

# Zusammenfassung

## Modul: Lineare Algebra

Eine Formel- und Konzeptsammlung

Herbstsemester 2025

Erstellt mit L<sup>A</sup>T<sub>E</sub>X und amsmath

# Inhaltsverzeichnis

<b>1 Kompakt Formelsammlung</b>	<b>3</b>
<b>2 Vektoren, Matrizen und Gleichungssysteme</b>	<b>4</b>
<b>3 Gauss-Algorithmus</b>	<b>8</b>
<b>4 LU-Zerlegung</b>	<b>10</b>
<b>5 Gauss-Jordan-Elimination</b>	<b>13</b>
<b>6 Vektorprodukt und Lineare Abbildungen</b>	<b>15</b>
<b>7 Orthogonale Abbildungen und Homogene Koordinaten</b>	<b>17</b>
<b>8 Einfache lineare Regression</b>	<b>19</b>
<b>9 Multiple lineare Regression</b>	<b>20</b>
<b>10 Eigenwerte und Eigenvektoren</b>	<b>21</b>
<b>11 Eigenwerte- und Eigenvektoren</b>	<b>22</b>
<b>12 Singulärwertzerlegung-I</b>	<b>25</b>
<b>13 Singulärwertzerlegung II</b>	<b>27</b>

# 1 Kompakt Formelsammlung

## 1.1 Allgemeine Grundlagen

- **Mitternachtsformel** ( $ax^2 + bx + c = 0$ ):

$$x_{1,2} = \frac{-b \pm \sqrt{b^2 - 4ac}}{2a}$$

- **pq-Formel** (normiert:  $x^2 + px + q = 0$ ):

$$x_{1,2} = -\frac{p}{2} \pm \sqrt{\left(\frac{p}{2}\right)^2 - q}$$

- **Skalarprodukt** ( $x^T y$ ):

$$\begin{pmatrix} x_1 & x_2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = x_1 y_1 + x_2 y_2$$

- **Norm (Länge)**:  $\|x\| = \sqrt{x^T x}$

- **Winkel  $\alpha$** :  $\cos(\alpha) = \frac{x^T y}{\|x\| \cdot \|y\|}$

- **Orthogonalität**:  $x \perp y \iff x^T y = 0$

- **Multiplikation** (Zeile  $\cdot$  Spalte):

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} e & f \\ g & h \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} ae + bg & af + bh \\ ce + dg & cf + dh \end{pmatrix}$$

- **Transponieren** ( $(AB)^T = B^T A^T$ ):

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} a & c \\ b & d \end{pmatrix}$$

- **Determinante** ( $\det(A) \neq 0 \iff$  invertierbar):

$$\det \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = ad - bc$$

- **Inverse** ( $(AB)^{-1} = B^{-1} A^{-1}$ ):

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}^{-1} = \frac{1}{ad - bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

- **Symmetrisch**:  $A = A^T$

- **Orthogonal** ( $Q$ ):  $Q^T = Q^{-1}$  (Spalten sind orthonormal).

- **Einheit  $\mathbf{V}$** :  $\mathbf{V} \cdot \mathbf{V}^{-1} = \mathbf{I}, \quad \mathbf{V}^{-1} \cdot \mathbf{V} = \mathbf{I}$

# 2 Vektoren, Matrizen und Gleichungssysteme

## 2.1 Vektoren

### Skalare und Vektoren

Man unterscheidet zwischen skalaren und vektoriellen Größen:

- **Skalar:** Wird nur durch einen Zahlenwert definiert.
  - Beispiele: Temperatur, Druck, Luftfeuchtigkeit.
- **Vektor:** Wird durch einen Zahlenwert (Betrag) und eine Richtung definiert.
  - Beispiele: Windgeschwindigkeit an einem Ort, Kraft auf einen Körper.

### Eigenschaften eines Vektors

Ein Vektor zeichnet sich durch folgende Merkmale aus:

- Er hat eine **Länge** (Betrag).
- Er hat eine **Richtung**.
- Er lässt sich geometrisch als Pfeil darstellen.
- Er kann arithmetisch durch Zahlen (Komponenten) beschrieben werden.

### Ortsvektoren

- Ein Ortsvektor hat den Ursprung des Koordinatensystems (Nullpunkt) als Anfangspunkt und verbindet diesen mit seinem gegebenen Endpunkt.
- **Wichtig:** Ortsvektoren und ihre Endpunkte haben die identischen Koordinaten.

### Rechenregeln und Definitionen

- **Gleichheit:** Zwei Vektoren sind gleich, wenn sie die gleiche Länge und die gleiche Richtung besitzen.
- **Verschiebbarkeit:** Vektoren lassen sich parallel verschieben, ohne dass sich der Vektor ändert (solange Länge und Richtung gleich bleiben).

## 2.2 Rechenregeln für Vektoren

### Vektorraum-Axiome

Seien  $\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}$  Vektoren (beliebige Dimension),  $\mathbf{0}$  der Nullvektor und  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$  Skalare. Die Menge der Vektoren bildet zusammen mit den reellen Zahlen einen Vektorraum, wenn folgende Regeln gelten:

#### 1. Addition:

1.  $\mathbf{a} + \mathbf{b} = \mathbf{b} + \mathbf{a}$  (Kommutativgesetz)
2.  $\mathbf{a} + (\mathbf{b} + \mathbf{c}) = (\mathbf{a} + \mathbf{b}) + \mathbf{c}$  (Assoziativgesetz)
3.  $\mathbf{a} + \mathbf{0} = \mathbf{a}$  (Existenz des neutralen Elements  $\mathbf{0}$ )
4.  $\mathbf{a} + (-\mathbf{a}) = \mathbf{0}$  (Existenz des Inversen  $-\mathbf{a}$ )

