# Lineare Algebra I - Vorlesungs-Script

Prof. Andrew Kresch

Basisjahr 08/09 Semester II

Mitschrift:

Simon Hafner

# Inhaltsverzeichnis

1 Bilinearformen			1
	1.1	Vektorprodukt in $\mathbb{R}^3$	3
	1.2	Skalar produkt über $\mathbb{C}^n$	4
	1.3	Bilinearform	5
	1.4	Bilineare und quadratische Formen	7
		1.4.1 Polarisierungsformel	8
	1.5	Sesquilineare Form	8
	1.6	Volumen	13
		1.6.1 Spat	13
	1.7	Orthogonale und unitäre Endomorphismen	16
	1.8	Beschreibung von $SO(3)$ und $O(3)$	20
	1.9	Selbstadjugierte Endomorphismen	20
2	Kla	ssifikation von Bilinearformen auf $\mathbb{R}^n \leftrightarrow \mathbf{Signatur}$	28
3	Mu	ltilineare Algebra	32
	3.1	Der Bidualraum $V \leadsto V^* \leadsto V^{**}$	35
	3.2	Zusammenhang zwischen Dualraum und bilinearen Abbildungen	36

# 1 Bilinearformen

Das kanonische Skalarprodukt (oder: Standardskalarprodukt) von  $\mathbb{R}^n$ ist die Abbildung

$$\langle,\rangle : \mathbb{R}^n x \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}$$

$$(x,y) \longmapsto \langle x,y \rangle \in \mathbb{R}$$

gegeben durch

$$\langle x, y \rangle := x_1 y_1 + \dots + x_n y_n$$

falls 
$$x = (x_1, \dots, x_n)$$
 und  $y = (y_1, \dots, y_n)$  sind.

**Definition 1** (Konvention). eine 1x1 Matrix wird mit Eintrag indentifiziert

$$(x) \in M(1 \times 1, K) \leftrightarrow x \in K$$

Dann können wir schreiben:

$$\langle x, y \rangle = (x^t)(y)$$

$$x = \left(x_1, \vdots, x_n\right), y = \left(y_1, \vdots, \right)$$

$$(x_1, \dots, x_n) \left(y_1, \vdots, y_n\right) = (x_1 y_1 + \dots + x_n y_n)$$

Bemerkung 1 ( $\langle , \rangle$  ist bilinear)

$$\langle x + x', y \rangle = \langle x, y \rangle + \langle x', y \rangle$$
$$\langle \lambda x, y \rangle = \lambda \langle x, y \rangle$$
$$\langle x, y + y' \rangle = \langle x, y \rangle + \langle x, y' \rangle$$
$$\langle x, \lambda y \rangle = \lambda \langle x, y \rangle$$

symmetrisch:

$$\langle x, y \rangle = \langle y, x \rangle$$

positiv definit:

$$\langle x, x \rangle \ge 0$$
  
 $\langle x, x \rangle = \Leftrightarrow x = 0 \in \mathbb{R}^n$ 

$$f\ddot{\mathbf{u}} \mathbf{r} \forall x, y, x', y' \in \mathbb{R}^n, \lambda \in \mathbb{R}$$

Bemerkung 2 (Hintergrund: euklidische Geometrie).

$$||x|| = \sqrt{\langle x, x \rangle} = \sqrt{x_1^2 + \dots + x_n^2}$$

Bemerkung 3 (Eigenschaften von  $\|.\|$ ).

$$||x|| \ge 0, \text{ mit } ||x|| = 0 \Leftrightarrow x = 0$$
$$||\lambda x|| = |\lambda| ||x||$$
$$||x + y|| \le ||x|| + ||y||$$

Dann definieren wir den Abstand von  $x, y \in \mathbb{R}^n$ :

$$d(x,y) \in \mathbb{R}$$
$$d(x,y) := \|y - x\|$$

Bemerkung 4. Eigenschaften

$$d(x,y) \ge 0, \text{mit} d(x,y) = 0 \Leftrightarrow x = y$$
 
$$d(y,x) = d(x,y)$$
 
$$d(x,z) \le d(x,y) + d(y,z)$$
 
$$\text{für} x, y, z \in \mathbb{R}^n$$

Wir sind motiviert, Strukturen zu definieren, basierend auf diesen Eigenschaften, so z.B.

- Bilineare Formen (symetrisch, positiv definit)
- Norme
- Metriken

**Beweis 1.**  $\|.\|$  und d: die Dreiecksungleichung folgt aus der Cauchy-Schwarzschen Ungleichung

$$||x + y||^{2} = \langle x + y, x + y \rangle$$

$$= ||x||^{2} + ||y||^{2} + 2 \langle x, y \rangle \le (?) (||x|| + ||y||)^{2}$$

$$\Leftrightarrow \langle x, y \rangle \le ||x|| ||y||$$

Cauchy-Schwarz'sche Ungleichung: für  $x, y \in \mathbb{R}^n$ 

$$\langle x, y \rangle^2 \le \langle x, x \rangle \langle y, y \rangle$$

mit Gleichheit genau dann, wenn x und y linear abhängig sind.

$$A = \begin{pmatrix} --- & x & --- \\ --- & y & --- \end{pmatrix} \in M(2 \times n, \mathbb{R})$$

A hat  $Rang \leq 1$ 

Beweis 2.

$$\begin{aligned} A \cdot A^t = & & = \begin{pmatrix} \langle x, x \rangle & \langle x, y \rangle \\ \langle x, y \rangle & \langle y, y \rangle \end{pmatrix} \in M(2 \times 2), \mathbb{R} \\ \det(A \cdot A^t) = & & = \langle x, x \rangle \langle y, y \rangle - \langle x, y \rangle^2 \end{aligned}$$

Es gibt eine Gleichung von Determinanten:

$$A, B \in M(k \times n, K)$$

$$\det(A \cdot B^{t}) = \sum_{1 \le s_{1} < s_{2} < \dots < s_{k} \le n} \det(A^{s_{1}, \dots, s_{k}}) \det(B^{s_{1}, \dots, s_{k}})$$

$$wobei \ A^{s_{1}, \dots, s_{k}} := (a_{i}, s_{j})_{1 \le i, j \le k}, B^{s_{1}, \dots, s_{k}} = (b_{i}, s_{j})_{1 \le i, j \le k}$$

Beweis-Skizze: Reduktion zum Fall, dass die Zeilen von A und B Standardbasiselemente sind; direkte Berechnung in diesem Fall. Es folgt:

$$\det(A \cdot A^t) = \sum_{1 \le i \le j \le n} \det(A^{i,j})^2 \ge 0$$

und  $ist = 0 \Leftrightarrow alle \ 2 \times 2 \ Minoren \ von \ A \ sind \ 0 \Leftrightarrow rang(A) \leq 1$ 

Korollar 1. Wir können definieren

$$\angle(x,y) := \cos^{-1} \underbrace{\frac{\langle x,y \rangle}{\|x\| \|y\|}}_{\in [-1,1] \in \mathbb{R}} \in [0,\pi] \in \mathbb{R}$$

$$f\ddot{u}r$$

$$0 \neq x \in \mathbb{R}^n$$

$$0 \neq y \in \mathbb{R}^n$$

Korollar 2. x, y Vektoren,  $\theta$  Winkel zwischen den beiden

$$\langle x, y \rangle = \frac{1}{2} \left( \|x\|^2 + \|y\|^2 - \|y - x\|^2 \right)$$

und deshalb:

$$\cos \theta = \frac{{{{{\left\| x \right\|}^2} + {{{\left\| y \right\|}^2} - {{\left\| y - x \right\|}^2}}}}{{2\left\| x \right\|\left\| y \right\|}}$$

⇒ Winkel eines Dreiecks ist nur von den Seitenlängen abhängig.

#### Beispiel 1.

$$\angle(x,y) = \frac{\pi}{2} \Leftrightarrow \langle x,y \rangle = 0$$
 
$$\underbrace{\{y | \langle x,y \rangle = 0\} = 0}_{\text{Untervektorraum}} \cup \{0 \neq y \in \mathbb{R}^n | \angle(x,y) = \frac{\pi}{2}\}$$

Man nennt x und y senkrecht falls  $\langle x, y \rangle = 0$ 

Fazit 1.

$$\langle .,. \rangle \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}^n$$
 bilinear form  $\|.\| \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}_{\geq 0}$  Norm  $d(.,.) \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}_{> 0}$  Metrik

$$||x|| = \sqrt{\langle x, x \rangle} d(x, y) = ||y - x|| \langle x, y \rangle = \frac{||x||^2 + ||y||^2 - ||y - x||^2}{2}$$

# 1.1 Vektorprodukt in $\mathbb{R}^3$

$$\mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}^3$$

$$(x,y) \mapsto x \times y$$

für  $y = (y_1, y_2, y_3)$  und  $y = (y_1, y_2, y_3)$  ist

$$x \times y = (x_2y_3 - x_3y_2, x_3y_1 - x_1y_2, x_1y_2 - x_2y_1)$$

oder:

$$x \times y = \det \begin{pmatrix} e_1 & e_2 & e_3 \\ x_1 & x_2 & x_3 \\ y_1 & y_2 & y_3 \end{pmatrix}$$

wobei  $(e_1,e_2,e_3)$  die Standardbasis ist. Es ist deshalb klar, dass

$$0 = \det \begin{pmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \\ x_1 & x_2 & x_3 \\ y_1 & y_2 & y_3 \end{pmatrix} = \langle x, x \times y \rangle$$

$$0 = \det \begin{pmatrix} y_1 & y_2 & y_3 \\ x_1 & x_2 & x_3 \\ y_1 & y_2 & y_3 \end{pmatrix} = \langle y, x \times y \rangle$$

 $x \times y$  liegt auf der Gerade von Vektoren senkrecht zu x und y. weiter:

$$\det \begin{pmatrix} w_1 & w_2 & w_3 \\ x_1 & x_2 & x_3 \\ y_1 & y_2 & y_3 \end{pmatrix} = \langle x \times y, x \times y \rangle$$

$$= \|x \times y\|^2 = (x_2 y_3 - x_3 y_2)^2 + (x_3 y_1 - x_1 y_3)^2 + (x_1 y_2 - x_2 y_1)^2$$

$$= \|x\|^2 \|y\|^2 - \langle x, y \rangle^2 = \|x\|^2 \|y\|^2 \left(1 - \frac{\langle x, y \rangle^2}{\|x\|^2 \|y\|^2}\right)$$

$$= \|x\|^2 \|y\|^2 (1 - \cos^2 \angle (x, y)) = \|x\|^2 \|y\|^2 \sin^2 \angle (x, y)$$

Fazit 2. Wenn das Ergebnis = 0, folgt daraus, dass x und y linear abhängig sind. Falls x und y linear unabhängig sind, dann folgt dass  $(x \times y, x, y)$  zu derselben Orientierungsklasse gehört wie  $(e_1, e_2, e_3)$ . Insgesamt bedeutet dies, dass  $x \times y$  folgende Eigenschaften hat:

- $\bullet$  ist senkrecht zu x und y
- ist  $0 \Leftrightarrow x$  und y sind linear abhängig
- hat Länge  $||x|| ||y|| \sin \angle(x, y)$
- und hat die Richtung, die mit x und y die gleiche Orientierungsklassse wie die Standardbasis hat.

## 1.2 Skalarprodukt über $\mathbb{C}^n$

Sei  $z = (z_1, \dots, z_n)$  und  $w = (w_1, \dots, w_n) \in \mathbb{C}^n$ 

Bemerkung 5. Der Ausdruck macht Sinn.

$$\langle z, w \rangle := z_1 w_1 + \dots + z_n w_n$$
  
 $\langle z, z \rangle := z_1^2 + \dots + z_n^2$ 

Dann kann die Länge nicht mehr interpretiert werden, z.B. für  $z=(1,i,0,\cdots,0)$  haben wir  $\langle z,z\rangle=1^2+i^2=0$ . Isotropische Untervektorräume von  $\mathbb{C}^n$  werden nicht in in diesem Kurs behandelt.  $(V\subset\mathbb{C}^n$  s.d.  $\langle v,w\rangle=0\ \forall v,w\in V)$ . Für die Physik, die Geometrie usw. ist eine Interpretation in Zusammenhang mit Länge wichtig, deshalb brauchen wir eine neue Definition.

**Definition 2** (Das kanonische Skalarprodukt). von  $\mathbb{C}^n$  ist gegeben durch

$$\langle .,. \rangle_c : \mathbb{C}^n \mathbb{C}^n \to \mathbb{C}$$
  
 $(z,w) \mapsto z_1 \bar{w_1} + \dots + z_n \bar{w_n}$ 

Eigenschaften 1 (von  $\langle ., \rangle_c$ ).

$$\begin{split} \langle z+z',w\rangle &= \langle z,w\rangle_c + \langle z',w\rangle_c \\ \langle \lambda z,w\rangle_c &= \lambda \, \langle z,w\rangle_c \\ \langle z,w+w'\rangle_c &= \langle z,w\rangle_c + \langle z,w'\rangle_c \\ \langle z,\lambda w\rangle_c &= \bar{\lambda} \, \langle z,w\rangle_c \end{split}$$

für  $z, z', w, w' \in \mathbb{C}^n$ ,  $\lambda \in \mathbb{C}$   $\langle ., . \rangle_c$  ist sesquilinear

$$\begin{split} \langle w,z\rangle_c &= \overline{\langle z,w\rangle_c} & \text{hermitesch} \\ \langle z,z\rangle_c &\in \mathbb{R}_{\geq 0} & \text{positiv definit} \\ \langle z,z\rangle &= 0 \Leftrightarrow z = 0 \end{split}$$

Fazit 3.  $\langle ., . \rangle_c$  ist sesquilinear, hermitesch und positiv definit.

**Beweis 3.** Bei Bedarf sonstwo nachschauen (Zu viele Zeichen und zu wenig Sinn). Es läuft auf eine Sammlung von Quadraten heraus.

**Definition 3** (Norm von  $\mathbb{C}^n$ ).

$$||z|| = \sqrt{\langle z, z \rangle_c}$$

Bemerkung 6. Sei  $w = (x'_1 + xy'_1, \dots, x'_n + iy'_n)$ . Dann:

$$\langle z, w \rangle_c = (x_1 + iy_1)(x_1' - iy_1') + \dots + (x_n + iy_n)(x_n' - iy_n')$$
$$= (x_1x_1' + y_1y_1' + \dots + x_nx_n' + y_ny_n') + i(x_1'y_1 - x_1y_1' + \dots + x_n'x_n - x_ny_n')$$

Auf diese Weise ist  $\langle.,.\rangle_c$ eine Erweiterung von reellen Skalarprodukt.

$$\mathbb{R}^{2n} \to \mathbb{C}^n$$
  $\mathbb{R}$ -linear  $e_1 \mapsto (1, 0, \dots, 0)$   $e_2 \mapsto (i, 0, \dots, 0)$   $\dots$   $e_{2n} \mapsto (0, \dots, 0, i)$   $\langle \cdot, \cdot \rangle_c = (\langle \cdot, \cdot \rangle \text{ von } \mathbb{R}^{2n}) + i \text{(neues)}$ 

 $\operatorname{Re}\langle.,.\rangle_c=\langle.,.\rangle$  von  $\mathbb{R}^{2n}$  unter diesem Isomorpismus. Sei  $\omega:=\operatorname{Im}\langle.,.\rangle$ :

$$\omega: \mathbb{C}^n \times \mathbb{C}^n \to \mathbb{R}$$
 oder  $\mathbb{R}^{2n} \times \mathbb{R}^{2n} \to \mathbb{R}$ 

 $Eigenschaften~2~({\rm von}~\omega~({\rm Imagin\"{a}rteil}~{\rm des}~{\rm kanonischen}~{\rm Skalarproduktes})).$  bilinear

schiefsymmetrisch  $\omega(w,z) = -\omega(z,w)$ 

$$\omega(z,z) = 0 \ \forall z \in \mathbb{C}^n \ (\text{oder } \mathbb{R}^{2n})$$

## 1.3 Bilinearform

Sei K ein Körper und V ein K-Vektorraum.

