

Differenzierbarkeit

Wir betrachten zuerst die Differenzierbarkeit reellwertiger Funktionen.

Definition. Sei $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ und $x^0 \in D(f)$ ein innerer Punkt.

Dann heißt f **differenzierbar** an x^0 , wenn es einen Vektor $\vec{c} = (c_1, \dots, c_n)$ und eine auf einer Umgebung $U(x^0)$ definierte Funktion $f_0(x)$ gibt, sodass

- $f(x) = f(x^0) + \vec{c}(\vec{x} - \vec{x}^0) + \|x - x^0\| f_0(x)$
- $\lim_{x \rightarrow x^0} f_0(x) = 0$.

Bemerkung. Obige Bedingung kann auch in der Form

$$\lim_{x \rightarrow x^0} \frac{f(x) - f(x^0) - \vec{c}(\vec{x} - \vec{x}^0)}{\|x - x^0\|} \rightarrow 0 \quad \text{bzw.} \quad \lim_{\vec{h} \rightarrow 0} \frac{f(x^0 + \vec{h}) - f(x^0) - \vec{c}\vec{h}}{\|\vec{h}\|} \rightarrow 0$$

geschrieben werden.

Speziell. Eine Funktion $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ ist im Punkt (x_0, y_0, z_0) differenzierbar wenn ein Vektor $\vec{c} = (c_1, c_2, c_3)$ existiert sodass

$$\frac{f(x, y, z) - f(x_0, y_0, z_0) - \{c_1(x - x_0) + c_2(y - y_0) + c_3(z - z_0)\}}{\|(x - x_0, y - y_0, z - z_0)\|} \rightarrow 0 \quad \text{für } (x, y, z) \rightarrow (x_0, y_0, z_0)$$

Analoges gilt natürlich auch für eine Funktion $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$.

Die lineare Approximation $\tilde{f}(x) = f(x^0) + \vec{c}(\vec{x} - \vec{x}^0)$ stellt eine Hyperebene im \mathbb{R}^{n+1} dar. Für $n = 1$ ist dies eine Gerade (die Tangente), für $n = 2$ eine Ebene (die Tangentialebene).

Wesentlich ist dabei, dass die Abweichung der linearen Approximation \tilde{f} von f bei Annäherung an x^0 von höherer als erster Ordnung verschwindet.

Bemerkung. Man kann zeigen, dass der Vektor \vec{c} durch f eindeutig bestimmt ist.

Satz. Sei $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ an x^0 differenzierbar. Dann existieren alle partiellen Ableitungen, und es gilt

$$\frac{\partial f}{\partial x_k}(x^0) = c_k, \text{ i.e. } \vec{c} = \text{grad}f(x^0).$$

Beweis. Laut Voraussetzung gilt

$$f(x) = f(x^0) + \vec{c}(\vec{x} - \vec{x}^0) + \|x - x^0\|f_0(x).$$

Setzen wir $x = x^0 + h\vec{e}_k$, dann ist $\vec{c}(\vec{x} - \vec{x}^0) = hc_k$ und $\|x - x^0\| = |h|$.

Weiters ist $\left| \frac{f(x^0 + h\vec{e}_k) - f(x^0)}{h} - c_k \right| = |f_0(x^0 + h\vec{e}_k)|$. Mit $h \rightarrow 0$ erhalten wir daraus $\frac{\partial f}{\partial x_k}(x^0) = c_k$. \square

Bemerkung. Im vorherigen Spezialfall $n = 3$ wäre dann

$$c_1 = \frac{\partial f}{\partial x} \Big|_{(x_0, y_0, z_0)}, \quad c_2 = \frac{\partial f}{\partial y} \Big|_{(x_0, y_0, z_0)}, \quad c_3 = \frac{\partial f}{\partial z} \Big|_{(x_0, y_0, z_0)}.$$

Ist etwa $f(x, y, z) = x^2y + z^3$ und $(x_0, y_0, z_0) = (1, 1, 1)$, dann ist

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2xy, \quad \frac{\partial f}{\partial y} = x^2, \quad \frac{\partial f}{\partial z} = 3z^2 \quad \text{und damit} \quad (c_1, c_2, c_3) = (2, 1, 3).$$

Es sei bereits hier erwähnt, dass f differenzierbar ist, also

$$\frac{f(x, y, z) - f(1, 1, 1) - \{2(x-1) + (y-1) + 3(z-1)\}}{\|(x-1, y-1, z-1)\|} \rightarrow 0$$

Bemerkung. Aus der Existenz aller partiellen Ableitungen folgt i.a. **nicht** die Differenzierbarkeit (d.h. obiger Satz ist i.a. nicht umkehrbar).

