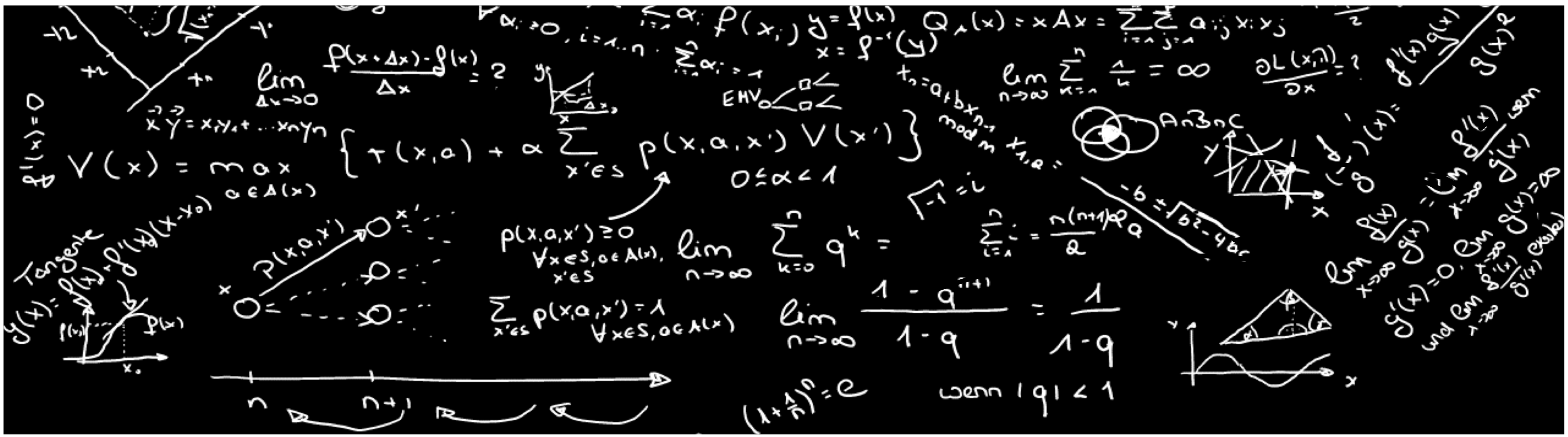
Mathematik II

Linearkombinationen

FS 2019



Universität Zürich[UZH]

Prof. Dr. Christiane Barz
Lehrstuhl Mathematik für Wirtschaftswissenschaften
(Chair of Mathematics for Business and Economics)

Organisatorisches

- Sprechstunden
  - Lina: Mittwochs 13-15 Uhr
  - Prof. Barz: Dienstags 16-17 Uhr

- Vorlesungsmaterialien wieder auf Moodle
  - Einschreibeschlüssel 91sf2kitamehtam
  - Wöchentliches Online Quiz startet Montags nach Vorlesung 14 Uhr, endet vor Vorlesung 9 Uhr
  - Folien, Skript, Übungsblätter, Musterlösungen, Videos, Folien, Forum und ggf. Errata

- Übungsgruppen
  - Namen der Tutoren, Zeiten und Räume auf Moodle
  - Anmeldung für Übungsgruppen ab heute 12 Uhr auf Moodle
  - Übungen behandeln stets den Stoff der Vorwoche

Agenda

Mathematik 2

10: Optimierungsprobleme mit Nebenbedingungen

9: Reelle Funktionen in n Variablen

8: Lineare Abbildungen

7: Lin. Gleichungssysteme

6: Linearkombinationen

5: Reelle Funktionen

4: Folgen

3: Relationen und Funktionen

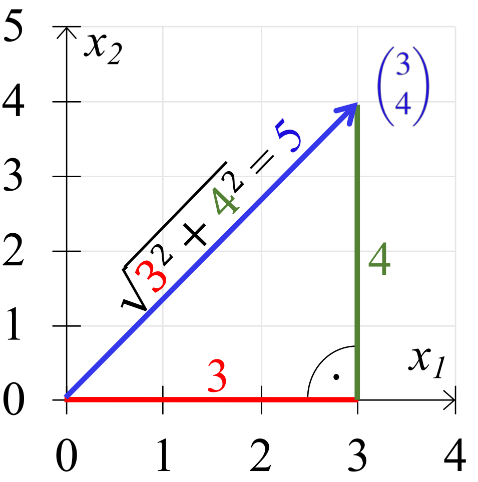
2: Mengen

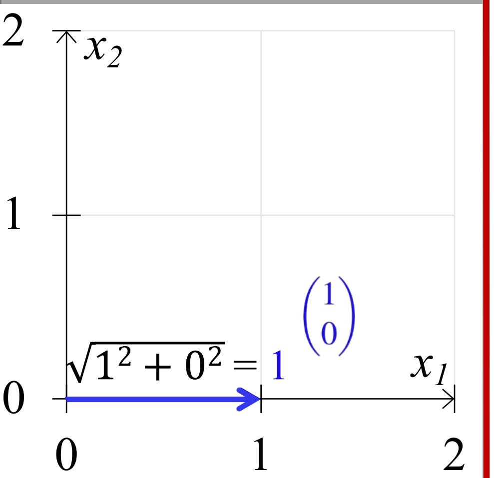
1: Mathematik als

Mathematik 1

6.1 Richtungen von Vektoren
6.2 Die Linearkombination
6.3 Lineare Unabhängigkeit
6.5 Lineare Hülle, linearer Raum und Dimension
6.6 Matrizen und Matrizenmultiplikation

Norm, Null-, und Einheitsvektoren





Definition 2.1.5: Die Länge oder Norm eines Vektors

Länge oder Norm von **v**

$$||\mathbf{v}|| = ||\begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_m \end{pmatrix}|| = \sqrt{(v_1)^2 + (v_2)^2 + \cdots + (v_m)^2} = \sqrt{\sum_{i=1}^{m} (v_i)^2},\ \mathbf{v} \in \mathbb{R}^m$$

Beispiele:

- $||\begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}|| = \sqrt{3^2+4^2} = 5$
- $||\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}|| = \sqrt{1^2+0^2} = 1$

Definition 6.1.2: Nullvektoren, Einheitsvektoren

$$\mathbf{0} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

Nullvektor

$$\mathbf{e}^k = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

k-ter (kanonischer) Einheitsvektor

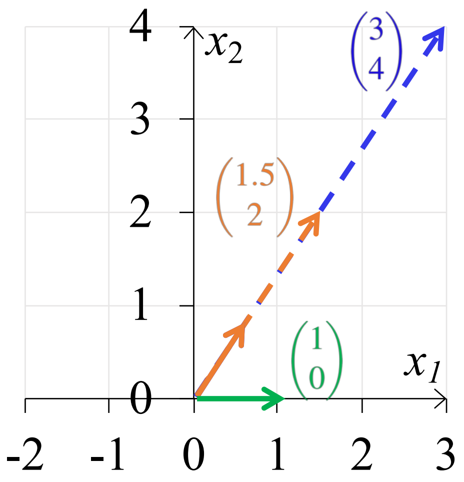
Die Richtung eines Vektors

Definition 6.1.3: Richtung eines Vektors

Richtung von **v**

$$\frac{\mathbf{v}}{||\mathbf{v}||}, \mathbf{v} \in \mathbb{R}^m, \mathbf{v} \neq \mathbf{0}$$

Beispiele:



- $\dfrac{\binom{3}{4}}{||\binom{3}{4}||} = \dfrac{\binom{3}{4}}{\sqrt{3^2+4^2}} = \begin{pmatrix} \frac{3}{5} \\ \frac{4}{5} \end{pmatrix}$

- $\dfrac{\binom{1.5}{2}}{||\binom{1.5}{2}||} = \dfrac{\binom{1.5}{2}}{\sqrt{1.5^2+2^2}} = \begin{pmatrix} \frac{1.5}{2.5} \\ \frac{2}{2.5} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{3}{5} \\ \frac{4}{5} \end{pmatrix}$

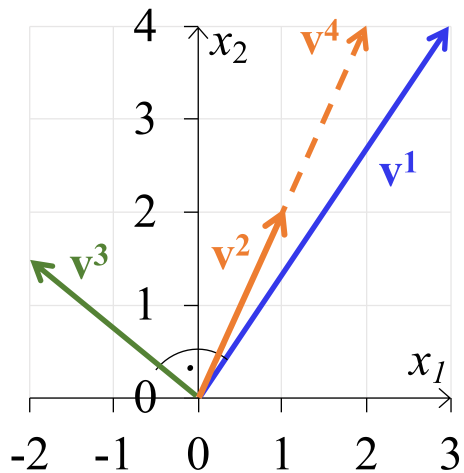
Die Vektoren $(3,4)^T$ und $(1.5,2)^T$ haben die gleiche Richtung.

