

---

# **FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN**

## **Mathematische Brückenkurs**

**Dr. Joseph Rudzinski**

**Abteilung Theorie der Polymere, Max-Planck-Institut für Polymer Forschung**

**Wintersemester 2021/22**

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

## Definition

Sei  $U$  eine Teilmenge des  $\mathbb{R}^n$ . Wir betrachten Funktionen

$$\begin{aligned} f &: U \rightarrow \mathbb{R}, \\ (x_1, \dots, x_n) &\rightarrow f(x_1, \dots, x_n) \end{aligned}$$

## Beispiel

$$U = \mathbb{R}^2, \quad f(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2$$

## Partielle Ableitung

### Definition

Die Funktion  $f$  ist **partiell differenzierbar** in der  $i$ -ten Koordinate falls der Grenzwert

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_1, \dots, x_i + h, \dots x_n) - f(x_1, \dots, x_i, \dots x_n)}{h}$$

existiert.

Man schreibt

$$\frac{\partial}{\partial x_i} f(x_1, \dots, x_i, \dots x_n) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_1, \dots, x_i + h, \dots x_n) - f(x_1, \dots, x_i, \dots x_n)}{h}$$

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

---

## Partielle Ableitung

$$\frac{\partial}{\partial x_i} f(x_1, \dots, x_i, \dots x_n) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x_1, \dots, x_i + h, \dots x_n) - f(x_1, \dots, x_i, \dots x_n)}{h}$$

Diese Formel zeigt auch, wie man die  $i$ -ten partielle Ableitung berechnet: Man hält alle anderen Variablen  $x_1, \dots, x_{i-1}, x_{i+1}, \dots, x_n$  fest und nimmt die gewöhnliche Ableitung nach der Variable  $x_i$ .

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

## Partielle Differenzierbarkeit

### Definition

Wir nennen eine Funktion **partiell differenzierbar**, falls sie in allen Variablen partiell differenzierbar ist.

### Definition

Ebenso nennen wir eine Funktion **stetig partiell differenzierbar**, falls sie partiell differenzierbar ist und alle Ableitungen stetig sind.

## Partielle Ableitung

### Beispiel

Wir betrachten die Funktion

$$f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}, \quad (x_1, x_2, x_3) \rightarrow \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}.$$

Es ist

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x_1} f(x_1, x_2, x_3) &= \frac{x_1}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}}, & \frac{\partial}{\partial x_2} f(x_1, x_2, x_3) &= \frac{x_2}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}}, \\ \frac{\partial}{\partial x_3} f(x_1, x_2, x_3) &= \frac{x_3}{\sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}}. \end{aligned}$$

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

**Partielle Ableitung**  $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}, (x_1, x_2, x_3) \rightarrow \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}.$

**Sei**  $z = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 \Rightarrow f(x_1, x_2, x_3) = f(z) = z^{1/2}$

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x_1} f(x_1, x_2, x_3) &= \frac{\partial f(z)}{\partial x_1} = \frac{\partial f(z)}{\partial z} \frac{\partial z}{\partial x_1} = \frac{\partial z^{1/2}}{\partial z} \frac{\partial z}{\partial x_1} = \left[ \frac{\partial z^{1/2}}{\partial z} \right] \left[ \frac{\partial (x_1^2 + x_2^2 + x_3^2)}{\partial x_1} \right] \\ &= \left[ \frac{1}{2} z^{-1/2} \right] \left[ \frac{\partial x_1^2}{\partial x_1} + \frac{\partial x_2^2}{\partial x_1} + \frac{\partial x_3^2}{\partial x_1} \right] = \left[ \frac{1}{2} z^{-1/2} \right] [2x_1 + 0 + 0] \\ &= \left[ \frac{1}{2} (x_1^2 + x_2^2 + x_3^2)^{-1/2} \right] [2x_1] = \frac{x_1}{(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2)^{1/2}} \end{aligned}$$

