## **Inhaltsverzeichnis**

1	Grundlagen der Differentialrechnung reeller Funktionen mit mehreren Va-				
	riablen				
	1.1	Partielle Ableitungen	2		
		Totale Differenzierbarkeit			
	1.3	Extremwerte	9		
2	Grundlagen der Integralrechnung reeller Funktionenmit mehreren Variablen 14				
	2.1	Zweidimensionale Integralrechnung	14		
	2.2	Dreidimensionale Integralrechnung	20		
3	Differentialgleichungen				
	3.1	Einführung	23		
	3.2	Trennung der Variablen	23		

# 1 Grundlagen der Differentialrechnung reeller Funktionen mit mehreren Variablen

#### 1.1 Partielle Ableitungen

**Definition 1.1.1 (reelle Funktionen mit n Variablen)** Eine Funktion  $y = f(x_1, ..., x_n)$  mit  $(x_1, ..., x_n) \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n$  und  $y \in \mathbb{R}$  heißt reelle Funktion mit mehreren Variablen.  $\mathbb{D}$  beschreibt den Definitionsbereich und wir schreiben  $f : \mathbb{D} \to \mathbb{R}$ 

Bemerkung 1.1.2 Definition für Differenzierbarkeit im eindimensionalen Fall: Es sei  $f: \mathbb{D} \to \mathbb{R}$  eine Funktion mit  $\mathbb{D} \subset \mathbb{R}$  und  $x_0 \in \mathbb{R}$  f ist differenzierbar in  $x_0$ , falls der Grenzwert  $\lim_{x\to x_0} \frac{f(x)-f(x_0)}{x-x_0} \in \mathbb{R}$  existiert. In diesem Fall heißt  $f'(x_0) = \lim_{x\to x_0} \frac{f(x)-f(x_0)}{x-x_0}$  die Ableitung von f in  $x_0$  Man bezeichnet  $f'(x_0)$  als den Differentialquotienten von f im Punkt  $x_0$ .

$$f'(x_0) = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{f(x_0 + \Delta x) - f(x_0)}{\Delta x}$$

**Definition 1.1.3**  $P = (p_1, \ldots, p_n)$  und  $Q = (q_1, \ldots, q_n)$  bezeichnen zwei Punkte im n-dimensionalen Raum  $\mathbb{R}^n$ 

n-dimensionalen Raum  $\mathbb{R}^n$   $|P-Q| = \sqrt{(p_1-q_1)^2 + \cdots + (p_n+q_n)^2}$  heißt Abstand der Punkte P und Q. Die Delta-Umgebung des Punktes P ist eine Teilmenge des  $\mathbb{R}^n$  mit der Eigenschaft  $U_{\delta}(P) = \{Q \in \mathbb{R}^n : |Q-P| < \delta\}$ .

**Definition 1.1.4** Der Punkt P heißt innerer Punkt der Menge  $M(M \subset R^n)$ , wenn eine Umgebung des Punktes P existiert, für die  $U_{\delta} \subset M$  gilt.

Bemerkung 1.1.5 Eine Menge heißt offene Menge, wenn dir nur aus inneren Punkten besteht.

**Definition 1.1.6** Wenn  $(x_{0n}, \ldots, x_{0n})$  ein innerer Punkt der Menge D ist und wenn der Grenzwert existiert, dann heißt die Funktion  $f(x_1, \ldots, x_n)$  an der Stelle  $(x_{01}, \ldots, x_{0n}) \in D$  nach  $x_i$  partiell differenzierbar. Den Grenzwert bezeichnet man als partielle Ableitung der Funktion f nach  $x_i$  an der Stelle  $(x_{01}, \ldots, x_{0n}) \in D$ 

Die Funktion f heißt in  $(x_{01}, \ldots, x_{0n}) \in D$  partiell differenzierbar, wenn die partiellen Ableitungen nach allen Komponenten  $x_j (j = 1, \ldots, n)$  existieren.

Die Funktion heißt in  $\mathbb D$  partiell differenzierbar, wenn f in allen inneren Punkten aus  $\mathbb D$  partiell differenzierbar ist.

**Bemerkung 1.1.7** Die partielle Ableitung der Funktion  $f(x_1, \ldots, x_n)$  nach der Komponente  $x_i$  kann wie folgt bezeichnet werden:

$$f_{x_j}(x_1,\ldots,x_n)$$
 oder  $\frac{\partial f(x_1,\ldots,x_n)}{\partial x_j}$ 

**Beispiel 1.1.8** Gesucht sind die partiellen Ableitungen der Funktion  $f(x_1, x_2, x_3) =$  $x_3 * \sin(x_1^2 + x_2) + e^{2x_3}$ 

$$\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, x_2, x_3) = x_3 \cdot \cos(x_1^2 + x_2) \cdot 2x_1$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2}(x_1, x_2, x_3) = x_3 \cdot \cos(x_1^2 + x_2)$$

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

**Bemerkung 1.1.9** Die Tangentialebene an die Funktion  $f(x_1, x_2)$  berührt die Funktion  $f(x_1,x_2)$  im Punkt  $\bar{P}=(\bar{x_1},\bar{x_2},f(\bar{x_1},\bar{x_2}))$  und enthält alle Tangenten an die Funktion  $f(x_1, x_2)$  im Punkt  $\bar{P}$ .

**Satz 1.1.10** Es seien  $\mathbb{D} \subset \mathbb{R}^2$ ,  $f: \mathbb{D} - > \mathbb{R}$  eine partiell differenzierbare Funktion und  $(x_{01}, x_{02}) \in \mathbb{D}$ . Dann lautet die Gleichung der Tangentialebene für den Punkt  $(x_{01}, x_{02})$ :

$$x_3 = f(x_{01}, x_{02}) + \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_{01}, x_{02})(x_1 - x_{01}) + \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_{01}, x_{02})(x_2 - x_{02})$$
$$= f(x_{01}, x_{02}) + \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_{01}, x_{02}) \quad \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_{01}, x_{02})\right) \cdot \begin{pmatrix} (x_1 - x_{01}) \\ (x_2 - x_{02}) \end{pmatrix}$$

Beispiel 1.1.11 Gegeben sei 
$$f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$$
 durch  $f(x_1, x_2) = \sin(x_1 \cdot x_2^2)$   
 $\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, x_2) = \cos(x_1 \cdot x_2^2) \cdot x_2^2$   
 $\frac{\partial f}{\partial x_2}(x_1, x_2) = \cos(x_1 \cdot x_2^2) \cdot 2x_2 \cdot x_1$   
 $\to Tangentialebene: x_3 = f(x_{01}, x_{02}) + \cos(x_1 \cdot x_2^2) \cdot x_2^2 \cdot (x_1 - x_{01}) + \cos(x_1 \cdot x_2^2) \cdot 2x_2 \cdot x_1 \cdot (x_2 - x_{02})$   
 $(x_{01}, x_{02}) = (0, 0)$   
 $x_3 = 0 + (0 \ 0) \begin{pmatrix} x_1 - 0 \\ x_2 - 0 \end{pmatrix} = 0$ 

