

# Differenzierbarkeit im $\mathbb{R}^n$

## Definition 5.23: (partielle Differenzierbarkeit)

Sei die Funktion  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $D \subset \mathbb{R}^n$ , wobei  $D$  eine offene Menge ist, gegeben. Existiert der Grenzwert

$$\lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x} + h\mathbf{e}_j) - f(\mathbf{x})}{h},$$

dann ist die Funktion  $f$  an der Stelle  $\mathbf{x}$  **partiell differenzierbar nach  $x_j$**  und durch den Grenzwert

$$\frac{\partial f(\mathbf{x})}{\partial x_j} := \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x} + h\mathbf{e}_j) - f(\mathbf{x})}{h}$$

$\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, \dots, x_n)$   
 $= \lim_{h \rightarrow 0} \frac{1}{h} (f(x_1+h, x_2, \dots, x_n) - f(x_1, x_2, \dots, x_n))$

ist die **partielle Ableitung** nach  $x_j$  von  $f$  an der Stelle  $\mathbf{x}$  definiert.

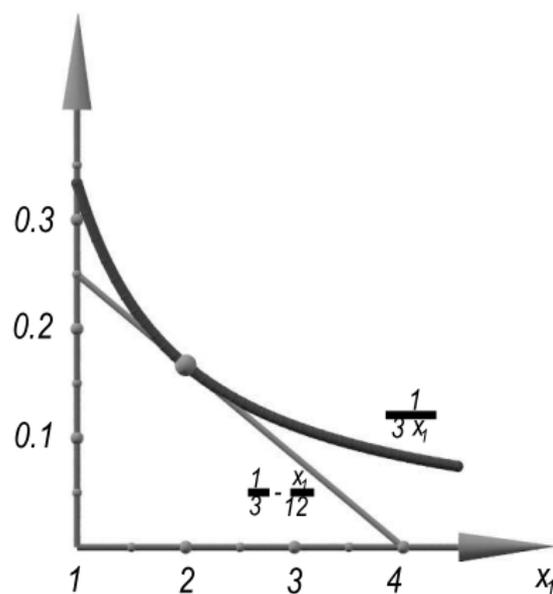
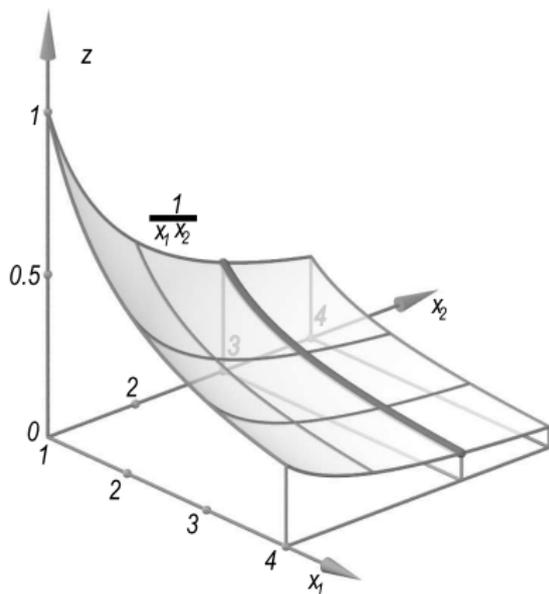


Abbildung 5.16: Graph von  $f(x_1, x_2) = \frac{1}{x_1 x_2}$ , Abbildung 5.17: Graph von  $f^*(x_1) := f(x_1, 3) = \frac{1}{3x_1}$  einschließlich Tangente an  $f^*$ .

## Beispiele

$$a) \quad f(x, y) = \cos(x^2 + y^2)$$

$$\frac{\partial}{\partial x} f(x, y) = -2x \sin(x^2 + y^2)$$

$$\frac{\partial}{\partial y} f(x, y) = -2y \sin(x^2 + y^2)$$

$$b) \quad f(x, y) = e^{3xy + y^2}$$

$$\frac{\partial}{\partial x} f(x, y) = 3y e^{3xy + y^2}$$

$$\frac{\partial}{\partial y} f(x, y) = (3x + 2y) e^{3xy + y^2}$$

## Beispiele

$$c) f(x, y) = \begin{cases} \frac{xy}{x^2+y^2} & : (x, y) \neq (0, 0) \\ 0 & : (x, y) = (0, 0) \end{cases} \quad \text{Wir wissen: } f \text{ ist ungerade} \\ \text{in } (0, 0)$$

