# Funktionen mehrerer Variablen

# FS 2024 Prof. Dr. Bernhard Zgraggen Autoren:

Laurin Heitzer, Flurin Brechbühler

Version:

0.1.20240630

 $\underline{https://github.com/P4ntomime/funktionen-mehrerer-variablen}$ 



#### **Inhaltsverzeichnis**

Dir	nensionen, Schnitte und Kontouren	2		5.5 Anwendungsformeln Doppelintegral
1.1	Dimensionen	2		
1.2	Schnitte	2	6	Integration (multi-variat)
1.3	Kontouren, Levelsets, Niveaulinien, Höhenlinen,	2		6.1 Dreidimensionale Koordinatensysteme
				6.2 Längenintegrale
Ab	leitungen, DGL und Gradienten (bi-variat)	3		6.3 Flächenintegrale
2.1	Partielle Ableitung	3		6.4 Volumenintegrale
2.2	Gradient (Nabla-Operator)	3		6.5 Anwendungen Trippel-Integrale
2.3	Totale Ableitung	3		
2.4	Linearapproximation (Tangential approximation)	3	7	Differenziation und Integration von Kurven
2.5	DGL	3		7.1 Kurvenintegral 1. Art
2.6	Richtungselement (Tangentiallinie an Kontouren)	3		7.2 Kurvenintegral 2. Art
2.7	Gradientenfeld   Kontouren	3		
2.8	?Wie heisst dieser Abschnitt?	3	8	(Ober-)Flächenintegrale
2.9	Richtungs-Ableitung	3		8.1 Allgemeine Wendelfläche
				8.2 Freie Fläche
Ext	trema von Funktionen finden	4		8.3 1. metrischer Tensor
3.1	trema von Funktionen finden  Extrema von Funktionen zweier Variablen finden	<b>4</b> 4		
		•	9	Vektoranalysis
3.1	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden	4	9	Vektoranalysis       9.1 Vektorfelder
3.1 3.2	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden	4	9	Vektoranalysis9.1 Vektorfelder9.2 Gradient
3.1 3.2 3.3	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden	4 4 4	9	Vektoranalysis 9.1 Vektorfelder 9.2 Gradient 9.3 Vektorgradient
3.1 3.2 3.3 3.4	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden	4 4 4 4	9	Vektoranalysis9.1 Vektorfelder9.2 Gradient
3.1 3.2 3.3 3.4 3.5	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden	4 4 4 4	9	Vektoranalysis  9.1 Vektorfelder  9.2 Gradient  9.3 Vektorgradient  9.4 Divergenz  9.5 Laplace Operator Delta
3.1 3.2 3.3 3.4 3.5	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden  Extrema von Funktionen mehrerer Variablen finden  Lokales oder Globales Extremum  Extrema von Funktionen zweier Variablen mit NB finden  Extrema von Funktionen mehrerer Variablen mit NB finden	4 4 4 4 4	9	Vektoranalysis  9.1 Vektorfelder  9.2 Gradient  9.3 Vektorgradient  9.4 Divergenz  9.5 Laplace Operator Delta  9.6 Rotation eines Vektorfelds (rot, curl)
3.1 3.2 3.3 3.4 3.5	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden  Extrema von Funktionen mehrerer Variablen finden  Lokales oder Globales Extremum  Extrema von Funktionen zweier Variablen mit NB finden  Extrema von Funktionen mehrerer Variablen mit NB finden  pport Vector Machine (SVM)	4 4 4 4 4	9	Vektoranalysis  9.1 Vektorfelder  9.2 Gradient  9.3 Vektorgradient  9.4 Divergenz  9.5 Laplace Operator Delta
3.1 3.2 3.3 3.4 3.5 <b>Sup</b> 4.1	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden  Extrema von Funktionen mehrerer Variablen finden  Lokales oder Globales Extremum  Extrema von Funktionen zweier Variablen mit NB finden  Extrema von Funktionen mehrerer Variablen mit NB finden  pport Vector Machine (SVM)	4 4 4 4 4	9	Vektoranalysis  9.1 Vektorfelder  9.2 Gradient  9.3 Vektorgradient  9.4 Divergenz  9.5 Laplace Operator Delta  9.6 Rotation eines Vektorfelds (rot, curl)
3.1 3.2 3.3 3.4 3.5 <b>Sup</b> 4.1	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden Extrema von Funktionen mehrerer Variablen finden Lokales oder Globales Extremum Extrema von Funktionen zweier Variablen mit NB finden Extrema von Funktionen mehrerer Variablen mit NB finden  pport Vector Machine (SVM) Lineare Trennbarkeit von Daten	4 4 4 4 4 5 5	9	Vektoranalysis  9.1 Vektorfelder  9.2 Gradient  9.3 Vektorgradient  9.4 Divergenz  9.5 Laplace Operator Delta  9.6 Rotation eines Vektorfelds (rot, curl)  9.7 Rechenregeln mit Nabla
3.1 3.2 3.3 3.4 3.5 <b>Sup</b> 4.1	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden Extrema von Funktionen mehrerer Variablen finden Lokales oder Globales Extremum Extrema von Funktionen zweier Variablen mit NB finden Extrema von Funktionen mehrerer Variablen mit NB finden  pport Vector Machine (SVM) Lineare Trennbarkeit von Daten  egration (bi-variat)	4 4 4 4 4 5 5	9	Vektoranalysis  9.1 Vektorfelder  9.2 Gradient  9.3 Vektorgradient  9.4 Divergenz  9.5 Laplace Operator Delta  9.6 Rotation eines Vektorfelds (rot, curl)  9.7 Rechenregeln mit Nabla  9.8 Anwendungen
3.1 3.2 3.3 3.4 3.5 <b>Sup</b> 4.1 <b>Int</b> 5.1	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden Extrema von Funktionen mehrerer Variablen finden Lokales oder Globales Extremum Extrema von Funktionen zweier Variablen mit NB finden Extrema von Funktionen mehrerer Variablen mit NB finden  pport Vector Machine (SVM) Lineare Trennbarkeit von Daten  egration (bi-variat) Normalbereich Zweidimensionale Koordinatensysteme	4 4 4 4 4 5 5 6 6	9	Vektoranalysis  9.1 Vektorfelder  9.2 Gradient  9.3 Vektorgradient  9.4 Divergenz  9.5 Laplace Operator Delta  9.6 Rotation eines Vektorfelds (rot, curl)  9.7 Rechenregeln mit Nabla  9.8 Anwendungen  9.9 Integralsatz von Gauss
3.1 3.2 3.3 3.4 3.5 <b>Sup</b> 4.1 <b>Int</b> 5.1 5.2	Extrema von Funktionen zweier Variablen finden Extrema von Funktionen mehrerer Variablen finden Lokales oder Globales Extremum Extrema von Funktionen zweier Variablen mit NB finden Extrema von Funktionen mehrerer Variablen mit NB finden  pport Vector Machine (SVM) Lineare Trennbarkeit von Daten  egration (bi-variat) Normalbereich Zweidimensionale Koordinatensysteme 2D Transformation Polar zu Kartesisch	4 4 4 4 4 5 5 6 6 6	9	Vektoranalysis  9.1 Vektorfelder  9.2 Gradient  9.3 Vektorgradient  9.4 Divergenz  9.5 Laplace Operator Delta  9.6 Rotation eines Vektorfelds (rot, curl)  9.7 Rechenregeln mit Nabla  9.8 Anwendungen  9.9 Integralsatz von Gauss  9.10 Poisson-Gleichung (Laplace-Gleichung)

# 1 Dimensionen, Schnitte und Kontouren

#### 1.1 Dimensionen

$$f: \mathbb{D}_f(\subseteq \mathbb{R}^m) \longrightarrow \mathbb{W}_f(\subseteq \mathbb{R}^n)$$

**m** Anzahl Dimensionen von  $\mathbb{D}_f$ , wobei  $\mathbf{m} \in \mathbb{N}$ 

*n* Anzahl Dimensionen von  $\mathbb{W}_f$ , wobei  $n \in \mathbb{N}$ 

 $\vec{f}$  wenn Output vektoriell

#### **⚠ Variablen sind abhängig von einander!**

# **Multi-Variat:**

f ist "Multi-Variat", wenn:

f ist nicht "Multi-Variat", wenn:

• Input mehrdimensional ist

• Input und Output Skalare sind

• Output mehrdimensional ist

 Input und Output mehrdimensional sind

# 1.1.1 Raumzeit

Raum 3D 
$$(x; y; z) \mathbb{R}^3$$
  
Zeit 1D  $(t) \mathbb{R}^1$   $\mathbb{R}^1 \times \mathbb{R}^3 = \text{Raumzeit 4D } (t; x; y; z)$ 

# 1.1.2 Stationärer Fall

$$t \to \infty \to \text{Stationär}$$

$$T(x; y; z) \frac{\Delta T}{\Delta t} \to 0$$

#### 1.1.3 Einheitsvektoren (Koordinatenvektoren)

$$\hat{x} = \vec{i} = \hat{i} = \vec{e_1} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\hat{y} = \vec{j} = \hat{j} = \vec{e_2} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\hat{z} = \vec{k} = \hat{k} = \vec{e}_3 = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$



#### 1.2 Schnitte

 ${\sf Schnitt} = {\sf Restriktion} \to {\sf Teilmenge} \ {\sf vom} \ {\sf Definitionsbereich} \ \mathbb{D}_f$ 

#### 1.2.1 Partielle Funktion

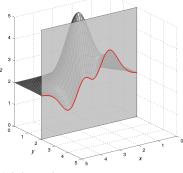
- Nur eine Variable ist frei! (wählbar)
- Alle anderen Variablen sind fix!