Beispiel 1.1.12 
$$(x_{01}, x_{02}) = (\sqrt[3]{\pi}, \sqrt[3]{\pi})$$
  
 $f(\sqrt[3]{\pi}, \sqrt[3]{\pi}) = \sin(\sqrt[3]{\pi} \cdot \sqrt[3]{\pi}^2) = 0$   
 $\frac{\partial f}{\partial x} (\sqrt[3]{\pi}, \sqrt[3]{\pi}) = \cos(\sqrt[3]{\pi}, \sqrt[3]{\pi}^2) = \sqrt[3]{\pi}^2$ 

$$f(\sqrt[3]{\pi}, \sqrt[3]{\pi}) = \sin(\sqrt[3]{\pi} \cdot \sqrt[3]{\pi^2}) = 0$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_1}(\sqrt[3]{\pi}, \sqrt[3]{\pi}) = \cos(\sqrt[3]{\pi} \cdot \sqrt[3]{\pi^2}) \cdot \sqrt[3]{\pi^2} = -\pi^{\frac{2}{3}}$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2}(\sqrt[3]{\pi}, \sqrt[3]{\pi}) = \cos(\sqrt[3]{\pi} \cdot \sqrt[3]{\pi^2}) \cdot 2\sqrt[3]{\pi} \cdot \sqrt[3]{\pi} = -2\pi^{\frac{2}{3}}$$

$$x_{3} = 0 + \left(-\pi^{\frac{2}{3}} - 2\pi^{\frac{2}{3}}\right) \begin{pmatrix} x_{1} - \sqrt[3]{\pi} \\ x_{2} - \sqrt[3]{\pi} \end{pmatrix} = -\pi^{\frac{2}{3}} \cdot (x_{1} - \sqrt[3]{\pi}) + -2\pi^{\frac{2}{3}} \cdot (x_{2} - \sqrt[3]{\pi})$$

$$x_{3} = -\pi^{\frac{2}{3}} x_{1} - 2\pi^{\frac{2}{3}} x_{2} + 3\pi$$

Beispiel 1.1.13 Gegeben sei  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  durch  $f(x_1, x_2) = |x_1| + x_2 \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_1, x_2) = 1$   $|x_1|$ ist nur für  $x_1 \neq 0$  differenzierbar, d.h. f ist nicht auf dem gesamten Definitionsbereich partiell differenzierbar.

**Definition 1.1.14 (Gradient)** Es sei  $\mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n$  und  $f : \mathbb{D} \to \mathbb{R}$  partiell differenzierbar.

Dann heißt der Vektor 
$$\operatorname{grad} f(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(x) \\ \frac{\partial f}{\partial x_2}(x) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(x) \end{pmatrix}$$
 der Gradient von  $f$  im Punkt  $x \in \mathbb{D} = (x_1, \dots, x_n)$ .

Bemerkung 1.1.15 Anstelle von grad f(x) wird auch häufig  $\nabla f(x)$  geschrieben.

Beispiel 1.1.16 Berechnen Sie den Gradienten für:

1. 
$$f(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2$$

2. 
$$g(x_1, x_2, x_3) = 2 \cdot \sin(x_1 x_2) + x_1 x_2 x_3$$

$$zu \ 1. \ \nabla f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 2x_1 \\ 2x_2 \end{pmatrix}$$
$$zu \ 2. \ \nabla g(x_1, x_2, x_3) = \begin{pmatrix} 2x_2 \cos(x_1 x_2) + x_2 x_3 \\ 2x_1 \cos(x_1 x_2) + x_1 x_3 \\ x_1 x_2 \end{pmatrix}$$

Beispiel 1.1.17 Partielle Differenzierbarkeit impliziert nicht Stetigkeit. Betrachtet wird die Funktion  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  mit

$$f(x_1, x_2) = \begin{cases} \frac{x_1 \cdot x_2}{x_1^2 + x_2^2} & (x_1, x_2) \neq (0, 0) \\ 0 & (x_1, x_2) = (0, 0) \end{cases}$$

Im Punkt(0,0) existieren die partiellen Ableitungen:

$$\frac{\partial f}{\partial x_1}(0,0) = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{f(0+\Delta x,0) - f(0,0)}{\Delta x} = 0$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2}(0,0) = \lim_{\Delta x \to 0} \frac{f(0,0 + \Delta x) - f(0,0)}{\Delta x} = 0$$

Aber f ist in (0,0) nicht stetig:

Es gilt 
$$f(x_1, 0) = 0$$
;  $x_1 \in \mathbb{R}$ ,  $f(0, x_2) = 0$ ;  $x_2 \in \mathbb{R}$ 

$$F\ddot{u}r \ x := x_1 = x_2:$$

$$f(x,x) = \begin{cases} \frac{x^2}{2x^2} = \frac{1}{2} & (x,x) \neq (0,0) \\ 0 & (x,x) = (0,0) \end{cases}$$

**Definition 1.1.18 (Stetigkeit)** Die Funktion  $y = f(x_1, ..., x_n), (x_1, ..., x_n) \in \mathbb{D}$  ist an der Stelle  $\bar{P} = (\bar{x_1}, ..., \bar{x_n}) \in \mathbb{D}$  stetig, wenn für den Funktionsgrenzwert

$$\lim_{P \to \bar{P}} f(x_1, \dots, x_n) = f(\bar{x_1}, \dots, \bar{x_n})$$

gilt.

Aufgaben:

- 1. Berechnen Sie alle ersten und zweiten partiellen Ableitungen der Funktion  $f(x_1, x_2) = e^{-2.5x_1^2 (x_2 1)^2}, (x_1, x_2) \in \mathbb{R}$
- 2. Berechnen die den Gradienten der Funktion  $f(x_1, x_2, x_3) = \frac{(x_1-1)\cdot \ln(x_1+1)}{x_2^2+x_3^2+1}$  an der Stelle (0,0,0)
- 3. Berechnen Sie die Tangentialebene an die Funktion  $f(x_1, x_2) = e^{-2.5x_1^2 (x_2 1)^2}, (x_1, x_2) \in \mathbb{R}$  im Punkt  $(0, \frac{3}{2}, e^{-\frac{1}{4}})$

**Definition 1.1.19 (k-mal partiell differenzierbar)** Es sei  $D \subset \mathbb{R}^n$ ,  $f: D \to \mathbb{R}$  eine partiell differenzierbare Funktion und  $x_0 \in D$ . Die Funktion f heißt zweimal partiell differenzierbar in  $x_0$ , wenn alle partiellen Ableitungen  $\frac{\partial f}{\partial x_i}$  in  $x_0$  wieder partiell differenzierbar sind.

Man schreibt 
$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_j x_i}(x_0) = \frac{\partial}{\partial x_j} \left(\frac{\partial f}{\partial x_i}\right)(x_0) = f_{x_j x_i}(x_0)$$

Dieser Ausdruck heißt dann zweite partielle Ableitung von f.

