

# Vektoren und Matrizen

Kompakter Einstieg in 10 Minuten

BSc Analysis

# Was ist ein Vektor?

## Definition

Ein **Vektor**  $\mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$  ist ein geordnetes  $n$ -Tupel reeller Zahlen. Er beschreibt eine Größe mit *Betrag* und *Richtung*.

**Spaltenvektor** (Standard):

$$\mathbf{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

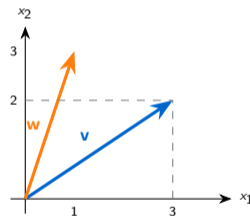
**Zeilenvektor:**  $\mathbf{v}^T = (v_1, v_2, \dots, v_n)$

**Ortsvektor:** Vektor vom Ursprung zum Punkt  
 $P = (p_1, p_2)$ :

$$\overrightarrow{OP} = \begin{pmatrix} p_1 \\ p_2 \end{pmatrix}$$

Jeder Punkt  $P \in \mathbb{R}^n$  kann mit seinem Ortsvektor identifiziert werden.

**Geometrische Darstellung ( $\mathbb{R}^2$ ):**



**Norm** (Länge):  $\|\mathbf{v}\| = \sqrt{v_1^2 + \dots + v_n^2}$

## 1. Addition ( $\mathbf{u} + \mathbf{v}$ ): komponentenweise

$$\begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \end{pmatrix}$$

## 2. Subtraktion ( $\mathbf{u} - \mathbf{v}$ ): komponentenweise

$$\begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}$$

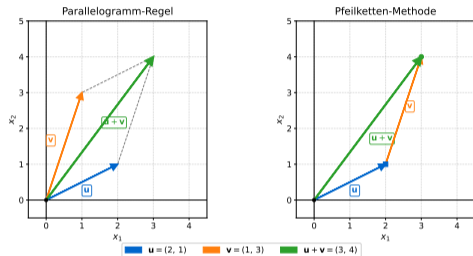
## 3. Skalarmultiplikation ( $\lambda \mathbf{v}$ ):

$$\lambda \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda v_1 \\ \lambda v_2 \end{pmatrix}$$

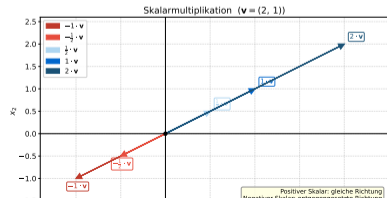
## 4. Linearkombination: $\mathbf{w} = \alpha \mathbf{u} + \beta \mathbf{v}$

Beispiel:  $2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 3 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 3 \end{pmatrix}$

### Vektoraddition



Parallelogrammregel:  $\mathbf{u} + \mathbf{v}$  als Diagonale.



## Definition

Das **Skalarprodukt** zweier Vektoren  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^n$  ist

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = \mathbf{u}^T \mathbf{v} = \sum_{i=1}^n u_i v_i = \|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\| \cos \theta.$$

**Rechenbeispiel:**

$$\mathbf{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{pmatrix}, \mathbf{v} = \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = 1 \cdot 4 + 2 \cdot (-1) + 3 \cdot 2 = 8$$

**Geometrische Interpretation:**

- $\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle > 0$ : spitzer Winkel ( $\theta < 90^\circ$ )
- $\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = 0$ : rechter Winkel ( $\theta = 90^\circ$ )
- $\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle < 0$ : stumpfer Winkel ( $\theta > 90^\circ$ )

Das Skalarprodukt misst die "Gleichgerichtetheit" zweier Vektoren – zentral fuer Projektionen und Winkel.

