

## FORME BI-LINEARI

Dati tre spazi vettoriali  $V_1, V_2, W$ ,  
una funzione

$$b: V_1 \times V_2 \rightarrow W$$

si dice bilineare se

1)  $b(-, v_2): V_1 \rightarrow W$  è lineare  $\forall v_2 \in V_2$

2)  $b(v_1, -): V_2 \rightarrow W$  è lineare  $\forall v_1 \in V_1$

ovvero:  $\forall \alpha, \beta \in \mathbb{R} \quad \forall u, v \in V_1, \forall u', v' \in V_2$

$$b(\alpha u + \beta v, v_2) = \alpha b(u, v_2) + \beta b(v, v_2)$$

$$b(v_1, \alpha u' + \beta v') = \alpha b(v_1, u') + \beta b(v_1, v')$$

Se  $V_1 = V_2 = V$  e  $W = \mathbb{R}$  allora

$$b: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$$

si dice una forma bilineare.

ES:  $V = \mathbb{R}^n$ ,  $A \in \text{Mat}_{n \times n}$ , definiamo

$$\boxed{b_A(X, Y) = X^t A Y}$$

$b_A: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  è bilineare.

$$\therefore \text{Se } A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix}$$

$$b_A(x, y) = (x_1, x_2) \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

$$= (x_1, x_2) \begin{pmatrix} y_1 + 2y_2 \\ 3y_1 + 4y_2 \end{pmatrix}$$

$$= x_1 y_1 + 2x_1 y_2 + 3x_2 y_1 + 4x_2 y_2$$

$$= \sum_{i,j=1}^2 a_{ij} x_i y_j$$

Questo vale in generale (Esercizio)

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

In particolare :  $\boxed{a_{ij} = b_A(e_i, e_j)}$

Data una base  $B = \{v_1, \dots, v_n\}$  di  $V$

ed una forma bilineare  $b: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$

si ha:  $\forall v = x_1 v_1 + \dots + x_n v_n, w = y_1 v_1 + \dots + y_n v_n$

$$\boxed{b(v, w) = \sum_{i,j=1}^n x_i y_j b(v_i, v_j)}$$

Definiamo  $A_{b,B} = (b(v_i, v_j))_{i,j=1,\dots,n}$

•  $A_{b,B}$  si dice la matrice  
che rappresenta  $b$  nella  
base  $B$ .

Si ha:

$$\begin{aligned} b(v, w) &= F_B(v)^t A_{b,B} F_B(w) \\ &= b_{A_{b,B}}(F_B(v), F_B(w)) \end{aligned}$$

Forme bilineari su  $\mathbb{R}^n$ :

Sia  $b : \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  bilineare,  
allora

$$\begin{aligned} b(X, Y) &= \sum_{i,j=1}^m x_i y_j b(e_i, e_j) \\ &= X^t A_b Y \end{aligned}$$

dove

$$A_b = A_{b,e} = (b(e_i, e_j))_{i,j=1,\dots,m}$$

Es:  $b: \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$

$$b(X, Y) = 2x_1y_1 + x_1y_2 + x_2y_1 + x_2y_2 + 3x_3y_3$$

Allora

$$A_b = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$$

$$\text{e } b(X, Y) = X^t A_b Y. \quad \square$$

Es:  $b: \mathbb{R}^3 \times \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$

$$b(X, Y) = -2x_1y_1 + x_1y_2 + x_2y_1 - x_2y_2 - x_3y_3$$

Allora

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

Es:  $\det: \mathbb{R}^2 \times \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$

$$\det \left( \begin{pmatrix} a \\ c \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix} \right) = ad - bc = (a, c) \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b \\ d \end{pmatrix}$$

$$A_{\det} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$$

Se  $B = \{v_1, \dots, v_n\} \subset \mathbb{R}^n$  é una base

allora

$$b(x, y) = b_{A_B}(x, y) = x^t A_B y$$

ed anche

$$b(x, y) = b_{A_{B,B}}(F_B(x), F_B(y))$$

$$= F_B(x)^t A_{B,B} F_B(y)$$

Come sono legate  $A_B$  e  $A_{B,B}$ ?

OSS (Importante):

$$\mathbb{R}^n = \mathbb{R}^n$$

$$\begin{array}{ccc} F_B & \downarrow & \downarrow F_{B^n} = \mathbb{1}_{\mathbb{R}^n} \\ \mathbb{R}^n & \xrightarrow{B} & \mathbb{R}^n \end{array}$$

dove  $B = (v_1 | \dots | v_n)$ . Allora

$$X = B F_B(x)$$

ed quindi

$$F_B(x) = B^{-1} X$$

Si ha:

$$b(X, Y) = X^t A_b Y = \left( B F_B(X) \right)^t A_b \left( B F_B(Y) \right)$$
$$= F_B(X)^t B^t A_b B F_B(Y)$$

$$b(X, Y) = F_B(X)^t A_{b,B} F_B(Y)$$

Quindi,  $\forall X, Y \in \mathbb{R}^n$  vale l'ugualianza

$$F_B(X)^t B^t A_b B F_B(Y) = F_B(X)^t A_{b,B} F_B(Y)$$

In particolare, se  $X = e_i$  e  $Y = e_j$ :

$$e_i^t B^t A_b B e_j = e_i^t A_{b,B} e_j$$

OSS: Se  $A \in \text{Mat}_{m \times n}$  allora

$$e_i^t A e_j = a_{ij}$$

Quindi  $(B^t A_b B)_{ij} = (A_{b,B})_{ij} \quad \forall i, j$

$$\Rightarrow \boxed{B^t A_b B = A_{b,B}}$$

Def: Due matrici  $A, C \in \text{Mat}_{n \times n}$   
 si dicono congruenti se  $\exists B \in \text{Mat}_{n \times n}$   
 invertibile tale che

$$C = B^t A B$$

Riformulando, possiamo quindi  
 concludere che  $A_B \in A_{B, B}$   
 sono congruenti.