- $\dfrac{\binom{1}{0}}{||\binom{1}{0}||} = \dfrac{\binom{1}{0}}{\sqrt{1^2+0^2}} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

$\mathbf{e}^1$ hat eine andere Richtung als $(3,4)^T$.

Das Skalarprodukt

$$\begin{pmatrix} v_1^1 & v_2^1 & v_3^1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} v_1^2 \\ v_2^2 \\ v_3^2 \end{pmatrix}$$



Definition 6.1.4: (Euklidisches) Skalarprodukt

$$(\mathbf{v}^1)^T\mathbf{v}^2 = \langle \mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2 \rangle = \sum_{i=1}^{m} v_i^1 v_i^2$$

Skalarprodukt von $\mathbf{v}^1$ und $\mathbf{v}^2$

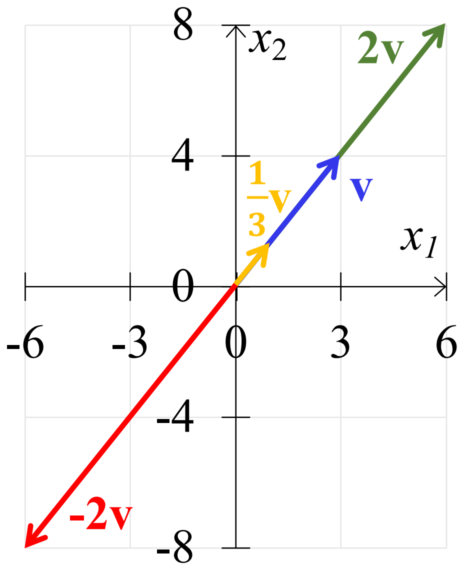
Beispiele:

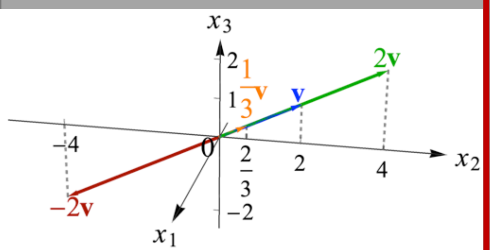
- $(\mathbf{v}^1)^T\mathbf{v}^2 = (3,4)\begin{pmatrix}1\\2\end{pmatrix} = 3\cdot 1 + 4\cdot 2 = 11 \quad = (\mathbf{v}^2)^T\mathbf{v}^1$
- $(\mathbf{v}^1)^T\mathbf{v}^3 = (3,4)\begin{pmatrix}-2\\1.5\end{pmatrix} = 3\cdot(-2) + 4\cdot 1.5 = 0$
- $(\mathbf{v}^1)^T\mathbf{v}^1 = (3,4)\begin{pmatrix}3\\4\end{pmatrix} = 3\cdot 3 + 4\cdot 4 = 25 \quad = ||\mathbf{v}^1||^2$
- $(\mathbf{v}^1)^T\mathbf{v}^4 = (3,4)\begin{pmatrix}2\\4\end{pmatrix} = 3\cdot 2 + 4\cdot 4 = 22 \quad = 2(\mathbf{v}^1)^T\mathbf{v}^2$

Definition 6.1.5: Orthogonale Vektoren

Haben zwei Vektoren ein Skalarprodukt von 0, heissen sie orthogonal.

Vielfache eines Vektors





Definition 2.2.4: Die skalare Multiplikation

Skalar

$$\alpha\mathbf{v} = \begin{pmatrix} \alpha v_1 \\ \vdots \\ \alpha v_m \end{pmatrix}, \ \mathbf{v} \in \mathbb{R}^m, \ \alpha \in \mathbb{R}$$

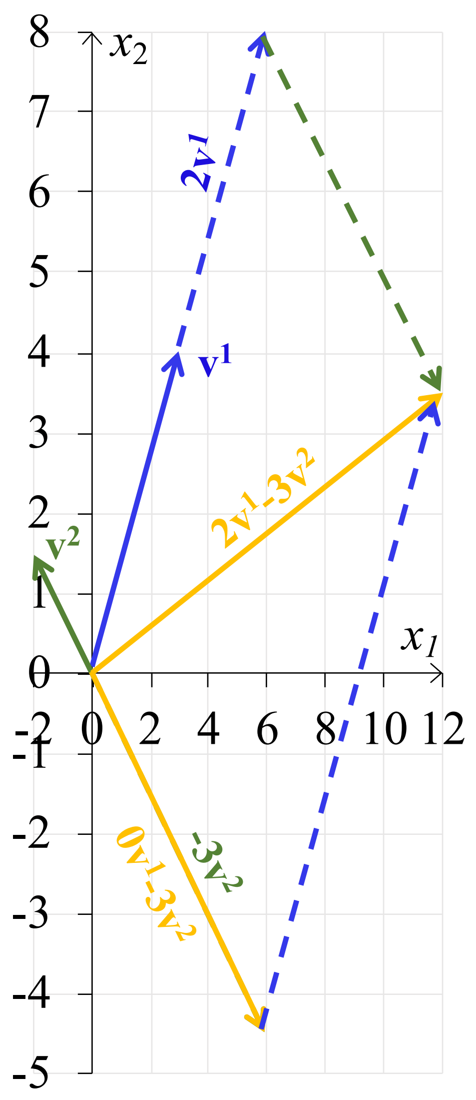
Vektor

Beispiele:

- $\mathbf{v} = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}$
  - $2\mathbf{v} = \begin{pmatrix} 6 \\ 8 \end{pmatrix}$
  - $-2\mathbf{v} = \begin{pmatrix} -6 \\ -8 \end{pmatrix}$
  - $\frac{1}{3}\mathbf{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ \frac{4}{3} \end{pmatrix}$

- $\mathbf{v} = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$
  - $2\mathbf{v} = \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}$
  - $-2\mathbf{v} = \begin{pmatrix} 0 \\ -4 \\ -2 \end{pmatrix}$
  - $\frac{1}{3}\mathbf{v} = \begin{pmatrix} 0 \\ \frac{2}{3} \\ \frac{1}{3} \end{pmatrix}$

Linearkombinationen



Definition 6.2.1: Linearkombinationen

Für $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}, \mathbf{v}^1, \dots, \mathbf{v}^n \in \mathbb{R}^m$:

Linearkombination der Vektoren $\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, .., \mathbf{v}^n$