## 2. Skalarmultiplikation:

5.  $\lambda(\mathbf{a} + \mathbf{b}) = \lambda\mathbf{a} + \lambda\mathbf{b}$
6.  $(\lambda + \mu)\mathbf{a} = \lambda\mathbf{a} + \mu\mathbf{a}$
7.  $(\lambda\mu)\mathbf{a} = \lambda(\mu\mathbf{a}) = \mu(\lambda\mathbf{a})$
8.  $1\mathbf{a} = \mathbf{a}$

## 2.3 Schnittpunkte Geraden und Ebenen

### Definitionen

- **Gerade:**  $g : \mathbf{r} = \mathbf{p} + \lambda\mathbf{u}$  (Stützvektor  $\mathbf{p}$ , Richtungsvektor  $\mathbf{u}$ )
- **Ebene:**  $E : \mathbf{r} = \mathbf{p} + \lambda\mathbf{u} + \mu\mathbf{v}$  (Spannvektoren  $\mathbf{u}, \mathbf{v}$ )

### Schnittpunkte berechnen

- **Ansatz:** Gleichsetzen der Parametergleichungen ( $g = h$  oder  $g = E$ ).
- **Wichtig:** Für jedes Objekt unterschiedliche Parameter (z. B.  $\lambda, \mu, \tau$ ) verwenden.
- **Lösung:** Das entstehende LGS lösen und den Parameter in die Vektorgleichung einsetzen.

## 2.4 Matrizen

### Definition

Eine Matrix  $A$  vom Typ  $m \times n$  besteht aus  $m$  Zeilen und  $n$  Spalten. Die Einträge werden mit  $a_{i,j}$  bezeichnet (Zeile  $i$ , Spalte  $j$ ).

### Spezielle Matrizen und Begriffe

Die folgende Tabelle fasst wichtige Matrix-Typen und Eigenschaften zusammen:

Begriff	Erklärung / Eigenschaft	Beispiel
<b>Quadratisch</b>	Gleiche Anzahl an Zeilen und Spalten ( $m = n$ ).	$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$
<b>Diagonalmatrix</b>	Quadratisch, alle Einträge ausserhalb der Hauptdiagonale sind 0.	$\begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 5 \end{pmatrix}$
<b>Einheitsmatrix <math>I</math></b>	Diagonalmatrix mit nur Einsen auf der Diagonale. Neutrales Element ( $A \cdot I = A$ ).	$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$
<b>Symmetrisch</b>	Matrix ist gleich ihrer Transponierten: $A = A^T$ . (Spiegelsymmetrisch zur Diagonale).	$\begin{pmatrix} 1 & 5 \\ 5 & 3 \end{pmatrix}$
<b>Transponiert <math>A^T</math></b>	Vertauschen von Zeilen und Spalten. Aus $m \times n$ wird $n \times m$ .	$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}^T = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 4 \end{pmatrix}$
<b>Invers <math>A^{-1}</math></b>	Kehrmatrix, sodass $A \cdot A^{-1} = I$ . Existiert nur, wenn $\det(A) \neq 0$ .	$(AA^{-1} = I)$
<b>Orthogonal</b>	$A^T = A^{-1}$ bzw. $A^T A = I$ . Die Spaltenvektoren sind zueinander orthogonal und haben Länge 1.	$\begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$
<b>Zeilenstufenform</b>	Durch Gauss-Elimination erzeugt. Nullen unterhalb der Stufen.	$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 4 & 5 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

## 2.5 Lineare Gleichungssysteme (LGS)

### Definition

Ein LGS besteht aus mehreren linearen Gleichungen mit mehreren Unbekannten.

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

### Lösungsmethoden

- **Einsetzungsverfahren:** Eine Gleichung auflösen und in die andere einsetzen.
- **Gleichsetzungsverfahren:** Beide Gleichungen nach einer Variablen auflösen und gleichsetzen.
- **Additions-/Eliminationsverfahren (Gauss):** Systematische Elimination von Variablen.

### Erweiterte Koeffizientenmatrix

Man schreibt die Koeffizienten  $A$  und die rechte Seite  $\mathbf{b}$  in eine gemeinsame Matrix  $(A|\mathbf{b})$ . Zeilenoperationen (z. B. Zeile 2 minus Zeile 1) ändern die Lösungsmenge nicht.

*Beispiel:*

$$\begin{aligned} s - 160t &= 0 \\ s - 120t &= 100 \end{aligned} \xrightarrow{\text{Matrixform}} \left( \begin{array}{cc|c} 1 & -160 & 0 \\ 1 & -120 & 100 \end{array} \right)$$

Ziel ist die **Zeilenstufenform** (Nullen unter der Diagonalen), um die Lösung durch **Rückwärtseinsetzen** zu finden.

**Lösungsfälle** Ein lineares Gleichungssystem hat entweder:

- **Genau eine Lösung** (Schnittpunkt).
- **Keine Lösung** (Widerspruch, z. B. parallele Geraden).
- **Unendlich viele Lösungen** (Identische Geraden).

## 2.6 Skalarprodukt

### Definitionen

Das Skalarprodukt (Symbol  $\cdot$ ) verknüpft zwei Vektoren zu einer reellen Zahl (Skalar).

