

Kapitel 3

Quadratische Formen und symmetrische Matrizen

3.1 SKALARPRODUKTE UND NORMEN

Das übliche Skalarprodukt für Vektoren aus dem \mathbb{R}^2 ist folgendermassen erklärt:

$$\langle v, w \rangle = \left\langle \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \end{pmatrix} \right\rangle := x_1 x_2 + y_1 y_2.$$

Die Länge eines Vektors $v = \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$, die hier mit $\|v\|$ notiert wird, ist nach dem Satz von Pythagoras gegeben durch:

$$\|v\| = \sqrt{x^2 + y^2}.$$

Die geometrische Bedeutung des Skalarprodukts ist folgende: $\langle v, w \rangle$ gibt die Länge der senkrechten Projektion von v auf die Richtung von w , multipliziert mit der Länge von w , an. Bezeichnet α den Winkel zwischen v und w , so gilt:

$$\langle v, w \rangle = \|v\| \cdot \|w\| \cdot \cos \alpha.$$

Also ist $\langle v, w \rangle = 0$ genau dann, wenn die Vektoren v und w senkrecht aufeinander stehen. Und es ergibt sich folgendes:

3.1.1 SATZ (Cauchy-Schwarzsche Ungleichung)

$$|\langle v, w \rangle| \leq \|v\| \cdot \|w\| \quad \text{für alle } v, w \in \mathbb{R}^2.$$

Gleichheit gilt genau dann, wenn v, w linear abhängig sind.

Dieses “Standardskalarprodukt” ist das Vorbild für den folgenden Begriff:

3.1.2 DEFINITION Ein *Skalarprodukt* auf einem reellen Vektorraum V ist eine Abbildung $\langle \cdot, \cdot \rangle: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$ mit folgenden Eigenschaften:

- (i) $\langle v, v \rangle \in \mathbb{R}_{>0}$ für alle $0 \neq v \in V$; $\langle 0, 0 \rangle = 0$.
- (ii) $\langle u, \alpha v + \beta w \rangle = \alpha \langle u, v \rangle + \beta \langle u, w \rangle$ für alle $u, v, w \in V$, $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$.
- (iii) $\langle u, v \rangle = \langle v, u \rangle$ für alle $u, v \in V$.

Jedes Skalarprodukt auf V liefert auch einen Längenbegriff auf V , eine sogenannte *Norm*, nämlich

$$\|v\| := \sqrt{\langle v, v \rangle} \quad \text{für alle } v \in V.$$

Wegen der Eigenschaft (i) ist dieser Ausdruck wohldefiniert.

3.1.3 BEISPIELE 1. Das Standardskalarprodukt auf \mathbb{R}^n ist so erklärt:

$$\langle v, w \rangle = \left\langle \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} \right\rangle = \sum_{k=1}^n v_k w_k.$$

Die Eigenschaften (i)-(iii) sind erfüllt, wie man direkt nachrechnen kann. Die dazugehörige Länge ist die vertraute euklidische Länge:

$$\|v\| = \sqrt{v_1^2 + \dots + v_n^2} \quad \text{für alle } v \in V.$$

Für $n = 1$ stimmt $\| \cdot \|$ mit dem Betrag überein.

2. Eine andere Möglichkeit, ein Skalarprodukt auf \mathbb{R}^2 zu erklären, ist zum Beispiel folgende:

$$\langle v, w \rangle = \left\langle \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \end{pmatrix} \right\rangle = 2x_1 x_2 + 3y_1 y_2.$$

Auch hier sind die Rechenregeln (i)-(iii) erfüllt, und die zugehörige Norm lautet hier $\| \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \| = \sqrt{2x^2 + 3y^2}$. Man kann diese Art der Längenmessung so verstehen, dass wir die x - und die y -Richtung jeweils neu skaliert haben.

3. Sei V der Vektorraum der stetigen, reellwertigen Funktionen auf dem abgeschlossenen Intervall $[a, b]$. Dann definiert auch folgende Vorschrift ein Skalarprodukt:

$$\langle f, g \rangle := \int_a^b f(x)g(x)dx.$$

Die zugehörige Norm lautet:

$$\|f\| = \sqrt{\int_a^b f(x)^2 dx}.$$

Die Linearitätseigenschaft (ii) ergibt sich direkt aus der Linearität des Integrals und die Symmetrie (iii) ist offensichtlich. Für (i) ist es wichtig, dass es sich um stetige Funktionen handelt. Ist $f \in C^0[a, b]$, dann ist f^2 eine stetige Funktion mit $f^2(x) \geq 0$ für alle x . Eine nichtnegative, stetige Funktion kann nur dann als Integralwert Null liefern, wenn es sich um die Nullfunktion handelt.

3.1.4 SATZ (Cauchy-Schwarzsche Ungleichung) für jedes Skalarprodukt auf V und die zugehörige Norm gilt:

$$|\langle v, w \rangle| \leq \|v\| \cdot \|w\| \quad \text{für alle } v, w \in V.$$

Gleichheit gilt genau dann, wenn v, w linear abhängig sind.

In Anlehnung an die geometrische Bedeutung des Standardskalarprodukts des \mathbb{R}^2 und \mathbb{R}^3 sagt man, zwei Vektoren $u, v \in V$ seien *senkrecht zueinander* oder *orthogonal*, wenn $\langle v, w \rangle = 0$. Dafür gibt es auch die Notation $v \perp w$.