   \( \bigwidth \) W<sub>f</sub> Analyse!

#### **Beispiel: Schnitte**

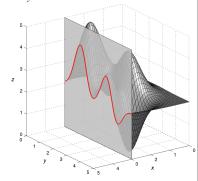
#### x-Linien

- Fläche wird geschnitten mit Ebene, die parallel zur x,z-Ebene liegt
- Bestehen aus den (x; y; z) Punkten  $(x; y_0; f(x; y_0))$
- x-Wert ist variabel
- y-Wert ist fixiert  $\Leftrightarrow$   $y_0 = 2$



#### y-Linien

- Fläche wird geschnitten mit Ebene, die parallel zur y,z-Ebene liegt.
- Bestehen aus den (x; y; z) Punkten  $(x_0; y; f(x_0; y))$
- x-Wert ist fixiert  $\Leftrightarrow x_0 = 3$
- y-Wert ist variabel



# 1.2.2 Bedingungen

Initial $bedingungen \rightarrow Beziehen sich auf die Zeit$ 

Randbedingungen → Beziehen sich auf räumliche Ebenen

# 1.3 Kontouren, Levelsets, Niveaulinien, Höhenlinen, ...

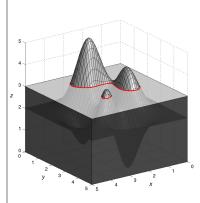
Bei Kontouren, Levelsets, Niveaulinien oder Höhenlinien ist der Output der Funktion f konstant.

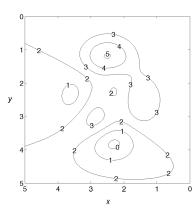
$$\vec{y} = \vec{f}(\vec{x}) = \text{const. wobei } \vec{x} \subset \mathbb{D}_f$$

# Beispiel: Höhenlinien

#### Kontouren (Höhenlinien)

- Fläche wird geschnitten mit einer Ebene, die parallel zur x,y-Ebene liegt
- Bestehen aus den (x; y; z) Punkten  $(x; y; f(x; y) = z_0)$
- x-Wert ist variabel
- y-Wert ist variabel
- z-Wert ist fixiert  $\Leftrightarrow z_0 = 3$





# 2 Ableitungen, DGL und Gradienten (bi-variat)

$$f: \mathbb{D}_f \subseteq \mathbb{R}^2 \to \mathbb{W}_f \subseteq \mathbb{R}$$
 skalar

# 2.1 Partielle Ableitung

Ableitung einer Partiellen Funktion.

#### **Beispiel: Bi-Variate Funktion**

f(x, y): y fixieren = const. =  $y_0$ ; x einzige freie Variable

#### Notationen

1. Ordnung: 
$$f(x; y_0) \Rightarrow \frac{\partial f}{\partial x} = f_x(x; y_0)$$
2. Ordnung: 
$$\frac{\partial}{\partial x} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right) = \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = f_{xx}$$

$$\frac{\partial}{\partial y} \left( \frac{\partial f}{\partial x} \right) = \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} = f_{xy}$$

#### 2.1.1 Schwarz-Symmetrie

Wenn  $f_{xx}$ ,  $f_{yy}$ ,  $f_{xy}$  &  $f_{yx}$  stetig (sprungfrei) sind, dann gilt:

$$f_{xy} \stackrel{!}{=} f_{yx}$$

# 2.2 Gradient (Nabla-Operator)

Spaltenvektor mit partiellen Ableitungen

#### 2.3 Totale Ableitung

Für Fehlerrechnung benützt, da man hierbei die Abstände von (x; y; z) zu einem festen Punkt  $(x_0; y_0; z_0)$  erhält. (relative Koordinaten)

$$D(f; (x_0, y_0, \ldots)) : \mathbb{R}^2 \xrightarrow{\longrightarrow} \mathbb{R}^1$$
; "gute Approximation"

$$f(x = x_0 + \Delta x; y = y_0 + \Delta y; \dots) = (D_{11}; D_{12}) \cdot \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix} + f(x_0; y_0) + R_1$$

Wobei  $R_1$  dem "Rest" entspricht. (Ähnlich wie bei Taylorreihe

$$\frac{R_1}{d = \sqrt{\Delta x^2 + \Delta y^2}} \rightarrow 0 \text{ ("gut", "schneller gegen 0 als } d")$$

$$D(f;(x_0;y_0)) = \left(D_{11} = \frac{\partial f}{\partial x}(x_0;y_0); D_{12} = \frac{\partial f}{\partial y}(x_0;y_0)\right)$$
$$= (\nabla f)^{\text{tr}} \text{ wenn } \frac{\partial f}{\partial x}; \frac{\partial f}{\partial y} \text{ stetig bei } A$$

# 2.4 Linearapproximation (Tangential approximation)

$$f(x; y) \approx f(x_0; y_0) + D(f; (x_0; y_0)) \cdot \begin{pmatrix} \Delta x \\ \Delta y \end{pmatrix}$$
 linear in  $\Delta x$  und  $\Delta y$ 

# 2.4.1 Tangentialebene

$$g(x;y) = f(x_0; y_0) + D(f; (x_0; y_0)) \cdot \begin{pmatrix} x - x_0 \\ y - y_0 \end{pmatrix}$$

$$g(x; y) = f(x_0; y_0) + f_x(x_0; y_0) \cdot (x - x_0) + f_y(x_0; y_0) \cdot (y - y_0)$$

#### 2.4.2 Tangentialer Anstieg (Totale Differential)

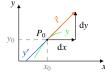
$$\mathrm{d}f \stackrel{!}{=} \frac{\partial f}{\partial x} \, \mathrm{d}x + \frac{\partial f}{\partial y} \, \mathrm{d}y \quad \text{bezüglich } A = \underbrace{(x_0; y_0)}$$

#### **2.4.3 Differential-Trick** (df Trick)

$$\begin{cases} f = c = \text{const.} & |d(\dots)| \\ df = dc \stackrel{!}{=} 0 \end{cases} \qquad f_x dx + f_y dy = 0 \quad \text{für Kontourlinien}$$

#### 2.4.4 Implizite (Steigungs-)Funktion

$$y'(x) = \frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}x} = -\frac{f_x}{f_y \neq 0} \lor x'(y) = \frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}y} = -\frac{f_y}{f_x \neq 0}$$
  $y_0 = -\frac{P_0}{y'} \lor \frac{y}{\mathrm{d}x}$ 



#### 2.5 DGL

$$y' = \left(-\frac{f_x}{f_y}\right); \ y(x_0) = y_0$$
  
right-hand-side (r.h.s.) Funktion

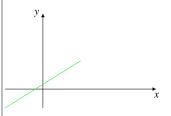
## 2.6 Richtungselement (Tangentiallinie an Kontouren)

$$\vec{r} = \left( dx = h; dy = y' dx = -\frac{f_x}{f_y} dx \right)^{tt}$$

#### 2.7 Gradientenfeld \(\perp \) Kontouren

Skalarprodukt 
$$\nabla f \cdot \begin{pmatrix} dx \\ dy = y' dx \end{pmatrix} \stackrel{!}{=} 0$$

#### 2.8 ?Wie heisst dieser Abschnitt?



$$s(t): P_0 + t \cdot \hat{v} \mid t \in \mathbb{R}$$

$$s(t): f(x_0 + t \cdot \hat{v}_1; y_0 + t \cdot \hat{v}_2)$$

$$\frac{ds(t)}{dt} = \dot{s}(t): \qquad t \mapsto \overbrace{\begin{pmatrix} x_0 + t \cdot v_1 \\ y_0 + t \cdot v_2 \end{pmatrix}}^{\left(x_0 + t \cdot v_1\right)} \mapsto f(x, y)$$

#### 2.9 Richtungs-Ableitung

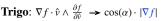
$$\frac{\partial f}{\partial \hat{v}} \stackrel{!}{=} D(f; (x_0; y_0)) \cdot \hat{v} \stackrel{\mathrm{Def.}}{\Leftrightarrow} \mathrm{grad}(f)^{\mathrm{tr}} \cdot \hat{v} = f_x \cdot v_1 + f_y \cdot v_2$$

#### **Beispiel: Richtungs-Ableitung**

$$\vec{x}: \vec{v} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} = \hat{e}_1 \quad \Rightarrow \quad \frac{\partial f}{\partial \hat{e}_1} = f_x \cdot 1 + f_y \cdot 0 = \underline{f_x}$$

# 2.9.1 Spezialfälle

- $\alpha = \frac{\pi}{2} \Rightarrow \text{rechter Winkel}$   $\frac{\partial f}{\partial \hat{v}}$  extremal  $\alpha = 0 \text{ (max)}$ :  $\nabla f \cdot \hat{v} > 0 \Rightarrow \text{grad}(f) \text{ liegt auf } \hat{v}$   $\alpha = \pi \text{ (min)}$ :  $\nabla f \cdot \hat{v} < 0 \Rightarrow \text{grad}(f) \text{ liegt invers auf } \hat{v}$





3

# 3 Extrema von Funktionen finden

Stationäritätsbedingung:  $\nabla f \stackrel{!}{=} \vec{0}$ 

#### 3.1 Extrema von Funktionen zweier Variablen finden

#### 1. Gradient von f Null-setzten und kritische Stellen finden:

$$\nabla f = \begin{pmatrix} f_x \\ f_y \end{pmatrix} \stackrel{!}{=} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \Rightarrow \begin{cases} f_x = 0 \\ f_y = 0 \end{cases} \Rightarrow x_0 \text{ und } y_0 \text{ bestimmen}$$

