

# Lineare Algebra II

## Kurzskript

Sommersemester 2000

Prof. Dr. Michael Růžička



# Inhaltsverzeichnis

|           |   |           |
|-----------|---|-----------|
| <b>8</b>  | <b>Determinanten</b>                                      | <b>1</b>  |
| 8.1       | Inhalt von Parallelogrammen und Parallelotopen . . . . .  | 1         |
|           | Flächeninhalt von Parallelogrammen . . . . .              | 1         |
|           | Orientierter Flächeninhalt von Parallelogrammen . . . . . | 2         |
|           | Volumen von Parallelotopen . . . . .                      | 3         |
| 8.2       | Alternierende Formen . . . . .                            | 4         |
| 8.3       | Die Determinante einer Matrix . . . . .                   | 5         |
| 8.4       | Eigenschaften der Determinante . . . . .                  | 7         |
| 8.5       | Existenz der Determinante . . . . .                       | 9         |
| 8.6       | Orientierung und Volumen . . . . .                        | 9         |
|           | Vektorprodukt im $\mathbb{R}^3$ . . . . .                 | 11        |
| 8.7       | Die Determinante eines Endomorphismus . . . . .           | 11        |
| 8.8       | Permutationen und explizite Determinantenformel . . . . . | 12        |
| <b>9</b>  | <b>Eigenwerte</b>   | <b>15</b> |
| 9.1       | Eigenräume . . . . .                                      | 16        |
| 9.2       | Das charakteristische Polynom . . . . .                   | 17        |
| 9.3       | Verallgemeinerte Eigenräume . . . . .                     | 18        |
| 9.4       | Zerlegungen . . . . .                                     | 20        |
| 9.5       | Nilpotente Endomorphismen . . . . .                       | 22        |
| 9.6       | Jordansche Normalform . . . . .                           | 24        |
| 9.7       | Normalform im $\mathbb{R}^n$ . . . . .                    | 26        |
| <b>10</b> | <b>Symmetrische Bilinearformen</b>                        | <b>29</b> |
| 10.1      | Definitionen und Matrizenkalkül . . . . .                 | 30        |
| 10.2      | Diagonalisierung und orthogonale Komplemente . . . . .    | 31        |
| 10.3      | Isometrien . . . . .                                      | 33        |
| 10.4      | Positive Definitheit und Trägheitssatz . . . . .          | 35        |

|           |   |           |
|-----------|---|-----------|
| 10.5      | Hauptachsentransformation . . . . .           | 37        |
| 10.6      | Adjungierte Endomorphismen . . . . .          | 37        |
| 10.7      | Spektralsatz . . . . .                        | 38        |
| <b>11</b> | <b>Hermitesche Formen</b>                     | <b>41</b> |
| 11.1      | Matrizenkalkül . . . . .                      | 42        |
| 11.2      | Orthogonalität . . . . .                      | 42        |
| 11.3      | Positiv definite hermitesche Formen . . . . . | 44        |
| 11.4      | Spektralsatz . . . . .                        | 45        |

# Kapitel 8

## Determinanten

Sei  $K$  ein Körper und  $K^{n \times n}$  der Vektorraum der  $n \times n$ -Matrizen über  $K$ . Ziel dieses Kapitels ist zu zeigen, dass es **genau eine** Abbildung

$$\det: K^{n \times n} \rightarrow K$$

gibt mit folgenden Eigenschaften.

- i) Hält man alle Spalten bis auf die  $i$ -te fest, so ist  $\det$  eine **lineare** Funktion der  $i$ -ten Spalte (Multilinearität).
- ii) Sind zwei Spalten in  $A$  gleich, so ist  $\det A = 0$  (Antisymmetrie).
- iii) Für die Einheitsmatrix  $E$  gilt  $\det E = 1$  (Normierung).

Solche Abbildungen tauchen auf bei der Berechnung von Flächeninhalten von Parallelogrammen und Volumen von Parallelotopen.

### 8.1 Inhalt von Parallelogrammen und Parallelotopen

#### Flächeninhalt von Parallelogrammen

Für  $F = \{v_1, v_2\}$ ,  $v_i \in \mathbb{R}^2$  definieren wir

$$\pi_F := \{r_1 v_1 + r_2 v_2 : 0 \leq r_i \leq 1, i = 1, 2\} \subset \mathbb{R}^2.$$

$\pi_F$  ist das von  $v_1$  und  $v_2$  aufgespannte Parallelogramm. Sind  $v_1$  und  $v_2$  linear abhängig, so ist  $\pi_F$  ausgeartet zu einer Linie oder sogar einem Punkt. Der Flächeninhalt von  $p + \pi_F \subset \mathbb{R}^2$ ,  $p \in \mathbb{R}^2$  hängt nicht von  $p$  ab, sondern nur von  $v_1$  und  $v_2$  (Translationsinvarianz). Der Flächeninhalt ist also eine Abbildung

$$I: \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, (v_1, v_2) \mapsto I(v_1, v_2)$$

mit den Eigenschaften

a)  $I(v_1, v_2) \geq 0$ .  $I(v_1, v_2) = 0$  genau dann, wenn  $v_1$  und  $v_2$  linear abhängig sind.

b)  $I$  ist **positiv homogen**, d.h.

$$I(rv_1, v_2) = rI(v_1, v_2) = I(v_1, rv_2) \quad \text{für alle } r \geq 0. \quad (8.1)$$

c)

$$I(v_1 + v_2, v_2) = I(v_1, v_2) = I(v_1, v_1 + v_2). \quad (8.2)$$

d) Für die Standardbasis  $\{e_1, e_2\}$  von  $\mathbb{R}^2$  gilt

$$I(e_1, e_2) = 1. \quad (8.3)$$

## Orientierter Flächeninhalt von Parallelogrammen

Ist  $(v_1, v_2)$  eine geordnete Basis von  $\mathbb{R}^2$ , dann ist

- (1)  $(v_1, v_2)$  positiv orientiert, wenn man  $v_1$  **gegen den Uhrzeigersinn** drehen muss, um auf kürzestem Wege  $v_2$  zu erreichen,
- (2)  $(v_1, v_2)$  positiv orientiert, wenn man  $v_1$  **mit dem Uhrzeigersinn** drehen muss, um auf kürzestem Wege  $v_2$  zu erreichen.

Wir definieren den **orientierten Flächeninhalt** von  $p + \pi_F$  durch

$$J(v_1, v_2) := \begin{cases} I(v_1, v_2) & \text{falls } (v_1, v_2) \text{ positiv orientiert ist,} \\ -I(v_1, v_2) & \text{falls } (v_1, v_2) \text{ negativ orientiert ist,} \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

Die Abbildung  $J: \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  hat die Eigenschaften

a)  $J$  ist **bilinear**, d.h.

$$\begin{aligned} J(rv_1, v_2) &= rJ(v_1, v_2) = J(v_1, rv_2) \quad \text{für alle } r \in \mathbb{R}, \\ J(v_1, v_2 + v_3) &= J(v_1, v_2) + J(v_1, v_3) \\ J(v_1 + v_2, v_3) &= J(v_1, v_3) + J(v_2, v_3) \quad \text{für alle } v_1, v_2, v_3 \in \mathbb{R}^2. \end{aligned}$$

b)  $J$  ist **alternierend**, d.h.

$$J(v, v) = 0 \quad \text{für alle } v \in \mathbb{R}^2.$$

c)  $J$  ist **normiert**, d.h. für die Standardbasis  $\{e_1, e_2\}$  von  $\mathbb{R}^2$  gilt

$$J(e_1, e_2) = 1.$$

Die explizite Formel für  $J$  ist

$$J(a_{11}e_1 + a_{21}e_2, a_{12}e_1 + a_{22}e_2) = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}.$$

## Volumen von Parallelotopen

Analog zum zweidimensionalen Fall definieren wir für ein (geordnetes) Tripel von Vektoren  $F = (v_1, v_2, v_3) \subset \mathbb{R}^3$  das von  $v_1, v_2, v_3$  aufgespannte Parallelotop

$$\pi_F = \{r_1v_1 + r_2v_2 + r_3v_3 : 0 \leq r_i \leq 1, i = 1, 2, 3\}.$$

Das Volumen von  $p + \pi_F$ ,  $p \in \mathbb{R}^3$  hängt nicht von  $p$  ab, ist also eine Abbildung

$$I: \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}, (v_1, v_2, v_3) \mapsto I(v_1, v_2, v_3)$$

mit den Eigenschaften:

a) Für alle  $r \geq 0$  gilt:

$$I(rv_1, v_2, v_3) = I(v_1, rv_2, v_3) = I(v_1, v_2, rv_3) = rI(v_1, v_2, v_3). \quad (8.1')$$

b)  $I$  ändert sich nicht, wenn man einen der drei Vektoren zu einem anderen addiert, z.B.

$$I(v_1, v_2, v_3) = I(v_1 + v_3, v_2, v_3) = I(v_1, v_2 + v_3, v_3). \quad (8.2')$$

c)  $I$  ist normiert, d.h. für die Standardbasis  $e_1, e_2, e_3$  von  $\mathbb{R}^3$  gilt

$$I(e_1, e_2, e_3) = 1. \quad (8.3')$$

Analog zum zweidimensionalen Fall können wir mit Hilfe der „rechten-Hand-Regel“ eine Orientierung für eine geordnete Basis  $(v_1, v_2, v_3)$  von  $\mathbb{R}^3$  einführen. Wir definieren dann

$$J(v_1, v_2, v_3) := \begin{cases} I(v_1, v_2, v_3) & \text{falls } (v_1, v_2, v_3) \text{ positiv orientiert ist,} \\ -I(v_1, v_2, v_3) & \text{falls } (v_1, v_2, v_3) \text{ negativ orientiert ist,} \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

$J: \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$  hat die Eigenschaften

(i)  $J$  ist **trilinear**, d.h. für alle  $r \in \mathbb{R}$  und  $v_1, v_2, v_3, v_4 \in \mathbb{R}^3$  gilt

$$J(rv_1, v_2, v_3) = J(v_1, rv_2, v_3) = J(v_1, v_2, rv_3) = rJ(v_1, v_2, v_3),$$

$$J(v_1 + v_2, v_3, v_4) = J(v_1, v_3, v_4) + J(v_2, v_3, v_4),$$

$$J(v_1, v_2 + v_3, v_4) = J(v_1, v_2, v_4) + J(v_1, v_3, v_4),$$

$$J(v_1, v_2, v_3 + v_4) = J(v_1, v_2, v_3) + J(v_1, v_2, v_4).$$

(ii)  $J$  ist **alternierend**, d.h. sind zwei Einträge gleich, so gilt  $J = 0$ .

(iii)  $J$  ist **normiert**, d.h.  $J(e_1, e_2, e_3) = 1$ .

## 8.2 Alternierende Formen

**Definition 8.4.** Sei  $V$  ein  $K$ -Vektorraum. Eine Abbildung  $f: V^n \rightarrow K$  heißt **alternierende  $n$ -Form** auf  $V$ , wenn gilt

(1)  $f$  ist **multilinear**, d.h. für  $i = 1, \dots, n$  und Vektoren  $v_1, \dots, v_{i-1}, v_{i+1}, \dots, v_n$  ist die Abbildung

$$v \mapsto f(v_1, \dots, v_{i-1}, v, v_{i+1}, \dots, v_n)$$

*linear.*



(2)  $f$  ist **alternierend**, d.h. ist  $v_i = v_j$  für ein  $i \neq j$ , so ist

$$f(v_1, \dots, v_n) = 0.$$

Die Menge aller alternierenden  $n$ -Formen auf  $V$  bezeichnen wir mit  $\text{Alt}^n(V)$ . Eine 1-Form auf  $V$  heißt auch **Linearform**. Eine Abbildung  $f : V^n \rightarrow K$  heißt antisymmetrisch, wenn für alle  $1 \leq i < j \leq n$  gilt

$$f(v_1, \dots, v_n) = -f(v_1, \dots, v_{i-1}, v_j, v_{i+1}, \dots, v_{j-1}, v_i, v_{j+1}, \dots, v_n).$$

**Satz 8.5.** *Jede alternierende  $n$ -Form ist antisymmetrisch.*

**Satz 8.6.** *Sei  $f$  eine alternierende  $n$ -Form auf  $V$  und  $i, j \in \{1, \dots, n\}$ ,  $i \neq j$ ,  $r \in K$ . Dann gilt*

$$f(v_1, \dots, v_{j-1}, v_j + rv_i, v_{j+1}, \dots, v_n) = f(v_1, \dots, v_n).$$

**Satz 8.7.** *Ist  $v_1, \dots, v_n$  ein linear abhängiges System, so ist  $f(v_1, \dots, v_n) = 0$ .*

**Lemma 8.8.** *Sei  $B := \{v_1, \dots, v_n\}$  eine Basis von  $V$ . Dann gibt es zu jedem System  $S = (w_1, \dots, w_n) \in V^n$  ein  $\Delta(M_S) \in K$ , so dass für alle  $f \in \text{Alt}^n(V)$  gilt*

$$f(w_1, \dots, w_n) = \Delta(M_S)f(v_1, \dots, v_n). \quad (8.9)$$

Hierbei ist  $M_S$  die Darstellungsmatrix von  $f$  bzgl.  $S$ .

