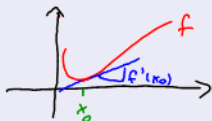


Definition 5.28: Differenzierbarkeit

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.

$$f(x) = f(x_0) + f'(x_0)(x - x_0) + \text{Rest}(x)$$

$$\frac{|\text{Rest}(x)|}{x - x_0} \xrightarrow{x \rightarrow x_0} 0$$

Beispiele

Satz 5.4: Differenzierbarkeit versus partielle Differenzierbarkeit

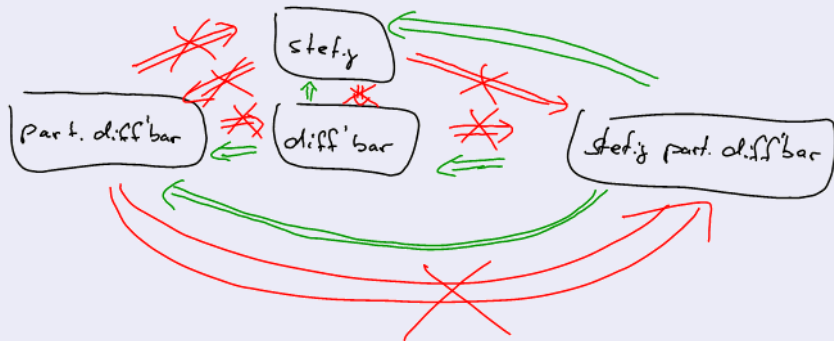
Sei $\mathbf{f} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ mit $D \subset \mathbb{R}^n$ offen.

- 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 .

Beispiele



Differentiationsregeln

(i) Linearität

Sind $\mathbf{f} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ und $\mathbf{g} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$, $D \subset \mathbb{R}^n$, differenzierbar in \mathbf{x}_0 , so ist auch $\lambda \mathbf{f} + \mu \mathbf{g}$ (λ und μ reell) in \mathbf{x}_0 differenzierbar und es gilt

$$(\lambda \mathbf{f} + \mu \mathbf{g})'(\mathbf{x}_0) = \lambda \mathbf{f}'(\mathbf{x}_0) + \mu \mathbf{g}'(\mathbf{x}_0).$$

(ii) Kettenregel

Es sei $\mathbf{h} : C \rightarrow D$, (mit $C \subset \mathbb{R}^n$, $D \subset \mathbb{R}^p$) differenzierbar in $\mathbf{x}_0 \in C$ und $\mathbf{f} : D \rightarrow \mathbb{R}^m$ differenzierbar im Punkt $\mathbf{z}_0 = \mathbf{h}(\mathbf{x}_0)$.

Dann ist auch $\mathbf{f} \circ \mathbf{h} : C \rightarrow \mathbb{R}^m$ in \mathbf{x}_0 differenzierbar und es gilt

$$(\mathbf{f} \circ \mathbf{h})'(\mathbf{x}_0) = \mathbf{f}'(\mathbf{z}_0) \mathbf{h}'(\mathbf{x}_0) = \underbrace{\mathbf{f}'(\mathbf{h}(\mathbf{x}_0))}_{\in \mathbb{R}^{m \times p}} \cdot \underbrace{\mathbf{h}'(\mathbf{x}_0)}_{\in \mathbb{R}^{p \times n}} \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

(iii) Produktregel $f, g : D \rightarrow \mathbb{R}$, $D \subset \mathbb{R}^n$

$$(f \cdot g)'(\mathbf{x}_0) = \underbrace{g'(\mathbf{x}_0)}_{\in \mathbb{R}} \underbrace{f(\mathbf{x}_0)}_{\in \mathbb{R}^{1 \times n}} + \underbrace{f(\mathbf{x}_0)}_{\in \mathbb{R}} \underbrace{g'(\mathbf{x}_0)}_{\in \mathbb{R}^{1 \times n}}$$