#### 2. Zweite Partielle Ableitungen bestimmen:

$$f_{xx} = \dots$$
  $f_{xy} = f_{yx} = \dots$   $f_{yy} = \dots$ 

#### 3. Determinante $\Delta$ der Hesse-Matrix H bestimmen:

 $\Delta = f_{xx}(x_0; y_0) \cdot f_{yy}(x_0; y_0) - (f_{xy}(x_0; y_0))^2$ 

#### 4. Auswertung:

$\Delta > 0$	AND	$f_{xx}(x_0;y_0)<0$	$\Longrightarrow$	lokales Maximum
$\Delta > 0$	AND	$f_{yy}(x_0;y_0)<0$	$\Longrightarrow$	lokales Maximum
$\Delta > 0$	AND	$f_{xx}(x_0;y_0) > 0$	$\Longrightarrow$	lokales Minimum
$\Delta > 0$	AND	$f_{yy}(x_0;y_0) > 0$	$\Longrightarrow$	lokales Minimum
$\Delta < 0$			$\Longrightarrow$	Sattelpunkt
$\Delta = 0$			?	Multi-variate-Taylor-logik

#### 3.2 Extrema von Funktionen mehrerer Variablen finden

#### 1. Gradient von f Null-setzten und kritische Stellen finden:

$$\nabla f = \begin{pmatrix} f_x \\ f_y \\ \vdots \\ f_t \end{pmatrix} \stackrel{!}{=} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow x_0, y_0, \dots, t_0 \text{ bestimmer}$$

#### 2. Zweite Partielle Ableitungen für Hesse-Matrix H bestimmen:

$$\mathbf{H} = \begin{pmatrix} f_{xx} & f_{xy} & \cdots & f_{xt} \\ f_{yx} & f_{yy} & \cdots & f_{yt} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f_{tx} & f_{ty} & \cdots & f_{tt} \end{pmatrix}$$

- Symmetrien beachten!
- Nicht doppelt rechnen!  $\Rightarrow f_{xt} = f_{tx}$
- Jx

#### 3. Hesse-Matrix H mit gefundenen Stellen füllen:

$$\mathbf{H}(x_0, y_0, \dots t_0) = \begin{pmatrix} f_{xx}(x_0, y_0, \dots t_0) & f_{xy}(x_0, y_0, \dots t_0) & \cdots & f_{xt}(x_0, y_0, \dots t_0) \\ f_{yx}(x_0, y_0, \dots t_0) & f_{yy}(x_0, y_0, \dots t_0) & \cdots & f_{yt}(x_0, y_0, \dots t_0) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f_{tx}(x_0, y_0, \dots t_0) & f_{ty}(x_0, y_0, \dots t_0) & \cdots & f_{tt}(x_0, y_0, \dots t_0) \end{pmatrix}$$

#### 4. Eigenwerte $\lambda_i$ der Hesse-Matrix bestimmen:

det  $(\mathbf{H}(x_0, y_0, \dots t_0) - \lambda \cdot \mathbf{E}) = 0$ Nullstellen  $\lambda_i$  finden  $\rightarrow$  Eigenwerte

# Zur Erinnerung:

$$\mathbf{E} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & \dots & 0 \\ 0 & 1 & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & & 1 \end{pmatrix}, \quad \lambda \cdot \mathbf{E} = \begin{pmatrix} \lambda & 0 & \dots & 0 \\ 0 & \lambda & \dots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & & \lambda \end{pmatrix}$$

$$\mathbf{H}(x_0, y_0, \dots t_0) - \lambda \cdot \mathbf{E} = \dots$$

$$\dots = \begin{pmatrix} f_{xx}(x_0, y_0, \dots t_0) - \lambda & f_{xy}(x_0, y_0, \dots t_0) & \cdots & f_{xt}(x_0, y_0, \dots t_0) \\ f_{yx}(x_0, y_0, \dots t_0) & f_{yy}(x_0, y_0, \dots t_0) - \lambda & \cdots & f_{yt}(x_0, y_0, \dots t_0) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f_{tx}(x_0, y_0, \dots t_0) & f_{ty}(x_0, y_0, \dots t_0) & \cdots & f_{tt}(x_0, y_0, \dots t_0) - \lambda \end{pmatrix}$$

#### 5. Auswertung:

$\lambda_i < 0 \ \forall i$	$\Longrightarrow$	lokales Maximum
$\lambda_i > 0 \ \forall i$	$\Longrightarrow$	lokales Minimum
$\lambda_i > 0$ und $\lambda_i < 0$	$\Longrightarrow$	Sattelpunkt

#### Erklärung

- $\lambda_i < 0 \ \forall i \Leftrightarrow \text{Alle } \lambda_i \text{ sind negativ}$
- $\lambda_i > 0 \ \forall i \Leftrightarrow \text{Alle } \lambda_i \text{ sind positiv}$

#### 3.3 Lokales oder Globales Extremum

Für eine beliebige die Funktion f(x, y, ..., t) gilt:

$f(x, y, \dots, t) \le M_{\text{max}}$	$\forall (x, y, \dots, t) \in \mathbb{D}_f$	$\Rightarrow$	globales Maxinum
$f(x, y, \dots, t) > M_{\text{max}}$	$\exists (x,y,\ldots,t)\in \mathbb{D}_f$	$\Rightarrow$	kein globales Maximum
$f(x, y, \dots, t) \ge M_{\min}$	$\forall (x, y, \dots, t) \in \mathbb{D}_f$	$\Rightarrow$	globales Minimum
$f(x, y, \dots, t) < M_{\min}$	$\exists (x,y,\ldots,t)\in \mathbb{D}_f$	$\Rightarrow$	kein globales Minimum

 $M_{\text{max}}$ : grösstes lokales Maximum  $M_{\text{min}}$ : kleinstes lokales Minimum

# 3.4 Extrema von Funktionen zweier Variablen mit NB finden

#### 1. Nebenbedingung (NB) in Standartform bringen:

Standartform:  $n(x, y) \stackrel{!}{=} 0$ 

Nebenbedingung: x + y = 1

Standartform der Nebenbedingung: x + y - 1 = 0

2. Lagrancge-Funktion  $\mathcal L$  aufstellen:

 $\mathcal{L}(x, y, \lambda) = f(x, y) + \lambda \cdot n(x, y)$  Am besten gleich ausmultiplizieren

# 3. Gradient der Lagrancge-Funktion $\mathcal L$ Null-setzten und kritische Stellen finden:

$$\nabla \mathcal{L} = \begin{pmatrix} \mathcal{L}_x \\ \mathcal{L}_y \\ \mathcal{L}_\lambda \end{pmatrix} \stackrel{!}{=} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \quad \Rightarrow x_0 \text{ und } y_0 \text{ bestimmen}$$

#### 4. Zweite Partielle Ableitungen bestimmen:

$$\mathcal{L}_{\lambda\lambda} \stackrel{!}{=} 0 \qquad \qquad \mathcal{L}_{\lambda x} = \mathcal{L}_{x\lambda} = n_x = \dots$$

$$\mathcal{L}_{xx} = \dots \qquad \qquad \mathcal{L}_{\lambda y} = \mathcal{L}_{y\lambda} = n_y = \dots$$

$$\mathcal{L}_{yy} = \dots \qquad \qquad \mathcal{L}_{xy} = \mathcal{L}_{yx} = \dots$$

#### 5. Geränderte Hesse Matrix $\overline{\mathbf{H}}$ aufstellen und kritische Stellen einsetzen:

$$\overline{\mathbf{H}}(x_0, y_0) = \begin{pmatrix}
\mathcal{L}_{\lambda\lambda}(x_0, y_0) & \mathcal{L}_{\lambda x}(x_0, y_0) & \mathcal{L}_{\lambda y}(x_0, y_0) \\
\mathcal{L}_{x\lambda}(x_0, y_0) & \mathcal{L}_{xx}(x_0, y_0) & \mathcal{L}_{xy}(x_0, y_0) \\
\mathcal{L}_{y\lambda}(x_0, y_0) & \mathcal{L}_{yx}(x_0, y_0) & \mathcal{L}_{yy}(x_0, y_0)
\end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix}
0 & n_x(x_0, y_0) & n_y(x_0, y_0) \\
n_x(x_0, y_0) & \mathcal{L}_{xx}(x_0, y_0) & \mathcal{L}_{xy}(x_0, y_0) \\
n_y(x_0, y_0) & \mathcal{L}_{yx}(x_0, y_0) & \mathcal{L}_{yy}(x_0, y_0)
\end{pmatrix}$$

# 6. Determinante der geränderten Hesse Matrix bestimmen:

 $\det\left(\overline{\mathbf{H}}\right) = \dots$ 

#### 7. Auswertung

$\det\left(\overline{\mathbf{H}}\right) > 0$	$\Longrightarrow$	lokales Maximum	
$\det\left(\overline{\mathbf{H}}\right) < 0$	$\Longrightarrow$	lokales Minimum	
$det(\overline{\mathbf{H}}) = 0$	$\Longrightarrow$	keine Aussage möglich	

# 3.5 Extrema von Funktionen mehrerer Variablen mit NB finden

#### 1. Nebenbedingung (NB) in Standartform bringen:

Standartform:  $n(x, y, ..., t) \stackrel{!}{=} 0$ 

#### 2. Lagrancge-Funktion $\mathcal{L}$ aufstellen:

 $\mathcal{L}(x, y, ..., t, \lambda) = f(x, y, ..., t) + \lambda \cdot n(x, y, ..., t)$  Am besten gleich ausmultiplizieren

