

Thema der Vorlesung:

Gradient

Wiederholung Def. 12 (Richtungsableitung).

Satz 14: DER Satz über die Richtungsableitung

$f: G \rightarrow \mathbb{R}^m$, $G \subset \mathbb{R}^n$ offen, f differenzierbar in \vec{x} , $\vec{x} \in G$ und $\vec{v} \in \mathbb{R}^n$ mit $\|\vec{v}\|=1$.

Dann gilt $\frac{\partial f}{\partial \vec{v}}(\vec{x}) = \vec{f}'(\vec{x})\vec{v}$

Gradient = ∇ (sprich: Nabla) = Ableitung

Der Fall $m=1$

Es sei $f: G \rightarrow \mathbb{R}$, $G \subset \mathbb{R}^n$ offen, f in $\vec{x} \in \mathbb{R}^n$ differenzierbar, also

$f(\vec{x} + \vec{h}) = f(\vec{x}) + f'(\vec{x})\vec{h} + \overline{\text{REST}}$ für „kleine“ \vec{h} .

$$\vec{h} = \begin{pmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_n \end{pmatrix}, \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad \begin{array}{l} f'(\vec{x}) : \text{Zeilenanzahl} = m = 1 \\ \quad \quad \quad : \text{Spaltenanzahl} = n \end{array}$$

$$f'(\vec{x}) = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(\vec{x}), \frac{\partial f}{\partial x_2}(\vec{x}), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(\vec{x}) \right) \quad \text{Bem.: auch Jakobimatrix genannt oder einfach nur Ableitung.}$$

$$f(\vec{x} + \vec{h}) - f(\vec{x}) = f'(\vec{x})\vec{h} + \overline{\text{REST}} = \left(\frac{\partial f}{\partial x_1}(\vec{x}), \dots, \frac{\partial f}{\partial x_n}(\vec{x}) \right) \begin{pmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_n \end{pmatrix} + \overline{\text{REST}} = \quad \text{Bem.: Skalar-Produkt im } \mathbb{R}^n.$$

$$= \frac{\partial f}{\partial x_1}(\vec{x})h_1 + \dots + \frac{\partial f}{\partial x_n}(\vec{x})h_n = \left(\begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(\vec{x}) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(\vec{x}) \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} h_1 \\ \vdots \\ h_n \end{pmatrix} \right)_{\mathbb{R}^n} + \overline{\text{REST}} = (f'(\vec{x})^T, \vec{h})_{\mathbb{R}^n} + \overline{\text{REST}}$$

Gradient: $\begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(\vec{x}) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(\vec{x}) \end{pmatrix} = f'(\vec{x})^T = \text{grad}_f(\vec{x})$

Also: $f(\vec{x} + \vec{h}) - f(\vec{x}) = (f'(\vec{x})^T, \vec{h}) + \overline{\text{RE\ddot{S}T}} = (\text{grad}_f(\vec{x}), \vec{h}) + \overline{\text{RE\ddot{S}T}}$

- Bem.: - $\text{grad}_f'(\vec{x}), \vec{h}$ ist am größten, wenn \vec{h} & $f(\vec{x})$ parallel sind!
 - wenn h senkrecht auf dem Gradienten steht ändert sich nichts, das heisst $(\text{grad}_f(\vec{x}), \vec{h}) = 0$

Änderung von f (in Richtung \vec{h}) $\approx (\text{grad}_f(\vec{x}), \vec{h}) = \|\text{grad}_f(\vec{x})\| \|\vec{h}\| \cos(\sphericalangle \text{grad}_f(\vec{x}), \vec{h})$ Bem.: Def. Aus Mathe 1

- 1) Änderung am größten, wenn $\cos \sphericalangle \dots = 1$, also ist $\sphericalangle(\text{grad}_f(\vec{x}), \vec{h}) = 0$.
 - das ist der Fall wenn $\text{grad}_f(\vec{x})$ parallel zu \vec{h} ist und beide in dieselbe Richtung zeigen.