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

**Partielle Ableitung**  $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}, (x_1, x_2, x_3) \rightarrow \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}.$

**Sei**  $z = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 \Rightarrow f(x_1, x_2, x_3) = f(z) = z^{1/2}$

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x_2} f(x_1, x_2, x_3) &= \frac{\partial f(z)}{\partial x_2} = \frac{\partial f(z)}{\partial z} \frac{\partial z}{\partial x_2} = \frac{\partial z^{1/2}}{\partial z} \frac{\partial z}{\partial x_2} = \left[ \frac{\partial z^{1/2}}{\partial z} \right] \left[ \frac{\partial (x_1^2 + x_2^2 + x_3^2)}{\partial x_2} \right] \\ &= \left[ \frac{1}{2} z^{-1/2} \right] \left[ \frac{\partial x_1^2}{\partial x_2} + \frac{\partial x_2^2}{\partial x_2} + \frac{\partial x_3^2}{\partial x_2} \right] = \left[ \frac{1}{2} z^{-1/2} \right] [0 + 2x_2 + 0] \\ &= \left[ \frac{1}{2} (x_1^2 + x_2^2 + x_3^2)^{-1/2} \right] [2x_2] = \frac{x_2}{(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2)^{1/2}} \end{aligned}$$



# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

**Partielle Ableitung**  $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}, (x_1, x_2, x_3) \rightarrow \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + x_3^2}.$

**Sei**  $z = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 \Rightarrow f(x_1, x_2, x_3) = f(z) = z^{1/2}$

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial x_3} f(x_1, x_2, x_3) &= \frac{\partial f(z)}{\partial x_3} = \frac{\partial f(z)}{\partial z} \frac{\partial z}{\partial x_3} = \frac{\partial z^{1/2}}{\partial z} \frac{\partial z}{\partial x_3} = = \left[ \frac{\partial z^{1/2}}{\partial z} \right] \left[ \frac{\partial (x_1^2 + x_2^2 + x_3^2)}{\partial x_3} \right] \\ &= \left[ \frac{1}{2} z^{-1/2} \right] \left[ \frac{\partial x_1^2}{\partial x_3} + \frac{\partial x_2^2}{\partial x_3} + \frac{\partial x_3^2}{\partial x_3} \right] = \left[ \frac{1}{2} z^{-1/2} \right] [0 + 0 + 2x_3] \\ &= \left[ \frac{1}{2} (x_1^2 + x_2^2 + x_3^2)^{-1/2} \right] [2x_3] = \frac{x_3}{(x_1^2 + x_2^2 + x_3^2)^{1/2}} \end{aligned}$$

## Quiz

$$f(x, t) = A \sin(x - vt), \quad \frac{\partial}{\partial t} f(x, t) = ?$$

- (A)  $A \cos(x - vt)$
- (B)  $-A \cos(x - vt)$
- (C)  $vA \cos(x - vt)$
- (D)  $-vA \cos(x - vt)$

## Quiz - Solution

$$f(x, t) = A \sin(x - vt), \quad \frac{\partial}{\partial t} f(x, t) = ?$$

(A)  $A \cos(x - vt)$

(B)  $-A \cos(x - vt)$

(C)  $vA \cos(x - vt)$

(D)  $-vA \cos(x - vt)$

$$= \frac{\partial A \sin(x - vt)}{\partial(x - vt)} \cdot \frac{\partial(x - vt)}{\partial t}$$

$$= A \cos(x - vt) \cdot \left( \frac{\partial x}{\partial t} + \frac{\partial(-vt)}{\partial t} \right)$$

$$= A \cos(x - vt) \cdot (0 + -v)$$

$$= -vA \cos(x - vt)$$

## Höhere partielle Ableitungen

### Definition

Wir können partielle Ableitung auch hintereinander ausführen und erhalten höhere Ableitungen:

$$\frac{\partial}{\partial x_i} \frac{\partial}{\partial x_j} f(x_1, \dots, x_n) = \frac{\partial}{\partial x_i} \left( \frac{\partial}{\partial x_j} f(x_1, \dots, x_n) \right).$$

Man beachtet, dass diese Schreibweise impliziert, dass zunächst die Ableitung nach  $x_j$  ausgeführt wird, und das Zwischenergebniss dann nach  $x_i$  abgeleitet wird.

