

# D

## PRODOTTI SCALARI

La notione di prodotto scalare in uno spazio vettoriale sta alla base di tutti i concetti di carattere metrico: lunghezza, angolo, distanza, ortogonalità. Si lavora su  $\mathbb{R}$  o su  $\mathbb{C}$ .

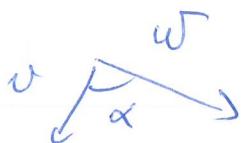
### Esempi fondamentali

1) Prodotto scalare canonico (o standard) in  $\mathbb{R}^2$ ,  $\mathbb{R}^3$  e  $\mathbb{R}^n$  in generale.

La seguente formula è usata in geometria elementare e in fisica:

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

↓                      ↓                      ↓  
 mod. scalare          lunghezza          angolo  
 v                      del rettore      di  $v$  e  $w$



La relazione ha le 2 espressioni  
analitica e data dal teorema  
del coseno

Altro modo per introdurla:

$$\text{se } v = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, w = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

$$\langle v, w \rangle = x_1 y_1 + x_2 y_2 = v^T w = (x_1, x_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix}$$

mod. righe  
per colonne

Questo si può estendere a  $\mathbb{R}^n$ :

$$v = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, w = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$\langle v, w \rangle = {}^T v w = x_1 y_1 + \dots + x_n y_n = \sum_{i=1}^n x_i y_i.$$

2) prodotto scalare canonico (o standard) in  $\mathbb{C}^n$   
 $v, w \in \mathbb{C}^n$ ,  $v = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $w = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$ .

$$\langle v, w \rangle = \bar{x}_1 y_1 + \bar{x}_2 y_2 + \dots + \bar{x}_n y_n = \sum \bar{x}_i y_i,$$

dove  $\bar{x}_i$  denota il coniugato di  $x_i$ .

Ponendo  $\bar{v} = \begin{pmatrix} \bar{x}_1 \\ \vdots \\ \bar{x}_n \end{pmatrix}$ , si ha  $\langle v, w \rangle = \bar{v}^t w$ .

Ricordiamo che il coniugio è un'applicazione

$J: \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}$   $\mathbb{R}$ -lineare ma antilineare su  $\mathbb{C}$ .

$$z \rightarrow \bar{z}$$

$$z_1 + z_2 \rightarrow \overline{z_1 + z_2} = \bar{z}_1 + \bar{z}_2$$

$$\lambda z \rightarrow \overline{\lambda z} = \bar{\lambda} \bar{z}$$

Si denoto  $J: \mathbb{C} \rightarrow \mathbb{C}$  il coniugio, ovvero che

$$J(z_1 + z_2) = J(z_1) + J(z_2)$$

$$J(\lambda z) = \bar{\lambda} J(z)$$

non conserva il prodotto  
per uno scalare di  $\mathbb{C}$ .

— — —

Definizione di prodotto scalare (in generale)

Sia  $V$  un  $K$ -spazio vettoriale, con  $K = \mathbb{R} \circ \mathbb{C}$ .

Un prodotto scalare in  $V$  è un'applicazione

$$\langle , \rangle: V \times V \longrightarrow K$$

$$(v, w) \longrightarrow \langle v, w \rangle \in K$$

tale che

Altra notazione  $b: V \times V \rightarrow K$

1) se  $K = \mathbb{R}$  :

a) è bilineare cioè  $\forall v, v', w, w' \in V, \lambda, \lambda' \in \mathbb{R}$

$$\langle v, \lambda w + \lambda' w' \rangle = \lambda \langle v, w \rangle + \lambda' \langle v, w' \rangle;$$

$$\langle \lambda v + \lambda' v', w \rangle = \lambda \langle v, w \rangle + \lambda' \langle v', w \rangle;$$

b) è simmetrica cioè  $\forall v, w \in V$

$$\langle v, w \rangle = \langle w, v \rangle;$$

c) è definita positiva, cioè  $\forall v \in V$

$$\langle v, v \rangle \geq 0 \text{ e } \langle v, v \rangle = 0 \text{ se e solo se } v = 0.$$

Dunque il prodotto scalare nel caso reale è una forma bilineare simmetrica definita positiva.