**Orthogonalitaet:**

Zwei Vektoren stehen **senkrecht** aufeinander, genau dann wenn

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = 0.$$

**Beispiel:**  $\mathbf{u} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}$

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = 1 \cdot 1 + 1 \cdot (-1) = 0 \checkmark$$

**Winkelformel:**

$$\cos \theta = \frac{\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle}{\|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\|}$$

## Definition

Das **Kreuzprodukt**  $\mathbf{u} \times \mathbf{v}$  liefert einen Vektor, der senkrecht auf  $\mathbf{u}$  und  $\mathbf{v}$  steht:

$$\mathbf{u} \times \mathbf{v} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} u_2 v_3 - u_3 v_2 \\ u_3 v_1 - u_1 v_3 \\ u_1 v_2 - u_2 v_1 \end{pmatrix}$$

**Rechenbeispiel:**

$$\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \cdot 0 - 0 \cdot 1 \\ 0 \cdot 0 - 1 \cdot 0 \\ 1 \cdot 1 - 0 \cdot 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

**Eigenschaften:**

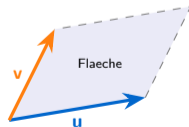
- $\mathbf{u} \times \mathbf{v} = -(\mathbf{v} \times \mathbf{u})$  (antikommutativ)
- $\mathbf{u} \times \mathbf{u} = \mathbf{0}$
- $(\mathbf{u} \times \mathbf{v}) \perp \mathbf{u}$  und  $(\mathbf{u} \times \mathbf{v}) \perp \mathbf{v}$

Das Kreuzprodukt existiert nur in  $\mathbb{R}^3$  – es liefert Normalenvektoren und Flächeneinhalte.

**Geometrische Bedeutung:**

Der Betrag  $\|\mathbf{u} \times \mathbf{v}\|$  entspricht dem **Flächeneinhalt** des von  $\mathbf{u}$  und  $\mathbf{v}$  aufgespannten Parallelogramms:

$$\|\mathbf{u} \times \mathbf{v}\| = \|\mathbf{u}\| \|\mathbf{v}\| \sin \theta$$



# Was ist eine Matrix?

## Definition

Eine **Matrix**  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n}$  ist ein rechteckiges Zahlenschema mit  $m$  Zeilen und  $n$  Spalten. Eintrag in Zeile  $i$ , Spalte  $j$ :  $a_{ij}$ .

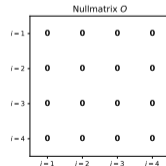
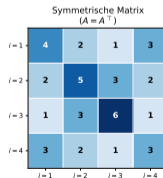
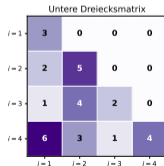
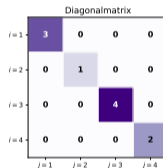
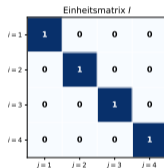
Allgemeine Form:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \cdots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

Typen:

- $m = n$ : **quadratisch**
- $m = 1$ : **Zeilenvektor**
- $n = 1$ : **Spaltenvektor**
- $a_{ij} = 0$  fuer  $i \neq j$ : **Diagonalmatrix**
- $\mathbf{I}_n$ : **Einheitsmatrix** ( $\delta_{ij}$ )

## Wichtige Matrixtypen



Übersicht wichtiger Matrixtypen.

Matrizen codieren lineare Abbildungen, Gleichungssysteme und Daten – sie sind das Arbeitspferd der Linearen Algebra.

1. **Addition** (gleiche Dimension):

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 5 & 6 \\ 7 & 8 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 8 \\ 10 & 12 \end{pmatrix}$$

2. **Skalarmultiplikation:**

$$3 \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3 & 6 \\ 9 & 12 \end{pmatrix}$$

3. **Matrixmultiplikation** (Zeile  $\times$  Spalte):

$$\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times k}, \mathbf{B} \in \mathbb{R}^{k \times n} \Rightarrow \mathbf{C} = \mathbf{AB} \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

$$c_{ij} = \sum_{\ell=1}^k a_{i\ell} b_{\ell j}$$

**Beispiel:**

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 5 & 0 \\ 6 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 17 & 2 \\ 39 & 4 \end{pmatrix}$$

## Wichtige Rechenregeln

- $\mathbf{A}(\mathbf{B} + \mathbf{C}) = \mathbf{AB} + \mathbf{AC}$  (distributiv)
- $(\mathbf{AB})\mathbf{C} = \mathbf{A}(\mathbf{BC})$  (assoziativ)
- $\mathbf{AB} \neq \mathbf{BA}$  im Allgemeinen (**nicht** kommutativ!)
- $\mathbf{AI} = \mathbf{IA} = \mathbf{A}$  (neutrales Element)

Merke: Zeile mal Spalte – die innere Dimension  $k$  muss uebereinstimmen.