- **Geometrisch:**  $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = |\mathbf{a}| \cdot |\mathbf{b}| \cdot \cos(\phi)$   
(wobei  $\phi$  der Winkel zwischen den Vektoren ist).
- **Algebraisch (in Koordinaten):**  $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = a_1 b_1 + a_2 b_2 + \dots + a_n b_n$

### Wichtige Anwendungen

- **Länge (Betrag) eines Vektors:**

Das Skalarprodukt eines Vektors mit sich selbst ergibt das Quadrat seiner Länge.

$$|\mathbf{a}| = \sqrt{\mathbf{a} \cdot \mathbf{a}} = \sqrt{a_1^2 + a_2^2}$$

- **Orthogonalität (Senkrecht):**

Zwei Vektoren ( $\neq \mathbf{0}$ ) stehen genau dann senkrecht aufeinander ( $\mathbf{a} \perp \mathbf{b}$ ), wenn ihr Skalarprodukt Null ist.

$$\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = 0 \iff \mathbf{a} \perp \mathbf{b}$$

- **Winkelberechnung:**

Durch Umstellen der geometrischen Definition:

$$\cos(\phi) = \frac{\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}}{|\mathbf{a}| \cdot |\mathbf{b}|}$$

- **Normierung (Einheitsvektor):**

Um einen Vektor auf die Länge 1 zu bringen (Einheitsvektor  $\mathbf{e}$ ), teilt man ihn durch seinen Betrag:

$$\mathbf{e} = \frac{\mathbf{a}}{|\mathbf{a}|}$$

**Rechenregeln** Für Vektoren  $\mathbf{a}, \mathbf{b}, \mathbf{c}$  und Skalar  $\lambda \in \mathbb{R}$  gilt:

- $\mathbf{a} \cdot \mathbf{b} = \mathbf{b} \cdot \mathbf{a}$  (Kommutativgesetz)
- $\mathbf{a} \cdot (\mathbf{b} + \mathbf{c}) = \mathbf{a} \cdot \mathbf{b} + \mathbf{a} \cdot \mathbf{c}$  (Distributivgesetz)
- $\lambda(\mathbf{a} \cdot \mathbf{b}) = (\lambda\mathbf{a}) \cdot \mathbf{b} = \mathbf{a} \cdot (\lambda\mathbf{b})$  (Assoziativ mit Skalar)

# 3 Gauss-Algorithmus

## 3.1 Lineare Gleichungssysteme (LGS)

### Definition

Ein Gleichungssystem besteht aus mehreren Gleichungen, die alle gemeinsam erfüllt sein müssen. Es heißt **linear**, wenn:

- Variablen nur in der **ersten Potenz** vorkommen (kein  $x^2$ ,  $\sin(x)$  etc.).
- Koeffizienten konstant sind (keine Variablen im Nenner oder Exponenten).

### Erweiterte Koeffizientenmatrix

Um Schreibarbeit zu sparen, notiert man das System  $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$  als Matrix. Man fügt die rechte Seite  $\mathbf{b}$  als extra Spalte an die Matrix  $A$  an:

$$\begin{array}{l} 2x + 3y = 5 \\ 4x - y = 1 \end{array} \xrightarrow{\text{Matrix}} \left( \begin{array}{cc|c} 2 & 3 & 5 \\ 4 & -1 & 1 \end{array} \right)$$

## 3.2 Gauss-Eliminationsverfahren

### Ziel: Zeilenstufenform

Das Verfahren formt das LGS so um, dass eine „Treppenstruktur“ entsteht, aus der man die Lösung leicht ablesen kann.

- **Pivot (Leitkoeffizient):** Der erste Eintrag einer Zeile  $\neq 0$ .
- Pivots müssen immer weiter rechts stehen als in der Zeile darüber.
- Alle Einträge unterhalb der Pivots müssen 0 sein.

### Erlaubte Operationen (Elementare Zeilenumformungen)

Diese ändern die Lösungsmenge nicht:

1. **Vertauschen:** Zwei Zeilen vertauschen.
2. **Skalieren:** Eine Zeile mit einer Zahl  $c \neq 0$  multiplizieren.
3. **Addieren:** Ein Vielfaches einer Zeile zu einer anderen Zeile addieren (Standard-Schritt, um Nullen zu erzeugen).

### Lösungsweg

1. **Vorwärtselimination:** Bringe die Matrix durch Addition/Subtraktion von Zeilen in die Zeilenstufenform.
2. **Rückwärtseinsetzen:** Beginne bei der untersten Zeile, löse nach den Variablen auf und setze das Ergebnis schrittweise in die oberen Zeilen ein.

### 3.3 Beispiel: Gauss-Elimination

Gegebenes System:

$$\begin{aligned}x + y + 10z &= -6 \\6x - y - z &= 4 \\2x - y + z &= -2\end{aligned}$$

1. Erweiterte Koeffizientenmatrix aufstellen:

$$\left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 10 & -6 \\ 6 & -1 & -1 & 4 \\ 2 & -1 & 1 & -2 \end{array} \right)$$

2. Vorwärtselimination (Nullen erzeugen):

- Ziel: Nullen unter der ersten 1 (Spalte 1).
- $Z_2 \rightarrow Z_2 - 6 \cdot Z_1$
- $Z_3 \rightarrow Z_3 - 2 \cdot Z_1$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 10 & -6 \\ 0 & -7 & -61 & 40 \\ 0 & -3 & -19 & 10 \end{array} \right)$$

- Ziel: Null unter der -7 (Spalte 2). Um Brüche zu vermeiden, kann man z. B.  $Z_2$  und  $Z_3$  skalieren oder direkt  $7 \cdot Z_3 - 3 \cdot Z_2$  rechnen.

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|c} 1 & 1 & 10 & -6 \\ 0 & -7 & -61 & 40 \\ 0 & 0 & 50 & -50 \end{array} \right) \quad (\text{Zeilenstufenform erreicht})$$

3. Rückwärtseinsetzen:

- Aus Zeile 3:  $50z = -50 \Rightarrow z = -1$
- In Zeile 2:  $-7y - 61(-1) = 40 \Rightarrow -7y + 61 = 40 \Rightarrow -7y = -21 \Rightarrow y = 3$
- In Zeile 1:  $1x + 1(3) + 10(-1) = -6 \Rightarrow x + 3 - 10 = -6 \Rightarrow x - 7 = -6 \Rightarrow x = 1$

Lösungsmenge:  $\mathbb{L} = \{(1, 3, -1)\}$

# 4 LU-Zerlegung

## 4.1 Invertierbare Matrizen

### Definition

Eine quadratische  $n \times n$ -Matrix  $A$  heisst **invertierbar**, **regulär** oder **nichtsingulär**, wenn eine  $n \times n$ -Matrix  $B$  existiert, sodass gilt:

$$A \cdot B = B \cdot A = E$$

Man nennt  $B$  die zu  $A$  inverse Matrix und bezeichnet sie mit  $B = A^{-1}$ .