Ora che dalla bilinearità segue che

$$\langle v, v \rangle = 0 = \langle v, v \rangle \quad \forall v \in V.$$

2) se  $K = \mathbb{C}$  :

a) è seguilineare cioè  $\forall v, v', w, w' \in V, \lambda, \lambda' \in \mathbb{C}$

$$\langle v, \lambda w + \lambda' w' \rangle = \lambda \langle v, w \rangle + \lambda' \langle v, w' \rangle$$

$$\langle \lambda v + \lambda' v', w \rangle = \bar{\lambda} \langle v, w \rangle + \bar{\lambda}' \langle v', w \rangle$$

è lineare nel secondo argomento e antilineare nel primo;

b) è hermitiana cioè  $\forall v, w \in V$

$$\langle vw, v \rangle = \overline{\langle v, w \rangle};$$

|| ovviamente che di conseguenza

$$\langle v, v \rangle = \overline{\langle v, v \rangle} \text{ e perciò } \langle v, v \rangle \in \mathbb{R} \forall v.$$

c) è definita positiva, ovia  $\forall u \in V$

$$\langle u, u \rangle \geq 0 \text{ e } \langle u, u \rangle = 0 \text{ se e solo se } u = 0.$$

Questo ha senso perché  $\langle u, u \rangle$  è reale.

Come nel caso reale, dalla sequestranza

$$\text{segue che } \langle u, 0 \rangle = 0 = \langle 0, u \rangle.$$

Osservazione La linearità nel secondo  
argomento + proprietà hermitiana sono  
sufficienti a provare la sequestranza  
nel primo argomento:

$$\begin{aligned} \langle \lambda v + \lambda' v', w \rangle &= \overline{\langle w, \lambda v + \lambda' v' \rangle} = \overline{\lambda \langle w, v \rangle + \lambda' \langle w, v' \rangle} \\ &= \bar{\lambda} \langle w, v \rangle + \bar{\lambda}' \langle w, v' \rangle = \bar{\lambda} \langle v, w \rangle + \bar{\lambda}' \langle v', w \rangle. \end{aligned}$$

Dunque il prodotto scalare di due vettori  
è un numero reale o complesso.

Il caso reale è caso particolare di quelli complessi.

(3)

Def. Spazio vettoriale euclideo è un spazio vettoriale su  $\mathbb{R}$  dotato di un prodotto scalare. Analogamente, spazio vettoriale unitario è un spazio vettoriale su  $\mathbb{C}$  dotato di un prodotto scalare.

Esercizio I prodotti scalari canonici su  $\mathbb{R}$  e su  $\mathbb{C}$  sono prodotti scalari secondo la defin.

### Rappresentazione matriciale

Le forme bilineari, su  $\mathbb{R}$ , e quelle sesquilineari, su  $\mathbb{C}$ , si possono rappresentare mediante matrici; una volta fissata una base.

Sia  $b: V \times V \rightarrow K$  una tale forma, con  $K = \mathbb{R} \circ \mathbb{C}$ .

Sia  $B = (v_1, \dots, v_n)$  una base di  $V$ .

Def. matrice di  $b$  rispetto alla base  $B$  è la matrice  $n \times n$   $M_B(b) = (b(v_i, v_j))_{i,j=1,\dots,n}$ : al posto d'indici  $i, j$  c'è  $b(v_i, v_j)$ .

$$\text{Se } v = x_1 v_1 + \dots + x_n v_n,$$

$$w = y_1 v_1 + \dots + y_n v_n,$$

si ha nel caso compleso (quello reale è caso partic.)

$$b(v, w) = b\left(\sum_{i=1}^n \bar{x}_i v_i, \sum_{j=1}^m \bar{y}_j w_j\right) = \text{eseguilinearità}$$
$$= \sum_{i,j=1}^n \bar{x}_i \bar{y}_j b(v_i, w_j) = \sum_{i,j=1}^n \bar{x}_i b(v_i, w_j) y_j.$$