Durch den Gradienten von f wird eine Richtung im \mathbb{R}^n festgelegt. In welcher Beziehung diese Richtung zur Änderung von f steht, zeigt folgender

Satz. Sei $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ an x^0 differenzierbar. Dann ist f an x^0 in jeder Richtung \vec{a} (mit $\|\vec{a}\| = 1$) differenzierbar und es gilt

$$(i) \quad \frac{\partial f}{\partial \vec{a}}(x^0) = (\text{grad}f(x^0)) \cdot \vec{a},$$

$$(ii) \quad \left| \frac{\partial f}{\partial \vec{a}}(x^0) \right| \leq \|\text{grad}f(x^0)\|.$$

Beweis. Laut Voraussetzung gilt auf einer Umgebung $U(x^0)$

$$f(x) = f(x^0) + \operatorname{grad}f(x^0)(\vec{x} - \vec{x}^0) + \|x - x^0\|f_0(x) .$$

Mit $x = x^0 + h\vec{a}$ und folglich $\|x - x^0\| = |h|$ gilt dann

$$\left| \frac{f(x^0 + h\vec{a}) - f(x^0)}{h} - \operatorname{grad}f(x^0) \cdot \vec{a} \right| = |f_0(x^0 + h\vec{a})| .$$

Mit $h \rightarrow 0$ folgt die erste Behauptung. Die zweite Behauptung ergibt sich durch Anwendung der Cauchy-Schwarzschen Ungleichung. \square

Bemerkung. Aus der zweiten Aussage des obigen Satzes wird ersichtlich, dass der Gradient von f jene Richtung angibt, in der die Änderung von f maximal ist. Dies ist etwa insofern von Bedeutung, wenn f ein Temperaturfeld beschreibt. Dann gibt der Gradient die Richtung des Wärmestromes an, da Wärme stets in Richtung des größten Temperaturgefälles fließt.

Beispiel. Bestimme die Richtungsableitung von $f(x, y) = x^2 + xy$ im Punkt $(2, 1)$ in Richtung 45° .

$$\vec{a} = \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right) , \quad \operatorname{grad}f = (2x + y, x) , \quad \operatorname{grad}f|_{(2,1)} = (5, 2)$$

$$\frac{\partial f}{\partial \vec{a}} \Big|_{(2,1)} = \operatorname{grad}f|_{(2,1)} \cdot \vec{a} = (5, 2) \cdot \left(\frac{1}{\sqrt{2}}, \frac{1}{\sqrt{2}} \right) = \frac{7}{\sqrt{2}}$$

Satz. (ohne Beweis)

Sei $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ an x^0 differenzierbar. Dann gilt

(i) $\exists M > 0$ und eine Umgebung $U(x^0)$, auf der gilt

$$|f(x) - f(x^0)| \leq M \|x - x^0\| ,$$

(ii) f ist stetig an x^0 .

Wie wir bereits wissen, ist die bloße Existenz der partiellen Ableitungen nicht hinreichend für die Stetigkeit. Erst die zusätzliche Voraussetzung der Beschränktheit der partiellen Ableitungen (auf einer Umgebung von x^0) garantiert die Stetigkeit.

Welche zusätzliche Forderung an die partiellen Ableitungen garantiert die

Differenzierbarkeit ?

Satz. (ohne Beweis)

Existieren für $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ auf einer Umgebung $U(x^0)$ die partiellen Ableitungen $f_{x_1}, f_{x_2}, \dots, f_{x_n}$ und sind diese **stetig** an x^0 , dann ist f differenzierbar an x^0 .

Beispiel. Sei $f : \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ mit $f(x, y, z) = \sin(xyz)$. Dann sind $f_x = yz \cos(xyz)$, $f_y = xz \cos(xyz)$, $f_z = xy \cos(xyz)$ stetig in jedem (x, y, z) . Somit ist f differenzierbar in jedem x^0 .

Nun zur Differenzierbarkeit vektorwertiger Funktionen.

Definition. Sei $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ und $x^0 \in D(f)$ ein innerer Punkt.

Dann heißt $f = (f_1, \dots, f_m)$ **differenzierbar** an x^0 , wenn es eine $m \times n$ Matrix $C = (c_{\mu\nu})$ und eine auf einer Umgebung $U(x^0)$ definierte Funktion $f_0(x)$ (mit Werten in \mathbb{R}^m) gibt, sodass

- $f(x) = f(x^0) + C(\vec{x} - \vec{x}^0) + \|x - x^0\| f_0(x)$
- $\lim_{x \rightarrow x^0} f_0(x) = \vec{0}$.

Bemerkung.