### Eigenschaften

- Ist  $A$  invertierbar, hat das Gleichungssystem  $Ax = b$  für jedes  $b$  eine eindeutige Lösung ( $x = A^{-1}b$ ).
- Das Inverse eines Produkts kehrt die Reihenfolge um:  $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ .

## 4.2 Permutationsmatrix

### Definition

Eine Permutationsmatrix  $P$  ist eine quadratische Matrix, bei der jede Zeile und jede Spalte genau eine Eins enthält, wobei alle anderen Elemente Null sind. Sie entsteht aus der Einheitsmatrix durch Vertauschen von Zeilen.

### Wirkung

- **Multiplikation von links ( $PA$ ):** Vertauscht die Zeilen von  $A$ .
- **Multiplikation von rechts ( $AP$ ):** Vertauscht die Spalten von  $A$ .

### Beispiel (Zeilentausch)

Um bei einer  $3 \times 3$ -Matrix die 1. und 2. Zeile zu vertauschen, wird die Einheitsmatrix entsprechend umgeformt (Tausch der 1. und 2. Zeile von  $E$ ):

$$P = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Angewandt auf eine Matrix  $A$ :

$$P \cdot A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 2 & 7 & 9 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 2 & 7 & 9 \end{pmatrix}$$

Hier wurde die erste Zeile  $(0, 1, 1)$  mit der zweiten Zeile  $(1, 2, 1)$  vertauscht.

## 4.3 LR-Zerlegung (LU Decomposition)

### Konzept

Die LR-Zerlegung faktorisiert eine Matrix  $A$  in das Produkt einer unteren Dreiecksmatrix  $L$  (Lower) und einer oberen Dreiecksmatrix  $U$  (Upper).

$$A = L \cdot U$$

- **$U$  (Upper):** Ist die Zeilenstufenform von  $A$ , die durch Gauss-Elimination entsteht.
- **$L$  (Lower):** Ist eine untere Dreiecksmatrix mit Einsen auf der Diagonalen. Sie enthält die Multiplikatoren der Eliminationsschritte ( $l_{ij}$  an der Position  $i$ -te Zeile,  $j$ -te Spalte).

### Zerlegung mit Zeilentausch

Müssen während der Elimination Zeilen vertauscht werden (Pivotisierung), wird die Matrix  $PA$  zerlegt:

$$P \cdot A = L \cdot U$$

## 4.4 Lösen eines LGS mittels LR-Zerlegung

Das Verfahren nutzt die Zerlegung  $A = LU$ , um das System  $Ax = b$  durch zwei einfachere Dreieckssysteme zu lösen. Dies ist besonders effizient, wenn mehrere Gleichungssysteme mit derselben Matrix  $A$ , aber unterschiedlichen Vektoren  $b$  gelöst werden müssen.

**Vorgehen** Das System  $Ax = b$  wird umgeformt zu  $L(Ux) = b$ . Man substituiert  $Ux = y$  und löst in zwei Schritten:

1. **Vorwärtseinsetzen:** Löse  $Ly = b$  nach  $y$  auf.
2. **Rückwärtseinsetzen:** Löse  $Ux = y$  nach  $x$  auf.

### 1. Vorwärtseinsetzen ( $Ly = b$ )

Da  $L$  eine untere Dreiecksmatrix ist, lassen sich die Unbekannten  $y$  von oben nach unten berechnen. Beispiel für  $3 \times 3$ :

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ l_{21} & 1 & 0 \\ l_{31} & l_{32} & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_1 \\ b_2 \\ b_3 \end{pmatrix}$$

Daraus ergeben sich direkt die Gleichungen:

$$\begin{aligned} y_1 &= b_1 \\ y_2 &= b_2 - l_{21}y_1 \\ y_3 &= b_3 - l_{31}y_1 - l_{32}y_2 \end{aligned}$$

### 2. Rückwärtseinsetzen ( $Ux = y$ )

Da  $U$  eine obere Dreiecksmatrix ist, lassen sich die Unbekannten  $x$  von unten nach oben berechnen. Beispiel für  $3 \times 3$ :

$$\begin{pmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ 0 & u_{22} & u_{23} \\ 0 & 0 & u_{33} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$$

Daraus ergeben sich die Gleichungen (Auflösen nach  $x_3$ , dann  $x_2$ , dann  $x_1$ ):

$$\begin{aligned} x_3 &= \frac{y_3}{u_{33}} \\ x_2 &= \frac{y_2 - u_{23}x_3}{u_{22}} \\ x_1 &= \frac{y_1 - u_{12}x_2 - u_{13}x_3}{u_{11}} \end{aligned}$$

### Konkretes Beispiel ( $2 \times 2$ )

Gegeben sei das System  $Ax = b$  mit  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 4 & 9 \end{pmatrix}$  und  $b = \begin{pmatrix} 5 \\ 21 \end{pmatrix}$ .

Die LR-Zerlegung von  $A$  ergibt:  $L = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 4 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $U = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$ .

- **Schritt 1** ( $Ly = b$ ):

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 4 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 21 \end{pmatrix}$$

$$y_1 = 5$$

$$4 \cdot 5 + y_2 = 21 \implies y_2 = 1$$

$$\implies y = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix}$$

- **Schritt 2** ( $Ux = y$ ):

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$x_2 = 1$$

$$x_1 + 2 \cdot 1 = 5 \implies x_1 = 3$$

$$\implies \text{Lösung: } x = \begin{pmatrix} 3 \\ 1 \end{pmatrix}$$

# 5 Gauss-Jordan-Elimination

## 5.1 Gauss-Jordan-Algorithmus

### Konzept

Das Gauss-Jordan-Verfahren ist eine Erweiterung des Gauss-Eliminationsverfahrens. Ziel ist es, die Matrix nicht nur in die Zeilenstufenform, sondern in die **reduzierte Zeilenstufenform** (Diagonalmatrix, idealerweise Einheitsmatrix) zu bringen.