**Satz 8.10.** *Sei  $\{v_1, \dots, v_n\}$  eine Basis von  $V$ . Dann gilt für alle  $f, g \in \text{Alt}^n(V)$*

$$f = g \quad \text{genau dann, wenn} \quad f(v_1, \dots, v_n) = g(v_1, \dots, v_n).$$

**Folgerung 8.11.** *Sei  $\dim V = n$  und  $f_0$  eine nicht-triviale alternierende  $n$ -Form auf  $V$ . Dann gibt es zu jeder alternierenden  $n$ -Form  $f$  auf  $V$  ein  $r \in K$  mit  $f = rf_0$ , also gilt*

$$\dim(\text{Alt}^n(V)) \leq 1.$$

## 8.3 Die Determinante einer Matrix

Wir identifizieren  $(K^n)^n$  mit  $K^{n \times n}$ . Eine  $n$ -Form auf  $K^n$  ist dann eine Abbildung  $K^{n \times n} \rightarrow K$ .

**Definition 8.12.** *Unter der Determinante auf  $K^{n \times n}$  verstehen wir diejenige alternierende  $n$ -Form auf  $K^n$ , die auf der Einheitsmatrix den Wert 1 annimmt. Für  $A \in K^{n \times n}$  heißt  $\det A$  die **Determinante** von  $A$ .*

**Satz 8.13.** *Seien  $A, B \in K^{n \times n}$ .*

(1) *Geht  $B$  aus  $A$  durch Multiplikation einer Spalte mit  $r \in K$  hervor, so gilt*

$$\det B = r \det A.$$

(2) *Geht  $B$  aus  $A$  durch Vertauschen zweier Spalten hervor, so gilt*

$$\det B = -\det A.$$

(3) *geht  $B$  aus  $A$  durch Addition des  $r$ -fachen einer Spalte zu einer anderen hervor, so gilt*

$$\det B = \det A.$$

**Satz 8.14.** *Die Determinante einer oberen Dreiecksmatrix*

$$B = \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ & \ddots & \vdots \\ 0 & & b_{nn} \end{pmatrix}$$

*ist das Produkt der Elemente auf der Hauptdiagonalen, also*

$$\det B = b_{11} \cdots b_{nn}.$$

*Analoges gilt für untere Dreiecksmatrizen.*

**Satz 8.15.** *Für alle  $A \in K^{n \times n}$  gilt:*

$$\operatorname{rg} A = n \quad \text{genau dann, wenn} \quad \det A \neq 0.$$

**Satz 8.16 (Cramersche Regel).** *Sei  $A \in K^{n \times n}$ ,  $b \in K^n$ ,  $\det A \neq 0$ . Dann gilt für die Lösung  $c \in K^n$  des Gleichungssystems  $Ax = b$ :*

$$c_i = \frac{\det A_i(b)}{\det A},$$

*hierbei geht  $A_i(b)$  aus  $A$  durch Ersetzen der  $i$ -ten Spalte durch  $b$  hervor.*

**Satz 8.17.** Für  $A \in K^{n \times n}$  sind äquivalent:

- (i)  $\text{rg } A = n$ ,
- (ii)  $\det A \neq 0$ ,
- (iii)  $A$  ist invertierbar,
- (iv)  $Ax = 0$  hat nur die triviale Lösung,
- (v) für alle  $b \in K^n$  gibt es genau ein Lösung des Gleichungssystems  $Ax = b$ ,
- (vi) Die Spaltenvektoren  $a_1, \dots, a_n$  von  $A$  sind linear unabhängig.

## 8.4 Eigenschaften der Determinante

**Satz 8.18.** Für alle  $A, B \in K^{n \times n}$  gilt  $\det(A \cdot B) = \det A \cdot \det B$ .

**Folgerung 8.19.** Ist  $A \in K^{n \times n}$  invertierbar, so gilt  $\det(A^{-1}) = (\det A)^{-1}$ .

Sei  $GL_n(K)$  die Gruppe aller invertierbaren  $n \times n$ -Matrizen über  $K$  und  $K^* = \{x \in K, x \neq 0\}$ . Dann ist  $\det: GL_n(K) \rightarrow K^*$  ein Gruppenhomomorphismus. Auch die Menge  $SL_n(K)$  aller  $n \times n$ -Matrizen über  $K$  mit Determinante 1 bildet eine Gruppe nach dem Satz.

**Satz 8.20.** Sei  $B \in K^{m \times m}$ ,  $C \in K^{n \times n}$ ,  $M \in K^{m \times n}$ . Dann gilt für die Blockmatrix

$$A := \begin{pmatrix} B & M \\ 0 & C \end{pmatrix}$$

die Gleichung  $\det A = \det B \cdot \det C$ .

**Satz 8.21.** Seien  $A, B \in K^{n \times n}$ .

- (i) Geht  $B$  aus  $A$  durch Multiplikation einer Zeile mit  $r \in K$  hervor, so gilt

$$\det B = r \det A.$$

- (ii) Geht  $B$  aus  $A$  durch Vertauschen zweier Zeilen hervor, so gilt

$$\det B = -\det A.$$

(iii) geht  $B$  aus  $A$  durch Addition des  $r$ -fachen einer Zeile zu einer anderen hervor, so gilt

$$\det B = \det A.$$

(iv) Geht  $B$  aus  $A$  durch Vertauschen zweier Zeilen hervor, so gilt

$$\det B = -\det A.$$

**Satz 8.22.** Für alle  $A \in K^{n \times n}$  gilt  $\det(A^T) = \det A$ .

Für  $3 \times 3$ -Matrizen  $A = (a_{ij})$  gilt die Formel

$$\det A = a_{11}(a_{22}a_{33} - a_{23}a_{32}) - a_{21}(a_{12}a_{33} - a_{13}a_{32}) + a_{31}(a_{12}a_{23} - a_{13}a_{22}) \quad (8.23)$$

**Satz 8.24 (Entwicklung nach einer Spalte).** Für alle  $A = (a_{jk}) \in K^{n \times n}$  und  $k = 1, \dots, n$  gilt:

$$\det A = \sum_{i=1}^n (-1)^{i+k} a_{ik} \det A_{ik},$$

wobei  $A_{ik} \in K^{(n-1) \times (n-1)}$  aus  $A$  durch Streichen der  $i$ -ten Zeile und der  $k$ -ten Spalte hervorgeht.

**Folgerung 8.25 (Entwicklung nach einer Zeile).** Für alle  $A = (a_{jk}) \in K^{n \times n}$  und  $i = 1, \dots, n$  gilt:

$$\det A = \sum_{k=1}^n (-1)^{i+k} a_{ik} \det A_{ik}.$$

Für jede Matrix  $A \in K^{n \times n}$  sei  $a_{ik}^* = (-1)^{i+k} \det A_{ki}$ . Die Matrix

$$\text{adj } A = (a_{ik}^*)_{i,k=1,\dots,n}$$

heißt die zu  $A$  **adjunkte Matrix**.

**Satz 8.26.** Ist  $A \in K^{n \times n}$  invertierbar, so gilt

$$A^{-1} = (\det A)^{-1} \text{adj } A.$$

## 8.5 Existenz der Determinante

**Satz 8.27.** Für alle  $n \in \mathbb{N}$  existiert die Determinante  $\det: K^{n \times n} \rightarrow K$ .

**Bemerkung:** Hieraus folgt insbesondere

$$\dim(\text{Alt}^n(K^n)) = 1.$$

## 8.6 Orientierung und Volumen

**Definition 8.28.** <sup>1</sup> Sei  $V$  ein Vektorraum. Zwei Basen  $F$  und  $G$  heißen **gleichorientiert**, falls die Determinante der Basiswechselmatrix  $P_G^F$  positiv ist. In diesem Fall schreiben wir  $F \sim G$ .

**Bemerkung:**  $\sim$  ist eine Äquivalenzrelation auf der Menge der Basen von  $V$ . Es gibt genau zwei Äquivalenzklassen, wählen wir eine Basis  $B$  von  $V$  so sind es

$$g = \{F : \det P_F^B > 0\} \quad \text{und} \quad h = \{F : \det P_F^B < 0\}.$$

$g$  und  $h$  nennen wir **Orientierungen von  $V$** . Ein Paar  $(V, l)$  bestehend aus einem Vektorraum  $V$  und einer Orientierung  $l$  von  $V$  nennen wir **orientierter Vektorraum**.

Ist  $V$  ein reeller Vektorraum der Dimension  $n$  und  $F = \{v_1, \dots, v_m\}$ ,  $m \leq n$  ein System von Vektoren aus  $V$ . Das von  $v_1, \dots, v_m$  aufgespannte Parallelotop ist eine Menge  $p + \pi_F$  mit  $p \in V$  und

$$\pi_F := \{r_1 v_1 + \dots + r_m v_m : 0 \leq r_i \leq 1, i = 1, \dots, m\} \subset V.$$

Ist  $V = \mathbb{R}^n$  und  $m = n$  so nennen wir  $\det(v_1, \dots, v_n)$  das **orientierte Volumen** von  $p + \pi_F$ . In größerer Allgemeinheit gilt:

**Satz 8.29.** Sei  $V$  ein orientierter euklidischer Vektorraum. Dann gibt es genau eine alternierende  $n$ -Form  $J$  auf  $V$  mit der Eigenschaft

$$J(u_1, \dots, u_n) = 1$$

für alle ON-Basen der gegebenen Orientierung. Ist  $B = (b_1, \dots, b_n)$  eine solche Basis, so gilt für  $\{v_1, \dots, v_n\}$

$$J(v_1, \dots, v_n) = \det(k_B v_1, \dots, k_B v_n),$$

---

<sup>1</sup>Achtung. In der Vorlesung wurde die Nummer 8.27 doppelt vergeben. Deshalb verschiebt sich die Nummerierung im Vergleich mit der Mitschrift um einen Zähler.

wobei  $k_B: V \rightarrow \mathbb{R}^n$  der durch  $k_B(b_i) = e_i$  gegebene Isomorphismus ist. Man nennt  $J$  auch eine **Volumenform** auf  $V$ .

Ist  $F = \{v_1, \dots, v_n\}$  ein System von Vektoren aus  $V$  und  $p \in V$ , so nennen wir

$$\text{vol } p + \pi_F = J(v_1, \dots, v_n)$$

das **orientierte Volumen** des Parallelotops  $p + \pi_F$ . Das **nicht-orientierte Volumen** von  $p + \pi_F$  ist  $|\text{vol } p + \pi_F|$ .

Wir berechnen nun das Volumen eines  $m$ -dimensionalen Parallelotops im  $n$ -dimensionalen Raum für  $m < n$ . Sei  $U$  der von  $F$  erzeugte  $m$ -dimensionale Unterraum von  $\mathbb{R}^n$ . Wir nehmen an, dass  $U$  orientiert sei und wählen eine positiv orientierte Basis  $B$  aus  $U$ . Dann ist

$$\text{vol}_m \pi_F = \det(k_B v_1, \dots, k_B v_m)$$

das (orientierte)  $m$ -dimensionale Volumen von  $\pi_F$ .

