

Analysis II

SoSe 2025 — Blatt 7

<https://aam.uni-freiburg.de/agru/lehre/ss25/ana2/index.html>

Abgabe: 16.06.2025, 12:00 Uhr.

Aufgabe 1

(4 Punkte)

Sei $U \subseteq \mathbb{R}^n$ offen.

- (a) Seien $f, g: U \rightarrow \mathbb{R}$ stetig differenzierbare Funktionen. Zeigen Sie die Produktregel für den Gradienten, d.h. zeigen Sie, dass gilt

$$\nabla(fg)(x) = (\nabla f(x))g(x) + f(x)\nabla g(x)$$

für alle $x \in U$.

- (b) Seien $a, b \in \mathbb{R}$ mit $a < b$ und seien $\gamma, \sigma: (a, b) \rightarrow U$ stetig differenzierbare Abbildungen. Zeigen Sie die Produktregel für das Skalarprodukt, d.h. zeigen Sie, dass gilt

$$\frac{d}{dt}\langle \gamma(t), \sigma(t) \rangle = \left\langle \frac{d}{dt}\gamma(t), \sigma(t) \right\rangle + \left\langle \gamma(t), \frac{d}{dt}\sigma(t) \right\rangle$$

für alle $t \in (a, b)$.

Lösung:

- (a) Sei $i \in \{1, \dots, n\}$. Wir betrachten die partielle Ableitung $\partial_i(fg)$. Für die partiellen Ableitung gilt die normale Produktregel aus eindimensionaler Analysis, d.h. für alle $x \in U$ gilt

$$\partial_i(fg)(x) = (\partial_i f(x))g(x) + f(x)\partial_i g(x).$$

Da der Gradient einer Funktion $h: U \rightarrow \mathbb{R}$ definiert ist als, $\nabla h(x) = (\partial_1 h(x), \dots, \partial_n h(x))^T$ sehen wir also, dass für $x \in U$ gilt

$$\begin{aligned} \nabla(fg)(x) &= (\partial_1(fg)(x), \dots, \partial_n(fg)(x))^T \\ &= ((\partial_1 f(x))g(x) + f(x)\partial_1 g(x), \dots, (\partial_n f(x))g(x) + f(x)\partial_n g(x))^T \\ &= (\partial_1 f(x), \dots, \partial_n f(x))^T g(x) + f(x)(\partial_1 g(x), \dots, \partial_n g(x))^T \\ &= (\nabla f(x))g(x) + f(x)\nabla g(x). \end{aligned}$$

- (b) Wir schreiben $\gamma(t) = (\gamma_1(t), \dots, \gamma_n(t))$ für $t \in (a, b)$ und analog für σ . Für $t \in (a, b)$ gilt

$$\langle \gamma(t), \sigma(t) \rangle = \sum_{i=1}^n \gamma_i(t)\sigma_i(t).$$

Wir leiten dies nach t ab und erhalten mit der eindimensionalen Produktregel, dass gilt

$$\begin{aligned}\frac{d}{dt}\langle\gamma(t),\sigma(t)\rangle &= \frac{d}{dt}\sum_{i=1}^n\gamma_i(t)\sigma_i(t) \\ &= \sum_{i=1}^n\frac{d}{dt}(\gamma_i(t)\sigma_i(t)) \\ &= \sum_{i=1}^n\gamma'_i(t)\sigma_i(t)+\gamma_i(t)\sigma'_i(t) \\ &= \langle\frac{d}{dt}\gamma(t),\sigma(t)\rangle+\langle\gamma(t),\frac{d}{dt}\sigma(t)\rangle.\end{aligned}$$