Se  $\mathcal{L} = S_A : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  è lineare  
 e  $B$  è una base di  $\mathbb{R}^n$  allora

$$\begin{array}{ccccccc} \mathbb{R}^n & = & \mathbb{R}^n & \xrightarrow{\mathcal{L}} & \mathbb{R}^n & \leftarrow & \mathbb{R}^n \\ F_B \downarrow & & F_B \downarrow & & \downarrow F_B & & \downarrow F_B \\ \mathbb{R}^n & \xrightarrow{B} & \mathbb{R}^n & \xrightarrow{A} & \mathbb{R}^n & \xleftarrow{B} & \mathbb{R}^n \end{array}$$

La matrice che rappresenta  $\mathcal{L}$   
 nella base  $B$  è

$$C = B^{-1} A B$$

Def: Due matrici  $A, C \in \text{Mat}_{n \times n}$   
si dicono coniugate se

$\exists B \in \text{Mat}_{n \times n}$  invertibile t.c.

$$C = B^{-1}AB$$

Riformulando, possiamo quindi  
dire che se  $A$  e  $C$  rappresentano  
 $L : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  lineari allora  
esse sono coniugate.

$$\underline{\text{E.s.}} : b(x, y) = x_1 y_1 + 2x_1 y_2 + 2x_2 y_1 + x_2 y_2$$

$$B = \left\{ v_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right\}$$

Scrivere la matrice che rappresenta  
b nello base B

$$\underline{\text{Sol.}} : b(x, y) = x^t A y \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix}$$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \Rightarrow x = BF_B(x)$$

$$\Rightarrow b(x, y) = b(BF_B(x), BF_B(y))$$

$$= F_B(x)^t B^t A B F_B(y)$$

La matrice cercata è

$$B^t A B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 3 & 3 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$$

$$\text{Posto } Z = F_B(x) = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \end{pmatrix} \in T = F_B(Y) = \begin{pmatrix} t_1 \\ t_2 \end{pmatrix}$$

in queste coordinate b si scrive

$$6z_1^2 - 2z_2^2. \quad \square$$

Es:  $b: \mathbb{R}[x]_{\leq 2} \rightarrow \mathbb{R}[x]_{\leq 2}$  dato da

$$b(p, q) = p(0)q(0) + p(1)q(1) + p(-1)q(-1)$$

è bilineare :

$$b(\alpha p + \beta q, r) = \underset{(Esercizio)}{\overset{\uparrow}{\alpha b(p, r) + \beta b(q, r)}}$$

Inoltre,  $b(p, q) = b(q, p)$

quindi  $b$  è lineare anche nella seconda variabile.

Troviamo la matrice che

rappresenta  $b$  in  $\mathcal{L}_2 = \{1, x, x^2\}$

$$b(1, 1) = 3 \quad b(1, x) = 0 \quad b(1, x^2) = 2$$

$$0 \quad b(x, x) = 2 \quad b(x, x^2) = 0$$

$$2 \quad 0 \quad b(x^2, x^2) = 2$$

$$\Rightarrow A_{b, e_3} = \begin{pmatrix} 3 & 0 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{pmatrix}$$

## Forme bilineari simmetriche

Sia  $V$  un  $\mathbb{K}$ -spazio vettoriale e sia

$b: V \times V \rightarrow \mathbb{K}$  una forma bilineare su  $V$ .

$b$  si dice simmetrica se  $b(v,w) = b(w,v)$   $\forall v,w \in V$ .

In tutta questa sezione  $b$  denota una

forma bilineare simmetrica di  $V$ .

Esempio:  $V = \mathbb{K}^n$ ,  $b = b_A$  con  $A \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{K})$ . Allora

$b$  è simmetrica se e solo se  $A = A^T$  è simmetrica

Esempio:  $V = \mathbb{K}[x]_{\leq n}$ ,  $t_0, \dots, t_m \in \mathbb{K}$ . La forma su  $V$

$$b(p(x), q(x)) = p(t_0)q(t_0) + p(t_1)q(t_1) + \dots + p(t_n)q(t_n)$$

è bilineare e simmetrica e si denota  $b_{t_0, \dots, t_m}$ .

Esempio:  $V = C^0(-\pi, \pi], \mathbb{R}$ , la forma

$$b(f,g) = (f|g)_{L^2} = \int_{-\pi}^{\pi} f(x)g(x)dx$$

è bilineare e simmetrica.

In questa sezione vogliamo dimostrare che

esiste una base ortogonale di  $(V, b)$  se

$V$  è finitamente generato.

## Nucleo della forma

Il nucleo della forma bilineare e simmetrica

$b$  è il sottoinsieme  $\text{Ker } b$  definito come

$$\text{Ker}(b) = \{v \in V \mid b(v, w) = 0 \ \forall w \in V\}$$

che quindi consiste di quei vettori

che sono ortogonali ad ogni vettore.

