

## 6 BILINEARFUNKTIONEN ( $V = \mathbb{R}^n$ )

Bilinearfunktionen sind Funktionen  $T: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$   
 $\langle v, w \rangle \mapsto T(v, w)$

die die beiden Argumenten linear sind. Bilinearfunktionen  
 sind also  $(0,2)$ -Tensoren. Wie wir gesehen haben, können  
 $(0,2)$ -Tensoren durch Matrizen dargestellt werden:

$$T(v, w) := v^t \cdot M \cdot w \quad (M \text{ eine } n \times n \text{-Matrix})$$

### 6.1 Symmetrische Bilinearfunktionen

$(0,2)$ -Tensoren  $T$  für die gilt  $T(v, w) = T(w, v)$  (für  
 alle  $v, w \in V$ ) heißen symmetrische Bilinearfunktionen.

Bsp. Skalarprodukte sind sym. Bilinearfunktionen (zweitlich  
 sind diese noch positiv definit).

Die Matrix einer sym. Bilinearfunktion ist symmetrisch,  
 und umgekehrt entspricht jeder symmetrischen Matrix  
 eine sym. Bilinearfunktion: Für jede sym. Matrix  $M$ ,  
 d.h.  $M^t = M$ , und alle  $v, w \in V$  gilt:

$$\underbrace{v^t \cdot M \cdot w}_{T(v, w)} = \underbrace{w^t \cdot M \cdot v}_{T(w, v)}$$

In Folgenden sei  $\langle v, w \rangle$  das Standard-Skalarprodukt  
 und  $T$  eine sym. Bilinearfunktion mit sym. Matrix  $M$ .

$$\begin{aligned} \text{Dann gilt: } T(v, w) &= v^t \cdot M \cdot w = (v, Mw) = (Mw, v) \\ &= T(w, v) = w^t \cdot M \cdot v = (w, Mv) = (Mv, w) \end{aligned} \tag{*}$$

Satz Sei  $V = \mathbb{R}^n$  und  $M$  eine symmetrische  $n \times n$ -Matrix. Dann hat  $M$  bzgl. dem Standard-Skalarprodukt  $n$  paarweise orthogonale Eigenvektoren. Insbesondere hat die Matrix des entsprechenden sym.  $(0,2)$ -Tensors bzgl. dieser orthogonalen Basis Diagonalfom.

Bemerkungen: Wir haben bereits gesehen, dass sich sym., positiv definite Matrizen immer diagonalisieren lassen, nämlich mit dem Schmidt'schen Orthogonalisierungsverfahren. Bei diesem Verfahren war es wesentlich, dass die Matrix pos. definit war, damit wir durch  $(v, Mv) \neq 0$  dividieren konnten. Der obige Satz sagt nur, dass auch nicht pos. def. Matrizen diagonalisiert werden können, sofern sie symmetrisch sind; der Beweis liefert aber kein Verfahren um die Matrix zu diagonalisieren, sondern beweist nur, dass dies möglich ist.

Beweis: Zuerst konstruieren wir einen Eigenvektor von  $M$ : Dazu betrachten wir die Funktion  $F: V \rightarrow \mathbb{R}$  mit

$$F(x) := \frac{(x, Mx)}{(x, x)} \quad (\text{für } x \in V, x \neq 0).$$

Da das Standard-Skalarprodukt positiv definit ist, ist  $F(x)$  für alle  $x \in V, x \neq 0$  definiert.

Schränken wir die Funktion  $F$  auf die Menge der Einheitsvektoren  $x \in V, |x|=1$ , ein, so nimmt die Funktion  $F$  auf dieser Menge ein Minimum an (der Grund dafür ist, dass die Menge  $\{x \in V : |x|=1\}$  kompakt ist und die Funktion  $F$  stetig ist).

Ist  $u_1$  ein Einheitsvektor in dem  $F$  minimal ist (es kann mehrere solche Vektoren geben), so gilt für alle Einheitsvektoren  $e \in V$ :

$$F(e) \geq F(u_1)$$

Daraus folgt, dass  $F(u_1)$  sogar ein Minimum der Funktion  $F$  bzgl. ganz  $V$  ist. Denn sei  $x \in V$  irgend ein Vektor, dann ist  $x = |x| \cdot e_x$  für  $e_x = \frac{x}{|x|}$  (d.h.  $|e_x| = 1$ ) und es gilt:

$$F(x) = \frac{(x, Mx)}{(x, x)} = \frac{|x|^2 \cdot (e_x, M e_x)}{|x|^2 \cdot (e_x, e_x)} = F(e_x),$$

somit ist  $F(x) = F(e_x) \geq F(u_1)$  (weil  $|e_x| = 1$ ).

Wir zeigen nun, dass  $u_1$  ein Eigenvektor von  $M$  ist:

Dazu bezeichne  $y_0 \in V$  einen festen, von Null verschiedenen Vektor und  $r$  einen reellen Parameter, d.h.  $r \in \mathbb{R}$ .