### Vorgehen

1. Matrix in Zeilenstufenform bringen (Gauss-Elimination).
2. Von **rechts nach links** und von **unten nach oben** Nullen oberhalb der Pivotelemente erzeugen.
3. Pivotelemente durch Division auf 1 normieren.

### Anwendung

- Direktes Ablesen der Lösungen ohne Rückwärtseinsetzen.
- Simultanes Lösen mehrerer Gleichungssysteme ( $Ax = a, Ax = b, \dots$ ) durch Erweiterung der Matrix.
- Berechnung der inversen Matrix.

## 5.2 Inverse Matrix

### Definition

Eine quadratische Matrix  $A$  ist invertierbar, wenn eine Matrix  $A^{-1}$  existiert, für die gilt:

$$A \cdot A^{-1} = I \quad \text{und} \quad A^{-1} \cdot A = I$$

wobei  $I$  die Einheitsmatrix ist.

### Berechnung mittels Gauss-Jordan

Man schreibt die Matrix  $A$  und die Einheitsmatrix  $I$  nebeneinander:  $(A | I)$ . Durch Anwendung des Gauss-Jordan-Algorithmus wird die linke Seite zur Einheitsmatrix umgeformt. Die rechte Seite wird dabei automatisch zur Inversen.

$$(A | I) \xrightarrow{\text{Gauss-Jordan}} (I | A^{-1})$$

## 5.3 Determinante

### Definition und Bedeutung

Die Determinante ist eine Kennzahl (Skalar) für quadratische Matrizen.

- $\det(A) \neq 0 \iff A$  ist regulär (invertierbar).
- $\det(A) = 0 \iff A$  ist singulär (nicht invertierbar).
- Geometrisch entspricht sie im  $\mathbb{R}^2$  der Fläche und im  $\mathbb{R}^3$  dem Volumen (Spatprodukt).

### Berechnung

- **$2 \times 2$  Matrix:**

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \implies \det(A) = ad - bc$$

- **$3 \times 3$  Matrix (Regel von Sarrus):**

Für  $A = \begin{pmatrix} u_1 & v_1 & w_1 \\ u_2 & v_2 & w_2 \\ u_3 & v_3 & w_3 \end{pmatrix}$  gilt:

$$\det(A) = (u_1v_2w_3 + v_1w_2u_3 + w_1u_2v_3) - (u_3v_2w_1 + v_3w_2u_1 + w_3u_2v_1)$$

- **Dreiecksmatrizen:**

Die Determinante ist das Produkt der Diagonalelemente.

### Rechenregeln für Determinanten

- **Zeilenvertauschung:** Das Vorzeichen ändert sich ( $\det_{neu} = -\det_{alt}$ ).
- **Zeilenmultiplikation:** Wird eine Zeile mit Faktor  $k$  multipliziert, ändert sich die Determinante um Faktor  $k$ .
- **Zeilenaddition:** Die Addition des Vielfachen einer Zeile zu einer anderen ändert die Determinante **nicht**.
- **Transposition:**  $\det(A) = \det(A^T)$ .

## 5.4 Cramersche Regel

Ein Verfahren zum Lösen linearer Gleichungssysteme  $Ax = b$ , wenn  $\det(A) \neq 0$ .

### Formel

Die Lösung für die Unbekannte  $x_i$  ist:

$$x_i = \frac{\det(A_i)}{\det(A)}$$

Dabei ist  $A_i$  die Matrix, die entsteht, wenn man die  $i$ -te Spalte von  $A$  durch den Vektor  $b$  ersetzt.

### Beispiel ( $2 \times 2$ )

$$x = \frac{D_x}{D}, \quad y = \frac{D_y}{D}$$

mit  $D = \det(A)$ ,  $D_x = \det(b, \text{Spalte}_2)$ ,  $D_y = \det(\text{Spalte}_1, b)$ .

# 6 Vektorprodukt und Lineare Abbildungen

## 6.1 Vektorprodukt (Kreuzprodukt)

### Definition

Das Vektorprodukt  $u \times v$  zweier Vektoren  $u, v \in \mathbb{R}^3$  ist ein Vektor  $x$ , der senkrecht (orthogonal) auf beiden Vektoren steht.

### Berechnung

Für  $u = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ u_3 \end{pmatrix}$  und  $v = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix}$  gilt:

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

Alternativ kann die Regel von Sarrus mit den Einheitsvektoren  $e_1, e_2, e_3$  verwendet werden:

$$u \times v = \det \begin{pmatrix} e_1 & e_2 & e_3 \\ u_1 & u_2 & u_3 \\ v_1 & v_2 & v_3 \end{pmatrix}$$

### Eigenschaften

- **Länge:**  $|u \times v| = |u| \cdot |v| \cdot \sin(\varphi)$ , wobei  $\varphi$  der eingeschlossene Winkel ist. Geometrisch entspricht dies der Fläche des von  $u$  und  $v$  aufgespannten Parallelogramms.
- **Orthogonalität:** Das Produkt steht senkrecht auf  $u$  und  $v$  ( $u \cdot (u \times v) = 0$ ).
- **Antikommutativität:**  $u \times v = -(v \times u)$ .
- **Parallelität:** Sind  $u$  und  $v$  parallel, ist  $u \times v = 0$ .