Oss: Se  $V = \mathbb{K}^n$ ,  $b = b_A$  ( $A = A^t$ ), allora

$$\text{Ker } b = \text{Ker } A$$

Infatti, se  $x \in \text{Ker } b$ , allora  $b(x, e_i) = 0 \ \forall i = 1, \dots, n$

$$\text{e quindi } 0 = x^t A e_i = x^t A^i \quad \forall i = 1, \dots, n$$

$$\text{e quindi } x^t A = 0_{1 \times n} \Rightarrow x^t \in \text{Ker } A$$

$$\Rightarrow x \in \text{Ker } A^t.$$

Viceversa, se  $Ax = 0_n$  allora  $y^t Ax = 0 \ \forall y$ .

Ese:  $V = \mathbb{K}[x]_{\leq n}$ ,  $t_0, \dots, t_m \in \mathbb{K}$  distinti, allora

$$\text{Ker } b_{t_0, \dots, t_m} = \{p(x) \in V \mid p(t_0) = p(t_1) = \dots = p(t_m) = 0\}$$

Infatti, se  $p(x) \in \text{Ker } b_{t_0, \dots, t_m}$  allora

$$b(p(x), (x-t_0) \cdots (x-t_{i-1})(x-t_{i+1}) \cdots (x-t_m)) = 0 \quad \forall i = 1, \dots, m.$$

Se  $v \in \text{Ker } b$  allora in particolare  $b(v, v) = 0$ .

Notazione:  $v^2 := b(v, v)$ .

Def: Un vettore  $v \in V$  si dice isotropo se  $v^2 = 0$ .

Oss:  $\text{Ker } b$  è un sottospazio vettoriale di  $V$ .

Inoltre,  $\forall \alpha, \beta \in K$ ,  $\forall v_1, v_2 \in \text{Ker } b$ ,  $\forall v \in V$

$$b(\alpha v_1 + \beta v_2, v) = \alpha b(v_1, v) + \beta b(v_2, v) = \alpha 0_v + \beta 0_v = 0.$$

Def: La dimensione di  $\text{Ker } b$  si dice

la nullità della forma.

Def: Se  $\dim \text{Ker } b = 0$  allora  $b$  si dice

non-degenera.

Oss:  $b$  non-degenera  $\Leftrightarrow$  l'unico vettore ortogonale a tutti i vettori è  $0_v$ .

Ese:  $V = \mathbb{R}^3$ ,  $b = b_A$ ,  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 3 \end{pmatrix}$ .

Per l'osservazione precedente

$$\text{Ker } b = \text{Ker } A = \text{Ker} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \left\langle \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$\Rightarrow b$  è degenera.

## L'ortogonale di un sottospazio

Sia  $U \subset V$  un sottospazio vettoriale di  $V$ .

Definiamo l'ortogonale di  $U$  come

$$U^\perp := \{v \in V \mid b(v, u) = 0 \quad \forall u \in U\}.$$

Oss:  $U^\perp$  è un sottospazio vettoriale di  $V$ :

Infatti,  $\forall v_1, v_2 \in U^\perp, \forall \alpha, \beta \in U \quad \forall u \in U$

$$b(\alpha v_1 + \beta v_2, u) = \alpha b(v_1, u) + \beta b(v_2, u) = \alpha 0 + \beta 0 = 0.$$

Ese:  $V = \mathbb{R}^3$ ,  $b = b_A$  con  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $U = \langle e_2 \rangle$ .

$$\begin{aligned} \text{Allora } U^\perp &= \left\{ X \in \mathbb{R}^3 \mid e_2^\top A X = 0 \right\} = \left\{ X \in \mathbb{R}^3 \mid A_2 X = 0 \right\} \\ &= \left\{ X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \mid x_1 + 2x_2 + x_3 = 0 \right\} \\ &= \left\langle \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle \end{aligned}$$

osserviamo che  $\ker b = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle \subset U^\perp$  e che

$$\dim U + \dim U^\perp = \dim \mathbb{R}^3.$$

Se  $U = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle = \ker b$ , allora  $U^\perp = \mathbb{R}^3$   
e  $\dim U + \dim U^\perp \neq \dim \mathbb{R}^3$ .

## Restrizione di b a sottospazi vettoriali

Sia  $U \subset V$  un sottospazio vettoriale di  $V$ .

da restrizione di b a  $U$  è la funzione

$$b|_U : U \times U \rightarrow \mathbb{K} : (u_1, u_2) \mapsto b(u_1, u_2).$$

Osserviamo che  $b|_U$  è bilineare e simmetrica.

Osserviamo inoltre che  $\text{Ker } b|_U = U \cap U^\perp$

Infatti,  $u \in \text{Ker } b|_U \Leftrightarrow u \in$  ortogonale  
a tutti i vettori di  $U$ .

Esempio:  $V = \mathbb{R}^3$ ,  $b = b_A$ , dove  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ .

$U = \pi : x_1 + x_3 = 0$ . Allora

$$U^\perp = \left\{ X \in \mathbb{R}^3 \mid X^t A Y = 0 \quad \forall Y \in U \right\}$$

$$= \left\{ X \in \mathbb{R}^3 \mid X^t \begin{pmatrix} y_2 \\ 2y_2 \\ y_2 \end{pmatrix} = 0 \quad \forall y_2 \in \mathbb{R} \right\}$$

$$= \left\{ X \in \mathbb{R}^3 \mid x_1 + 2x_2 + x_3 = 0 \right\}$$

$$= \left\langle \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$U \cap U^\perp = \left\langle \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle = \text{Ker } b = b|_U.$$

## Torema di decomposizione ortogonale

Sia  $U \subset V$  un sottospazio vettoriale t.c.  $b|_U$  è non-degenero. Allora  $V = U \oplus U^\perp$ . In particolare,

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

dim: Per ipotesi,  $U \cap U^\perp = \ker b|_U = \{0_V\}$ .