Wir interessieren uns dafür unter welchen Voraussetzungen das Endergebniss nicht von der Reihenfolge der Ableitungen abhängt.

## Höhere partielle Ableitungen

### Satz

Sei  $f$  zweimal stetig partiell differenzierbar. Dann gilt für die

partiellen Ableitungen 
$$\frac{\partial}{\partial x_i} \frac{\partial}{\partial x_j} f(x_1, \dots, x_n) = \frac{\partial}{\partial x_j} \frac{\partial}{\partial x_i} f(x_1, \dots, x_n)$$

## Höhere partielle Ableitungen

### Satz

Allgemeiner gilt: Ist  $f$   $k$  – mal stetig partiell differenzierbar, so vertauschen die  $k$ -ten partiellen Ableitungen:

$$\frac{\partial}{\partial x_{i_1}} \cdots \frac{\partial}{\partial x_{i_k}} f(x_1, \dots, x_n) = \frac{\partial}{\partial x_{\sigma(i_1)}} \cdots \frac{\partial}{\partial x_{\sigma(i_k)}} f(x_1, \dots, x_n)$$

wobei  $\sigma$  eine Permutation von  $(i_1, \dots, i_k)$  ist.

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

## Höhere partielle Ableitungen

### Beispiel

Wir betrachten die Funktion

$$f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}, \quad (x_1, x_2, x_3) \rightarrow x_1^3 + 3x_1x_2^2 + x_1x_2x_3$$

Es ist

$$\frac{\partial}{\partial x_1} \frac{\partial}{\partial x_2} f(x_1, x_2, x_3) = \frac{\partial}{\partial x_1} (0 + 6x_1x_2 + x_1x_3) = 6x_2 + x_3$$

$$\frac{\partial^2}{\partial x_1^2} f(x_1, x_2, x_3) = \frac{\partial}{\partial x_1} (3x_1^2 + 3x_2^2 + x_2x_3) = 6x_1 + 0 + 0 = 6x_1$$

## Quiz

$$f(x_1, x_2) = 3x_1^2x_2^3, \quad \frac{\partial}{\partial x_1} \frac{\partial}{\partial x_2} f(x_1, x_2) = ?$$

(A) 0

(B)  $9x_1^2$

(C)  $18x_1x_2^2$

(D)  $9x_1^2x_2^2 + 6x_1x_2^3$



## Quiz - Solution

$$f(x_1, x_2) = 3x_1^2x_2^3, \quad \frac{\partial}{\partial x_1} \frac{\partial}{\partial x_2} f(x_1, x_2) = ?$$

(A) 0

$$= \frac{\partial}{\partial x_1} (9x_1^2x_2^2) = 18x_1x_2^2$$

(B)  $9x_1^2$

(C)  $18x_1x_2^2$

(D)  $9x_1^2x_2^2 + 6x_1x_2^3$

## Lokale Maxima und Minima

### Definition

Sei  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  eine zweimal stetig partiell differenzierbare Funktion. Wir sagen, dass  $f$  in  $\vec{x}_0 \in \mathbb{R}^n$  ein **lokales Maximum** hat, falls eine

$$f(\vec{x}_0) \geq f(\vec{x}), \quad \forall \vec{x} \in U.$$

### Definition

Gilt dagegen

$$f(\vec{x}_0) \leq f(\vec{x}), \quad \forall \vec{x} \in U,$$

so spricht man von einem **lokalen Minimum**

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

---

## Lokale Maxima und Minima

Eine **notwendige Bedingung** für das Vorliegen eines lokalen Minimums Oder lokalen Maximums ist das **Verschwinden aller partiellen Ableitungen an der Stelle  $\vec{x}_0$**  :

$$\left. \frac{\partial}{\partial x_i} f(\vec{x}) \right|_{\vec{x}=\vec{x}_0} = 0.$$