$\Rightarrow \text{grad}_f(\vec{x})$ **schaut in die Richtung des Stärksten Anstieges!**

- 2) Änderung ist 0, wenn $\cos \sphericalangle \dots = 0$, also $\sphericalangle = 90^\circ$, d.h. \vec{h} steht senkrecht auf $\text{grad}_f(\vec{x})$.

$\Rightarrow \text{grad}_f(\vec{x})$ **steht senkrecht auf dem Niveau von f !**

Aufgabe: $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}, f(x, y) = (x+1)^2 + (y+1)^2$

- a) Skizziere die Niveaulinien $\left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \mid f(x, y) = c \right\} = N_c$ für $c=0$, $c=2$ und $c=4$.

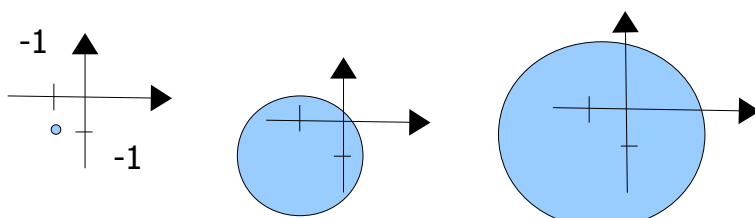
Bem.: Vgl. mit Höhenlinien im Gebirge.

- b) Ist f differenzierbar?
 c) Bestimme $\text{grad}_f(\vec{x})$.

LSG:

a) $\left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mid f(x, y) = c \right\} = \left\{ \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \mid (x+1)^2 + (y+1)^2 = (\sqrt{c})^2 \right\}$

N_c ist ein Kreis im \mathbb{R}^2 um $(-1, 1)$ mit dem Radius \sqrt{c}



- b) $\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 2x + 2$, $\frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 2(y + 1)$ sind stetig, also ist f total differenzierbar nach Satz 13.

$$\text{c) } \text{grad}_f(\vec{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2(x+1) \\ 2(y+1) \end{pmatrix}$$

Aufgabe:

- a) In welcher Richtung ist für die Funktion $f: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$, $f(x, y) = (x+1)\sin x + \sin y$ im Punkt $(0, 0)$ der Anstieg gleich Null?

- b) Wie groß ist der größte Anstieg?

LSG:

$$\text{a) } \text{grad}_f(\vec{x}) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x}(x, y) \\ \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sin x + (x+1)\cos x \\ \cos y \end{pmatrix}$$

$$\frac{\partial f}{\partial \vec{v}}(0, 0) = f' \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} \vec{v} \text{ falls } \|\vec{v}\| = 1$$

$$0 = \text{grad}_f(\vec{x})^T \vec{v} = (\sin 0 + (0+1)\cos 0, \cos 0) \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$$

$$0 = (1, 1) \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = v_1 + v_2 \text{ und } \|\vec{v}\| = 1 = \sqrt{v_1^2 + v_2^2}$$

$$v_1 = -v_2$$

$$v_1^2 + v_2^2 = 1 \Rightarrow 2v_1^2 = 1 \Rightarrow v_1 = \frac{1}{\sqrt{2}}, v_2 = \frac{-1}{\sqrt{2}}$$

in Richtung $\vec{v} = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}$ ist der Anstieg von f gleich Null!

b) Richtung des größten Anstiegs: $\vec{v} = \text{grad}_f(0,0) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

Größter Anstieg: Richtungsableitung in $(0, 0)$ in Richtung $\vec{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

$$\|\vec{v}\| = \sqrt{1^2 + 1^2} = \sqrt{2}, \quad \vec{v}_1 = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} \quad (\text{also } \|\vec{v}_1\| = 1)$$

$$\frac{\partial f}{\partial \vec{v}_1}(0,0) = f'(0,0) \vec{v}_1 \quad (\text{siehe Satz 14}): \quad (11)^T \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix} = \frac{2}{\sqrt{2}} = \sqrt{2}$$

Bem.: Gradient = Richtung des größten Anstieges !