Sei

$$G_F := \begin{pmatrix} \langle v_1, v_1 \rangle & \dots & \langle v_1, v_m \rangle \\ \vdots & & \vdots \\ \langle v_m, v_1 \rangle & \dots & \langle v_m, v_m \rangle \end{pmatrix}$$

die **Gramsche Matrix** von  $F$ . Es gilt dann

$$|\text{vol } \pi_F| = \sqrt{\det G_F}.$$

Ergänzen wir eine positiv orientierte ON-Basis von  $\{w_1, \dots, w_m\}$  von  $U$  zu einer positiv orientierten ON-Basis  $B = \{w_1, \dots, w_m, w_{m+1}, \dots, w_n\}$  von  $V$ , dann ist

$$\text{vol}_m \pi_F = \det(k_B u_1, \dots, k_B u_m, k_B w_{m+1}, \dots, k_B w_n).$$

Ist speziell  $m = n - 1$  und  $\{w_1, \dots, w_{n-1}\}$  eine positiv orientierte ON-Basis von  $U$ , dann existiert genau ein Vektor  $e$ , so dass  $\{w_1, \dots, w_{n-1}, e\}$  eine positiv orientierte ON-Basis von  $V$  ist. Der so konstruierte Vektor  $e$  heißt **positiv orientierter Einheitsnormalenvektor von  $U$** .

**Satz 8.30.** *Es sei  $U$  ein  $(n-1)$ -dimensionaler Untervektorraum von  $\mathbb{R}^n$  und  $F = \{v_1, \dots, v_{n-1}\}$  eine Basis von  $U$ . Dann gibt es genau einen Vektor  $v_F \in \mathbb{R}^n$  mit den Eigenschaften*

- $v_F \in U^\perp, v_F \neq 0$ ,
- $\det(v_1, \dots, v_{n-1}, v_F) = \|v_F\|^2$ .

## Vektorprodukt im $\mathbb{R}^3$

**Definition 8.31.** Das Vektorprodukt zweier Vektoren  $v_1 = (a_1, a_2, a_3)^T$  und  $v_2 = (b_1, b_2, b_3)^T$  ist der Vektor

$$v_1 \times v_2 = (a_2 b_3 - a_3 b_2, a_3 b_1 - a_1 b_3, a_1 b_2 - a_2 b_1)^T.$$

Es gelten folgende Formeln:

- a) Ist  $F = \{v_1, v_2\} \subset \mathbb{R}^3$  ein linear unabhängiges System, so ist  $v_1 \times v_2 = v_F$ ,
  - b) sind  $v_1, v_2$  linear abhängig, so ist  $v_1 \times v_2 = 0$ ,
  - c)  $(u_1 + u_2) \times v = u_1 \times v + u_2 \times v$ ,
  - d)  $u \times (v_1 + v_2) = u \times v_1 + u \times v_2$ ,
  - e)  $(ru) \times v = r(u \times v) = u \times (rv)$ ,
  - f)  $u \times v = -(v \times u)$ ,
- d.h.  $(u, v) \mapsto u \times v$  ist eine bilineare alternierende Abbildung  $\mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ .

## 8.7 Die Determinante eines Endomorphismus

Sei  $V$  ein Vektorraum der Dimension  $n$  und  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus, d.h. eine lineare Abbildung. Sei  $g \in \text{Alt}^n(V)$ ,  $g \neq 0$ . Wir betrachten die Abbildung

$$f \times g : V^n \rightarrow \mathbb{R}, (v_1, \dots, v_n) \mapsto g(f(v_1), \dots, f(v_n)).$$

Dann ist  $f \times g \in \text{Alt}^n(V)$  und wegen  $\dim(\text{Alt}^n(V)) = 1$  existiert ein  $r \in \mathbb{R}$  mit  $f \times g = rg$ . Dabei hängt  $r$  nicht von der Wahl von  $g$  ab und heißt die **Determinante**  $\det f$  von  $f$ .

**Satz 8.32.** Die Determinante eines Endomorphismus  $f: V \rightarrow V$  ist die Determinante der Matrix von  $f$  bzgl. irgendeiner Basis  $B$  von  $V$ :

$$\det f = \det M_B^B(f).$$

**Folgerung 8.33.** Für Endomorphismen eines Vektorraums  $V$  gilt stets

- a)  $\det(\text{id}) = 1$ ,
- b)  $\det(f \circ g) = (\det f) \cdot (\det g)$ ,
- c)  $\det f \neq 0$  genau dann, wenn  $f$  ein Isomorphismus ist.

## 8.8 Permutationen und explizite Determinantenformel

Ziel dieses Abschnitts ist die Definition der Determinante einer quadratischen Matrix mit Einträgen aus einem beliebigen kommutativen Ring.

**Definition:** Eine **Permutation**  $\sigma$  ist eine bijektive Abbildung der Menge  $M_n = \{1, \dots, n\}$  in sich. Die Menge der Permutationen nennt man  $S_n$ . Durch Verkettungen von Abbildungen wird  $S_n$  eine Gruppe.  $S_n$  heißt die **symmetrische Gruppe**.

Für  $\sigma \in S_n$  schreibt man auch

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & \dots & n \\ \sigma(1) & \sigma(2) & \dots & \sigma(n) \end{pmatrix}$$

Für eine Permutation  $\sigma$  definieren wir

$$\varepsilon(\sigma) = \det(e_{\sigma(1)}, \dots, e_{\sigma(n)}) \in \{-1, 1\},$$

wobei  $e_1, \dots, e_n$  die Standardbasis des  $K^n$  sei.  $\varepsilon(\sigma)$  heißt das **Signum von  $\sigma$** .

**Satz 8.33.** Die Determinante einer  $(n \times n)$ -Matrix  $A = (a_{ij})$  über einem Körper  $K$  ist gegeben durch

$$\det A = \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon(\sigma) a_{\sigma(1),1} \cdots a_{\sigma(n),n}.$$

Besondere Elemente in  $S_n$  sind die **Transpositionen**

$$\tau_{ij} = \begin{cases} \tau_{ij}(i) & = j, \\ \tau_{ij}(j) & = i, \\ \tau_{ij}(k) & = k, \text{ für } k \neq i, j. \end{cases}$$

**Satz 8.34.** Die symmetrische Gruppe hat  $n!$  Elemente.

Für jedes  $\sigma \in S_n$  und jedes  $a \in M_n$  sei  $B_\sigma(a) = \{\sigma^i a, i \geq 0\}$ .  $B_\sigma(a)$  heißt die **Bahn von  $a$  unter  $\sigma$** . Gilt  $B_\sigma(a) = \{a\}$ , so ist  $\sigma(a) = a$  und wir nennen  $a$  ein **Fixelement** unter  $\sigma$ .



**Lemma 8.35.** *Besteht  $B_\sigma(a)$  aus  $k$  Elementen, so gilt  $\sigma^k(a) = a$  und*

$$B_\sigma(a) = \{a, \sigma(a), \dots, \sigma^k(a)\}.$$

**Lemma 8.36.** *Sei  $\sigma \in S_n$ . Dann gilt für alle  $a, b \in M_n$*

$$B_\sigma(a) = B_\sigma(b) \quad \text{oder} \quad B_\sigma(a) \cap B_\sigma(b) = \emptyset.$$

Ein Element  $\sigma \in S_n$  heißt **Zyklus**, wenn es genau eine nichttriviale Bahn (also eine Bahn bestehend aus mindestens zwei Elementen) unter  $\sigma$  gibt. Die Anzahl  $k$  der Elemente der nichttrivialen Bahn nennt man die **Ordnung** von  $\sigma$ . Ist  $B_\sigma(a) = \{a, \sigma(a), \dots, \sigma^k(a)\}$ , so schreiben wir auch  $\sigma = (a, \sigma(a), \dots, \sigma^k(a))$ .

**Satz 8.37.** *Jede von der Identität verschiedene Permutation lässt sich als Produkt von Zyklen darstellen, deren nichttriviale Bahnen disjunkt sind.*

**Satz 8.38.** *Für  $n \geq 2$  lässt sich jede Permutation aus  $S_n$  darstellen als ein Produkt der speziellen Transpositionen  $\tau_{12}, \tau_{23}, \dots, \tau_{n-1,n}$ .*

**Satz 8.39.** *Die Abbildung  $\varepsilon: S_n \rightarrow \{-1, 1\}$  ist ein Gruppenhomomorphismus, d.h. es gilt für alle  $\sigma_1, \sigma_2 \in S_n$*

$$\varepsilon(\sigma_1 \circ \sigma_2) = \varepsilon(\sigma_1)\varepsilon(\sigma_2).$$

Sei nun  $R$  ein Ring und  $(\{1_R, -1_R\}, \circ)$  die multiplikative Gruppe bestehend aus dem Einselement von  $R$  und dessen additiven Inversen.

**Satz 8.40.** *Für jedes  $\sigma \in S_n$  sei  $\alpha(\sigma)$  die Anzahl der verschiedenen Bahnen unter  $\sigma$ .*

(1) *Die Abbildung  $\varepsilon: S_n \rightarrow \{1_R, -1_R\}, \sigma \mapsto (-1_R)^{n-\alpha(\sigma)}$  ist ein Gruppenhomomorphismus.*

(2) *Ist  $R$  ein Körper, so stimmt diese Definition von  $\varepsilon$  mit der früheren überein.*

Sei nun  $A = (a_{ij}) \in R^{n \times n}$  eine Matrix mit Einträgen in  $R$ . Wir definieren

$$\det A := \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon(\sigma) a_{\sigma(1),1} \cdots a_{\sigma(n),n}.$$

Die so definierte Abbildung  $\det: R^{n \times n} \rightarrow R$  hat die Eigenschaften

a)  $\det E_n = 1$ , wobei  $E_n = (\delta_{ij})$  die Einheitsmatrix ist,

b)  $\det$  ist multilinear und alternierend.



# Kapitel 9

## Eigenwerte

Sei  $V$  ein endlich dimensionaler Vektorraum über dem Körper  $K$  und  $f: V \rightarrow V$  eine lineare Abbildung. Wir suchen eine Basis  $B$  von  $V$ , so dass

$$M_B(f) := M_B^B(f)$$

eine möglichst einfache Gestalt hat (**Normalformproblem**). Ziel dieses Kapitels ist zu zeigen, dass, wenn das charakteristische Polynom

$$\chi_f(X) := \det(XE_n - M_B(f))$$

(dieses ist unabhängig von der Wahl einer Basis  $B$  von  $V$ ) in Linearfaktoren zerfällt, also die Form  $(X - \lambda_1) \cdot \dots \cdot (X - \lambda_n)$  hat, es dann eine Basis  $B$  von  $V$  gibt mit der Eigenschaft, dass  $M_B(f)$  in der **Jordanschen Normalform** gegeben ist, d.h.

$$M_B(f) = \begin{pmatrix} M_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & M_n \end{pmatrix}$$

mit

$$M_i = \begin{pmatrix} \lambda & & & 0 \\ 1 & \ddots & & \\ & \ddots & \ddots & \\ 0 & & 1 & \lambda \end{pmatrix}.$$

## 9.1 Eigenräume

Sei  $V$  ein  $K$ -Vektorraum.

**Definition 9.1.** Sei  $f: V \rightarrow V$  eine lineare Abbildung.

a)  $f$  heißt **diagonalisierbar**, wenn es eine Basis  $B$  von  $V$  gibt, so dass

$$M_B(f) = \begin{pmatrix} \lambda_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_n \end{pmatrix} \quad \text{mit } \lambda_i \in K.$$

b) Unter einem **Eigenvektor** von  $f$  versteht man einen Vektor  $v \neq 0$  zu dem es einen Skalar  $\lambda \in K$  gibt mit

$$f(v) = \lambda v.$$

Dieses  $\lambda$  heißt **Eigenwert** von  $f$ .

**Bemerkungen:**

- $f$  ist diagonalisierbar genau dann, wenn es eine Basis von  $V$  gibt, die aus Eigenvektoren besteht. Auf der Diagonalen der zugehörigen Matrix stehen dann die entsprechenden Eigenwerte.
- Der Eigenwert zu einem Eigenvektor ist eindeutig bestimmt.
- Eigenvektoren zum Eigenwert  $\lambda = 0$  sind genau die Elemente  $v \in \text{Ker}(f)$ ,  $v \neq 0$ .

**Satz 9.2.** Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus und  $v_1, \dots, v_k$  Eigenvektoren zu paarweise verschiedenen Eigenwerten. Dann ist das System  $\{v_1, \dots, v_k\}$  linear unabhängig.