Würde eine partielle Ableitung nicht verschwinden, so gibt es in jeder Umgebung von  $\vec{x}_0$  einen Punkt, an dem  $f(\vec{x}) < f(\vec{x}_0)$  gilt, sowie einen Punkt an dem  $f(\vec{x}) > f(\vec{x}_0)$  gilt. Ist zum Beispiel die  $i$ -te partielle Ableitung ungleich Null, so betrachtet man hierzu zwei Punkte, die um einen infinitesimalen positiven bzw. negativen Wert in Richtung des  $i$ -ten Einheitsvektors verschoben sind.

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

## Die Hessische Matrix

Um eine hinreichende Bedingung für das Vorliegen eines lokalen Minimums oder Maximums zu finden betrachten wir die zweiten Ableitungen und definieren die **Hessesche Matrix**:

### Definition

$$H_{ij}(\vec{x}) = \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} f(\vec{x}), \quad 1 \leq i, j \leq n.$$

Da nach Voraussetzung  $f$  zweimal stetig differenzierbar ist, vertauschen die partiellen Ableitungen und die Hessesche Matrix ist offensichtlich symmetrisch:  $H_{ij}(\vec{x}) = H_{ji}(\vec{x})$ .

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

## Positiv definit, negativ definit, und indefinit

### Definition

Wir bezeichnen eine symmetrische  $n \times n$  Matrix  $A$  als **positiv definit** falls für alle  $\vec{\xi} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\vec{0}\}$  gilt:  $\vec{\xi}^\top A \vec{\xi} > 0$ .

### Definition

Wir bezeichnen sie als **negativ definit**, falls für alle  $\vec{\xi} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\vec{0}\}$  gilt:  
$$\vec{\xi}^\top A \vec{\xi} < 0.$$

## Positiv definit, negativ definit, und indefinit

### Definition

Wir bezeichnen sie als **indefinit**, falls es ein  $\vec{\xi} \in \mathbb{R}^n$  und ein  $\vec{\eta} \in \mathbb{R}^n$  gibt, so dass

$$\vec{\xi}^\top A \vec{\xi} > 0, \quad \vec{\eta}^\top A \vec{\eta} < 0.$$

## Positiv semi-definit, negativ semi-definit

### Definition

Eine symmetrische  $n \times n$  Matrix  $A$  nennt man **positiv semi-definit** bzw. **negativ semi-definit**, falls für alle  $\vec{\xi} \in \mathbb{R}^n$  gilt:

$$\vec{\xi}^T A \vec{\xi} \geq 0, \quad \vec{\xi}^T A \vec{\xi} \leq 0.$$

## Hurwitz-Kriterium

Um zu entscheiden, ob eine symmetrische Matrix positiv definit ist kann das Hurwitz-Kriterium verwendet werden:

### Satz

Sei

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

eine reelle symmetrische  $n \times n$  Matrix.  $A$  ist positiv definit, falls

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1k} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ a_{k1} & \cdots & a_{kk} \end{vmatrix} > 0, \quad \forall k \in \{1, \dots, n\} \text{ gilt.}$$



## Hurwitz-Kriterium

### Beispiel

Die Matrix

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 1 \\ 1 & 4 & 1 \\ 1 & 1 & 5 \end{pmatrix}$$

ist positiv definit:

$$|3| = 3,$$

$$\begin{vmatrix} 3 & 1 \\ 1 & 4 \end{vmatrix} = 11,$$

$$\begin{vmatrix} 3 & 1 & 1 \\ 1 & 4 & 1 \\ 1 & 1 & 5 \end{vmatrix} = 50.$$

## Hurwitz-Kriterium

### Satz

Eine reelle Diagonalmatrix

$$A = \begin{pmatrix} \lambda_1 & \cdots & 0 \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ 0 & \cdots & \lambda_n \end{pmatrix}$$