Dimostriamo che  $\dim U + \dim U^\perp = \dim V$ :

Sia  $B_U = \{u_1, \dots, u_r\}$  una base di  $U$ .

Consideriamo la funzione

$$F: V \longrightarrow \mathbb{K}^r$$

$$\text{data da } F(v) = \begin{pmatrix} b(v, u_1) \\ b(v, u_2) \\ \vdots \\ b(v, u_r) \end{pmatrix}.$$

(Notiamo che  $F$  dipende dalle scelte della base  $(B_U)$ ).

Osserviamo che  $F$  è lineare:

$$F(\alpha v_1 + \beta v_2) = \begin{pmatrix} b(\alpha v_1 + \beta v_2, u_1) \\ b(\alpha v_1 + \beta v_2, u_2) \\ \vdots \\ b(\alpha v_1 + \beta v_2, u_r) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha b(v_1, u_1) + \beta b(v_2, u_1) \\ \alpha b(v_1, u_2) + \beta b(v_2, u_2) \\ \vdots \\ \alpha b(v_1, u_r) + \beta b(v_2, u_r) \end{pmatrix}$$

$$= \alpha \begin{pmatrix} b(v_1, u_1) \\ \vdots \\ b(v_1, u_r) \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} b(v_2, u_1) \\ \vdots \\ b(v_2, u_r) \end{pmatrix} = \alpha F(v_1) + \beta F(v_2).$$

$\forall v_1, v_2 \in V, \quad \forall \alpha, \beta \in \mathbb{K},$

Osserviamo che  $\text{Ker } F = U^\perp$ :

In fatti,  $v \in \text{Ker } F \Leftrightarrow b(v, u_i) = 0 \quad \forall i = 1, \dots, r$

$B_U$  è una base  
 $\Leftrightarrow F(v, u) = 0 \quad \forall u \in U \Leftrightarrow v \in U^\perp$ .

Osserviamo infine che  $\bar{F}$  è uniequivoca:

infatti, consideriamo le immagini di  $B_U$ :

$F(u_1), \dots, F(u_r) \in K^r$ . Essi sono lin. Ind.: i fatti

$$x_1 F(u_1) + \dots + x_r F(u_r) = 0_{K^r} \Leftrightarrow \bar{F}(x_1 u_1 + \dots + x_r u_r) = 0_{K^r}$$

$\Leftrightarrow x_1 u_1 + \dots + x_r u_r \in \text{Ker } \bar{F}$ . Quindi

$$x_1 u_1 + \dots + x_r u_r \in \text{Ker } F \cap U = U^\perp \cap U = \{0\}$$

$$\Leftrightarrow x_1 = \dots = x_r = 0.$$

Teo della dimensione

$$\text{Quindi, } \dim U^\perp = \dim \text{Ker } F = \dim V - r = \dim V - \dim U.$$

18

Sia  $U \subset V$  un sottospazio vettoriale di  $V$ .

Osserviamo che

$$\boxed{\text{Ker } b|_U = U \cap \text{Ker } b}$$

Inoltre, per il Teorema di decomposizione ortogonale

$V = U \oplus U^\perp$ . Sia  $u \in \text{Ker } b|_U$ , sia  $v \in V$ . Allora

$\exists! u_1 \in U \subset \exists! u_2 \in U^\perp$  t.c.  $v = u_1 + u_2$ . Oteniamo

$$b(u, v) = b(u, u_1) + b(u, u_2) = b|_U(u, u_1) = 0$$

Quindi  $u \in \text{Ker } b$ . Viceversa, se  $u \in U \cap \text{Ker } b$  allora

$$b(u, u_2) = 0 \quad \forall u_2 \in U \text{ e quindi } u \in \text{Ker } b|_U.$$

Esempio: Sia  $\pi: x+z=0$  in  $V=\mathbb{R}^3$ . Sia  $b=b_A$ ,  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$

Calcolare  $\text{Ker } b|_\pi$ .

Sol.:  $\text{Ker } b = \left\langle \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle \subset \pi$ . Quindi

$$\text{Ker } b|_\pi = \text{Ker } b \cap \pi = \text{Ker } b = \left\langle \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle. \quad \square$$

Possiamo adesso dimostrare l'esistenza di una base ortogonale di  $(V, b)$ .

## Torema (di esistenza di basi ortogonali)

Sia  $V$  uno spazio vettoriale su  $\mathbb{K}$  dotato di una forma bilineare simmetrica  $b: V \times V \rightarrow \mathbb{K}$ .

Allora esiste una base ortogonale di  $(V, b)$ .

dim: Se  $\text{Ker } b = V$  allora ogni base di  $V$  è ortogonale. Supponiamo  $\text{Ker } b \subsetneq V$ .

Scelgiamo un complementare  $U$  di  $\text{Ker } b$  in  $V$ :

$$V = U \oplus \text{Ker } b.$$

Sia  $B_{\text{Ker } b} = \{v_{r+1}, \dots, v_n\}$  una base di  $\text{Ker } b$ .

Sia  $B_U = \{v_1, \dots, v_r\}$  una base di  $U$ .