**Folgerung 9.3.** Ist  $n$  die Dimension von  $V$  und gibt es  $n$  paarweise verschiedene Eigenwerte von  $f$ , so ist  $f$  diagonalisierbar.

**Definition 9.4.** Sei  $\lambda \in K$  ein Eigenwert von  $f: V \rightarrow V$ . Der **Eigenraum** von  $f$  zum Eigenwert  $\lambda$  ist

$$E(\lambda) = \{v \in V, f(v) = \lambda v\}.$$

**Bemerkungen:**

- $E(\lambda)$  ist ein Untervektorraum von  $V$ .
- $m(\lambda) = \dim E(\lambda)$  heißt **geometrische Vielfachheit** von  $\lambda$ .

**Folgerung 9.5.** *Die Summe der Eigenräume zu verschiedenen Eigenwerten ist direkt.*

**Satz 9.6.** *Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus und  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$  die verschiedenen Eigenwerte von  $f$ . Genau dann ist  $f$  diagonalisierbar, wenn für die geometrischen Vielfachheiten gilt*

$$\sum_{i=1}^k m(\lambda_i) = \dim V.$$

## 9.2 Das charakteristische Polynom

**Definition 9.7.** *Sei  $V$  ein endlich dimensionaler  $K$ -Vektorraum. Das **charakteristische Polynom**  $\chi_f(X)$  eines Endomorphismus  $f: V \rightarrow V$  ist*

$$\chi_f(X) := \det(XE_n - M_B(f)),$$

wobei  $E_n$  die Einheitsmatrix ist und  $M_B(f)$  die Matrix von  $f$  bezüglich einer Basis  $B$  von  $V$  ist.

**Bemerkung:** Die Definition hängt nicht von der Wahl der Basis  $B$  ab.

**Lemma 9.8.** *Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus und  $\dim V = n$ . Dann hat das charakteristische Polynom von  $f$  den Grad  $n$  und ist von der Form*

$$\chi_f(X) = X^n - \operatorname{Sp}(f)X^{n-1} + \dots + (-1)^n \det(f),$$

wobei  $\operatorname{Sp}(f)$  die Summe der Diagonaleinträge von  $M_B(f)$  ist für eine Basis  $B$  von  $V$ .

**Bemerkung:** Es gibt auch Formeln für die anderen Koeffizienten.

*Matrizentechnische Variante:* Zwei Matrizen  $A, B \in K^{n \times n}$  heißen **ähnlich**, wenn es eine invertierbare Matrix  $P \in \operatorname{Gl}_n(K)$  gibt mit der Eigenschaft  $B = P^{-1}AP$ . Wir schreiben dann  $A \sim B$ .  $\sim$  ist eine Äquivalenzrelation.

Jede Matrix  $A$  ist Matrix der Abbildung  $f_A: x \mapsto Ax$  bezüglich der Standardbasis. Die zu  $A$  ähnlichen Matrizen sind genau die Matrizen, die  $f_A$  bezüglich einer beliebigen anderen Basis von  $K^n$  darstellen.

Ein Element  $\lambda \in K$  heißt **Eigenwert von  $A$** , falls ein Vektor  $x \neq 0$  existiert mit  $Ax = \lambda x$ .  $x$  heißt dann **Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda$** .  $A$  heißt **diagonalisierbar**, wenn es eine zu  $A$  ähnliche Diagonalmatrix gibt.

Das **charakteristische Polynom**  $\chi_A(X)$  ist

$$\chi_A(X) = \det(XE - A) = X^n - \operatorname{Sp}(A)X^{n-1} + \cdots + (-1)^n \det(A).$$

Das charakteristische Polynom  $\chi_A(X)$  hängt dabei nur von der Ähnlichkeitsklasse von  $A$  ab.

Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus. Die **algebraische Vielfachheit**  $k(\lambda)$  eines Eigenwerts  $\lambda$  von  $f$  ist die Ordnung von  $\lambda$  als Nullstelle des charakteristischen Polynoms  $\chi_f(X)$ , d.h.

$$\chi_f(X) = (X - \lambda)^{k(\lambda)} g(x) \text{ mit } g(\lambda) \neq 0.$$

**Satz 9.9.** *Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus und  $\lambda$  ein Eigenwert von  $f$ . Dann ist  $\lambda$  eine mindestens  $m(\lambda)$ -fache Nullstelle von  $\chi_f(X)$ , mit anderen Worten also*

$$m(\lambda) \leq k(\lambda).$$

**Satz 9.10.** *Sei  $V$  ein Vektorraum der Dimension  $n$ . Ein Endomorphismus  $f: V \rightarrow V$  ist genau dann diagonalisierbar, wenn gilt:*

(i)  $\chi_f(X)$  zerfällt vollständig in Linearfaktoren, d.h.

$$\chi_f(X) = \prod_j (X - \lambda_j)^{k(\lambda_j)}.$$

(ii)  $k(\lambda_j) = m(\lambda_j) = \dim E(\lambda_j)$  für alle  $j$ .

### 9.3 Verallgemeinerte Eigenräume

Sei  $V$  ein  $K$ -Vektorraum und  $f: V \rightarrow V$  eine lineare Abbildung und  $\lambda$  ein Eigenwert von  $f$ . Sei  $f_\lambda := f - \lambda \operatorname{id}$ . Wir definieren

$$F_r(\lambda) = \operatorname{Ker}(f_\lambda^r)$$

für jedes  $r \geq 0$ .

**Lemma 9.11.** Die  $F_r(\lambda)$  bilden eine aufsteigende Folge von  $f$ -invarianten Untervektorräumen von  $V$ , d.h. es gilt für alle  $r \geq 0$

$$\begin{aligned} F_r(\lambda) &\subset F_{r+1}(\lambda), \\ f(F_r(\lambda)) &\subset F_r(\lambda). \end{aligned}$$

**Lemma 9.12.** Gilt  $F_{r+1}(\lambda) = F_r(\lambda)$  für ein  $r \geq 0$ , so folgt  $F_{r+s}(\lambda) = F_r(\lambda)$  für alle  $s \geq 0$ .

**Definition 9.13.** Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus und  $\lambda$  ein Eigenwert von  $f$ .

a) Die Nilpotenzordnung  $r(\lambda)$  von  $\lambda$  ist das kleinste  $r$  mit  $F_r(\lambda) = F_{r+1}(\lambda)$ .

b) Der verallgemeinerte Eigenraum von  $f$  zum Eigenwert  $\lambda$  ist

$$F(\lambda) := F_{r(\lambda)}(\lambda) = \text{Ker}(f - \lambda \text{id})^{r(\lambda)}.$$

**Bemerkung:** Aus den Lemmata 9.11 und 9.12 folgt, dass  $r(\lambda) \leq \dim F(\lambda)$  gilt.

Sei

$$A := \begin{pmatrix} \lambda & & & 0 \\ 1 & \ddots & & \\ & \ddots & \ddots & \\ 0 & & 1 & \lambda \end{pmatrix} \in K^{n \times n}.$$

$A$  heißt  $\lambda$ -Block der Ordnung  $n$ . Für  $f = f_A$  gilt

$$\chi_f(X) = (X - \lambda)^n,$$

d.h.  $\lambda$  ist Eigenwert von  $f$  der algebraischen Vielfachheit  $n$ . Die Nilpotenzordnung von  $\lambda$  ist  $r(\lambda) = n$  und der Eigenraum  $E(\lambda)$  hat die Dimension 1, d.h. die geometrische Vielfachheit von  $\lambda$  ist  $m(\lambda) = 1$ .

Sei  $f$  nun wieder ein beliebiger Endomorphismus des Vektorraums  $V$ . Wir definieren

$$G_r(\lambda) := \text{Im}(f_\lambda^r).$$

**Lemma 9.14.** Die  $G_r(\lambda)$  bilden eine absteigende Folge von  $f$ -invarianten Untervektorräumen, d.h. es gilt

$$\begin{aligned} G_{r+1}(\lambda) &\subset G_r(\lambda), \\ f(G_r(\lambda)) &\subset G_r(\lambda). \end{aligned}$$

**Lemma 9.15.** Gilt  $F_r(\lambda) = F_{r+1}(\lambda)$ , so folgt

$$F_r(\lambda) \cap G_r(\lambda) = \{0\}.$$

**Satz 9.16.** Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus und  $F(\lambda)$  der verallgemeinerte Eigenraum zum Eigenwert  $\lambda$ . Hat  $\lambda$  die Nilpotenzordnung  $r(\lambda)$ , so erhält man durch

$$V = F(\lambda) \oplus G(\lambda),$$

wobei  $G(\lambda) = \text{Im}(f - \lambda \text{id})^{r(\lambda)}$ , eine Zerlegung von  $V$  in  $f$ -invariante Untervektorräume von  $V$ .

**Satz 9.17.** Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus mit Eigenwert  $\lambda$ . Dann gibt es eine Basis  $B$  des verallgemeinerten Eigenraums  $F(\lambda)$ , bezüglich derer die Matrix der Restriktion von  $f$  auf  $F(\lambda)$  von der Form

$$M_B(f|_{F(\lambda)}) = \begin{pmatrix} \lambda & & 0 \\ & \ddots & \\ * & & \lambda \end{pmatrix}$$

ist.

**Folgerung 9.18.** Das charakteristische Polynom von  $f|_{F(\lambda)}$  ist gegeben durch

$$\chi_{f|_{F(\lambda)}}(X) = (X - \lambda)^{k(\lambda)},$$

insbesondere

$$\dim F(\lambda) = k(\lambda) = \text{algebraische Vielfachheit von } \lambda. \quad (9.19)$$

## 9.4 Zerlegungen

**Satz 9.20.** Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus, dessen charakteristisches Polynom vollständig in Linearfaktoren zerfällt. Sind  $\lambda_1, \dots, \lambda_p$  die verschiedenen Eigenwerte von  $f$ , so ist  $V$  die direkte Summe der dazugehörigen verallgemeinerten Eigenräume:

$$V = F(\lambda_1) \oplus \dots \oplus F(\lambda_p).$$





**Satz 9.23.** Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus, dessen charakteristisches Polynom vollständig in Linearfaktoren zerfällt.

a)  $f_D$  ist diagonalisierbar,  $f_N$  ist nilpotent und es gilt

$$f = f_D + f_N, \quad f_D \circ f_N = f_N \circ f_D.$$

b) Ist  $g: V \rightarrow V$  ein diagonalisierbarer und  $h: V \rightarrow V$  ein nilpotenter Endomorphismus und gilt

$$f = g + h, \quad g \circ h = h \circ g,$$

so folgt  $g = f_D$  und  $h = f_N$ .

**Bemerkung:** Es existieren sogar Polynome  $p(X)$  und  $q(X)$  ohne konstanten Term mit  $f_D = p(f)$  und  $f_N = q(f)$ . Diese Polynome hängen aber noch von  $f$  ab!

## 9.5 Nilpotente Endomorphismen

**Satz 9.24.** Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus und  $n = \dim V$ . Dann gilt

$$f \text{ ist nilpotent} \Leftrightarrow \chi_f(X) = X^n.$$

Sei  $f: V \rightarrow V$  ein nilpotenter Endomorphismus und  $v \in V, v \neq 0$ . Das kleinste  $k \geq 1$  mit  $f^k(v) = 0$  heißt der **Index von  $v$  bezüglich  $f$** .

**Lemma 9.25.** <sup>1</sup>  $f: V \rightarrow V$  sei nilpotent und  $v \neq 0$  ein Vektor vom Index  $k$ . Dann ist das System

$$S_v = \{v, f(v), \dots, f^{k-1}(v)\}$$

linear unabhängig,  $U_v = L(S_v)$  ist ein  $f$ -invarianter Untervektorraum und die Matrix der Restriktion von  $f$  auf  $U_v$  bezüglich der Basis  $S_v$  ist ein 0-Block der Ordnung  $k$ .

Man nennt  $U_v$  den **nilzyklischen Untervektorraum** mit  **$f$ -Generator  $v$** .

<sup>1</sup>Da in der Vorlesung die Nummer 9.24 doppelt vergeben wurde, verschiebt sich ab hier die Nummerierung um einen Zähler!