**Definition 4** (Bilinearform). Eine bilineare Form auf V ist eine Abbildung

$$s: V \times V \to K$$

so dass:

$$s(v + v', w) = s(v, w) + s(v', w)$$
  

$$s(\lambda v, w) = \lambda s(v, w)$$
  

$$s(v, w + w') = s(v, w) + s(v, w')$$
  

$$s(v, \lambda w) = \lambda s(v, w)$$

 $\forall v, v', w, w' \in V, \lambda \in K$ 

Und: s heisst symmetrisch, falls s(w,v) = s(v,w) und schiefsymmetrisch, falls s(w,v) = -s(v,w).

**Beispiel 2.** •  $\langle .,. \rangle := \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  ist eine symmetrische bilineare Form

- $\bullet$   $\omega$  ist eine schiefsymmetrisch bilineare Form
- $(\langle .,. \rangle_c \text{ nicht})$
- $V = \{ \text{stetige Abbildung}[0,1] \to \mathbb{R} \}$  über  $\mathbb{R}$ :  $f,g \in V$

$$s(f,g) = \int_0^1 f(x)g(x)dx$$

ist eine symmetrisch bilineare Form auf V

Sei K ein Körper, V ein K-Vektorraum, mit  $\dim_K V < \infty$ , und  $s: V \times V \to K$  eine bilineare Form.

**Definition 5.** darstellende Matrix Ist  $B = (v_i)_{1 \le i \le n}$  eine Basis von V, so setzen wir

$$M_B(s) := (s(v_i, v_j))_{1 \le i, j \le n} \in M(n \times n, K)$$

die darstellende Matrix

Korollar 3.  $f\ddot{u}r \ x, y \in V$ 

$$x = x_1 v_1 + \dots + x_n v_n$$
$$y = y_1 v_1, + \dots + y_n v_n$$

und

$$M_B(s) = (a_{ij})_{1 \le i,j \le n}, d.h.a_{ij} = s(v_i, v_j)$$

haben wir:

$$s(x,y) = \sum_{i,j=1}^{n} x_i y_j a_{ij}$$

$$= (x_1 \cdots x_n) \cdot \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$= x^t M_B(s) \cdot y$$

**Proposition 1.** Sei V ein endlich-dim. Vektorraum über K mit Basis  $B = (v_i)_{1 \leq i \leq n}$ . Es gibt eine Bijektion zwischen der Menge von Bilinearformen und  $M(n \times n, K)$ , gegeben durch

$$(s: V \times V \to K) \mapsto M_B(s)$$

**Beweis 4.** Wir schreiben einen Vektor  $x \in V$  als  $(x_1, \dots, x_n)$  falls  $x = x_1v_1 + \dots + x_nv_n$ . Ähnlich für y. Dann ist

$$A \in M(n \times n, K) \mapsto V \times V \to K$$
  
 $(x, y) \mapsto x^t \cdot A \cdot y$ 

inverses zu der obigen Abbildung.

Bemerkung 7. Sei  $(s: V \times V \to K)$  eine bilineare Forum und  $A = (a_{ij})_{1 \le i,j \le n}$  die darstellende Matrix. Wir erinnern uns an die Notation

$$\Phi_B: K^n \to V$$
$$e_1 \mapsto v_i$$

Dann:

$$K^{n} \times K^{n} \xrightarrow{\Phi_{B} \times \Phi_{B}} V \times V \xrightarrow{s} K$$

ist gegeben durch

$$(x,y) \longmapsto t_x A \cdot y$$

Sei  $A = (u_i)_{1 \le i \le n}$  eine andere Basis.

$$T = \Phi_B^{-1} \circ \Phi_A$$

$$K^n \qquad \Phi_A \qquad V$$

$$K^n \qquad \Phi_B \qquad V$$

**Proposition 2.** Transforationsformel Mit dieser Notation haben wir:

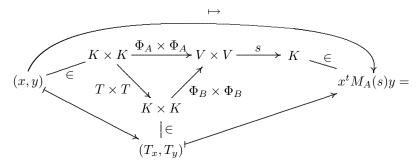
$$M_A(s) = T^t \cdot M_B(s) \cdot T$$

Beweis 5.

$$K^{n} \times K^{n} \xrightarrow{\Phi_{B} \times \Phi_{B}} V \times V \xrightarrow{s} K$$

$$(x, y) \longmapsto t_{x} \cdot M_{B}(s) \cdot y$$

Es folgt:



$$= x^t T^t M_B(s) T y = (T_x)^t M_B(s) (T_y)$$

Es folgt aus der oberen Proposition (Vor der Transf.):

$$T^t M_B(s) T = M_a(s)$$

**Beispiel 3.**  $V = K^n$ , mit Standardskalaprodukt  $\langle ., . \rangle$ . Ist  $B = (e_1, \dots, e_n)$ , so ist

$$\begin{pmatrix} 1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & 1 \end{pmatrix} = M_{\text{Standardbasis}}(\langle \cdot, \cdot, \cdot \rangle)$$

Sei

$$A = (e_1, e_2 - e_1, e_3 - e_2, \cdots, e_n - e_{n-1})$$
  
=: $(u_1, u_2, \cdots, u_n)$ 

Direkt aus der Definition:

$$\langle u_i, u_j \rangle = \begin{cases} 1 & i = j = 1 \\ 2 & i = j > 1 \\ -1 & |i - j| = 1 \\ 0 & \text{sonst} \end{cases}$$

oder mit der Transformationsformel

$$T = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ \dots & & 1 \\ 0 & & 1 \end{pmatrix}$$
 und  $T^t E_N T''$ 

Bemerkung 8. Ist A die darstellende Matrix bezügloich einer Basis, so haben wir:

- symmetrisch  $\Leftrightarrow A = A^t$
- schiefsymmetrisch  $\Leftrightarrow A = -A^t$

Das stimmt überein mit (vgl. Übungsblatt 3):  $A \in M(n \times n)$  ist symmetrisch  $\Leftrightarrow A = A^t$ . A ist schiefsymmetrisch oder antisymmetrisch (oder alternierend wenn  $\operatorname{char}(K) \neq 2) \Leftrightarrow A = -A^t$ 

# 1.4 Bilineare und quadratische Formen

Eine quadratische Form  $V \to K$  wird zu einer Bilinearform assoziert. Falls  $\dim_K V < \infty$ : "quadratische Form" bedeutet  $q:V \to K$  bezüglich einem Koordinatensystem gegeben als homogenes quadratisches Polynom. Ist  $s:V \times V \to K$  eine bilineare Form, dann heisst

$$\begin{split} q: &V \to K \\ v \mapsto q(v) = s(v,v) \end{split}$$

die zu s gehörige quadratische Form.

**Beispiel 4.**  $\langle v, v \rangle = v_1^2 + \cdots + v_n^2$  für  $v \in K^n$ Für  $A = (a_{ij})_{1 \leq i,j \leq n}$  eine symmetrische Matrix mit  $s: V \times V \to K$ ,  $(x,y) \mapsto x^t Ay$ , haben wir

$$s(x,x) = x^t A x$$

$$= (x_1 \cdots x_n) \begin{pmatrix} a_{11} \cdots a_{1n} \\ \vdots & \vdots \\ a_{n1} \cdots a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ s_n \end{pmatrix}$$

$$= \sum_{i,j=1}^n a_{ij} x_i x_j$$

$$= \sum_{i=1}^n a_{ii} x_i^2 + 2 \sum_{1 \le i < j \le n} a_{ij} x_i x_j$$

Ist  $char(K) \neq 2$ , so haben wir:

{symm. bilineare Formen in 
$$K^n$$
}  $\leftrightarrow$  {quadr. Formen auf  $K^n$ }  $s \mapsto q(v) := s(v, v)$   $\leftrightarrow$  (Polarisierungsformel)

#### 1.4.1 Polarisierungsformel

Ist s eine symmetrische Bilinearform und q die zu s gehörende quadratische Form über einem Vektorraum V über K mit  $\operatorname{char}(K) \neq 2$ , dann gilt:

$$s(v, w) = \frac{1}{2} (q(v+w) - q(v) - q(w))$$
$$= \frac{1}{2} (q(v) + q(w) - q(v+w))$$
$$= \frac{1}{4} (q(v+w) - q(v-w))$$

# 1.5 Sesquilineare Form

**Definition 6.** Sei V ein komplexer Vektorraum. Eine Abbildung

$$s: V \times V \to \mathbb{C}$$

heisst sesquilinear falls:

$$s(v + v', w) = s(v, w) + s(v', w)$$
  

$$s(\lambda v, w) = \lambda s(v, w)$$
  

$$s(v, w + w') = s(v, w) + s(v, w')$$
  

$$s(v, \lambda w) = \bar{\lambda}s(v, w)$$

für  $v, v', w, w' \in V, \lambda \in \mathbb{C}$ 

**Beispiel 5.**  $\langle .,. \rangle$  auf  $\mathbb{C}^n$ 

$$s(f,g) = \int_0^1 f(x)g(x)dx$$
 and  $V := \{\text{stetige Abb.}[0,1] \to \mathbb{C}\}$ 

**Definition 7.** hermitesch Eine sesquilineare Form heisst hermitesch, falls

$$s(w,v) = s(v,w) \ \forall v,w \in V$$

**Beispiel 6.**  $\langle .,. \rangle_c$  auf  $\mathbb{C}^n$  ist hermitesch.

Bemerkung9. hermitesche Form Man spricht von hermiteschen Form, diese sind immer sesquilinear

**Definition 8.** darstellende Matrix Sei  $\dim_{\mathbb{C}} V < \infty$ , und  $B := (V_i)_{1 \leq i \leq n}$  eine Basis. Ist s eine sesquilineare Form, so definieren wir

$$M_B(s) := (s(v_i, v_j))_{1 \le i \le n}$$

die darstellende Matrix. Sind  $z, w \in V$ 

$$z = z_1 v_1 + \dots + z_n v_n$$
$$w = w_1 v_1 + \dots + w_n v_n$$

dann haben wir

$$s(z, w) = \sum_{i,j=1}^{n} z_i \bar{w_j} a_{ij} \text{wobei} a_{ij} = s(v_i, v_j)$$

$$= (z_1 \cdots z_n) \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \bar{w_1} \\ \vdots \\ \bar{w_n} \end{pmatrix} = z^t M_B(s) \cdot \bar{w}$$

**Proposition 3.** Sei V ein endlich dim.  $\mathbb{C}$  Vektorraum und  $B = (v_i)_{1 \leq i \leq n}$ . Wir haben eine Bijektion

$$\{sesquilineare\ Form\ auf\ V\}\ \leftrightarrow\ M(n\times n,\mathbb{C})$$

Unter dieser Bijektion haben wir:

$$\{hermitesche\ Formen\} \leftrightarrow \{A \in M(n \times n, \mathbb{C}) : A^t = \bar{A}\}$$

Man sagt: eine Matrix  $A \in M(n \times n, \mathbb{C})$  mit  $A^t = \bar{A}$  ist <u>hermitesch</u>.

**Satz 1.** Transformationsformel Sei  $A = (u_1, \dots, u_n)$  eine andere Basis mit Transformationsmatrix T:

TODO: hier einfügen

Dann gilt:

$$M_A(s) = T^t \cdot M_B(s) \cdot \bar{T}$$

 $Mit\ g(v) := s(v,v)\ gilt\ die\ Polarisierungsformel$ 

$$s(v,w) = \frac{1}{4} \left( q(v+w) - q(v-w) + iq(v+iw) - iq(v-iw) \right)$$

 $\begin{array}{ll} \textbf{Definition 9. positiv definit Sei } K = \mathbb{R} \text{ oder } \mathbb{C}, \ V \text{ ein } K\text{-Vektorraum und} \\ s: V \times V \to K \text{ eine Billinearform } \begin{cases} \text{symmetrisch} & K = \mathbb{R} \\ \text{hermitesch} & K = \mathbb{C} \end{cases} \text{ heisst positiv definit,} \\ \text{falls } s(v; v) > 0 \ \forall 0 \neq v \in V \end{cases}$ 

**Beispiel 7.**  $\langle .,. \rangle$  ist positiv definit auf  $\mathbb{R}^n$   $\langle .,. \rangle_c$  ist positiv definit auf  $\mathbb{C}^n$ 

**Definition 10.** Skalarprodukt

Ein Skalarprodukt ist  $\begin{cases} \text{positiv definite symetrische bilineare Form} & K = \mathbb{R} \\ \text{eine positiv definite hermetische Form} & K = \mathbb{C} \end{cases}$ 

**Definition 11.** Skalarprodukt oft  $\langle .,. \rangle$ , Norm  $||v|| := \sqrt{\langle v,v \rangle}$ 

**Definition 12.** Euklidischer Vektorraum Vektorraum über  $\mathbb R$  mit Skalarprodukt

**Definition 13.** Untärer Vektorraum Vektorraum über  $\mathbb{C}$  mit Skalarprodukt

Beispiel 8.

$$V = \{f : [0,1] \to \mathbb{R} \text{ stetig}\} \min \langle f, g \rangle = \int_0^1 f(x)g(x)dx$$
$$V = \{f : [0,1] \to \mathbb{C} \text{ stetig}\} \min \langle f, g \rangle = \int_0^1 f(x)\overline{g(x)}dx$$

in beiden Fällen

$$||f|| = \sqrt{\int_0^1 |f(x)|^2 dx}$$

" $L^2$ -Norm"

Bemerkung 10. In einem beliebigen euklidischen bzw. unitären Vektorraum gilt die Cauchy-Schwarz'sche Ungleichtung

$$|\langle v, w \rangle| \le ||v|| \, ||w|| \, \, \forall v, w \in V$$

mit = genau dann, wenn v und w linear abhängig sind.

**Beweis 6.** (Skizze) klar falls v = 0 oder w = 0, also nehmen wir an, dass  $v \neq 0$  und  $w \neq 0$  1. Reduktion: zum Fall ||v|| = ||w|| = 1.

$$v_1 := \frac{v}{\|v\|} w_1 := \frac{w}{\|w\|}$$
$$\|v_1\| = 1 \|w_1\| = 1$$

2. Reduktion: Es reicht aus, zu zeigen: Re  $\langle v, w \rangle \leq 1 = \text{genau dann wenn } V = W$ 

$$\begin{split} |\langle v,w\rangle| &= \mu \, \langle v,w\rangle & \mu \in \mathbb{C}, |\mu| = 1 \\ &= \langle \mu v,w\rangle \in \mathbb{R}_{\geq} \\ &= \operatorname{Re} \, \langle v',w\rangle \; wobeiv' := \mu v \end{split}$$

Cauchy-Schwarz'sche Ungleichung  $\leq$ , Gleichheit: v, w linear unabhängig  $\Longrightarrow$  v', w linear unabhängig  $\Longrightarrow$   $v' \neq w$ 

 ${\it Eigenschaften \ 3.}$ 

**Beispiel 9.** Ist  $T:V\to\mathbb{R}^n$  oder  $T:V\to\mathbb{C}^n$  ein Isomorphismus, dann ist  $s:V\times V\to\mathbb{R}$  (bzw.  $s:V\times V\to\mathbb{C}$ ) gegeben durch

$$s(x,y) = \langle T_x, T_y \rangle$$

bzw.

$$s(x,y) = \langle T_x, T_y \rangle_c$$

ein Skalarprodukt.