$$(x, y) \neq (0, 0) : \quad \frac{\partial}{\partial x} f(x, y) = \frac{y(x^2+y^2) - 2x^2y}{(x^2+y^2)^2}$$

$$\frac{\partial}{\partial y} f(x, y) = \frac{x(x^2+y^2) - 2xy^2}{(x^2+y^2)^2}$$

$$(0, 0) = (x, y) : \quad \frac{\partial}{\partial x} f(0, 0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{1}{h} \left( \overset{=0}{f(h, 0)} - \overset{=0}{f(0, 0)} \right) = 0$$

$$\frac{\partial}{\partial y} f(0, 0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{1}{h} \left( \overset{=0}{f(0, h)} - \overset{=0}{f(0, 0)} \right) = 0$$

D.h.  $f$  ist part. diff'bar in  $(0, 0)$ , jedoch nicht stetig in  $(0, 0)$

## Definition 5.24: (partielle Differenzierbarkeit)

$f : D \rightarrow \mathbb{R}$  ist auf  $A \subset D$ ,  $A$  offen, **partiell differenzierbar** nach  $x_j$ , falls  $f$  in allen Punkten  $\mathbf{x} \in A$  partiell nach  $x_j$  differenzierbar ist.

$f$  ist partiell nach  $x_j$  differenzierbar, falls  $f$  auf  $D$  partiell nach  $x_j$  differenzierbar ist.

Für die partielle Ableitung nach  $x_j$  wird auch die Bezeichnung  $f_{x_j}$  verwendet.

$f$  heißt **partiell differenzierbar**, falls alle partiellen Ableitungen existieren.

## Definition 5.25: (partielle Differenzierbarkeit)

$f : D \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $D \subset \mathbb{R}^n$  offen, heißt in  $D$  **stetig partiell differenzierbar**, falls in  $D$  alle partiellen Ableitungen existieren und zugleich stetig sind.

## Gradient

Sei  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $D \subset \mathbb{R}^n$  offen,  $f$  partiell differenzierbar.

Der Vektor

$$\text{grad } f(\mathbf{x}) := \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(\mathbf{x}) \\ \frac{\partial f}{\partial x_2}(\mathbf{x}) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(\mathbf{x}) \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

heißt Gradient der Funktion  $f$  bei  $x$ .

Die Abbildung  $\text{grad } f : D \rightarrow \mathbb{R}^n$  ist eine vektorwertige Abbildung, d.h. jedem  $\mathbf{x} \in D$  wird mit  $\text{grad } f(\mathbf{x})$  ein Vektor aus dem  $\mathbb{R}^n$  zugeordnet.

## Beispiele

$$f(x, y) = e^{3xy + y^2}$$

$$\text{grad } f(x, y) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 3y e^{3xy + y^2} \\ (3x + 2y) e^{3xy + y^2} \end{pmatrix}$$

## Definition 5.26: (höhere partielle Ableitungen)

Sei  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $D \subset \mathbb{R}^n$  offen,  $f$  partiell differenzierbar. Falls die partielle Ableitung

$$\frac{\partial}{\partial x_j} \left( \frac{\partial f}{\partial x_j} \right)$$

existiert, heißt

$$f_{x_i x_j}(\mathbf{x}) := \frac{\partial}{\partial x_i} \left( \frac{\partial f}{\partial x_j} \right) (\mathbf{x})$$

**zweite partielle Ableitung** von  $f$  nach  $x_j$  und  $x_i$ .

Existieren alle zweiten partiellen Ableitungen  $f_{x_i x_j}$  für  $i, j = 1, 2, \dots, n$ , heißt  $f$  **zweimal partiell differenzierbar**.

Höhere partielle Ableitungen ( $k$ -te partielle Ableitungen oder auch partielle Ableitungen  $k$ -ter Ordnung) werden entsprechend rekursiv definiert;

$$\frac{\partial^k f}{\partial x_{i_1} \partial x_{i_2} \dots \partial x_{i_k}}(\mathbf{x}) =: f_{x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_k}}(\mathbf{x}), \quad \text{mit } 1 \leq k$$