Allgemein heißt f k-mal partiell differenzierbar, wennn alle (k-1)-ten partiellen Ableitungen von f wieder  $\overline{partiell}$  differenzierbar  $\overline{sind}$ . Man schreibt:

$$\frac{\partial f}{\partial x_{ik}\partial x_{i(k-1)}\dots\partial x_{i1}}(x_0) = \frac{\partial}{\partial x_{ik}} \left(\frac{\partial^{k-1} f}{\partial x_{i(k-1)}\dots\partial x_{i1}}\right)(x_0) = f_{x_{ik}\dots x_{i1}}$$

**Aufgabe 1.1.20** Gegeben sei  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  durch  $f(x_1, x_2) = x_1^2 \cdot x_2 - x_1 \cdot x_2^2$ Berechnen Sie alle ersten und zweiten Ableitungen von f und  $\frac{\partial^3 f}{\partial x_1 \partial x_1 \partial x_2}(x_1, x_2)$ .

$$\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, x_2) = 2x_1 \cdot x_2 - x_2^2$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2}(x_1, x_2) = x_1^2 - x_1 \cdot 2x_2$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(x_1, x_2) = 2x_2; \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2}(x_1, x_2) = -2x_1$$

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x_1 x_2}(x_1, x_2) = 2x_1 - 2x_2; \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 x_1}(x_1, x_2) = 2x_1 - 2x_2$$

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

**Definition 1.1.21 (stetig partiell differenzierbar)** Es sei  $D \subset \mathbb{R}^n$ ,  $f: D \to \mathbb{R}$ . fheißt k-mal stetig partiell differenzierbar, falls f k-mal partiell differenzierbar ist und alle partiellen Ableitungen der Ordnung k stetig sind.

Satz 1.1.22 (Satz von Schwarz) Es sei  $D \subset \mathbb{R}^n, f : D \to \mathbb{R}$  zweimal stetig partiell differenzierbar. Dann ist  $\frac{\partial^2 f}{\partial x_i \partial x_j} = \frac{\partial^2 f}{\partial x_j \partial x_i}$  für alle  $i, j \in \{1, \dots, n\}$ . Die Reihenfolge der Ableitungsvariablen spielt also keine Rolle,

**Bemerkung 1.1.23** Es sei  $f: D \to \mathbb{R}$  k-mal stetig partiell differenzierbar. Dann spielt die Reihenfolge der Ableitungsvariablen bei der k-ten partiellen Ableitung keine Rolle.

Aufgabe 1.1.24 Berechnen Sie alle ersten und zweiten partiellen Ableitungen der Funk-

#### **Totale Differenzierbarkeit**

**Definition 1.2.1 (Betrag eines Vektors)** Der Betrag eines Vektors  $x = (x_1, \ldots, x_n) \in$  $\mathbb{R}^n$  ist definiert als:

$$|x| = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$$

**Definition 1.2.2 (Vektorfunktion)** Eine eindeutige Abbildung  $f: \mathbb{D} \to W, \mathbb{D} \subset$  $\mathbb{R}^n, W \subset \mathbb{R}^m, m > 1$  mit mehrdimensionalem Wertebereich heißt Vektorfunktion.

**Beispiel 1.2.3** Es sei  $\mathbb{D} \subset \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^2$  gegeben durch

$$f(x_1, x_2, x_3) = \begin{pmatrix} x_1 + x_3 \\ x_2 + x_3 \end{pmatrix}$$

f hat 2 Ergebniskomponenten:

$$f_1(x_1, x_2, x_3) = x_1 + x_2, f_2(x_1, x_2, x_3) = x_2 + x_3$$

**Definition 1.2.4 (total differenzierbar)** Es sei  $f: \mathbb{D} \to \mathbb{R}^m$ ,  $\mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n$  eine Abbildung und  $x_0 \in \mathbb{D}$ . Die Funktion f heißt total differenzierbar in  $x_0$ , falls es eine Matrix  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$  und eine Restfunktion  $R: \mathbb{D} \to \mathbb{R}^m$  gibt, für die gilt:  $f(x) = f(x_0) + A(x - x_0) + |x - x_0| \cdot R(x)$  und

$$\lim_{x \to x_0} R(x) = 0$$

Satz 1.2.5 (Jacobi-Matrix) Es sei  $f : \mathbb{D} \to \mathbb{R}^m$ ,  $\mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n$  eine Abbildung und  $x_0 \in \mathbb{D}$ . Weiterhin sei f in  $x_0$  total differenzierbar mit der Matrix

$$A = (a_{ij}); i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, n \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

Dann ist f in  $x_0$  stetig und alle Komponentenfunktionen  $f_1, \ldots, f_m : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  sind in  $x_0$  partiell differenzierbar, wobei gilt:  $a_{ij} = \frac{\partial f_i}{\partial x_j}(x_0)$ .

$$A = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(x_0) & \frac{\partial f_1}{\partial x_2}(x_0) & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_n}(x_0) \\ \frac{\partial f_2}{\partial x_1}(x_0) & \frac{\partial f_2}{\partial x_2}(x_0) & \cdots & \frac{\partial f_2}{\partial x_n}(x_0) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial f_m}{\partial x_1}(x_0) & \frac{\partial f_m}{\partial x_2}(x_0) & \cdots & \frac{\partial f_m}{\partial x_n}(x_0) \end{pmatrix}$$

Die Matrix heißt Funktionalmatrix oder auch Jacobi-Matrix von f und wird mit  $Df(x_0)$  oder  $J_f(x_0)$  bezeichnet.

**Beispiel 1.2.6** Gegeben sei die Funktion  $g: \mathbb{R} \to \mathbb{R}^2$  durch

$$g(x) = \begin{pmatrix} 2x^3 \\ \ln(x^2 + 1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} g_1(x) \\ g_2(x) \end{pmatrix}$$

Berechnen Sie die Jacobi-Matrix  $D_q(x)$ :

$$D_g(x) = \begin{pmatrix} 6x^2 \\ \frac{1}{x^2+1} \cdot 2x \end{pmatrix}$$

Aufgabe 1.2.7

$$f(x) = \begin{pmatrix} x_1 + x_2 \\ x_1^2 \cdot \sin x_2 \\ e^{x_1 x_2} \end{pmatrix}$$
$$D_f(x_1, x_2) = ?$$

Bemerkung 1.2.8 Nach Definition 1.2.4 kann eine Funktion f(x), die total differenzierbar ist, in der Nähe von  $x_0$  durch

$$f(x_0) + D_f(x_0)(x - x_0)$$

angenähert werden.

Da die Annäherungsfunktion linear ist, spricht man auch von Linearisierung. Hierfür muss aber klar sein, dass f auch wirklich total differenzierbar ist. **Satz 1.2.9** Es sei  $f: \mathbb{D} \to \mathbb{R}^m, \mathbb{D} \subset \mathbb{R}^n$  eine Abbildung, deren Komponentenfunktionen  $f_1, \ldots, f_m$  alle stetig partiell differenzierbar sind. Dann ist f total differenzierbar.

**Beispiel 1.2.10** Gegeben sei  $f: \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}$  durch

$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1^2 x_2 + x_1 x_2 \sin(x_3)$$

 $Df(x_1, x_2, x_3) = (2x_1x_2 + x_2\sin(x_3) \quad x_1^2 + x_1\sin(x_3) \quad x_1x_2\cos(x_3))$ 

f soll in der Nähe des Punktes  $x_0 = (x_{01}, x_{02}, x_{03}) = (1, 1, \frac{\pi}{2})$  angenähert werden. Zur Berechnung der Näherung wird benötigt:  $f(x_0) + Df(x_0)(x - x_0)$ 

$$f(x_0) = 1 + 1 \cdot 1 = 2$$

$$Df(x_0) = \begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 \end{pmatrix}$$

$$2 + \begin{pmatrix} 3 & 2 & 0 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x_1 - 1 \\ x_2 - 1 \\ x_3 - \frac{\pi}{2} \end{pmatrix}$$

**Aufgabe 1.2.11** Gegeben sei die Funktion  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}^3$  durch

$$f(x_1, x_2) = (x_1 + x_2 \quad x_1^2 \sin(x_2) \quad e^{x_1 x_2})^T \quad (siehe \ Aufgabe \ 1.2.7)$$

Berechnen Sie die Näherung der Funktion in der Nähe von  $x_0 = (1,0)$ 

Aufgabe 1.2.12 Berechnen Sie die Tangentialebenen an die Funktion

$$f(x_1, x_2) = e^{-2.5x_1^2 - (x_3 - 1)^2} \ (x_1, x_2) \in \mathbb{R}^2 \ im \ Punkt \ (x_{01}, x_{02}, f(x_{01}, x_{02})) = (0, 1, 1).$$

Verwenden Sie dazu zunächst die Formel für die Tangentialebenen und dann die Formel für die totale Differenzierbarkeit.