Notiamo che  $b|_U$  è non-degenera, perché

$$\text{Ker } b|_U = \text{Ker } b \cap U = \{0_V\}.$$

Se  $B_U$  è una base ortogonale di  $(U, b|_U)$  allora

$B = B_U \cup B_{\text{Ker } b}$  è una base ortogonale di  $(V, b)$ .

Dimostriamo quindi che  $(U, b|_U)$  ha una

base ortogonale. Se  $B_U$  è ortogonale, abbiamo finito. Supponiamo che  $B_U$  non sia ortogonale,

Esiste un vettore  $u_i \in U$  non isotropo.

Infatti, se  $v_i^2 = 0 \forall i$ , allora che  $B_U$  non è ortogonale,  $\exists i \neq j$  t.c.  $b(v_i, v_j) \neq 0$ . Allora

$u_1 := v_i + v_j$  non è isotropo. Infatti,

$$u_1^2 = (v_i + v_j)^2 = v_i^2 + v_j^2 + 2 b(v_i, v_j) = 2 b(v_i, v_j) \neq 0.$$

Consideriamo il sottospazio:  $\langle u_1 \rangle^\perp \cap U$ .

Osserviamo che  $\dim \langle u_1 \rangle^\perp \cap U < \dim U$ .

Sia  $u_2 \in \langle u_1 \rangle^\perp \cap U$  un vettore non-isotropo

(esiste per il ragionamento precedente). Ripetiamo:

consideriamo  $\langle u_2 \rangle^\perp \cap \langle u_1 \rangle^\perp \subset U$  troviamo

$u_3 \in \langle u_2 \rangle^\perp \cap \langle u_1 \rangle^\perp$  non isotropo.

Continuando così si trova una base ortogonale

di  $(U, B_U)$ .

□

Es: Sia  $V = \mathbb{R}^3$ ,  $b = b_A$  con  $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ .

Trovare una base ortogonale di  $(V, b)$ .

Sol. :  $\text{Ker } b = \text{Ker } A = \left\langle \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$ .

Se vogliamo un complementare, ad esempio

$$U: x + y - z = 0.$$

Sia  $B_U = \left\{ v_1 = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$  una base di  $U$

$$v_1^2 = (-1, 1, 0) \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = (-1, 1, 0) \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = 1 \neq 0$$

Quindi  $u_1 = v_1$  è non-iso $\bar{\tau}$ apo.

$$\begin{aligned} \langle u_1 \rangle^\perp &= \left\{ x \in \mathbb{R}^3 \mid x^t A v_1 = 0 \right\} \\ &= \left\{ x \in \mathbb{R}^3 \mid x^t \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = 0 \right\} \\ &= \left\{ x = \begin{pmatrix} x \\ y \\ z \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \mid y = 0 \right\} = \langle e_1, e_3 \rangle \end{aligned}$$

$$\langle u_1 \rangle^\perp \cap U = \left\{ x \in \mathbb{R}^3 \mid \begin{array}{l} x + y - z = 0 \\ y = 0 \end{array} \right\} = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$u_2 := \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ . Una base ortogonale di  $(U, b|_U)$  è

$\{u_1, u_2\}$ . Quindi una base ortogonale di  $(V, b)$  è

$$\{u_1, u_2, v_3\}$$

dove  $v_3 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  è un generatore di  $\text{Ker } b$ .

$$\underline{\text{Es}}: V = \mathbb{R}^3, b = b_A, A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}.$$

Trovare una base ortogonale di  $(V, b)$ .

Sol.:  $\text{Ker } b = \text{Ker } A$ .

$$\det A = \det \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} = \det \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = 2 \neq 0$$

$$\Rightarrow \text{Ker } b = \{0_{\mathbb{R}^3}\}. \Rightarrow b \text{ è non-degenera.}$$

Troviamo un vettore  $u \in U = V$  non isotropo.

Notiamo che  $e_1^2 = e_2^2 = e_3^2 = 0$  ma  $b_A(e_1, e_2) = a_{1,2} = 1 \neq 0$ .

Quindi  $u_1 = e_1 + e_2$  non è isotropo (v. dim. Teorema).

$$\begin{aligned} \langle u_1 \rangle^\perp &= \{x \in \mathbb{R}^3 \mid x^t A u_1 = 0\} = \left\{x \mid x^t \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 2 \end{pmatrix} = 0\right\} \\ &= \left\{x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \mid x_1 + x_2 + 2x_3 = 0\right\} = \langle \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} -2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \rangle \end{aligned}$$

Cerchiamo  $u_2 \in \langle u_1 \rangle^\perp$  non isotropo: ad esempio

$$u_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}. \text{ Infatti, } u_2^2 = (-1, 1, 0) \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = -2 \neq 0.$$

Cerchiamo  $u_3 \in \langle u_1 \rangle^\perp \cap \langle u_2 \rangle^\perp$  non isotropo:

$$\langle u_2 \rangle^\perp = \left\{x \mid x^t \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = 0\right\} = \left\{x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \mid x_1 - x_2 = 0\right\}$$

$$\langle u_1 \rangle^\perp \cap \langle u_2 \rangle^\perp : \begin{cases} x_1 + x_2 + 2x_3 = 0 \\ x_1 - x_2 = 0 \end{cases} = \langle \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \rangle. \quad u_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$\{u_1, u_2, u_3\}$  è una base ortogonale di  $(\mathbb{R}^3, b_A)$ .