Sia  $x = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $y = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix}$  i vettori colonna delle coordinate di  $v$  e  $w$  rispetto alla base  $B$ .

$$\text{Si ha: } t \bar{x} M_B(b) y = (\bar{x}_1, \dots, \bar{x}_n) M_B(b) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} =$$

$$= \left( \sum_{i=1}^n \bar{x}_i b(v_i, w_1), \dots, \sum_{i=1}^n \bar{x}_i b(v_i, w_m) \right) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} =$$

$$= \sum_{i,j=1}^n \bar{x}_i b(v_i, w_j) y_j = b(v, w).$$

Dunque  $b(v, w) = t \bar{x} M_B(b) y$ ,

dove  $x, y$  sono i vettori colonna delle coordinate di  $v$  e  $w$  rispetto a  $B$ .

Se  $K = \mathbb{R}$  si ottiene  $b(v, w) = t \bar{x} M_B(b) y$ .

(4)

Se la forma considerata  $b$  è simmetrica reale (risp. hermitiana complessa), la matrice  $M_B(b)$  gode di particolari proprietà.

Ricordiamo che una matrice quadrata  $A$  è detta simmetrica se  $tA = A$ .

Def. Una matrice quadrata complessa si dice hermitiana se  $t\bar{A} = A$  o, equivalente-  
mente,  $tA = \bar{A}$  (dove  $\bar{A}$  denota la matrice  
dei coniugati degli elementi di  $A$ ).

Esempi  
 $\begin{pmatrix} 1 & i \\ -i & 1 \end{pmatrix}$  è hermitiana,  $\begin{pmatrix} 1 & 2i \\ 2i & i \end{pmatrix}$  è simmetrica

non hermitiana,  $\begin{pmatrix} 2 & i+1 & 7-i \\ 1-i & 1 & 0 \\ 7+i & 0 & 0 \end{pmatrix}$  è hermitiana.

Prop. <sup>Se  $b$  è</sup> Una forma bilineare simmetrica,  
 $M_B(b)$  è simmetrica. Se  $b$  è sesquilineare  
 hermitiana,  $M_B(b)$  è hermitiana.

Dim. Nel primo caso  $b(v_i, v_j) = \overline{b(v_j, v_i)}$ ,  
 nel secondo  $b(v_i, v_j) = \overline{b(v_j, v_i)}$ .

Ogni matrice simmetrica reale (risp. hermitiana complessa) induce una forma bilineare simmetrica (risp. sesquilineare hermitiana).

In fatti:

Prop. Sia  $A$  una matrice quadrata.

1)  $A$  è simmetrica reale se e solo se

$$b: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \text{ dà } b(x, y) = {}^t x A y$$

è una forma bilineare simmetrica su  $\mathbb{R}^n$ .

2)  $A$  è hermitiana complessa se e solo se

$$b: \mathbb{C}^n \times \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C} \text{ tale che } b(x, y) = {}^t \bar{x} A y$$

è una forma sesquilin. hermitiana.

Dim. (caso 2) (il caso 1 si può vedere come caso particolare). Un'implicazione è stata già fatta.

Sia  $A$  matrice hermitiana, verifichiamoci che  $b$  è sesqui-hermitiana.

- 2° argomento: bilinearità

$$b(x, \lambda y + \mu y') = {}^t \bar{x} A (\lambda y + \mu y') = \begin{array}{l} \text{prop.} \\ \text{distrib.} \end{array}$$

$$= {}^t \bar{x} A (\lambda y) + {}^t \bar{x} A (\mu y') = \begin{array}{l} \text{prop. prod.} \\ \text{di matrici} \end{array}$$

$$= \lambda ({}^t \bar{x} A y) + \mu ({}^t \bar{x} A y') =$$

$$= \lambda b(x, y) + \mu b(x, y').$$

(5)

## • 1° argomento

$$\begin{aligned}
 b(\lambda x + \mu x', y) &= {}^t(\overline{\lambda x + \mu x'}) A y = \text{prop.} \\
 &= {}^t(\bar{\lambda} \bar{x} + \bar{\mu} \bar{x}') A y = \bar{\lambda} {}^t \bar{x} A y + \bar{\mu} {}^t \bar{x}' A y = \\
 &\quad \text{prop. distrib.} \\
 &= \bar{\lambda} b(x, y) + \bar{\mu} b(x', y)
 \end{aligned}$$