**Definition 1.2.13 (totale Differenzierbarkeit)** Sei  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  eine total differenzierbare Funktion. Dann kann f in der Nähe eines Punktes  $(x_{01}, x_{02}) \in \mathbb{R}^2$  durch  $f(x_{01}, x_{02}) + Df(x_{01}, x_{02}) \begin{pmatrix} x_1 - x_{01} \\ x_2 - x_{02} \end{pmatrix}$  angenähert werden.

Es gilt also 
$$f(x_1, x_2) = f(x_{01}, x_{02}) + \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_{01}, x_{02}) - \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_{01}, x_{02})\right) \begin{pmatrix} x_1 - x_{01} \\ x_2 - x_{02} \end{pmatrix}$$

$$f(x_1, x_2) - f(x_{01}, x_{02}) \approx \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_{01}, x_{02}) \cdot \underbrace{(x_1 - x_{01})}_{=:\Delta x_1} + \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_{01}, x_{02}) \cdot \underbrace{(x_2 - x_{02})}_{=:\Delta x_2}$$

also gilt:  $\Delta f \approx \frac{\partial f}{\partial x_1} \cdot \Delta x_1 + \frac{\partial f}{\partial x_2} \cdot \Delta x_2$ Für "beliebig kleines"  $\Delta x_1$  und  $\Delta x_2$  schreiben wir "d" statt " $\Delta$ " und "=" statt " $\approx$ ".

$$df = \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_{01}, x_{02}) \cdot dx_1 + \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_{01}, x_{02}) \cdot dx_2$$

Diesen Ausdruck bezeichnet man als totales Differenzial der Funktion f. Für eine Funktion  $f: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  gilt:

$$df = \frac{\partial f}{\partial x_1} \cdot dx_1 + \frac{\partial f}{\partial x_2} \cdot dx_2 + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_2} \cdot dx_n$$

Bemerkung 1.2.14 Mit Hilfe des totalen Differentials kann der Einfluss der Änderung der Inputgrößen auf den Funktionswert abgeschätzt werden.

**Beispiel 1.2.15** Gegeben sei  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  durch  $f(x_1, x_2) = x_1^2 + \sin(x_1 \cdot x_2)$ . Wir betrachten f in der Nähe des Punktes  $f(x_{01}, x_{02}) = (\sqrt{\pi}, \sqrt{\pi})$  Was passiert wenn wir leicht von dem Wert abweichen?

$$\frac{\partial f}{\partial x_1} = 2x_1 + \cos(x_1 \cdot x_2)x_2$$
$$\frac{\partial f}{\partial x_2} = \cos(x_1 \cdot x_2)x_1$$

 $df = 2\sqrt{\pi} + \cos(\pi) \cdot \sqrt{\pi} \cdot (x_1 - \sqrt{\pi}) + \cos(\pi) \cdot \sqrt{\pi} \cdot (x_2 - \sqrt{\pi}) df = \sqrt{\pi} \cdot dx_1 + (-\sqrt{\pi}) \cdot dx_2$ Veränderung der Inputgrößen z.B.  $dx_1 = 0.1 dx_2 = -0.1$  $df = 0.2 \cdot \sqrt{\pi}$ 

Bemerkung 1.2.16 Durch Einsetzen der Maximalen absoluten Fehler und Bilden der Beträge ergibt sich der (lineare) maximale absolute Fehler:

$$|\Delta f| \approx \left| \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, \dots, x_n) \right| \cdot |\Delta x_1| + \dots + \left| \frac{\partial f}{\partial x_n}(x_1, \dots, x_n) \right| \cdot |\Delta x_n|$$

**Aufgabe 1.2.17** Das Volumen V eines geraden Kreiskegels wird berechnet durch:  $V = \frac{\pi}{3} \cdot r^2 \cdot \sqrt{k^2 - r^2}$ .

r...Radius r=1m und absoluter Fehler von 0.01m

 $k...Mantellinie\ k=1.5m\ und\ der\ absolute\ Fehler:\ 0.005m$ 

Berechnen Sie den (linearen) maximalen absoluten Fehler.

Papula zu Abschnitt 2 S. 332: 12, 13, 15

### 1.3 Extremwerte

**Definition 1.3.1 (Lokales Extremum)** Es seien  $U \subset \mathbb{R}^n$  eine offene Menge und  $f: U \to \mathbb{R}$  eine Abbildung.

- (i) Ein Punkt  $x_0 \in U$  heißt <u>lokales Maximum</u> von f, falls f in der Nähe von  $x_0$  nicht größer wird als bei  $x_0$ , das heißt:  $f(x) \leq f(x_0)$  für alle x in der Nähe von  $x_0$ .
- (ii) Ein Punkt  $x_0 \in U$  heißt <u>lokales Minimum</u> von f, falls f in der Nähe von  $x_0$  nicht kleiner wird als bei  $x_0$ , das heißt:  $f(x) \geq f(x_0)$  für alle x in der Nähe von  $x_0$ .

Ein <u>lokales Extremum</u> ist ein lokales Minimum oder ein lokales Maximum.

Bemerkung 1.3.2 Wie im eindimensionalen Fall liefert die Differentialrechnung nur Informationen über lokale und nicht über globale Extrema.

**Bemerkung 1.3.3** Es sei  $f:(a,b) \to \mathbb{R}$  differenzierbar in  $x_0 \in (a,b)$  mit einem lokalen Extremum in  $x_0$ . Dann ist  $f'(x_0) = 0$ .

**Satz 1.3.4** Es sei  $U \subset \mathbb{R}^n$  eine offene Menge und  $f: U \to \mathbb{R}$  differenzierbar. Besitzt f in  $x_0 \in U$  ein lokales Extremum, so gilt:

$$\nabla f(x_0) = 0,$$

$$d.h. \frac{\partial f}{\partial x_1}(x_0) = \dots = \frac{\partial f}{\partial x_n}(x_0) = 0$$

**Beispiel 1.3.5**  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$   $f(x_1, x_2) = 1 - x_1^2 - x_2^2$ 

$$\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, x_2) = -2x_1 \qquad \frac{\partial f}{\partial x_2}(x_1, x_2) = -2x_2$$

$$\to x_1 = x_2 = 0$$

Das heißt falls es ein Extremum gibt, dann liegt es bei (0,0).