(i) Differenzierbarkeit heißt also, dass

$$\frac{1}{\|x - x^0\|} (f(x) - f(x^0) - C(\vec{x} - \vec{x}^0)) \rightarrow \vec{0} \quad \text{für } x \rightarrow x^0.$$

(ii) $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ist genau dann differenzierbar an x^0 , wenn jede Koordinatenfunktion $f_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ differenzierbar an x^0 ist.

(iii) Falls $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ differenzierbar an x^0 ist, dann ist

$$c_{\mu\nu} = \frac{\partial f_\mu}{\partial x_\nu}(x^0).$$

Definition. Existieren für $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ an einer Stelle x^0 die partiellen Ableitungen $\frac{\partial f_\mu}{\partial x_\nu}(x^0)$, dann heißt die Matrix

$$J_f(x^0) = \left(\frac{\partial f_\mu}{\partial x_\nu}(x^0) \right) = \frac{\partial(f_1, f_2, \dots, f_m)}{\partial(x_1, x_2, \dots, x_n)} = \frac{df}{dx}(x^0) = f'(x^0)$$

die **Jacobi-Matrix**, **Funktionalmatrix** oder **Ableitung** von f .

Die Zeilenvektoren der Jacobi-Matrix sind also die Gradienten der jeweiligen Koordinatenfunktionen. Weiters gilt

Satz. (Lipschitz-Bedingung für differenzierbare Funktionen)

Sei $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$. Existiert für $x^0 \in D(f)$ die Jacobi-Matrix, dann gibt es ein $\delta > 0$ und eine Schranke M , sodass für alle x mit $\|x - x^0\| < \delta$ gilt, dass $\|f(x) - f(x^0)\| \leq M\|x - x^0\|$.

Beispiele.

1) Betrachte $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ mit $f_1(x, y) = x(1 - y)$, $f_2(x, y) = xy$ besitzt die Jacobi-Matrix

$$J_f = \begin{pmatrix} 1 - y & -x \\ y & x \end{pmatrix} .$$

2) Die Polarkoordinatenabbildung $P : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ mit $P_1(r, \varphi) = r \cos \varphi$, $P_2(r, \varphi) = r \sin \varphi$ besitzt die Jacobi-Matrix

$$J_P = \begin{pmatrix} \cos \varphi & -r \sin \varphi \\ \sin \varphi & r \cos \varphi \end{pmatrix} .$$

Satz. (Ableitungsregeln)

1) Seien $f, g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ an einem inneren Punkt x^0 von $D(f)$ bzw. $D(g)$ differenzierbar, und seien $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$.

Dann ist auch die Funktion $\lambda f + \mu g$ an x^0 differenzierbar und es gilt

$$J_{\lambda f + \mu g}(x^0) = \lambda J_f(x^0) + \mu J_g(x^0) .$$

2) Seien $f, g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ an einem inneren Punkt x^0 von $D(f)$ bzw. $D(g)$ differenzierbar.

Dann ist auch die (reellwertige) Funktion $f * g = \sum_{i=1}^m f_i g_i$ an x^0 differenzierbar und es gilt

$$(f * g)' = \text{grad}(f * g) = \sum_{i=1}^m ((\text{grad} f_i) g_i + f_i (\text{grad} g_i)) .$$

Satz. (Kettenregel)

Sei $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ an einem inneren Punkt $x^0 \in D(f)$ differenzierbar und $g : \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^l$ an $y^0 = f(x^0) \in D(g)$ differenzierbar (wobei y^0 ein innerer Punkt von $D(g)$ sei).

Dann ist $h = g \circ f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^l$ an x^0 differenzierbar und es gilt

$$J_h(x^0) = J_g(y^0) J_f(x^0) \quad \text{bzw.} \quad \frac{dh}{dx}(x^0) = \frac{dg}{dy}(y^0) \frac{df}{dx}(x^0) .$$

Beispiel. Sei $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ und $\psi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^n$.

Dann ist $\varphi = f \circ \psi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $J_f(x) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(x), \frac{\partial f}{\partial x_2}(x), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(x) \right)$, und

$$J_\psi(t) = \begin{pmatrix} \psi'_1(t) \\ \psi'_2(t) \\ \dots \\ \psi'_n(t) \end{pmatrix} . \text{ Nach der Kettenregel ist dann}$$

$$\begin{aligned} J_\varphi(t) &= \varphi'(t) = J_f(\psi(t)) J_\psi(t) = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i}(\psi(t)) \psi'_i(t) = \\ &= \frac{\partial f}{\partial x_1}(\psi(t)) \psi'_1(t) + \frac{\partial f}{\partial x_2}(\psi(t)) \psi'_2(t) + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_n}(\psi(t)) \psi'_n(t) \end{aligned}$$

Beispiel. Sei $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$ mit $f(x, y) = (x^2 + y^2, xy)$, und weiters $g : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$ mit $g(u, v) = e^{uv}$.

