

Lineare Algebra

Simon Fuhrmann

Christian M. Meyer

Axiome der Linearen Algebra

Im Folgenden sei V ein beliebiger K -Vektorraum und \mathcal{P} eine Punktmenge. V und \mathcal{P} bilden einen affinen Raum. Seien außerdem $U_1 = K^{m \times n}$, $U_2 = K^{n \times \ell}$, $U_3 = K^{\ell \times k}$ Matrizenräume von V .

Punkte

Vektoren antragen:	(A1)	$\forall \vec{v} \in V. \forall P, Q \in \mathcal{P}.$	$Q = \vec{v} + P$
Punkt Abstand:	(A2)	$\forall \vec{v} \in V. \forall P, Q \in \mathcal{P}.$	$\vec{v} = \overline{PQ} = Q - P$
Assoziativgesetz:	(A3)	$\forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \forall P \in \mathcal{P}.$	$(\vec{w} + \vec{v}) + P = \vec{w} + (\vec{v} + P)$
Neutralelement:	(A4)	$\forall P \in \mathcal{P}.$	$\vec{0} + P = P$

Vektoren

Assoziativgesetz:	(V1)	$\forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in V.$	$(\vec{w} + \vec{v}) + \vec{u} = \vec{w} + (\vec{v} + \vec{u})$
Kommutativgesetz:	(V2)	$\forall \vec{v}, \vec{w} \in V.$	$\vec{v} + \vec{w} = \vec{w} + \vec{v}$
Neutralelement:	(V3)	$\exists \vec{0} \in V. \forall \vec{v} \in V.$	$\vec{v} + \vec{0} = \vec{v}$
Inverses:	(V4)	$\forall \vec{v} \in V. \exists -\vec{v} \in V.$	$\vec{v} + (-\vec{v}) = \vec{0}$
Distributivgesetz:	(V5)	$\forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \forall r \in K.$	$r(\vec{v} + \vec{w}) = r\vec{v} + r\vec{w}$
Neutralelement:	(V6)	$\exists 1 \in K. \forall \vec{v} \in V.$	$1\vec{v} = \vec{v}$
Distributivgesetz:	(V7)	$\forall \vec{v} \in V. \forall r, s \in K.$	$(r + s)\vec{v} = r\vec{v} + s\vec{v}$
Assoziativgesetz:	(V8)	$\forall \vec{v} \in V. \forall r, s \in K.$	$r(s\vec{v}) = (rs)\vec{v}$

Skalare

Assoziativgesetz:	(R1)	$\forall x, y, z \in K$	$x + (y + z) = (x + y) + z$
Neutralelement:	(R2)	$\exists 0 \in K. \forall x \in K.$	$0 + x = x$
Inverses:	(R3)	$\forall x \in K. \exists -x \in K.$	$x + (-x) = 0$
Kommutativgesetz:	(R4)	$\forall x, y \in K.$	$x + y = y + x$
Assoziativgesetz:	(R5)	$\forall x, y, z \in K.$	$x \cdot (y \cdot z) = (x \cdot y) \cdot z$
Neutralelement:	(R6)	$\exists 1 \in K. \forall x \in K.$	$1 \cdot x = x$
Distributivgesetz:	(R7)	$\forall x, y, z \in K.$	$x \cdot (y + z) = x \cdot y + x \cdot z$
Distributivgesetz:	(R8)	$\forall x, y, z \in K.$	$(y + z) \cdot x = y \cdot x + z \cdot x$
Inverses:	(R9)	$\forall x \in K_{\neq 0}. \exists x^{-1} \in K.$	$x \cdot x^{-1} = 1$
Kommutativgesetz:	(R10)	$\forall x, y \in K.$	$x \cdot y = x \cdot y$

Matrizen

Distributivgesetz:	(M1)	$\forall A \in U_1. \forall \vec{v}, \vec{w} \in K^n.$	$A(\vec{v} + \vec{w}) = A\vec{v} + A\vec{w}$
Assoziativgesetz:	(M2)	$\forall A \in U_1. \forall \vec{v} \in K^n. \forall r \in K.$ $\exists 0 \in K. \forall A \in U_1.$	$A(r\vec{v}) = r(A\vec{v})$ $A0 = 0$
Distributivgesetze:	(M3)	$\forall A \in U_1. \forall B, C \in U_2.$ $\forall A, B \in U_1. \forall C \in U_2.$	$A(B + C) = AB + AC$ $(A + B)C = AC + BC$
Assoziativgesetz:	(M4)	$\forall AU_1. \forall B \in U_2. \forall r \in K.$	$(rA)B = r(AB) = A(rB)$
Assoziativgesetz:	(M5)	$\forall AU_1. \forall B \in U_2. \forall C \in U_3.$	$A(BC) = (AB)C$
Neutralelemente:	(M6)	$\exists E_m \in K^{m \times m}. \forall A \in U_1.$ $\exists E_n \in K^{n \times n}. \forall A \in U_1.$	$E_m A = A$ $A E_n = A$