## Definition

Die **Transponierte**  $\mathbf{A}^T$  entsteht durch Vertauschung von Zeilen und Spalten:

$$(\mathbf{A}^T)_{ij} = a_{ji}.$$

**Beispiel:**

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \end{pmatrix} \implies \mathbf{A}^T = \begin{pmatrix} 1 & 4 \\ 2 & 5 \\ 3 & 6 \end{pmatrix}$$

**Dimension:**  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{m \times n} \implies \mathbf{A}^T \in \mathbb{R}^{n \times m}$

**Symmetrische Matrix:**

$\mathbf{A}^T = \mathbf{A}$  (nur fuer quadratische Matrizen)

$$\mathbf{S} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 5 & 4 \\ 3 & 4 & 6 \end{pmatrix} = \mathbf{S}^T$$

Transposition und Symmetrie spielen eine Schluesselrolle bei Kovarianzmatrizen und quadratischen Formen.

**Wichtige Rechenregeln:**

1.  $(\mathbf{A}^T)^T = \mathbf{A}$
2.  $(\mathbf{A} + \mathbf{B})^T = \mathbf{A}^T + \mathbf{B}^T$
3.  $(\lambda \mathbf{A})^T = \lambda \mathbf{A}^T$
4.  $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$  (Reihenfolge!)

## Merke

Beim Transponieren eines Produktes dreht sich die Reihenfolge um:

$$(\mathbf{ABC})^T = \mathbf{C}^T \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$$

## Definition ( $2 \times 2$ )

Fuer eine quadratische Matrix  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}$  gilt:

$$\det(\mathbf{A}) = ad - bc.$$

Rechenbeispiel:

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ 2 & 4 \end{pmatrix} \Rightarrow \det(\mathbf{A}) = 3 \cdot 4 - 1 \cdot 2 = 10$$

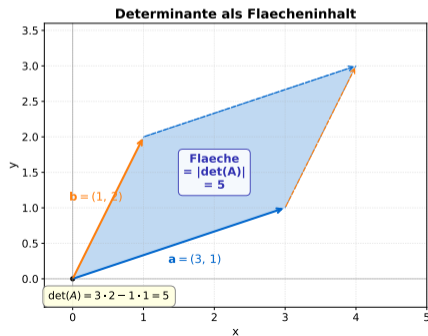
Fuer  $3 \times 3$  (Sarrus-Regel):

$$\begin{aligned} \det(\mathbf{A}) &= a_{11}a_{22}a_{33} + a_{12}a_{23}a_{31} + a_{13}a_{21}a_{32} \\ &\quad - a_{13}a_{22}a_{31} - a_{12}a_{21}a_{33} - a_{11}a_{23}a_{32} \end{aligned}$$

Wichtige Eigenschaften:

- $\det(\mathbf{AB}) = \det(\mathbf{A}) \cdot \det(\mathbf{B})$
- $\det(\mathbf{A}^T) = \det(\mathbf{A})$
- $\mathbf{A}$  invertierbar  $\iff \det(\mathbf{A}) \neq 0$

Geometrische Bedeutung:



## Leontief-Modell (Kurzfassung)

Die Volkswirtschaft hat  $n$  Sektoren. Die **Technologiematrix**  $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times n}$  beschreibt, wie viel jeder Sektor von den anderen bezieht.

**Grundgleichung:**

$$\mathbf{x} = \mathbf{Ax} + \mathbf{d} \iff (\mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{d}$$

- $\mathbf{x}$ : Bruttoproduktion (Output)
- $\mathbf{Ax}$ : Vorleistungen (Zwischenverbrauch)
- $\mathbf{d}$ : Endnachfrage (Konsum, Export)

**Loesung** (falls  $(\mathbf{I} - \mathbf{A})$  invertierbar):

$$\mathbf{x} = (\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} \mathbf{d}$$

$(\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1}$  heisst **Leontief-Inverse**.