## Beispiele

$$f(x, y) = e^{3xy+y^2}$$

$$\frac{\partial}{\partial x} f(x, y) = 3y e^{3xy+y^2}$$

$$\frac{\partial}{\partial y} f(x, y) = (3x+2y) e^{3xy+y^2}$$

$$\frac{\partial^2}{\partial x^2} f(x, y) = 3y^2 e^{3xy+y^2}$$

$$\frac{\partial^2}{\partial y \partial x} f(x, y) = 3e^{3xy+y^2} + 3y(3x+2y)e^{3xy+y^2}$$

$$= (3 + 3xy + 6y^2) e^{3xy+y^2}$$

$$\frac{\partial^2}{\partial x \partial y} f(x, y) = 3e^{3xy+y^2} + (3x+2y)3ye^{3xy+y^2}$$

$$= (3 + 3xy + 6y^2) e^{3xy+y^2}$$

$$\frac{\partial^2}{\partial y^2} f(x, y) = 2e^{3xy+y^2} + (3x+2y)(3x+2y)e^{3xy+y^2}$$

## Satz 5.3: (höhere partielle Ableitungen)

Ist eine Funktion  $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $D \subset \mathbb{R}^n$ ,  $p$ -mal stetig partiell differenzierbar, so ist

$$\frac{\partial^k f}{\partial x_{i_1} \partial x_{i_2} \dots \partial x_{i_k}} = f_{x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_k}}, \quad \text{mit } 1 < k \leq p,$$

unabhängig von der Reihenfolge der  $x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_k}$ . Die Indizes  $i_1, i_2, \dots, i_k$  sind dabei beliebige Elemente der Menge  $\{1, 2, \dots, n\}$ .

## Beispiele

Wenn  $f$  nicht stet. part. diff. bar, dann kann die Reihenfolge der part. Abl eine Rolle spielen

$$\text{Bsp: } f(x, y) = \begin{cases} xy \frac{x^2 - y^2}{x^2 + y^2} & : (x, y) \neq (0, 0) \\ 0 & : (x, y) = (0, 0) \end{cases}$$

$$(x, y) \neq 0: \quad \frac{\partial}{\partial x} f(x, y) = y \frac{x^2 - y^2}{x^2 + y^2} + xy \frac{2x(x^2 + y^2) - 2x(x^2 - y^2)}{(x^2 + y^2)^2}$$

$$\frac{\partial}{\partial y} f(x, y) = x \frac{x^2 - y^2}{x^2 + y^2} + xy \frac{-2y(x^2 + y^2) - 2y(x^2 - y^2)}{(x^2 + y^2)^2}$$

$$\frac{\partial}{\partial x} f(0, y) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(h, y) - f(0, y)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{hy}{h} \frac{h^2 - y^2}{h^2 + y^2} = y \lim_{h \rightarrow 0} \frac{h^2 - y^2}{h^2 + y^2} = -y$$

## Beispiele

$$\frac{\partial}{\partial y} f(x, 0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(x, h) - f(x, 0)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{xh}{h} \frac{x^2 - h^2}{x^2 + h^2} = x.$$

$$\frac{\partial^2}{\partial x \partial y} f(0, 0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\frac{\partial}{\partial y} f(h, 0) - \frac{\partial}{\partial y} f(0, 0)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{h}{h} = 1$$

$$\frac{\partial^2}{\partial y \partial x} f(0, 0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{\frac{\partial}{\partial x} f(0, h) - \frac{\partial}{\partial x} f(0, 0)}{h} = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{-h}{h} = -1$$

## Definition 5.27: partielle Differenzierbarkeit für vektorwertige Funktionen

Sei  $\mathbf{f} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $D \subset \mathbb{R}^n$  offen,  $\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \begin{pmatrix} f_1(\mathbf{x}) \\ f_2(\mathbf{x}) \\ \vdots \\ f_m(\mathbf{x}) \end{pmatrix}$ .

$\mathbf{f}$  ist **partiell differenzierbar** in  $\mathbf{x}_0 \in D$ , partiell differenzierbar auf  $A \subset D$  bzw. partiell differenzierbar, falls alle  $f_j$  ( $j = 1, 2, \dots, m$ ) partiell differenzierbar in  $\mathbf{x}_0 \in D$ , partiell differenzierbar auf  $A \subset D$  bzw. partiell differenzierbar sind.