## • hermitianità

$$\begin{aligned}
 b(y, x) &= {}^t \bar{y} A x = {}^t({}^t \bar{y} A x) = {}^t x {}^t A \bar{y} = \\
 &\quad \text{matrice } 1 \times 1 \text{ coincide} \\
 &\quad \text{con la sua trasposta} \\
 &= \overline{{}^t x {}^t A y} = \overline{{}^t \bar{x} A y} = \overline{b(x, y)} . \\
 &\quad \text{A è herm.}
 \end{aligned}$$

Ora: se  $B, A$  sono matrici h.c.

$${}^t \bar{x} B y = {}^t \bar{x} A y \quad \forall x, y \in \mathbb{C}^n, \text{ allora } B = A.$$

Dim: sia  $\mathcal{B} = (e_1, \dots, e_n)$  la base canonica.

$$\text{Allora } {}^t \bar{e}_i B e_j = b_{ij} .$$

$${}^t \bar{e}_i A e_j = a_{ij} .$$

$\left\{ \begin{array}{l} \text{Si ha dunque l'equazione tra matrici simmetriche.} \\ (\text{e herm.) e forme bilin. simmetri. (o resq. herm.) su } \mathbb{R}^n \text{ o } \mathbb{C}^n. \text{ Analogo su } V \text{ se} \\ \text{è finita una base.} \end{array} \right.$

Esempio  
Se  $\mathcal{B}$  è la base canonica (di  $\mathbb{R}^n \circ \mathbb{C}^n$ )

e lo è prodotto scalare standard:

$$b(e_i, e_j) = \delta_{ij} \text{ e dunque } M_{\mathcal{B}}(b) = E_n.$$

2) Sia  $A = \begin{pmatrix} 2 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix}$  simmetrica reale.

La forma bilineare coniug. rip. a  $\mathcal{B}$  su  $\mathbb{R}^3$

$$\text{è f.c. } b(e_1, e_1) = 2, b(e_1, e_2) = 1 = b(e_2, e_1),$$

$$b(e_1, e_3) = 0 = b(e_3, e_1), b(e_2, e_2) = 1,$$

$$b(e_2, e_3) = 0 = b(e_3, e_2), b(e_3, e_3) = 3.$$

$$b(xy) = b((x_1, x_2, x_3), (y_1, y_2, y_3)) = \sum_{i,j=1}^3 x_i y_j \cdot b(e_i, e_j) =$$

$$= 2x_1y_1 + x_1y_2 + x_2y_1 + x_2y_2 + 3x_3y_3;$$

per vedere se è un prodotto scalare consideriamo

$$b((x_1, x_2, x_3), (x_1, x_2, x_3)) = 2x_1^2 + 2x_1x_2 + x_2^2 + 3x_3^2 =$$

$$= x_1^2 + (x_1^2 + 2x_1x_2 + x_2^2) + 3x_3^2 =$$

$$= x_1^2 + (x_1 + x_2)^2 + 3x_3^2 : e^i \geq 0 \quad \forall (x_1, x_2, x_3) \in \mathbb{R}^3.$$

$$E' = 0 \iff \begin{cases} x_1 = 0 \\ x_1 + x_2 = 0 \\ x_3 = 0 \end{cases} \iff \begin{cases} x_1 = 0 \\ x_2 = 0 \\ x_3 = 0 \end{cases}$$

$\Rightarrow b$  è un prodotto scalare.

3) Sia  $S = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ ; definisce (6)

$$\langle x, y \rangle = {}^t x S y = x_1 y_1 + x_1 y_2 + x_2 y_1 + x_2 y_2 + x_3 y_3$$

$$\langle x, x \rangle = x_1^2 + 2x_1 x_2 + x_2^2 + x_3^2 \geq 0 \quad \forall (x_1, x_2, x_3) \in \mathbb{R}^3$$

$$\langle x, x \rangle = 0 \iff \begin{cases} x_1 + x_2 = 0 \\ x_3 = 0 \end{cases} \iff$$

$\iff (x_1, x_2, x_3) \in \langle (1, -1, 0) \rangle$   
sottospazio generato da  $(1, -1, 0)$ .