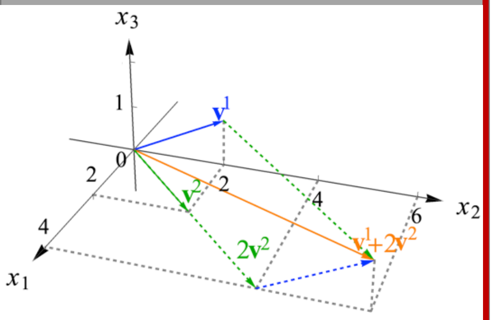
$$\sum_{i=1}^{n} \alpha_i \mathbf{v}^i = \alpha_1 \mathbf{v}^1 + \alpha_2 \mathbf{v}^2 + \cdots + \alpha_n \mathbf{v}^n \quad \in \mathbb{R}^m$$

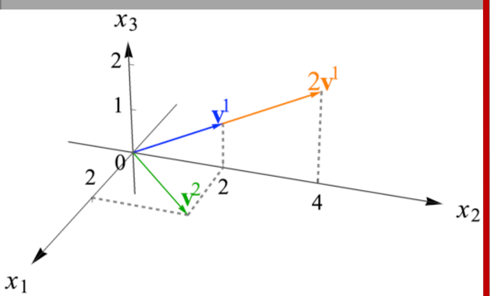
Beispiele:

Für $n = 2$ und $m = 2$ mit $\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1.5 \end{pmatrix}$:

- $\alpha_1 = 2$ und $\alpha_2 = -3$: $\quad 2\mathbf{v}^1 - 3\mathbf{v}^2 = 2\begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} - 3\begin{pmatrix} -2 \\ 1.5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 12 \\ 3.5 \end{pmatrix}$
- $\alpha_1 = 0$ und $\alpha_2 = -3$: $\quad 0\mathbf{v}^1 - 3\mathbf{v}^2 = -3\begin{pmatrix} -2 \\ 1.5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 \\ -4.5 \end{pmatrix}$
- $\alpha_1 = 0$ und $\alpha_2 = 0$: $\quad 0\mathbf{v}^1 + 0\mathbf{v}^2 = 0\begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} + 0\begin{pmatrix} -2 \\ 1.5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} = \mathbf{0}$

Linearkombinationen





Definition 6.2.1: Linearkombinationen

Für $\alpha_1,\ldots,\alpha_n \in \mathbb{R}, \mathbf{v}^1,\ldots,\mathbf{v}^n \in \mathbb{R}^m$:

Linearkombination der Vektoren $\mathbf{v}^1,\mathbf{v}^2,..,\mathbf{v}^n$

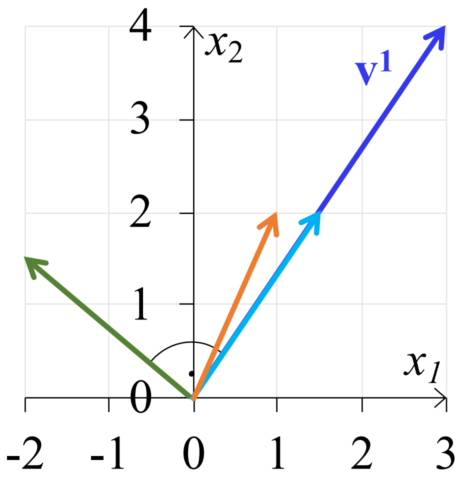
$$\sum_{i=1}^{n} \alpha_i \mathbf{v}^i = \alpha_1 \mathbf{v}^1 + \alpha_2 \mathbf{v}^2 + \cdots + \alpha_n \mathbf{v}^n \quad \in \mathbb{R}^m$$

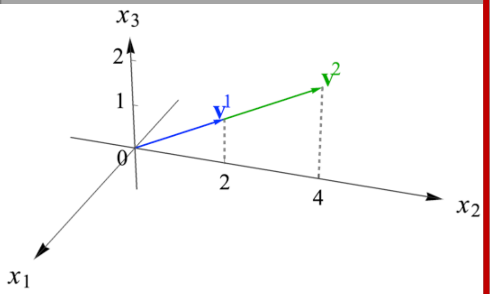
Beispiele:

Für $n = 2$ und $m = 3$ mit $\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$, $\mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}$:

- $\alpha_1 = 1$ und $\alpha_2 = 2$: $\quad 1\mathbf{v}^1 + 2\mathbf{v}^2 = 1\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + 2\begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 \\ 6 \\ 1 \end{pmatrix}$
- $\alpha_1 = 2$ und $\alpha_2 = 0$: $\quad 2\mathbf{v}^1 + 0\mathbf{v}^2 = 2\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + 0\begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}$

Lineare Unabhängigkeit





Definition 6.3.1: Lineare Abhängigkeit

$\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \ldots, \mathbf{v}^n \in \mathbb{R}^m, n \geq 2$, heissen linear abhängig, wenn mindestens einer der Vektoren als Linearkombination der anderen darstellbar ist.

Beispiele:

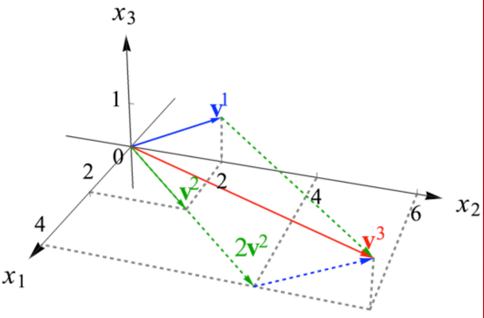
- $\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} 1.5 \\ 2 \end{pmatrix}$
- $\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}$
- $\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} -2 \\ 1.5 \end{pmatrix}$
- $\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$
- $\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}$
- $\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}$

Sätze 6.3.1 – 6.3.2: Lineare Unabhängigkeit zweier Vektoren

$\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2 \neq \mathbf{0}$ linear abhängig $\Leftrightarrow$ es existiert $\alpha \in \mathbb{R}$ mit $\mathbf{v}^1 = \alpha \mathbf{v}^2$

$\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2 \neq \mathbf{0}$ orthogonal $\Rightarrow \mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2$ linear unabhängig

Lineare Unabhängigkeit



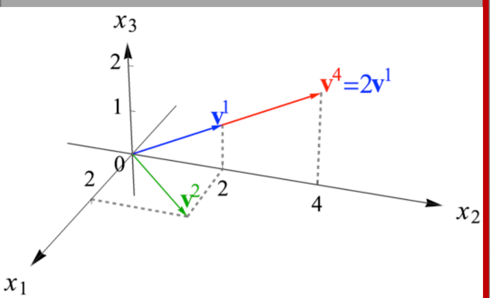
Definition 6.3.1: Lineare Abhängigkeit

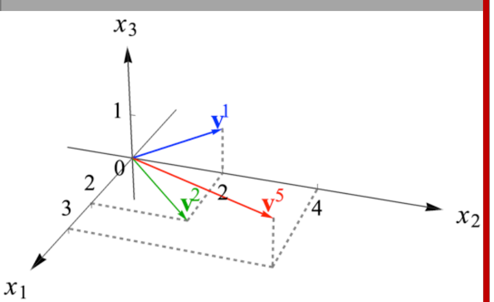
$\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \ldots, \mathbf{v}^n \in \mathbb{R}^m, n \geq 2$, heissen linear abhängig, wenn mindestens einer der Vektoren als Linearkombination der anderen darstellbar ist.