✱ ist positiv definit, falls all Diagonaleinträge positiv sind:

$$\lambda_j > 0, \quad \forall 1 \leq j \leq n.$$

✱ ist negativ definit, falls all Diagonaleinträge negativ sind:

$$\lambda_j < 0, \quad \forall 1 \leq j \leq n.$$

## Hurwitz-Kriterium

### Beispiel

Die Diagonalmatrix

$$\begin{pmatrix} 3 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 5 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 7 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

ist positiv definit:

## Quiz

Die Matrix

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -2 \end{pmatrix}$$

- (A) positiv definit
- (B) negativ definit
- (C) negativ semi-definit
- (D) indefinit

## Quiz - Solution

Die Matrix

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & -2 \end{pmatrix}$$

(A) positiv definit

(B) negativ definit

(C) negativ semi-definit

**(D) indefinit**

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

## Lokale Extremwerte

Wir kehren zur Betrachtung der lokalen Minima und Maxima einer Funktion zurück. Wir erhalten die folgende Aussage:

### Satz

Sei  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  eine zweimal stetig partiell differenzierbare Funktion und  $\vec{x}_0 \in \mathbb{R}^n$  ein Punkt, so dass

$$\left. \frac{\partial}{\partial x_j} f(\vec{x}) \right|_{\vec{x}=\vec{x}_0} = 0, \quad \forall 1 \leq j \leq n.$$

## Lokale Extremwerte

### Satz (Fortsetzung)

- ✱ Ist die Hessesche Matrix  $H_{ij}(\vec{x}_0)$  positiv definit, so besitzt  $f$  in  $\vec{x}_0$  ein **lokales Minimum**.
- ✱ Ist sie negativ definit, so besitzt  $f$  in  $\vec{x}_0$  ein **lokales Maximum**.
- ✱ Ist die Hessesche Matrix indefinit, so sagt man, dass  $f$  in  $\vec{x}_0$  einen **Sattelpunkt** besitzt.

## Beispiel 1

### Beispiel

Sei

$$f(x, y) = x^2 + y^2$$

Im Punkte  $\vec{x}_0 = (0,0)$  verschwinden die partiellen Ableitungen:

$$\left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{\vec{x}=(0,0)} = 2x \Big|_{\vec{x}=(0,0)} = 0, \quad \left. \frac{\partial f}{\partial y} \right|_{\vec{y}=(0,0)} = 2y \Big|_{\vec{y}=(0,0)} = 0.$$



