

## Definitheit von Matrizen

$A \in \mathbb{R}^{n \times m}$ ,  $A = A^T$  heißt

- positiv definit, falls  $v^T A v > 0 \ \forall v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$
- negativ definit, falls  $v^T A v < 0 \ \forall v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$
- positiv semidefinit, falls  $v^T A v \geq 0 \ \forall v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$
- negativ semidefinit, falls  $v^T A v \leq 0 \ \forall v \in \mathbb{R}^n \setminus \{0\}$
- indefinit, falls  $\exists v : v^T A v > 0 \wedge \exists w : w^T A w < 0$

Für Matrizen: Eigenwerte betrachten

## Matrixnormen

$V$  ist ein  $K$ -Vektorraum

Norm ist eine Abbildung  $\|\cdot\| : V \rightarrow \mathbb{R}$  mit

1.  $\|v\| \geq 0 \wedge \|v\| = 0 \Leftrightarrow v = 0$
2.  $\|\lambda v\| = |\lambda| \|v\|$
3.  $\|v + w\| \leq \|v\| + \|w\|$

Frobeniusnorm:

$A \in \mathbb{R}^{m \times n}$

$$\|A\|_F = \sqrt{\sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n |a_{i,j}|^2}$$

Induzierte Matrixnorm:

$$A \in \mathbb{R}^{n \times n} \rightarrow \|A\| := \sup_{\|v\|=1} \|Av\|_V$$