**Satz 9.26.** Sei  $f: V \rightarrow V$  ein nilpotenter Endomorphismus.

a) Dann gibt es Vektoren  $v_j$ , so dass die Systeme

$$S_j = \{v_j, f(v_j), \dots, f^{k_j-1}(v_j)\},$$

wobei  $k_j$  der Index von  $v_j$  bezüglich  $f$  ist, zusammen eine Basis

$$B = \bigcup_j S_j$$

von  $V$  bilden.

b) Es gibt eine **nilzyklische Zerlegung**  $V = \bigoplus U_j$  mit nilzyklischen Untervektorräumen  $U_j$ .

c) Die Matrix von  $f$  bezüglich  $B$  ist eine diagonale Blockmatrix aus 0-Blöcken. Solche Basen heißen **Jordan-Basen**.

**Satz 9.27.** Sei  $f: V \rightarrow V$  nilpotent. Ist  $B$  eine Jordan-Basis von  $V$  bezüglich  $f$ , so gilt für die Anzahl  $x(k)$  der 0-Blöcke der Ordnung  $k$  in der Matrix von  $f$  bezüglich  $B$ :

$$\dim(\text{Ker } f^{r+1}) = \dim(\text{Ker } f^r) + \sum_{k>r} x(k).$$

**Bemerkung:**

- a) Damit sind die  $x(k)$  eindeutig, d.h. unabhängig von der Wahl der Jordan-Basis  $B$  bestimmt.
- b) Es gilt  $\dim V = \sum_k kx(k)$ .
- c) Die Anzahl der 0-Blöcke ist die Dimension von  $\text{Ker}(f) = E(0)$ .
- d) Die größte Ordnung eines 0-Blocks ist die Nilpotenzordnung von  $f$ .
- e) Eine Matrix  $A \in K^{n \times n}$  heißt **nilpotent**, wenn es ein  $r > 0$  gibt mit  $A^r = 0$ .

**Folgerung 9.28.** a) Zu jeder nilpotenten Matrix  $A \in K^{n \times n}$  gibt es eine invertierbare Matrix  $P \in \text{Gl}_n(K)$ , so dass  $P^{-1}AP$  eine diagonale Blockmatrix aus 0-Blöcken ist.

b) Zwei diagonale Blockmatrizen aus 0-Blöcken sind genau dann ähnlich, wenn sie bis auf die Reihenfolge der Blöcke übereinstimmen.

Damit haben wir das Normalformenproblem für nilpotente Matrizen gelöst.

## 9.6 Jordansche Normalform

Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus. Elemente aus  $F(\lambda)$  heißen **verallgemeinerte Eigenvektoren** zum Eigenwert  $\lambda$ . Ist  $v \in F(\lambda), v \neq 0$ , so heißt das kleinste  $k > 0$  mit  $f_\lambda^k(v) = 0$  der **Index des verallgemeinerten Eigenvektors**  $v$ . Ein verallgemeinerter Eigenvektor vom Index 1 ist ein Eigenvektor von  $f$ . Ist  $v \neq 0$  ein verallgemeinerter Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda$  mit Index  $k$ , so ist  $f_\lambda^r(v)$  ein verallgemeinerter Eigenvektor zum Index  $k - r$  für alle  $0 \leq r < k$ , insbesondere ist  $f_\lambda^{k-1}(v)$  ein Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda$ .

**Lemma 9.29.** *Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus und  $v \neq 0$  ein verallgemeinerter Eigenvektor zum Eigenwert  $\lambda$  vom Index  $k$ . Dann ist*

$$\begin{aligned} S_v &= \{v, f_\lambda(v), \dots, f_\lambda^{k-1}(v)\} \text{ linear unabhängig} \\ U_v &= L(S_v) \text{ ein } f\text{-invarianter linearer Untervektorraum} \end{aligned}$$

und die Matrix der Restriktion von  $f$  auf  $U_v$  ist ein  $\lambda$ -Block der Ordnung  $k$ .

**Satz 9.30.** *Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus mit Eigenwert  $\lambda$ .*

a) *Es gibt verallgemeinerte Eigenvektoren  $v_j$  vom Index  $k_j$  in  $F(\lambda)$ , so dass die Systeme*

$$S_j = \{v_j, f_\lambda(v_j), \dots, f_\lambda^{k_j-1}(v_j)\}$$

*zusammen eine Basis  $B = \bigcup_j S_j$  von  $F(\lambda)$  bilden.*

b) *Die Matrix von  $f|_{F(\lambda)}$  bezüglich einer derartigen Basis ist eine diagonale Blockmatrix aus  $\lambda$ -Blöcken.*

c) *Ist  $x(k)$  die Anzahl der  $\lambda$ -Blöcke der Ordnung  $k$  in einer derartigen Matrix, so gilt*

$$\dim(\text{Ker } f_\lambda^{r+1}) = \dim(\text{Ker } f_\lambda^r) + \sum_{k>r} x(k).$$

**Bemerkungen:**

- Aus obigem Satz folgt

$$\dim E(\lambda) = \text{Gesamtzahl der } \lambda\text{-Blöcke.} \quad (9.31)$$

- Die Nilpotenzordnung von  $\lambda$  ist

$$r(\lambda) = \text{die maximale Ordnung eines } \lambda\text{-Blocks} \quad (9.32)$$

**Satz 9.33 (Jordansche Normalform).** *Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus, dessen charakteristisches Polynom vollständig in Linearfaktoren zerfällt. Seien  $\lambda_1, \dots, \lambda_p$  die Eigenwerte von  $f$ . Dann gibt es eine Basis von  $V$ , bezüglich derer die Matrix von  $f$  in **Jordanscher Normalform** gegeben ist, d.h. als diagonale Blockmatrix aus  $\lambda_j$ -Blöcken. Ist dabei  $x_j(k)$  die Anzahl der  $\lambda_j$ -Blöcke der Ordnung  $k$ , so gilt*

$$\dim \text{Ker}((f - \lambda_j \text{id})^{r+1}) = \dim \text{Ker}((f - \lambda_j \text{id})^r) + \sum_{k>r} x_j(k).$$

Damit ist das Normalformproblem für Matrizen  $A \in K^{n \times n}$  gelöst. Jede solche Matrix ist **ähnlich zu einer diagonalen Blockmatrix aus  $\lambda$ -Blöcken**, die bis auf die Reihenfolge der Blöcke eindeutig bestimmt ist durch

- die verschiedenen Nullstellen  $\lambda_1, \dots, \lambda_p$  des charakteristischen Polynoms von  $A$ ,
- die algebraischen Vielfachheiten  $k_j$  der  $\lambda_j$ ,
- die Anzahl  $x_j(k)$  der  $\lambda_j$ -Blöcke der Ordnung  $k$ .

**Definition 9.34.** *Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus. Das normierte Polynom kleinsten Grades  $m_f(X)$ , welches von  $f$  annulliert wird (d.h.  $m_f(f) = 0$ ), heißt das **Minimalpolynom** von  $f$ .*

**Satz 9.35.** *Sei  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus, dessen charakteristisches Polynom vollständig in Linearfaktoren zerfällt. Sind  $\lambda_1, \dots, \lambda_p$  die verschiedenen Eigenwerte und ist  $r_j$  die maximale Ordnung eines  $\lambda_j$ -Blocks in der Jordanschen Normalform von  $f$ , so ist*

$$m_f(X) = \prod_{j=1}^p (X - \lambda_j)^{r_j}.$$

**Satz 9.36 (Cayley–Hamilton).** *Ist  $f: V \rightarrow V$  ein Endomorphismus, dessen charakteristisches Polynom vollständig in Linearfaktoren zerfällt, so gilt*

$$\chi_f(f) = 0.$$

**Bemerkung:** Diese Aussage gilt sogar für beliebige Endomorphismen.

## 9.7 Normalform im $\mathbb{R}^n$

Ist  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  ein Endomorphismus, so definieren wir die **komplexe Fortsetzung**  $f_{\mathbb{C}}: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$  durch

$$f_{\mathbb{C}}(v_1 + iw_1, \dots, v_n + iw_n) := f(v_1, \dots, v_n) + if(w_1, \dots, w_n).$$

$f_{\mathbb{C}}$  ist dann eine komplex lineare Abbildung komplexer Vektorräume und wir können folglich eine Basis von  $\mathbb{C}^n$  wählen, bezüglich der die Matrix von  $f_{\mathbb{C}}$  durch Jordansche Normalform gegeben ist. Es stellt sich heraus, dass wir aus dieser (komplexen!) Basis eine *reelle* Basis von  $\mathbb{R}^n \subset \mathbb{C}^n$  konstruieren können, bezüglich derer die Matrix von  $f$  eine einfache Form hat.

Sei  $v = (z_1, \dots, z_n) \in \mathbb{C}^n$ . Die komplexe Konjugation ist dann definiert als

$$\sigma(v) := (\bar{z}_1, \dots, \bar{z}_n) \in \mathbb{C}^n.$$

Man nennt ein  $n$ -Tupel  $v \in \mathbb{C}^n$  **reell**, wenn alle Komponenten von  $v$  reelle Zahlen sind, d.h. wenn  $\sigma(v) = v$  gilt.

**Satz 9.37.** *Sei  $U \subset \mathbb{C}^n$  ein komplexer Untervektorraum mit der Eigenschaft  $U \cap \sigma(U) = \{0\}$ . Ist  $B = \{v_1, \dots, v_k\}$  eine Basis von  $U$ , so ist*

$$B_{\mathbb{R}} = \{\operatorname{Im}(v_1), \operatorname{Re}(v_1), \dots, \operatorname{Im}(v_k), \operatorname{Re}(v_k)\}$$

*eine Basis von  $U \oplus \sigma(U)$  (über den komplexen Zahlen!).*

**Satz 9.38.**  *$f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  sei ein Endomorphismus,  $\mu$  eine nichtreelle Nullstelle von  $\chi_f(X)$ . Ist  $v \in \mathbb{C}^n$  ein verallgemeinerter Eigenvektor vom Index  $k$  zum Eigenwert  $\mu$  von  $f_{\mathbb{C}}$ , so ist  $\sigma(v)$  ein verallgemeinerter Eigenvektor vom Index  $k$  zum Eigenwert  $\bar{\mu}$ .*

**Folgerung 9.39.**  *$v \in \mathbb{C}^n$  ist ein Eigenvektor von  $f_{\mathbb{C}}$  zum Eigenwert  $\mu$  genau dann, wenn  $\sigma(v)$  ein Eigenvektor zum Eigenwert  $\bar{\mu}$  ist.*

Ist nun  $\mu = a + ib \in \mathbb{C} \setminus \mathbb{R}$  ein nichtreeller Eigenwert von  $f_{\mathbb{C}}$ ,

$$J_{\mu} = \begin{pmatrix} \mu & & & 0 \\ 1 & \ddots & & \\ & \ddots & \ddots & \\ 0 & & 1 & \mu \end{pmatrix}$$

ein  $\mu$ -Block der Ordnung  $k$  in der Jordanschen Normalform von  $f_{\mathbb{C}}$  und  $v_1, \dots, v_k$  die zugehörige Basis eines Unterraums  $U$  von  $\mathbb{C}^n$ , dann gibt es einen  $\bar{\mu}$ -Block der Ordnung  $k$  in der Jordanschen Normalform von  $f_{\mathbb{C}}$  mit zugehöriger Basis  $\sigma(v_1), \dots, \sigma(v_k)$ , und

$$\operatorname{Im}(v_1), \operatorname{Re}(v_1), \dots, \operatorname{Im}(v_k), \operatorname{Re}(v_k)$$

ist eine (komplexe) Basis von  $U \oplus \sigma(U)$  und eine reelle Basis des  $f$ -invarianten (reellen) Raums  $(U \oplus \sigma(U)) \cap \mathbb{R}^n \subset \mathbb{C}^n$  und bezüglich dieser Basis ist die Matrix von  $f$  gegeben durch die **reelle Form des komplexen  $\mu$ -Blocks**, nämlich durch die  $2k \times 2k$ -Matrix

$$\begin{pmatrix} D_{a,b} & & & 0 \\ I & \ddots & & \\ & \ddots & \ddots & \\ 0 & & I & D_{a,b} \end{pmatrix},$$

wobei

$$D_{a,b} = \begin{pmatrix} a & -b \\ b & a \end{pmatrix} \quad \text{und} \quad I = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}.$$

Wir erhalten also folgendes Ergebnis:

Sei  $V$  ein reeller Vektorraum.