#### 3. Gradient der Lagrancge-Funktion $\mathcal L$ Null-setzten und kritische Stellen finden:

$$\nabla \mathcal{L} = \begin{pmatrix} \mathcal{L}_x \\ \mathcal{L}_y \\ \vdots \\ \mathcal{L}_t \\ \mathcal{L}_\lambda \end{pmatrix} \stackrel{!}{=} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \Rightarrow x_0, y_0, ..., t_0 \text{ bestimme.}$$

#### 4. Zweite Partielle Ableitungen bestimmen:

$$\mathcal{L}_{\lambda\lambda} \stackrel{!}{=} 0 \\
\mathcal{L}_{xx} = \dots \\
\mathcal{L}_{yy} = \dots \\
\vdots \\
\mathcal{L}_{tt} = \mathcal{L}_{x\lambda} = n_x = \dots \\
\mathcal{L}_{\lambda y} = \mathcal{L}_{y\lambda} = n_y = \dots \\
\mathcal{L}_{xt} = \mathcal{L}_{tx} \\
\mathcal{L}_{yt} = \mathcal{L}_{ty} \\
\vdots \\
\mathcal{L}_{\lambda t} = \mathcal{L}_{t\lambda} = n_t = \dots$$

$$\mathcal{L}_{xy} = \mathcal{L}_{yx} \\
\mathcal{L}_{xt} = \mathcal{L}_{tx} \\
\mathcal{L}_{yt} = \mathcal{L}_{ty} \\
\vdots \\
\vdots \\
\vdots$$

# ig| 5. Geränderte Hesse Matrix $\overline{\mathbf{H}}$ aufstellen und kritische Stellen einsetzen:

$$\overline{\mathbf{H}}(x_0, y_0, \dots t_0) = \begin{pmatrix} \mathcal{L}_{\lambda l}(\dots) & \mathcal{L}_{\lambda l}(\dots) & \mathcal{L}_{\lambda l}(\dots) & \dots & \mathcal{L}_{\lambda l}(\dots) \\ \mathcal{L}_{x l}(\dots) & \mathcal{L}_{x x}(\dots) & \mathcal{L}_{x y}(\dots) & \dots & \mathcal{L}_{x l}(\dots) \\ \mathcal{L}_{y l}(\dots) & \mathcal{L}_{y x}(\dots) & \mathcal{L}_{y y}(\dots) & \dots & \mathcal{L}_{y l}(\dots) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \mathcal{L}_{t l}(\dots) & \mathcal{L}_{t x}(\dots) & \mathcal{L}_{t y}(\dots) & \dots & \mathcal{L}_{t l}(\dots) \\ n_{x}(\dots) & \mathcal{L}_{x x}(\dots) & \mathcal{L}_{t y}(\dots) & \dots & \mathcal{L}_{x l}(\dots) \\ n_{y}(\dots) & \mathcal{L}_{y x}(\dots) & \mathcal{L}_{y y}(\dots) & \dots & \mathcal{L}_{y l}(\dots) \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ n_{t}(\dots) & \mathcal{L}_{t x}(\dots) & \mathcal{L}_{t y}(\dots) & \dots & \mathcal{L}_{t l}(\dots) \end{pmatrix}$$

# 6. Determinante der geränderten Hesse Matrix bestimmen:

 $\det\left(\overline{\mathbf{H}}\right) = \dots$ 

# 7. Auswertung

$\det\left(\overline{\mathbf{H}}\right) > 0$	$\Longrightarrow$	lokales Maximum
$\det\left(\overline{\mathbf{H}}\right) < 0$	$\Longrightarrow$	lokales Minimum
$det(\overline{\mathbf{H}}) = 0$	$\Longrightarrow$	keine Aussage möglich

# 4 Support Vector Machine (SVM)

# 4.1 Lineare Trennbarkeit von Daten

#### 4.1.1 Allgemeines

**Datenpunkte:** (2D Beispiel)

$$A: (\underbrace{(x_1, x_2)}_{\vec{x_1}}; y_1), \quad B: (\underbrace{(x_1, x_2)}_{\vec{x_2}}; y_2), \quad C: (\underbrace{(x_1, x_2)}_{\vec{x_3}}; y_3), \quad \cdots, \quad N: (\underbrace{(x_1, x_2)}_{\vec{x_n}}; y_n)$$

 $\vec{x}_j$  sind Datenvektoren

 $y_i \in \{\pm 1\}$  klassifiziert die jeweiligen Datenvektoren

# <u>Hyperebenen:</u>

$$\vec{w}^{tr} \cdot \vec{x} + b = 0$$

 $\overrightarrow{w}$ : Normalenvektor,  $\overrightarrow{w} \in \mathbb{R}^d$  und  $\overrightarrow{w} \neq 0$ 

b: Konstante,  $b \in \mathbb{R}$ 

Dimmension der Hyperebene = d - 1

Abstand der Hyperebene zum Ursprung:  $\frac{|b|}{|\vec{w}|}$ 

# \$\frac{1}{2}

# Klassifizierung:

$$\overrightarrow{w}^{tr} \cdot \overrightarrow{x} + b > 0$$

$$\overrightarrow{w}^{tr} \cdot \overrightarrow{x} + b < 0$$

$$\Rightarrow \overrightarrow{x} \text{ gehört zur Klasse } y = +1$$

$$\Rightarrow \overrightarrow{x} \text{ gehört zur Klasse } y = -1$$

#### Klassifizierung der Trainigsdaten:

$$|\overrightarrow{w}^{tr} \cdot \overrightarrow{x}_j + b \ge 0| \Rightarrow \overrightarrow{x}_j \text{ gehört zur Klasse } y = +1$$

$$|\overrightarrow{w}^{tr} \cdot \overrightarrow{x}_j + b \le 0| \Rightarrow \overrightarrow{x}_j \text{ gehört zur Klasse } y = -1$$

#### Zielfunktion:

$$\frac{2}{\left|\vec{w}\right|} = \frac{2}{w}$$

# 4.1.2 Das primale Optimierungsproblem

$$\frac{1}{2}\vec{w}^{tr}\cdot\vec{w} = \frac{1}{2}\left|\vec{w}\right|^2 = \frac{1}{2}w^2 \rightarrow \min! \quad \text{s.t.} \quad \left(\vec{w}^{tr}\cdot\vec{x}_j + b\right)y_j \ge 1 \quad (j = 1, \dots, N)$$

# 4.1.3 Das duale Optimierungsproblem

#### Nebenbedingung:

$$\underbrace{1 - \left(\vec{w}^{tr} \cdot \vec{x}_j + b\right) y}_{g_j(\vec{w}^{tr}, b)} \le 0 \Leftrightarrow g_j(\vec{w}^{tr}, b) \le 0 \quad (j = 1, \dots, N)$$

#### Lagrange-Funktion:

Zusammengesetzt aus dem primalen Problem und den Nebenbedingungen.

$$L(\vec{w}^{tr}, b, \vec{a}) = L(w_1, w_2, ..., w_d, b, \alpha_1, \alpha_2, ..., \alpha_N)$$

$$= \frac{1}{2} \vec{w}^{tr} \cdot \vec{w} + \sum_{j=1}^{N} \alpha_j \underbrace{\left( \underbrace{1 - \left( \vec{w}^{tr} \cdot \vec{x}_j + b \right) y_j}_{g_j(\vec{w}^{tr}, b)} \right)}$$

#### Stationaritätsbedingungen:

Aus der Bedingung, dass grad(L) = 0 sein muss, lassen sich folgende Formeln ableiten:

$$\boxed{grad_{\{\vec{w}^{tr},b\}}\left(L(\vec{w}^{tr},b,\vec{\alpha})\right) = \vec{0}} \Leftrightarrow \vec{w} = \sum_{j=1}^{N} \alpha_{j} y_{j} \vec{x}_{j} \quad \text{und} \quad \sum_{j=1}^{N} \alpha_{j} y_{j} = 0$$

#### Das duale Problem:

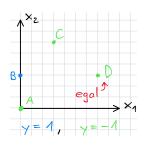
Die oben erhaltenen Summen können nun in die Lagrange-Fkt. eingesetzt werden. Daraus entsteht

$$L(\vec{\alpha}) = \sum_{j=1}^{N} \alpha_j - \underbrace{\frac{1}{2} \sum_{j,j'=1}^{N} \alpha_j \alpha_{j'} y_j y_{j'} \vec{x}_j^{t'} \cdot \vec{x}_{j'}}_{=\frac{1}{2} \vec{w}^{t''} \cdot \vec{w}} \quad \rightarrow \quad \text{max!} \quad \text{s.t.} \quad \alpha_j \ge 0 \land \sum_{j=1}^{N} \alpha_j y_j = 0$$

#### Vorgehen zum lösen des dualen Optimierungsproblems:

#### 1. Skizze mit Datenpunkten erstellen:

- Einzelne Datenpunkte klassenweise farblich hervorheben
- Falls ein Datenpunkt der gleichen Klasse weit weg von den anderen ist
  - $\Rightarrow$  diesen vergessen, da sein  $\alpha = 0$  sein wird



#### 2. Nebenbedingungen, Es muss gelten:

 $\alpha_i \geq 0$ 

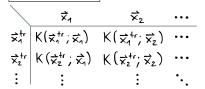
$$\mathbf{b:} \quad \sum_{j=1}^{N} \alpha_j \cdot y_j = 0$$