OSS: La matrice che rappresenta

$b$  in una base ortogonale  $B = \{v_1, \dots, v_m\}$

di  $(V, b)$  è diagonale ed è

$$D = \begin{pmatrix} v_1^2 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & v_2^2 & \ddots & | \\ \vdots & \ddots & \ddots & 0 \\ 0 & 0 & \cdots & v_n^2 \end{pmatrix}.$$

Nell'esempio precedente:  $(\mathbb{R}^3, b_A)$ ,  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$

$$B = \{u_1, u_2, u_3\}, u_1^2 = 2 b_A(e_1, e_2) = 2, u_2^2 = -2,$$

$$u_3^2 = (-1, -1, 1) \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = (-1, -1, 1) \begin{pmatrix} 0 \\ -2 \\ -2 \end{pmatrix} = -2$$

La matrice che rappresenta  $b$  nella base  $B$  è

$$D = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{pmatrix}.$$

## Forme bilineari simmetriche reali

Sia  $V$  uno spazio vettoriale f.g. su  $\mathbb{R}$ ,  
 sia  $b: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  una forma bilineare simmetrica  
 a valori in  $\mathbb{R}$  (e quindi si chiama "reale").

Sia  $B = \{v_1, \dots, v_m\}$  una base ortogonale di  $(V, b)$ .

Dividiamo  $B$  come  $B = B^+ \cup B^- \cup B^\circ$  dove

$$B^+ = \{v_i \in B \mid v_i^2 > 0\}$$

$$B^- = \{v_i \in B \mid v_i^2 < 0\}$$

$$B^\circ = \{v_i \in B \mid v_i^2 = 0\}.$$

Sia  $p = |B^+|$ ,  $q = |B^-|$ , Allora  $|B^\circ| = n - p - q$ .

La coppia  $(p, q)$  si chiama la segnatura

della base ortogonale  $B$ .

Ese:  $V = \mathbb{R}^3$ ,  $b = b_A$  con  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ ,

$B = \{u_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, u_2 = \begin{pmatrix} -1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, u_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}\}$ . Poiché  $u_1^2 = 2, u_2^2 = u_3^2 = -2$

la segnatura di  $B$  in  $(V, b)$  è  $(1, 2)$ .

## Teorema (di Sylvester o di inerzia)

Scano  $\beta$  e  $e$  due basi ortogonali di  $(V, b)$ .

Allora  $|\beta^+| = |e^+|$ ,  $|\beta^-| = |e^-|$  e  $|\beta^\circ| = |e^\circ| = \dim \ker b$ .

Il Teorema di Sylvester ci dice che

"La segnatura di una base ortogonale non dipende dalla base ortogonale".

Possiamo quindi dare la seguente

Definizione: La segnatura di una forma bilineare reale  $b$  è la coppia  $(p, q)$  dove  $p = |\beta^+|$  e  $q = |\beta^-|$  per una base ortogonale  $\beta$  di  $(V, b)$ . Notazione:

$$\text{sg}(b) = (p, q).$$

Ese:  $V = \mathbb{R}^3$ ,  $b = b_A$   $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ ,

$$\text{sg}(b) = (1, 2).$$

dim (del teorema di Sylvester)

Poniamo  $V_B^+ = \langle B^+ \rangle$ ,  $V_B^- = \langle B^- \rangle$ ,  $V_B^\circ = \langle B^\circ \rangle$

Quindi  $V = V_B^+ \oplus V_B^- \oplus V_B^\circ$  e questa decomposizione  
è ortogonale nel senso che  $\forall v^+ \in V_B^+, \forall v^- \in V_B^-, \forall v^\circ \in V_B^\circ$

$$b(v^+, v^-) = b(v^+, v^\circ) = b(v^-, v^\circ) = 0.$$

OSS: Sia  $v \in V_B^+$ ,  $v = \sum_{v_i \in B^+} x_i v_i$ . Allora

$$v^2 = \sum_i x_i^2 v_i^2 \geq 0, \text{ e } v^2 = 0 \Leftrightarrow v = 0_V$$

Similmente,  $v \in V_B^-$ ,  $v = \sum_{v_i \in B^-} x_i v_i$ , allora

$$v^2 = \sum_i x_i^2 v_i^2 \leq 0, \text{ e } v^2 = 0 \Leftrightarrow v = 0_V.$$

Dimostriamo per prima cosa che

$$V_B^\circ = V_e^\circ = \text{Ker } b.$$

Sia  $v \in \text{Ker } b$ . Poniamo  $v = v^+ + v^- + v^\circ$

con  $v^+ \in V_B^+$ ,  $v^- \in V_B^-$  e  $v^\circ \in V_B^\circ$ . Allora

$$0 = b(v, v^+) = (v^+)^2 \stackrel{\text{OSS}}{\Rightarrow} v^+ = 0_V$$

$$0 = b(v, v^-) = (v^-)^2 \stackrel{\text{OSS}}{\Rightarrow} v^- = 0_V$$

$$\Rightarrow v = v^\circ \in V_B^\circ \Rightarrow \text{Ker } b \subseteq V_B^\circ.$$

Viceversa, se  $v \in V_B^\circ$ , allora

per ogni  $w \in V$ , scriviamo  $w = w^+ + w^- + w^\circ$

con  $w^+ \in V_B^+$ ,  $w^- \in V_B^-$  e  $w^\circ \in V_B^\circ$  e otteniamo

$$b(v, w) = b(v, w^+) + b(v, w^-) + b(v, w^\circ) = 0$$

$\Rightarrow v \in \text{Ker } b$ .

Quindi,  $V_B^\circ = V_e^\circ = \text{Ker } b$ .

