Fixpunktgerade (Drehachse).
- Bemerkung:  $A$  besitzt eine Fixpunktgerade  $\Leftrightarrow A$  hat einen reellen Eigenwert.

**Satz 6:**

Jedes  $A \in O(3)$  besitzt eine Fixgerade - den Eigenraum zum Eigenwert  $\det A$ .

**Satz 7:**

Die Fixgerade  $\text{Lin}(q)$  zu  $A \in SO(3)$  steht senkrecht zu  $H^\perp$ . Es wird  $x$  nach  $Ax$  gedreht, d.h. für jedes  $x \in H^\perp$  gilt:

$$A \cdot x = (\cos \alpha) \cdot x + (\sin \alpha) \cdot x \times q$$

wobei  $A \cdot q = q$  mit  $\|q\| = 1$  und  $\alpha = \angle(x, A \cdot x)$ .

**8.6 Quadratische Formen**

- Sei  $V$  ein Vektorraum über  $K$ ,  $\sigma : V \times V \rightarrow K$  eine Bilinearform.  $\sigma$  symmetrisch, falls  $\sigma(v, w) = \sigma(w, v)$ .
- Jede Bilinearform  $\beta$  definiert eine quadratische Form

$$q(v) := \beta(v, v)$$

Gehört  $q$  zu einer symmetrischen Bilinearform  $\sigma$ , dann heißt  $\sigma$  die Polarform von  $q$ .

- Zu jeder symmetrischen Bilinearform gehört also eine quadratische Form. Umkehrung: Gibt es zu jeder quadratischen Form (genau) eine symmetrische Bilinearform? Falls ja, dann

$$\begin{aligned} q(v+w) &= \sigma(v+w, v+w) \\ &= \sigma(v, v) + (1+1) \cdot \sigma(v, w) + \sigma(w, w) \\ &= \begin{cases} \sigma(v, v) + 2 \cdot \sigma(v, w) + \sigma(w, w) & \text{char}(K) \neq 2 \\ \underbrace{\sigma(v, v) + \sigma(w, w)}_{q(v)+q(w)} & \text{char}(K) = 2 \end{cases} \end{aligned}$$

Im Fall  $\text{char}(K) \neq 2$  folgt aus  $q$  eindeutig die Bilinearform

$$\sigma(v, w) = (q(v+w) - q(v) - q(w)) \cdot \frac{1}{2}$$

und  $\sigma$  ist additiv, homogen in beiden Argumenten und symmetrisch. Somit auch Existenz von Polarform  $\sigma$  zu einer gegebenen quadratischen Form von  $q$  gezeigt. Rechnung zur Homogenität:

$$\begin{aligned} \sigma(\lambda \cdot v, w) &= \frac{1}{2} \cdot (q(\lambda \cdot v + w) - q(v) - q(w)) \\ &= \frac{1}{2} (\beta(\lambda \cdot v + w, \lambda \cdot v + w) - \beta(\lambda \cdot v, \lambda \cdot v) - \beta(w, w)) \\ &= \frac{1}{2} \lambda \cdot (\beta(v, w) + \beta(w, v)) \\ &= \frac{1}{2} \lambda \cdot (\beta(v + w, v + w) - \beta(v, v) - \beta(w, w)) \\ &= \frac{1}{2} \lambda \cdot (q(v + w) - q(v) - q(w)) \end{aligned}$$

**Satz 1:**

Auf  $V$  über  $K$  mit  $\text{char } K \neq 2$  bestimmen eine quadratische Form  $q$  und ihre Polarform einander gegenseitig.

**Darstellungsmatrix der Polarform:**

- Sei  $\dim V = n$ . Dann nach 8.2.1 Darstellungsmatrix von  $\sigma$ :

$$M = (\sigma(v_i, v_j))$$

bzgl. Basis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  und es gilt  $M = M^T$ . Außerdem

$$\sigma(v, w) = x^T \cdot M \cdot y$$

mit  $x = \kappa_B(v), y = \kappa_B(w)$ .

- Sei  $q$  durch eine Bilinearform  $\beta$  auf  $V$  definiert, dann  $\beta(v, w) = x^T \cdot A \cdot y$  mit  $A = (\beta(v_i, v_j))$ .  $A$  ist nicht notwendig symmetrisch. Die zugehörige quadratische Form ist  $q(v) = \beta(v, v)$ . Zu  $q$  gibt es genau eine Polarform nach Satz 1.

$$\begin{aligned} \sigma(v, w) &= \frac{1}{2} (q(v + w) - q(v) - q(w)) \\ &= \frac{1}{2} \cdot (\beta(v + w, v + w) - \beta(v, v) - \beta(w, w)) \\ &= \frac{1}{2} \cdot ((x + y)^T \cdot A \cdot (x + y) - x^T \cdot A \cdot x - y^T \cdot A \cdot y) \\ &= \frac{1}{2} \cdot (x^T \cdot A \cdot y + \underbrace{y^T \cdot A \cdot x}_{(Ax)^T \cdot y}) \\ &= \frac{1}{2} \cdot x^T \cdot (A + A^T) \cdot y = x^T \cdot M \cdot y \end{aligned}$$

mit

$$M := \frac{1}{2} \cdot (A + A^T)$$

**Satz 2:**

1. Nach Wahl einer Basis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  für  $V$  mit  $\text{char}(K) \neq 2$  ist jede Bilinearform  $\beta$  durch

$$\beta(v, w) = x^T \cdot A \cdot y$$

bestimmt, wobei  $\beta$  und  $A$  einander gegenseitig bestimmen. Dabei ist  $\beta$  eine symmetrische Bilinearform  $\Leftrightarrow A$  symmetrisch.