**Definition 14.** Sei V ein exklusiver, bzw. unitärer Vektorraum

- $v, w \in V$  heisst orthogonal, falls  $\langle v, w \rangle = 0$
- $U,W\subset V$  heissen orthogonal (geschrieben  $U\perp V$ ) falls  $U\perp W\ \forall u\in U,$   $w\in W$
- $U \subset W$  das orthagonale Koplement ist  $U^{\perp} = \{v \in V : u \perp v \forall u \in U\}$
- $v_1, \dots, v_n$  sind orthogonal, falls  $v_i \perp v_i \ \forall i \neq j$

- $v_1, \dots, v_n$  sind orthonormal, falls  $v_i \perp v_j \ \forall i \neq j \ \text{und} \ \|v_i\| = 1 \ \forall i$
- V ist orthagonale direkte Summe von Untervektorräumen  $V_1, \dots, V_r$  falls

$$V = V_1 \oplus \cdots \oplus V_r$$
$$V_i \perp V_j \ \forall i \neq j$$

$$C([-1,1],\mathbb{R}) := \{f : [-1;1] \to \mathbb{R} \text{stetig}\}\$$

dann ist  $C([-1,1]\mathbb{R})$  die orthogonale direkte Summe von  $C([-1,1]\mathbb{R})_{\text{gerade}}$  und  $C([-1,1]\mathbb{R})_{\text{ungerade}}$ . gerade: f(-x)=f(x) und ungerade: f(-x)=-f(x)

$$f(x) = \underbrace{\frac{f(x) + f(-x)}{2}}_{\text{gerader Teil}} + \underbrace{\frac{f(x) - f(-x)}{2}}_{\text{ungerader Teil}}$$

g gerade, h ungerade  $\implies gh$  ungerade  $\implies \langle g,h\rangle = \int_{-1}^{1} g(x)h(x) = 0$ 

Bemerkung 11. Ist  $v_1, \dots, v_n$  eine orthonormale Familie mit  $v_i \neq 0 \forall i$ , so gilt

- 1.  $(i)(v_1, \dots, v_n)$  ist linear unabhängig  $(c_1v_1 + \dots + c_nv_n = 0 \implies c_i < v_i, v_i > + \dots + c_i < v_i, v_i > + \dots + c_n < v_n, v_i > = 0 \implies c_i ||v_i||^2 = 0 \implies c_i = 0)$
- 2.  $\left(\frac{v_1}{\|v_i\|}, \cdots, \frac{v_n}{\|v_i\|}\right)$  ist orthonormal

**Satz 2.** Ist  $(v_1, \dots, v_n)$  eine orthonormale Basis von V, so gilt folgendes für beliebiges  $v \in V$ 

$$v = \sum_{i=1}^{n} \langle v_i, v_j \rangle v_i$$

$$v = \sum_{i=1}^{b} c_i v_i$$

$$\langle v, v_j \rangle = \sum_{i=1}^{n} c_i \langle v_i, v_j \rangle$$

$$= c_j \langle v_i, v_j \rangle = c_j$$

**Proposition 4.** Sei  $K = \mathbb{R}$  oder  $\mathbb{C}$  und (V, < .,. >) ein euklidischer bzw. unitärer Vektorraum über K

- 1. Ist  $n := \dim_K V < \infty$  und  $(v_1, \dots, v_d)$  eine orthonormale Familie von Vektoren von V, so existieren  $v_{d+1}, \dots, v_n$ , so dass  $(v_1, \dots, v_n)$  eine orthonormale Basis von V ist.
- 2. Ist  $U \subset V$  ein endlichdimensionaler Untervektorraum, so gilt  $V = U \bigoplus U^{\perp}$ , orthonormal direkte Summe.

**Beweis 7.** Es gibt triviale Fälle: d = n in 1., U = 0 in 2. Auch: der Fall (d = 0) in 1.  $\Leftarrow d = 1$ :  $0 \neq v \in V$  beliebiger Vektor, wir nehmen  $b_1 = \frac{v}{\|v\|}$  Beweis durch Induktion nach N mit Indunktionsannahme 1. gilt für  $n \leq N$  N = 1 okay.

**Plan:** Wir zeigen IA  $\implies$  2. für  $\dim_K U \leq N$  und IA  $\implies$  1. für  $n \leq N+1$ .

 $IA \xrightarrow{\dim U \leq N} \exists \ orthonormale \ Basis (u_1, \dots, u_d) \ von \ U \ d := \dim U. \ F\"{u}r \ beliebiges \ v \in V \ gilt:$ 

$$v - \sum_{i=1}^{n} \langle v_i, v_j \rangle u_i \in U^{\perp}$$

$$U: 1$$
-dimensional  $U^{\perp}: 2$ -dim  
 $s(e_1, e_1) = 3$   $= 24$ 

denn

$$\left\langle v - \sum_{i=1}^{n} \langle v_i, u_i \rangle u_i, u_j \right\rangle = \langle v, u_j \rangle - \sum_{i=1}^{n} \langle v, u_j \rangle \langle u_i, u_j \rangle = 0$$

Und: 1. für dim  $V \leq N+1$  folgt aus IA und 2. für  $U \leq N$ 

$$1 \leq d < n = \dim V \geq N+1$$
 
$$\implies 1 \leq d \leq N \, und 1 \leq \dim V - d \geq N$$

Sei  $U := span(v_1, \dots, v_d)$  Aus 2. haben wir  $V = U \bigoplus U^{\perp}$  Nach IA,  $\exists$  orthonormale Basis  $(v_{d+1}, \dots, v_n)$  von  $U^{\perp}$  Es folgt, dass  $(v_1, \dots, v_n)$  ist eine orthonormale Basis von V.

Eigenschaften 4. Praktisches Verfahren zu testen ob ein symmetrisch bilineare bzw. hermetische Form ein Skalaprodukt ist (falls  $\dim_K V < \infty$ ). Verfahren:

- wählen  $U \subset V$  nicht trivialer Untervektorraum (z.B.  $U = span(v), 0 \neq v \in V$ )
- Berechnen  $U^{\perp}$
- Testen:
  - Ist  $V = U \bigoplus U^{\perp}$ ?
  - Ist die Einschränkung von der Form auf U ein Skalarprodukt?
  - Ist die Einschränkung von der Form auf  $U^\perp$  ein Skalarprodukt?

Beispiel 10.  $\mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \to \mathbb{R}$ 

$$M := \begin{pmatrix} 3 & 1 & 2 \\ 1 & 3 & -1 \\ 2 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

Wir betrachten die entsprechende Bilinearform

$$(x,y) \mapsto t_x \cdot M \cdot y$$

$$U = (e_1)$$

$$U^{\perp} = \{(x_1, x_2, x_3 : 3x_1 + x_2 + 2x_3 = 0\}$$

$$= ((1, -3, 0), (0, 2, -1))$$

Die darstellende Matrix:

$$s|_{U^{\perp}} \leadsto \begin{pmatrix} 24 & -21 \\ -21 & 18 \end{pmatrix}$$

$$U \cong$$
  $\mathbb{R}^2$   $W =$   $(e_1) \in \mathbb{R}^2$   $W^{\perp} =$   $\{(x_1, x_2) | 24x_1 - 21x_2 = 0\}$   $=$   $(21, 24)$ 

W 1-dim,  $W^{\perp}$  1-dim

$$(s|_{U^{\perp}})(e_1, e_2) = 24$$
 (21 24)  $\begin{pmatrix} 24 & -21 \\ -21 & 18 \end{pmatrix}$  (21 18)  $= -216$ 

⇒ kein Skalarprodukt

## 1.6 Volumen

#### 1.6.1 Spat

**Definition 16.** Spat  $u_1, \dots, u_n$  orthonormale Basis. Dann ist der von  $(u_1, \dots, u_n)$  aufgespannte Spat definiert als (wobei  $c_i := \text{von } (u_1, \dots, u_n)$  aufgespannten Spat)

$$\left\{ \sum_{i=1}^{n} c_i u_i | 0 \le c_i \le 1 \ \forall i \right\}$$

Vol(Spat):=1

Falls  $v_1, \dots, v_n \in V$  beliebig sind, dann hat der von  $(v_1, \dots, v_n)$  aufgespannte Spat

$$Vol = \left| \det \begin{pmatrix} a_{11} & \cdots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \cdots & a_{nn} \end{pmatrix} \right| v_i = \sum_{j=1}^n a_{ij} u_i$$

Sei 
$$b_i j := \langle v_i, v_j \rangle$$
 und  $B := \begin{pmatrix} b_{11} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & \cdots & b_{nn} \end{pmatrix}$  Wir haben  $b_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} a_{jk}$ ,

also  $B = A \cdot A^t$ . Es folgt:

$$Vol = \sqrt{(\det A)^2} = \sqrt{\det B}$$

Vorteile:

- keine Wahl von orthonormaler Basis nötig
- auch sinnvoll für eine Kollektion  $v_1, \dots, v_m$  evzl.  $m \neq n$

Beispiel 11. m=1

$$\det B = \frac{\|v_1\|^2}{\sqrt{\det B}} = \frac{\|v_1\|^2}{\|v_1\|}$$

**Definition 17.** Grammsche Determinante Im m-dim Volumen :=  $\sqrt{G(v_1, \dots, v_m)}$  wobei

$$G(v_1, \cdots, v_m) := \det \left( \langle v_i, v_j \rangle \right)_{1 < i, j \le m}$$

die sogenannte Grammsche Determinante ist.

Bemerkung 12. Es gilt  $G(v_1, \dots, v_m) = 0 \Leftrightarrow v_1, \dots, v_m$  lineare abhängig, weil

$$A = (a_{ij}) \in M(m \times n, \mathbb{R})$$

 $_{
m mit}$ 

$$G(v_1, \dots, v_m) = \det(A, A^t) = \sum (m \times m \text{Minor})$$

Bemerkung 13.

$$\operatorname{Vol}(v_1, \cdots, v_m) := \sqrt{G(v_1, \cdots, v_m)}$$

ist 0 falls  $\exists i : v_i = 0$ 

sonst:

$$Vol(v_1, \dots, v_m) = ||v_1|| \dots ||v_m|| Vol(\frac{v_1}{||v_1||}, \dots, \frac{v_m}{||v_m||})$$

Satz 3. Hadamard'sche Ungleichung

$$Vol(v_1, \cdots, v_m) \le ||v_1|| \cdots ||v_m||$$

für  $0 \neq v_i \in V$ ,  $i = 1, \dots, m$ . Mit Gleichheit genau dann wenn  $v_1, \dots, v_m$  orthogonal sind.

Beweis 8. Durch fallende Induktion nach

$$\max\{|I|:I\subset\{1,\cdots,m\}\,|(v_i)_{i\in I}\ orthogonal\}$$

**Fall**  $\max \{\cdots\} = m$  das bedeutet,  $v_1, \cdots, v_m$  sind orthogonal. Dann:

$$G(v_1, \dots, v_m) = \det \begin{pmatrix} \|v_1\|^2 & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & \|v_m\|^2 \end{pmatrix} = \|v_1\|^2 \dots \|v_m\|^2$$

Die ist der Induktionsanfang.

Sei  $r \in \mathbb{N}$ ,  $1 \le r < m$ . Induktionsanahme: Ungleichung für den Fall

$$\max\{|I|: (v_i)_{i\in I} \text{ orthogonal}\} > r$$

Sei  $v_1, \dots, v_m$ , so dass  $\max \{\dots\} = r$ . o.B.d.A:  $v_1, \dots, v_r$  orthogonal. Wir schreiben:

$$v_m = \underbrace{v_m - \sum_{i=1}^r \frac{\langle v_m, v_i \rangle}{\langle v_i, v_i \rangle} v_i}_{\tilde{v}_m \in \operatorname{span}(v_1, \cdots, v_r)^{\perp}} + \underbrace{\sum_{i=1}^r \frac{\langle v_m, v_i \rangle}{\langle v_i, v_i \rangle} v_i}_{\tilde{v}_m \in \operatorname{span}(v_1, \cdots, v_r)}$$

$$< v_m^{\tilde{v}}, v_m^{\tilde{v}} = 0$$

- $v = \tilde{v} + \tilde{\tilde{v}}$
- $\bullet < \tilde{v}, \tilde{\tilde{v}} > = 0$
- $||v||^2 = ||\tilde{v}||^2 + ||\tilde{\tilde{v}}||^2$

Das ist eine Orthogonale Projektion Wir haben

$$G(v_1, \cdots, v_m) = G(v_1, \cdots, v_{m-1}, \tilde{v_m})$$

weil (Spalten- und Zeilenumforumgen...). Es folgt:

$$Vol(v_1, \dots, v_m) = Vol(v_1, \dots, v_{m-1}, \tilde{v_m}) \le ||v_1|| \dots ||v_{m-1}|| ||\tilde{v_m}|| < ||v_1|| \dots ||v_{m-1}|| ||\tilde{v_m}||$$

Definition 18. Gram-Schmidt-Orthagonalisierungsverfahren

$$\tilde{v_r} := v_r - \sum_{i=1}^{r-1} \frac{\langle v_r, \tilde{v_i} \rangle}{\langle \tilde{v_i}, \tilde{v_i} \rangle} \tilde{v_i}, \text{für} 1, 2, \cdots$$

gegeben: eine Kollektion  $(v_1, \dots, v_n)$  oder abzählbar unendlich  $(v_1, v_2, \dots)$ . Das Verfahren produziert  $(\tilde{v_1}, \tilde{v_2}, \dots)$ , mit:

$$\begin{array}{lll} (\tilde{v_1}, \tilde{v_2}, \cdots & = & (v_1, v_2, \cdots) \\ (\tilde{v_1}, \cdots, \tilde{v_m}) & = & (v_1, \cdots, v_m) \; \forall m \\ (\tilde{v_1}, \tilde{v_2}, \cdots) & \text{sind orthogonal} \end{array}$$

Beispiel 12.  $C([-1,1],\mathbb{R})$  mit  $< f,g> = \int_{-1}^{1} f(x)g(x) dx$ 

$$(1, x, x^{2}, \cdots)$$

$$\xrightarrow{\text{GS}} \frac{\langle x^{2}, 1 \rangle}{\langle 1, 1 \rangle} = \frac{2/3}{2}$$

$$(1, x, x^{2} - \frac{1}{3}, x^{3} - \frac{3}{5} \cdots)$$

Bis auf Normalisierung bekommen wir die Legendre-Polynome.

Metrik:

$$d: V \times V \to \mathbb{R}_{\leq 0}$$
 
$$d(x, <) = 0 \Leftrightarrow x = y$$
 
$$d(x, y) = d(y, x)$$
 
$$d(x, z) \leq d(y, y) + d(y, z)$$

Aber: nicht jede Metrik, nicht einmal jede transinvariante Metrik kommt von einer Norm.

Bemerkung 14. Eine Norm kommt von einer +def, symm Bilinearform

$$\Leftrightarrow ||x+y||^2 + ||x-y||^2 = 2(||x||^2 + ||y||^2) \forall x, y \in V$$

**Definition 19.** ausgeartete Bilinearform Eine Bilinearform  $s: V \times V \to K$  ist ausgeartet (oder: entartet), falls eine oder beide der induzierten Abbildungen  $V \to V^*$  nicht injektiv ist.

$$v \mapsto (w \mapsto s(v, w))$$
  
 $v \mapsto (w \mapsto s(w, v))$ 

Bemerkung 15. Falls  $\dim_K V < \infty$ , dann:

$$v\mapsto (w\mapsto s(v,w)) \qquad \qquad \text{injektiv}$$
 
$$\downarrow v\mapsto (w\mapsto s(w,v)) \qquad \qquad \text{injektiv}$$
 
$$\downarrow s \text{ ist nicht ausgeartet}$$
 
$$\downarrow \updownarrow$$

die darstennelde Matrix ist invertierbar

$$s(v, w) = v^{t} \cdot A \cdot w$$
$$= (A^{t} \cdot v)^{t}$$

j++i

**Satz 4.** Sei V ein K-Vektorraum,  $s:V\times V\to K$  eine symmetrische oder schiefsymmetrische Bilinearform. Für  $U\subset V$  Untervektorraum, schreiben wir noch

$$U^{\perp} := \{ v \in V : s(u, v) = 0 \ \forall u \in U \}$$

 $(s(v,u) = 0 \Leftrightarrow s(u,v) = 0 \text{ weil s symm. bzw. schiefsymm.})$ 

**Proposition 5.** Sei V ein endlich dimensionaler K-Vektorraum und  $s: V \times V \to K$  eine nicht ausgeartete symmetrische oder schiefsymmetrische Bilinearform. Sei  $U \subset V$  ein Untervektorraum. Dann gilt:

$$\dim U + \dim U^{\perp} = \dim V$$

**Beweis 9.** Sei  $(v_i)_{i=1,\dots n}$  eine Basis mit  $n := \dim V$ , und A die darstellende Matrix von s bzw.  $(v_i)$ . Wir haben dann:

$$s(x,y) = x^t \cdot A \cdot y$$

 $und A^t = \pm A, \det A \neq 0$ 

$$U^{\perp} = \left\{ x \in V_i | x^t \cdot A \cdot y = 0 \ \forall y \in U \right\} = \left\{ x \in V_i | (x \cdot A)^t \cdot y = 0 \ \forall y \in U \right\}$$

Sei  $F: V \rightarrow V$  lin. Abb.  $\leftrightarrow$  A. Dann:

$$F(U^{\perp}) = \left\{ Ax | (Ax)^t y = 0 \ \forall y \in U \right\} \qquad = \left\{ Ax | \tilde{x}^t y = 0 \ \forall y \in U \right\}$$

