

# Mathematik für InformatikerInnen 2

Frank-Olaf Schreyer

Universität des Saarlandes, SS 2020

# Basiswechsel, Rang und Normalform für lineare Abbildungen

- ▶ Basiswechsel
- ▶ Normalform für lineare Abbildungen
- ▶ Rang einer Matrix
- ▶ Dimensionsformel für Untervektorräume

In der letzten Vorlesung hatten wir gesehen, wie eine lineare Abbildung  $f: V \rightarrow W$  durch eine Matrix

$$A = M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{A}}(f)$$

beschrieben werden kann, wobei  $\mathcal{A} = \{v_1, \dots, v_n\}$  eine Basis von  $V$  und  $\mathcal{B} = \{w_1, \dots, w_m\}$  eine Basis von  $W$  ist. Ziel dieser Vorlesung ist es zu verstehen, wie sich Basiswechsel auswirken.

# Basiswechsel, 1

**Satz und Definition.** *Es seien  $V, W$  zwei endlich-dimensionale  $K$ -Vektorräume mit Basen*

$$\mathcal{A} = \{v_1, \dots, v_n\}, \mathcal{B} = \{w_1, \dots, w_m\}$$

*und  $f: V \rightarrow W$  eine lineare Abbildung.  $A = M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{A}}(f)$  sei die Matrixdarstellung von  $f$  bezüglich dieser Basen.*

*Sind  $\mathcal{A}' = \{v'_1, \dots, v'_n\}$ ,  $\mathcal{B}' = \{w'_1, \dots, w'_m\}$ , dann ergibt sich die Matrixdarstellung  $B = M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{A}'}(f)$  in den neuen Basen wie folgt:*

$$B = T A S^{-1},$$

*wobei  $T = M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(\text{id}_W)$ ,  $S = M_{\mathcal{A}'}^{\mathcal{A}}(\text{id}_V)$  die sogenannten **Basiswechselmatrizen** sind.*

Hierbei bezeichnen  $\text{id}_V: V \rightarrow V$  und  $\text{id}_W: W \rightarrow W$  jeweils die identischen Abbildungen.

## Basiswechsel, 2

Mit anderen Worten: Das folgende Diagramm kommutiert:

$$\begin{array}{ccc} K^n & \xrightarrow{B} & K^m \\ \downarrow \varphi_{\mathcal{A}'} & & \downarrow \varphi_{\mathcal{B}'} \\ M_{\mathcal{A}'}^{\mathcal{A}}(\text{id}_V) = S & \xrightarrow{f} & W \\ \uparrow \varphi_{\mathcal{A}} & & \uparrow \varphi_{\mathcal{B}} \\ K^n & \xrightarrow{A} & K^m. \end{array} \quad T = M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(\text{id}_W)$$

Insbesondere gilt  $B = T \cdot A \cdot S^{-1}$ .

**Beweis.** Klar nach Definition der Matrixdarstellung. Beispielsweise kommutiert

$$\begin{array}{ccc} W & \xleftarrow{\varphi_{\mathcal{B}'}} & K^m \\ \text{id}_W \uparrow & & \uparrow T = M_{\mathcal{B}'}^{\mathcal{B}}(\text{id}_W) \\ W & \xleftarrow{\varphi_{\mathcal{B}}} & K^m. \end{array}$$





**Beweis.** Wir wählen Basen von  $K^n$  und  $K^m$  geschickt: Wir betrachten dazu den Kern

$$\ker A = \{x \in \mathbb{R}^n \mid Ax = 0\}.$$

Ist  $d = \dim(\ker A)$ , so setzen wir  $r = n - d$  (also  $r \leq n$ ). Als erstes wählen wir eine Basis von  $\ker A \subset K^n$ , die wir mit  $v_{r+1}, \dots, v_n$  durchnummerieren. Anschließend ergänzen wir diese durch Vektoren  $v_1, \dots, v_r \in K^n$  zu einer Basis  $\mathcal{A} = \{v_1, \dots, v_n\}$  von  $K^n$ . Seien  $w_i = f(v_i)$ ,  $i = 1, \dots, r$ , die Bilder der ersten  $r$  Vektoren. Dann sind  $w_1, \dots, w_r \in K^m$  linear unabhängig: Wären sie nämlich abhängig, etwa