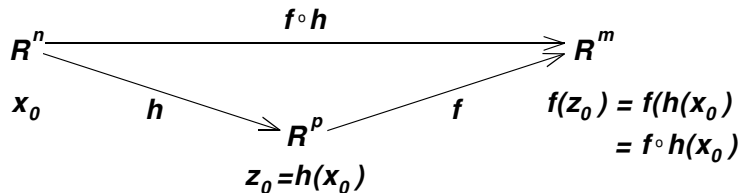
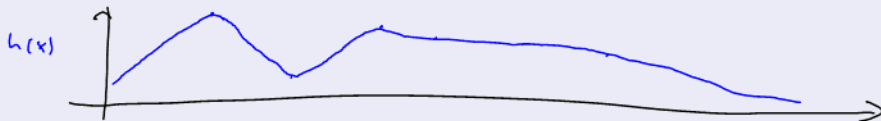
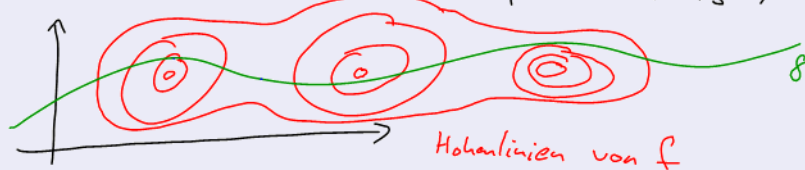


Abbildung 5.18: Verkettete Abbildungen (Kettenregel)

Beispiele

a) $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, $g: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$

Betrachte Funktionen $h: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $h(x) = f(x, g(x))$



Beispiele

$$f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, \quad s: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, \quad f(x_1, x_2)$$

$$h(x) = f(x, s(x))$$

Betrachte „Hilfsfunktion“ $\tilde{f}: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^2, \tilde{f}(x) = \begin{pmatrix} x \\ s(x) \end{pmatrix} =$

Es gilt $f(\tilde{f}(x)) = f(x, s(x)) = h(x)$, also $h = f \circ \tilde{f}$

$$\tilde{f}'(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x} x \\ \frac{\partial}{\partial x} s(x) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ s'(x) \end{pmatrix} \quad f'(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} & \frac{\partial f}{\partial x_2} \end{pmatrix} \quad x = (x_1, x_2)$$

$$h'(x) = (f \circ \tilde{f})'(x) = \underbrace{f'(\tilde{f}(x))}_{\in \mathbb{R}^{1 \times 2}} \cdot \underbrace{\tilde{f}'(x)}_{\in \mathbb{R}^{2 \times 1}} = f'(x, s(x)) \cdot \begin{pmatrix} 1 \\ s'(x) \end{pmatrix}$$

$$= \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, s(x)) \quad \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_1, s(x)) \right) \begin{pmatrix} 1 \\ s'(x) \end{pmatrix} = \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, s(x)) + \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_1, s(x)) \cdot s'(x)$$

Definition 5.29: Richtungsableitung

Seien $f : D \rightarrow \mathbb{R}$, $D \subset \mathbb{R}^n$ und ein Vektor $\mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$ mit $|\mathbf{a}| = 1$ gegeben.
Existiert der Grenzwert

$$\lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} [f(\mathbf{x}_0 + t\mathbf{a}) - f(\mathbf{x}_0)],$$

dann nennt man

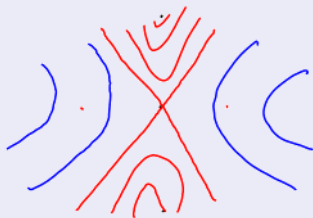
$$\frac{\partial f}{\partial \mathbf{a}}(\mathbf{x}_0) := \lim_{t \rightarrow 0} \frac{1}{t} [f(\mathbf{x}_0 + t\mathbf{a}) - f(\mathbf{x}_0)]$$

die **Richtungsableitung** der Funktion f an der Stelle \mathbf{x}_0 in Richtung \mathbf{a} .