Beispiele:

$$\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^3 = \begin{pmatrix} 4 \\ 6 \\ 1 \end{pmatrix}$$

- $\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \mathbf{v}^3$: $\quad \mathbf{v}^3 = \mathbf{v}^1 + 2\mathbf{v}^2 \Rightarrow \mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \mathbf{v}^3$ linear abhängig





Lineare Unabhängigkeit

Satz 6.3.3: Lineare Unabhängigkeit

$\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \dots, \mathbf{v}^n \in \mathbb{R}^m$ linear unabhängig $\quad \Leftrightarrow$
$\alpha_1 = \cdots = \alpha_n = 0$ einzige Lösung von $\alpha_1 \mathbf{v}^1 + \alpha_2 \mathbf{v}^2 + \cdots + \alpha_n \mathbf{v}^n = \mathbf{0}$

Beispiele:

$$\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^3 = \begin{pmatrix} 4 \\ 6 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^4 = \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^5 = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \\ 1 \end{pmatrix}$$

- $\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \mathbf{v}^4$: $\quad \mathbf{v}^4 = 2\mathbf{v}^1 \Rightarrow \mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \mathbf{v}^4$ linear abhängig

$$\alpha_1 \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_4 \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2\alpha_2 \\ 2\alpha_1 + 2\alpha_2 + 4\alpha_4 \\ \alpha_1 + 2\alpha_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \Rightarrow \alpha_2 = 0,\ \alpha_1 = -2\alpha_4$$

- $\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \mathbf{v}^5$: $\quad \mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \mathbf{v}^5$ linear unabhängig

$$\alpha_1 \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_5 \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2\alpha_2 + 3\alpha_5 \\ 2\alpha_1 + 2\alpha_2 + 4\alpha_5 \\ \alpha_1 + \alpha_5 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \Rightarrow \alpha_1 = 0,\ \alpha_2 = 0, \alpha_5 = 0$$

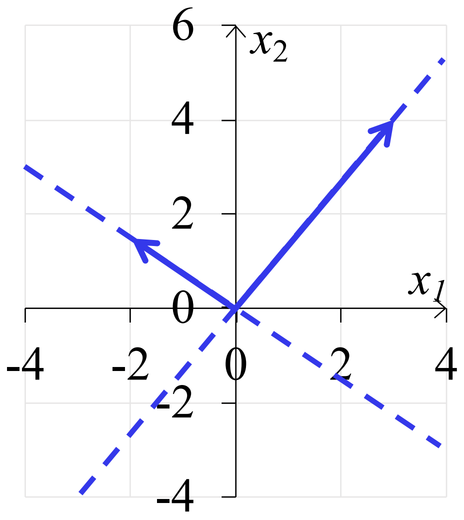
Lineare Hülle

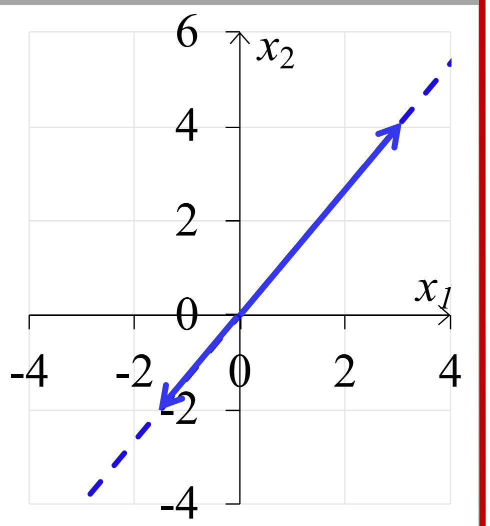
Menge aller Linearkombinationen

Definition 6.4.1: Die lineare Hülle

$$\operatorname{lin}\{\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \ldots, \mathbf{v}^n\} = \left\{ \sum_{i=1}^{n} \alpha_i \mathbf{v}^i \,\middle|\, \alpha_1, \ldots, \alpha_n \in \mathbb{R} \right\} \subseteq \mathbb{R}^m, \quad \operatorname{lin}\{\} = \{\mathbf{0}\}$$

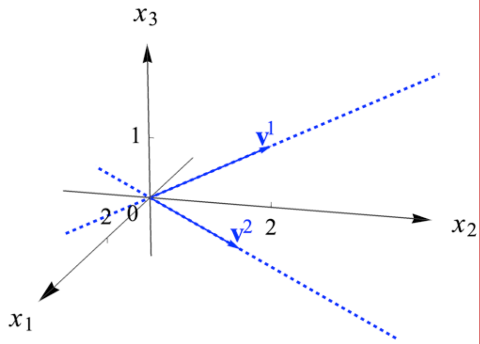
Beispiele:

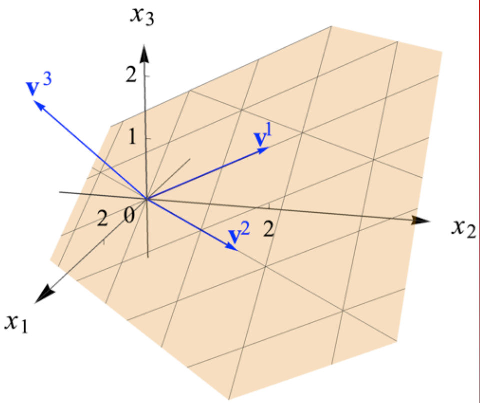




- $\operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}3\\4\end{pmatrix}\right\}$ ist eine Gerade im $\mathbb{R}^2$.
- $\operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}-2\\1.5\end{pmatrix}\right\}$ ist eine Gerade im $\mathbb{R}^2$.
- $\operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}3\\4\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}-2\\1.5\end{pmatrix}\right\}$ ist der $\mathbb{R}^2$.
- $\operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}3\\4\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}-1.5\\-2\end{pmatrix}\right\}$ ist eine Gerade im $\mathbb{R}^2$.

Lineare Hülle





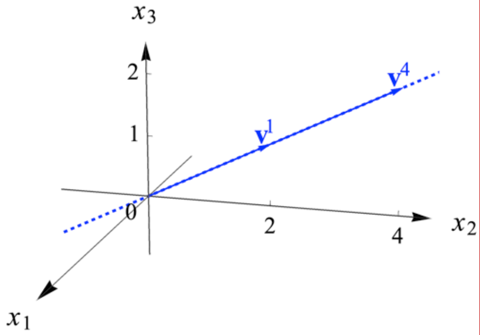
Definition 6.4.1: Die lineare Hülle

$$\operatorname{lin}\{\mathbf{v}^1, \mathbf{v}^2, \ldots, \mathbf{v}^n\} = \left\{ \sum_{i=1}^{n} \alpha_i \mathbf{v}^i \;\middle|\; \alpha_1, \ldots, \alpha_n \in \mathbb{R} \right\} \subseteq \mathbb{R}^m, \quad \operatorname{lin}\{\} = \{\mathbf{0}\}$$

Beispiele:

- $\operatorname{lin}\left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$ ist eine Gerade im $\mathbb{R}^3$.
- $\operatorname{lin}\left\{ \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$ ist eine Gerade im $\mathbb{R}^3$.
- $\operatorname{lin}\left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$ ist eine Ebene im $\mathbb{R}^3$.
- $\operatorname{lin}\left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}$ ist eine Gerade im $\mathbb{R}^3$.
- $\operatorname{lin}\left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}$ ist der $\mathbb{R}^3$.

Eigenschaften der linearen Hülle



Definition 6.4.2, Sätze 6.4.1 – 6.4.2: Linearer Raum und lineare Hülle

$V \subseteq \mathbb{R}^m, V \neq \{\}$ heisst linearer Raum oder Vektorraum, wenn:

- $\mathbf{v} \in V \Rightarrow \alpha\mathbf{v} \in V$ für alle $\alpha \in \mathbb{R}$ ($\Rightarrow \mathbf{0} \in V$).
- $\mathbf{v}, \mathbf{w} \in V \Rightarrow \mathbf{v} + \mathbf{w} \in V$ für alle $\mathbf{v}, \mathbf{w} \in V$.

$V = \text{lin}\{\mathbf{v}^1, \ldots, \mathbf{v}^n\}$ ist ein linearer Raum.