#### Aufgabe 1.3.6

$$f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$$
  $f(x_1, x_2) = \sin(x_1) \cdot \sin(x_2)$ 

$$\nabla f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} \cos(x_1) \cdot \sin(x_2) \\ \sin(x_1) \cdot \cos(x_2) \end{pmatrix} =: \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$cos(x_1) \cdot sin(x_2) = 0$$
  
(x\_1 = \pi) od. sin(x\_2) = 0

Bemerkung 1.3.7 Es sei  $f:(a,b)\to\mathbb{R}$  zweimal differenzierbar und  $f'(x_0)=0$ .

- (i) Ist  $f''(x_0) > 0$ , so hat f in  $x_0$  ein lokales Minimum.
- (ii) Ist  $f''(x_0) < 0$ , so hat f in  $x_0$  ein lokales Maximum.

**Definition 1.3.8** Eine Matrix  $A = (a_{ij}), i, j = 1, ..., n \in \mathbb{R}^{n \times n}$  heißt <u>positiv definit</u>, falls gilt:

$$a_{11} > 0, \det \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix} > 0, \dots, \det \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} > 0,$$

also det 
$$\begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1k} \\ a_{21} & \cdots & a_{2k} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & \cdots & a_{kk} \end{pmatrix} > 0 \text{ für alle } k = 1, \dots, n.$$

A heißt <u>negativ definit</u>, falls -A positiv definit ist.

Beispiel 1.3.9 Es sei  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$ 

Aufgabe 1.3.10 
$$B = \begin{pmatrix} -6 & 2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{2 \times 2}$$

$$-6 < 0 \rightarrow B \text{ nicht positiv definit}$$

$$-B = \begin{pmatrix} 6 & -2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\underline{k = 1} : 6 > 0$$

$$\underline{k = 2} : \det \begin{pmatrix} 6 & -2 \\ -2 & 1 \end{pmatrix} = 6 \cdot 1 - (-2) \cdot (-2) = 2 > 0$$

$$\Rightarrow B \text{ ist negativ definit}$$

**Aufgabe 1.3.11** Prüfen Sie 
$$C = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^{3\times3}$$
 auf positive Definitheit.

**Bemerkung 1.3.12**  $D = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 4 \end{pmatrix} \in \mathbb{D}^{2 \times 2}$  ist weder positiv noch negativ definit:  $d_{11} \not> 0 \rightarrow nicht$  positiv definit  $-d_{11} \not> 0 \rightarrow nicht$  negativ definit

**Definition 1.3.13** Es seien  $U \subset \mathbb{R}^n$  eine offene Menge,  $f: U \to \mathbb{R}$  eine zweimal stetig partiell differenzierbare Funktion und  $x_0 \in U$ . Unter der <u>Hesse-Matrix</u> von f in  $x_0$  versteht man die Matrix:

$$H_f(x_0) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(x_0) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(x_0) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1}(x_0) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_n}(x_0) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(x_0) & \cdots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2}(x_0) \end{pmatrix}$$

**Beispiel 1.3.14** Gegeben sei  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  durch  $f(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2$ . Gesucht ist die Hesse-Matrix.

$$H_f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(x_1, x_2) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2}(x_1, x_2) \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_2 \partial x_1}(x_1, x_2) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_2^2}(x_1, x_2) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

**Aufgabe 1.3.15** Gegeben sei  $f : \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}$  durch

$$f(x_1, x_2, x_3) = x_1^3 \cdot x_2^3 \cdot \sin(x_3)$$

Berechnen Sie die Hesse-Matrix  $H_f(0,0,0)$  &  $H_f(1,1,0)$ .

**Satz 1.3.16** Es sei  $U \subset \mathbb{R}^n$  eine offene Menge,  $f: U \to \mathbb{R}$  zweimal stetig differenzierbar und  $x_0 \in U$  ein Punkt mit  $\nabla f(x_0) = 0$ .

(i) Ist  $H_f(x_0)$  positiv definit, so hat f in  $x_0$  ein lokales Minimum.

- (ii) Ist  $H_f(x_0)$  negative definit, so hat f in  $x_0$  ein lokales Maximum.
- (iii) Ist  $U \subset \mathbb{R}^2$  und gilt  $\det H_f(x_0) < 0$ , so liegt kein Extremwert vor.

**Beispiel 1.3.17** *Gegeben sei*  $f : \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  *durch*  $f(x_1, x_2) = 1 + x_1^2 + x_2^2$ 

$$\nabla f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 2x_1 \\ 2x_2 \end{pmatrix} := 0 \to x_1 = x_2 = 0$$

 $\rightarrow (0,0)$  könnte ein Extremum sein

Uberprüfen durch Hesse-Matrix

$$H_f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$
$$2 > 0, \det \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = 4 > 0$$

 $\rightarrow H_f(0,0)$  positiv definit  $\rightarrow$  in (0,0) liegt ein lokales Minimum vor.

**Aufgabe 1.3.18** Gegeben sei  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  durch  $f(x_1, x_2) = \sin(x_1) \cdot \sin(x_2)$ Untersuchen Sie die Funktion auf lokale Extrema.

Kandidaten:  $(0,0), (\frac{\pi}{2},\frac{\pi}{2})$ 

**Aufgabe 1.3.19** Gegeben sei die Funktion  $f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}$  durch  $f(x_1, x_2) = \cos(x_1) +$  $\cos(x_2)$ 

Gradient: 
$$\nabla f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} -\sin x_1 \\ -\sin x_2 \end{pmatrix} := \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \rightarrow -\sin x_1 = -\sin x_2 = 0$$

 $(k_1\pi, k_2\pi), k_1, k_2 \in \mathbb{Z}$ 

Hesse-Matrix

$$H_f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} -\cos x_1 & 0\\ 0 & -\cos x_2 \end{pmatrix}$$

$$H_f(x_1, x_2) = \begin{pmatrix} -\cos x_1 & 0\\ 0 & -\cos x_2 \end{pmatrix}$$

$$H_f(k_1 \pi, k_2 \pi) = \begin{pmatrix} -(-1)^{k_1} & 0\\ 0 & -(-1)^{k_2} \end{pmatrix}$$

	$k_1$ gerade	$k_1 \ ungerade$
$k_2$ gerade	lokales Maximum	kein Extremwert
$k_2$ ungerade	kein Extremwert	lokales Minimum

Beispiel 1.3.20 (Nebenbedingungen) Gegeben sei 12m langer Draht, aus dem die Kanten eines Quaders von möglichst großem Volumen hergestellt werden sollen. Gesucht sind die Kantenlängen  $x_1, x_2, x_3$  des optimalen Quaders.

$$4x_1 + 4x_2 + 4x_3 = 4(x_1 + x_2 + x_3) = 12$$

$$x_1 + x_2 + x_3 = 3$$

$$V = x_1 \cdot x_2 \cdot x_3$$

$$x_1, x_2, x_3 > 0$$

$$V = x_1 x_2 (3 - x_1 - x_2)$$

$$V = 3x_1x_2 - x_1^2x_2 - x_1x_2^2$$

Berechnen Sie die Hesse-Matrix Beispiel \*\*\*:

$$f: \mathbb{R}^2 \to \mathbb{R}f(x,y) = \begin{cases} x \cdot y \cdot \frac{x^2 - y^2}{x^2 + y^2} & (x,y) \neq (0,0) \\ 0 & (x,y) = (0,0) \end{cases}$$