Determinanten

Die Determinante dreier Vektoren $\vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^3$ ist definiert als: $\langle \vec{u} \times \vec{v} | \vec{w} \rangle = \det(\vec{u}, \vec{v}, \vec{w})$. Allgemein kann man die so genannte Determinantenform als eine Abbildung $\det: V \rightarrow K$ auffassen, mit $A = (a_1, \dots, a_n) \mapsto |A| = \det A = \det(a_1, \dots, a_n)$. Axiome:

- (D1) $\forall a_\ell, b \in V.$ $\det(a_1, \dots, a_i + b, \dots, a_n) = \det(a_1, \dots, a_n) + \det(a_1, \dots, b, \dots, a_n)$
 (D2) $\forall a_\ell \in V. \forall r \in K.$ $\det(a_1, \dots, ra_j, \dots, a_n) = r \det(a_1, \dots, a_n)$
 $\forall a_\ell \in V. \forall r \in K.$ $\det(ra_1, \dots, ra_j, \dots, ra_n) = r^n \det(a_1, \dots, a_n)$
 (D3) $\forall a_\ell \in V.$ $\det(a_1, \dots, a_j, \dots, a_j, \dots, a_n) = 0$
 (D4) $\exists E_n \in V.$ $\det(E_n) = \det(e_1, \dots, e_n) = 1$
 (D5) $\forall a_\ell \in V. j \neq k$ $\det(a_1, \dots, a_j + a_k, \dots, a_n) = \det(a_1, \dots, a_n)$
 (D6) $\forall a_\ell \in V.$ $\det(a_1, \dots, a_j, a_{j+1}, \dots, a_n) = -\det(a_1, \dots, a_{j+1}, a_j, \dots, a_n)$

Weitere Eigenschaften von Determinanten

- (1) $\forall A, B \in K^{n \times n}.$ $\det(AB) = \det(A) \det(B)$
 (2) $\forall A \in K^{n \times n}.$ $\det(A) \neq 0 \Leftrightarrow A$ ist invertierbar
 (3) $\forall A \in K^{n \times n}.$ $\det(A^{-1}) = \frac{1}{\det(A)}$
 (4) $\forall A \in K^{n \times n}. \forall r \in K.$ $\det(rA) = r^n \det(A)$
 (5) $\forall A, S \in K^{n \times n}.$ $\det(S^{-1}AS) = \det(A)$
 (6) $\forall A \in K^{n \times n}.$ $\det(A) = \det A^t$
 (7) $\forall A, S \in K^{n \times n}.$ $\det(S^t AS) = \det^2(S) \det(A)$
 (8) $\forall a_\ell \in V.$ $\det(a_1, \dots, a_n) > 0 \Leftrightarrow a_1, \dots, a_n$ sind positiv orientiert.
 $\forall a_\ell \in V.$ $\det(a_1, \dots, a_n) < 0 \Leftrightarrow a_1, \dots, a_n$ sind negativ orientiert.
 $\forall a_\ell \in V.$ $\det(a_1, \dots, a_n) = 0 \Leftrightarrow a_1, \dots, a_n$ sind linear abhängig.

Determinante von 2×2 -Matrizen

Die Determinante einer 2×2 -Matrix berechnet sich aus der Differenz der Produkte von Haupt- und Nebendiagonale, also

$$\det \begin{pmatrix} u_1 & v_1 \\ u_2 & v_2 \end{pmatrix} = u_1 v_2 - u_2 v_1$$

Sarrus-Regel

Die **Sarrus-Regel** zur Bestimmung der Determinante von 3×3 -Matrix besagt: Die Determinante ergibt sich aus der Subtraktion der Summe aller Nebendiagonalen von der Summe aller Hauptdiagonalen. Die Einträge der Diagonalen werden jeweils multipliziert.

$$\det \begin{pmatrix} u_1 & v_1 & w_1 \\ u_2 & v_2 & w_2 \\ u_3 & v_3 & w_3 \end{pmatrix} = u_1 v_2 w_3 + v_1 w_2 u_3 + w_1 u_2 v_3 - u_3 v_2 w_1 - v_3 w_2 u_1 - w_3 u_2 v_1$$