3.1.5 DEFINITION Eine Basis (v_1, \dots, v_n) von V heisst *Orthonormalbasis*, falls $v_i \perp v_j$ für alle $i \neq j$ und $\|v_j\| = 1$ für alle j . Das heisst anders ausgedrückt:

$$\langle v_i, v_j \rangle = \begin{cases} 0 & \text{für } i \neq j \\ 1 & \text{für } i = j \end{cases}.$$

Eine Orthonormalbasis liefert also ein rechtwinkliges Koordinatensystem.

Wenn man einen Vektor $v \in V$ durch eine Orthonormalbasis ausdrücken möchte, muss man jeweils die Skalarprodukte von v mit den Basisvektoren bestimmen. Denn es gilt:

3.1.6 BEMERKUNG Ist (v_1, \dots, v_n) eine Orthonormalbasis von V , so gilt für jedes $v \in V$:

$$v = \sum_{j=1}^n \langle v_j, v \rangle v_j.$$

Das Skalarprodukt $\langle v_j, v \rangle$ gibt also jeweils die orthogonale Projektion von v in Richtung von v_j an.

Beweis. Ist $v = \sum_{k=1}^n \alpha_k v_k$, so gilt $\langle v_j, v \rangle = \langle v_j, \sum_{k=1}^n \alpha_k v_k \rangle = \sum_{k=1}^n \alpha_k \langle v_j, v_k \rangle = \alpha_j$. Also stimmt $\langle v_j, v \rangle$ mit dem (eindeutig bestimmten) Koeffizienten α_j überein. q.e.d.

3.1.7 BEISPIELE • Standardbasis (e_1, \dots, e_n) für $V = \mathbb{R}^n$ mit dem Standardskalarprodukt.

• $V = \mathbb{R}^2$ mit dem Standardskalarprodukt. Auch $v_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$ und $v_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$ bilden eine Orthonormalbasis. Der Vektor $w = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \end{pmatrix}$ zum Beispiel hat im v_1 - v_2 -Koordinatensystem die Koordinaten $\tilde{x} = \langle v_1, w \rangle = 3/\sqrt{2}$ bzw. $\tilde{y} = \langle v_2, w \rangle = -1/\sqrt{2}$. Das heisst:

$$w = (3/\sqrt{2})v_1 - (1/\sqrt{2})v_2.$$

3.1.8 SATZ Jeder endlichdimensionale reelle Vektorraum mit Skalarprodukt hat eine Orthonormalbasis.

Beweis. Dazu startet man mit einer beliebigen Basis (u_1, \dots, u_n) von V und konstruiert daraus rekursiv mithilfe des Gram-Schmidtschen *Orthonormalisierungsverfahrens* eine Orthonormalbasis (v_1, \dots, v_n) , und zwar so, dass für $k = 1, \dots, n$ gilt:

$$\text{lin}(v_1, \dots, v_k) = \text{lin}(u_1, \dots, u_k).$$

Den ersten Vektor v_1 wählt man parallel zu u_1 , aber auf Länge 1 normiert, also $v_1 := \frac{u_1}{\|u_1\|}$. Um den zweiten Vektor v_2 zu definieren, geht man aus von der Zerlegung

von u_2 in eine Komponente in Richtung von v_1 und eine Komponente w von u_2 senkrecht zu v_1 . Da $\langle v_1, u_2 \rangle$ die Länge der Projektion von u_2 auf v_1 bezeichnet, gilt: $w = u_2 - \langle v_1, u_2 \rangle v_1$. Nun wählt man v_2 parallel zu w , aber auf Länge 1 normiert, also $v_2 := \frac{w}{\|w\|}$. Der dritte Vektor v_3 wird aus u_3 konstruiert, indem man zunächst die Projektionen auf v_1 und v_2 abzieht und dann auf Länge 1 normiert, usw. Hier das Resultat:

$$v_1 := \frac{u_1}{\|u_1\|}, \quad v_2 := \frac{u_2 - \langle v_1, u_2 \rangle v_1}{\|u_2 - \langle v_1, u_2 \rangle v_1\|},$$

und für $k = 3, \dots, n$

$$v_k := \frac{u_k - \sum_{j=1}^{k-1} \langle v_j, u_k \rangle v_j}{\|u_k - \sum_{j=1}^{k-1} \langle v_j, u_k \rangle v_j\|}.$$

Man kann direkt nachrechnen, dass (v_1, \dots, v_n) eine Orthonormalbasis ist. q.e.d.

3.1.9 BEISPIEL Sei $V \subset \mathbb{R}^3$ die Ebene, definiert durch die Gleichung $2x + 3y - z = 0$, zusammen mit dem von \mathbb{R}^3 geerbten Skalarprodukt. Die Vektoren $u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}$ und

$u_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}$ aus V sind linear unabhängig, stehen aber nicht senkrecht aufeinander, denn $\langle u_1, u_2 \rangle = 6$. Das Orthonormalisierungsverfahren, angewendet auf (u_1, u_2) , liefert hier:

$$v_1 = \frac{u_1}{\|u_1\|} = \frac{1}{\sqrt{5}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 2 \end{pmatrix}.$$

Weiter ist $\langle v_1, u_2 \rangle = \frac{6}{\sqrt{5}}$ und daher $u_2 - \langle v_1, u_2 \rangle v_1 = \frac{1}{5} \begin{pmatrix} -6 \\ 5 \\ 3 \end{pmatrix}$. Wir erhalten

$$v_2 = \frac{1}{\sqrt{70}} \begin{pmatrix} -6 \\ 5 \\ 3 \end{pmatrix}.$$

Wie gewünscht, gelten $\langle v_1, v_2 \rangle = 0$ und $\|v_1\| = \|v_2\| = 1$. Also ist (v_1, v_2) eine Orthonormalbasis für die Ebene V .