Siano  $p = |\mathcal{B}^+| = \dim V_B^+$ ,  $q = |\mathcal{B}^-| = \dim V_B^-$ ,

$p' = |\mathcal{E}^+| = \dim V_e^+$ ,  $q' = |\mathcal{E}^-| = \dim V_e^-$ .

Osserviamo che  $V_B^+ \cap V_e^- = \{0_V\}$ . Infatti:

se  $v \in V_B^+ \cap V_e^-$  allora  $v^2 \geq 0$  (perché  $v \in V_B^+$ )

e  $v^2 \leq 0$  (perché  $v \in V_e^-$ ). Quindi  $v^2 = 0$

e per l'osservazione,  $v = 0_V$ .

Quindi,  $\dim(V_B^+ + V_e^- + V_B^\circ) = p + q' + (n - p - q) \leq n$

$\Rightarrow q' \leq q$ .

Similmente,  $V_e^+ \cap V_B^- = \{0_V\}$  e quindi

$\dim(V_e^+ + V_B^- + V_e^\circ) = p' + q + (n - p - q') \leq n$

$\Rightarrow q \leq q'$ .

Segue che  $q = q'$  e  $p = p'$ .  $\square$

## Basi di Sylvester

Una base di Sylvester di  $(V, s)$  è

una base  $\mathcal{S} = \{E_1, \dots, E_n\}$  di  $V$  t.c.

1)  $\mathcal{S}$  è ortogonale, i.e.  $s(E_i, E_j) = 0$   $i \neq j$

2)  $|E_i^2| = 1$  oppure  $E_i^2 = 0$ .

Per ottenere una base di Sylvester:

se  $\mathcal{B} = \{v_1, \dots, v_n\}$  è una base ortogonale

allora si considerino i vettori

$$E_i = \begin{cases} \frac{1}{\sqrt{v_i^2}} v_i & \text{se } v_i^2 > 0 \\ \frac{1}{\sqrt{-v_i^2}} v_i & \text{se } v_i^2 < 0 \\ v_i & \text{se } v_i^2 = 0 \end{cases}$$

Allora se  $E_i^2 \neq 0$  si ha

$$E_i^2 = \frac{v_i^2}{|v_i^2|} = \begin{cases} 1 & \text{se } v_i^2 > 0 \\ -1 & \text{se } v_i^2 < 0 \end{cases}$$

Es (precedente):  $E_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} u_1$ ,  $E_2 = \frac{1}{\sqrt{2}} u_2$ ,  $E_3 = u_3$

Allora  $E_1^2 = -1$ ,  $E_2^2 = 1$ ,  $E_3^2 = 0$ .

Sia  $\mathcal{S} = \{E_1, \dots, E_n\}$  una base di Sylvester di  $(Y, b)$  e supponiamo che sia ordinata in modo che  $\mathcal{S}^+$  sia all'inizio,  $\mathcal{S}^-$  in mezzo e  $\mathcal{S}^\circ$  alla fine:

$$\mathcal{S}^+ = \{E_1, \dots, E_p\}$$

$$\mathcal{S}^- = \{E_{p+1}, \dots, E_{p+q}\}$$

$$\mathcal{S}^\circ = \{E_{p+q+1}, \dots, E_n\}$$

Allora la matrice associata a  $b$  in  $\mathcal{S}$  è

$$S = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}_{n-p-q} = \begin{pmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & & -1 \\ & & & & 1 \\ & & & & & -1 \\ & & & & & & 1 \\ & & & & & & & -1 \\ & & & & & & & & 0 \\ & & & & & & & & & \ddots \end{pmatrix}$$

e si chiama matrice di Sylvester di  $b$ .

Def:  $b$  si dice

1) Definita positiva se  $\text{sg}(b) = (n, 0)$

2) Semi-definita positiva se  $\text{sg}(b) = (p, 0)$ ,  $p < n$ .

3) Semi-definita negativa se  $\text{sg}(b) = (0, q)$ ,  $q < m$

4) Definita negativa se  $\text{sg}(b) = (0, m)$

$b$  si dice indefinita negli altri casi.

Osserviamo che se  $b$  è definita (positive

o negative) allora  $b$  è non-degenerata,

ovvero  $\text{Ker } b = \{0_V\}$ .

Se  $b$  è semi-definita (positive o negativa)

allora  $b$  è degenere, ovvero  $\text{Ker } b \neq \{0_V\}$ .

Es:  $V = \mathbb{R}[x]_{\leq 2}$ ,  $b = b_{0,1,2}$  ovvero

$$b(p(x), q(x)) = p(0)q(0) + p(1)q(1) + p(2)q(2).$$

Osserviamo che

$$\text{Ker } b = \{ p(x) \in \mathbb{R}[x]_{\leq 2} \mid p(0) = p(1) = p(2) = 0 \}$$

e quindi  $\text{Ker } b = \{0_V\}$  e  $b$  è non-degenera.

Consideriamo la base dei polinomi di Lagrange

$$S = \left\{ \frac{(x-1)(x-2)}{2}, -x(x-2), \frac{x(x-1)}{2} \right\}$$

allora  $S$  è una base di Sylvestre

e la segnatrice di  $b$  è  $(3, 0)$ .

Quindi  $b$  è definita positiva.

## Segnatuna di una matrice simmetrica

Sia  $V = \mathbb{R}^n$  e  $b = b_A$  con  $A = A^t \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{R})$ .