$$\lambda_1 w_1 + \dots + \lambda_r w_r = 0,$$

so wäre

$$\lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_r v_r \in \ker A = \langle v_{r+1}, \dots, v_n \rangle,$$

das heißt,  $\{v_1, \dots, v_n\}$  wäre keine Basis, außer  $\lambda_1 = \dots = \lambda_r = 0$ . Dies zeigt:

$$r \leq m (= \dim K^m).$$

Wir ergänzen nun  $w_1, \dots, w_r$  zu einer Basis

$\mathcal{B} = \{w_1, \dots, w_r, w_{r+1}, \dots, w_m\}$  des  $K^m$ . Bezüglich der Basen  $\mathcal{A}$  und  $\mathcal{B}$  hat  $f$  die Gestalt:

$$M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{A}}(f) = \left( \begin{array}{c|c} 1 & 0 \\ \vdots & \\ & 1 \\ \hline & 0 \\ 0 & 0 \end{array} \right) \begin{array}{l} \left. \vphantom{\begin{array}{c} 1 \\ \vdots \\ 1 \end{array}} \right\} r \\ \left. \vphantom{\begin{array}{c} 0 \\ 0 \end{array}} \right\} m-r \end{array}$$

$\underbrace{\hspace{10em}}_r \quad \underbrace{\hspace{10em}}_{n-r}$

Dies folgt sofort aus  $f(v_i) = w_i, i = 1, \dots, r$  und  $f(v_j) = 0, i = r + 1, \dots, n$ .

Wenn also  $S = M_{\mathcal{A}}^{\mathcal{E}}(\text{id}_{K^n})$  und  $T = M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{E}}(\text{id}_{K^m})$  die Basiswechselmatrizen sind, so folgt, dass das Diagramm

$$\begin{array}{ccc} K^n & \xrightarrow{M_{\mathcal{B}}^{\mathcal{A}}(f)} & K^m \\ S \uparrow & & \uparrow T \\ K^n & \xrightarrow{A} & K^m \end{array}$$

kommutiert. □

Bezüglich geeigneter Basen kann jede lineare Abbildung zwischen endlich-dimensionalen Vektorräumen, also durch eine sehr einfache Matrix beschrieben werden. Der Wechsel zur passenden Basis im Definitions- bzw. Zielvektorraum wird jeweils von einer invertierbaren Matrix realisiert.



# Die Dimensionsformel für lineare Abbildungen

**Korollar** (aus dem Beweis). Sei  $f: V \rightarrow W$  eine lineare Abbildung zwischen zwei  $K$ -Vektorräumen und  $\dim V < \infty$ . Dann gilt:

$$\dim \text{Bild}(f) + \dim \ker(f) = \dim V.$$

**Beweis.** Ist  $d = \dim \ker f$  und  $n = \dim V$ , dann ist mit der Notation aus dem Beweis  $\text{Bild}(f) = \langle w_1, \dots, w_r \rangle$ , also  $\dim \text{Bild}(f) = r$ , wobei  $r = n - d$ . □

In geeigneten Basen ist jede lineare Abbildung  $f: V \rightarrow W$  zwischen endlich-dimensionalen  $K$ -Vektorräumen eine Parallelprojektion:

$$\begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_r \\ v_{r+1} \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_r \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}.$$