Bestimme die Jacobi-Matrix von $g \circ f$ im Punkt $(1, 1)$.

$$J_f = \begin{pmatrix} 2x & 2y \\ y & x \end{pmatrix}, \quad J_f|_{(1,1)} = \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$f(1, 1) = (2, 1) \quad , \quad J_g = \begin{pmatrix} ve^{uv} & ue^{uv} \end{pmatrix} \quad , \quad J_g|_{(2,1)} = \begin{pmatrix} e^2 & 2e^2 \end{pmatrix}$$

$$J_{g \circ f}|_{(1,1)} = \begin{pmatrix} e^2 & 2e^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 2 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4e^2 & 4e^2 \end{pmatrix}$$

Beachte auch, dass $(g \circ f)(x, y) = e^{xy(x^2+y^2)}$.

Sei $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$. Die partiellen Ableitungen $\frac{\partial f}{\partial x_1}, \frac{\partial f}{\partial x_2}, \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}$ können ihrerseits wieder (auf gewissen Teilmengen ihres Definitionsbereiches) differenzierbar sein.

Wir nennen dann die Funktionen $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_k} = \frac{\partial}{\partial x_k} \left(\frac{\partial f}{\partial x_i} \right)$ **partielle Ableitungen zweiter Ordnung**. Dabei wird auch die Schreibweise $f_{x_i x_k}$ verwendet.

Rekursiv können dann (falls existent) die Ableitungen höherer Ordnung definiert werden.

Wenn für $l = 0, 1, 2, \dots, k$ auf einer Menge $X \subseteq \mathbb{R}^n$ alle partiellen Ableitungen l -ter Ordnung von f existieren und dort stetig sind, heißt f **k -mal stetig differenzierbar auf X** und man schreibt $f \in C^k(X)$.

Beispiele.

(i) $f(x, y) = x^y$ ist auf $\{(x, y) \in \mathbb{R}^2 : x > 0\}$ definiert und besitzt dort die partiellen Ableitungen

$$\frac{\partial f}{\partial x} = yx^{y-1} \quad , \quad \frac{\partial f}{\partial y} = x^y \ln x \quad , \quad \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = y(y-1)x^{y-2}$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = x^{y-1}(1 + y \ln x) \quad , \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = x^{y-1}(1 + y \ln x) \quad , \quad \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} = x^y (\ln x)^2 .$$

Man beachte, dass hier $\frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x}$ gilt.

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

Dann gilt $f_x(0, 0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f(h, 0) - f(0, 0)}{h} = 0$ und $f_y(0, 0) = 0$.

Für $(x, y) \neq (0, 0)$ gilt $f_x(x, y) = \frac{y(x^4 + 4x^2y^2 - y^4)}{(x^2 + y^2)^2}$, $f_y(x, y) = \frac{x(x^4 - 4x^2y^2 - y^4)}{(x^2 + y^2)^2}$.

Daraus erhalten wir $f_{xy}(0, 0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f_x(0, h) - f_x(0, 0)}{h} = -1$ und $f_{yx}(0, 0) = \lim_{h \rightarrow 0} \frac{f_y(h, 0) - f_y(0, 0)}{h} = +1$.

Also existieren zwar $f_{xy}(0, 0)$, $f_{yx}(0, 0)$, aber $f_{xy}(0, 0) \neq f_{yx}(0, 0)$.

Für $(x, y) \neq (0, 0)$ gilt hingegen

$$f_{xy} = f_{yx} = \frac{(x^2 - y^2)(x^4 + 10x^2y^2 + y^4)}{(x^2 + y^2)^3}.$$

Bei Annäherung an $(0, 0)$ entlang der Geraden $y = x$ erhalten wir als Richtungsgrenzwert für f_{xy} und f_{yx} den Wert 0, im Gegensatz zu oben ermittelten Werten $f_{xy}(0, 0) = -1$ bzw. $f_{yx}(0, 0) = +1$, d.h. f_{xy} und f_{yx} sind im Ursprung **nicht** stetig.

Satz. (Schwarz) (Vertauschbarkeit der Differenziationsreihenfolge)

Für $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ seien $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_k}$ und $\frac{\partial^2 f}{\partial x_k \partial x_i}$ stetig an x^0 .

Dann gilt $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_k}(x^0) = \frac{\partial^2 f}{\partial x_k \partial x_i}(x^0)$.

Bemerkung. Für C^k -Funktionen sind die Ableitungen bis zur k -ten Ordnung vertauschbar, weil jede Permutation der dabei beteiligten Variablen durch endlich viele spezielle Permutationen, bei denen nur zwei aufeinanderfolgende Elemente vertauscht werden, darstellbar ist.