**Normalform eines Endomorphismus  $f: V \rightarrow V$ :** Sei

$$\chi_f(X) = \prod_{j=1}^p (X - \lambda_j)^{k_j} \prod_{r=1}^q (X - \mu_r)^{l_r} (X - \bar{\mu})^{l_r}$$

die vollständige Zerlegung des charakteristischen Polynoms von  $f$  über  $\mathbb{C}$  mit  $\lambda_i \in \mathbb{R}$  und  $\mu_r \in \mathbb{C} \setminus \mathbb{R}$ . Dann gibt es eine Basis von  $V$  bezüglich derer die Matrix von  $f$  aus reellen  $\lambda_i$ -Blöcken und reellen Formen komplexer  $\mu_r$ -Blöcken besteht. Diese Normalform ist bis auf die Reihenfolge der Blöcke eindeutig.





# Kapitel 10

## Symmetrische Bilinearformen

Sei  $K$  ein Körper. In diesem Kapitel gilt die generelle Voraussetzung  $2 \neq 0$  in  $K$ , also

$$\text{Char } K \neq 2. \quad (10.1)$$

Eine **quadratische Form** ist eine Abbildung  $q: K^n \rightarrow K$  der Form

$$q(x_1, \dots, x_n) = \sum_{i \leq j} a_{ij} x_i x_j \quad \text{mit } a_{ij} \in K.$$

Für jedes  $t \in K$  können wir die **Quadrik**

$$Q_t := \{x \in K^n; q(x) = t\}$$

betrachten.

- Für  $K = \mathbb{C}$  kann man durch geeignete Basiswahl erreichen, dass jede quadratische Form von der Gestalt

$$q(x) = x_1^2 + \dots + x_k^2$$

für ein  $k \leq n$  ist.

- Im Fall  $K = \mathbb{R}$  lässt sich jede quadratische Form in einer geeigneten Basis in der Gestalt

$$q(x) = x_1^2 + \dots + x_r^2 - x_{r+1}^2 - \dots - x_{r+s}^2$$

schreiben. Das Paar  $(r, s)$  heißt die **Signatur** von  $q$ . Sie ist unabhängig von der Wahl der Basis.

## 10.1 Definitionen und Matrizenkalkül

**Definition 10.2.** Sei  $V$  ein Vektorraum über  $K$ . Eine **symmetrische Bilinearform** auf  $V$  ist eine bilineare Abbildung  $\phi: V \times V \rightarrow K$ , die symmetrisch ist, d.h. es gilt  $\phi(x, y) = \phi(y, x)$  für alle  $x, y \in V$ . Die **assoziierte quadratische Form**  $q_\phi: V \rightarrow K$  ist definiert durch  $q_\phi(x) := \phi(x, x)$ .

**Bemerkung:** Die symmetrische Bilinearform lässt sich im Fall  $\text{Char } K \neq 2$  aus der assoziierten quadratischen Form zurückgewinnen.

**Definition 10.3.** Sei  $\phi: V \times V \rightarrow K$  eine symmetrische Bilinearform. Die **Matrix von  $\phi$  bezüglich einer Basis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  von  $V$**  ist gegeben durch

$$M_B(\phi) = (\phi(v_i, v_j)) \in K^{n \times n}.$$

**Bemerkungen:**

- $M_B(\phi)$  ist immer symmetrisch.
- Für  $x, y \in V$  gilt

$$\phi(x, y) = k_B^T(x) M_B(\phi) k_B(y). \quad (10.4)$$

**Satz 10.5.** Ist  $B'$  eine andere Basis von  $V$ . Ist  $P = P_B^{B'}$  die Basiswechselmatrix, so ist

$$M_{B'}(\phi) = P^T \cdot M_B(\phi) \cdot P.$$

**Definition 10.6.** Sei  $\phi: V \times V \rightarrow K$  eine symmetrische Bilinearform. Der **Rang von  $\phi$**  ist gegeben durch

$$\text{Rang } \phi = \text{Rang } M_B(\phi)$$

für eine Basis  $B$  von  $V$ . Diese Definition hängt nicht von der Wahl der Basis  $B$  ab.

- Ist  $M_B(\phi)$  eine Diagonalmatrix, so ist der Rang von  $\phi$  die Anzahl der Einträge  $\neq 0$ .
- Die Determinante einer Matrix von  $\phi$  ist **nicht** unabhängig von der Wahl der Basis.

## 10.2 Diagonalisierung und orthogonale Komplemente

**Satz 10.7.** *Ist  $\text{Char } K \neq 2$ , so lässt sich jede symmetrische Matrix  $A \in K^{n \times n}$  durch Zeilen- und Spaltenumformungen auf Diagonalgestalt bringen.*

**Folgerung 10.8.** *Ist  $\text{Char}(K) \neq 2$ , so gibt es zu jeder symmetrischen Matrix  $A \in K^{n \times n}$  eine invertierbare Matrix  $P \in \text{Gl}_n(K)$ , so dass  $P^T A P$  eine Diagonalmatrix ist.*

**Folgerung 10.9.** *Gilt  $\text{Char}(K) \neq 2$ , so gibt es zu jeder symmetrischen Bilinearform  $\phi: V \times V \rightarrow K$  eine Basis von  $V$ , bezüglich derer die Matrix von  $\phi$  diagonal ist.*

**Definition 10.10.** *Sei  $\phi: V \times V \rightarrow K$  eine symmetrische Bilinearform und  $U$  ein Untervektorraum von  $V$ . Das **orthogonale Komplement** von  $U$  bezüglich  $\phi$  ist gegeben durch*

$$U^\perp := \{y \in V; \phi(x, y) = 0 \quad \forall x \in U\}.$$

- $U^\perp$  ist ein Untervektorraum von  $V$ .
- $\{0\}^\perp = V$ . Sind  $U_1 \subset U_2$  Untervektorräume, so gilt  $U_2^\perp \subset U_1^\perp$ .
- Im Allgemeinen gilt **nicht**  $V = U \oplus U^\perp$ .

**Lemma 10.11.** *Für eine symmetrische Bilinearform  $\phi: V \times V \rightarrow K$  gilt*

$$\dim V^\perp = \dim V - \text{Rang } \phi.$$

**Definition 10.12.** *Eine symmetrische Bilinearform  $\phi$  auf  $V$  heißt **nicht-entartet**, wenn gilt*

$$\phi(x, y) = 0 \quad \forall x \in V \quad \Rightarrow \quad y = 0.$$

**Bemerkung:** Äquivalent hierzu ist

- Für jedes  $y \neq 0$  gibt es ein  $x \in V$  mit  $\phi(x, y) \neq 0$ .
- $V^\perp = \{0\}$ .
- $\text{Rang } \phi = \dim V$ .

**Satz 10.13.** Sei  $\phi: V \times V \rightarrow K$  eine symmetrische Bilinearform. Für einen Untervektorraum  $U$  von  $V$  gilt

$$\dim U + \dim U^\perp = \dim V + \dim(U \cap V^\perp).$$

**Folgerung 10.14.** Sei  $\phi: V \times v \rightarrow K$  eine symmetrische Bilinearform. Ist  $\phi$  nicht entartet, so gilt für einen Untervektorraum  $U$  von  $V$

$$(i) \dim U + \dim U^\perp = \dim V,$$

$$(ii) U^{\perp\perp} = U.$$

**Achtung:** Auch wenn  $\phi$  nichtentartet ist, gilt im Allgemeinen **nicht**

$$U \oplus U^\perp = V.$$

**Beispiel:** Ein zweidimensionaler Vektorraum mit einer symmetrischen Bilinearform  $\phi$ , die bezüglich einer Basis  $B = \{v_1, v_2\}$  gegeben ist durch

$$M_B(\phi) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix},$$

heißt **hyperbolische Ebene**.  $\phi$  ist nicht entartet, aber für den von  $v_1$  aufgespannten Unterraum  $U$  gilt  $U = U^\perp$ .

**Bemerkung:** Für jede symmetrische Bilinearform  $\phi: V \rightarrow V$  und einen Untervektorraum  $U$  von  $V$  folgt aus  $U \cap U^\perp = \{0\}$  schon  $V = U \oplus U^\perp$ .

**Lemma 10.15.**  $\phi: V \times V \rightarrow K$  sei eine symmetrische Bilinearform. Für einen Untervektorraum  $U$  von  $V$  gilt genau dann  $U \cap U^\perp = \{0\}$ , wenn die Restriktion

$$\phi_U: U \times U \rightarrow K$$

nicht ausgeartet ist.

Man nennt  $U$  dann einen **nicht entarteten Untervektorraum** bezüglich  $\phi$ .

**Satz 10.16.** Sei  $\phi: V \times V \rightarrow K$  eine symmetrische Bilinearform und  $U$  ein Untervektorraum von  $V$ .

(i)  $U$  ist genau dann nicht entartet, wenn  $U \oplus U^\perp = V$  gilt.

(ii) Ist  $\phi$  nicht entartet, so ist  $U$  genau dann nicht entartet, wenn  $U^\perp$  nicht entartet ist.

**Bezeichnung:** Ein **Orthogonalsystem** bezüglich einer symmetrischen Bilinearform  $\phi: V \times V \rightarrow K$  ist ein System  $S = \{v_1, \dots, v_r\}$  mit

$$\phi(v_i, v_j) = 0, \quad \text{falls } i \neq j.$$

Gilt zusätzlich  $\phi(v_i, v_i) \neq 0$  für alle  $i = 1, \dots, r$ , so ist  $S$  linear unabhängig. Eine **Orthogonalbasis** ist eine Basis von  $V$ , die ein Orthogonalsystem ist.

**Satz 10.17.**  $\phi: V \times V \rightarrow K$  sei eine symmetrische Bilinearform. Gilt

$$\text{Char}(K) \neq 2,$$

so lässt sich jedes Orthogonalsystem aus Vektoren  $v$  mit  $\phi(v, v) \neq 0$  zu einer Orthogonalbasis von  $V$  ergänzen.

**Bezeichnung:** Ein Vektor  $v \in V$  mit  $\phi(v, v) = 0$  heißt **isotroper Vektor**. Die Menge der isotropen Vektoren bildet einen Kegel in  $V$  (d.h. für alle isotropen Vektoren  $v \in V$  und alle Elemente  $\lambda \in K$  ist  $\lambda v$  ebenfalls ein isotroper Vektor). Dieser Kegel heißt **isotroper Kegel**.

**Lemma 10.18.** Sie  $\phi: V \times V \rightarrow K$  eine nicht entartete symmetrische Bilinearform. Gilt  $\text{Char}(K) \neq 2$ , so gibt es zu jedem isotropen Vektor  $v \neq 0$  einen isotropen Vektor  $w \neq 0$  mit  $\phi(v, w) = 1$ .

## 10.3 Isometrien

**Definition 10.19.** Ein Paar  $(V, \phi)$  bestehend aus einem Vektorraum  $V$  und einer symmetrischen Bilinearform  $\phi$  auf  $V$  heißt **quadratischer Raum**. Sind  $(V, \phi)$  und  $(W, \psi)$  quadratische Räume, so ist eine **Isometrie** ein Isomorphismus  $f: V \rightarrow W$  mit der Eigenschaft

$$\phi(x, y) = \psi(f(x), f(y))$$

für alle  $x, y \in V$ . Wir schreiben  $(V, \phi) \simeq (W, \psi)$ , falls eine Isometrie existiert.

**Bemerkung:**

1. Ist  $\phi$  eine nicht entartete symmetrische Bilinearform auf  $V$ , so folgt aus  $\phi(x, y) = \psi(f(x), f(y))$  schon, dass  $f$  injektiv ist. Gilt darüberhinaus  $\dim V = \dim W$ , so ist  $f$  eine Isometrie.
2. Ist  $\text{Char}(K) \neq 2$ , so ist  $f: V \rightarrow W$  eine Isometrie, wenn  $f$  ein Isomorphismus ist und wenn gilt  $q_\phi(x) = q_\psi(f(x))$ .

**Satz 10.20.**  $(V, \phi)$  und  $(W, \psi)$  seien quadratische Räume,  $F$  sei eine Basis von  $V$  und  $G$  eine Basis von  $W$ . Weiterhin sei  $A_1 = M_F(\phi)$  und  $A_2 = M_G(\psi)$ . Eine lineare Abbildung  $f: V \rightarrow W$  ist genau dann eine Isometrie, wenn die Matrix  $P$  von  $f$  bezüglich  $F$  und  $G$  invertierbar ist und

$$P^T A_2 P = A_1$$

erfüllt.