Entwicklung nach Zeilen oder Spalten

Der **Minor** $A^{k \wedge \ell}$ ist die $(n-1) \times (n-1)$ -Matrix, die man durch Weglassen der k -ten Zeile und ℓ -ten Spalte erhält:

$$\text{Spaltenentwicklung: } \det(A) = \sum_{j=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} \det(A^{i \wedge j})$$

$$\text{Zeilenentwicklung: } \det(A) = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+j} a_{ij} \det(A^{i \wedge j})$$

$$\text{Beispiel: } \det \begin{pmatrix} 8 & 0 & 2 \\ 1 & 4 & 6 \\ 5 & 9 & 3 \end{pmatrix} = -0 \cdot \det \begin{pmatrix} 1 & 6 \\ 5 & 3 \end{pmatrix} + 4 \cdot \det \begin{pmatrix} 8 & 2 \\ 5 & 3 \end{pmatrix} - 9 \cdot \det \begin{pmatrix} 8 & 2 \\ 1 & 6 \end{pmatrix}$$

Das Beispiel zeigt, dass das Entwickeln nach Zeilen/Spalten, in denen sich ein Nulleintrag befindet, die Berechnung der Determinante erleichtert.

Vektorprodukt

Das Vektor- oder Kreuzprodukt $\times: \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \longrightarrow \mathbb{R}^3$ ist wie folgt definiert:

$$\vec{v} \times \vec{w} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} w_1 \\ w_2 \\ w_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} v_2 w_3 - v_3 w_2 \\ v_3 w_1 - v_1 w_3 \\ v_1 w_2 - v_2 w_1 \end{pmatrix} \quad |\vec{v} \times \vec{w}| = |\vec{v}| \cdot |\vec{w}| \cdot \sin \varphi$$

Es gelten die folgenden Gesetze:

$$\begin{aligned} \text{(G1)} \quad & \forall \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^3. \quad \vec{v} \times \vec{w} = \vec{0} \quad \Leftrightarrow \quad \vec{v} \parallel \vec{w} \\ \text{(G2)} \quad & \forall \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^3. \quad \vec{v} \times \vec{w} = -\vec{w} \times \vec{v} \\ \text{(G3)} \quad & \forall \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^3. \quad \forall r \in K. \quad r(\vec{v} \times \vec{w}) = (r\vec{v}) \times \vec{w} = \vec{v} \times (r\vec{w}) \\ \text{(G4)} \quad & \forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^3. \quad \vec{u} \times (\vec{v} + \vec{w}) = \vec{u} \times \vec{v} + \vec{u} \times \vec{w} \\ & \forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^3. \quad (\vec{u} + \vec{v}) \times \vec{w} = \vec{u} \times \vec{w} + \vec{v} \times \vec{w} \end{aligned}$$

Grassmann'scher Entwicklungssatz: $\forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^3. \quad (\vec{u} \times \vec{v}) \times \vec{w} = \langle \vec{u} | \vec{w} \rangle \vec{v} - \langle \vec{v} | \vec{w} \rangle \vec{u}$

Jacobi Identität: $\forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^3. \quad \vec{u} \times (\vec{v} \times \vec{w}) + \vec{v} \times (\vec{w} \times \vec{u}) + \vec{w} \times (\vec{u} \times \vec{v}) = \vec{0}$

Lagrange: $\forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w}, \vec{s} \in \mathbb{R}^3. \quad \langle \vec{u} \times \vec{v} | \vec{w} \times \vec{s} \rangle = \langle \vec{u} | \vec{w} \rangle \langle \vec{v} | \vec{s} \rangle - \langle \vec{v} | \vec{w} \rangle \langle \vec{u} | \vec{s} \rangle$

Spatprodukt

Das Spatprodukt berechnet das Volumen des von $\vec{u}, \vec{v}, \vec{w}$ aufgespannten Spats.

$$V_{\text{Spat}} = \langle \vec{u} | \vec{v} \times \vec{w} \rangle = \langle \vec{u} \times \vec{v} | \vec{w} \rangle = \det(\vec{u}, \vec{v}, \vec{w})$$

Koordinatentransformation

$$\begin{aligned} \text{Basis } \alpha &= \{\vec{a}_1, \vec{a}_2, \dots, \vec{a}_n\} & \text{mit } a_i &= \sum_{j=1}^n s_{ij} \vec{b}_j \\ \text{Basis } \beta &= \{\vec{b}_1, \vec{b}_2, \dots, \vec{b}_n\} & \text{mit } b_i &= \sum_{j=1}^n t_{ij} \vec{a}_j \end{aligned}$$

Transformation von β nach α :

Transformation von α nach β :

$$\vec{v}^\alpha = {}_\alpha T_\beta \vec{v}^\beta = \begin{pmatrix} t_{11} & t_{12} & \cdots & t_{1n} \\ t_{21} & t_{22} & \cdots & t_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{n1} & t_{n2} & \cdots & t_{nn} \end{pmatrix} \vec{v}^\beta \quad \vec{v}^\beta = {}_\beta T_\alpha \vec{v}^\alpha = \begin{pmatrix} s_{11} & s_{12} & \cdots & s_{1n} \\ s_{21} & s_{22} & \cdots & s_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ s_{n1} & s_{n2} & \cdots & s_{nn} \end{pmatrix} \vec{v}^\alpha$$

