

Funktionen mehrerer Variablen

FS 2024 – Prof. Dr. Bernhard Zgraggen Autoren:

Laurin Heitzer, Flurin Brechbühler

V 0.1.20240529 https://github.com/P4ntomime/funktionen-mehrerer-variablen

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 $m \in \mathbb{N}$

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

• Input **und** Output mehrdimensional sind

1.1.1 Raumzeit

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

1.1.2 Stationärer Fall

 $t \to \infty \to \text{Stationär}$

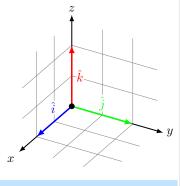
$$T(x;y;z) \frac{\Delta T}{\Delta t} \to 0$$

1.1.3 Einheitsvektoren (Koordinatenvektoren)

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

$$\hat{\mathbf{y}} = \vec{\mathbf{j}} = \hat{\mathbf{j}} = \vec{\mathbf{e}}_2 = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

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



1.2 Schnitte

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

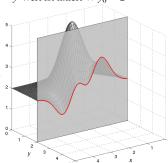
1.2.1 Partielle Funktion

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

Beispiel: Schnitte

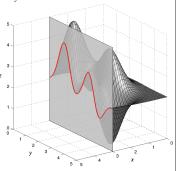
x-Linien

- 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

Initialbedingungen → Beziehen sich auf die **Zeit**

Randbedingungen \rightarrow Beziehen sich auf räumliche Ebenen

${\bf 1.3~Kontouren,\,Level sets,\,Nive au linien,\,H\"{o}hen linen,\,...}$

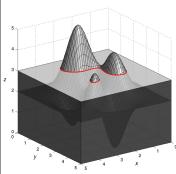
Bei Kontouren, Levelsets, Niveaulinien oder Höhenlinien ist der Output der Funktion f konstant

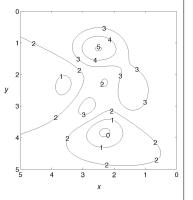
$$\vec{y} = \vec{f}(\vec{x}) = \text{const. wobei } \vec{x} \subset \mathbb{D}_f$$

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

"Gradient"
$$\bigcirc \nabla f = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x} \\ \frac{\partial f}{\partial y} \\ \vdots \end{pmatrix} = \nabla \text{ektorfeld}$$

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)

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

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

Wobei R₁ dem "Rest" entspricht. (Ähnlich wie bei Taylorreihe)

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

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

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 Δx und Δy

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)

$$df \stackrel{!}{=} \frac{\partial f}{\partial x} dx + \frac{\partial f}{\partial y} dy \quad \text{bezüglich } A = \underbrace{(x_0; y_0)}$$

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

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

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

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)

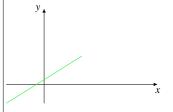
$$\vec{r} = \left(dx = h; dy = y' dx = -\frac{f_x}{f_y} dx \right)^t$$

2

2.7 Gradientenfeld \(\perp \) Kontouren

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

2.8 ?Wie heisst dieser Abschnitt?



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

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

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

2.9 Richtungs-Ableitung

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

Beispiel: Richtungs-Ableitung

$$\vec{x}: \vec{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \hat{e}_1$$

$$\frac{\partial f}{\partial \hat{e}_1} = f_x \cdot 1 + f_y \cdot 0 = \underline{f_x}$$

3 Extrema von Funktionen zweier Variabeln 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 Δ der Hesse-Matrix H bestimmen:

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

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

4 Extrema von Funktionen mehrerer Variabeln finden

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

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

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!
$$\Rightarrow f_{xt} = f_{tx}$$

3. Hesse-Matrix H mit gefundenen Stellen füllen:

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

4. Eigenwerte λ_i der Hesse-Matrix bestimmen:

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

Zur Erinnerung:

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

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

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

5. Auswertung:

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

Erklärung:

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

4.1 Lokales oder Globales Extremum

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

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

 M_{max} : grösstes lokales Maximum M_{min} : kleinstes lokales Minimum

5 Integration (bi-variat)

5.1 2D

$$\int \int_{\Omega} f(x; y) \cdot dx \cdot dy = \int_{X} \left(\int_{Y} f(x; y) \cdot dy \right) \cdot dx$$

$$wenn \int \int |f(x; y)| dx dy < \infty$$

5.2 Normalbereich

Schnitte sind Strecken (Intervalle) für x, y, ...

5.3 Polar

$$dx \cdot dy = r \cdot d\phi \cdot dr$$

5.4 2D Transformation Polar zu Kartesisch

T = Transformation

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

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

Die Funktionen für x und y sind skalare Funktion.

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

5.5 Derivative, Ableitung

5.6 3D Volumenberechnung

$$V = \int_{x_{min}}^{x_{max}} \left[\int_{y_{min}(x)}^{y_{max}(x)} f(x; y) \ dy \right] dx$$

5.7

5.8

- **6 Integration (multi-variat)**
- 7 Differenziation und Integration von Kurven
- 8 (Ober-)Flächenintegrale)
- 9 Vektoranalysis