Nach einem  $\alpha$  unstellen und anschliessend jenes  $\alpha$ 

(damit die Nebenbedingung miteinbezogen wird) in der Lagrange-Funktion ersetzen

#### 3. Kernel-Matrix aufstellen:

$$K(\vec{x}^{tr}; \vec{x}) = \vec{x}^{tr} \bullet \vec{x}$$



• Einträge sind die Ergebnisse der Skalarprodukte

#### 4. Lagrange-Funktion aufstellen:

$$L(\vec{\alpha}) = \sum_{j=1}^N \alpha_j - \frac{1}{2} \sum_{j,j'=1}^N \alpha_j \cdot \alpha_{j'} \cdot y_j \cdot y_{j'} \cdot \vec{x}_j^{tr} \bullet \vec{x}_{j'} \quad \rightarrow \quad \max!$$

• 2. b und 3 brauchen

#### 5. Alle $\alpha$ finden durch Stationaritätsbedingung

$$\nabla L = \vec{0}$$

 $\Rightarrow$  ersetztes  $\alpha$  mit gefundenen  $\alpha$  berechnen

#### 6. ₩ berechnen:

$$\vec{w} = \sum_{j=1}^{N} \alpha_j y_j \vec{x}_j$$

#### 7. Konstante b berechnen:

Datenpunkte mit der Klasse y = 1 oder y = -1 wählen und einsetzen

• **Variante 1:** Stützvektor-Datenpunkt mit 
$$y = +1$$

$$\vec{w}^{tr} \cdot \vec{x}_{...} + b = 1$$
  $\Leftrightarrow$   $b = 1 - \vec{w}^{tr} \cdot \vec{x}_{...} = ...$ 

• **Variante 2:** Stützvektor-Datenpunkt mit 
$$y = -1$$

$$\vec{w}^{tr} \cdot \vec{x}_{...} + b = -1 \Leftrightarrow b = -1 - \vec{w}^{tr} \cdot \vec{x}_{...} = ...$$

# 5 Integration (bi-variat)

Als bi-variate Integrale versteht man Integrale, die siech über zwei unabhängige Variablen erstrecken. Sie haben die Form

$$\iint\limits_{\Omega} f(\omega) \cdot d\omega = \int\limits_{Y} \int\limits_{Y} f(x; y) \cdot dy \cdot dx$$

wobei  $\Omega \subset \mathbb{R}^2$ ,  $X \subset \mathbb{R}$  und  $Y \subset \mathbb{R}$  ist. Es gilt dabei das Fubini-Theorem:

$$\int\limits_X \left( \int\limits_Y f(x;y) \cdot dy \right) \cdot dx = \int\limits_Y \left( \int\limits_X f(x;y) \cdot dx \right) \cdot dy$$

#### 5.1 Normalbereich

Ein schlichtes Gebiet, auch Normalbereich, zeichnet sich dadurch aus, dass die Integration darüber besonders einfach ist. Dies ist der Fall, wenn die Integralgrenzen nicht von der jeweilig anderen variable abhängig ist.

Der Normalbereich eines bivariaten Integrals in kartesischen Koordinaten ist so ein Recht-

In Polaren koordinaten stellt der Normalbereich einen Kreissektor oder einen Sektor eines Rings dar.

# 5.2 Zweidimensionale Koordinatensysteme

Neben den Kartesischen Koordinatensystemen kommen in zweidimensionalen Räumen auch Polare Koordinatensysteme zum Einsatz. Die beiden Systeme können mit Hilfe der Trigonometrie in einander überführt werden.

#### 5.2.1 Umrechnung Kartesisch ↔ Polar

Polar zu Kartesisch

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} r * \cos \varphi \\ r * \sin \varphi \end{pmatrix}$$

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} r * \cos \varphi \\ r * \sin \varphi \end{pmatrix} \qquad \qquad \begin{pmatrix} r \\ \varphi \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sqrt{x^2 + y^2} \\ \tan^{-1} \frac{y}{x} \end{pmatrix}$$



Dabei ist zu beachten, dass  $\tan^{-1}$  nur werte von  $-\frac{\pi}{2}$  bis  $\frac{\pi}{2}$  liefert, für  $\varphi$  jedoch  $\varphi \in [0, \pi]$  gelten soll.  $\varphi$  wird also, je nach dem in welchem Quadranten sich  $\vec{p}$  befindet, nach folgendem Schema berechnet:

$$\frac{\pi + \tan^{-1} \frac{y}{x}}{\pi + \tan^{-1} \frac{y}{x}} = \frac{\tan^{-1} \frac{y}{x}}{2\pi + \tan^{-1} \frac{y}{x}}$$

#### 5.2.2 Transformation verschiedener Elemente

Um eine ganzes Integral vom einen Koordinatensystem ins andere zu überführen, muss zum einen die Funktion f(x, y) zu  $f(r, \varphi)$  (oder umgekehrt) umgeschrieben, sowie die differentiale angepasst werden. Hier dafür einige gängige Elemente:

	Kartesisch	Polar
x-Achsenelement	$\mathrm{d}x$	$dx = \cos\varphi  dr - r\sin\varphi  d\varphi$
y-Achsenelement	dy	$dx = \sin \varphi  dr + r \cos \varphi  d\varphi$
Linienelement	$ds^2 = dx^2 dy^2$	$\mathrm{d}s^2 = \mathrm{d}r^2 + r^2 \mathrm{d}\varphi^2$
Flächenelement	dA = dx dy	$dA = r dr d\varphi$

#### 5.3 2D Transformation Polar zu Kartesisch

TODO: Das isch ja ds gliiche wie obe beschribe, oder? Wänn da no meh ane sött wüsstich nöd was... -Flurin T = Transformation

Polar 
$$(r, \varphi) \xrightarrow{T} (x, y)$$
 Kartesisch

$$\begin{pmatrix} x = r \cdot \cos(\varphi) \mathbb{R} \\ y = r \cdot \sin(\varphi) \mathbb{R} \end{pmatrix} \text{ 2D}$$

Die Funktionen für x und y sind skalare Funktion.

$$x = x(r; \varphi)$$
  $y = y(r; \varphi)$ 

# 5.4 Derivative, Ableitung

TODO: Idk was da ane söll -Flurin

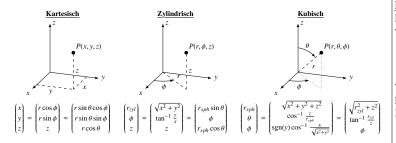
# 5.5 Anwendungsformeln Doppelintegral

Allgemein	Kartesische Koordinaten	Polarkoordinaten	
Flächeninhalt ei	iner ebenen Figur F		
$A = \iint_E da \qquad = \iint_V dy dx$		$= \iint_{\Phi} r  \mathrm{d}r  \mathrm{d}\varphi$	
Oberfläche eine	r Ebene in drei Dimensionen		
		$= \iint_{\Phi R} \sqrt{r^2 + r^2 \left(\frac{\partial z}{\partial r}\right)^2 + \left(\frac{\partial z}{\partial \varphi}\right)^2}  dr  d\varphi$	
Volumen eines Z	Zylinders		
$V = \iint_A z  \mathrm{d}a$	$= \int\limits_X \int\limits_Y z  \mathrm{d}y  \mathrm{d}x$	$= \iint_{\Phi} \int_{R} zr  dr  d\varphi$	
Trägheitsmome	nt einer ebenen Figur F, bezogen a	uf die x-Achse	
$I_x = \iint_F y^2 da$	$= \int\limits_X \int\limits_Y (y^2)  \mathrm{d}y  \mathrm{d}x$	$= \int_{\Phi} \int_{R} (r^2 \sin^2 \varphi) r  dr  d\varphi$	
Trägheitsmome	nt einer ebenen Figur F, bezogen a	uf den Pol (0,0)	
$I_x = \iint_F r^2 da$	$= \iint\limits_X \int\limits_Y (x^2 + y^2)  \mathrm{d}y  \mathrm{d}x$	$= \int_{\Phi} \int_{R} (r^2) r  \mathrm{d}r  \mathrm{d}\varphi$	
Masse einer ebe	nen Figur $F$ mit Dichtefunktion $\varrho$	-	
$m = \iint_{F} \varrho  \mathrm{d}a$ $= \iint_{X} \int_{Y} \varrho(x, y)  \mathrm{d}y  \mathrm{d}x$		$= \int_{\Phi} \int_{R} \varrho(r,\varphi) r  \mathrm{d}r  \mathrm{d}\varphi$	
Koordinaten des Schwerpunkts S einer homogenen, ebenen Figur F			
$x_S = \frac{\iint\limits_F x  \mathrm{d}a}{A}$	$= \frac{\int \int x  dy  dx}{\int \int dy  dx}$	$= \frac{\int \int \int r^2 \cos \varphi  dr  d\varphi}{\int \int r  dr  d\varphi}$	
$y_S = \frac{\iint\limits_F y  \mathrm{d}a}{A}$	$= \frac{\int\limits_{X}^{X} \int\limits_{Y}^{Y} y  dy  dx}{\int\limits_{Y}^{Y} \int\limits_{Y}^{Y} dy  dx}$	$= \frac{\int\limits_{\Phi}^{\Phi} \int\limits_{R}^{R} r^{2} \sin \varphi  dr  d\varphi}{\int\limits_{Q}^{\Phi} \int\limits_{Q}^{R} \int\limits_{Q} r  dr  d\varphi}$	

Hinweis: Damit die Flächenelemente leichter erkennbar und die Formeln entsprechend besser nachvollziebar sind, wurden sie teilweise nicht vollständig vereinfacht.

# 6 Integration (multi-variat)

#### 6.1 Dreidimensionale Koordinatensysteme



#### 6.1.1 Umrechnen zwischen Koordinatensystemen

Beim Umrechnen zwischen den Koordinatensystemen gelten im Grunde genommen die obigen Formeln. Dabei muss jedoch in einigen Fällen auf die Wertebereiche von den trigonometrischen Funktionen rücksicht genommen werden.