2. Eine quadratische Form ist durch

$$q(v) = x^T \cdot M \cdot x$$

bestimmt, wobei  $M$  ohne Beschränkung der Allgemeinheit als symmetrisch angenommen werden kann. Dann ist die Polarform  $\sigma(v, w) = x^T \cdot A \cdot y$  eindeutig bestimmt.

**Einteilung der quadratischen Formen:**

$q$  heißt ...

- positiv definit  $:\Leftrightarrow \forall v \in V \setminus \{0\} : q(v) > 0$
- positiv semidefinit  $:\Leftrightarrow \forall v \in V \setminus \{0\} : q(v) \geq 0$
- negativ semidefinit  $:\Leftrightarrow \forall v \in V \setminus \{0\} : q(v) \leq 0$
- negativ definit  $:\Leftrightarrow \forall v \in V \setminus \{0\} : q(v) < 0$
- indefinit  $:\Leftrightarrow$  weder positiv noch negativ semidefinit

**Satz 3:**

Ein Skalarprodukt eines reellen Vektorraumes endlicher Dimension ist die Polarform einer positiv definiten quadratischen Form.

**Satz 4:** (Normalform einer quadratischen Form)

Ist  $q : V^{(n)} \rightarrow \mathbb{R}$  eine quadratische Form, dann existiert eine Orthonormalbasis  $C = \{w_1, \dots, w_n\}$  bzgl. der  $q$  durch eine Diagonalmatrix dargestellt wird.

Beweis:

- Sei  $q(v) = x^T \cdot A \cdot x$  mit  $A = A^T$  eine quadratische Form auf einem Vektorraum über  $\mathbb{R}$  mit Basis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$ .
- $A$  kann als Darstellungsmatrix eines selbstadjungierten Endomorphismus  $f : V \rightarrow V$  aufgefasst werden. Nach 8.4, Satz 4 ist  $f$  diagonalisierbar. Es existiert eine Orthonormalbasis  $C = \{w_1, \dots, w_n\}$  aus Eigenvektoren bzgl. der  $f$  die Diagonalmatrix

$$F = S^T \cdot A \cdot S = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 & & \\ & \ddots & & \\ 0 & & & \lambda_n \end{pmatrix} \quad \lambda_i \in \mathbb{R}$$

besitzt, wobei

$$S = (\kappa_B(w_1) \quad \dots \quad \kappa_B(w_n))$$

Beispiel:

1. Sei  $q : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$  eine quadratische Form auf  $\mathbb{R}$ ,

$$q(v) = (x_1 \ x_2 \ x_3) \cdot \frac{1}{6} \begin{pmatrix} 5 & -1 & \sqrt{6} \\ -1 & 5 & \sqrt{6} \\ \sqrt{6} & \sqrt{6} & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

Eigenwerte, Eigenvektoren zu A:

$$\begin{aligned} \lambda_1 &= 1 & \lambda_2 &= 1 & \lambda_3 &= -\frac{1}{3} \\ a_1 &= \begin{pmatrix} \sqrt{6} \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} & a_2 &= \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} & a_3 &= \begin{pmatrix} -\frac{1}{6} \cdot \sqrt{6} \\ -\frac{1}{6} \cdot \sqrt{6} \\ 1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Orthonormalbasis C: Schmidtsches Orthonormalisierungsverfahren auf  $\{a_1, a_2, a_3\}$ :

$$w_1 = \begin{pmatrix} \sqrt{\frac{6}{6}} \\ 0 \\ \sqrt{\frac{1}{7}} \end{pmatrix} \quad w_2 = \frac{1}{2} \cdot \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{14}} \\ \sqrt{\frac{7}{2}} \\ \sqrt{\frac{3}{7}} \end{pmatrix} \quad w_3 = \frac{1}{2} \cdot \begin{pmatrix} -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \\ \sqrt{3} \end{pmatrix}$$

Damit:

$$F = S^T \cdot A \cdot S = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -\frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

Normalform von q mit  $y = \kappa_C(v)$ :

$$\begin{aligned} q(v) &= y^T \cdot F \cdot y \\ &= y_1^2 + y_2^2 - \frac{1}{3}y_3^2 \end{aligned}$$

Anwendungen von quadratischen Formen:

- Kegelschnitte im  $\mathbb{R}^2$
- Quadriken des  $\mathbb{R}^n$
- Eichquadriken