Es folgt: mit

$$B := \begin{pmatrix} | & & | \\ u_1 & \cdots & u_d \\ | & & | \end{pmatrix}$$

 $(u_1, \dots, u_d)$  Basis von U, dann ist  $F(U^{\perp}) = \text{Ker } B$ . Jetzt:

$$\dim U^{\perp} = \dim F(U^{\perp}) = \dim \operatorname{Ker} B = n - \dim U$$

**Korollar 4.** dim  $U < \infty$ ,  $s: V \times V \to K$  nicht ausgeartet, (schief-) symm.

$$U \subset \Longrightarrow (U^{\perp})^{\perp} = U$$

Bemerkung 16. Es ist nicht immer der Fall, dass  $V=U\bigoplus U'$ , weil es ist möglich, dass  $U\cup U^\perp\neq 0$ . 2 Extremfälle:

- U ist isotropisch  $(s|_{U'}$  ist trivial)  $\Leftrightarrow U \subset \underbrace{U^{\perp}}_{\dim V \dim U}$
- $s|_U$  ist auch nicht ausgeartet  $\Leftrightarrow U \cup U^\perp = 0 \Leftrightarrow V = U \bigoplus U^\perp$

Aus 1. ist klar:

$$\dim U \le \frac{1}{2} \dim V \ \forall \text{isotrop} U \subset V$$

# 1.7 Orthogonale und unitäre Endomorphismen

 $K = \mathbb{R} \text{ oder } \mathbb{C}$ 

**Definition 20.** orthogonaler bzw. unitärer Endomorphismus Sei  $V, \langle , \rangle$  ein ortho. bzw. unitärer Vektorraum. Ein Endomprhismus  $F: V \to V$  heisst orthogonal bzw. unitär falls

$$\langle F(v), F(w) \rangle = \langle v, w \rangle \ \forall v, w \in V$$

Bemerkung 17. Das ist äquivalent zu

$$||F(v)|| = ||v|| \ \forall v \in V$$

Eigenschaften5. orthogonaler bzw. unitärer Endomorphismus Sei ${\cal F}$ ein orthobzw. unitärer Endomorphismus. Dann:

- F ist injektiv
- Falls  $\dim_K V < \infty$ , F ist bijektiv, und F' ist auch ortho. bzw. unitär
- Für jeden Eigenwert  $\lambda \in K$  gilt  $|\lambda| = 1$ . Eigenvektor v:

$$||v|| = ||F(v)|| = ||\lambda v|| = |\lambda| ||v||$$

Falls  $V = \mathbb{R}^n$  oder  $\mathbb{C}^n$  mit Standardskalarprodukt

$$\langle v, w \rangle = v^t w bz w$$
  $\langle v, w \rangle_c = v^t \bar{w}$ 

Ist F zur Matrix A entsprechend, dann

$$\langle F(v), F(w) \rangle = \langle v, w \rangle \Leftrightarrow (Av)^t Aw = v^t w$$

$$\Leftrightarrow v^t A^t Aw = v^t w \Leftrightarrow A^t A = E_n$$

$$\text{bzw} \Leftrightarrow v^t A^t \bar{A} \bar{w} = v^t \bar{w} \Leftrightarrow A^t \bar{A} = E_n$$

**Definition 21.** ortho. bzw. unitäre Matrix  $O(n):=A\in GL_n(\mathbb{R})$  heisst orthogonal falls  $A^tA=E_n$ 

 $U(n) := A \in GL_n(\mathbb{C})$  heisst <u>unitär</u> falls  $A^t \bar{A} = E_n$ 

Not 1.

$$O_n := \{ A \in GL_n(\mathbb{R}) | A \text{ orthogonal} \}$$
  
 $O_n := \{ A \in GL_n(\mathbb{C}) | A \text{ unitär} \}$ 

Weil

$$A, B \in O(n) \implies (AB)^t(AB) = B^tA^tAB = B^tB = E_n \implies AB \in O(n)$$

haben wir  $O(n) \subset GL_n(\mathbb{R})$  ist eine Untergruppe. Ähnlich:  $U(n) \subset GL_n(\mathbb{C})$  ist eine Untergruppe.

Not 2.

$$SO(n) = O(n) \cap SL_n(\mathbb{R})$$

$$SU(n) = U(n) \cap SL_n(\mathbb{C})$$

Not 3. ortho. bzw. unitärer Vektorraum

$$O(V) = \{ F \in GL(V) | \text{ortho.} \}$$

$$U(V) = \{ F \in GL(V) | \text{unitar} \}$$

Bemerkung 18.

$$A \in O(n) \implies \det A \in \{\pm 1\}$$

$$A \in U(n) \implies \det A \in \{\pm z \in \mathbb{C} : |Z| = 1\}$$

Eigenschaften 6. Charakterisierungen von ortho. bzw. unitären Matrizen Äquivalente Charakterisierungen von orthogonalen bzw. unitären Matrizen  $A \in GL_n(\mathbb{R})$ :

A ist orthogonal  $\Leftrightarrow A^{-1} = A^t \Leftrightarrow A^t A = E_n \Leftrightarrow AA^t = E_n \Leftrightarrow$  die Spalten von A bilden eine Orthonormalbasis von  $\mathbb{R}^n \Leftrightarrow$  die Zeilen von A bilden eine Orthonormalbasis von  $\mathbb{R}^n$ .

Ähnlich:

A ist unit  $\Leftrightarrow A^{-1} = \bar{A}^t \Leftrightarrow A^t \bar{A} = E_n \Leftrightarrow \bar{A}A^t = E_n \Leftrightarrow \text{die Spalten von } A$  bilden eine Orthonormalbasis von  $\mathbb{C}^n \Leftrightarrow \text{die Zeilen von } A$  bilden eine Orthonormalbasis von  $\mathbb{C}^n$ .

Für n=1

$$O(1) = \{\pm 1\} \qquad \qquad U(1) = \{z \in \mathbb{C} : |z| = 1\} \cong S^1$$
 
$$SO(1) = \{1\} \qquad \qquad SU(1) = \{1\}$$

Für n = 2:  $(a, b) \in \mathbb{R}^2$ ,  $a^2 + b^2 = 1$ 

$$O(2) = \left\{ \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \middle| \theta \in \mathbb{R} \right\} \cup \left\{ \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \sin \theta & -\cos \theta \end{pmatrix} \middle| \theta \in \mathbb{R} \right\}$$
$$SO(2) = \left\{ \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \middle| \theta \in \mathbb{R} \right\} \cong S^{1}$$

$$(z, w) \in \mathbb{C}^2, |z|^2 + |w|^2 = 1, (-\bar{w}, \bar{z}) \perp (z, w)$$

$$U(2) = \left\{ \begin{pmatrix} z & -\lambda \bar{w} \\ w & \lambda \bar{z} \end{pmatrix} | (z, w) \in \mathbb{C}^2, \left| z \right|^2 + \left| w \right|^2 = 1, \lambda \in \mathbb{C}, \left| \lambda \right| = 1 \right\} \cong S^3 \times S^1$$

$$SU(2) = \left\{ \begin{pmatrix} z & -\bar{w} \\ w & \bar{z} \end{pmatrix} | (z, w) \in \mathbb{C}^2, \left| z \right|^2 + \left| w \right|^2 = 1 \right\} \cong S^3$$

SO(3) eine explizite Beschreibung ist möglich (später)

**Proposition 6.** Sei V ein endlich dimensionaler  $\mathbb{C}$ -Vektorraum mit Skalarprodukt  $\langle, \rangle$ , und sei  $F: V \to V$  ein unitärer Endomorphismus. Dann besitzt V eine Orthonormalbasis von Eigenvektoren von F.

**Beweis 10.** Durch Indunktion nach dim V. dim V=0,1 trivial. dim  $V\geq 2$  Weil  $\mathbb C$  algebraisch abgeschlossen ist, gibt es einen Eigenwert  $\lambda\in\mathbb C$ . Sei  $v\in V$  ein Eigenvektor, mit  $\|v\|=1$ . Weil F untär ist, haben wir  $F(v^{\perp})=v^{\perp}$ . Wir haben dim  $v^{\perp}=\dim V-1$ 

$$w \in v^{\perp} \langle v, w \rangle \Longrightarrow \langle v, w \rangle = 0$$
$$\lambda \langle v, F(w) \rangle = \langle \lambda v, F(w) \rangle = \langle F(v), F(w) \rangle = 0$$
$$\Longrightarrow F(v^{\perp}) \subset v^{\perp}$$

Aus der Induktionsannahme folgt, dass  $\exists$  Orthonormalbasis von  $v^{\perp}$  von Eigenvektoren von F. Zusammen mit  $v^{V=\operatorname{span} \bigoplus v^{\perp}}$  Orthonormalbasis von V

**Korollar 5.** Sei  $A \in U(n)$ . Dann  $\exists S \in U(n), \theta_1, \dots, \theta_n \in \mathbb{R}$  so dass

$$SAS^{-1} = \begin{pmatrix} e^{i\theta_1} & \cdots & 0 \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & \cdots & e^{i\theta_n} \end{pmatrix}$$

**Proposition 7.** Sei V ein endlich dimensionaler  $\mathbb{R}$ -Vektorraum mit Skalarprodukt  $\langle, \rangle$ , und sei  $F: V \to V$  ein orthogonaler Endomorphismus. Dann besitzt V eine Orthonormalbasis  $(v_1^+, \cdots, v_r^+, v_1^-, \cdots, v_s^-, w_1, w_1', \cdots, w_t, w_t')$ 

- $F(v_i^+) = v_i^+$
- $F(v_i^-) = -v_i^-$
- $F(w_i) = (\cos \theta_i)w_i + (\sin \theta_i)w_i'$
- $F(w_i') = (-\sin\theta w_i) + (\cos\theta_i)w_i'$

 $mit \ \theta_i \in \mathbb{R}, \ 0 < |\theta| < \phi, \ i = 1, \cdots, t$ 

Beweis 11. Durch Induktion nach  $\dim V$ :  $\dim V = 0, 1, 2$  trivial.  $\dim > 2$  (nächstes mal)

$$\dim_{\mathbb{R}} V$$
  $\langle .,. \rangle$  Skalarprodukt

Fazit 5.  $F: V \to V$  orthogonaler Endomorphismus  $\implies \exists$  orthogonale Basis

+1 oder -1 Eigenvektoren

$$F(\alpha w_i + \beta w_i') = (\alpha \cos \Theta_i - \beta \sin \Theta_i) w_i + (\alpha \sin \Theta_i \beta \cos \Theta_i) w_i', \ \Theta_i \in \mathbb{R}$$

**Beweis 12.** Fortsetzung Durch Induktion nach dim V, Induktionsanfang: dim  $V \leq 2$  dim V = 2 bezüglich beliebiger Basis  $(w_1, w'_1)$ .

$$V:\begin{pmatrix} \cos\Theta & -\sin\Theta \\ \sin\Theta & \cos\Theta \end{pmatrix} oder \begin{pmatrix} \cos\Theta & \sin\Theta \\ -\sin\Theta & \cos\Theta \end{pmatrix}$$

Matrix 1:  $w_1, w_2$  ist wie oben, Matrix 2: chaakteristisches Polynom  $t^2 - 1 = (t-1)(t+1) \rightarrow (+1\text{-Eigenvektor}, -1\text{-Eigenvektor})$ 

1. Fall: ∃ reeller Eigenwert

$$\lambda \in \mathbb{R}, \ |\lambda| = 1 \ v \in V \ F(v) = \lambda v$$

wir zeigen, dass  $F(v^{\perp}) = v^{\perp}$  genau wie im Fall einees unitären Endomorphismus

$$\dim(v^{\perp}) = \dim V - 1 \stackrel{IA}{\leadsto} v^{\perp} : orthonormale \ Basis$$

$$V = (v) \bigoplus v^{\perp}$$

2. Fall: \(\mathre{\pi}\) reeller Eigenwert

$$\implies P_F(t) = \prod_{i=1}^{(\dim V)/2} Q_i(t)$$

 $Q_i(t)$  irreduzibles quadratisches Polynom. Aus dem Satz von Cayley-Hamilton folgt:

$$\implies \exists \overbrace{v}^{\neq 0} \in V, \ imitQ_i(F)v = 0$$

Sei  $0 \neq v_0 \in V$  beliebigen Vektor  $P_F(F)v_0 = 0$ 

$$Q_1(F)Q_2(F)\cdots + \underline{\dim V}_2(F)v_0 = 0$$

$$\implies \exists j: Q_j(F)Q_{j+1}(F)\cdots + \underline{\dim V}_2(F)v_0 = 0$$

$$aber Q_{j+1}(F)\cdots Q_{\dim V}2(F)v_0 \neq 0$$

 $\implies$  wir nehmen i:=j und  $v:=Q_{j+1}(F)\cdots Q_{\frac{\dim V}{2}(F)v_0}$ . Beh:  $U:=\mathrm{span}(v,F(v))$  ist ein F-invariante Vektorraum.  $Q_i(F)_v=0$  $\implies\exists a,b\in\mathbb{R}$  mit F(F(v))=av+bF(V). Es folgt:  $U^\perp$  ist auch F-invariant.  $V=U\bigoplus U^\perp \stackrel{IA}{\leadsto} Basen$  von U und von  $U^\perp$  wie oben. Die Vereinigung dieser Basen ist wie erwünscht.

**Korollar 6.** Sei  $A \in O(n)$ . Dann gibt es ein  $S \in O(n)$  und  $r, s, t \in \mathbb{N}$ ,  $\Theta_1, \dots, \Theta_t \in \mathbb{R}$  mit

$$SAS^{-1} = \begin{pmatrix} E_r & & & & 0 \\ & -E_s & & & \\ & & D_{\Theta_1} & & \\ & & & \ddots & \\ 0 & & & D_{\Theta_t} \end{pmatrix}$$

wobei

$$D_{\Theta} := \begin{pmatrix} \cos \Theta & -\sin \Theta \\ \sin \Theta & \cos \Theta \end{pmatrix}$$

Beispiel 13.

$$A := \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & & & 0 \\ & 0 & 1 & & & \\ & & \ddots & \ddots & & \\ & & & 0 & 1 \\ 1 & & & & 0 \end{pmatrix} \in U(n)$$

$$A(z_1, \dots, z_n) = (z_2, \dots, z_n, z_1)$$
$$A(1, S, S^2, \dots, S^{n-1}) = (S, S^2, \dots, S^{n-1}, 1)$$
$$S := e^{2\pi i/n} S^n = 1$$

 $\implies (1,S,S^2,\cdots,S^{n-1})$  ist Eigenvektor zum Eigenwert S. Ähnlich: für  $0 \le j \le n-1$  haben wir  $(1,S^j,S^{2j},\cdots,S^{(n-1)j})$  ist Eigenvektor zum Eigenwert  $S^j$ .  $1,S,S^2,\cdots,S^{n-1}$  sind paarweise verschieden  $\implies (1,S^j,S^{2j},\cdots,S^{(n-1)j})$  ist eine Basis von Eigenvektoren. Normalisierung:

$$\left(\frac{1}{\sqrt{n}}\left(1, S^{j}, S^{2j}, \cdots, S^{(n-1)j}\right)\right)_{j=0,1,\cdots,n-1}$$

ist eine orthonormale Basis von Eigenvektoren

 $(K = \mathbb{C})$  unitärer Endomorpismus von V

Fazit 6.  $(K = \mathbb{R})$  orthogonaler Endormophismus von V $\Longrightarrow V = \bigoplus_{\text{Eigenwerte}\lambda} \text{Eig}(F; \lambda)$  orthogonale direkte Summe

#### Beispiel 14.

$$A = \begin{pmatrix} \frac{3}{13} & \frac{4}{5} & \frac{36}{65} \\ \frac{4}{13} & -\frac{3}{5} & \frac{48}{65} \\ \frac{12}{13} & 0 & -\frac{5}{13} \end{pmatrix} \in O(3)$$