## Beispiel 1

### Beispiel (Forsetzung)

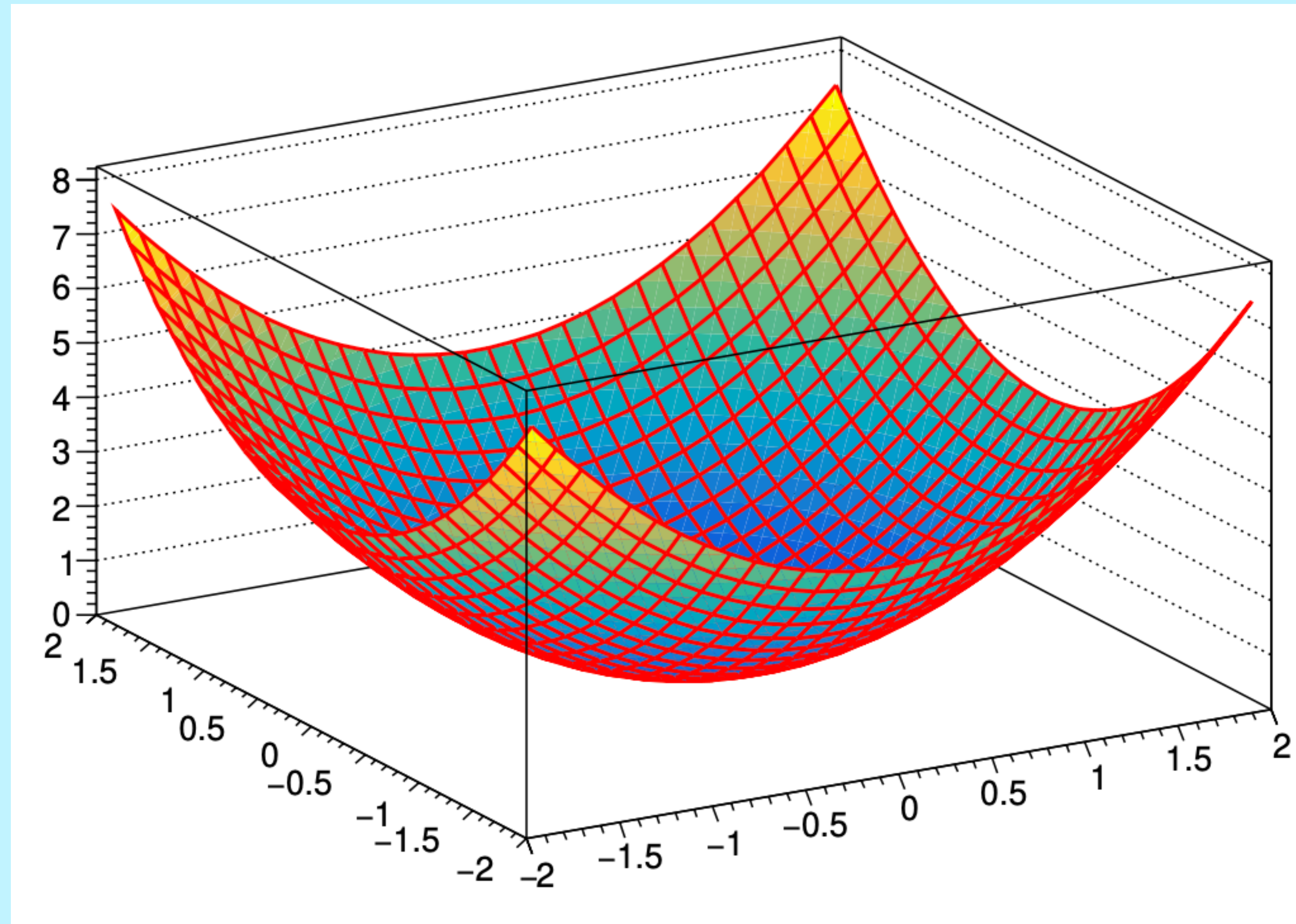
Die Hessesche Matrix ist gegeben durch

$$H(\vec{x}) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

Diese Matrix ist positiv definit und  $f$  hat an der stelle  $\vec{x} = (0,0)$  ein Minimum.

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

## Beispiel 1



## Beispiel 2

### Beispiel

Sei nun

$$f(x, y) = x^2 - y^2$$

Im Punkte  $\vec{x}_0 = (0,0)$  verschwinden die partiellen Ableitungen:

$$\left. \frac{\partial f}{\partial x} \right|_{\vec{x}=(0,0)} = 2x \Big|_{\vec{x}=(0,0)} = 0, \quad \left. \frac{\partial f}{\partial y} \right|_{\vec{y}=(0,0)} = -2y \Big|_{\vec{y}=(0,0)} = 0.$$