# $\underline{Zylindrisch} \rightarrow Kartesisch:$

#### $\underline{Sph\"{a}risch} \rightarrow Kartesisch:$

Keine weiteren Berücksichtigungen nötig, die Berechnung erfolgt nach der Formel oben.

#### Kartesisch $\rightarrow$ Zylindrisch:

Der Parameter  $\phi$  wird analog zum zweidimensionalen Fall, je nach dem in welchem Quadranten sich P befindet, nach dem Schema rechts berechnet.

$$\frac{\pi + \tan^{-1} \frac{y}{x}}{1 + \tan^{-1} \frac{y}{x}} \qquad \tan^{-1} \frac{y}{x}$$

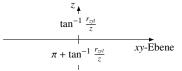
#### $\underline{Sph\"{a}risch} \rightarrow \underline{Zylindrisch} :$

#### Kartesisch → Sphärisch:

Keine weiteren Berücksichtigungen nötig, die Berechnung erfolgt nach der Formel oben.

#### Zylindrisch → Sphärisch:

Auch hier macht der  $\tan^{-1}$  Probleme, da er Werte von  $-\frac{\pi}{2}$  bis  $\frac{\pi}{2}$  liefert, für  $\theta$  jedoch  $\theta \in [0,\pi]$  gelten soll. Je nach dem, ob P sich oberhalb oder unterhalb der xy-Ebene befindet, wird  $\theta$  wie rechts berechnet.



## 6.2 Längenintegrale

#### 6.2.1 Längenelemente

$$\mathrm{d}s^2 = \underbrace{\mathrm{d}x^2 + \mathrm{d}y^2 + \mathrm{d}z^2}_{\text{Kartesisch}} = \underbrace{\mathrm{d}r^2 + r^2\,\mathrm{d}\theta^2 + \mathrm{d}z^2}_{\text{Zylindrisch}} = \underbrace{\mathrm{d}r^2 + r^2\,\mathrm{d}\theta^2 + r^2\,\sin^2\theta\,\mathrm{d}\phi^2}_{\text{Sphärisch}}$$

#### 6.2.2 Länge einer Funktion

Die Bestimmung der Länge einer Kurve kann in folgende Schritte unterteilt werden:

1. Funktion in die Parameterdarstellung überführen (sofern nicht gegeben):

Dafür wird einer der Parameter (z R. r. oder 0) – t gesetzt und die anderen Pa

Dafür wird einer der Parameter (z.B. x oder  $\theta$ ) = t gesetzt und die anderen Parameter ebenfals als Funktion von t ausgedrückt.

2. Integral aufstellen:

Das Integral in der Form  $\iiint ds$  wird mit  $\frac{dt}{dt}$  erweitert.

3. <u>Das Integral lösen</u>

#### 6.2.3 Beispiel

Es soll die Länge der Kurve  $\vec{v}(t) = \begin{pmatrix} x(t) \\ y(t) \\ z(t) \end{pmatrix}$  auf dem Interval  $[t_1, t_2]$  bestimmt werden. Dazu

werden die oben genannten Schritte abgearbeitet:

1. Funktion in die Parameterdarstellung überführen

Hier nicht nötig.

2. Integral aufstellen

$$\iiint ds = \iiint \sqrt{\mathrm{d}x^2 + \mathrm{d}y^2 + \mathrm{d}z^2} = \int_{t_1}^{t_2} \sqrt{\left(\frac{\mathrm{d}x}{\mathrm{d}t}\right)^2 + \left(\frac{\mathrm{d}y}{\mathrm{d}t}\right)^2 + \left(\frac{\mathrm{d}z}{\mathrm{d}t}\right)^2} \, \mathrm{d}t$$

- 3. Integral löse
  - $\frac{dx}{dt}$ ,  $\frac{dy}{dt}$  und  $\frac{dz}{dt}$  ausrechnen, einsetzen, integrieren.

# 6.3 Flächenintegrale

# 6.3.1 Flächenelemente

Das Bestimmen der Flächenelemente ist in drei Dimensionen nicht wie bei den Längenund Volumenelementen pauschal möglich. Dies, da jeweils nur über zwei der drei Koordinaten integriert werden muss. Ein einfaches Verfahren für das Berechnen von Flächeninhalten schafft iedoch abhilfe.

#### 6.3.2 Flächeninhalt einer Oberfläche

Für das Berechnen der Oberflächen von Funktionen des Typs f(a,b) in 3D kann die Formel

$$S = \int_{B} \int_{A} \sqrt{(f_a)^2 + (f_b)^2 + 1} \, da \, db$$

verwendet werden. Dabei repräsentieren a und b die beiden Koordinatenrichtungen, in denen sich die Fläche erstreckt.  $f_a$  und  $f_b$  sind die partiellen Ableitungen der Funktion f(a,b) nach a bzw. b.

#### Beispiele zur Veranschaulichung:

Es soll die Oberfläche der Funktion f(x, y) im Bereich  $x \in [x_1, x_2], y \in [y_1, y - 2]$  bestimmt werden. Das entsprechende integral lautet:

$$S = \int_{y_1}^{y_2} \int_{x_1}^{x_2} \sqrt{(f_x)^2 + (f_y)^2 + 1} \, dx \, dy$$

Wäre die Funktion f stat in kartesischen in polaren oder sphärischen Koordinaten formuliert, ändern sich lediglich die Namen der Variablen. Folglich ist das zu einer in sphärischen Koordinaten definierten Fkt.  $f(\theta, \phi)$  gehörende Integral

$$S = \int_{\theta_1}^{\phi_2} \int_{\theta_2}^{\theta_2} \sqrt{(f_{\theta})^2 + (f_{\phi})^2 + 1} \, d\theta \, d\phi$$

sehr leicht aufzustellen.

#### 6.4 Volumenintegrale

#### 6.4.1 Volumenelemente

$$dV = \underbrace{dx \, dy \, dz}_{\text{Kartesisch}} = \underbrace{r \, dr \, d\phi \, dz}_{\text{Zylindrisch}} = \underbrace{r^2 \sin \theta \, d\theta \, d\phi \, dr}_{\text{Sphärisch}}$$

#### 6.5 Anwendungen Trippel-Integrale

Allgemein	Kartesische Koordinaten	Zylinderkoordinaten	Kugelkoordinaten					
Volumen eines	Volumen eines Körpers K							
$V = \iiint_K dV$	$= \iiint \mathrm{d}x\mathrm{d}y\mathrm{d}z$	$= \iiint r  \mathrm{d}r  \mathrm{d}\phi  \mathrm{d}z$	$= \iiint r^2 \sin\theta  \mathrm{d}\theta  \mathrm{d}\phi  \mathrm{d}r$					
Trägheitsmom	ent eines Körpers $K$ , bezogen	auf die Z-Achse						
$I_z = \iiint_K r^2  \mathrm{d}V$	$= \iiint (x^2 + y^2)  \mathrm{d}x  \mathrm{d}y  \mathrm{d}z$	$= \iiint (r^2) r  \mathrm{d}r  \mathrm{d}\phi  \mathrm{d}z$	$= \iiint (r^2 \sin^2 \theta) r^2 \sin \theta  d\theta  d\phi  dr$					
Masse eines Kö	örpers K mit der Dichtefunkt	ion $\varrho$						
$M = \iiint_K \varrho  \mathrm{d}V$	$= \iiint \varrho(x, y, z)  \mathrm{d}x  \mathrm{d}y  \mathrm{d}z$	$= \iiint \varrho(r,\phi,z) r  \mathrm{d}r  \mathrm{d}\phi  \mathrm{d}z$	$= \iiint \varrho(r,\theta,\phi)r^2 \sin\theta  d\theta  d\phi  dr$					
Koordinaten de	es Schwerpunktes S eines ho	mogenen Körpers K						
$x_S = \frac{\iint_K x  dV}{ccc^V}$	$= \frac{\iiint(x)  \mathrm{d}x  \mathrm{d}y  \mathrm{d}z}{V}$	$= \frac{\iiint (r\cos\phi)r\mathrm{d}r\mathrm{d}\phi\mathrm{d}z}{V}$	$= \frac{\iiint (r \sin \theta \cos \phi) r^2 \sin \theta  d\theta  d\phi  dr}{V}$					
	$= \frac{\iiint(y)  \mathrm{d}x  \mathrm{d}y  \mathrm{d}z}{V}$	$= \frac{\iiint (r\sin\phi)r\mathrm{d}r\mathrm{d}\phi\mathrm{d}z}{V}$	$= \frac{\iiint (r\sin\theta\sin\phi)r^2\sin\theta\mathrm{d}\theta\mathrm{d}\phi\mathrm{d}r}{V}$					
$z_S = \frac{\iint\limits_K z  \mathrm{d}V}{V}$	$= \frac{\iiint(z)  \mathrm{d}x  \mathrm{d}y  \mathrm{d}z}{V}$	$= \frac{\iiint(z)r\mathrm{d}r\mathrm{d}\phi\mathrm{d}z}{V}$	$= \frac{\iiint (r\cos\theta)r^2\sin\theta\mathrm{d}\theta\mathrm{d}\phi\mathrm{d}r}{V}$					

Hinweis: Damit die Volumenelemente leichter erkennbar und die Formeln entsprechend besser nachvollziebar sind, wurden sie teilweise nicht vollständig vereinfacht.

# 7 Differenziation und Integration von Kurven

#### 7.1 Kurvenintegral 1. Art

Mit dem Kurvenintegral 1. Art wird die Länge einer Kurve in einer Ebene oder im Raum bestimmt.