Es gilt ${}_\beta T_\alpha = {}_\alpha T_\beta^{-1}$ beziehungsweise ${}_\alpha T_\beta = {}_\beta T_\alpha^{-1}$

Punktkoordinatentransformation: $P^\alpha = {}_\alpha T_\beta P^\beta + (O_\beta)^\alpha = {}_\alpha T_\beta P^\beta + O_\beta - O_\alpha$

Lineare Unabhängigkeit

Die Vektoren $\vec{b}_1, \vec{b}_2, \dots, \vec{b}_n$ sind linear unabhängig, wenn eine der folgenden Aussagen zutrifft:

- (1) $\sum_{k=1}^n a_k \vec{b}_k = \vec{0}$ hat eine Lösung mit $\sum_{k=1}^n |a_k| \neq 0$
- (2) $\det(\vec{b}_1, \vec{b}_2, \dots, \vec{b}_n) \neq 0$
- (3) $\forall \vec{b}_k. \vec{b}_k \neq \sum_{i=1}^n a_i \vec{b}_i$ mit $a_i \in K$ und $i \neq k$

Eigenwerte und Eigenvektoren

Sei $\phi: V \rightarrow W$ eine lineare Abbildung mit $\vec{v} \mapsto A\vec{v}$. Ein Vektor $\vec{u} \in V$ heißt **Eigenvektor** von ϕ (bzw. A) zum **Eigenwert** λ , falls folgendes gilt:

$$\phi(\vec{u}) = A\vec{u} = \lambda\vec{u} \quad \Leftrightarrow \quad (A - \lambda E)\vec{u} = 0$$

Das Bild des Vektors \vec{u} lässt sich also als Streckung darstellen. Der zum Eigenwert λ gehörige **Eigenraum** E_λ ist die Menge aller Eigenvektoren zu λ :

$$E_\lambda = \{\vec{u} \in V \mid \phi(\vec{u}) = \lambda\vec{u}\} = \{\vec{u} \in V \mid (A - \lambda E)\vec{u} = 0\}$$

Die Dimension des Eigenraums E_{λ_i} ist die **geometrische Vielfachheit** des Eigenwerts λ_i . Zwei Eigenvektoren zu verschiedenen Eigenräumen sind linear unabhängig.

Charakteristisches Polynom

Die Eigenwerte λ_i von ϕ sind die Nullstellen des **charakteristischen Polynoms**:

$$\chi_A(\lambda) = \text{ch}_A(\lambda) = \det(A - \lambda E)$$

Nach dem Hauptsatz der Algebra gibt es zu ϕ genau $n = \dim(\phi)$ Eigenwerte $\lambda_i \in \mathbb{C}$, denn das charakteristische Polynom zerfällt in genau n komplexe Linearfaktoren:

$$\chi_A(x) = \prod_{i=1}^n (x - \lambda_i)^{k_i} = 0$$

Die Zahl k_i gibt die **algebraische Vielfachheit** des Eigenwerts λ_i an. Die geometrische Vielfachheit ist stets kleiner oder gleich der algebraischen, also gilt: $\dim(E_{\lambda_i}) \leq k_i$

Diagonalisierung

Die Matrix A besitzt bezüglich einer Basis β genau dann **Diagonalgestalt**, falls β eine Basis aus Eigenvektoren bildet und wenn gilt $\sum_{i=1}^n \dim(E_{\lambda_i}) = \dim(A)$, die Summe der geometrischen Vielfachheiten muss also gleich der Dimension der Abbildung sein.

Sei $\vec{v}_i \in E_{\lambda_i}$ ein Eigenvektor zu λ_i . Die Transformationsmatrix der Basis β ist gegeben durch die Matrix $S = (\vec{v}_1, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_n)$. Die Diagonalmatrix D zu A ergibt sich aus den Eigenwerten von A : $D = \text{diag}(\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_n)$. Diese Form ist bis auf die Reihenfolge der Eigenwerte eindeutig bestimmt. Es gilt:

$$A = SDS^{-1} \quad \Leftrightarrow \quad D = S^{-1}AS$$

Besonderheiten

Eine Matrix in Diagonalform bietet einige Vorteile, wie beispielsweise die Berechnung von **Matrixpotenzen** oder das Bestimmen der **Euler'schen Funktion**. Für eine beliebige Matrix A und eine invertierbare Matrix S gelten:

- (1) Potenzen: $(SAS^{-1})^n = SA^nS^{-1}$
- (2) Euler'sche Funktion: $\exp(SAS^{-1}) = S \exp(A) S^{-1}$