## Beispiel 2

### Beispiel (Forsetzung)

Die Hessesche Matrix ist gegeben durch

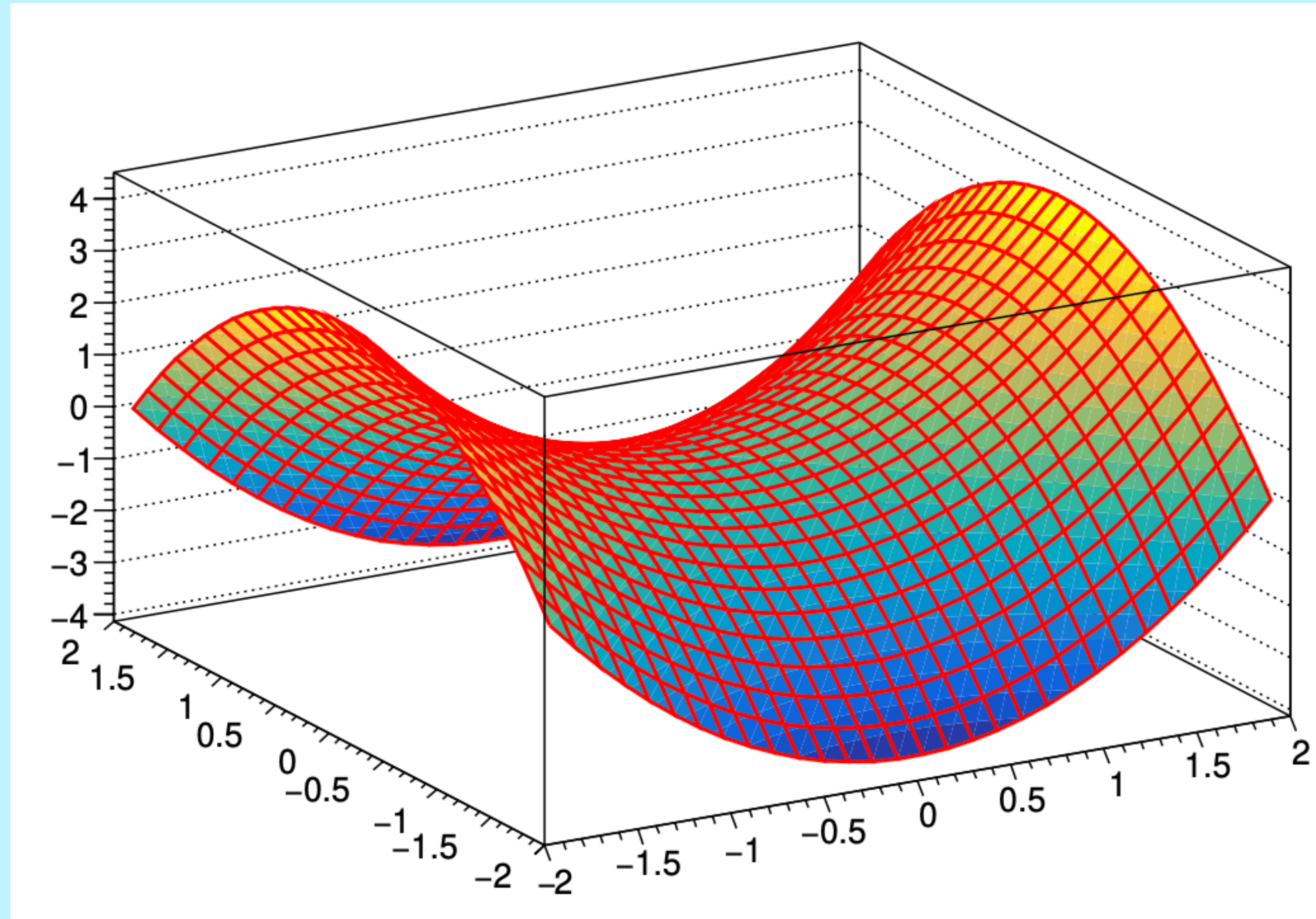
$$H(\vec{x}) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$$

Diese Matrix ist indefinit und  $f$  hat an der stelle  $\vec{x} = (0,0)$  einen Sattelpunkt.



# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

## Beispiel 2



# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

---

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

---

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

---



# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

---

# FUNKTIONEN MEHRERER VARIABLEN

---