# Rang einer linearen Abbildung

**Definition.** Sei  $f: V \rightarrow W$  eine lineare Abbildung zwischen endlich-dimensionalen Vektorräumen. Dann ist der Rang von  $f$  durch

$$\text{rang}(f) := \dim \text{Bild } f$$

definiert. Der Rang einer  $m \times n$ -Matrix  $A \in K^{m \times n}$  ist der Rang der zugehörigen lineare Abbildung  $K^n \rightarrow K^m, x \mapsto Ax$ :

$$\text{rang } A := \text{rang}( K^n \xrightarrow{A} K^m ).$$

**Satz.** Sei  $A \in K^{m \times n}$  eine Matrix und  $\tilde{A}$  die Matrix in Zeilenstufenform die der Gaußalgorithmus zurückgibt. Hat  $\tilde{A}$  genau  $r$  Stufen, dann gilt

$$r = \text{rang } A.$$

**Beweis.** Die Transformation in Zeilenstufenform entspricht einem Basiswechsel im  $K^m$ . An der Dimension des Bildes ändert das nichts. Also  $\text{rang } A = \text{rang } \tilde{A} = r$ . □

## Die transponierte Matrix

Sei  $A = (a_{ij}) \in K^{m \times n}$  eine  $m \times n$ -Matrix. Dann ist die **transponierte Matrix**  $A^t = (b_{ij}) \in K^{n \times m}$  durch

$$b_{ij} := a_{ji}$$

definiert.

**Beispiel.**

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} \Rightarrow A^t = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{pmatrix}.$$

**Bemerkung.**  $(A \cdot B)^t = B^t \cdot A^t$ .

**Satz.** Eine Matrix und ihre Transponierte haben den gleichen Rang:

$$\text{rang } A = \text{rang } A^t.$$

**Beweis.** Es gilt  $\text{rang } A = r$  genau dann, wenn es invertierbare Matrizen  $S \in \text{GL}(n, K)$  und  $T \in \text{GL}(n, K)$  gibt, so dass  $TAS^{-1}$  in der Normalform mit  $r$  Einträgen 1 auf der Diagonalen und sonst Nullen ist. Die Matrix  $(TAS^{-1})^t = (S^{-1})^t A^t T^t$  ist auch in Normalform, und  $(S^{-1})^t$  und  $(T^t)^{-1}$  sind ebenfalls invertierbar.

## Anwendung auf lineare Gleichungssysteme

Sei  $Ax = b$  mit  $A \in K^{m \times n}$ ,  $b \in K^m$ , ein Gleichungssystem und

$$Ax = 0$$

das **zugehörige homogene Gleichungssystem**. Dann ist die Lösungsmenge des homogenen Gleichungssystems der Untervektorraum

$$\ker A = \{x \in K^n \mid Ax = 0\}.$$

Für inhomogene Gleichungssysteme betrachtet man zu  $y \in K^n$  die Parallelräume

$$y + \ker A := \{y + x \in K^n \mid x \in \ker A\}.$$

**Satz.** Ist  $\tilde{x} \in K^n$  eine Lösung des inhomogenen Gleichungssystems

$$Ax = b,$$

dann ist dessen ganze Lösungsmenge  $L_b = \{x \in K^n \mid Ax = b\}$  der Parallelraum

$$L_b = \tilde{x} + \ker A.$$

**Beweis.** Für  $x \in \ker A$  und  $\tilde{x}$  mit  $A\tilde{x} = b$  gilt

$$A(\tilde{x} + x) = A\tilde{x} + Ax = A\tilde{x} = b,$$

also  $\tilde{x} + \ker A \subset L_b$ . Umgekehrt gilt  $L_b \subset \tilde{x} + \ker A$ :

$$\begin{aligned}x' \in L_b &\Rightarrow A(x' - \tilde{x}) = Ax' - A\tilde{x} = b - b = 0 \\&\Rightarrow x' - \tilde{x} \in \ker A \\&\Rightarrow x' \in \tilde{x} + \ker A.\end{aligned}$$

Ist  $b \notin \text{Bild}(A)$ , dann existiert kein  $\tilde{x} \in K^n$  mit  $A\tilde{x} = b$  und  $L_b = \emptyset$ . □

# Quadratische Gleichungssysteme

Wir betrachten nun den wichtigen Spezialfall von Gleichungssystemen mit genauso vielen Gleichungen wie Unbestimmten, d.h.,  $A \in K^{n \times n}$ .