## 6.2 Lineare Abbildungen

### Definition

Eine Abbildung  $F : V \rightarrow W$  heisst **linear**, wenn für alle Vektoren  $u, v$  und Skalare  $s$  gilt:

- $F(u + v) = F(u) + F(v)$  (Additivität)
- $F(s \cdot u) = s \cdot F(u)$  (Homogenität)

### Matrix-Darstellung

Jede lineare Abbildung im  $\mathbb{R}^n$  lässt sich durch eine Matrix  $A$  darstellen.

$$F(x) = A \cdot x$$

Dabei sind die Spalten der Matrix  $A$  die Bilder der Einheitsvektoren  $e_1, \dots, e_n$  unter der Abbildung.

$$A = \begin{pmatrix} | & | & | \\ F(e_1) & F(e_2) & \dots & F(e_n) \\ | & | & | \end{pmatrix}$$

### 6.3 Beispiele (2D-Transformationen)

Hier sind die Standardmatrizen für Transformationen im  $\mathbb{R}^2$ :

#### 1. Skalierung

Streckung um Faktor  $\lambda$  (zentrisch am Ursprung):

$$A = \begin{pmatrix} \lambda & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$$

#### 2. Drehung

Drehung um den Ursprung um den Winkel  $\varphi$  (gegen den Uhrzeigersinn):

$$R_\varphi = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi \\ \sin \varphi & \cos \varphi \end{pmatrix}$$

#### 3. Spiegelung

- An der x-Achse:  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$
- An der y-Achse:  $\begin{pmatrix} -1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$
- An einer Ursprungsgeraden mit Winkel  $\varphi$ :

$$S_\varphi = \begin{pmatrix} \cos(2\varphi) & \sin(2\varphi) \\ \sin(2\varphi) & -\cos(2\varphi) \end{pmatrix}$$

#### 4. Scherung

Scherung entlang der x-Achse mit Faktor  $s$ :

$$A = \begin{pmatrix} 1 & s \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

### 6.4 Zusammensetzung von Abbildungen

Werden mehrere lineare Abbildungen nacheinander ausgeführt, entspricht dies der Multiplikation ihrer Matrizen.

#### Reihenfolge

Sei  $A$  die erste Abbildung ( $x \rightarrow Ax$ ) und  $B$  die zweite Abbildung ( $y \rightarrow By$ ). Die Gesamtabbildung  $C$  ist:

$$C = B \cdot A$$

**Wichtig:** Die zuerst ausgeführte Abbildung steht in der Multiplikation rechts (nahe am Vektor  $x$ ).

$$z = B(Ax) = (B \cdot A)x$$

Die Matrixmultiplikation ist im Allgemeinen nicht kommutativ ( $B \cdot A \neq A \cdot B$ ), daher ist die Reihenfolge entscheidend.

# 7 Orthogonale Abbildungen und Homogene Koordinaten

## 7.1 Orthogonale Abbildungen

### Definition

Eine lineare Abbildung  $A$  heisst **orthogonal**, wenn sie längentreu und winkeltreu ist. Das bedeutet, geometrische Formen werden zwar gedreht oder gespiegelt, aber nicht verzerrt oder skaliert.

### Eigenschaften

- **Inverse:** Die Inverse ist gleich der Transponierten ( $A^{-1} = A^T$ ).
- **Determinante:**  $\det(A) = \pm 1$ .
  - $\det(A) = 1$ : Drehung (Orientierung bleibt erhalten).
  - $\det(A) = -1$ : Spiegelung (Orientierung wird umgekehrt).
- **Normierung:** Die Spalten- und Zeilenvektoren haben die Länge 1 und stehen paarweise senkrecht aufeinander.
- **Skalarprodukt:** Das Skalarprodukt bleibt erhalten:  $(Ax) \cdot (Ay) = x \cdot y$ .

## 7.2 Homogene Koordinaten (2D)

### Konzept

Die klassische Matrix-Vektor-Multiplikation  $Ax$  kann nur lineare Abbildungen (Drehung, Skalierung) darstellen, aber keine Verschiebungen (Translationen), da der Nullvektor bei linearen Abbildungen immer auf sich selbst abgebildet werden muss. Um Translationen ebenfalls als Matrix-Multiplikation schreiben zu können, erweitert man die Koordinaten um eine Dimension (homogene Komponente, meist 1).

$$v = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{homogen}} v_h = \begin{pmatrix} x \\ y \\ 1 \end{pmatrix}$$

### 2D-Transformationen in homogenen Koordinaten ( $3 \times 3$ Matrizen)

- **Rotation (um Ursprung):**

$$R = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi & 0 \\ \sin \varphi & \cos \varphi & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

- **Translation (Verschiebung um  $u, v$ ):**

$$T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & u \\ 0 & 1 & v \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

### 7.3 Zusammensetzung von Abbildungen

Mehrere Transformationen werden durch Multiplikation der entsprechenden Matrizen verkettet. Da die Matrixmultiplikation **nicht kommutativ** ist, ist die Reihenfolge entscheidend.

**Reihenfolge:** Die Abbildung, die zuerst auf den Vektor wirken soll, steht rechts (am nächsten beim Vektor).

$$v_{neu} = \underbrace{M_n \cdot \dots \cdot M_2 \cdot M_1}_{\text{Gesamtmatrix } M} \cdot v_{alt}$$

**Beispiel: Drehung um einen beliebigen Punkt  $P$**

Um ein Objekt um einen Punkt  $P$  (statt um den Ursprung) zu drehen, sind drei Schritte nötig:

1. Verschiebung von  $P$  in den Ursprung ( $T^{-1}$ ).
2. Drehung um den Ursprung ( $R$ ).
3. Rückverschiebung an die ursprüngliche Position ( $T$ ).

$$M_{Gesamt} = T \cdot R \cdot T^{-1}$$

### 7.4 Homogene Koordinaten in 3D

Für den dreidimensionalen Raum werden Vektoren auf 4 Komponenten erweitert  $(x, y, z, 1)^T$ . Die Transformationsmatrizen haben die Grösse  $4 \times 4$ .

