

# Vektoroperationen

Es seien  $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$  und  $\vec{w} = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\lambda \in \mathbb{R}$  beliebig.

**Summe:**  $\vec{v} + \vec{w} := \begin{pmatrix} v_1 + w_1 \\ \vdots \\ v_n + w_n \end{pmatrix}$ ,      **Skalierung:**  $\lambda \vec{v} := \begin{pmatrix} \lambda v_1 \\ \vdots \\ \lambda v_n \end{pmatrix}$ ,

**Transponierung:**  $\vec{v}^T = (v_1, \dots, v_n)$ ,

**Skalarprodukt:**  $\vec{v} \bullet \vec{w} = \vec{v}^T \vec{w} = v_1 w_1 + \dots + v_n w_n = \sum_{j=1}^k v_j w_j$ .

(Euklidische) **Länge** eines Vektors:  $|\vec{v}| = \sqrt{\vec{v} \bullet \vec{v}} = \sqrt{v_1^2 + \dots + v_n^2}$ .

# Eigenschaften von Vektoroperationen

Es seien  $\vec{u}$ ,  $\vec{v}$ ,  $\vec{w}$  Vektoren der Dimension  $n$  und  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  beliebig.

Dann gelten die **Rechenregeln**:

1.  $\vec{u} + \vec{v} = \vec{v} + \vec{u}$

Kommutativgesetz

2.  $(\vec{u} + \vec{v}) + \vec{w} = \vec{u} + (\vec{v} + \vec{w})$

Assoziativgesetz

3.  $\lambda(\vec{u} + \vec{v}) = \lambda\vec{u} + \lambda\vec{v}$

4.  $(\lambda + \mu)\vec{v} = \lambda\vec{v} + \mu\vec{v}$

5.  $\lambda \cdot (\vec{v} \bullet \vec{w}) = (\lambda\vec{v}) \bullet \vec{w} = \vec{v} \bullet (\lambda\vec{w})$

6.  $\vec{u} \bullet (\vec{v} + \vec{w}) = \vec{u} \bullet \vec{v} + \vec{u} \bullet \vec{w}$

7.  $(\vec{u} + \vec{v}) \bullet \vec{w} = \vec{u} \bullet \vec{w} + \vec{v} \bullet \vec{w}$

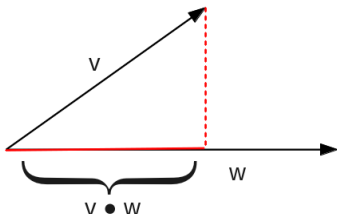
# Geometrische Interpretation: Skalarprodukt

Es seien  $\vec{v}$  und  $\vec{w}$  Vektoren in  $\mathbb{R}^2$  (oder in  $\mathbb{R}^3$ ).

Für das Skalarprodukt gilt:

$$\vec{v} \bullet \vec{w} = |\vec{v}| \cdot |\vec{w}| \cdot \cos \angle(\vec{v}, \vec{w}).$$

Ist der Vektor  $\vec{w}$  **normiert**, d.h.  $|\vec{w}| = 1$ , dann gibt das Skalarprodukt die **Länge der senkrechten Projektion** des Vektors  $\vec{v}$  auf den Vektor  $\vec{w}$  an.



# Ebenengleichung

Es seien der Vektor  $\vec{a} = (a_1, a_2, a_3)^T \in \mathbb{R}^3$ ,  $\vec{a} \neq 0$ , und  $b \in \mathbb{R}$  fest vorgegeben.

Durch die Menge

$$\mathcal{E} = \left\{ \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \mid a_1 x_1 + a_2 x_2 + a_3 x_3 = b \right\}$$

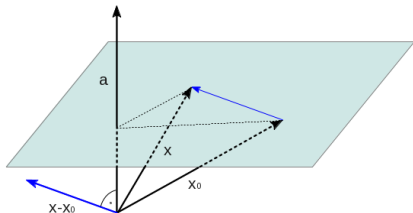
wird eine **Ebene** in  $\mathbb{R}^3$  beschrieben.

$$\forall \vec{x} \in \mathcal{E} : a_1 x_1 + a_2 x_2 + a_3 x_3 = \vec{a} \bullet \vec{x} = b.$$

$$\Rightarrow \boxed{\forall \vec{x}, \vec{x}_0 \in \mathcal{E} : \vec{a} \bullet (\vec{x} - \vec{x}_0) = 0}$$

d.h. der Vektor  $\vec{a}$  steht auf dem Vektor  $\vec{x} - \vec{x}_0$  senkrecht.

$\Rightarrow \vec{a}$  ist **Normalenvektor** an die Ebene  $\mathcal{E}$ .



# Matrix-Vektor-Produkt

## System linearer Gleichungen:

$$\begin{aligned}a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n &= b_1 \\a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n &= b_2 \\&\vdots \\&\vdots \\a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n &= b_m\end{aligned}$$

mit Koeffizientenmatrix  $A = (a_{ij})$  und rechter Seite  $\vec{b} = (b_1, \dots, b_m)^T$ .

Zeilenvektoren von  $A$ :  $\vec{z}_i := (a_{i1}, \dots, a_{in})$ ,  $i = 1, \dots, m$ .