 $\begin{array}{l} \det A=1\ 2\ \text{komplex konjugierte}\ +\ 1\ \text{reller oder}\ 3\ \text{reelle Eigenwerte}\ \Longrightarrow\ +1\\ \text{ist ein Eigenwert}\ \dots \leadsto \text{Eigenvektor}\ (6,3,4)\ \text{zum Eigenwert}\ 1. \to \text{v}\ \text{mit}\ \|v\|=1\\ v=\frac{1}{\sqrt{61}}(6,3,4)\ -v^\perp=\text{span}\left((1,-2,0),(2,0,-3)\right)\xrightarrow{\text{Gram-Schmidt}} \end{array}$ 

$$(1,-2,0), (\frac{8}{5},\frac{4}{5},-3)$$

Normalisieren:

$$\frac{1}{\sqrt{5}}(1, -2, 0), \sqrt{1}\sqrt{305}(8, 4, -15)$$

Und wir berechnen

$$S := \begin{pmatrix} \frac{6}{\sqrt{61}} & \frac{1}{\sqrt{5}} & \frac{8}{\sqrt{305}} \\ \frac{3}{\sqrt{61}} & -\frac{2}{\sqrt{5}} & \frac{4}{\sqrt{305}} \\ \frac{4}{\sqrt{61}} & 0 & -\frac{15}{\sqrt{305}} \end{pmatrix}$$

bekommen wir

$$\underbrace{S^{-1}}_{=S^t} AS = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -\frac{57}{65} & \frac{4\sqrt{61}}{65} \\ 0 & -\frac{4\sqrt{61}}{65} & -\frac{57}{65} \end{pmatrix}$$

# 1.8 Beschreibung von SO(3) und O(3)

Eigenschaften 7. Sei  $A \in SO(3)$ . Dann: entweder es gibt 1 reelle und 2 komplex konjugierte Eigenwerte oder 3 reelle Eigenwerte.  $\lambda \in \mathbb{C} \implies \lambda \cdot \bar{\lambda} = 1$ . Eigenwerte  $+1(\times 3) \Leftrightarrow A = E_3$  oder  $-1(\times 2) / +1$ . Wenn  $\Leftrightarrow A = E^3$ , dann ist dim Eig(A, 1) = 1.

$$A: \operatorname{Eig}(A,1)^{\perp} \to \operatorname{Eig}(A,1)^{\perp}$$

ist eine Drehung durch einen Winkel  $\Theta \in (0, 2\phi)$ . Bezüglich Basis  $(v_1, v_2, v_3)$ ,  $v_1 \in \text{Eig}(A, 1), ||v_1|| = 1$  sieht A aus wie

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & \cos\Theta & -\sin\Theta \\ 0 & \sin\Theta & \cos\Theta \end{pmatrix}$$

Eigenschaften 8. Sei  $A \in O(3)$  Falls det A = 1, haben wir  $A \in SO(3)$  Falls det A = -1, haben wir  $-A \in SO(3)$ 

Dann bekommen wir die folgende Beschreibung von  $A \in O(3)$  mit det A = -1:

- $A = -E_3$
- oder dim  $\operatorname{Eig}(A, -1) = 1$   $v_1 \in \operatorname{Eig}(A, -1), \|v_1\| = 1$  $A : \operatorname{Eig}(A, -1)^{\perp} \to \operatorname{Eig}(A, -1)^{\perp}$  ist eine Drehung um den Winkel  $\Theta - \pi \in (-\pi, \pi)$  (Spiegelung oder Spiegelung mit Drehung)

## 1.9 Selbstadjugierte Endomorphismen

 $V,\langle,\rangle$ , K-Vektorraum mit Skalaprodukt. (K= $\mathbb{R}$  oder  $\mathbb{C}$ ). Ist  $F:V\to V$  ein Endomorphismus, so heisst  $F^*:V\to V$  adjugierter Endomorphismus falls

$$\langle F(v), w \rangle = \langle v, F^*(w) \rangle \ \forall v, w \in V$$

**Definition 22.**  $F: V \to V$  ist adjugiert falls

$$\langle F(v), w \rangle = \langle v, F(w) \rangle \ \forall v, w \in V$$

Eigenschaften 9. Falls  $V = \mathbb{R}^n$  mit Standardskalarprodukt, so zu F ist eine assoziierte Matrix  $A \in M(n \times n, \mathbb{R})$ , dann ist  $A^t$  zu  $F^*$  assoziiert. Falls  $V = \mathbb{C}^n$ , dann ist

$$F \leftrightarrow A \in M(n \times n, \mathbb{C})$$
$$F^* \leftrightarrow \bar{A}^t \in M(n \times n, \mathbb{C})$$

Beweis 13.

$$\langle Av, w \rangle = (Av)^t \bar{w} = v^t A^t \bar{w} = v^t \bar{A}^t w = \langle v, \bar{w}^t w \rangle$$

Bemerkung 19.  $F^*$  ist eindeutig falls für  $\tilde{F}^*$  gilt

$$\langle F(v), w \rangle = \left\langle v, \tilde{F}^*(w) \right\rangle$$

dann ist

$$0 = \left\langle v, \tilde{F}^*(w) - F^*(w) \right\rangle$$

 $\Longrightarrow$ 

$$0 = \left\langle \tilde{F}^*(w) - F^*(w), \tilde{F}^*(w) - F^*(w) \right\rangle$$
$$= \left\| \tilde{F}^*(w) - F^*(w) \right\|^2$$
$$\implies \tilde{F}^*(w) = F^*(w)$$

Fazit 7. Im Fall  $V=\mathbb{R}^n$  bzw.  $\mathbb{C}^n$  mit Standardskalarprodukt ist ein selbstadjungierter Endomorphismus durch eine symmetrische bzw. hermitesche Matrix gegeben.

Lemma 1. Jeder Eigenwert eines selbstadjugierten Endomorphismus ist reell.

**Beweis 14.** Ist  $F(v) = \lambda v$  mit  $v \neq 0$ , so gilt

$$\lambda \langle v, v \rangle = \langle \lambda v, v \rangle = \langle F(v), v \rangle = \langle v, F(v) \rangle = \langle v, \lambda v \rangle = \bar{\lambda} \langle v, v \rangle \implies \lambda = \bar{\lambda}$$

Bemerkung 20. Prä-Hilbertraum bezeichnet einen K-Vektorraum ( $K=\mathbb{R}$  oder  $\mathbb{C}$ ) mit Skalarprodukt. Euklidische bzw. unitäre Vektorräume sind endlichdimensional,

**Proposition 8.** Sei V ein euklidischer bzw. unitärer Vektorraum und  $F:V \to V$  ein selbstadjugierter Endomorphismus. Dann gibt es eine orthonormale Basis von Eigenvektoren.

**Beweis 15.** Falls V ein unitärer Vektorraum ist: durch Induktion nach dim V,  $\exists$  Eigenwert  $\lambda$ , Eigenvektor v, oBdA haben wir ||v|| = 1. Wir behaupten:

$$F(v^{\perp}) \in V^{\perp}$$

$$\langle v, w \rangle = 0 \implies \langle v, F(w) \rangle = \langle F(v), w \rangle = \langle \lambda v, w \rangle = \lambda \langle v, w \rangle = 0$$

 $IA \Longrightarrow \exists$  orthonormale Basis von  $v^{\perp}$ . Dies, zusammen mit v, gibt eine Basis von V. Fall eines euklidischen Vektorraums: Das gleiche Argumente ist gültig, sobald wir wissen, dass F einen Eigenwert besitzt. Man wählt eine Basis von V, so:

$$F \leftrightarrow A \in M(n \times n, \mathbb{R}) \quad [n = \dim V]$$

mit  $A = A^t$ . Wir betrachten A als komplexe Matrix, so dass

$$A = \bar{A} \implies \bar{A}^t = A^t = A \implies A \text{ ist hermetisch}$$

Sei  $\lambda$  ein (komplexer) Eigenwert von A. Weil A hermetisch ist, haben wir  $\lambda \in \mathbb{R}$ . Wir haben

$$\det(A - \lambda E_n) = 0$$

Dann:

$$\det(F - \lambda i d_V) = 0$$

also  $\lambda$  ist Eigenwert von F.

**Korollar 7.** Sei  $A \in M(n \times n, \mathbb{R})$  symmetrisch. Dann  $\exists S \in O(n)$  mit

$$S^t A S = \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n), \ \lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$$

Sei  $A \in M(n \times n, \mathbb{C})$  hermetisch. Dann  $\exists S \in U(n)$  mit

$$\bar{S}^t A S = \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n), \ \lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$$

**Korollar 8.** Sei  $F: V \to V$  wie in der Proposition oben. Dann ist V die orthogonale direkte Summe von diesen Eigenräumen:

$$V = \bigoplus_{Eigenwerte\lambda} \operatorname{Eig}(F; \lambda)$$

Fazit 8.  $\leadsto$  Praktisches Verfahren: A symmetrisch bzw. hermetische Matrix  $\hookrightarrow$  berechnen Eig $(A; \lambda)$ 

 $\hookrightarrow$  wählen von jedem eine orthonormale Basis

#### Beispiel 15.

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 3 & 3+3i \\ 3 & 5 & -3-3i \\ 3-3i & -3+3i & 2 \end{pmatrix}$$

$$P_A(t) = \det(tE_3 - A) = (t-5)^2(t-2) + \dots = t^3 - 12t^2 + 256 = (t+4)(t-8)^2$$

$$\operatorname{Eig}(A; -4) = \operatorname{Ker} \begin{pmatrix} 9 & 3 & 3+3i \\ 3 & 9 & -3-3i \\ 3-3i & -3+3i & 6 \end{pmatrix} = \operatorname{span} \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ -1+i \end{pmatrix} \right\}$$

$$\operatorname{Eig}(A; \delta) = \operatorname{Ker} \begin{pmatrix} -3 & 3 & 3+3i \\ 3 & -3 & -3+3i \\ 3-3i & -3+3i & -6 \end{pmatrix} = \operatorname{span} \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1-i \end{pmatrix} \right\} \rightsquigarrow \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1-i \end{pmatrix}$$

bzw.

$$\begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} & \frac{1-i}{2} \end{pmatrix}$$

Wir bekommen:

$$S := \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{1}{2} \\ \frac{-1+i}{2} & 0 & \frac{1-i}{2} \end{pmatrix}$$

dann:

$$\bar{S}^t AS = \operatorname{diag}(-4, 8, 8)$$

Bemerkung 21. Das Resultat von der Proposition oben im Fall eines euklidischen Vektorraums ist klar, auch aus geometrischem Grund.

symm. Matrizen \  $\mathbb{R} \iff$  quadratische Formen

(Prop aktuelle-7)  $S^t A S$  aus der Transformationsformel.

...und man kann auch einen alternativen Beweis in diesem Fall geben.

$$A \in M(n \times n, \mathbb{R}), A^t = A \iff q : \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}, q(v) := v^t A v$$

(Faktum aus der Analysis)

$$\exists x \in \mathbb{R}^n, ||x|| = 1 \text{ mit} q(x) \ge q(x') \ \forall x' \in \mathbb{R}^n, ||x'|| = 1$$

Dann für  $v \in \mathbb{R}^n, v \perp x$  haben wir  $Av \perp x$ . In der Tat haben wir

$$(Av - q(x)v) \perp x \ \forall v \in \mathbb{R}^n$$

denn

$$\langle Av - q(x)v, v \rangle + 2\lambda \langle Av - q(x)v, x \rangle = (v + \lambda x)^t (A - q(x)E_n)(v + \lambda x) \le 0 \ \forall \lambda \in \mathbb{R}$$
(Details im Buch, 5.6.4)

Bemerkung22. Fselbstadjugiert,  $\dim V < \infty \implies \exists$ orthonromale Basis von Eigenvektoren  $\implies$ 

$$V = \bigoplus_{\lambda} \operatorname{Eig}(F; \lambda)$$

orthogonale direkte Summe --- orthogonalte Projektion

$$P_{\lambda}V \to \operatorname{Eig}(F,\lambda)$$

Dann können wir schreiben

$$F = \sum_{\text{Eigenwerte}\lambda} \lambda P_{\lambda}$$

 $= \{ \text{Eigenwerte von } F \} = \text{"Spektrum"}$ 

Geschrieben mit Matrizen:

$$A \in (n \times n, \mathbb{R})$$
 symmetrisch  $\Longrightarrow \exists S \in O(n)$ 

so dass  $S^{-1}AS$  eine Diagonalmatrix ist.

Interpretation: der zu A assoziierte Endomorphismus ist Diagonalisierbar.

 $S^tAS$  ist eine Diagonalmatrix

Interpretation:  $A \leftrightarrow s : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  Bilinearform.

$$\operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \leftrightarrow (x, y) \mapsto x^t \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) y$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \mapsto \sum_{i=1}^n \lambda_i x_i y_i$$

#### Fragen

- Zu einer symmetrischen Bilinearform gibt es eine bestimmte Normalform?
- Wie kann man das praktisch berechnen?

**Proposition 9.** Hauptachsentransofrmation symmetrischer Matrizen Sei  $A \in M(n \times n, \mathbb{R})$  symmetrisch und  $s : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  die entsprechende symmetrische Bilinearform. Dann:

- 1. Ist  $B = (w_1, \dots, w_n)$  eine orthonormale Basis von Eigenvektoren von A, so ist  $M_B(s) = \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda)$  wobei  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ ) die Eigenwerte von A sind.
- 2. Es gibt eine Basis B' mit

$$M_{B'}(s) = \begin{pmatrix} E_k & & \\ & -E_l & \\ & & 0 \end{pmatrix}$$

Blockdiagonalmatrix, wobei

$$k = \# \{i | \lambda_i > 0\}$$
  
 $l = \# \{i | \lambda_i < 0\}$ 

**Beweis 16.** 1.  $\Leftrightarrow \exists S \in O(n) \text{ mit } S^t A S = \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$ 

2. 
$$\Leftrightarrow \exists T \in GL_n(\mathbb{R}) \text{ mit } T^t A T = \begin{pmatrix} E_k \\ -E_l \\ 0 \end{pmatrix}$$

oBdA habe wir

$$\lambda_1, \dots, \lambda_k > 0$$

$$\lambda_{k+1}, \dots, \lambda_{k+l} < 0$$

$$\lambda_{k+l+1} = \dots = \lambda_n = 0$$

Wir nehmen  $B' = (w'_1, \dots, w'_n)$  mit

$$w_i' = \begin{cases} \frac{w_i}{\sqrt{|\lambda_i|}} & i \le k+l\\ w_i, i > l+l \end{cases}$$

$$(w_i')^t A w_i' = \frac{1}{|\lambda_i|} w_i^t A w_i = \frac{1}{|\lambda_i|} \lambda_i \text{ für } i \leq k + l$$

Bemerkung 23.

$$T^t A T = \underbrace{\begin{pmatrix} E_k \\ -E_n \\ 0 \end{pmatrix}}_{\text{Sylvester-Form}}$$

... Erklärung zum Namen "Hauptachsentransformation"...