Insbesondere gilt für eine Diagonalmatrix D :

$$D^m = \text{diag}(d_1, d_2, \dots, d_n)^m = \text{diag}(d_1^m, d_2^m, \dots, d_n^m)$$
$$\exp(D) = \exp(\text{diag}(d_1, d_2, \dots, d_n)) = \text{diag}(\exp(d_1), \exp(d_2), \dots, \exp(d_n))$$

Eine Drehmatrix im \mathbb{R}^2 um den Winkel ω besitzt immer die Eigenwerte $\lambda_{1/2} = e^{\pm i\omega}$ sowie die Eigenvektoren $v_{1/2} = (\pm i, 1)^t$

Matrizen

Sei $A = (a_{k,\ell})_{k,\ell}$ eine $n \times n$ -Matrix mit $k, \ell = 1, \dots, n$. Diese Matrix A hat die folgenden Eigenschaften und es existieren die folgenden assoziierten Matrizen:

Transponierte Matrix:	$A^t = (a_{\ell,k})_{k,\ell}$
Konjugierte Matrix:	$\bar{A} = (\bar{a}_{k,\ell})_{k,\ell}$
Adjungierte Matrix:	$A^* = (\bar{a}_{\ell,k})_{k,\ell} = \bar{A}^t$
Inverse Matrix:	$\exists A^{-1}. \quad AA^{-1} = E = A^{-1}A \quad \Leftrightarrow \quad \det(A) \neq 0$

A ist reell	$\Leftrightarrow A^t = A^*$
A ist symmetrisch	$\Leftrightarrow A = A^t$
A ist hermitesch	$\Leftrightarrow A = A^*$
A ist normal	$\Leftrightarrow AA^* = A^*A$
A ist orthogonal	$\Leftrightarrow A^t = A^{-1} \quad \Leftrightarrow \quad AA^t = E = A^tA$
A ist unitär	$\Leftrightarrow A^* = A^{-1} \quad \Leftrightarrow \quad AA^* = E = A^*A$
A ist nilpotent	$\Leftrightarrow \exists k \in \mathbb{N}. \quad A^k = 0$
A ist idempotent	$\Leftrightarrow \exists k \in \mathbb{N}. \quad A^k = A$
A ist positiv definit	$\Leftrightarrow \forall \vec{u}, \vec{v} \in V. \quad \vec{u}^t A \vec{v} > 0$
A ist positiv semi-definit	$\Leftrightarrow \forall \vec{u}, \vec{v} \in V. \quad \vec{u}^t A \vec{v} \geq 0$
A ist negativ definit	$\Leftrightarrow \forall \vec{u}, \vec{v} \in V. \quad \vec{u}^t A \vec{v} < 0$
A ist negativ semi-definit	$\Leftrightarrow \forall \vec{u}, \vec{v} \in V. \quad \vec{u}^t A \vec{v} \leq 0$
A ist indefinit	$\Leftrightarrow \exists \vec{u}_{1/2}, \vec{v}_{1/2} \in V. \quad \vec{u}_1^t A \vec{v}_1 > 0 \text{ und } \vec{u}_2^t A \vec{v}_2 < 0$

Inverse Matrizen

Eine Matrix A heißt **invertierbar** genau dann, wenn $\det(A) \neq 0$. Für eine 2×2 -Matrix ergibt sich die folgende Formel:

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}, \quad A^{-1} = \frac{1}{\det(A)} \begin{pmatrix} a_{22} & -a_{12} \\ -a_{21} & a_{11} \end{pmatrix}$$

Für beliebige Matrizen kann man den Gauss-Jordan-Algorithmus zur Invertierung verwenden. Hierbei transformiert man die um die Einheitsmatrix erweiterte Matrix A mit Hilfe des Gauss-Algorithmus, bis der linke Teil der Matrix zur Einheitsmatrix geworden ist:

$$(A \mid B) \rightsquigarrow (E \mid A^{-1})$$

Beispiel:

$$\begin{aligned} \left(\begin{array}{cc|cc} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 3 & 4 & 0 & 1 \end{array} \right) &\rightsquigarrow \left(\begin{array}{cc|cc} 1 & 2 & 1 & 0 \\ 0 & -2 & -3 & 1 \end{array} \right) &\rightsquigarrow \left(\begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & -2 & 1 \\ 0 & 1 & \frac{3}{2} & -\frac{1}{2} \end{array} \right) \\ &\Rightarrow A^{-1} = \frac{1}{2} \begin{pmatrix} -2 & 1 \\ 3 & -1 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

Abbildungen

Bild und Kern

Der **Kern** einer Abbildung $\phi: V \rightarrow W$ ist die Menge aller $v \in V$, die auf 0 abbilden. Das **Bild** einer Abbildung ist die Menge aller Bildpunkte.