## Matrix-Vektor-Produkt:

$$A\vec{x} = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} := \begin{pmatrix} \vec{z}_1\vec{x} \\ \vdots \\ \vec{z}_m\vec{x} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \dots + a_{mn}x_n \end{pmatrix}$$

# Matrix-Vektor-Produkt

Ein lineares Gleichungssystem mit  $(m \times n)$ -Koeffizientenmatrix  $A = (a_{ij})$  und rechter Seite  $\vec{b} = (b_1, \dots, b_m)^T$  lässt sich damit kurz in **Matrix-Vektor-Form**

$$A\vec{x} = \vec{b}$$

schreiben.

**Vektorform** des Matrix-Vektor-Produktes:

$$A\vec{x} = x_1\vec{a}_1 + \dots + x_n\vec{a}_n.$$

mittels der Spaltenvektoren  $\vec{a}_j$  von  $A$  ( $j = 1, \dots, n$ ).

⇒ **Vektorform** des linearen Gleichungssystems:

$$x_1\vec{a}_1 + \dots + x_n\vec{a}_n = \vec{b}.$$

**Schlussfolgerung:**  $A\vec{x} = \vec{b}$  hat eine Lösung  $\vec{x} \Leftrightarrow$  der Vektor  $\vec{b}$  ist als lineare Kombination der Spaltenvektoren von  $A$  darstellbar.

# Matrix-Vektor-Produkt

**Theorem 1** Es sei  $A$  eine  $(m \times n)$ -Matrix. Dann gilt:

$$\forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}, \forall \vec{v}, \vec{w} \in \mathbb{R}^n : A(\alpha\vec{v} + \beta\vec{w}) = \alpha A\vec{v} + \beta A\vec{w}.$$

**Beweis:** Es seien  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$  und  $\vec{v} = (v_1, \dots, v_n)^T$ ,  $\vec{w} = (w_1, \dots, w_n)^T \in \mathbb{R}^n$  beliebig. Die Spalten von  $A$  werden mit  $\vec{a}_j, j = 1, \dots, n$  bezeichnet. Dann gilt:

$$\begin{aligned} A(\alpha\vec{v} + \beta\vec{w}) &\stackrel{\text{Vektorop.}}{=} A \begin{pmatrix} \alpha v_1 + \beta w_1 \\ \vdots \\ \alpha v_n + \beta w_n \end{pmatrix} \\ &\stackrel{\text{Vektorform}}{=} (\alpha v_1 + \beta w_1)\vec{a}_1 + \dots + (\alpha v_n + \beta w_n)\vec{a}_n \\ &\stackrel{\text{Rechenregeln}}{=} \alpha(v_1\vec{a}_1 + \dots + v_n\vec{a}_n) + \beta(w_1\vec{a}_1 + \dots + w_n\vec{a}_n) \\ &\stackrel{\text{Vektorform}}{=} \alpha A\vec{v} + \beta A\vec{w}. \end{aligned}$$

# Matrixoperationen

Seien  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$ ,  $B = \begin{pmatrix} b_{11} & \dots & b_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{m1} & \dots & b_{mn} \end{pmatrix}$  ( $m \times n$ )- Matrizen.

**Summe:**  $A + B := \begin{pmatrix} a_{11} + b_{11} & \dots & a_{1n} + b_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} + b_{m1} & \dots & a_{mn} + b_{mn} \end{pmatrix}$ .

**Multiplikation mit Skalar**  $\lambda \in \mathbb{R}$ :  $\lambda A := \begin{pmatrix} \lambda a_{11} & \dots & \lambda a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda a_{m1} & \dots & \lambda a_{mn} \end{pmatrix}$ .

Seien  $A = (a_{ij})$  eine ( $s \times m$ )-Matrix,  $B = (b_{ij}) = (\vec{b}_1, \dots, \vec{b}_n)$  eine ( $m \times n$ )- Matrix.

**Produkt:**  $A \cdot B := (A\vec{b}_1, \dots, A\vec{b}_n)$ .

Sei  $C = A \cdot B = (c_{ij})$ . Dann gilt für beliebige  $i \in \{1, \dots, s\}, j \in \{1, \dots, n\}$ :

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + \dots + a_{im}b_{mj} = \sum_{k=1}^m a_{ik}b_{kj}.$$



# Matrixoperationen

Es sei  $A = (a_{ij}) = (\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n)$  eine  $(m \times n)$ - Matrix.

Die **transponierte Matrix** zu  $A$ :  $A^T := \begin{pmatrix} \vec{a}_1^T \\ \vdots \\ \vec{a}_n^T \end{pmatrix}$ .

Ist  $B := A^T$  mit  $B = (b_{ij})$ , so gilt folglich  $b_{ij} = a_{ji}$ , d.h. Spiegelung der Komponenten an der Hauptdiagonalen.

Beispiele:

$$A = \begin{pmatrix} \mathbf{1} & 2 & 3 \\ 4 & \mathbf{5} & 6 \\ 7 & 8 & \mathbf{9} \end{pmatrix} \Rightarrow A^T = \begin{pmatrix} \mathbf{1} & 4 & 7 \\ 2 & \mathbf{5} & 8 \\ 3 & 6 & \mathbf{9} \end{pmatrix}$$

$$C = \begin{pmatrix} \mathbf{2} & 2 & 0 \\ 0 & \mathbf{5} & 5 \end{pmatrix} \Rightarrow C^T = \begin{pmatrix} \mathbf{2} & 0 \\ 2 & \mathbf{5} \\ 0 & 5 \end{pmatrix}$$