**Korollar 9.** Sei  $s : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  eine symmetrische Bilinearform mit entsprechender Matrix A. Die folgenden Aussagen sind äquivalent:

- 1. s ist positiv definit
- 2. Alle Eigenwerte von A sind positiv
- 3. Die Koeffizienten des charakteristischen Polynoms haben alternierende Vorzeichen

Vorzeichenregel von Descartes

#### Beispiel 16.

$$A = \begin{pmatrix} 3 & 1 & 2 \\ 1 & 3 & -1 \\ 2 & -1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$P_A(t) = \det(tE_3 - A) = t^3 - ut^2 + 15t + 3$$

$$P_A(-1) = -21 \ P_a(0) = 3 \implies \exists \lambda : -1 < \lambda < 0$$

Beweis 17. s ist äquivalent zu

$$(x,y) \mapsto \sum_{i=1}^{n} \lambda x_i y_i$$

 $\implies$  s positiv definit  $\Leftrightarrow \lambda_i > 0 \ \forall i$ 

Bemerkung 24. Weitere Begriffe  $s: V \times V \to \mathbb{R}$  symmetrische Bilinearform

positiv definit positiv semidefinit negativ definit negativ semidefinit indefinit:  $\exists x \in V : s(x,x) > 0 \text{ und } y \in V : s(y,y) < 0$ 

Tabelle 1: Weitere Begriffe

Bemerkung 25. Ausartungsraum Ausartungsraum von einer Bilinearform  $s:V\times V\to K$  auf einem Vektorraum über einem beliebigen Körper K ist:

$$U := \{ v \in V | s(v, w) = 0 \ \forall w \in V \}$$

und ist ein Untervektorraum. Falls s symmetrisch oder schiefsymmetrisch ist, bekommen wir eine induzierte Bilinearform  $\bar{s}: V/U \times V/U \to K$ , gegeben durch

$$v + U, w + U) \mapsto s(v, w)$$

und  $\bar{s}$  ist nicht ausgeartet.

$$v' = v + u, u \in U$$
$$w' = w + \tilde{u}, \ \tilde{u} \in U$$

$$s(v',v') = s(v,w) + s(u,w) + s(v,\tilde{u}) + s(u,\tilde{u}) =$$

$$= s(v,w) + s\underbrace{(u,w)}_{=0} \pm \underbrace{s(\tilde{u},v)}_{=0} + s\underbrace{(u,\tilde{u})}_{=0}$$

$$s(v, w) = 0 \implies v \in U \implies v + U$$

ist Nullvektor von V/U

**Korollar 10.** Sei  $n \in \mathbb{N}_{>0}$  und  $s : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  eine symmetrische Bilinearform. dann gibt es eine orthogonale Zerlegung

$$\mathbb{R}^n = W_+ \oplus W_i \oplus W_0$$

mit

$$s|_{W_{+}} > 0, \ s|_{W_{-}} < 0$$

 $und W_0 = Ausartungsraum von s$ 

**Proposition 10.** Trägheitsgesetz/Signatur von Sylvester Sei V ein endlichdimensionaler reeller Vektorraum und  $s: V \times V \to \mathbb{R}$  eine symmetrische Bilinearform. Sei

$$V = V_+ \oplus V_- \oplus V_0$$

eine Zerlegung als orthogonale direkte Summe, mit  $s|_{V_+} > 0$ ,  $s|_{V_-} < 0$  und  $V_0 = Ausartungsraum von s. Dann sind$ 

$$r_{+} := \dim(V_{+}), \ r_{-} = \dim(V_{-}) \ und \ r_{0} := \dim(V_{0})$$

Invarianten von s, charakterisiert durch

$$r_{+} = \max \{ \dim W | W \subset V \ Untervektorraum, \ s|_{W} > 0 \}$$

$$r_{-} = \max \{ \dim W | W \subset V \ Untervektorraum, \ s|_{W} < 0 \}$$

Die Invarianten  $(r_+, r_-, r_0)$  heisst Trägheitsindex oder Signatur von s

Bemerkung 26. Ist A eine  $n \times n$  symmetrische reelle Matrix, heisst Signatur die Signatur von der zu A entsprechender Biliniearform.

Bemerkung 27. Auch  $r_+ - r_-$  heisst Signatur.

$$\begin{array}{ccc} \text{Dimension} & \dim V = r_+ + r_- + r_0 \\ \text{Rang} & r_+ + r_- & \leftrightarrow (r_+, r_-, r_0) \\ \text{Signatur in diesen Sinn} & r_+ - r_- \end{array}$$

Beweis 18. Reduktionsschritt: Es genüngt, das Resultat zu beweisen, im Fall dass s nicht ausgeartete ist.

$$V \to \bar{V} = V/V_0$$
 
$$V = V_+ \oplus V_- \oplus V_0$$
 
$$\bar{V} = \bar{V}_+ \oplus \bar{V}_-$$

wobei  $\bar{V}_{\pm} = Bild \ von \ V_{\pm}$ . Bew.  $\bar{V} = \bar{V}_{+} + \bar{V}_{-} \ direkte \ Summe$ 

$$\Leftrightarrow \bar{V}_{+} \cap \bar{V}_{-} = 0$$

$$\bar{v} \leftrightarrow v \in V_+ \oplus V_0$$

und

$$v \in V_- \oplus V_0$$

 $\Leftrightarrow v \in V_0$  Behauptung:  $\bar{s}$  induzierte Bilinearform auf  $\bar{V}$ 

$$\max \left\{ \dim W | s|_W > 0 \right\} = \max \left\{ \dim U | U \subset \bar{V}, \bar{s}|_U > 0 \right\}$$

und

$$\max\left\{\dim W|s|_W<0\right\}=\max\left\{\dim U|U\subset\bar{V},\bar{s}|_U<0\right\}$$

Ist  $W \subset V, s|_W > 0$ , und  $\overline{W} := Bild \ von \ W$ , so haben wir

$$\dim \bar{W} = \dim W$$

und

$$\bar{s}|\bar{W}>0$$

Dimensionsformel:

$$\dim \bar{W} = \dim W - \dim(\underbrace{W \cap V_0}_{=0}) = \dim W$$

und

$$\bar{s}(\bar{v},\bar{v}) = s(v,v)$$

wobei  $v \in W \mapsto v \in \overline{W}$  Umgekehrt ist

$$U \subset \bar{V}, \ \bar{s}|_{U} > 0, \ \dim U = d$$

wählen Basis  $(\bar{v}_1, \dots, \bar{v}_d)$  von  $\bar{U}$ , mit  $v_i \mapsto \bar{v}_i \, \forall i \, dann \, haben \, wir \, W := \operatorname{span}(v_1, \dots, v_d)$  hat die Eigenschaft

$$\dim W = d \ s|_W > 0, \ \operatorname{Im}(W) = U$$

Beweis im Fall s nicht ausgeartet:

Behauptung: Ist

$$W_{+} \subset V, s|_{W_{+}} > 0, \ W_{-} \subset V, s|_{W_{-}} < 0$$

so haben wir

$$W_+ \cap W_- = 0$$

Es folgt:

$$\dim W_- + \dim W_+ \le \dim V$$

 $mit\ Gleicheit \Leftrightarrow V = W_+ \oplus W_-$ 

Deshalb

$$r_+ + r_- \le \dim V$$

 $Und\ wir\ haben=\ aus\ dem\ Korollar$ 

(alternativer Beweis ohne Quotientenvektorräume sehe Buch)

Bemerkung 28. Praktische Fragen:

- Wie berechnet man die Signatur einer symmetrischen Bilinearform?
- Wie findet man eine Basis, so dass die darstellden Matrix in Sylversterform ist?

In Matrixen:  $A \in (n \times n, \mathbb{R})$  symm.

- Signatur?
- Finden  $T \in GL_n(\mathbb{R})$  mit  $T^tAT$  in Sylvesterform

Antwort:

Aus der Hauptachsentrasformation:

$$\exists S \in O(n), S^t A S = S^{-1} A S = \operatorname{diag}(\lambda, \dots, \lambda_n)$$

⇒ Signatur

$$r_{+} = \# \{i | \lambda_{i} > 0\}$$

$$r_{-} = \# \{i | \lambda_{i} < 0\}$$

$$r_{0} = \dim \operatorname{Ker}(A)$$
S Normieren der Spaltenvektoren S'

mit  $S'^t A S$  in Sylvesterform.

Alternatives, oft leicheres Verfahren:

- Ker(A) = Ausartungsraum berechnen
- Vektoren Wählen, wobei q(v)=s(v,v)verschieden von Null ist.  $\leadsto q(v)\in\{\pm 1\}\leadsto v^\perp$

## Beispiel 17. Silvesterform

$$A = \begin{pmatrix} 5 & 2 & 3 \\ 2 & 1 & 1 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$P_A(t) = t^3 - 8t^2 + 3t = t\left(t - (4 + \sqrt{13})\right)\left(t - (4 - \sqrt{13})\right)$$

Signaturen (2,0,1) Mit Halbachsentransformation

Eigenwert 0  $\leadsto$  Eigenvektor (1, -1, 1)Eigenwert  $4 + \sqrt{13}$   $\leadsto$  Eigenvektor  $(1, 4 - \sqrt{13}, -3 + \sqrt{13})$ Eigenwert  $4 - \sqrt{13}$   $\leadsto$  Eigenvektor  $(1, 4 + \sqrt{13}, -3 - \sqrt{13})$ 

Normieren...

S' ausrechnen... (ne danke)

haben wir

$$S'^t = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{pmatrix}$$

#### Beispiel 18. Alternativ

$$e_2: q(e_2) = e_2^t A e_2 = 1$$

$$e_2^{\perp} = \{(x, y, z) | 2x + y + z = 0\}$$

$$(-1, 2, 0) A \begin{pmatrix} -1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix} = 1$$

$$Ker(A) = \operatorname{span} \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$T := \begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ 1 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

mit T haben wir  $T^tAT = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 1 & \\ & & 0 \end{pmatrix}$ 

# 2 Klassifikation von Bilinearformen auf $\mathbb{R}^n \leftrightarrow \text{Signatur}$ gnatur

Seien euklidische  $(V, \langle, \rangle)$  und symmetrische Bilinearform  $s: V \times V \to \mathbb{R}$ , so können wir die Bilinearform durch die Hauptachsentransormation verstehen. Seien ein endlichdimensionaler  $\mathbb{R}$ -Vektorraum V und die symmetrische Bilinearform  $s: V \times V \to \mathbb{R}$ , dann ist s durch die Signatur  $(r_+, r_-, r_0)$  klassifiziert.

Eigenschaften 10. dim V = 2

```
Signatur (2,0,0) q(v) := s(v,v) Quadratische Schale (positiv)
            (0,2,0)
                             Quadratische Schale (negativ)
            (1,1,0)
                                      Sattelpunkt
            (0,1,1)
                          Quadratisches halbes Rohr (positiv)
            (1,0,1)
                          Quadratisches halbes Rohr (negativ)
Eigenschaften 11. dim V = 3 \{q(v) = 1\}
 (3,0,0)
                   Sphäre
 (2,1,0)
           einschaliges Hyperboloid
                                      + Fälle s entartet
 (1,2,0)
          zweischaliges Hyperboloid
```

(0,3,0) Ø

Der Fall von Bilinearformen über Vektorräumen über  $\mathbb{K}$ ,  $\mathbb{K}$  beliebiger Körper.

**Proposition 11.** Orthogonalisierungssatz Sei V ein endlichdimensionaler Vektorraum über einem Körper mit char $(K) \neq 2$ . Sei s eine symmetrische Bilinearform über V. Dann gibt es eine Basis B von V, so dass die  $M_B(s)$  eine Diagonalmatrix ist.

**Beweis 19.** Reduktionsschritt zum Fall s nicht ausgeartet. Sei U = Ausartungsraum.  $\bar{V} := V/U$  und  $\bar{s} := induzierte$  Bilinearform. Wählen wir ein Komplement  $W \subset V$  zu U, so haben wir

$$V = U \oplus W$$
 
$$W \xrightarrow{Isomorphismus} \bar{V}$$
 
$$s|_{W} \text{ nicht ausgeartet}$$

Wir können deshalb behaupten, dass s<br/> nicht ausgeartet ist. Dann beweisen wir dies Aussage durch Induktion nach dim V. dim  $V \le 1$  trivial. Induktionsschritt:

s nicht ausgeartet 
$$\xrightarrow{\dim(\mathbb{K})\neq 2} \exists v \in V : s(v,v) \neq 0$$

Sei  $V' := V^{\perp}$  Wir haben  $\dim V' = \dim V - 1$ , weil s nicht ausgeartet ist. IA  $\leadsto$  Basis B' von V' mit  $M_B(s|_{V'})$  diagonal. Dann:

 $B\&v \leadsto B \ mit \ M_B(s) \ eine \ Diagonal matrix$ 

**Korollar 11.** Ist char  $K \neq 2$ , so gibt es zu einer symmetrischen Matrix  $A \in (n \times n, \mathbb{K})$  ein  $S \in GL_n(\mathbb{K})$  so dass  $S^tAS$  eine Diagonalmatrix ist.

**Beispiel 19.** K beliebig, chat  $(K) \neq 2$   $V = K^2$ 

$$s(x,y) = x_1y_2 + x_2y_1$$

$$v_1 = \begin{pmatrix} 1\\1 \end{pmatrix}$$

$$s(v_1, v_1) = 2$$

$$v_1^{\perp} = \operatorname{span} \begin{pmatrix} 1\\-1 \end{pmatrix}$$

$$v_2 = \begin{pmatrix} 1\\-1 \end{pmatrix}$$

$$s(v_2, v_2) = -2$$

$$B := (v_1, v_2)$$

$$M_B(s) = \begin{pmatrix} 2&0\\0&-2 \end{pmatrix}$$

$$S \leftrightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$
 Standardbasis. Mit  $S := \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$  haben wir

$$S^tAS = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$$

Bemerkung 29. offen bleibt die Frage: Sind symmetrische Bilinearformen s und s' auf V gegeben ( $\dim_{\mathbb{K}} < \infty$ ), können wir entscheiden ob s und s' äquivalent sind?

Oder, in Matrizen: Sind symmetrische  $A, A' \in (n \times n, \mathbb{K})$  gegeben, können wir entscheiden, obes ein  $S \in GL_N(\mathbb{K})$  gibt, so dass  $S^tAS = A'$ ? Die Antwort hängt von  $\mathbb{K}$  ab.

- $\mathbb{K} = \mathbb{R}$  durch die Signatur
- $\mathbb{K} = \mathbb{C}$  durch die Rang
- andere  $\mathbb{K}$ ?

Im Allgemeinen:

- Rang
- Reduktion zum Fall einer nichtausgearteten Form

Wir behaupten: s ist nicht ausgeartet  $\Leftrightarrow$  eine darstellende Matrix A ist invertierbar.

$$\det(A) \in \mathbb{K}^*/(\mathbb{K}^*)^2$$

ist eine Invariante von s, wegen der Transformationsform.

$$T \in GL_n(\mathbb{K}) \rightsquigarrow T^tAT$$

ist eine andere darstellende Matrix. Und

$$\det(T^t A T) = \det(T^t) \det(A) \det(T) = (\det T)^2 \det(A)$$

**Definition 23.** Diskriminante Sei  $s: V \times V \to \mathbb{K}$  eine symmetrische Bilinearform (mit  $\dim_{\mathbb{K}} V < \infty$ ). Die Diskiminante von s ist 0 falls s ausgeartet ist, sonst ist die Klasse von  $\det(A)$  in  $\mathbb{K}^*/(\mathbb{K}^*)^2$ , wobei A eine darstellende Matrix von s ist. Die Diskriminante ist eine Invariante von s

- Rang
- Diskriminante

Bemerkung 30. Noch offen: sind s,s' nicht ausgeartet, mit derselben Diskriminante, zu entscheiden, ob s und s' äquivalent sind.

**Beispiel 20.**  $\mathbb{K} = \mathbb{Q}$ , z.B.  $V = \mathbb{Q}^2$ , s Standardskalarprodukt  $s(x, y) = x_1y_1 + x_2y_2$  und s' symmetrische Bilinearform mit  $\operatorname{disc}(s) = +1$ 

$$\begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & a' \end{pmatrix} \xrightarrow{\text{Basiswechsel}} \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & a \end{pmatrix}$$

mit  $aa' = b^2, b \in \mathbb{Q}$ 

$$\implies a = \frac{b^2}{a'} = a' \left(\frac{b}{a'}\right)^2$$

$$a = 2$$

$$\begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & -\frac{1}{2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$a = 3$$

$$s' \leftrightarrow q'(x) = 3x_1^2 + 3x_2^2$$

Beh:

$$q'(x) \neq 1 \ \forall x \in \mathbb{Q}^2$$

Konsequenz: s' ist nicht äquivalent zu s. Ist  $3x_1^2+3x_2^2=1$  so schreiben wir  $x_1=\frac{r_1}{s_1},x_2?\frac{r_2}{s_2},\,r_1,r_2,s_1,s_2\in\mathbb{Q},\,s_1,s_2\neq0$ 

$$3r_1^2s_2^2 + 3r_2^2s_1^2 = s_1^2s_2^2$$

oder 
$$3r^2 + 3s^2 = t^2$$
 wobei  $r = r_1 s_2, \ s = r_2 s_1,$   $t = s_1 s_2$  (1)

$$3^{\text{ungerade}}(3k_1+1) + 3^{\text{ungerade}}(3k_2+1)$$
  
 $\implies$  Widerspruch zu (1)

Fazit 9.  $\mathbb{K}$ : Körper, char( $\mathbb{K}$ )  $\neq$  2 V:endlichdimensionaler  $\mathbb{K}$ -Vektorraum s:  $V \times V \to \mathbb{K}$  symmetrische Bilinearform

Rang Rang i dim  $V \Leftrightarrow s$  ist ausgeartet. U:=Ausartungsraum.  $\bar{s}$  induzierte Bilinearform auf  $\bar{V} := V/U$  (nicht ausgeartet)

**Diskriminiante** für s nicht ausgeartet:  $\operatorname{disc}(s) \in \mathbb{K}^*/(K^*)^2$ 

**Beispiel 21.**  $\mathbb{K}=\mathbb{Q},\ V=\mathbb{Q}^2$  Bilinear entsprechend zu  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  und  $\begin{pmatrix} 3 & 0 \\ 0 & 3 \end{pmatrix}$ 

- Beide: Rang 2, Diskriminante 1
- nicht äquivalent

Bemerkung 31. Die Frage, ob eine nicht ausgeartete symmetrische Bilinearform auf  $V := \mathbb{Q}^2$  der Diskriminante 1 äquivalent zum Standardskalarprodukt ist, können wir nur beantworten mittels einem Resultat aus der Zahlentheorie.