Die Isometrien eines quadratischen Raumes  $(V, \phi)$  in sich bilden eine Gruppe, die sogenannte **orthogonale Gruppe  $O(\phi)$  von  $(V, \phi)$** . Die Isometrien mit Determinante 1 bilden die sogenannte **spezielle orthogonale Gruppe  $SO(\phi)$** .

**Folgerung 10.21.** Ist  $\phi$  nicht entartet, so gilt für jedes  $f \in O(\phi)$

$$\det(f) = \pm 1.$$

Für symmetrische eine Matrix  $A \in K^{n \times n}$  sei

$$\begin{aligned} O(A) &= \{P \in GL_n(K); P^T A P = A\}, \\ SO(A) &= \{P \in O(A); \det P = 1\}. \end{aligned}$$

**Folgerung 10.22.** Sei  $(V, \phi)$  ein quadratischer Raum,  $B$  eine Basis von  $V$  und  $A = M_B(\phi)$ . Dann definiert die Abbildung  $f \mapsto M_B(f)$  einen Isomorphismus

$$O(\phi) \simeq O(A).$$

Spezialfälle:  $O_n(K) := O(E_n)$  heißt die **orthogonale Gruppe über  $K$**  und  $SO_n(K) = SO(E_n)$  die **spezielle orthogonale Gruppe über  $K$** .

## 10.4 Positive Definitheit und Trägheitssatz

**Definition 10.23.** Eine symmetrische Bilinearform  $\phi$  auf einem reellen Vektorraum  $V$  heißt **positiv definit**, wenn gilt:

$$\phi(v, v) > 0 \quad \forall v \neq 0.$$

Positiv definite symmetrische Bilinearformen sind genau die Skalarprodukte.

**Satz 10.24.**  $\phi$  sei eine symmetrische Bilinearform auf dem reellen Vektorraum  $V$ .  $\phi$  ist genau dann positiv definit, wenn es eine Basis  $B$  von  $V$  gibt mit  $M_B(\phi) = E$ .

Eine Matrix  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  mit  $A = A^T$  heißt **positiv definit** genau dann, wenn  $x^T A x > 0 \quad \forall x \neq 0$ .

**Folgerung 10.25.** Sei  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  eine symmetrische Matrix. Dann gilt:

$$A \text{ ist positiv definit} \Leftrightarrow \exists P \in GL_n(\mathbb{R}) : P^T A P = E_n.$$

**Bemerkungen:**

- Mit  $Q = P^{-1}$  folgt

$$A \text{ ist positiv definit} \Leftrightarrow \exists Q \in GL_n(\mathbb{R}) : A = Q^T Q. \quad (10.26)$$

- Für eine symmetrische, positiv definite reelle Matrix  $A$  gilt  $\det A > 0$ .

Sei  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$ . Die **Hauptuntermatrizen** von  $A$  sind

$$A_k := (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq k}.$$

$\det A_k$  heißt **Hauptunterdeterminante**.

**Satz 10.26.** Sei  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  ein symmetrische Matrix. Dann ist  $A$  genau dann positiv definit, wenn für die Hauptunterdeterminanten zu  $k = 1, \dots, n$  gilt  $\det A_k > 0$ .

Eine symmetrische Bilinearform  $\phi$  auf einem reellen Vektorraum  $V$  heißt **negativ definit**, wenn  $\phi(v, v) < 0 \quad \forall v \neq 0$ .

**Folgerung 10.27.** Sei  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  ein symmetrische Matrix. Dann ist  $A$  genau dann negativ definit, wenn für die Hauptunterdeterminanten zu  $k = 1, \dots, n$  gilt  $(-1)^k \det A_k > 0$ .

**Definition 10.28.**  $\phi$  sei eine symmetrische Bilinearform auf einem reellen Vektorraum  $V$ . Die Signatur von  $\phi$  ist ein Paar  $(r, s)$  natürlicher Zahlen, welche erklärt sind durch:

- $r$  ist die maximale Dimension der Untervektorräume, auf denen  $\phi$  positiv definit ist,
- $s$  ist die maximale Dimension der Untervektorräume, auf denen  $\phi$  negativ definit ist.

**Satz 10.29 (Trägheitssatz von Sylvester).** Sei  $\phi$  eine symmetrische Bilinearform auf einem reellen Vektorraum  $V$  mit Signatur  $(r, s)$ . Dann gilt für jede Orthogonalbasis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  von  $V$

$$\begin{aligned} r &= \text{„Anzahl der } i \text{ mit } \phi(v_i, v_i) > 0.\text{“} \\ s &= \text{„Anzahl der } i \text{ mit } \phi(v_i, v_i) < 0.\text{“} \end{aligned}$$

**Bemerkung:**  $\phi$  hat genau dann Signatur  $(r, s)$ , wenn es eine Basis  $B$  gibt mit

$$M_B(\phi) = \begin{pmatrix} E_r & 0 & 0 \\ 0 & -E_s & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = E_{r,s}.$$

Eine solche Basis heißt **Standard-Orthogonalbasis** bezüglich  $\phi$ .

**Bemerkungen:**

- Ist  $(r, s)$  die Signatur von  $\phi$ , so gilt  $\text{Rang}(\phi) = r + s$ .  $\phi$  ist genau dann nicht entartet, wenn  $\dim V = r + s$ .
- $\phi$  ist positiv definit genau dann, wenn  $(r, s) = (\dim V, 0)$ .

Man nennt  $\phi$  **positiv semidefinit** genau dann, wenn  $\phi(v, v) \geq 0$  gilt für alle  $v \in V$ , also wenn  $(r, s) = (r, 0)$  ist. Analog wird negativ semidefinit definiert.  $\phi$  heißt **indefinit**, falls es  $v, w \in V$  gibt mit  $\phi(v, v) > 0$  und  $\phi(w, w) < 0$ .

**Satz 10.30.**  $(V, \phi)$  und  $(W, \psi)$  seien quadratische Räume gleicher Dimension über  $\mathbb{R}$ . Dann gibt es genau dann eine Isometrie zwischen  $(V, \phi)$  und  $(W, \psi)$ , wenn  $\phi$  und  $\psi$  die gleiche Signatur haben.

Ist  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  eine symmetrische Matrix,  $D = P^T A P$  eine Diagonalmatrix, so ist die **Signatur von  $A$**  das Paar  $(r, s)$ , wobei  $r$  (bzw.  $s$ ) die Anzahl der positiven (bzw. negativen) Diagonaleinträge von  $D$  ist.



**Folgerung 10.31.** Für zwei symmetrische Matrizen  $A_1, A_2$  existiert genau dann eine invertierbare Matrix  $P \in \text{Gl}_n(K)$  mit  $A_1 = P^T A_2 P$ , wenn  $A_1$  und  $A_2$  die gleiche Signatur haben.

## 10.5 Hauptachsentransformation

**Satz 10.32 (Hauptachsentransformation).** Sei  $V$  ein euklidischer Vektorraum und  $\phi$  eine symmetrische Bilinearform auf  $V$ . Dann gibt es eine Orthonormalbasis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  von  $V$  mit  $\phi(v_i, v_j) = 0$  für alle  $i \neq j$ .

Eine solche Basis heißt **Hauptachsenbasis**. Die Werte  $d_i = \phi(v_i, v_i)$  heißen die **Eigenwerte** von  $\phi$ .

**Folgerung 10.33.** Sei  $A \in \mathbb{R}^{n \times n}$  eine symmetrische Matrix. Dann gibt es eine orthogonale Matrix  $P$ , so dass  $P^T A P$  eine Diagonalmatrix ist.

**Satz 10.34.** Sei  $\phi$  eine symmetrische Bilinearform auf einem euklidischen Vektorraum  $V$ . Ist  $\lambda_{\min}$  der kleinste und  $\lambda_{\max}$  der größte Eigenwert von  $\phi$ , so gilt für alle  $x \in V$

$$\lambda_{\min} \|x\|^2 \leq \phi(x, x) \leq \lambda_{\max} \|x\|^2.$$

**Folgerung 10.35.**  $\phi$  sei eine symmetrische Bilinearform auf einem euklidischen Vektorraum  $V$ . Der kleinste und der größte Eigenwert von  $\phi$  sind gegeben durch

$$\begin{aligned} \lambda_{\min} &= \min\{\phi(x, x) : \|x\| = 1\}, \\ \lambda_{\max} &= \max\{\phi(x, x) : \|x\| = 1\}, \end{aligned}$$

d.h.  $\lambda_{\min}$  (bzw.  $\lambda_{\max}$ ) ist das Minimum (bzw. das Maximum) der assoziierten quadratischen Form  $q_\phi(x)$  auf der Einheitssphäre  $S = \{x \in V : \|x\| = 1\}$ .

## 10.6 Adjungierte Endomorphismen

**Satz 10.36 (Darstellungssatz).** Sei  $V$  ein euklidischer Vektorraum. Zu jeder (nicht notwendig symmetrischen) Bilinearform  $\phi$  auf  $V$  gibt es genau einen Endomorphismus  $f_\phi: V \rightarrow V$  mit

$$\phi(x, y) = \langle x, f_\phi(y) \rangle \quad \forall x, y \in V.$$

**Bemerkungen:**

- Ist  $B$  eine Orthonormalbasis von  $V$ , so haben  $\phi$  und  $f_\phi$  dieselbe Matrix bezüglich  $B$ .
- Die Zuordnung  $\phi \mapsto f_\phi$  ist ein Isomorphismus zwischen dem Raum der Bilinearformen auf  $V$  und dem Raum der Endomorphismen von  $V$ .

**Satz 10.37.**  $V$  sei ein euklidischer Vektorraum. Zu jedem Endomorphismus  $f: V \rightarrow V$  gibt es genau einen Endomorphismus  $f^*: V \rightarrow V$ , so dass für alle  $x, y \in V$  gilt:

$$\langle f(x), y \rangle = \langle x, f^*(y) \rangle.$$

**Definition 10.38.**  $f^*: V \rightarrow V$  heißt der zu  $f$  **adjungierte Endomorphismus**.

**Satz 10.39.** Bezüglich einer Orthonormalbasis ist die Matrix von  $f^*$  die Transponierte der Matrix von  $f$ .

Es gelten die Rechenregeln

$$\begin{aligned} (f \circ g)^* &= g^* \circ f^*, \\ f^{**} &= f \\ (f + g)^* &= f^* + g^* \\ (rf)^* &= r f^*. \end{aligned} \tag{10.40}$$

Ein Endomorphismus  $f$  auf  $V$  ist genau dann eine Isometrie, wenn  $f^* \circ f = \text{id}$  gilt.

**Definition 10.41.** Ein Endomorphismus  $f$  auf einem euklidischen Vektorraum heißt **selbstadjungiert**, wenn  $f = f^*$  gilt.

## 10.7 Spektralsatz

**Satz 10.42 (Spektralsatz).** Sei  $V$  ein euklidischer Vektorraum. Zu jedem selbstadjungierten Endomorphismus  $f$  von  $V$  gibt es eine Orthonormalbasis von  $V$ , die aus Eigenvektoren von  $f$  besteht.

**Lemma 10.43.**  $f$  sei ein selbstadjungierter Endomorphismus eines euklidischen Vektorraums. Ist  $U$  ein  $f$ -invarianter Untervektorraum, so ist auch  $U^\perp$   $f$ -invariant.

**Lemma 10.44.**  *$f$  sei ein selbstadjungierter Endomorphismus eines euklidischen Vektorraums  $V$  und  $q$  die durch  $q(v) = \langle v, f(v) \rangle$  gegebene quadratische Form. Ist  $\lambda_0 = \langle v_0, f(v_0) \rangle$  der maximale Wert von  $q$  auf der Sphäre  $S = \{v \in V : \|v\| = 1\}$ , so ist  $v_0$  ein Eigenvektor von  $f$  zum Eigenwert  $\lambda_0$ .*

**Bemerkung:** Ist  $f$  ein selbstadjungierter Endomorphismus auf dem euklidischen Vektorraum  $V$ , so heißt

$$\text{Spec}(f) = \{\lambda \in \mathbb{R} : \lambda \text{ ist Eigenwert von } f\}$$

das **Spektrum** von  $f$ .