$$\text{Kern}(\phi) = \ker(\phi) = \{v \in V \mid \phi(v) = 0\}$$

$$\text{Bild}(\phi) = \text{im}(\phi) = \{\phi(v) \mid v \in V\}$$

Injektiv, surjektiv, bijektiv

Eine Abbildung $\phi: V \rightarrow W$ hat folgende Eigenschaften:

$$\begin{array}{llll} \phi \text{ ist injektiv} & \Leftrightarrow & \forall v, w \in V. \phi(v) = \phi(w) \Rightarrow v = w & \Leftrightarrow & \text{Kern}(\phi) = \{0\} \\ \phi \text{ ist surjektiv} & \Leftrightarrow & \forall w \in W. \exists v \in V. \phi(v) = w & \Leftrightarrow & \text{Bild}(\phi) = W \\ \phi \text{ ist bijektiv} & \Leftrightarrow & \exists \phi^{-1}. \phi^{-1} \circ \phi = \text{id}_W & \Leftrightarrow & \phi \text{ ist injektiv und surjektiv} \\ & & \Leftrightarrow & & \exists \phi^{-1}. \phi \circ \phi^{-1} = \text{id}_V \end{array}$$

Lineare Abbildungen

Sei V ein K -Vektorraum. Eine Abbildung $\phi: V \rightarrow W$ heißt **Linearform** oder **lineare Abbildung**, falls folgendes gilt:

$$\begin{array}{ll} \text{(L1)} & \forall \vec{v} \in V. \forall r \in K. \phi(r\vec{v}) = r\phi(\vec{v}) \\ \text{(L2)} & \forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \phi(\vec{v} + \vec{w}) = \phi(\vec{v}) + \phi(\vec{w}) \end{array}$$

Ist V endlichdimensional mit $\dim V = n$, kann man ϕ durch eine $n \times n$ -Matrix A angeben so, dass $\phi(\vec{v}) = A\vec{v}$ für alle $\vec{v} \in V$ gilt.

Bilineare Abbildungen

Sei V ein K -Vektorraum. Eine **bilineare Abbildung** oder **Bilinearform** ist eine Abbildung $\Phi: V \times V \rightarrow K$ für die gilt:

$$\begin{array}{ll} \text{(L1)} & \forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \forall r \in \mathbb{R}. \Phi(r\vec{v}, \vec{w}) = r\Phi(\vec{v}, \vec{w}) \\ & \forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \forall r \in \mathbb{R}. \Phi(\vec{v}, r\vec{w}) = r\Phi(\vec{v}, \vec{w}) \\ \text{(L2)} & \forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in V. \Phi(\vec{u} + \vec{v}, \vec{w}) = \Phi(\vec{u}, \vec{w}) + \Phi(\vec{v}, \vec{w}) \\ & \forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in V. \Phi(\vec{u}, \vec{v} + \vec{w}) = \Phi(\vec{u}, \vec{v}) + \Phi(\vec{u}, \vec{w}) \end{array}$$

Ist V endlichdimensional mit $\dim V = n$, kann man Φ eindeutig durch eine $n \times n$ -Matrix A angeben: $(\vec{v}, \vec{w}) \mapsto \vec{v}^t A \vec{w}$. Diese Matrix nennt man **Gram-Matrix** von Φ .

Sesquilineare Abbildungen

Sei V ein K -Vektorraum. Eine Abbildung $\Phi: V \times V \rightarrow K$ heißt ζ -**Sesquilinearform** mit einem *Automorphismus* ζ , falls gilt:

$$\begin{array}{ll} \text{(L1)} & \forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \forall r \in K. \Phi(r\vec{v}, \vec{w}) = r \cdot \Phi(\vec{v}, \vec{w}) \\ & \forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \forall r \in K. \Phi(\vec{v}, r\vec{w}) = \zeta(r) \cdot \Phi(\vec{v}, \vec{w}) \\ \text{(L2)} & \forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in V. \Phi(\vec{u} + \vec{v}, \vec{w}) = \Phi(\vec{u}, \vec{w}) + \Phi(\vec{v}, \vec{w}) \\ & \forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in V. \Phi(\vec{u}, \vec{v} + \vec{w}) = \Phi(\vec{u}, \vec{v}) + \Phi(\vec{u}, \vec{w}) \end{array}$$

Ist $\zeta = \text{id}_K$ ergibt sich eine *Linearform*. Häufig betrachtet man eine Sesquilinearform mit der Involution $\zeta(x) = x^*$ über dem Körper der *komplexen Zahlen*.