Dann gilt:  $F(u_1 + r \cdot y_0) \geq F(u_1)$ ,

d.h. die Funktion

$$f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

$$r \mapsto F(u_1 + r \cdot y_0)$$

besitzt für  $r=0$  ein (lokales) Minimum. Es muss also gelten:

$$f'(0) = 0$$

Wir bestimmen nun  $f'(0)$ :

$$f(r) = F(u_1 + r \cdot y_0) = \frac{(u_1 + r y_0, M \cdot (u_1 + r y_0))}{(u_1 + r y_0, u_1 + r y_0)} = \frac{g(r)}{h(r)}$$

Ist  $f'(0) = 0$ , so gilt mit der Quotientenregel:

$$g'(0) \cdot h(0) - g(0) \cdot h'(0) = 0$$

Wir berechnen nun  $g(0)$ ,  $h(0)$ ,  $g'(0)$ ,  $h'(0)$ :

- $g(0) = (u_1, Mu_1)$

- $h(0) = (u_1, u_1) = 1 \quad (|u_1|=1)$

- $g(r) = (u_1, Mu_1) + r \cdot (u_1, My_0) + r \cdot (y_0, Mu_1) + r^2 \cdot (y_0, My_0)$

$$\Rightarrow g'(0) = (u_1, My_0) + (y_0, Mu_1) \stackrel{\text{wegen } (*) \text{ p.31}}{=} 2 \cdot (y_0, Mu_1)$$

- $h(r) = (u_1, u_1) + r \cdot (u_1, y_0) + r \cdot (y_0, u_1) + r^2 \cdot (y_0, y_0)$

$$\Rightarrow h'(0) = 2(u_1, y_0)$$

Damit erhalten wir

$$\begin{aligned} 0 &= g'(0) \cdot \underbrace{h(0)}_{=1} - g(0) \cdot h'(0) \\ &= 2 \cdot (y_0, Mu_1) - 2 \cdot (u_1, Mu_1) \cdot (u_1, y_0) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow (y_0, Mu_1) = (y_0, u_1) \cdot \underbrace{(u_1, Mu_1)}_{=: \lambda}$$

$$\text{also } (y_0, \underline{Mu_1}) = \lambda \cdot (y_0, \underline{u_1}) = (y_0, \underline{\lambda u_1}).$$

Da  $y_0 \in V$  beliebig war und  $\lambda$  nicht von  $y_0$  abhängt, sondern nur von  $u_1$ , erhalten wir:

$$Mu_1 = \lambda u_1$$

D.h.  $u_1$  ist ein Eigenvektor von  $M$  und  $\lambda = (u_1, Mu_1)$  ist der zugehörige Eigenwert.

Nun betrachten wir  $U_1^\perp = \{x \in V : (x, u_1) = 0\}$ :

- $U_1^\perp$  ist ein  $(n-1)$ -dim. Unterraum von  $V = \mathbb{R}^n$ .

- für alle  $x \in U_1^\perp$  ist  $Mx \in U_1^\perp$ :  $(Mx, u_1) = (x, Mu_1) = (x, \lambda u_1) = \lambda \cdot (x, u_1) = 0$

Wir können nun im  $(n-1)$ -dim. Unterraum  $U_1^\perp$  wieder beginnen und mit Hilfe der Funktion  $F_1^\perp(x)$  können wir einen zu  $u_1$  orthogonalen Vektor  $u_2$  finden, der Eigenvektor von  $M$  ist.

Schliesslich erhalten wir  $\rightarrow$  paarweise orthogonale Eigenvektoren von  $M$ .

$\rightarrow$

Beispiel: Sei  $V = \mathbb{R}^2$  und sei  $M = \begin{pmatrix} 1 & -3 \\ -3 & -5 \end{pmatrix}$ .

Die Einheitsvektoren in  $V$  sind von der Form

$$v = (x, \sqrt{1-x^2})^t.$$

$$\text{Sei } F(v) = \frac{( (x, \sqrt{1-x^2})^t, M \cdot (x, \sqrt{1-x^2})^t )}{( (x, \sqrt{1-x^2})^t, (x, \sqrt{1-x^2})^t )}.$$

Wir leiten  $F$  nach  $x$  ab und setzen

$$\frac{\partial F}{\partial x} = 0, \text{ dann erhalten wir}$$

$$x = \frac{\sqrt{2-\sqrt{2}}}{2} \quad \text{und} \quad y = \frac{\sqrt{2+\sqrt{2}}}{2}.$$

- Der Vektor  $u_1 = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$  ist also ein Eigenvektor von  $M$  zum Eigenwert  $(u_1, Mu_1) = -(2+3\sqrt{2})$ .

- $U_1^\perp$  ist ein 1-dim. Unterraum von  $V$ , der z.B. den Vektor

$$u_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -\sqrt{\frac{2-\sqrt{2}}{2+\sqrt{2}}} \end{pmatrix} \text{ enthält.}$$

$u_2$  ist ebenfalls ein Eigenvektor von  $M$  zum Eigenwert  $-2 + 3\sqrt{2}$ .

- Bezüglich der Basis  $\{u_1, u_2\}$  hat  $M$  Diagonalfom.