**Translation (3D)**

$$T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & u \\ 0 & 1 & 0 & v \\ 0 & 0 & 1 & w \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

**Rotationen (3D)**

- Um x-Achse:

$$R_x = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \cos \varphi & -\sin \varphi & 0 \\ 0 & \sin \varphi & \cos \varphi & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

- Um y-Achse:

$$R_y = \begin{pmatrix} \cos \varphi & 0 & \sin \varphi & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ -\sin \varphi & 0 & \cos \varphi & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

- Um z-Achse:

$$R_z = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -\sin \varphi & 0 & 0 \\ \sin \varphi & \cos \varphi & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

## 8 Einfache lineare Regression

Kommt bald...

## 9 Multiple lineare Regression

Kommt bald...

## 10 Eigenwerte und Eigenvektoren

Sicher hinzufügen wie man einfach eigenwerte ablesen kann und auch eigenvektore

# 11 Eigenwerte- und Eigenvektoren

## 11.1 Positiv definite Matrizen

### Definition

Eine symmetrische Matrix  $A$  heisst **positiv definit**, wenn für jeden Vektor  $x \neq 0$  gilt:

$$x^T A x > 0$$

Gilt nur  $x^T A x \geq 0$ , nennt man die Matrix **positiv semi-definit**.

**Regeln (Symmetrische Matrizen):**

#### Standard Regeln

- Die Matrix ist positiv definit, wenn alle **Eigenwerte  $\lambda$  positiv** sind ( $\lambda > 0$ ).
- Für symmetrische  $2 \times 2$  Matrix gilt:

$$a > 0 \quad \text{und} \quad \det(A) = ad - b^2 > 0$$

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ b & d \end{pmatrix}$$

#### Sylvester-Kriterium (min 1 Krt.)

1. Alle Pivots sind positiv.
2. Alle führenden Hauptminoren (det oben links) sind positiv.
3. Alle Eigenwerte  $\lambda_i > 0$ .
4. Die definierende Eigenschaft gilt:  $x^T A x > 0$  für alle  $x \neq 0$ .
5. Es existiert eine Zerlegung  $A = R^T R$  (mit  $R$  mit unabhängigen Spalten).

## 11.2 Diagonalisierung

**Voraussetzung:** Die  $n \times n$ -Matrix  $A$  muss  $n$  linear unabhängige Eigenvektoren besitzen.

- **Hauptformeln:**

$$A = V \Lambda V^{-1} \quad \text{bzw.} \quad \Lambda = V^{-1} A V$$

- **Ableitung:** Die Grundgleichung  $Ax_i = \lambda_i x_i$  wird zur Matrixgleichung  $AV = V\Lambda$ .

- **Variablen:**

- $V$ : Die **Eigenvektormatrix** (Spalten sind die Eigenvektoren  $x_i$ ).
- $\Lambda$ : Die **Eigenwertmatrix** (Diagonalmatrix mit den Eigenwerten  $\lambda_i$ ).

$$A \underbrace{[x_1, x_2]}_{V} = [\lambda_1 \mathbf{x}_1, \lambda_2 \mathbf{x}_2] = \underbrace{[x_1, x_2]}_{V} \underbrace{\begin{bmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{bmatrix}}_{\Lambda}$$

## 11.3 Eigenschaften von Determinante (det) und Spur (tr)

Es gilt für beliebige Matrizen  $\mathbf{A}(n \times n)$ :

- Die Spur der Matrix ist gleich der Summe der Eigenwerte.
- Die Determinante der Matrix ist gleich dem Produkt der Eigenwerte.

Für beliebige Matrizen  $\mathbf{A}(n \times n)$  und  $\mathbf{B}(n \times n)$  und ein Skalar  $c$  gilt:

$$\begin{aligned}\text{tr}(\mathbf{A} + \mathbf{B}) &= \text{tr}(\mathbf{A}) + \text{tr}(\mathbf{B}) \\ \text{tr}(c\mathbf{A}) &= c \cdot \text{tr}(\mathbf{A}) \\ \det(c\mathbf{A}) &= c^n \det(\mathbf{A}) \\ \text{tr}(\mathbf{AB}) &= \text{tr}(\mathbf{BA}) \\ \det(\mathbf{AB}) &= \det(\mathbf{BA}) \\ \det(\mathbf{AB}) &= \det(\mathbf{A}) \det(\mathbf{B}) \\ \det(\mathbf{A}^{-1}) &= (\det(\mathbf{A}))^{-1}\end{aligned}$$

## 11.4 Ähnliche Matrizen

### Definition und Kern-Eigenschaften

- **Definition:** Zwei Matrizen  $\mathbf{A}$  und  $\mathbf{B}$  sind ähnlich, wenn eine invertierbare Matrix  $\mathbf{M}$  existiert, sodass gilt:

$$\mathbf{B} = \mathbf{M}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{M}$$

- **Theorem:** Ähnliche Matrizen haben immer die **selben Eigenwerte** ( $\lambda$ ).

- **Folgerung:** Haben dieselbe **Spur** ( $\text{tr} = \sum \lambda$ ) und **Determinante** ( $\det = \prod \lambda$ ).

### Prüfung und Beispiel

- Bei Diagonalmatrizen können die Eigenwerte  $\lambda$  direkt von der Diagonale abgelesen werden.
- **Beispiel-Matrizen** (alle ähnlich mit  $\lambda_1 = 2, \lambda_2 = 4$ ):

$$\begin{bmatrix} 2 & 3 \\ 0 & 4 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 4 \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} 0 & 2 \\ -4 & 6 \end{bmatrix}$$

### Nachweis der Ähnlichkeit durch Matrix $\mathbf{M}$

**Ziel:** Finde eine invertierbare Matrix  $\mathbf{M}$ , die  $\mathbf{B} = \mathbf{M}^{-1} \mathbf{A} \mathbf{M}$  erfüllt.