Beispiele



Sattelpunkt



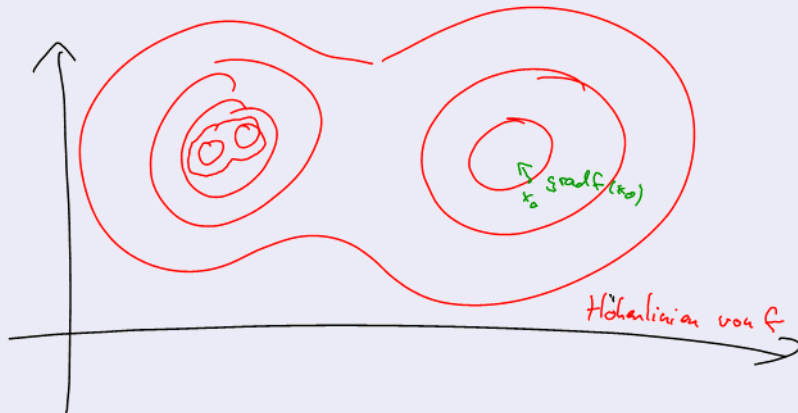
Höhenprofil
eines Sattels

Satz 5.5: Richtungsbleitung und Gradient

Sind die partiellen Ableitungen von f in \mathbf{x}_0 stetig (woraus die Differenzierbarkeit von f in \mathbf{x}_0 folgt), dann gilt für die Richtungsableitung von f in Richtung \mathbf{a}

$$\frac{\partial f}{\partial \mathbf{a}}(\mathbf{x}_0) = \text{grad } f(\mathbf{x}_0) \cdot \mathbf{a} .$$

Beispiele



Multi-Indizes

Für ein n -Tupel $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \in \mathbb{N}_0^n$ sei

$$|\alpha| := \alpha_1 + \alpha_2 + \dots + \alpha_n,$$

$$\alpha! := \alpha_1! \cdot \alpha_2! \cdot \dots \cdot \alpha_n!.$$

Ist f eine $|\alpha|$ -mal stetig differenzierbare Funktion, so setzt man

$$\frac{\partial^{|\alpha|}}{\partial^{\alpha} \mathbf{x}} f := \frac{\partial^{|\alpha|}}{\partial^{\alpha_1} x_1 \dots \partial^{\alpha_n} x_n} f.$$

Multi-Indizes, Beispiele

$$a) \quad f(x_1, x_2, x_3) = x_1 e^{x_2 + x_3} \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2}(x_1, x_2, x_3) = x_1 e^{x_2 + x_3}$$

$$\alpha = (1, 1, 2)$$

$$\frac{\partial^4 f}{\partial x_1^\alpha}(x_1, x_2, x_3) = \frac{\partial}{\partial x_1} \frac{\partial}{\partial x_2} \frac{\partial^2}{\partial x_3^2} f(x_1, x_2, x_3)$$

$$= \frac{\partial}{\partial x_1} \frac{\partial}{\partial x_2} x_1 e^{x_2 + x_3} = \frac{\partial}{\partial x_1} x_1 e^{x_2 + x_3}$$

$$= e^{x_2 + x_3}$$

$$\alpha = (0, 1, 2)$$

$$\frac{\partial^3 f}{\partial x_1^\alpha}(x_1, x_2, x_3) = \frac{\partial}{\partial x_2} \frac{\partial^2}{\partial x_3^2} f(x_1, x_2, x_3) = x_1 e^{x_2 + x_3}$$

Satz 5.6: TAYLOR-Formel in \mathbb{R}^n

Die Funktion $f : D \rightarrow \mathbb{R}$ mit $D \subset \mathbb{R}^n$ offen sei $(p+1)$ -mal stetig partiell differenzierbar, und die Strecke $[\mathbf{x}_0, \mathbf{x}_0 + \mathbf{h}]$ von \mathbf{x}_0 und $\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}$ liege komplett in D . Dann gilt die **TAYLOR-Formel**

$$f(\mathbf{x}_0 + \mathbf{h}) = \sum_{|\alpha| \leq p} \frac{\partial^{|\alpha|} f(\mathbf{x}_0)}{\alpha!} \cdot \mathbf{h}^\alpha + R(\mathbf{x}_0, \mathbf{h})$$



mit dem Restglied

$$\mathbf{h}^\alpha = h_1^{\alpha_1} \cdot h_2^{\alpha_2} \cdot \dots \cdot h_n^{\alpha_n}$$



$$R(\mathbf{x}_0, \mathbf{h}) = \sum_{|\alpha|=p+1} \frac{\partial^{|\alpha|} f(\mathbf{x}_0 + \theta \mathbf{h})}{\alpha!} \cdot \mathbf{h}^\alpha, \quad \text{wobei } \theta \in [0, 1]$$