(a) Stetigkeit in (0,0)

$$\bar{P}\lim_{P\to\bar{P}} f(x_1,\ldots,x_n) = f(\bar{x_1},\ldots,\bar{x_n})$$

Es gilt: 
$$\lim_{(x,y)\to(0,0)} f(x,y) = \lim_{(x,y)\to(0,0)} |x \cdot y \cdot \frac{x^2 - y^2}{x^2 + y^2}| = \lim_{(x,y)\to(0,0)} \underbrace{|x \cdot y|}_{\to 0} \cdot \underbrace{|\frac{x^2 - y^2}{x^2 + y^2}|}_{<1}$$

**Aufgabe 1.3.21** Papula S.332 zu Abschnitt  $2 \rightarrow Aufg$ . 24

1. 
$$f(x_1, x_2) = x_1^2(1 - x_2) - x_2^3 + 12x_2 + 13$$

2. 
$$f(x_1, x_2) = (x_1 - 1)^2 (1 - x_2) - x_2^3 + 12x_2 + 3$$

3. 
$$f(x_1, x_2) = 4(x_1^2 - 25)(x_2 - 2) + 5x_2^2 + 12x_2$$

# 2 Grundlagen der Integralrechnung reeller Funktionenmit mehreren Variablen

#### 2.1 Zweidimensionale Integralrechnung

**Definition 2.1.1 (beschränkt)** Eine Menge  $U \subset \mathbb{R}^2$  heißt <u>beschränkt</u>, wenn es ein Rechteck R gibt, sodass  $U \subset R$  gilt.

#### Bemerkung 2.1.2

**Bemerkung 2.1.3** Es sei  $U \subset \mathbb{R}^2$  eine beschränkte Menge und  $f: U \to \mathbb{R}$  eine stetige Funktion. Da ein Volumen betrachtet wird, werden die alten Näherungsrechtecke durch Näherungsquader ersetzt und deren Volumen zusammengezählt.

U wird also in n kleine Teilbereiche  $u_1, \ldots, u_n$  zerlegt. Die Fläche dieser Teilbereiche wird mit  $\delta u_1, \ldots, \Delta u_n$  bezeichnet.

Zur Berechnung des Rauminhalts des Quaders wird weiterhin die Quaderhöhe benötigt. Dazu wird ein Punkt  $(x_i, y_i) \in U_i$  gewählt und sein Funktionswert  $f(x_i, y_i)$  als Höhe des Quaders betrachtet. Das Teilvolumen beträgt dann  $f(x_i, y_i) \cdot \Delta u_i$ 

Falls  $U_i$  ein Rechteck ist mit den Seiten  $\Delta x_i$  und  $\Delta y_i$ , so ergibt sich das Teilvolumen

$$\Delta V_i = f(x_i, y_i) \cdot \Delta U_i = f(x_i, y_i) \cdot \Delta x_i \cdot \Delta y_i$$

Als Näherung für das Gesamtvolumen eribt sich also

$$V_n(f) = \sum_{i=1}^n f(x_i, y_i) \cdot \Delta U_i$$

Hier wurde der gesamte Definitionsbereich U in die n Teilbereiche  $U_1, \ldots, U_n$  zerlegt. Der genaue Wert für das Volumen kann berechnet werden, indem n gegen  $\infty$  geht. Deshalb wird definiert:

$$\int_{U} f(x,y)dU = \int_{U} f(x,y)dxdy$$
$$= \lim_{n \to \infty} \sum_{i=1}^{n} f(x_{i}, y_{i}) \cdot \Delta U_{i}$$

Um klarzustellen, dass es sich um ein zweidimensionales Integral handelt, werden oft die zwei Integralsymbole verwendet:

$$\iint_{U} f(x,y)dU = \iint_{U} f(x,y)dxdy$$

**Definition 2.1.4 (konvex)** Eine Menge  $U \subset \mathbb{R}^2$  oder  $U \subset \mathbb{R}^3$  heißt <u>konvex</u>, falls für alle Punkte  $x, y \in U$  auch die gesamte Verbindungsstrecke von x nach y in U liegt.

Bemerkung 2.1.5 Es sei  $U \subset \mathbb{R}^2$  eine beschränkte und konvexe Menge und  $f: U \to \mathbb{R}$  eine stetige Funktion. Da U beschränkt ist, gibt es einen kleinsten vorkommenden x-Wert a und einen größten vorkommenden x-Wert b.

Der Flächeninhalt der Schnittfläche des Körpers bei einem beliebigen x-Wert zwischen a und b wird mit I(x) bezeichnet.

Der Körper, dessen Volumen wir ausrechnen, setzt sich aus all diesen Schnittflächen zusammen. Für jedes  $x \in [a,b]$  existiert eine Schnittfläche mit Flächeninhalt I(x), das heißt durch Aufsummieren dieser unendlich vielen Flächeninhalte ergibt sich das Volumen des Körpers.

$$\iint_{U} f(x,y)dxdy = \int_{b}^{a} I(x)dx$$

Der Flächeninhalt von I(x) kann einfach mit einem eindimensionalen Integral berechnet werden.

$$I(x) = \int_{y_u(x)}^{y_o(x)} f(x, y) dy$$

Insgesamt ergibt sich also:

$$\iint_{U} f(x,y)dxdy = \int_{a}^{b} \left( \int_{y_{u}(x)}^{y_{o}(x)} f(x,y)dy \right) dx$$

Satz 2.1.6 Es sei  $U \subset \mathbb{R}^2$  eine beschränkte und konvexe Menge und  $f: U \to \mathbb{R}$  eine stetige Funktion. Weiterhin sei a der kleinste in U vorkommende x-Wert und b der größete in U vorkommende x-Wert. Für  $x \in [a,b]$  bezeichnen wir den kleinsten y-Wert für den  $(x,y) \in U$  gilt, als  $y_u(x)$  und den größten y-Wert als  $y_o(x)$ .

Dann ist 
$$\iint_U f(x,y) dx dy = \int_a^b \left( \int_{y_u(x)}^{y_o(x)} f(x,y) dy \right) dx$$

**Beispiel 2.1.7** 1.  $U = \{(x,y) : x \in [0,1], y \in [0,2]\}$  und  $f : U \to \mathbb{R}$  mit  $f(x,y) = x^2 + y^2$ 

$$a = 0, b = 1, y_u(x) = 0, y_o(x) = 2$$

$$\int_{0}^{1} \left( \int_{0}^{2} (x^{2} + y^{2}) dy \right) dx$$

$$\int_0^1 \left( \left[ x^2 y + \frac{y^3}{3} \right]_0^2 \right) dx$$
$$\int_0^1 \left( 2x^2 + \frac{2^3}{3} \right) dx$$
$$\left[ \frac{2}{3} x^3 + \frac{8}{3} x \right]_0^1$$
$$\frac{2}{3} + \frac{8}{3} = \frac{10}{3}$$

2. 
$$U = \{(x,y) : x \ge 0, x \le 1, y \le x, y \ge 0\}$$
  
 $f: U \to \mathbb{R} \text{ mit } f(x,y) = x \cdot \sin(y)$   
 $a = 0, b = 1, y_u(x) = 0, y_o(x) = x$ 

$$\int_{0}^{1} \left( \int_{0}^{x} x \cdot \sin(y) dy \right) dx$$

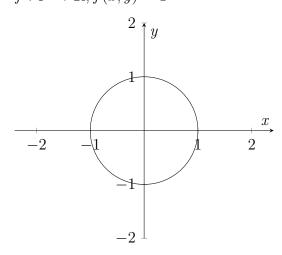
$$\int_{0}^{1} \left( \left[ x \cdot - \cos(y) \right]_{0}^{x} \right) dx$$

$$- \int_{0}^{1} \left( x \cdot \cos(x) + x \right) dx$$

$$- \left[ x \cdot \sin(x) + \cos(x) + \frac{x^{2}}{2} \right]_{0}^{1}$$

$$- \left( 1 \cdot \sin(1) + \cos(1) + \frac{1^{2}}{2} - \cos(0) \right) = -\sin(1) - \cos(1) + \frac{3}{2}$$