**Zahlenbeispiel** (2 Sektoren):

$$\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0,2 & 0,3 \\ 0,1 & 0,4 \end{pmatrix}, \mathbf{d} = \begin{pmatrix} 100 \\ 80 \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{I} - \mathbf{A} = \begin{pmatrix} 0,8 & -0,3 \\ -0,1 & 0,6 \end{pmatrix}$$

$$\det(\mathbf{I} - \mathbf{A}) = 0,48 - 0,03 = 0,45$$

$$\mathbf{x} = (\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} \mathbf{d} \approx \begin{pmatrix} 186,7 \\ 131,1 \end{pmatrix}$$

Sektor 1 muss  $\approx 187$  Einheiten produzieren, Sektor 2  $\approx 131$  Einheiten.

Das Leontief-Modell zeigt, wie Matrizenrechnung reale Wirtschaftsverflechtungen quantifiziert.

## Vektoren:

```
import numpy as np

# Vektoren definieren
u = np.array([1, 2, 3])
v = np.array([4, -1, 2])

# Operationen
print(u + v) # [5 1 5]
print(3 * u) # [3 6 9]
print(np.dot(u, v)) # 8 (Skalarprodukt)
print(np.cross(u, v)) # Kreuzprodukt
print(np.linalg.norm(u)) # Norm
```

## Winkel zwischen Vektoren:

```
cos_theta = np.dot(u, v) / (
    np.linalg.norm(u) * np.linalg.norm(v))
theta = np.arccos(cos_theta)
print(f"Winkel: {np.degrees(theta):.1f} Grad")
```

## Matrizen:

```
A = np.array([[1, 2], [3, 4]])
B = np.array([[5, 0], [6, 1]])

# Operationen
print(A + B) # Addition
print(A @ B) # Multiplikation
print(A.T) # Transponierte
print(np.linalg.det(A)) # Determinante
print(np.linalg.inv(A)) # Inverse
```

## Leontief-Modell:

```
A_tech = np.array([[0.2, 0.3],
                  [0.1, 0.4]])
d = np.array([100, 80])
I = np.eye(2)

x = np.linalg.solve(I - A_tech, d)
print(f"Produktion: {x}")
# [186.67 131.11]
```

NumPy verwendet @ fuer Matrixmultiplikation und np.linalg fuer Determinante, Inverse und Loesungen.

Nach dieser Lektion koennen Sie ...

1. **Vektoren** in  $\mathbb{R}^n$  definieren und geometrisch darstellen (Orts-, Spalten-, Zeilenvektor).
2. **Vektoroperationen** ausfuehren: Addition, Skalarmultiplikation, Linearkombination.
3. Das **Skalarprodukt** berechnen und fuer Winkel und Orthogonalitaet nutzen.
4. Das **Kreuzprodukt** in  $\mathbb{R}^3$  bilden und als Flaecheninhalte interpretieren.
5. **Matrizen** klassifizieren (**I**, Diagonal, symmetrisch) und operieren (Addition, Multiplikation).
6. Die **Transponierte** bilden und Regeln wie  $(\mathbf{AB})^T = \mathbf{B}^T \mathbf{A}^T$  anwenden.
7. Die **Determinante** ( $2 \times 2$ ) berechnen und geometrisch deuten.
8. Das **Leontief-Modell**  $(\mathbf{I} - \mathbf{A})\mathbf{x} = \mathbf{d}$  aufstellen und loesen.

**Kernformeln:**

$$\langle \mathbf{u}, \mathbf{v} \rangle = \sum u_i v_i \quad (\text{Skalarprodukt})$$

$$\det(\mathbf{A}) = ad - bc \quad (\text{Determinante})$$

$$\mathbf{x} = (\mathbf{I} - \mathbf{A})^{-1} \mathbf{d} \quad (\text{Leontief})$$

**Ausblick – Core-Version:**

- Inverse Matrix und Gauss-Elimination
- Eigenwerte und Eigenvektoren
- Lineare Transformationen
- Markov-Ketten

Vertiefung: 02\_vektoren\_matrizen\_core – Vollstaendige Lektion mit Eigenwerten, Gauss-Elimination und weiteren Anwendungen.