1. **Prüfbedingung aufstellen:** Nutze die äquivalente Gleichung:

$$\mathbf{MB} = \mathbf{AM}$$

2. **Transformationsmatrix  $\mathbf{M}$  bestimmen (Heuristik):** Wähle  $\mathbf{M}$  basierend auf der visuellen Transformation (Vorzeichen, Vertauschung) zwischen  $\mathbf{A}$  und  $\mathbf{B}$ . Beispielwahl:  

$$\mathbf{M} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix}.$$
3. **Gleichung verifizieren (Berechnung):** Die Multiplikation beider Seiten muss zum gleichen Ergebnis führen.

$$\begin{aligned}\mathbf{MB} &= \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix} \\ \mathbf{AM} &= \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ -1 & 1 \end{bmatrix}\end{aligned}$$

**Fazit:** Da  $\mathbf{MB} = \mathbf{AM}$  gilt, ist die Ähnlichkeit nachgewiesen.

## 11.5 Potenzen von Matrizen

### Eigenschaften der Potenzierung

- Falls  $\mathbf{A}$  potenziert wird, bleiben die Eigenvektoren  $x$  gleich, die Eigenwerte  $\lambda$  werden aber potenziert ( $\lambda \rightarrow \lambda^n$ ).
- Für jeden EV  $x$  zum EW  $\lambda$  gilt:

$$\mathbf{A}^n x = \lambda^n x$$

### Effiziente Berechnung von $\mathbf{A}^n$

- **Methode:** Berechnung mittels Diagonalisierung  $\mathbf{A} = \mathbf{V}\Lambda\mathbf{V}^{-1}$ .

- **Endformel:**

$$\mathbf{A}^n = \mathbf{V}\Lambda^n\mathbf{V}^{-1}$$

- **Vorteil (2x2):** Die Potenzierung von  $\Lambda$  erfolgt trivial auf der Diagonale:

$$\Lambda^n = \begin{pmatrix} \lambda_1^n & 0 \\ 0 & \lambda_2^n \end{pmatrix}$$

# 12 Singulärwertzerlegung-I

## 12.1 Definition

### Satz der Singulärwertzerlegung

Die Singulärwertzerlegung (SVD) zerlegt jede beliebige  $m \times n$ -Matrix  $A$  in ein Produkt von drei speziellen Matrizen[cite: 66]:

$$A = U\Sigma V^T$$

Die Eigenschaften der Komponenten sind:

- $U$ : Eine orthogonale  $m \times m$ -Matrix ( $U^T U = I$ ,  $U^{-1} = U^T$ )[cite: 69]. Die Spalten von  $U$  heissen **Links-Singulärvektoren**[cite: 268].
- $\Sigma$ : Eine  $m \times n$ -Diagonalmatrix. Die Einträge auf der Diagonalen heissen **Singulärwerte**  $\sigma_i$ [cite: 70]. Sie sind positiv und der Grösse nach geordnet ( $\sigma_1 \geq \sigma_2 \geq \dots \geq \sigma_n \geq 0$ )[cite: 152].
- $V$ : Eine orthogonale  $n \times n$ -Matrix ( $V^T V = I$ ,  $V^{-1} = V^T$ )[cite: 71]. Die Spalten von  $V$  heissen **Rechts-Singulärvektoren**[cite: 268].

### Zusammenhang mit symmetrischen Matrizen

Die Berechnung der SVD basiert auf den Eigenwerten und Eigenvektoren der symmetrischen Matrizen  $A^T A$  und  $AA^T$ [cite: 42]:

- $A^T A = V\Sigma^2 V^T$ : Die Matrix  $A^T A$  liefert die Rechts-Singulärvektoren  $V$  und die Quadrate der Singulärwerte[cite: 270, 271].
- $AA^T = U\Sigma^2 U^T$ : Die Matrix  $AA^T$  liefert die Links-Singulärvektoren  $U$ [cite: 272, 273].

## 12.2 Berechnung

Die Bestimmung der SVD erfolgt typischerweise in folgenden Schritten:

### 1. Berechnung von $V$ und $\Sigma$

1. Berechne die symmetrische Matrix  $A^T A$ [cite: 269].
2. Bestimme die Eigenwerte  $\lambda_i$  von  $A^T A$  durch Lösen der charakteristischen Gleichung  $\det(A^T A - \lambda I) = 0$ [cite: 287].
3. Die **Singulärwerte** sind die Wurzeln dieser Eigenwerte:  $\sigma_i = \sqrt{\lambda_i}$ [cite: 280, 288]. Damit ist die Matrix  $\Sigma$  bestimmt.
4. Bestimme die zugehörigen normierten Eigenvektoren. Diese bilden die Spalten  $v_i$  der Matrix  $V$ [cite: 281].

### 2. Berechnung von $U$ Um die Matrix $U$ zu bestimmen, nutzt man die Beziehung $AV = U\Sigma$ , was spaltenweise $Av_i = \sigma_i u_i$ entspricht[cite: 321, 332].

- Für jeden Singulärwert  $\sigma_i > 0$  berechnet sich der Vektor  $u_i$  durch:

$$u_i = \frac{1}{\sigma_i} Av_i$$

Dies stellt sicher, dass die Vorzeichen korrekt sind[cite: 318].

- Falls  $A$  nicht quadratisch ist oder  $\sigma_i = 0$ , müssen die fehlenden Vektoren  $u_i$  so gewählt werden, dass sie orthonormal zu den bestehenden Spalten sind (Basisergänzung)[cite: 383].

**Alternativer Weg für  $U$ :**

Man kann  $U$  auch als Eigenvektoren von  $AA^T$  berechnen[cite: 307]. Dabei muss jedoch darauf geachtet werden, dass die Vorzeichen mit  $V$  kompatibel sind.

## 13 Singulärwertzerlegung II

To do...