3. 
$$U = \{(x, y) : x^2 + y^2 \le 1\}$$
  
 $f: U \to \mathbb{R}, f(x, y) = 1$ 



$$\iint_{U} (1) dx dy = \int_{-1}^{1} \left( \int_{-\sqrt{1-x^{2}}}^{\sqrt{1-x^{2}}} 1 dy \right) dx$$
$$\int_{-1}^{1} \left( [y]_{-\sqrt{1-x^{2}}}^{\sqrt{1-x^{2}}} \right) dx$$
$$2 \int_{-1}^{1} \sqrt{1-x^{2}} dx$$

Einschub Substitution:  $f(x) = \sqrt{1-x^2}$ 

$$\int f(x(t)) \cdot x'(t)dt = \int f(x)dx$$

$$x(t) = \sin(t) \to t = \arcsin(x)$$

$$\int f(x)dx = \int \sqrt{1-x^2}dx = \int f(\sin(t)) \cdot x'(t)dt = \int \sqrt{1-\sin^2(t)} \cdot \cos(t)dt$$
$$= \int \cos(t) \cdot \cos(t)dt = \cos(t) \cdot \sin(t) + \int \sin(t) \cdot \sin(t)dt = \int \sin^2(t)dt = \int 1 - \cos^2(t)dt$$

$$= \cos(t) \cdot \sin(t) + t - \int \cos^2(t) dt$$

$$\to \int \cos^2(t)dt = \frac{1}{2}\sin(t)\cdot\cos(t) + \frac{t}{2} + C$$

 $R\ddot{u}cksubstitution$ 

$$\frac{x}{2} \cdot \cos(t) + \frac{t}{2} + C$$

$$\cos(t) = \cos(\arcsin(x)) = \sqrt{1 - \sin^2(\arcsin(x))} = \sqrt{1 - x^2}$$

$$\frac{x}{2} \cdot \sqrt{1 - x^2} + \frac{\arcsin(x)}{2} + C$$

$$\int \sqrt{1 - x^2} dx = \frac{x}{2} \sqrt{1 - x^2} + \frac{\arcsin(x)}{2}$$

$$2\int_{-1}^{1} \sqrt{1 - x^2} dx = \left[ x\sqrt{1 - x^2} + \arcsin(x) \right]_{-1}^{1}$$
$$\arcsin(1) - \arcsin(-1) = \frac{\pi}{2} + \frac{\pi}{2} = \pi$$

**Satz 2.1.8** Es sei  $U \subset \mathbb{R}^2$  eine beschränkte und konvexe Menge und  $f: U \to \mathbb{R}$  eine stetige Funktion. Weiterhin sei a der kleinste in U vorkommende y-Wert und b der größte in U vorkommende y-Wert.

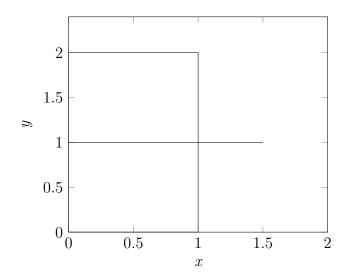
Für  $y \in [a; b]$  bezeichnen wir den kleinsten x-Wert, für den  $(x, y) \in U$  gilt als  $x_u(y)$  und den größten als  $x_o(y)$ .

Dann ist 
$$\iint_U f(x,y) dx dy = \int_a^b \left( \int_{x_u(y)}^{x_o(y)} f(x,y) dx \right) dy$$

#### Beispiel 2.1.9

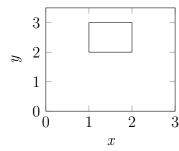
$$\iint_{U} x^2 + y^2 dx dy$$

$$U = [0, 1] \times [0, 2]$$



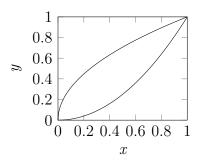
Aufgabe 2.1.10  $f: U \to \mathbb{R}$  mit  $f(x,y) = x^2 + y$ 

1. 
$$U = \{(x, y) : 1 \le x \le 2, 2 \le y \le 3\}$$



$$\iint_{U} f(x,y) dx dy = \int_{1}^{2} \left( \int_{2}^{3} (x^{2} + y) dy \right) dx = \frac{29}{6}$$

2. 
$$U = \{(x, y) : 0 \le x \le 1, x^2 \le y \le \sqrt{x}\}$$



$$\iint_{U} f(x,y) dx dy = \int_{0}^{1} \left( \int_{x^{2}}^{\sqrt{x}} (x^{2} + y) dy \right) dx = \frac{33}{140}$$

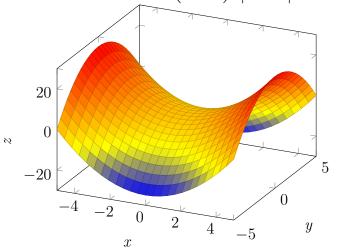
Einschub (Terassenpunkte) Jeder Punkt  $x_0 \in D_f$  (Definitionsbereich) einer Funktion  $f: D_f \subset \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  mit  $\nabla f(x_0) = 0$  heißt <u>kritischer Punkt</u> von f.

Jeder kritische Punkt, von f, der nicht gleichzeitig ein lokales Extremum ist, heißt Terassenpunkt von f.

Beispiel:

$$f(x,y) = x^2 - y^2 \frac{\partial f}{\partial x}(x,y) = 2x \frac{\partial f}{\partial y}(x,y) = -2y$$
  
  $\rightarrow (0,0) \ ist \ Kandidat$ 

Hessematrix:  $H_f(x,y) = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \begin{vmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{vmatrix} = \underbrace{-4 < 0}$ 



Aufgabe 2.1.11 Berechnen Sie den Flächeninhalt des Dreiecks mit den Eckpunkten (2,2),(0,3),(1,0)

3 2 Ŝ 1 0 2 0 0.5 1 1.5 x

$$f_1(x) = -3x + 3$$

$$f_2(x) = 2x - 2$$

$$f_3(x) = -\frac{1}{2}x + 3$$

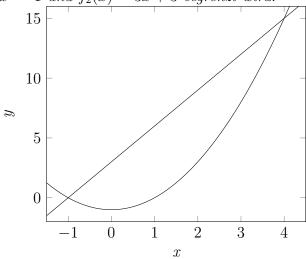
$$U_1 = \{(x, y) : 0 \le x \le 1, f_1(x) \le y \le f_3(x)\}$$

$$U_1 = \{(x, y) : 0 \le x \le 1, f_1(x) \le y \le f_3(x)\}$$

$$U_2 = \{(x, y) : 1 \le x \le 2, f_2(x) \le y \le f_3(x)\}$$

$$\int_0^1 \left( \int_{f_1(x)}^{f_3(x)} 1 dy \right) dx + \int_1^2 \left( \int_{f_2(x)}^{f_3(x)} 1 dy \right) dx$$