# 7.1.1 Zweidimensional

Um die Länge einer Kurve K, die durch f(x, y) beschrieben wird, in der Ebene zu bestimmen, wird über das Linienelement ds integriert:

$$\iint\limits_{K} ds = \int_{x_1}^{x_2} \int_{y_1}^{y_2} \sqrt{dx^2 + dy^2}$$

Dabei ist es nötig, die Funktion f(x) in die Parameterdarstellung f(x(t), y(t)) zu bringen, da der Ausdurck  $\sqrt{dx^2 + dy^2}$  problematisch ist. Es folgt

$$\int_{x_1}^{x_2} \int_{y_1}^{y_2} f(x, y) \sqrt{dx^2 + dy^2} \frac{dt}{dt} = \int_{t_0}^{T} \sqrt{(\frac{dx}{dt})^2 + (\frac{dy}{dt})^2} dt,$$

wobei  $\frac{dx}{dt}$  und  $\frac{dy}{dt}$  Funktionen sind, die durch Ableiten von x(t) bzw. y(t) nach t berechnet werden können.

# 7.1.2 Dreidimensional

Das Kurvenintegral 1. Art in drei Dimensionen wurde bereits in Kapitel 6.2.2 beschrieben.

#### 7.2 Kurvenintegral 2. Art

Beim Kurvenintegral 2. Art wird nicht die tatsächliche Länge einer Funktion, sondern die Länge deren Projektion auf eine Achse bestimmt. Dazu wird stat über alle Koordinatenrichtungen nur über eine der Koordinaten integriert.

Es folgen einige Paare von Kurvenintegralen 2. Art entlang einer Kontur *K* für Funktionen in expliziter Form und in Parameterdarstellung.

2D, Projektion auf x:

$$\int\limits_K f(x,y)dx = \int_{t_0}^T f(x(t),y(t)) \cdot x'(t) \cdot dt$$

3D, Projektion auf x:

$$\int_{K} f(x, y, z) dx = \int_{t_0}^{T} f(x(t), y(t), z(t)) \cdot x'(t) \cdot dt$$

#### 7.2.1 Anwendungen

TODO: Für was wird das gebraucht?!

## 8 (Ober-)Flächenintegrale

# 8.1 Allgemeine Wendelfläche

$$\vec{S}(t,\varphi) = \begin{pmatrix} \cos(\varphi) & -\sin(\varphi) \\ \sin(\varphi) & \cos(\varphi) \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} x(t) \\ y(t) \end{pmatrix}$$

$$z(t) + c \cdot \varphi$$

Bei c = 1  $\Rightarrow$  Voller Meter bei einer Kurve

#### 8.2 Freie Fläche

#### 8.3 1. metrischer Tensor

#### 9 Vektoranalysis

#### 9.1 Vektorfelder

Das Vektorfeld

$$\vec{V}: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$$

weist jedem Punkt  $P \in \mathbb{R}^n$  einen Vektor  $\vec{v} \in \mathbb{R}^n$  zu. Die Notation eines Vektorfelds ist gleich deren eines Vektors, wobei Vektorfelder üblicherweise gross geschrieben werden. Weiter kann auch  $\vec{V}(\vec{x})$  geschrieben werden, wobei  $\vec{x}$  der Stützvektor eines beliebigen Punktes ist.

#### 9.2 Gradient

Wir erinnern uns an den Nabla- oder Del-Operator aus Kapitel 2.2 als Spaltenvektor der verschiedenen Raumableitungen:

$$\nabla = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x_1} & \frac{\partial}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial}{\partial x_n} \end{pmatrix}^T$$

Der Gradient eines Potentialfelds  $\phi : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  berechnet sich als

$$\nabla \cdot \phi(\vec{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x_1} & \frac{\partial}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial}{\partial x_n} \end{pmatrix}^T \cdot \phi(\vec{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial \phi}{\partial x_1}(\vec{x}) & \frac{\partial \phi}{\partial x_2}(\vec{x}) & \dots & \frac{\partial \phi}{\partial x_n}(\vec{x}) \end{pmatrix}^T = \vec{F}(\vec{x})$$

und resultiert in einem Vektorfeld.

- Wird als Potential das elektrische Potential verwendet, entspricht F dem (negativen, skalierten) elektrischen Feld.
- Wird als Potential eine Höhe verwendet, entspricht  $\vec{F}$  der negativen Hangabtriebskraft.
- Der Gradient kann als mehrdimensionale Ableitung verstanden werden.
- Der Gradient steht senkrecht auf allen Kontouren unz zeigt in Richtung hoher wert.
- Die Multiplikation  $\nabla \cdot \phi$  wird normalerweise als  $\nabla \phi$  abgekürzt.

#### 9.3 Vektorgradient

Der Gradient eines Vektorfeldes  $\vec{V}: \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^m$  lässt sich durch folgende Definition

$$\frac{\partial \vec{V}}{\partial \vec{d}} = \vec{a} \cdot \operatorname{grad} \vec{V},$$

wobei  $\vec{a}$  ein beliebiger Vektor und  $\frac{\partial \vec{V}}{\partial \vec{a}}$  die Richtungsableitung des Vektorfelds  $\vec{V}$  nach  $\vec{a}$  ist,

$$\operatorname{grad} \vec{V} = \nabla \vec{V} = \begin{pmatrix} \frac{\partial V_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial V_1}{\partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial V_m}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial V_m}{\partial x_n} \end{pmatrix} = \mathbf{J} \quad \left( = \nabla \cdot \vec{V}^T \right)$$

berechnet werden.

- $\nabla \vec{V}$  entspricht der Jacobi-Matrix aus Kapitel \*TODO: Ref einfügen\*.
- Der Vektorgradient wird als ∇V geschrieben, da sonst Verwechslungsgefahr mit der Divergenz ∇ • V besteht.

#### 9.4 Divergenz

Die Divergenz eines Vektorfelds

$$\nabla \cdot \vec{V}(\vec{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x_1} & \frac{\partial}{\partial x_2} & \dots & \frac{\partial}{\partial x_n} \end{pmatrix}^T \cdot \begin{pmatrix} v_1(\vec{x}) & v_2(\vec{x}) & \dots & v_n(\vec{x}) \end{pmatrix}$$
$$= \frac{\partial v_1}{\partial x_1}(\vec{x}) + \frac{\partial v_2}{\partial x_2}(\vec{x}) + \dots + \frac{\partial v_n}{\partial x_n}(\vec{x})$$

ist ein Skalarfeld, das beschreibt, wie stark das Vektorfeld an einem gegebenen Punkt "nach aussen gerichtet" ist.

- Wird als Vektorfeld die Fliessgeschwindigkeit einer Flüssigkeit eingesetzt, so entspricht die Divergenz dem Fluss aus einem Punkt heraus.
  - An Punkten mit positiver Divergenz fliesst Flüssigkeit hinaus (Quelle)
  - An Punkten mit negativer Divergenz fliesst Flüssigkeit hinein (Senke)
- Wird das E-Feld eingesetzt, so entspricht die Divergenz der Ladungsdichte.
   Pos. Ladungsdichte entspricht pos. Divergenz, bewirkt eine Quelle im E-Feld.
  - Neg. Ladungsdichte entspricht neg. Divergenz, bewirkt eine Senke im E-Feld.
- Das Skalarprodukt sollte zwingend  $\nabla$   $\vec{V}$  ausgschreiben werden, da sonst Verwechslungsgefahr mit dem Vektorgradienten besteht.
- Die Notation div  $\vec{V}$  ist ebenfalls gebräuchlich.

Eine alternative und gut visualisierbare Definition der Divergenz, ist in zwei dimensionen

$$\operatorname{div} \vec{V} = \nabla \cdot \vec{V} = \lim_{A \to 0} \frac{\oint_{C = \partial A} \vec{V}(\vec{x}) \cdot \hat{x} \, d\vec{x}}{A}$$

wobei A eine Fläche und C dessen Kontur darstellt.

Verallgemeinert für die Anwendung in mehr als 2 Dimensionen lautet die Definitin

$$\nabla \bullet \vec{V} = \operatorname{div} \vec{V} = \lim_{\Omega \to 0} \frac{\oint_{C = \partial \Omega} \vec{V}(\vec{x}) \bullet \hat{x} \, d\vec{x}}{\Omega},$$

wobei  $\Omega$  ein Bereich im Raum  $\mathbb{R}^n$  und C dessen Kontur ist

#### 9.4.1 Verschiedene Koordinatensysteme

#### Kartesisch:

$$\operatorname{div} \vec{V} = \nabla \bullet \vec{V} = \underbrace{\left(\frac{\partial}{\partial x}; \frac{\partial}{\partial y}; \frac{\partial}{\partial z}\right)}_{\nabla} \bullet \begin{bmatrix} V_x \\ V_y \\ V_z \end{bmatrix} = \frac{\partial V_x}{\partial x} + \frac{\partial V_y}{\partial y} + \frac{\partial V_z}{\partial z}$$

#### Zylinderkoordinaten:

$$\overrightarrow{\text{div } \overrightarrow{V} = \frac{1}{r} \frac{\partial}{\partial r} (rV_r) + \frac{1}{r} \frac{\partial V_{\varphi}}{\partial \varphi} + \frac{\partial V_z}{\partial z}}$$

#### Kugelkoordinaten:

#### 9.5 Laplace Operator $\Delta$

Der Laplaceoperator ist nichts anderes als die Divergenz des Gradienten eines Skalarfelds und vergleichbar mit der zweiten Ableitung. Folglich gilt

$$\Delta \phi = \nabla \cdot (\nabla \phi) = \nabla^2 \phi = \frac{\partial^2 \varphi_1}{\partial x_1^2} + \frac{\partial^2 \varphi_2}{\partial x_2^2} + \dots + \frac{\partial^2 \varphi_n}{\partial x_n^2},$$

wobei das Resultat ein Skalarfeld ist.