Morphismen

Eine strukturhaltende Abbildung zwischen algebraischen Strukturen nennt man **Morphismus** oder auch **Homomorphismus**. Die Menge aller Homomorphismen $\text{Hom}(V, W)$ ist ein Vektorraum. Im folgenden sei $\phi: V \rightarrow W$ ein Homomorphismus und V ein reeller Vektorraum:

- ϕ ist ein **Homomorphismus** $\Leftrightarrow \phi$ ist eine lineare Abbildung.
- ϕ ist ein **Isomorphismus** $\Leftrightarrow \phi \in \text{Hom}(V, W)$ und ϕ ist bijektiv
- ϕ ist ein **Epimorphismus** $\Leftrightarrow \phi \in \text{Hom}(V, W)$ und ϕ ist surjektiv
- ϕ ist ein **Monomorphismus** $\Leftrightarrow \phi \in \text{Hom}(V, W)$ und ϕ ist injektiv
- ϕ ist ein **Endomorphismus** $\Leftrightarrow \phi \in \text{Hom}(V, V)$
- ϕ ist ein **Automorphismus** $\Leftrightarrow \phi \in \text{Hom}(V, V)$ und ϕ ist bijektiv

Transformationen

Sei $\alpha: b_1, b_2, b_3, O$ eine Basis des \mathbb{R}^3 und sei $\psi: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$ eine lineare Abbildung mit $\psi(\vec{v}) = A\vec{v}$. Folgende Transformationsmatrizen A sind unter anderem möglich (für $r \in \mathbb{R}$):

<i>Identität:</i>	<i>Scherung von b_1 Richtung b_3:</i>	<i>Projektion auf b_1, b_2:</i>
$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} 1 & 0 & r \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$
<i>Zentrische Streckung an O:</i>	<i>Streckung an b_1:</i>	<i>Streckung an b_1, b_2:</i>
$\begin{pmatrix} r & 0 & 0 \\ 0 & r & 0 \\ 0 & 0 & r \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} r & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} r & 0 & 0 \\ 0 & r & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$
<i>Punktspiegelung in O:</i>	<i>Geradenspiegelung an b_1:</i>	<i>Ebenenspiegelung an b_1, b_2:</i>
$\begin{pmatrix} -1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$
<i>Drehung um b_1:</i>	<i>Drehung um b_2:</i>	<i>Drehung um b_3:</i>
$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \omega & -\sin \omega \\ 0 & \sin \omega & \cos \omega \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} \cos \omega & 0 & \sin \omega \\ 0 & 1 & 0 \\ -\sin \omega & 0 & \cos \omega \end{pmatrix}$	$\begin{pmatrix} \cos \omega & -\sin \omega & 0 \\ \sin \omega & \cos \omega & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

Affine Abbildungen

Mit Hilfe von affinen Abbildungen kann man **Verschiebungen (Translationen)** durchführen. Man unterscheidet hier zwischen Verschiebungen mittels *affinen* beziehungsweise *homogenen Koordinaten*.

- Affine Koordinaten: $\phi(\vec{v}) = A\vec{v} + P$
- Homogene Koordinaten: $\phi(\vec{v}) = \widetilde{A}\vec{v}$

Will man für eine lineare Transformation ϕ eine Basis β verwenden, müssen sowohl das Urbild als auch das Bild transformiert werden. Homogene Koordinaten erlauben hier auch die Wahl eines neuen Ursprungs.

$${}_{\alpha}\phi_{\alpha} = {}_{\alpha}T_{\beta} \beta\psi_{\beta} \beta T_{\alpha}$$

Komplexe Zahlen

Kartesische Darstellung: Die kartesische Darstellung einer komplexen Zahl z ist die Koordinatendarstellung in der Gauß'schen Zahlenebene. Angegeben sind die Komponenten der Real- und der Imaginärachse.

$$\forall a, b \in \mathbb{R}. z = a + bi \in \mathbb{C}$$

- (1) $\forall z, w \in \mathbb{C}. \quad z + w = (a + bi) + (c + di) = (a + c) + (b + d)i$
- (2) $\forall z, w \in \mathbb{C}. \quad z \cdot w = (a + bi) \cdot (c + di) = (ac - bd) + (ad + bc)i$
- (3) $\forall z \in \mathbb{C}. \quad \frac{1}{z} = \frac{1}{a+bi} = \frac{a}{a^2+b^2} + \frac{bi}{a^2+b^2}$

$$\text{Realanteil von } z: \quad \Re(z) = a = \frac{1}{2}(z + \bar{z})$$

$$\text{Imaginäranteil von } z: \quad \Im(z) = b = \frac{1}{2i}(z - \bar{z})$$

$$\text{Betrag von } z: \quad |z| = \sqrt{a^2 + b^2} = \sqrt{z\bar{z}}$$

Konjugiert komplexe Zahl: Die zu z konjugierte Zahl \bar{z} erhält man durch Spiegelung von z an der reellen Achse.