**Aufgabe 2.1.12** Berechnen Sie den Inhalt der Fläche, die von den Funktionen  $f_1(x) = x^2 - 1$  und  $f_2(x) = 3x + 3$  begrenzt wird.



$$\int_{-1}^{4} \left( \int_{x^2 - 1}^{3x + 3} 1 dy \right) dx$$

**Aufgabe 2.1.13** Berechnen Sie  $\int_0^\infty x_1 x_2 \cdot e^{-x_1 x_2} dx_1, \ x_2 > 0$ 

$$\lim_{c \to \infty} \int_0^C x_1 x_2 \cdot e^{-x_1 x_2} dx_1$$

$$\lim_{c \to \infty} \left( e^{-cx_2} \left( -c - \frac{1}{x_2} \right) + \frac{1}{x_2} \right)$$

$$\lim_{c \to \infty} -\frac{c}{e^{cx_2}} = \lim_{c \to \infty} -\frac{1}{x_2 e^{cx_2}} = 0$$

$$\int_0^\infty x_1 x_2 \cdot e^{-x_1 x_2} dx_1 = \frac{1}{x_2}$$

## 2.2 Dreidimensionale Integralrechnung

**Satz 2.2.1** Es seien  $U \subset \mathbb{R}^3$  eine beschränkte und konvexe Menge und  $f: U \to \mathbb{R}$  eine stetige Funktion. Weiterhin sei a der in U kleinste vorkommende x-Wert und b der  $gr\"{o}\beta te$ .

Für  $x \in [a;b]$  bezeichnen wir den kleinsten y-Wert, für den es ein z gibt, sodass  $(x,y,z) \in U$  gilt, mit  $y_u(x)$ , und den größten mit  $y_o(x)$ .

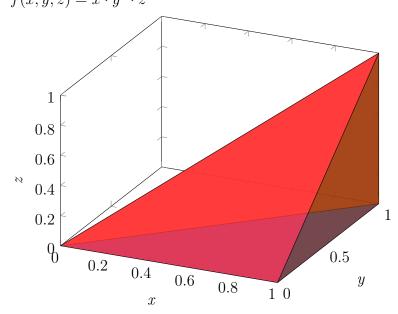
Schließlich bezeichnen wir für zulässiges (x,y) mit  $z_u(x,y)$  den kleinsten z-Wert, sodass  $(x,y,z) \in U$ , und mit  $z_o(x,y)$  den größten z-Wert. Dann ist

$$\iiint_U f(x,y,z)dxdydz = \int_a^b \left( \int_{y_u(x)}^{y_o(x)} \left( \int_{z_u(x,y)}^{z_o(x,y)} f(x,y,z)dz \right) dy \right) dx$$

**Beispiel 2.2.2** 1. 
$$U = [-1; 1] \times [0, 1] \times [0, 2]$$
  
 $f(x, y, z) = x^2 + y^2 + z^2$ 

$$\int_{-1}^{1} \left( \int_{0}^{1} \left( \int_{0}^{2} x^{2} + y^{2} + z^{2} dz \right) dy \right) dx$$

2. 
$$U = \{(x, y, z) : x, y, z \ge 0, x \le 1, y \le x, z \le y\}$$
  
 $f(x, y, z) = x \cdot y^2 \cdot z$ 



$$\int_0^1 \left( \int_0^x \left( \int_0^y xy^2 z dz \right) dy \right) dx = \frac{1}{70}$$

 ${\bf Einschub}~({\bf Geometrische~Betrachtungen~zur~Tangentialebene})~{\it Die~Rolle},$ 

die die Kurventangente bei einer Funktion von einer Variablen spielt, übernimmt die sogenannte Tangentialebene bei einer Funktion von zwei Variablen z = f(x,y). Sie enthält sämtliche im Flächenpunkt  $P = (x_0, y_0, z_0)$  an die Bildfläche von z = f(x,y) angelegten Tangenten. In der unmittelbaren Umgebung ihres Berührungspunktes P besitzen Fläche und Tangentialebene im Allgemeinen keinen weiteren gemeinsamen Punkt.

Herleitung der Funktionsgleichung dieser Tangentialebene in der Form: z = ax + by + cDie unbekannten Koeffizienten a, b, c werden aus den bekannten Eigenschaften der Tangentialebene bestimmt.

Fläche und Tangentialebene besitzen im Berührungspunkt P die gleiche Steigung. Das bedeutet, dass dort die entsprechenden partiellen Ableitungen erster Ordnung übereinstimmen müssen. Die partiellen Ableitungen der Tangentialebene sind  $z_x(x,y) = a$  und  $z_y(x,y) = b$ , die der Funktion z = f(x,y) lauten  $z_x(x,y) = f_x(x,y)$  und  $z_y(x,y) = f_y(x,y)$ . An der Berührungsstelle  $(x_0,y_0)$  gilt demnach:  $a = f_x(x_0,y_0)$  und  $b = f_y(x_0,y_0)$ . Somit sind die Koeffizienten a und b bestimmt.

Außerdem ist P ein gemeinsamer Punkt von Fläche und Tangentialebene:  $z_0 = ax_0 + by_0 + c \rightarrow c = z_0 - ax_0 - by_0$ 

Einsetzen in die Gleichung für die Tangentialebene:

$$z = ax + by + z_0 - ax_0 - by_0 = a(x - x_0) + b(y - y_0) + z_0 = f_x(x_0, y_0)(x - x_0) + f_y(x_0, y_0)(y - y_0) + f(x_0, y_0)$$

## 3 Differentialgleichungen

#### 3.1 Einführung

**Definition 3.1.1 (Gewöhnliche Differentialgleichungen)** Eine Gleichung der Form  $F(x, y, y', y'', \dots, y^{(n)}) = 0$  für eine unbekannte Funktion y = f(x) und deren Ableitungen heißt gewöhnliche Differentialgleichung n-ter Ordnung.

Bemerkung 3.1.2 Neben gewöhnlichen Differentialgleichungen gibt es auch partielle Differentialgleichungen, diese werden aber in dieser Vorlesung nicht behandelt.

**Beispiel 3.1.3** Betrachtet wird eine elastische Feder in Gleichgewichtslage. Wird an den Punkt  $P_0$  ein Körper der Masse m angehängt, so hat die Feder zum Zeitpunkt t eine gewisse Auslenkung y(t). Unter Vernachlässigung der Reibung gilt für die Rückstellkraft F der Feder, die auf die Masse m wirkt:  $F = -c \cdot y(t)$ . Dabei bezeichnet c die Federkonstante.

Wegen  $F = m \cdot y''(t)$  gilt:  $m \cdot y''(t) = -c \cdot y(t)$  also  $m \cdot y''(t) + c \cdot y(t) = 0$ .

$$\int \frac{dy}{y} = \int x dx \to \ln|y| = \frac{x^2}{2} + c$$

$$\to |y(x)| = e^{\frac{x^2}{2} + c} = e^{\frac{x^2}{2}} \cdot \underbrace{e^c}_{c_1}, c_1 \in \mathbb{R}$$

### 3.2 Trennung der Variablen

Beispiel 3.2.1 Gegeben sei die Gleichung y' = xy.

Gesucht ist die Funktion y(x).

$$y' = \frac{dy}{dx} \to \frac{dx}{dy} = xy \to_{y \neq 0} \frac{dy}{y} = xdx$$