**Satz 5.** s nicht ausgeartete symmetrische Bilinearform auf  $\mathbb{Q}^2$  disc $(s) = 1 \implies \exists B \text{ Basis mit}$ 

$$M_B(s) = \begin{pmatrix} a & 0 \\ 0 & a \end{pmatrix}, \ a \in \mathbb{Z}, a \neq 0$$

Dann: s ist äquivalent zum Standardskalarprodukt  $\Leftrightarrow$ 

$$\exists v \in V, \ s(v,v) = 1 \ d.h. \ \exists x, y \in \mathbb{Q}: \ ax^2 + ay^2 = 1$$

 $\Leftrightarrow$ 

$$\exists x, y \in \mathbb{O} \ mit \ x^2 + y^2 = a$$

Bemerkung 32. Ein Resultat aus der Zahlentheorie gibt uns eine Charakterisierung von Summen zweier Quadrate in  $\mathbb{Q}$ : für  $a \in \mathbb{Z}, a \neq 0$ :

$$\exists x, y \in \mathbb{O} : x^2 + y^2 = a \Leftrightarrow x, y \in \mathbb{Z} : x^2 + y^2 = a$$

 $\Leftrightarrow a>0$  und jede Primzahl $p=4k+3\ (k\in\mathbb{N})$ kommt mit gerader Vielfachheit in der Primzahlzerlegun von a vorkommen. Der Beweis nutzt

$$(x_1x_1' - x_2x_2')^2 + (x_1x_2' + x_2x_1')^2 = (x_1^2 + x_2^2)(x_1'^2 + x_2'^2)$$

Satz von Fermat: p Primzahl

$$\exists x, y \in \mathbb{Z}, x^2 + y^2 = p \iff p = 2 \vee 4 | (p-1)$$

Argument vom letzten Mal (auszuschliessen a = 3)

Fazit 10. Zurück zum Fall  $\mathbb{K} = \mathbb{R}$ 

Wir wissen: eine symmetrische Bilinearform  $s: V \times V \to \mathbb{R}$  (dim $\mathbb{R}$   $V < \infty$ ) ist durch die Signatur  $(r_+, r_-, r_0)$  charaktertisiert.

$$A: M_B(s) \ P_A(t) = \prod_{i=1}^n (t - \lambda_i)$$

$$r_{+} = \# \{i | \lambda_{i} > 0\}$$

$$r_{-} = \# \{i | \lambda_{i} < 0\}$$

$$r_{0} = \# \{i | \lambda_{i} = 0\}$$

und

 $s>0 \Leftrightarrow \text{Signatur } (n,0,0) \Leftrightarrow \lambda_i>0 \forall i \Leftrightarrow \text{Koeff. } P_A(t) \text{ hat alternierende Vorzeichen}$ 

**Definition 24.** Hauptminor Sei  $A = (a_{ij}) \in (n \times n, \mathbb{K})$ . Wir schreiben  $A_k$  für die Teilmatrix  $(A_{ij})_{1 \le i,j \le k}$ , für  $1 \le k \le n$ . Der k-te Hauptminor von A ist  $\det(A_k)$ 

Bemerkung 33.  $\dim_{\mathbb{R}} < \infty$ ,  $s: V \times V \to \mathbb{R}$  symmetrische Bilinearform. Wann ist s positiv? Es ist notwendig, aber nicht hinreichend, dass  $\det(A) > 0$  für eine darstellende Matrix A.

**Proposition 12.** Hauptminorenkriterium von Jacobi-Sylvester Sei V ein endlichdimensionaler reeller Vektorraum,  $s: V \times V \to \mathbb{R}$  eine symmetrische Bilinearform und A eine darstellende Matrix. Dann ist s positiv definit  $\Leftrightarrow \det(A_K) > 0$ ,  $k = 1, \dots, n$   $n = \dim V$ 

**Beweis 20.**  $\Rightarrow$  Ist s > 0, so ist  $s|_W > 0$  für alle Untervektorräume  $S \subset V$ . Sei  $B = (v_1, \dots, v_n)$  eine Basis mit  $A = M_B(s)$ . Sei  $V_k := \operatorname{span}(v_1, \dots, v_k)$  für  $1 \leq k \leq n$ . Dann haben wir:

$$M_{(v_1, \dots, v_k)}(s|_{V_k}) = (s(v_i, v_j))_{1 \le i, j \le k} = (A_K)$$

Weil  $s|_{V_k} > 0$ , folgt:  $\det(A_k) > 0$ .

 $\Leftarrow$  Durch eine Induktion nach n:

IA: n = 1

IS: Wir nehmen das Resultat an für einen Vektorraum der Dimension n-1. Seien  $B=(v_1,\cdots,v_n)$  eine Basis von V und  $A=(a_{ij})_{i\leq i,j\leq n}$   $A=M_B(s)$ . Wir haben

- $aus \det(A) > 0$  folgt: s ist nicht ausgeartet
- $aus \det(A_1) > 0 \ folgt \ a_{11} > 0$

Wir haben  $V = \operatorname{span}(v_1) \oplus V_1^{\perp}$ . Es genügt zu zeigen, dass  $s|_{v_1^{\perp}}$  positiv definit ist. Eine Basis von  $v_1^{\perp}$  sieht so aus: Sei  $c_i := \frac{a_{1i}}{a_{11}}$  und  $\tilde{v}_i := v_i - c_i v_1$  für  $i = 2, \dots, n$ .

$$s(v_{1}, \tilde{v}_{1}) = s(v_{1}, v_{i}) - c_{i}s(v_{1}, v_{1}) = a_{1i} - c_{i}a_{11} = 0$$

$$(\tilde{v}_{2}, \dots, \tilde{v}_{n}) \Leftrightarrow \begin{pmatrix} -c_{2} & 1 \\ -c_{3} & 1 \\ & \ddots \\ -c_{n} & 1 \end{pmatrix}$$

$$(\tilde{a}_{ij})_{2 \leq i, j \leq n} \tilde{a}_{ij} = s(\tilde{v}_{i}, \tilde{v}_{j}) = a_{ij} - c_{i}a_{i1} + c_{i}c_{j}a_{11} = a_{ij} - c_{i}a_{1j}$$

$$weil \ c_{i}c_{j}a_{11} = \frac{a_{1i}}{a_{11}}a_{1j} = c_{j}a_{i1}$$

Wir haben für  $s \le k \le n$ :

$$\begin{pmatrix} -c_2 & 1 \\ -c_3 & 1 \\ & & \ddots \\ -c_k & & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1k} \\ a_{21} & & & \\ \vdots & & \ddots \\ a_{k1} & & & a_{kk} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1k} \\ 0 & a_{22} - c_2 a_{12} & \cdots & a_{2k} - c_2 a_{1k} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & a_{2k} - c_k a_{12} & \cdots & a_{kk} - c_k a_{1k} \end{pmatrix}$$
$$= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1k} \\ 0 & \tilde{a}_{22} & \cdots & \tilde{a}_{2k} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & \tilde{a}_{k2} & \cdots & \tilde{a}_{kk} \end{pmatrix}$$
$$\implies \det(A_k) = a_{11} \det(\tilde{a}_{ij})_{2 \leq i, j \leq k}$$

Aus  $det(A_k) > 0$  und  $a_{11} > 0$  folgt:

$$\det(\tilde{a}_{ij})_{2 \le i,j \le k} > 0$$
, für  $k = 2, \cdots, n$ 

Aus der Induktionsvoraussetzung folgt  $s|_{v_{+}} > 0$ 

# 3 Multilineare Algebra

**Definition 25.** Dualvektorraum / Linearformen Sei  $\mathbb{K}$  ein Körper und V ein  $\mathbb{K}$ -Vektorraum. Der Dualvektorraum ist  $V^* := \operatorname{Hom}(V, \mathbb{K})$ . Elemente vo  $V^*$  heissen Linearformen.  $V^*$  ist ein  $\mathbb{K}$ -Vektorraum, mit Addition von Abbildungen und Multiplikation durch Skalare.

Eigenschaften 12. Sei  $B = (v_i)_{i \in I}$  eine Basis von V.

• Koeffizient von  $v_i$ 

$$v_i^*: v = \sum_{j \in I} a_j v_j \mapsto a_i$$

• Summe von Koeffizienten

$$\sum v_i^* : v = \sum_{j \in I} a_j v_j \mapsto \sum a_i$$

wohldefiniert, weil nur endlich viele  $a_i$  sind  $\neq 0$ 

- Operationen auf Funktionsräumen, z.B.  $\{f : \mathbb{R} \to \mathbb{R} \text{ stetig}\}$
- Standardkoordinaten:  $n \in \mathbb{N}_{>0}$ ,  $V = \mathbb{K}^n$ , Standardbasis  $e_1, \dots, e_n$

$$e_i^*:(x_1,\cdots,x_n)\mapsto x_i$$

Bemerkung 34. Ist  $B=(v_1,\cdots,v_n)$  eine Basis von V, so ist  $B^*=(v_1^*,\cdots,v_n^*)$  eine Basis von  $V^*$ . Denn zu  $f:V\to\mathbb{K}$  haben wir  $c_i:=f(v_i)$ , dann

$$f \text{ linear } \Longrightarrow f(\sum_{i=1}^{n} a_i v_i) = \sum_{i=1}^{n} c_i a_i$$

Das zeigt, dass  $V^*$  ist von  $v_1^*, \dots, v_n^*$  aufgespannt. Lineare Unabhängigkeit von  $v_1^*, \dots, v_n^*$  ist klar. Deshalb haben wir einen Isomorphismus  $V \to V^*$ , gegeben durch  $v_i \mapsto v_i^* \ \forall i$ . Falls dim  $V = \infty$  mit Basis  $(v_i)_{i \in I}$ , dann ist  $V^*$  nicht von den  $v_i^*, i \in I$  aufgespannt, z.B.

$$\sum_{i \in I} \not \in \operatorname{span}(v_i^*)_{i \in I}$$

 $\phi: V \to \mathbb{K}$  mit  $\phi(v_i) \neq 0$  nur für endlich viele  $i \in I$ 

**Beispiel 22.**  $V = \mathbb{K}$  mit Standardbasis  $(e_1, \dots, e_n)$ . Dann hat  $V^*$  die Standardbasis  $(e_1^*, \dots, e_n^*)$  und wir haben den Isomorphismus

$$\mathbb{K}^n \to (\mathbb{K})^*$$
$$e_i \mapsto e_i^* \ \forall i$$

Bemerkung 35. Es ist nicht überraschend, dass der Isomorphismus  $V \to V^*$ assoziert zu einer Basis  $B = (v_1, \dots, v_n)$  abhängig von der Basis ist.

Bemerkung 36. Sei  $V \subset \mathbb{K}^n$  ein Untervektorraum. V kann durch eine Basis gegeben werden, oder durch Gleichungen.

$$V = \operatorname{span}\left(\begin{pmatrix} 1\\1\\0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0\\1\\1 \end{pmatrix}\right) = \left\{\begin{pmatrix} x\\y\\z \end{pmatrix} \middle| x - y + z = 0\right\}$$

ist eine Linearform auf  $\mathbb{K}^n$ 

**Definition 26.** orthogonaler Raum Sei W ein  $\mathbb{K}$ -Vektorraum und  $V \subset W$  ein Untervektorraum. Der Untervektorraum

$$V^0 = \{ \phi \in W^* : \phi(v) = 0 \ \forall v \in V \} \subset W^*$$

heisst der zu V orthogonale Raum. Falls dim  $V<\infty,$  dann haben wir dim  $V^0=\dim W-\dim V.$  Basis von

$$W^* = \underbrace{W_1, \cdots, W_d, \cdots, W_n}_{\text{von } V}$$

Dann:

$$V^0 = \text{span}(w_{d+1}^*, \cdots, w_n^*)$$

**Definition 27.** duale Abbildung Sei  $V \to W$  eine lineare Abbildung von K-Vektorräumen. Dann gibt es eine lineare Abbildung  $F^*: W^* \to V^*$ , die duale Abbildung, gegeben durch Komposition mit F

$$\psi: V \to K \mapsto F^*(\psi) := \psi \circ F$$

Dann

$$V^0 = \ker\left(W^* \to V^*\right)$$

Aus der Dimensionsformel bekommt man nochmals

$$\dim V^0 = \dim W^* - \dim V^*$$

Eigenschaften 13. duale Abbildung

- falls W = V, gilt  $(id_V)^* = \mathrm{Id}_{V^*}$
- Ist auch  $G: U \to V$  gegeben, so haben wir

$$G^*F^*\psi = (F \circ G)^*\psi$$

Das nennt man Funktorialität.

Bemerkung37. Man kann zeigen, dass zu  $U\subset V$  bekommt man eine surjektive duale Abbildung  $V^*\to U^*$ 

$$(\psi: V \to \mathbb{K}) \mapsto \psi|_U$$

**Proposition 13.** Seien V und W endlich dimensionale  $\mathbb{K}$ -Vektorräume mit Basen  $A=(v_1,\cdots,v_n)$  und  $B=(w_1,\cdots,w_m)$ . Sei  $F:V\to W$  eine lineare Abbildung mit darstellender Matrix M. Dann ist  $F^*:W^*\to V^*$  bezüglich der dualen Basen  $A^*=(v_1^*,\cdots,v_n^*), B^*=(w_1^*,\cdots,w_m^*)$  durch die Matrix  $M^t$  dargestellt. Wir schreiben  $M=(a_{ij})$ . Das bedeutet:

$$F(v_j) = \sum_{i=1}^{m} a_{ij} w_i$$

Es folgt

$$F^*(w_i^*)(v_j) = i$$
-te Komonent von  $F(v_j) = a_{ij}$ 

Das ist zu sagen, die darstellende Matrix von  $F^*$  ist die Matrix  $(a_{ji})$ 

$$F^*(w_i^*) = \sum_{j=1}^m a_{ij} v_j^*$$

Eigenschaften 14.  $F: V \rightarrow W$ 

 $\underbrace{\left(\operatorname{Im} F\right)^{0}}_{\text{alle }W\overset{\phi}{\to}\mathbb{K}\text{ mit }\phi|_{\operatorname{Im} F}=0}=\underbrace{\operatorname{Ker} F^{*}}_{\text{alle }W\overset{\phi}{\to}\mathbb{K}\text{ mit }\phi\circ F=0}$ 

Da

$$\phi|_{\operatorname{Im} F} = 0 \iff \phi \circ F = 0$$

haben wir die Gleichung.