Definition 6.4.3: Erzeugendensystem

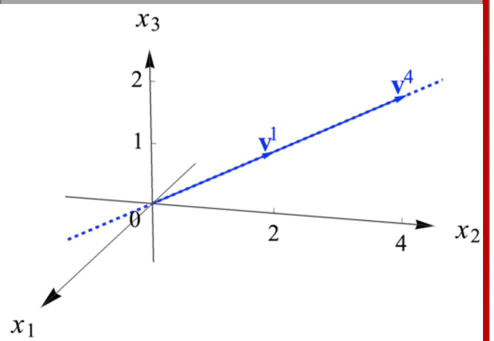
Die Menge $\{\mathbf{v}^1, \ldots, \mathbf{v}^n\}$ heisst Erzeugendensystem von V, wenn $V = \text{lin}\{\mathbf{v}^1, \ldots, \mathbf{v}^n\}$.

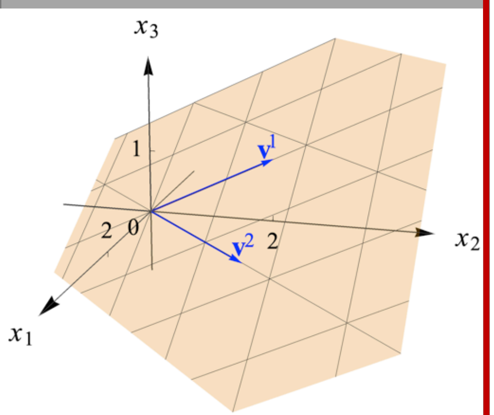
Beispiel:

- $V = \text{lin}\left\{\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}\right\}$ ist ein linearer Raum.

  Erzeugendensysteme von V sind u.a.

- $\left\{\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}\right\}$
- $\left\{\begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}\right\}$
- $\left\{\begin{pmatrix} 0 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 4 \\ 2 \end{pmatrix}\right\}$





Basis und Dimension

$n = \dim(V)$
Dimension

Definition 6.4.4: Basis und Dimension

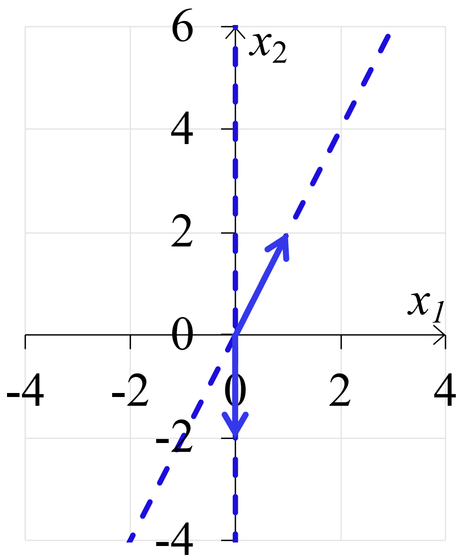
$B = \{\mathbf{b}^1, \ldots, \mathbf{b}^n\}$ heisst Basis von V, wenn $\mathbf{b}^1, \ldots, \mathbf{b}^n$ linear unabhängig sind und $\operatorname{lin}\{\mathbf{b}^1, \ldots, \mathbf{b}^n\} = V$.

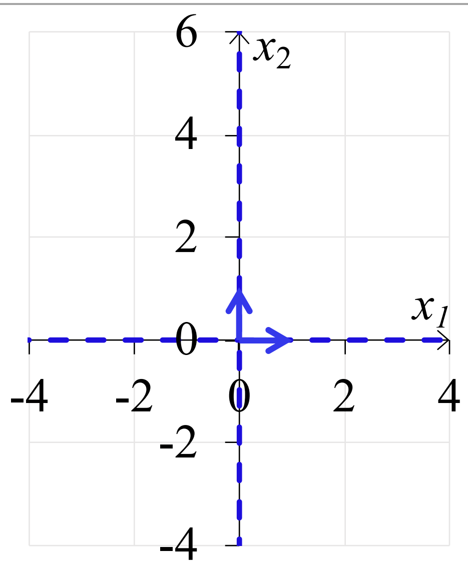
Beispiele:

- $U = \operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}0\\2\\1\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}2\\2\\0\end{pmatrix}\right\}$ ist ein linearer Raum, $\dim(U) = 2$.
- $W = \operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}0\\0\\0\end{pmatrix}\right\} = \operatorname{lin}\{\}$ ist ein linearer Raum, $\dim(W) = 0$.
- $V = \operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}0\\2\\1\end{pmatrix}\right\}$ ist ein linearer Raum, $\dim(V) = 1$.

Basis von V	Basis von V	Keine Basis von V
• $\left\{\begin{pmatrix}0\\2\\1\end{pmatrix}\right\}$	• $\left\{\begin{pmatrix}0\\4\\2\end{pmatrix}\right\}$	• $\left\{\begin{pmatrix}0\\2\\1\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}0\\4\\2\end{pmatrix}\right\}$

Basis und Dimension





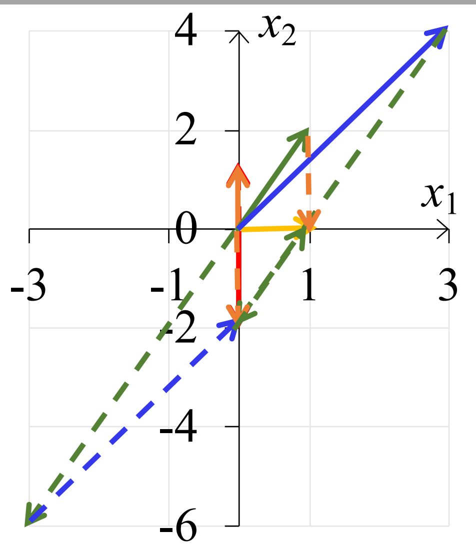
Definition 6.4.5: Geraden, Ebenen und Hyperebenen

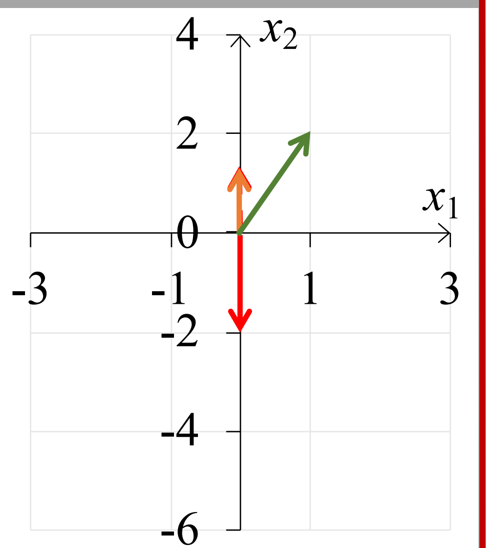
Der lineare Raum $V \subseteq \mathbb{R}^m$ heisst Punkt, wenn $\dim(V) = 0$, Gerade, wenn $\dim(V) = 1$, Ebene, wenn $\dim(V) = 2$ und Hyperebene, wenn $\dim(V) = m - 1$.

Beispiele:

- $\operatorname{lin}\left\{ \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix} \right\}$ ist ein linearer Raum mit Dimension 1.
- $\operatorname{lin}\left\{ \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}$ ist ein linearer Raum mit Dimension 2.
- $\operatorname{lin}\left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ -2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}$ ist ein linearer Raum mit Dimension 2.
- $\operatorname{lin}\left\{ \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\}$ ist ein linearer Raum mit Dimension 2.
- $\operatorname{lin}\{\mathbf{e}^1, \mathbf{e}^2\}$ ist ein linearer Raum mit Dimension 2.