**Satz.** Sei  $A \in K^{n \times n}$  und  $b \in K^n$ ; mit  $f$  bezeichnen wir die zugehörige lineare Abbildung. Dann sind äquivalent:

1.  $A$  ist invertierbar, d.h.,  $A \in GL(n, K)$ ,
2.  $\ker A = 0$ , d.h.,  $f$  ist ein Monomorphismus,
3.  $\text{Bild } A = K^n$ , d.h.,  $f$  ist ein Epimorphismus,
4.  $Ax = b$  hat genau eine Lösung.

**Beweis.**

1.  $\Rightarrow$  2.:  $A$  ist invertierbar, d.h.  $\exists A^{-1} \in K^{n \times n}$ , so dass  $A^{-1} \cdot A = E$

$$\Rightarrow \ker A \subset \ker A^{-1}A = \ker E = 0.$$

2.  $\Leftrightarrow$  3.: Die Dimensionsformel sagt:

$$\dim \ker A + \dim \text{Bild } A = \dim K^n = n.$$

Also:

$$\ker A = 0 \Leftrightarrow \dim \text{Bild } A = n \Leftrightarrow \text{Bild } A = K^n.$$

2.  $\wedge$  3.  $\Rightarrow$  4.: Bild  $A = K^n$  besagt: Für jedes  $b$  hat die Gleichung  $Ax = b$  eine Lösung. Und  $\ker A = 0$  besagt: Wenn es eine Lösung gibt, ist diese eindeutig bestimmt.

4.  $\Rightarrow$  1.: Wir betrachten die Lösungen  $v_j \in K^n$  der Gleichungen

$$Av_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, Av_n = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

und bilden die Matrix

$$B = (v_1, \dots, v_n) \in K^{n \times n}.$$

Dann gilt:  $A \cdot B = E$  ( $\Rightarrow B \cdot A = E$ )  $\Rightarrow B = A^{-1}$ , also:  $A$  ist invertierbar. □

## Bemerkungen.

1. Häufig will man das Gleichungssystem

$$Ax = b$$

für eine Matrix  $A \in K^{n \times n}$  und viele verschiedene  $b$  berechnen. Dann lohnt es sich, die Inverse  $A^{-1}$ , etwa mit Gauß zu berechnen.

2. Für  $A \in GL(n, K)$  ist der Aufwand,  $A^{-1}$  mit Hilfe des Gaußalgorithmus zu berechnen, von der Größenordnung  $O(n^3)$  Körperoperationen.
3. Eine Matrixmultiplikation

$$A \cdot B$$

auszurechnen für  $A, B \in K^{n \times n}$  hat mit der Formel aus der Definition ebenfalls den Aufwand  $O(n^3)$ , denn es gibt  $n^2$  Einträge von  $A \cdot B$ , und

$$c_{ik} = \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{jk}$$

besteht aus  $n$  Termen. Es geht auch mit weniger Aufwand:



4. Für  $n = 2$  braucht man mit der klassischen Formel 8 Multiplikationen. Eine Entdeckung von Strassen (1969) besagt, dass man mit 7 Multiplikationen auskommt. Dies liefert für allgemeines  $n$  einen niedrigeren Aufwand  $O(n^{\log_2 7}) \approx O(n^{2.7})$ .
5. Es ist offen, ob eine asymptotische Laufzeit von  $O(n^2)$  für die Matrixmultiplikation möglich ist, was optimal wäre, da die Ausgabe aus  $n^2$  Einträgen besteht. Ist dies der Fall, dann lässt sich auch  $A^{-1}$  in  $O(n^2)$  berechnen! Dazu eventuell später mehr.