## Beispiele

## JACOBI-Matrix

Sei  $\mathbf{f} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $D \subset \mathbb{R}^n$ , in  $\mathbf{x}_0$  partiell differenzierbar, dann heißt die Matrix

$$\mathbf{J}_{\mathbf{f}}(\mathbf{x}_0) := \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(\mathbf{x}_0) & \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(\mathbf{x}_0) & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(\mathbf{x}_0) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(\mathbf{x}_0) & \frac{\partial f_2}{\partial x_2}(\mathbf{x}_0) & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n}(\mathbf{x}_0) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1}(\mathbf{x}_0) & \frac{\partial f_m}{\partial x_2}(\mathbf{x}_0) & \cdots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n}(\mathbf{x}_0) \end{pmatrix}$$

**JACOBI-Matrix** bzw. **Ableitungsmatrix** oder einfach **Ableitung von  $\mathbf{f}$  in  $\mathbf{x}_0$** .

## Beispiele

$$f(x,y) = \begin{pmatrix} e^{3xy+y^2} \\ \cos(x^2+y^2) \\ x+y \end{pmatrix}$$

$$J_f(x,y) = \begin{pmatrix} 3y e^{3xy+y^2} & (3x+2y) e^{3xy+y^2} \\ -2x \sin(x^2+y^2) & -2y \sin(x^2+y^2) \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{3 \times 2}$$

## HESSE-Matrix

Die **HESSE-Matrix** einer Funktion  $f : D \subset \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  ist gegeben durch

$$H_f(\mathbf{x}) := \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_1}(\mathbf{x}) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2}(\mathbf{x}) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(\mathbf{x}) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1}(\mathbf{x}) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_2}(\mathbf{x}) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n}(\mathbf{x}) \\ \vdots & & & \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(\mathbf{x}) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_2}(\mathbf{x}) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_n}(\mathbf{x}) \end{pmatrix}.$$

## Beispiele

$$f(x, y) = e^{3xy + y^2}$$

$$H_f(x, y) = \begin{pmatrix} 3y^2 & 3 + 3xy + 6y^2 \\ 3 + 5xy + 6y^2 & 2 + 3x^2 + 12xy + 4y^2 \end{pmatrix} e^{3xy + y^2}$$

## Beispiele

## Definition 5.28: Differenzierbarkeit

Eine Abbildung  $\mathbf{f} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $D \subset \mathbb{R}^n$ , heißt in einem inneren Punkt  $\mathbf{x}_0$  von  $D$  **differenzierbar**, falls sie in  $\mathbf{x}_0$  ~~partiell differenzierbar ist und~~ in der Form

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{f}(\mathbf{x}_0) + \mathbf{f}'(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) + \mathbf{k}(\mathbf{x})$$

geschrieben werden kann, wobei  $\mathbf{f}'(\mathbf{x}_0) \in \mathbb{R}^{m \times n}$  und  $\mathbf{k} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$  eine Abbildung ist, für die

$$\lim_{\mathbf{x} \rightarrow \mathbf{x}_0} \frac{|\mathbf{k}(\mathbf{x})|}{|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0|} = 0$$

gilt.

$\mathbf{f}$  heißt differenzierbar in  $A \subset D$ , falls  $\mathbf{f}$  in jedem Punkt von  $A$  differenzierbar ist. Im Falle  $A = D$  heißt  $\mathbf{f}$  eine differenzierbare Abbildung.

## Beispiele

## Satz 5.4: Differenzierbarkeit versus partielle Differenzierbarkeit

Sei  $\mathbf{f} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$  mit  $D \subset \mathbb{R}^n$  offen.

- Wenn  $\mathbf{f} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $D \subset \mathbb{R}^n$  differenzierbar in  $\mathbf{x}_0$  ist, dann ist  $\mathbf{f}$  auch stetig in  $\mathbf{x}_0$ .
- Wenn  $\mathbf{f} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $D \subset \mathbb{R}^n$  differenzierbar in  $\mathbf{x}_0$  ist, dann ist  $\mathbf{f}$  auch partiell differenzierbar. In dem Fall ist die Ableitung gleich der JACOBI-Matrix, also

$$J_{\mathbf{f}}(\mathbf{x}_0) = \mathbf{f}'(\mathbf{x}_0).$$

- Ist  $\mathbf{f}$  stetig partiell differenzierbar in einer Umgebung von in  $\mathbf{x}_0$ , so ist  $\mathbf{f}$  differenzierbar in  $\mathbf{x}_0$ .

stet. part. diff'bar  $\Rightarrow$  diff'bar  $\Rightarrow$  ~~stetig~~  
~~diff'bar~~  $\Rightarrow$  part. diff'bar