#### 9.6 Rotation eines Vektorfelds (rot, curl)

Die Rotation eines Vektorfelds, auch Curl genannt, beschreibt, wie stark ein Vektorfeld um einen gegebenen Punkt "rotiert" und wird als

$$\operatorname{rot} \vec{V} = \nabla \times \vec{V} = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x} \\ \frac{\partial}{\partial y} \\ \frac{\partial}{\partial z} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} V_x \\ V_y \\ V_z \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\partial V_z}{\partial y} - \frac{\partial V_y}{\partial z} \\ \frac{\partial V_z}{\partial z} - \frac{\partial V_z}{\partial z} \\ \frac{\partial V_z}{\partial z} - \frac{\partial V_z}{\partial z} \end{pmatrix}$$



berechnet. Der resultierende Vektor ist dabei die Rotationsachse, wobei die Rechte-Hand-Regel gilt.

Der Curl ist grundsätzlich nur in drei Raumdimensionen definiert. Wenn die Rotation eines auf der Ebene z=0 definierten Vektorfelds berechnet werden soll, kann die obige Formel mit  $V_z=0$  angepasst werden:

$$\operatorname{rot} \vec{V}(x, y) = \nabla \times \vec{V}(x, y) = \begin{pmatrix} \frac{\partial}{\partial x} \\ \frac{\partial}{\partial y} \\ \frac{\partial}{\partial z} \end{pmatrix} \times \begin{pmatrix} V_x \\ V_y \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \frac{\partial V_y}{\partial x} - \frac{\partial V_x}{\partial y} \end{pmatrix}$$

 Mit dem Curl-Operator kann z.B. elegant beschrieben werden, dass Wirbel im E-Feld auf zeitliche Änderungen im magnetischen Feld zurückzuführen sind:

$$\nabla \times \vec{E} = -\frac{\partial \vec{H}}{\partial t}$$

#### 9.7 Rechenregeln mit $\nabla$

Für das dalegen der Rechenregeln werden die folgenden Platzhalter verwendet:

A, B: Skalarfelder  $(\mathbb{R}^n \to \mathbb{R})$   $\vec{A}, \vec{B}$ : Vektorfelder  $(\mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n)$ F: Skalare Funktion  $(\mathbb{R}^n \to \mathbb{R})$ c: Konstante

Gradienten:

$$\begin{aligned} \operatorname{grad}(A+B) &= \operatorname{grad}(A) + \operatorname{grad}(B) & \leftrightarrow & \nabla(A+B) &= \nabla A + \nabla B \\ \operatorname{grad}(A \cdot B) &= A \operatorname{grad}(B) + B \operatorname{grad}(A) & \leftrightarrow & \nabla(A \cdot B) &= A \cdot \nabla B + B \cdot \nabla A \\ \operatorname{grad}(c \cdot A) &= c \operatorname{grad}(A) & \leftrightarrow & \nabla(c \cdot A) &= c \cdot \nabla A \\ \operatorname{grad}(F(A)) &= F'(A) \cdot \operatorname{grad}A & \leftrightarrow & \nabla F(A) &= F'(A) \cdot \nabla A \end{aligned}$$

Divergenzen:

$$\begin{aligned} \operatorname{div}(\vec{A} + \vec{B}) &= \operatorname{div}(\vec{A}) + \operatorname{div}(\vec{B}) & \leftrightarrow & \nabla \bullet (\vec{A} + \vec{B}) = (\nabla \bullet \vec{A}) + (\nabla \bullet \vec{B}) \\ \operatorname{div}(A \cdot \vec{B}) &= A \operatorname{div}(\vec{B}) + \vec{B} \operatorname{grad}(A) & \leftrightarrow & \nabla \bullet (A \cdot \vec{B}) = A \cdot (\nabla \bullet \vec{B}) + \vec{B} \bullet \nabla A \\ \operatorname{div}(\vec{A} \times \vec{B}) &= \vec{B} \bullet \operatorname{rot}(\vec{A}) - \vec{A} \bullet \operatorname{rot}(\vec{B}) & \leftrightarrow & \nabla \bullet (\vec{A} \times \vec{B}) = \vec{B} \bullet (\nabla \times \vec{A}) - \vec{A} \bullet (\nabla \times \vec{B}) \\ \operatorname{div}(c \cdot \vec{A}) &= c \operatorname{div}(\vec{A}) & \leftrightarrow & \nabla \bullet (c \cdot \vec{A}) = c \cdot (\nabla \bullet \vec{A}) \end{aligned}$$

Curl:

8

$$\begin{aligned} \operatorname{rot}(\vec{A} + \vec{B}) &= \operatorname{rot}(\vec{A}) + \operatorname{rot}(\vec{B}) &\longleftrightarrow & \nabla \times (\vec{A} + \vec{B}) &= (\nabla \times \vec{A}) + (\nabla \times \vec{B}) \\ \operatorname{rot}(A \cdot \vec{B}) &= A \operatorname{rot}(\vec{B}) + (\operatorname{grad}(A) \times \vec{B}) &\longleftrightarrow & \nabla \times (A \cdot \vec{B}) &= A \cdot (\nabla \times \vec{B}) + (\nabla A \times \vec{B}) \\ & \operatorname{rot}(c\vec{A}) &= c \operatorname{rot}(\vec{A}) &\longleftrightarrow & \nabla \times (c\vec{A}) &= c \cdot (\nabla \times \vec{A}) \\ \operatorname{rot}(\vec{A} \times \vec{B}) &= (\vec{B} \cdot \nabla)\vec{A} - (\vec{A} \cdot \nabla)\vec{B} + \vec{A} \operatorname{div} \vec{B} - \vec{B} \operatorname{div} \vec{A} \end{aligned}$$

$$\nabla \times (\vec{A} \times \vec{B}) = (\vec{B} \cdot \nabla)\vec{A} - (\vec{A} \cdot \nabla)\vec{B} + \vec{A}(\nabla \cdot \vec{B}) - \vec{B}(\nabla \cdot \vec{A})$$

Laplaceoperator:

$$\begin{aligned} \operatorname{div} \operatorname{grad} A &= \Delta A & \longleftrightarrow & \nabla \bullet (\nabla A) &= \Delta A \\ \operatorname{rot}(\Delta \vec{A}) &= \Delta \operatorname{rot} \vec{A} & \longleftrightarrow & \nabla \times (\Delta \vec{A}) &= \Delta (\nabla \times \vec{A}) \end{aligned}$$

Kombinationen:

$$\begin{aligned} \operatorname{div}\operatorname{rot}\vec{A} &= 0 && \leftrightarrow & \nabla \cdot (\nabla \times \vec{A}) &= 0 \\ \operatorname{div}\operatorname{grad}A &= \Delta A && \leftrightarrow & \nabla \cdot \nabla A &= \Delta A \\ \operatorname{rot}\operatorname{grad}\vec{A} &= \vec{0} && \leftrightarrow & \nabla \times (\nabla A) &= \vec{0} \\ \operatorname{rot}\operatorname{rot}\vec{A} &= \operatorname{grad}\operatorname{div}\vec{A} - \Delta \vec{A} && \leftrightarrow & \nabla \times (\nabla \times \vec{A}) &= \nabla (\nabla \cdot \vec{A}) - \Delta \vec{A} \end{aligned}$$

Gradient: (TODO: Check if this is right)

$$\nabla(\vec{A}\cdot\vec{B}) = (\vec{A}\cdot\nabla)\vec{B} + (\vec{B}\cdot\nabla)\vec{A} + \vec{A}\times(\nabla\times\vec{B}) + \vec{B}\times(\nabla\times\vec{A})$$

#### 9.8 Anwendungen

#### 9.9 Integralsatz von Gauss

$$\int_{(V)} \operatorname{div} \vec{A} \, \mathrm{d}V = \bigoplus_{(S) = \partial V} \vec{A} \cdot \mathrm{d}\vec{S}'$$

Fluss durch eingeschlossenen Körper = Gesamter Fluss durch geschlossenen Rand des Körpers

# 9.10 Poisson-Gleichung (Laplace-Gleichung)

$$\Delta\phi = \operatorname{div}\left(\operatorname{grad}(\phi)\right) = \nabla^2\phi = \frac{\partial^2\phi}{\partial x^2} + \frac{\partial^2\phi}{\partial y^2} + \frac{\partial^2\phi}{\partial z^2} = f(\vec{r})$$

 $\Delta$ : Laplace-Operator  $\phi$ : Potentialfeld

 $f(\vec{r})$ : Quellfunktion

#### 9.10.1 Laplace-Gleichung

 $\Delta \phi = f = 0$   $\Rightarrow$  Spezialfall der Poisson-Gleichung ohne äussere Quellfunktion

#### 9.11 Integralsatz von Stokes

$$\oint_{(C)=\partial S} \vec{A} \cdot d\vec{r} = \int_{(S)} \cot \vec{A} \cdot d\vec{S}$$

 $\partial S$  muss anhand Rechter-Hand-Regel orientiert sein.

Stokes sagt aus, dass die Summe der Verwirbelungen in einer Fläche, der Summe der Vektoren dessen Randes entsprechen.

# 9.12 Anwendungen: Maxwell-Gleichungen

-TBD-