Der Basistausch





Sätze 6.4.9, 6.4.5: Erzeugendensysteme und Basistausch

Sei $\mathbf{u} = \alpha_1 \mathbf{v}^1 + \cdots + \alpha_i \mathbf{v}^i + \cdots + \alpha_n \mathbf{v}^n$ mit $\alpha_i \neq 0$. Dann gilt

$$V = \operatorname{lin}\{\mathbf{v}^1, \ldots, \mathbf{v}^i, \ldots, \mathbf{v}^n\} = \operatorname{lin}\{\mathbf{v}^1, \ldots, \mathbf{u}, \ldots, \mathbf{v}^n\}.$$

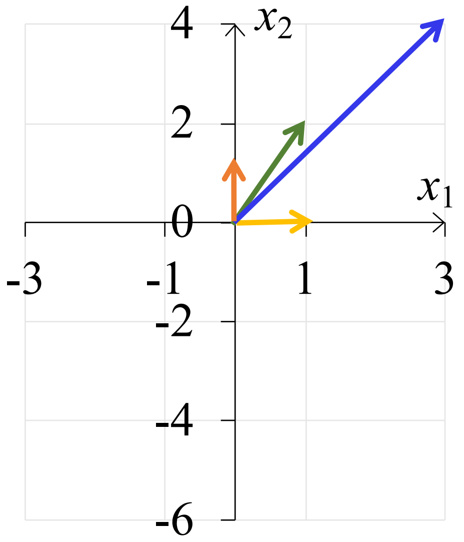
Ist $\{\mathbf{v}^1, \ldots, \mathbf{v}^i, \ldots, \mathbf{v}^n\}$ eine Basis von V, dann ist auch $\{\mathbf{v}^1, \ldots, \mathbf{u}, \ldots, \mathbf{v}^n\}$ eine Basis von V.

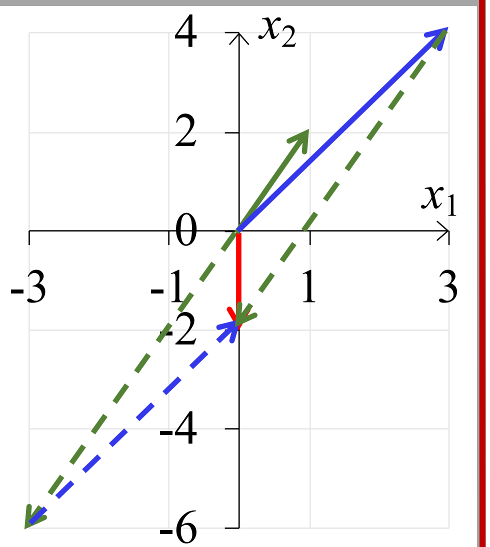
Beispiel:

- $\operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}3\\4\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}1\\2\end{pmatrix}\right\} = \operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}0\\-2\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}1\\2\end{pmatrix}\right\}$

$$\begin{cases} = \operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}0\\1\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}1\\2\end{pmatrix}\right\} = \operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}0\\1\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}1\\0\end{pmatrix}\right\} = \operatorname{lin}\{\mathbf{e}^1, \mathbf{e}^2\} \\[2ex] \neq \operatorname{lin}\left\{\begin{pmatrix}0\\-2\end{pmatrix}, \begin{pmatrix}0\\1\end{pmatrix}\right\} = \operatorname{lin}\{\mathbf{e}^2\} \end{cases}$$

Die Basis der Einheitsvektoren





Definition 6.4.6: Kanonische Basis

Die Basis $\{\mathbf{e}^1, \ldots, \mathbf{e}^m\}$ des $\mathbb{R}^m$ heisst kanonische Basis des $\mathbb{R}^m$.

Satz 6.4.7: Basis des euklidischen Raums

$\mathbf{v}^1, \ldots, \mathbf{v}^m \in \mathbb{R}^m$ linear unabhängig $\Rightarrow \text{lin}\{\mathbf{v}^1, \ldots, \mathbf{v}^m\} = \mathbb{R}^m$.

Satz 6.4.8: Maximale Anzahl linear unabhängiger Vektoren

Für $n > m$ sind $\mathbf{v}^1, \ldots, \mathbf{v}^n \in \mathbb{R}^m$ stets linear abhängig.

Beispiele:

- $\{\mathbf{e}^1, \mathbf{e}^2\}$ ist die kanonische Basis des $\mathbb{R}^2$
- $\text{lin}\left\{ \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix} \right\} = \mathbb{R}^2$
- $\mathbf{v}^1 = \begin{pmatrix} 3 \\ 4 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \end{pmatrix}, \mathbf{v}^3 = \begin{pmatrix} 0 \\ -2 \end{pmatrix}$ sind linear abhängig

$$\begin{array}{cccc} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} & \begin{array}{c} \mathbf{a}_1 \\ \mathbf{a}_2 \\ \mathbf{a}_3 \end{array} \\ \mathbf{a}^1 \quad \mathbf{a}^2 \quad \mathbf{a}^3 & \end{array}$$

Typ	P_1	P_2	P_3
S_1	0 g	10 g	4 g
S_2	5 g	10 g	14 g
S_3	15 g	0 g	2 g

Typ	S_1	S_2	S_3
K_1	0.04 g	0.18 g	0.28 g
K_2	0.48 g	0.12 g	0 g

Die Matrix

Definition 6.5.1: m x n Matrix

Seien $m, n \in \mathbb{N}$, und $a_{11}, \ldots, a_{1n}, a_{21}, \ldots, a_{2n}, \ldots, a_{m1}, \ldots, a_{mn} \in \mathbb{R}$.

$$A = \begin{array}{cc} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \ldots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \ldots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \ldots & a_{mn} \end{pmatrix} & \begin{array}{c} \mathbf{a}_1 \\ \\ \\ \mathbf{a}_m \end{array} \\ \mathbf{a}^1 \quad \mathbf{a}^2 \quad\quad \mathbf{a}^n & \end{array} = (a_{ij})_{i=1,\ldots,m,\ j=1,\ldots,n} = [\mathbf{a}^1, \mathbf{a}^2, \ldots, \mathbf{a}^n]$$

Matrix vom Typ $m \times n$,
$A \in \mathbb{R}^{m \times n}$

Beispiele:

- Verbrauchs- und Rohstoffmatrizen

$$R = \begin{pmatrix} 0.04 & 0.18 & 0.28 \\ 0.48 & 0.12 & 0.00 \end{pmatrix} \qquad Z = \begin{pmatrix} 0 & 10 & 4 \\ 5 & 10 & 14 \\ 15 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

- Distanzmatrix

$$D = \begin{pmatrix} 0 & 5 & 8 & 12 \\ 5 & 0 & 6 & 10 \\ 8 & 6 & 0 & 7 \\ 12 & 10 & 7 & 0 \end{pmatrix}$$

Die Matrix

$$\begin{array}{c|l} \left(\begin{matrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{matrix}\right) & \begin{matrix} \mathbf{a}_1 \\ \mathbf{a}_2 \\ \mathbf{a}_3 \end{matrix} \\ \begin{matrix} \mathbf{a}^1 & \mathbf{a}^2 & \mathbf{a}^3 \end{matrix} & \end{array}$$

$$\downarrow$$

$$\begin{array}{c|l} \left(\begin{matrix} a_{11} & a_{21} & a_{31} \\ a_{12} & a_{22} & a_{32} \\ a_{13} & a_{23} & a_{33} \end{matrix}\right) & \begin{matrix} (\mathbf{a}^1)^T \\ (\mathbf{a}^2)^T \\ (\mathbf{a}^3)^T \end{matrix} \\ \begin{matrix} \mathbf{a}_1^T & \mathbf{a}_2^T & \mathbf{a}_3^T \end{matrix} & \end{array}$$

Definition 6.5.3: Die Transponierte

Transponierte von A

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & a_{m2} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \qquad A^T = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{21} & \dots & a_{m1} \\ a_{12} & a_{22} & \dots & a_{m2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{1n} & a_{2n} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix}$$

Beispiele:

- Verbrauchs- und Rohstoffmatrizen

$$R = \begin{pmatrix} 0.04 & 0.18 & 0.28 \\ 0.48 & 0.12 & 0.00 \end{pmatrix} \qquad R^T = \begin{pmatrix} 0.04 & 0.48 \\ 0.18 & 0.12 \\ 0.28 & 0.00 \end{pmatrix}$$

$$Z = \begin{pmatrix} 0 & 10 & 4 \\ 5 & 10 & 14 \\ 15 & 0 & 2 \end{pmatrix} \qquad Z^T = \begin{pmatrix} 0 & 5 & 15 \\ 10 & 10 & 0 \\ 4 & 14 & 2 \end{pmatrix}$$

- Distanzmatrix

$$D = \begin{pmatrix} 0 & 5 & 8 & 12 \\ 5 & 0 & 6 & 10 \\ 8 & 6 & 0 & 7 \\ 12 & 10 & 7 & 0 \end{pmatrix} \qquad D^T = \begin{pmatrix} 0 & 5 & 8 & 12 \\ 5 & 0 & 6 & 10 \\ 8 & 6 & 0 & 7 \\ 12 & 10 & 7 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{12} & a_{22} & a_{23} \\ a_{13} & a_{23} & a_{33} \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & 0 & 0 \\ 0 & a_{22} & 0 \\ 0 & 0 & a_{33} \end{pmatrix}$$

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

Die Matrix

Definitionen 6.5.5 – 6.5.7: Quadratische Matrizen

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} = (a_{ij})_{i=1,\dots,n,\ j=1,\dots,n}$$

Quadratische Matrix der Ordnung n

Hauptdiagonale

- symmetrisch, wenn $a_{ij} = a_{ji}$ für alle $i, j = 1, \dots, n$;
- Diagonalmatrix, wenn $a_{ij} = 0$ für alle $i \neq j$;
- Einheitsmatrix wenn $a_{ii} = 1$ für alle i, $a_{ij} = 0$ für alle $i \neq j$.

Beispiele:

- Verbrauchs- und Rohstoffmatrizen

$$R = \begin{pmatrix} 0.04 & 0.18 & 0.28 \\ 0.48 & 0.12 & 0.00 \end{pmatrix} \qquad Z = \begin{pmatrix} 0 & 10 & 4 \\ 5 & 10 & 14 \\ 15 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

- Distanzmatrix

$$D = \begin{pmatrix} 0 & 5 & 8 & 12 \\ 5 & 0 & 6 & 10 \\ 8 & 6 & 0 & 7 \\ 12 & 10 & 7 & 0 \end{pmatrix}$$

- Einheitsmatrix der Ordnung 4

$$I_4 = I = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

Typ	P_1	P_2	P_3
S_1	0 g	10 g	4 g
S_2	5 g	10 g	14 g
S_3	15 g	0 g	2 g

Typ	S_1	S_2	S_3
K_1	0.04 g	0.18 g	0.28 g
K_2	0.48 g	0.12 g	0 g

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + a_{13}x_3 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + a_{23}x_3 \\ a_{31}x_1 + a_{32}x_2 + a_{33}x_3 \end{pmatrix}$$

Linearkombinaton der Spalten mit Gewichten x_i

Matrizenmultiplikation

Beispiel:

$$R = \begin{array}{ccc} \begin{pmatrix} 0.04 & 0.18 & 0.28 \\ 0.48 & 0.12 & 0.00 \end{pmatrix} \\ \quad \mathbf{r}^1 \qquad \mathbf{r}^2 \qquad \mathbf{r}^3 \end{array}, \mathbf{z}^1 = \begin{pmatrix} 0 \\ 5 \\ 15 \end{pmatrix}, \mathbf{z}^2 = \begin{pmatrix} 10 \\ 10 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathbf{z}^3 = \begin{pmatrix} 4 \\ 14 \\ 2 \end{pmatrix}$$

- $R \cdot \mathbf{z}^1 = \mathbf{r}^1 \cdot 0 + \mathbf{r}^2 \cdot 5 + \mathbf{r}^3 \cdot 15$

Rohstoffe zur Herstellung von 1 P_1 bzw. 0 S_1, 5 S_2, 15 S_3

- $R \cdot \mathbf{z}^2 = \begin{pmatrix} 0.04 \\ 0.48 \end{pmatrix} 10 + \begin{pmatrix} 0.18 \\ 0.12 \end{pmatrix} 10 + \begin{pmatrix} 0.28 \\ 0.00 \end{pmatrix} 0 = \begin{pmatrix} 2.20 \\ 6.00 \end{pmatrix}$
- $R \cdot \mathbf{z}^3 = \begin{pmatrix} 0.04 \\ 0.48 \end{pmatrix} 4 + \begin{pmatrix} 0.18 \\ 0.12 \end{pmatrix} 14 + \begin{pmatrix} 0.28 \\ 0.00 \end{pmatrix} 2 = \begin{pmatrix} 3.24 \\ 3.60 \end{pmatrix}$

Definition 6.5.8: Matrix-Vektor-Multiplikation

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} \\ \vdots \\ a_{m1} \end{pmatrix} x_1 + \dots + \begin{pmatrix} a_{1n} \\ \vdots \\ a_{mn} \end{pmatrix} x_n = \begin{pmatrix} \sum_{k=1}^n a_{1k}x_k \\ \vdots \\ \sum_{k=1}^n a_{mk}x_k \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} = A$$

$$\begin{array}{c} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \end{pmatrix} \\ \begin{array}{ccc} \mathbf{b}^1 & \mathbf{b}^2 & \mathbf{b}^3 \end{array} \end{array}$$

$$= \begin{pmatrix} A\mathbf{b}^1, & A\mathbf{b}^2, & A\mathbf{b}^3 \end{pmatrix}$$

Matrizenmultiplikation

Beispiel (fortgesetzt):

$$R \cdot \mathbf{z}^1 = \begin{pmatrix} 5.10 \\ 0.60 \end{pmatrix}, R \cdot \mathbf{z}^2 = \begin{pmatrix} 2.20 \\ 6.00 \end{pmatrix}, R \cdot \mathbf{z}^3 = \begin{pmatrix} 3.24 \\ 3.60 \end{pmatrix}, Z = \begin{array}{c} \begin{pmatrix} 0 & 10 & 4 \\ 5 & 10 & 14 \\ 15 & 0 & 2 \end{pmatrix} \\ \begin{array}{ccc} \mathbf{z}^1 & \mathbf{z}^2 & \mathbf{z}^3 \end{array} \end{array}$$

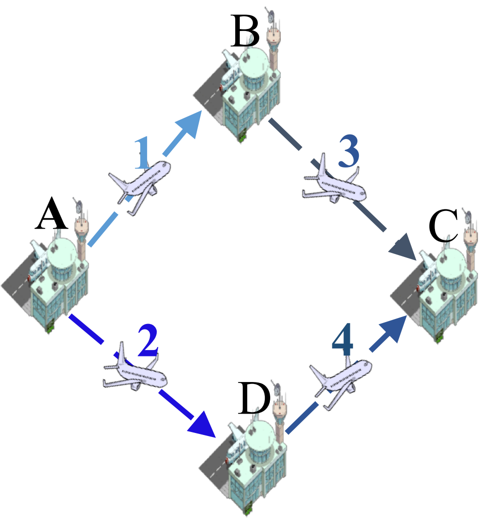
Zusammenfassend: $R \cdot Z = \begin{pmatrix} 0.04 & 0.18 & 0.28 \\ 0.48 & 0.12 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & 10 & 4 \\ 5 & 10 & 14 \\ 15 & 0 & 2 \end{pmatrix}$

