

## § 2 Notation und Wiederholung von Differenzierbarkeitsbegriffen

- Die Mengeninklusion  $A \subset B$  bedeutet immer:  $A \subseteq B$ .
- Matrizen werden üblicherweise mit lateinischen Großbuchstaben bezeichnet, Vektoren mit lateinischen Kleinbuchstaben und Skalare mit griechischen oder lateinischen Kleinbuchstaben.
- Unendliche Folgen bezeichnen wir mit  $\{x^{(k)}\}$  und nicht mit  $\{x_k\}$  etc., um einen Konflikt mit der Bezeichnung der Komponenten eines Vektors  $x = (x_1, \dots, x_n) \in \mathbb{R}^n$  zu vermeiden. Endlich viele Vektoren werden dennoch auch mit  $x_1, x_2$  etc. bezeichnet.

- Für Vektoren  $x, y \in \mathbb{R}^n$  bezeichnet  $x^\top y$  das Euklidische Skalarprodukt (Innenprodukt) (statt  $\langle x, y \rangle$  oder  $x \cdot y$ ) und  $\|x\|$  die euklidische Norm:

$$\|x\| = \sqrt{x^\top x}$$

- Ist  $M \in \mathbb{R}^{n \times n}$  eine symmetrisch positiv definite Matrix, so erzeugt sie ein Skalarprodukt  $x^\top M y$  und eine Norm  $\|x\|_M = \sqrt{x^\top M x}$  auf  $\mathbb{R}^n$ . Es gilt  $\|x\| = \|x\|_I$ .
- Für  $\varepsilon > 0$  und  $x^* \in \mathbb{R}^n$  ist

$$U_\varepsilon(x^*) = \{x \in \mathbb{R}^n : \|x - x^*\| < \varepsilon\}$$

die offene  $\varepsilon$ -**Umgebung** von  $x^*$  oder auch  $\varepsilon$ -**Kugel** um  $x^*$ .

- Für eine Funktion  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  und gegebenes  $x \in \mathbb{R}^n$  heißt die Ableitung der partiellen Funktion  $t \mapsto f(x + t e_i)$  an der Stelle  $t = 0$  die  $i$ -te **partielle Ableitung** von  $f$  an der Stelle  $x$ , kurz:  $\frac{\partial}{\partial x_i} f(x)$ . Dabei ist  $e_i = (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0)^\top$  einer der Vektoren der Standardbasis von  $\mathbb{R}^n$ . Mit anderen Worten:

$$\frac{\partial}{\partial x_i} f(x) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(x + t e_i) - f(x)}{t}.$$

- Allgemeiner heißt die Ableitung der Funktion  $t \mapsto f(x + t d)$  an der Stelle  $t = 0$  die **(beidseitige) Richtungsableitung** von  $f$  an der Stelle  $x$  in Richtung  $d \neq 0$ , kurz:

$$\frac{\partial}{\partial d} f(x) = \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(x + t d) - f(x)}{t}.$$

- Die rechtsseitige Ableitung der Funktion  $t \mapsto f(x + t d)$  an der Stelle  $t = 0$  heißt die **(einseitige) Richtungsableitung** von  $f$  an der Stelle  $x$  in Richtung  $d \neq 0$ , kurz:

$$\delta f(x; d) = \lim_{t \searrow 0} \frac{f(x + t d) - f(x)}{t}.$$

- Eine Funktion  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  heißt **differenzierbar (diffbar)** an der Stelle  $x \in \mathbb{R}^n$ , falls ein Vektor  $v \in \mathbb{R}_n$  (Zeilenvektor) existiert, sodass gilt:

$$\frac{f(x + h) - f(x) - v h}{\|h\|} \rightarrow 0 \quad \text{für } h \rightarrow 0.$$

Der Vektor  $v$  heißt in dem Fall die **(totale) Ableitung** von  $f$  an der Stelle  $x$  und wird mit  $f'(x)$  bezeichnet.

- Für diffbare Funktionen  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  gilt

$$f'(x) = \left( \frac{\partial f(x)}{\partial x_1}, \dots, \frac{\partial f(x)}{\partial x_n} \right).$$

Den transponierten Vektor (Spaltenvektor)

$$\nabla f(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f(x)}{\partial x_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial f(x)}{\partial x_n} \end{pmatrix} = f'(x)^\top$$

bezeichnen wir als den **Gradienten** (bzgl. des Euklidischen Skalarprodukts) von  $f$  an der Stelle  $x$ .

- Für diffbare Funktionen gilt:

$$\delta f(x; d) = \frac{\partial}{\partial d} f(x) = f'(x) d = \nabla f(x)^\top d.$$

- Eine Funktion  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  heißt **stetig partiell diffbar** oder kurz:  $C^1$ , wenn alle partiellen Ableitungen  $\frac{\partial f(x)}{\partial x_i}$  als Funktionen von der Stelle  $x$  stetig sind.  $C^1$ -Funktionen sind überall diffbar.

- Die Matrix

$$\nabla^2 f(x) = \left( \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_i \partial x_j} \right)_{i,j=1}^n = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1^2} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1 \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_2 \partial x_1} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_2^2} & \dots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_2 \partial x_n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n \partial x_1} & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n \partial x_2} & \dots & \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_n^2} \end{pmatrix}.$$

bestehend aus den zweiten partiellen Ableitungen der Funktion  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  an der Stelle  $x$  heißt die **Hessematrix**.

- Eine Funktion  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  heißt **zweimal stetig partiell differenzierbar** oder kurz:  $C^2$ , wenn alle Einträge in  $\nabla^2 f(x)$  als Funktionen von der Stelle  $x$  stetig sind. In diesem Fall ist  $\nabla^2 f(x)$  symmetrisch (Satz von Schwarz).

Schließlich benötigen wir häufig den Satz von Taylor:

**Satz 2.1** (Taylor<sup>3</sup>).

Es sei  $G \subset \mathbb{R}^n$  offen und  $f : G \rightarrow \mathbb{R}$   $(k+1)$ -mal stetig partiell diffbar, kurz:  $C^{k+1}$ . Falls  $x_0$  und  $x_0 + d$  und die gesamte Verbindungsstrecke in  $G$  liegen, dann existiert  $\xi \in (0, 1)$ , sodass gilt:

$$k = 0 : f(x_0 + d) = f(x_0) + \nabla f(x_0 + \xi d)^\top d \quad (\text{Mittelwertsatz})$$

$$k = 1 : f(x_0 + d) = f(x_0) + \nabla f(x_0)^\top d + \frac{1}{2} d^\top \nabla^2 f(x_0 + \xi d) d$$

<sup>3</sup>siehe z. B. Heuser, 2002, Satz 168.1