$$\forall a, b \in \mathbb{R}. \bar{z} = z^* = a - bi \in \mathbb{C}$$

- (1) $\forall z, w \in \mathbb{C}. \quad \overline{z + w} = \bar{z} + \bar{w}$
- (2) $\forall z, w \in \mathbb{C}. \quad \overline{z \cdot w} = \bar{z} \cdot \bar{w}$
- (3) $\forall z \in \mathbb{C}. \quad \bar{\bar{z}} = z^{**} = z$

Polardarstellung: Die Polardarstellung einer komplexen Zahl z besteht aus der Länge (Betrag) des Vektors in der Gauß'schen Zahlenebene sowie dem eingeschlossenen Winkel von Vektor und reeller Achse.

$$\forall z \in \mathbb{C}. z = |z| \cdot (\cos \omega + i \sin \omega) \quad \text{mit } \omega = \arg(z)$$

- (1) $\forall z, w \in \mathbb{C}. \quad z + w = |z| \cdot (\cos \omega + i \sin \omega) + |w| \cdot (\cos \gamma + i \sin \gamma)$
- (2) $\forall z, w \in \mathbb{C}. \quad z \cdot w = |z| \cdot |w| \cdot (\cos(\omega + \gamma) + i \sin(\omega + \gamma))$
- (3) $\forall z \in \mathbb{C}. \forall n \in \mathbb{N}. \quad z^n = |z|^n \cdot (\cos(n\omega) + i \sin(n\omega))$

Lösung der Gleichung: $z^n = |w| \cdot (\cos \gamma + i \sin \gamma)$

$$z_k = \sqrt[n]{|w|} \cdot \left(\cos\left(\frac{\gamma}{n} + \frac{2\pi k}{n}\right) + i \sin\left(\frac{\gamma}{n} + \frac{2\pi k}{n}\right) \right)$$

Unitäre und euklidische Räume

Ein **unitärer Raum** ist eine Struktur, die aus einem *Skalarprodukt* und einem *komplexen Vektorraum* besteht. Der **euklidische Raum** besteht ebenfalls aus einem *Skalarprodukt*. Als Vektorraum wird hier allerdings ein *reeller Vektorraum* verwendet.

Eine Abbildung $\Phi: V \times V \rightarrow \mathbb{C}$, $(v, w) \mapsto \langle v | w \rangle$ heißt **Skalarprodukt**. Es handelt sich um eine *Sesquilinearform* und ist damit semilinear im 1. Argument und linear im 2. Argument, außerdem ist es hermitesch und positiv definit. Es gelten die folgenden Axiome:

- (E1) $\forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \quad \langle \vec{v} | \vec{w} \rangle = \overline{\langle \vec{w} | \vec{v} \rangle}$
- (E2) $\forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \forall z \in \mathbb{C}. \quad \langle z\vec{v} | \vec{w} \rangle = \bar{z} \langle \vec{v} | \vec{w} \rangle$
 $\forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \forall z \in \mathbb{C}. \quad \langle \vec{v} | z\vec{w} \rangle = z \langle \vec{v} | \vec{w} \rangle$
- (E3) $\forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in V. \quad \langle \vec{u} + \vec{v} | \vec{w} \rangle = \langle \vec{u} | \vec{w} \rangle + \langle \vec{v} | \vec{w} \rangle$
 $\forall \vec{u}, \vec{v}, \vec{w} \in V. \quad \langle \vec{u} | \vec{v} + \vec{w} \rangle = \langle \vec{u} | \vec{v} \rangle + \langle \vec{u} | \vec{w} \rangle$
- (E4) $\forall \vec{v} \in V. \quad \langle \vec{v} | \vec{v} \rangle \geq 0$
 $\forall \vec{v} \in V. \quad \langle \vec{v} | \vec{v} \rangle = 0 \Leftrightarrow \vec{v} = 0$
 $\forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \quad \langle \vec{v} | \vec{w} \rangle = 0 \Leftrightarrow \vec{v} \perp \vec{w}$

$$\text{Satz des Pythagoras:} \quad \forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \quad |\vec{v} + \vec{w}|^2 = |\vec{v}|^2 + |\vec{w}|^2 \Leftrightarrow \vec{v} \perp \vec{w}$$

$$\text{Cauchy-Schwarz:} \quad \forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \quad |\langle \vec{v} | \vec{w} \rangle| \leq |\vec{v}| \cdot |\vec{w}|$$

$$\text{Dreiecksungleichung:} \quad \forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \quad |\vec{v} + \vec{w}| \leq |\vec{v}| + |\vec{w}|$$

$$\text{Projektion von } \vec{w} \text{ auf } \vec{v}: \quad \forall \vec{v}, \vec{w} \in V. \exists \vec{w}^* \in V. \quad \vec{w}^* = \frac{\langle \vec{v} | \vec{w} \rangle}{|\vec{v}|^2} \vec{v}$$