 $\left(\mathrm{Ker}\right)^{0} = \mathrm{Im}\left(F^{*}\right)$ 

 $\supset$  offensichtlich

 $\subset$  folgt aus der Surjektivität von  $W^* \to (\operatorname{Im} F)^*$ 

Wir betrachten  $\phi: V \to \mathbb{K}$  mit  $\phi|_{\operatorname{Ker} F} = 0$ 

$$w \to W, w = F(v)$$
 für ein  $v \in V$  
$$w \leadsto \bar{\phi}(w) = \phi(v)$$

Ist

$$w = F(v')$$

dann ist

$$v' - v \in \operatorname{Ker} F$$

und

$$\phi(v') - \phi(v) = \phi(v' - v) = 0$$

$$V \xrightarrow{\phi} K$$

$$Im F$$

$$\exists \underbrace{\psi}_{\in W^*} \mapsto \underbrace{\bar{\phi}}_{\in (\operatorname{Im} F)^*}$$

d.h.

$$\psi:W\to\mathbb{K}$$

mit

$$\psi|_{\operatorname{Im} F} = \bar{\phi}$$

Das zeigt:

$$F^*(\psi) = \phi$$

Bemerkung 38. An dem Diagramm haben wir eine Bijektion zwischen  $\phi \in V^*$  mit  $\phi|_{\operatorname{Ker} F} = 0$  und  $\bar{\phi} \in (\operatorname{Im} F)^*$ 

$$\xrightarrow{\dim W < \infty} \dim(\operatorname{Im} F) = \dim(\operatorname{Im} F)^* = \dim(\operatorname{Ker} F)^0 = \dim\operatorname{Im}(F^*)$$

$$\xrightarrow{\dim V, \dim W < \infty} \operatorname{rang}(F) = \operatorname{rang}(F^*)$$

Keine Überraschung!  $rang(A) = rang(A^t)$ 

# Beispiel 23.

$$\mathbb{R}[x]^{\leq 2} \xrightarrow{(ev_{-1}, ev_1)} \mathbb{R}$$

surjektiv

$$\implies (\operatorname{Im} F)^0 = 0$$

Interpretation:

$$\alpha f(-1) + \beta f(1) = 0 \ \forall f \in \mathbb{R}[x]^{\leq 2} \ \Leftrightarrow \ \alpha = \beta = 0$$
$$\operatorname{Ker}((\alpha, \beta) \mapsto (f \mapsto \alpha f(-1) + \beta f(1)))$$

$$\operatorname{Ker}(ev_{-1}, ev_1) = \operatorname{span}(x^2 - 1)$$

$$\Longrightarrow \operatorname{Ker}(ev_{-1}, ev_1)^0 = \left\{ \mathbb{R}[x]^{\leq 2} \xrightarrow{\phi} \mathbb{R}, \ \phi(x^2 - 1) = 0 \right\} = \operatorname{span}\left(\frac{1}{2}ev_0'' + ev_0, ev_0'\right)$$

und

$$= \operatorname{Im} (ev_{-1}, ev_1)^* = \operatorname{span}(ev_{-1}, ev_1)$$

weil

$$ev_{-1} = \frac{1}{2}ev_0'' - ev_0' + ev_0$$
$$ev_1 = \frac{1}{2}ev_0'' + ev_0' + ev_0$$

# 3.1 Der Bidualraum $V \leadsto V^* \leadsto V^{**}$

**Definition 28.** kanonische lineare Abbildung dim  $V < \infty \implies$  ein Isomorphismus  $V \to V^*$  wird durch die Auswahl einer Basis bestimmt. Dagegen haben wir eine Abbildung  $V \to V^{**}$  unabhängig von der Basis, so:

$$v \mapsto \begin{pmatrix} V^* \xrightarrow{ev_v} \mathbb{K} \\ (\phi : V \to \mathbb{K}) \mapsto \phi(v) \end{pmatrix}$$

Dies heisst kanonische lineare Abbildung und ist ein Isomorphismus falls dim  $V < \infty$ 

Bemerkung 39. Im Allgemeinen ist die kanonische Abbildung  $V \to V^{**}$  injektiv:

[Sei 
$$v \in V$$
 mit  $v \neq 0$ ]  $\overset{\operatorname{span}(v) \subset V}{\leadsto} V^* \twoheadrightarrow \operatorname{span}(V)^*$   $\phi \mapsto \psi : v \mapsto 1 \text{ (d.h. } \phi(v) = 1)$   $\Longrightarrow ev_1(\phi) \neq 0$   $\dim V < \infty \implies \dim V = \dim V^* = \dim V^{**}$ 

Dann:

$$\implies V \to V^{**}$$
 injektiv  $\Leftrightarrow$  bijektiv

Oft schreibt man  $V=V^{**}$  für V ein Vektorraum mit dim  $V<\infty$ . Das bedeutet immer, dass V und  $V^{**}$  identifiziert wird, durch den kanonischen Isomorphismus.

**Beispiel 24.**  $V = \mathbb{K}^n$  mit Standardbasis  $e_1, \dots, e_n$ .  $V^* = (\mathbb{K}^n)^*$  hat die duale Basis  $e_1^*, \dots, e_n^*$   $V \to V^{**}$  mit einer Abbildung

$$e_i \mapsto \begin{pmatrix} \phi : (\mathbb{K}^n)^* \to \mathbb{K} \mapsto \phi(e_i) \\ e_j^* \mapsto \delta_{ij} \end{pmatrix} = e_i^{**}$$

Bemerkung 40. Sei  $F:V\to W$  eine lineare Abbildung von endlichdimensionalen Vektorräumen. Dann ist  $F^**=F$ , im folgenden Sinn:

$$V \xrightarrow{F} W \xrightarrow{-} W^* \xrightarrow{F^*} V^*$$

$$\downarrow^{\sim} \qquad \downarrow^{\sim} \qquad \downarrow^{\sim}$$

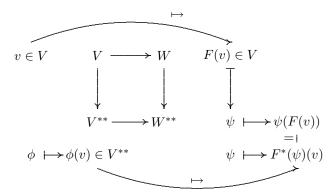
$$V^{**} \xrightarrow{F^{**}} W^{**}$$

Wobei  $\sim$  einen kanonischen Isomorphismus darstellt. Daraus folgt, dass

$$V \xrightarrow{F} W \leadsto W^* \xrightarrow{F^*} V^* \leadsto V^{**} \xrightarrow{F^{**}} W^{**}$$

kommutativ ist.

Bemerkung 41.



Falls  $\dim W < \infty$  und  $V \subset W$ , dann haben wir  $V^{00} = V$  im folgenden Sinn

$$\dim \dim W - \dim V$$
 
$$\subset W^*$$
 
$$\dim \dim W - (\dim W - \dim V) \dim V$$
 
$$\subset W^{**} \stackrel{\sim}{\leftarrow} W \supset V$$

Das Bild von V unter dem kanonischen Isomorphismus ist  $V^{00}$ . Sei  $v \in V$   $ev_1 \in V^{00}$ 

$$\phi \in W^*, \ \phi(v)0 \ \forall \phi \in V \implies \phi(v) = 0$$

Beispiel 25.

$$W = \mathbb{R}^{3}$$

$$V = \operatorname{span}\left(\begin{pmatrix} 1\\0\\1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0\\-1\\1 \end{pmatrix}\right) \implies V^{0} = \operatorname{span}(e_{1}^{*} - e_{2}^{*} - e_{3}^{*}) = \operatorname{span}(e_{1} + e_{3}, -e_{2} + e_{3})$$

$$V^{00} = \operatorname{span}(e_{1}^{**} + e_{2}^{**}, e_{1}^{**} + e_{3}^{**})$$

# 3.2 Zusammenhang zwischen Dualraum und bilinearen Abbildungen

- schon gesehen, z.B. bei der Definition "nicht ausgeartet"
- jetzt explizit

**Definition 29.** bilineare Abbildung Sei  $\mathbb{K}$  ein Körper, v und W Vektorräume über  $\mathbb{K}$ . Eine Abbildung  $b:V\times W\to \mathbb{K}$  heisst bilinear falls

$$w \mapsto b(v, w)$$
 ist linear  $\forall v \in V$ 

und

$$v \mapsto b(v, w)$$
 ist linear  $\forall w \in W$  
$$[(w \mapsto b(v, w)) \in W^*]$$

Bemerkung42. Im Fall W=Vist dies genau zu sagen, dass beine Bilinearform ist. Also haben wir Abbildungen

$$b':V\to W^*$$

und

$$b'':W\to V^*$$

Aus der Definition folgt, dass b' und b'' sind linear.

**Definition 30.** nicht ausgeartet Eine bilineare Abbildung  $b: V \times W \to \mathbb{K}$  ist nicht ausgeartet, falls  $b': V \to W^*$  und  $b'': W \to V^*$  injektiv sind.

Bemerkung 43. Falls V und W endlich dimensional sind, ist es nur möglich, eine nicht ausgeartete bilineare Abbildung zu haben, wenn dim  $V = \dim W$ . Falls dim  $V = \dim W$ : "injektiv" oben ist äquivalent zu "bijektiv".

## **Beispiel 26.** • V beliebig, dann ist

$$V \times V^* \to \mathbb{K}$$
  
 $(v, \phi) \mapsto \phi(v)$ 

stets nicht ausgeartet.

$$b': V \to V^{**}$$
$$v \mapsto ev_v$$

ist die kanonische Abbildung, ist injektiv

$$b'': V^* \to V^*$$
$$\phi \mapsto \phi$$

ist  $id_{V^*}$  ist ein Isomorpismus

•  $\mathbb{K} = \mathbb{R}, \langle, \rangle$  Skalarprodukt auf V.

$$b(v, w) := \langle v, w \rangle$$

b' und b'' sind gleich, definiert als  $\Psi$ 

$$\leadsto \Psi: V \to V^*$$

injektiv

Bemerkung 44. Das zeigt, dass jedes Skalarprodukt nicht ausgeartet ist. Und: falls  $\dim_{\mathbb{R}} V < \infty$  ist  $\Psi$  ein Isomorphismus.  $\Psi$  heisst kanonisch. (kanonische Abbildung bzw. kanonischer Isomorphismus)

Eigenschaften15. V, dim V=n, mit Skalarprodukt, kanonischer Isomorphismus  $\Psi$ 

 $\bullet$ Für  $U\subset V$  Untervektorraum gilt

$$\Psi(U^{\perp}) = U^0$$

• Für  $B = (v_1, \dots, v_n)$  eine orthonormal Basis haben wir

$$\Psi(v_i) = V_i^*$$

für  $i=1,\cdots,n,$  wobei  $(v_1^*,\cdots,v_n^*)$  die duale Basis ist. zeigen:

$$\frac{\Psi(U^{\perp})}{\dim_{V}-\dim_{U}} \subset \underbrace{U^{0}}_{\dim_{V}-\dim_{U}} \text{ klar}$$

$$\left\langle v_{i}, \sum_{j=1}^{n} a_{j}v_{j} \right\rangle = a_{i}$$

$$v_{i}^{*} \left( \sum_{j=1}^{n} a_{j}v_{j} \right) = a_{i}$$

Beispiel 27. Graphiker gesucht;)

Bemerkung 45. Wir haben zwei kanonische Abbildungen:

$$V \to V^{**}$$
 für beliebiges  $V / \mathbb{K}$ 

 $V \xrightarrow{\Psi} V^*$  für  $V/\mathbb{R}$ mit Skalarprodukt

**Definition 31.** adjugierte Abbildung V, W euklidische Vektorräume

$$F: V \to W$$
 lineare Abbildung

adjugiert:  $F^{ad}: W \to V$  ist adjugiert zu F falls gilt

$$\langle F(v), w \rangle = \langle v, F^{ad}(w) \rangle \ \forall v \in V, w \in W$$

Bemerkung 46.

$$\begin{array}{c} V \xleftarrow{F^{ad}} W \\ \downarrow \Phi & & \downarrow \Psi \\ V^* \xleftarrow{F^*} W^* \end{array}$$

$$F^*(\Psi(w))(v) = \Psi(w) (F(v)) = \Phi (F^{ad}(w)) (v)$$
  
$$\implies F^*(\Phi(w)) = \Phi (F^{ad}(w)) \text{ in } V^*$$

Daraus folgt, dass das Diagramm kommutiert

Bemerkung 47. Seien  $v_1, \dots, v_n$  orthonormale Basen von  $V, w_1, \dots, w_m$  für  $W \rightarrow$  duale Basen  $v_1^*, \dots, v_n^*$  und  $w_1^*, \dots, w_m^*$  Bezüglich orthonormaler Basen ist  $F^{ad}$  durch die transponierte Matrix gegeben: Sei

$$F \leftrightarrow A \in M(m \times n, \mathbb{R})$$

dann, aus Prop 49 (13?):

$$F^* \leftrightarrow A^t \in M(m \times n, \mathbb{R}) \implies F^{ad} \leftrightarrow A^t \text{ weil} \Phi(v_i) = v_i^*, \ \Psi(w_i) = w_i^* \ \forall i$$

**Beispiel 28.**  $V = \mathbb{R}^2$  mit Skalarprodukt,  $W = \mathbb{R}[x]^{\leq 2}$  mit

$$\langle f, g \rangle = \int_{-1}^{1} f(x)g(x) \, \mathrm{d} x$$

$$F: V \to W$$
  
 $(\alpha, \beta) \mapsto \alpha + \beta x + \alpha x^2$ 

Basis von W 1, x,  $x^2$ 

$$V^* = (\mathbb{R}^2)^* \text{ mit Basis } e_1^*, e_2^*$$

$$V \longleftarrow F^{ad} \qquad W$$

$$\downarrow^{\Phi} \qquad \qquad \Psi$$

$$V^* \longleftarrow F^* \qquad W^*$$

$$V \stackrel{\Psi}{\longrightarrow} V^*$$

$$e_1 \mapsto e_1^*$$

$$e_2 \mapsto e_2^*$$

 $W^*$  hat die duale Basis  $1^*, x^*, x^{2^*}$ . Wir berechnen  $\Psi$  explizit:

$$\Psi(1) = \left( f \mapsto \int_{-1}^{1} f(x) \, \mathrm{d} \, x \right)$$

$$W \xrightarrow{\Phi} W^*$$

$$1 \mapsto 2(1^*) + \frac{2}{3} \left( x^{2^*} \right)$$

$$x \mapsto \cdots$$

$$x^2 \mapsto \cdots$$

Dann:

$$F^*(\psi(1)) = \left( (\alpha, \beta) \int_{-1}^{1} \alpha + \beta x + \alpha x^2 dx = 2\alpha + \frac{2}{3}\alpha = \frac{8}{3}\alpha \right)$$

d.h.

$$\frac{8}{3}e_1^* \stackrel{\Phi^{-1}}{\mapsto} \left(\frac{8}{3}, 0\right)$$

Ähnlich:

$$F^* \left( \Psi(x) \right) = \left( (\alpha, \beta) \mapsto \int_{-1}^1 \alpha x + \beta x^2 + \alpha x^3 \, \mathrm{d} \, x = \frac{2}{3} \beta \right)$$

und

$$F^*\left(\Psi(x^2)\right) = \left((\alpha,\beta) \mapsto \int_{-1}^1 \alpha x^2 + \beta x^3 + \alpha x^4 \,\mathrm{d}\,x = \frac{2}{3}\alpha + \frac{2}{5}\alpha = \frac{16}{15}\alpha\right)$$

d.h.

$$F^{ad}(1) = \left(\frac{8}{3}, 0\right)$$

$$F^{ad}(x) = \left(0, \frac{2}{3}\right)$$

$$F^{ad}(x^2) = \left(\frac{16}{15}, 0\right)$$

$$F^{ad}\left(a + bx + cx^2\right) = \left(\frac{8}{3}a + \frac{16}{5}c, \frac{2}{3}b\right)$$

Check:

$$\int_{-1}^{1} \left( \alpha + \beta x + \alpha x^{2} \right) \left( a + bx + cx^{2} \right) dx \stackrel{?}{=} \left\langle \left( \alpha, \beta \right), \left( \frac{8}{3} a + \frac{16}{15} c, \frac{2}{3} b \right) \right\rangle$$

Skalar produkt:

$$\alpha \left( \frac{8}{3}a + \frac{16}{15}c \right) + \beta \left( \frac{2}{3}b \right)$$

Integral:

$$\int_{-1}^{1} a\alpha + (b\alpha + c\beta)x + (c\alpha + b\beta + a\alpha)x^{2} + (c\beta + \alpha b)x^{3} + c\alpha x^{4} dx =$$

$$= 2a\alpha + \frac{2}{3}(a\alpha + b\beta + c\alpha) + \frac{2}{5}c\alpha$$

stimmt.

Bemerkung 48. Wir könnten  $F^{ad}$  auch durch die Wahl einer orthonormalen Basis von W berechnen.

$$\frac{1}{\sqrt{2}}, \sqrt{\frac{3}{2}}x, \sqrt{\frac{5}{2}}\sqrt{\frac{-1+3x^2}{2}}$$

Dann:

$$A = \begin{pmatrix} \frac{4}{3}\sqrt{2} & 0\\ 0 & \sqrt{\frac{2}{3}}\\ \frac{2}{3}\sqrt{\frac{2}{3}} & \end{pmatrix}$$

und so

$$A^{t} = \begin{pmatrix} \frac{4}{3} & 0 & \frac{2}{3}\sqrt{\frac{2}{3}} \\ 0 & \sqrt{\frac{2}{3}} & 0 \end{pmatrix} \to F^{ad}$$