La segnatura di  $A$  è per definizione  
la segnatuna di  $b_A$ :

$$\text{sg}(A) := \text{sg}(b_A).$$

Es:  $\text{sg} \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} = (1, 1)$

Es:  $\text{sg} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = (1, 0)$

Es:  $\text{sg} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} = (2, 0)$

Ricordiamo che se  $\beta$  e  $\beta'$  sono due basi

di  $\mathbb{R}^n$ , allora le matrici  $A_{b,\beta}$  e  $A_{b,\beta'}$

che rappresentano  $b$  in  $\beta$  ed in  $\beta'$  rispettivamente,  
soddisfano

$$\boxed{B^t A_{b,\beta'} B = A_{b,\beta}} \quad (\text{sono congruenti})$$

dove  $B$  è la matrice di cambio di base da

$$\beta' \text{ a } \beta \quad \left( \begin{smallmatrix} \cdot & \cdots & \cdot \\ F_{\beta'} j & \xrightarrow{\hspace{1cm}} & j F_{\beta} \\ \cdot & \cdots & \cdot \\ B \end{smallmatrix} \right).$$

Teorema (Classificazione delle matrici simmetriche a meno di congruenza)

Due matrici simmetriche  $n \times n$  sono congruenti se e solo se hanno la stessa segnatura.

dim: Siano  $A, A' \in \text{Mat}_{n \times n}(\mathbb{R})$  due matrici simmetriche della stessa taglia.

Supponiamo che  $A$  ed  $A'$  siano congruenti.

Allora, per definizione, esiste  $B$  invertibile t.c.  $B^t A' B = A$ .

Sia  $B = \{v_1, \dots, v_m\}$  una base ortogonale di  $(\mathbb{R}^n, b_A)$

Allora

$$b_A(w_i, w_j) = w_i^t A w_j = w_i^t B^t A' B w_j = b_{A'}(B w_i, B w_j).$$

Quindi  $B B = \{B w_1, B w_2, \dots, B w_n\}$  è una base ortogonale di  $(\mathbb{R}^n, b_{A'})$ ; inoltre

$$b_A(w_i, w_i) = b_{A'}(B w_i, B w_i)$$

e quindi  $\text{sg}(A) = \text{sg}(b_A) = \text{sg}(b_{A'}) = \text{sg}(A')$ .

Viceversa, supponiamo che  $\text{sg}(A) = \text{sg}(A') = (p, q)$

Sia  $\mathcal{S} = \{E_1, \dots, E_n\}$  una base di Sylvester

di  $(\mathbb{R}^n, b_A)$  e sia  $\mathcal{S}' = \{E'_1, \dots, E'_n\}$

una base di Sylvester di  $(\mathbb{R}^n, b_{A'})$

e sia  $S = \begin{pmatrix} 1_p & \\ -1_q & 0 \end{pmatrix}$  la matrice

di Sylvester di  $b_A$  ed  $b_{A'}$ .

Allora, consideriamo le matrici

$$B = (E_1 | \dots | E_n) \quad \text{e} \quad C = (E'_1 | \dots | E'_n)$$

di cambiamento di base dalla base

canonica a  $\mathcal{S}$  e ad  $\mathcal{S}'$ , rispettivamente.

Ottieniamo

$$B^t A B = S = C^t A' C$$

da cui

$$A = (B^t)^{-1} C^t A' C B^{-1} = (C B^{-1})^t A' (C B^{-1})$$

e quindi  $A$  ed  $A'$  sono congruenti.

$$\underline{\text{Es:}} \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} \quad A' = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1/2 \end{pmatrix}$$

Stabilire se  $A$  ed  $A'$  sono congruenti e

nel caso lo siano trovare  $B_0$  invertibile

tale che  $B_0^t A' B_0 = A$

$$\underline{\text{Sol.}} : \quad \text{Ker } A = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right\rangle, \quad \text{Ker } A' = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$\beta = \{v_1 = e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, v_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix}\}$  è una base

ortogonale di  $(\mathbb{R}^2, b_A)$ ;  $v_1^2 = b_A(e_1, e_1) = a_{11} = 1 > 0$

$$\Rightarrow \text{sg}(A) = (1, 0).$$

$\beta' = \{v'_1 = e_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, v'_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ -2 \end{pmatrix}\}$  è una base

ortogonale di  $(\mathbb{R}^2, b_{A'})$ ;  $v'_1^2 = b_{A'}(e_1, e_1) = a'_{11} = 2 > 0$

$$\Rightarrow \text{sg}(A') = (1, 0) = \text{sg}(A)$$

$\rightarrow A$  ed  $A'$  sono congruenti.

Una base di Sylvester per  $b_A$  è

$$\mathcal{S} = \beta = \{E_1 = e_1, E_2 = v_2\}$$

Una base di Sylvester per  $b_{A'}$  è

$$\mathcal{S}' = \{E'_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} e_1, E'_2 = v'_2\}$$

Poniamo

$$B = (E_1 | E_2) = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

$$C = (E_1' | E_2') = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 1 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \quad \left( \begin{matrix} a & b \\ c & d \end{matrix} \right)^{-1} = \frac{1}{ad-bc} \begin{pmatrix} d & -b \\ -c & a \end{pmatrix}$$

allora

$$B_0 = C B^{-1} = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 1 \\ 0 & -2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}$$

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

Verifichiamo

$$B_0^t A' B_0 = \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 0 \\ 1/\sqrt{2}-1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 1/2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2}-1 \\ 0 & 2 \end{pmatrix}$$

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

$$= \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix} = A.$$