# Kapitel 11

## Hermitesche Formen

Das **Standard-Skalarprodukt** auf  $\mathbb{C}^n$  ist definiert durch

$$\langle u, v \rangle = \sum_{i=1}^n \bar{z}_i w_i, \quad (11.1)$$

wobei  $u = (z_1, \dots, z_n)^T, v = (w_1, \dots, w_n)^T \in \mathbb{C}^n$ . Es hat die Eigenschaften

a) Linearität in der zweiten und Semilinearität in der ersten Komponente:

$$\begin{aligned} \langle u, \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 \rangle &= \lambda_1 \langle u, v_1 \rangle + \lambda_2 \langle u, v_2 \rangle \\ \langle \lambda_1 u_1 + \lambda_2 u_2, v \rangle &= \bar{\lambda}_1 \langle u_1, v \rangle + \bar{\lambda}_2 \langle u_2, v \rangle, \end{aligned}$$

b)  $\langle u, v \rangle = \overline{\langle v, u \rangle}$ ,

c) positive Definitheit, d.h.

$$\langle u, u \rangle \geq 0.$$

**Definition 11.2.** Sei  $V$  ein komplexer Vektorraum. Eine Abbildung

$$\phi: V \times V \rightarrow \mathbb{C}$$

heißt **hermitesche Form**, wenn gilt

a)  $\phi$  ist linear in der zweiten Komponente,

b)  $\phi(u, v) = \overline{\phi(v, u)}$  für alle  $u, v \in V$ .

## 11.1 Matrizenkalkül

Sei  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  eine komplexe Matrix. Dann heißt  $\bar{A} = (\bar{a}_{ij})$  die zu  $A$  **komplex konjugierte Matrix**.

Ist  $V$  ein komplexer Vektorraum mit Basis  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  und  $\phi$  eine hermitesche Form auf  $V$  und  $M_B(\phi) = (\phi(v_i, v_j)) \in \mathbb{C}^{n \times n}$ , so gilt für alle  $v, w \in V$

$$\phi(v, w) = (\bar{x})^T M_B(\phi) y \quad (11.3)$$

mit  $x = k_B(v), y = k_B(w)$  und es gilt

$$M_B(\phi)^T = \overline{M_B(\phi)}.$$

Eine Matrix  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  heißt **hermitesch**, falls  $A^T = \bar{A}$ . Für eine hermitesche Matrix  $A = (a_{ij})$  gilt:

- $a_{ii} \in \mathbb{R}$ ,
- $\det A \in \mathbb{R}$ ,
- Ist  $V$  ein  $n$ -dimensionaler Vektorraum mit Basis  $B$ , so definiert die Abbildung  $\phi: (v, w) \mapsto \overline{k_B(v)}^T A k_B(w)$  eine hermitesche Form auf  $V$  mit  $M_B(\phi) = A$ . Dies definiert eine Bijektion zwischen den hermiteschen Formen auf  $V$  und hermiteschen  $n \times n$ -Matrizen.
- Sind  $B, B'$  zwei Basen von  $V$  und ist  $P = P_B^{B'}$  die Basiswechselmatrix, so gilt

$$M_{B'}(\phi) = \bar{P}^T M_B(\phi) P. \quad (11.4)$$

Der **Rang** von  $\phi$  ist definiert durch

$$\text{Rang}(\phi) = \text{Rang}(M_B(\phi)).$$

## 11.2 Orthogonalität

Sei  $V$  ein komplexer Vektorraum und  $\phi$  eine hermitesche Form auf  $V$ . Zwei Vektoren  $u, v \in V$  heißen **orthogonal** bezüglich  $\phi$ , wenn  $\phi(u, v) = 0$ . Ist  $U \subset V$  ein Untervektorraum, so heißt

$$U^\perp := \{v \in V : \phi(u, v) = 0 \text{ für alle } u \in U\}$$

das **orthogonale Komplement** von  $U$  bezüglich  $\phi$ .

**Definition 11.5.**  $\phi$  heißt **nicht ausgeartet**, wenn  $V^\perp = \{0\}$ . Ein Untervektorraum  $U \subset V$  heißt **nicht ausgeartet** bzgl.  $\phi$ , wenn  $U \cap U^\perp = \{0\}$ .

**Satz 11.6.** Folgende Aussagen sind äquivalent:

- a)  $\phi$  ist nicht ausgeartet,
- b) für jede Basis  $B$  von  $V$  gilt  $\det M_B(\phi) \neq 0$ ,
- c)  $\text{Rang}(\phi) = \dim V$ ,
- d) für jeden Untervektorraum  $U \subset V$  gilt

$$\dim U^\perp + \dim U = \dim V.$$

**Folgerung 11.7.**  $\phi$  sei eine nicht ausgeartete, hermitesche Form auf  $V$ . Ein Untervektorraum  $U$  von  $V$  ist genau dann nicht ausgeartet bezüglich  $\phi$ , wenn  $V = U \oplus U^\perp$  gilt.

Ein Vektor  $v \in V$  heißt **isotroper Vektor** bezüglich  $\phi$ , wenn gilt  $\phi(v, v) = 0$ , andernfalls heißt er **anisotrop**.

**Lemma 11.8.** Ist  $\phi \neq 0$ , dann existiert ein anisotroper Vektor.

Ein **Orthogonalsystem** ist ein System, das aus paarweise orthogonalen Vektoren besteht. Analog ist eine **Orthogonalbasis** definiert.

**Satz 11.9.** Jedes Orthogonalsystem aus bzgl.  $\phi$  anisotropen Vektoren kann zu einer Orthogonalbasis ergänzt werden.

**Lemma 11.10.** Für alle nichttrivialen hermiteschen Formen existiert eine Orthogonalbasis  $B$  bezüglich derer die Matrix von  $\phi$  die Form

$$M_B(\phi) = \begin{pmatrix} E_r & 0 & 0 \\ 0 & -E_s & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

hat.

**Folgerung 11.11.** Für alle hermiteschen Matrizen  $A$  gibt es eine Matrix  $P \in \text{Gl}_n(\mathbb{C})$  mit

$$\bar{P}^T A P = \begin{pmatrix} E_r & 0 & 0 \\ 0 & -E_s & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

**Definition 11.12.** Eine hermitesche Form  $\phi$  heißt **positiv definit**, wenn für jeden Vektor  $v \neq 0$  gilt

$$\phi(v, v) > 0.$$

Ist  $\phi$  positiv definit, dann existiert eine Basis  $B$  von  $V$  mit  $M_B(\phi) = E$ , d.h.  $B$  ist eine **Orthonormalbasis** bezüglich  $\phi$ .

$\phi$  heißt **negativ definit**, wenn für alle  $v \neq 0$  gilt

$$\phi(v, v) < 0.$$

**Satz 11.13 (Trägheitssatz).** Sei  $\phi$  eine hermitesche Form auf dem komplexen Vektorraum  $V$  und sei  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  eine Orthogonalbasis bezüglich  $\phi$ . Weiter sei  $r$  die Anzahl der  $v_j$  mit  $\phi(v_j, v_j) > 0$  und  $s$  die Anzahl der  $v_j$  mit  $\phi(v_j, v_j) < 0$ . Dann gilt

$$\begin{aligned} r &= \max\{\dim U : \phi|_U \text{ ist positiv definit auf dem Untervektorraum } U\}, \\ s &= \max\{\dim U : \phi|_U \text{ ist negativ definit auf dem Untervektorraum } U\}. \end{aligned}$$

### 11.3 Positiv definite hermitesche Formen

**Satz 11.14.** Sei  $\phi$  eine hermitesche Form auf einem endlich dimensional komplexen Vektorraum  $V$  mit Basis  $B$ . Genau dann ist  $\phi$  positiv definit, wenn alle Hauptunterdeterminanten von  $M_B(\phi)$  positiv sind.

Sei  $\phi$  eine positiv definite hermitesche Form. Man schreibt

$$\langle v, w \rangle = \phi(v, w)$$

und spricht von einem **hermiteschen Skalarprodukt**.  $(V, \phi)$  heißt **unitärer Raum** und wir können eine **Norm** auf  $V$  definieren durch

$$\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}.$$

**Satz 11.15 (Cauchy–Schwarz).** In einem unitären Vektorraum gilt

$$|\langle v, w \rangle| \leq \|v\| \cdot \|w\|.$$

**Folgerung 11.16 (Dreiecksungleichung).** In einem unitären Vektorraum gilt

$$\|v + w\| \leq \|v\| + \|w\|.$$



**Satz 11.17.** Sei  $\{v_1, \dots, v_n\}$  eine Basis eines unitären Vektorraums  $V$ . Dann gibt es eine Orthonormalbasis  $\{w_1, \dots, w_n\}$  von  $V$ , so dass

$$L(\{w_1, \dots, w_k\}) = L(\{v_1, \dots, v_k\}), \quad k = 1, \dots, n.$$

**Definition 11.18.** Sei  $V$  ein unitärer Vektorraum. Ein Endomorphismus  $f: V \rightarrow V$  heißt **Isometrie**, wenn gilt

$$\langle f(v), f(w) \rangle = \langle v, w \rangle. \quad (11.19)$$

**Satz 11.20.** Die Isometrien eines unitären Vektorraums  $V$  bilden eine Untergruppe von  $Gl(V)$ .

Diese Gruppe heißt die **unitäre Gruppe** von  $V$  und wird mit  $U(V)$  bezeichnet.

Eine Matrix  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  heißt **unitär**, wenn  $\bar{A}^T A = E$  gilt. Die unitären Matrizen bilden eine Untergruppe  $U(n)$  von  $Gl_n(\mathbb{C})$ , die **unitäre Gruppe**. Die unitären Matrizen mit Determinante 1 bilden die **spezielle unitäre Gruppe**  $SU(n)$ .

**Lemma 11.21.** Ein Endomorphismus  $f: V \rightarrow V$  eines unitären Vektorraums  $V$  ist genau dann eine Isometrie, wenn die Matrix  $M_B(f)$  bezüglich einer Orthonormalbasis  $B$  unitär ist.

## 11.4 Spektralsatz

**Satz 11.22.** Sei  $f$  ein Endomorphismus eines unitären Vektorraums  $V$ . Dann gibt es genau einen Endomorphismus  $f^*$  von  $V$  mit der Eigenschaft

$$\langle f(v), w \rangle = \langle v, f^*(w) \rangle$$

für alle  $v, w \in V$ .

Man nennt  $f^*$  den zu  $f$  **adjungierten** Endomorphismus.

**Bemerkungen:**

- a) Für eine Matrix  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  heißt  $A^* = \bar{A}^T$  die zu  $A$  **adjungierte** Matrix. Hat ein Endomorphismus bezüglich einer Orthonormalbasis die Darstellungsmatrix  $A$ , so hat der adjungierte Endomorphismus bezüglich dieser Basis die Darstellungsmatrix  $A^*$ .

- b) Ein Endomorphismus  $f$  ist genau dann eine Isometrie, wenn  $f^*f = \text{id}$  gilt.

**Definition 11.23.** Ein Endomorphismus  $f$  eines unitären Vektorraums  $V$  heißt **selbstadjungiert**, wenn  $f = f^*$  gilt, d.h. wenn

$$\langle f(v), w \rangle = \langle v, f(w) \rangle$$

für alle  $v, w \in V$  gilt.

**Satz 11.24 (Spektralsatz).** Zu jedem selbstadjungierten Endomorphismus  $f$  eines unitären Vektorraums  $V$  gibt es eine Orthonormalbasis von  $V$ , die aus Eigenvektoren von  $f$  besteht.

Eine Matrix  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$  heißt **hermitesch**, wenn gilt  $A^* = A$ . Ist  $A$  hermitesch, so existiert eine unitäre Matrix  $P$ , so dass  $P^{-1}AP$  eine Diagonalmatrix ist. Man sagt  $A$  lässt sich **unitär diagonalisieren**.

**Folgerung 11.25.** Zu jeder hermiteschen Form  $\phi$  auf einem unitären Vektorraum  $V$  gibt es eine Orthonormalbasis von  $V$ , die gleichzeitig eine Orthonormalbasis bzgl.  $\phi$  ist.

Ein Endomorphismus  $f$  eines unitären Vektorraums  $V$  heißt **normal**, wenn gilt  $f f^* = f^* f$ .

**Satz 11.26.** Ein Endomorphismus eines unitären Vektorraums ist genau dann unitär diagonalisierbar, wenn er normal ist.