

## Ableitungen von vektorwertigen Funktionen bzw. Matrizen

Im Folgenden sei  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  mit  $\mathbf{x} \mapsto (f_1(\mathbf{x}) \ \dots \ f_m(\mathbf{x}))^T$  eine vektorwertige Abbildung (Vektorfeld), definiere die Ableitung  $D$  von  $f$  (in beliebigem Punkt  $\mathbf{x}$ ) als die Jacobimatrix:

$$(Df(\mathbf{x})) := \left( \frac{\partial f_i(\mathbf{x})}{\partial x_j} \right)_{i=1, \dots, m; j=1, \dots, n} \in \mathbb{R}^{m \times n}$$

### Übliche Ableitungsregeln sollen erhalten bleiben:

Der Übersicht halber schreiben wir jetzt  $f := f, g := g$  und  $x := \mathbf{x}$ . Sei  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  und  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , betrachte folgende Anforderungen an die Ableitung:

#### 1. Linearität:

$$D[\alpha f(\mathbf{x}) + \beta g(\mathbf{x})] = \alpha Df(\mathbf{x}) + \beta Dg(\mathbf{x})$$

(nur falls  $f, g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ , da man dann zwei  $m \times n$ -Matrizen addiert).

#### 2. Kettenregel:

$$D[f(g(\mathbf{x}))] = Df(g(\mathbf{x})) \cdot Dg(\mathbf{x})$$

(nur falls  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  und  $g: \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^n$ , da man dann  $Df(g(\mathbf{x})) \in \mathbb{R}^{m \times n}$  mit  $Dg(\mathbf{x}) \in \mathbb{R}^{n \times k}$  multipliziert; man kann beide Faktoren nicht vertauschen!).

#### 3. Produktregel: (im Vektorfall)

$$D[f(\mathbf{x})^T g(\mathbf{x})] = f(\mathbf{x})^T Dg(\mathbf{x}) + g(\mathbf{x})^T Df(\mathbf{x})$$

(nur falls  $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ , da damit  $f(\mathbf{x})^T g(\mathbf{x}) \in \mathbb{R}$  und  $D(f(\mathbf{x})^T g(\mathbf{x})) \in \mathbb{R}^{1 \times n}$  und  $f(\mathbf{x})^T Dg(\mathbf{x}) \in \mathbb{R}^{1 \times n}$ )

#### 4. Produktregel: (im Matrixfall)

Während die Ableitung von vektorwertigen Funktion nach einem Vektor intuitiv war, ist die Ableitung einer Matrixfunktion  $A(\mathbf{X})$  nach einer Matrix  $\mathbf{X}$  etwas abstrakter. Um die Konsistenz zu wahren, liegt es nun nahe, dass man die Matrix  $A(\mathbf{X})$  mittels  $\text{vec}$  vektorisiert und dann nach  $\text{vec}(\mathbf{X})$  ableitet:

$$D[A(\mathbf{X})] := D[\text{vec}(A(\mathbf{X}))] := \frac{d \text{vec}(A(\mathbf{X}))}{d \text{vec}(\mathbf{X})}$$

Seien also  $A(\mathbf{X}) \in \mathbb{R}^{m \times p}$ ,  $B(\mathbf{X}) \in \mathbb{R}^{p \times q}$  Matrizen abhängig von der Matrix  $\mathbf{X}$ , dann gilt:  $A(\mathbf{X}) \cdot B(\mathbf{X}) \in \mathbb{R}^{m \times q}$ . Seit weiter  $I_n \in \mathbb{R}^{n \times n}$  die Einheitsmatrix dann gilt mit den Rechenregeln von  $\text{vec}$  und  $\otimes$ :

$$\text{vec}(I_m \cdot A(\mathbf{X}) \cdot B(\mathbf{X}) \cdot I_q) = (B(\mathbf{X})^T \otimes I_m) \cdot \text{vec}(A(\mathbf{X})) = (I_q \otimes A(\mathbf{X})) \cdot \text{vec}(B(\mathbf{X}))$$

Und somit wäre eine natürliche Produktregel:

$$D[A(\mathbf{X}) \cdot B(\mathbf{X})] = (B(\mathbf{X})^T \otimes I_m) \cdot DA(\mathbf{X}) + (I_q \otimes A(\mathbf{X})) \cdot DB(\mathbf{X})$$

### Anwendungen der Matrixableitungen:

Sei wie oben wieder  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $B \in \mathbb{R}^{p \times q}$ ,  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$  und  $\mathbf{X}$  variabel, aber passend, dann gilt:

- $\frac{dA\mathbf{x}}{d\mathbf{x}} = A$
- $\frac{d\mathbf{x}^T A \mathbf{x}}{d\mathbf{x}} = \mathbf{x}^T (A + A^T)$
- $\frac{d \text{vec}(\mathbf{x}^T A \mathbf{x})}{d \text{vec}(A)} = \mathbf{x}^T \otimes \mathbf{x}^T$
- $\frac{dA^T A}{dA} = (I_{n^2} + T_{n,n})(I_n \otimes A^T)$
- $\frac{dA A^T}{dA} = (I_{m^2} + T_{m,m})(A \otimes I_m)$
- $\frac{d\mathbf{x}^T A^T A \mathbf{x}}{dA} = 2\mathbf{x}^T \otimes \mathbf{x}^T A^T$
- $\frac{d\mathbf{x}^T A A^T \mathbf{x}}{dA} = 2\mathbf{x}^T A \otimes \mathbf{x}^T$
- $\frac{dA X B}{dX} = B^T \otimes A$
- $\frac{dA^{-1}}{dA} = -((A^{-1})^T \otimes A^{-1})$
- $\frac{d \log(\det(A))}{dA} = \text{vec}((A^{-1})^T)^T$
- $\frac{d \text{tr}(A X)}{dX} = \text{vec}(A^T)^T$