## Summen von Vektorräumen

**Definition.** Seien  $V$  ein  $K$ -Vektorraum und  $U, W \subset V$  zwei Untervektorräume. Dann bezeichnet

$$U + W = \{v \in V \mid \exists u \in U, \exists w \in W : v = u + w\}$$

die Summe der Untervektorräume.

Die **äußere** bzw. **direkte Summe** von  $U$  und  $W$  ist

$$U \oplus W := U \times W = \{(u, w) \mid u \in U, w \in W\}.$$

Wir haben eine kanonische lineare Abbildung

$$f: U \oplus W \rightarrow V, \quad (u, w) \mapsto u + w.$$

Häufig wird  $U \oplus W$  auch nur als Notation von  $U + W$  verwendet, wenn  $U \cap W = 0$ .

# Dimensionsformel für die Summe von Untervektorräumen

**Satz.** Seien  $V$  ein  $K$ -Vektorraum,  $U, W \subset V$  zwei Untervektorräume und

$$f : U \oplus W \rightarrow V, (u, w) \mapsto u + w$$

die kanonische Abbildung. Dann gilt

$$\text{Bild}(f) = U + W$$

und

$$\text{Ker } f \cong U \cap W$$

vermöge

$$g : U \cap W \rightarrow U \oplus W, x \mapsto (x, -x).$$

**Korollar.**  $U, W \subset V$  seien Untervektorräume. Dann gilt:

$$\dim U + \dim W = \dim(U \cap W) + \dim(U + W)$$

**Beweis** des Korollars. Es gilt  $\dim(U \oplus W) = \dim U + \dim W$ . Die Formel folgt aus der Dimensionsformel für lineare Abbildungen.  $\square$

**Beweis** des Satzes. Bild  $f = U + W$  ist klar.

Bild  $g \subset \ker f$  ebenso, da  $f(x, -x) = x - x = 0$ .

Umgekehrt: Sind  $(u, w) \in \ker f \subset U \oplus W$ , dann gilt:

$u + w = 0 \Rightarrow w = -u \in U \cap W$ , also:  $(u, w) = g(u)$  und deshalb  $\ker f \subset \text{Bild } g$ , also:

$$\text{Bild } g = \ker f.$$

Die Abbildung  $g$  ist also eine Epimorphismus

$$U \cap W \rightarrow \ker f.$$

Dieser ist ein Isomorphismus, da  $g$  auch injektiv ist. □

**Beispiel.**  $V = \mathbb{R}^3$ . Wir betrachten die beiden Untervektorräume:

$$U_t = \left\langle \begin{pmatrix} \cos t \\ \sin t \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle, \quad W = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle.$$

Welche Dimensionen können für  $U_t \cap W$  und  $U_t + W$  auftreten?

Es gilt:  $\dim U_t = 1$ ,  $\dim W = 2 \forall t$ . Außerdem ist

$$\dim(U_t \cap W) = 0, \dim(U_t + W) = 3,$$

falls

$$\left\{ \begin{pmatrix} \cos t \\ \sin t \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

eine Basis des  $\mathbb{R}^3$  ist, und dies passt zu den Formeln aus dem Korollar. Ist dies nicht der Fall, dann gilt:

$$\begin{pmatrix} \cos t \\ \sin t \\ 0 \end{pmatrix} \in \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle = W \quad (U_t \subset W),$$

also:  $\dim U_t = 1$ ,  $\dim W = 2$ ,  $\dim(U_t \cap W) = 1$  und  $\dim(U_t + W) = 2$ . Dies liegt vor, falls:

$$\begin{pmatrix} \cos t \\ \sin t \\ 0 \end{pmatrix} \in \left\langle \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle \implies t = \frac{\pi}{2} \text{ bzw. } t = \frac{\pi}{2} + k\pi, k \in \mathbb{Z}.$$