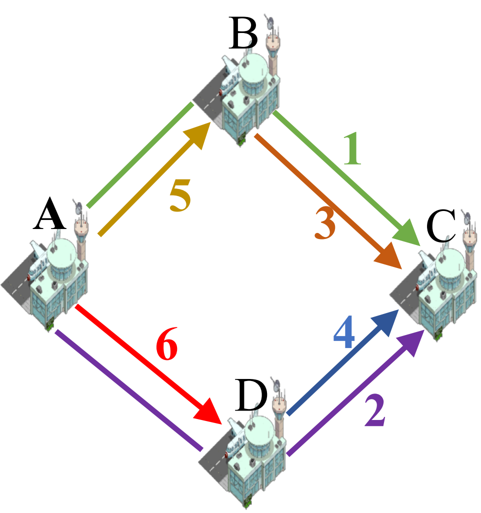
$$= \begin{pmatrix} 5.10 & 2.20 & 3.24 \\ 0.60 & 6.00 & 3.60 \end{pmatrix}$$

Definition 6.5.9: Matrizenmultiplikation

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} b_{11} & \dots & b_{1p} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & \dots & b_{np} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum_{k=1}^{n} a_{1k} b_{k1} & \dots & \sum_{k=1}^{n} a_{1k} b_{kp} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \sum_{k=1}^{n} a_{mk} b_{k1} & \dots & \sum_{k=1}^{n} a_{mk} b_{kp} \end{pmatrix}$$

Weiteres Beispiel





$$a_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{wenn Typ } j \text{ Flug } i \text{ nutzt,} \\ 0 & \text{sonst} \end{cases} \qquad A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$A \cdot \begin{pmatrix} 100 \\ 150 \\ 50 \\ 75 \\ 25 \\ 25 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 100 \\ 150 \\ 50 \\ 75 \\ 25 \\ 25 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 100+25 \\ 150+25 \\ 100+50 \\ 150+75 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 125 \\ 175 \\ 150 \\ 225 \end{pmatrix}$$

$$A \cdot \begin{pmatrix} 80 \\ 100 \\ 30 \\ 50 \\ 20 \\ 10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 80 \\ 100 \\ 30 \\ 50 \\ 20 \\ 10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 80+20 \\ 100+10 \\ 80+30 \\ 100+50 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 100 \\ 110 \\ 110 \\ 150 \end{pmatrix}$$

$$A \cdot \begin{pmatrix} 100 & 80 \\ 150 & 100 \\ 50 & 30 \\ 75 & 50 \\ 25 & 20 \\ 25 & 10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 100 & 80 \\ 150 & 100 \\ 50 & 30 \\ 75 & 50 \\ 25 & 20 \\ 25 & 10 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 125 & 100 \\ 175 & 110 \\ 150 & 110 \\ 225 & 150 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 0 & 5 \\ 0 & 9 & 8 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 7 & 8 & 0 & 9 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 7 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Vorsicht beim Rechnen mit Matrizen

- Das Produkt zweier Matrizen kann eine Nullmatrix ergeben, selbst wenn beide Matrizen keine Nullmatrizen sind.

$$\begin{pmatrix} 3 & 4 \\ 1.5 & 2 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} -2 & 4 \\ 1.5 & -3 \end{pmatrix} =$$

- Matrizenmultiplikation ist nicht kommutativ, d.h. in der Regel ist $A \cdot B \neq B \cdot A$.

$$\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 4 & 5 \\ 6 & 7 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0+6 & 0+7 \\ 8+18 & 10+21 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 7 \\ 26 & 31 \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} 4 & 5 \\ 6 & 7 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 2 & 3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0+10 & 4+15 \\ 0+14 & 6+21 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 10 & 19 \\ 14 & 27 \end{pmatrix}$$

Definition 6.5.4: Nullzeilen,- spalten und die Nullmatrix

Man spricht von einer

- Nullzeile, wenn alle Elemente der Zeile Null sind;
- Nullspalte, wenn alle Elemente der Spalte Null sind;
- Nullmatrix, wenn alle Spalten Nullspalten sind.

Rechenregeln

$$\alpha \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha a_{11} & \alpha a_{12} & \alpha a_{13} \\ \alpha a_{21} & \alpha a_{22} & \alpha a_{23} \\ \alpha a_{31} & \alpha a_{32} & \alpha a_{33} \end{pmatrix}$$

Definition 6.5.10: Produkt einer Konstanten mit einer Matrix

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mn} \end{pmatrix} \qquad \alpha A = \begin{pmatrix} \alpha a_{11} & \dots & \alpha a_{1n} \\ \alpha a_{21} & \dots & \alpha a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \alpha a_{m1} & \dots & \alpha a_{mn} \end{pmatrix}$$

Satz 6.5.2: Regeln der Matrizenmultiplikation

Sei A eine $m \times n$-Matrix, B eine $n \times p$-Matrix, C eine $p \times q$-Matrix, $\alpha \in \mathbb{R}$.

- $(A \cdot B)^T = B^T \cdot A^T$;
- $A \cdot (B \cdot C) = (A \cdot B) \cdot C$;
- $A \cdot \alpha \cdot B = \alpha \cdot A \cdot B$;
- Ist I die Einheitsmatrix passender Ordnung, so gilt $A \cdot I = A$, bzw. $I \cdot A = A$.

Zeilenvektoren und Zeilenstufenform

$$\begin{pmatrix} f_1 & & & & & \\ 0 & f_2 & & & & \\ 0 & 0 & 0 & 0 & f_3 & \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & f_4 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Erstes Element ungleich 0

Definition 6.5.12: Zeilenstufenform

Die Matrix liegt in Zeilenstufenform vor, wenn

- Nullzeilen unterhalb aller Zeilen stehen, die keine Nullzeilen sind und
- in jedem Paar von zwei Zeilen, die keine Nullzeilen sind, das führende Element der oberen Zeile links von dem führenden Element der unteren Zeile steht.

Satz 6.5.3 Lineare Unabhängigkeit von Zeilenvektoren

Alle Zeilenvektoren einer Matrix in Zeilenstufenform, die keine Nullzeilen sind, sind linear unabhängig.

Beispiele:

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 0 & 5 \\ 0 & 9 & 8 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 7 & 8 & 0 & 9 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 7 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 0 & 5 \\ 0 & 9 & 8 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 7 & 8 & 0 & 9 \\ 0 & 0 & 0 & 6 & 0 & 7 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 0 & 5 \\ 0 & 9 & 6 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 6 & 4 & 0 & 0 & 9 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 7 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$\mathbf{a}_1 = (1,2,3,4,0,5)$, $\mathbf{a}_2 = (0,9,8,0,0,0)$, $\mathbf{a}_3 = (0,0,7,8,0,9)$, und $\mathbf{a}_4 = (0,0,0,6,0,7)$ sind linear unabhängig

Ein (unvollständiger) Rückblick

- Eine gewichtete Summe von Vektoren nennt man Linearkombination der Vektoren.
- Eine Menge von Vektoren heisst linear abhängig, wenn sich mindestens einer der Vektoren als Linearkombination der anderen Vektoren darstellen lässt.
- Die Menge aller Linearkombinationen, die sich aus einer Menge von Vektoren bilden lassen, heisst lineare Hülle (dieser Vektoren). Sie stellt einen linearen Raum dar.
- Ein linearer Raum kann als lineare Hülle verschiedener Erzeugendensysteme dargestellt werden.
- Die lineare Hülle von n unabhängigen Vektoren hat die Dimension n.
- Die Multiplikation einer Matrix A mit einem Vektor $\mathbf{v}$ entspricht einer Linearkombination der Spalten(-vektoren) von A mit Gewichten v_i.
- Matrizenmultiplikation ist nicht kommutativ.
- Bei einer Matrix in Zeilenstufenform ist die Menge aller Zeilenvektoren, welche ungleich Nullvektoren sind, linear unabhängig.