Non è definito positivo, non è un prod. scalare.

4) Sia  $B = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ ;  $B$  definitiva

$$b(x, y) = x_1 y_2 + x_2 y_1 + x_3 y_3$$

$$b(x, x) = 2x_1 x_2 + x_3^2 : \text{non è sempre } \geq 0$$

$$\text{infatti per esempio } b(e_1, e_1) = 0$$

$$b((1, -1, 0), (1, -1, 0)) = -2 .$$

Non è def. pos.

$\Rightarrow V = \mathbb{R}[t]$  polinomi a coeff. reali;  $p, q \in V$ .

$$\langle p, q \rangle = \int_0^1 p(t) q(t) dt : \text{è un prodotto scalare su } V.$$

6) Sia  $V = M(m \times n, \mathbb{R})$ .

Def.  $b: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  ponendo

$b(A, B) = \text{tr}({}^t B A)$  traccia del prodotto.

Verif. che è bilineare su  $V$ . (esercizio)

$$b(A, A) = \text{tr}({}^t A A) *$$

Al posto d'indice  $i$  in  ${}^t A A$  ha (a<sub>1i</sub> ... a<sub>ni</sub>)  $\begin{pmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{ni} \end{pmatrix} =$

$$= a_{1i}^2 + a_{2i}^2 + \dots + a_{ni}^2$$

Dunque  $b(A, A) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n a_{ij}^2$ : è la somma dei

quadrati di tutti gli elementi di  $A$ . Dunque  $b$  è un prodotto scalare.

---

Sia  $V$  un  $K$ -spazio vettoriale,  $K = \mathbb{R} \circ \mathbb{C}$ .

Def. un'applicazione  $\| \cdot \|: V \rightarrow \mathbb{R}$

$$v \rightarrow \| v \|$$

è una norma su  $V$  se:

- 1)  $\| \lambda v \| = |\lambda| \| v \|$ ,  $\forall \lambda \in K, v \in V$
- 2)  $\| v + w \| \leq \| v \| + \| w \|$  disegualanza triangolare
- 3)  $\| v \| = 0 \iff v = 0$ .

Oss. Dalla def. segue subito che  $\| v \| \geq 0$

Il vettore  $0$ .

Infatti  $\|v - 0\| = \|0\| = 0$  per la 3).

$$\begin{aligned} \text{Ma } 0 &= \|v - v\| \stackrel{\downarrow}{\leq} \|v\| + \|-v\| = \|v\| + | - 1| \|v\| = \\ &\quad \text{per la 2)} \qquad \qquad \qquad \text{per la 1)} \end{aligned}$$

$$= 2\|v\| \Rightarrow \|v\| \geq 0.$$

### Esempi in $\mathbb{R}^n$

1) norma euclidea

$$\|(x_1, \dots, x_n)\| = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2}$$

dim. poiché è una norma

2) norma 1:

$$\|(x_1, \dots, x_n)\|_1 = |x_1| + |x_2| + \dots + |x_n|$$

somma dei valori assoluti.

Per dim. che è una norma, si usi che

$$|x+y| \leq |x| + |y|.$$

3) norma  $\infty$ :

$$\|(x_1, \dots, x_n)\|_\infty = \max_{i=1, \dots, n} \{|x_i|\} \quad \begin{matrix} \text{massimo} \\ \text{dei valori} \\ \text{assoluti} \end{matrix}$$

### In $\mathbb{C}^n$ :

La norma standard:

$$\|(x_1, \dots, x_n)\| = \sqrt{|x_1|^2 + \dots + |x_n|^2} = \sqrt{\bar{x}_1 x_1 + \dots + \bar{x}_n x_n}.$$

## Relazione fra prodotto scalare e norma:

a ogni prodotto scalare si può associare una norma ma non tutte le norme ne fanno da un prodotto scalare (ossia vede la legge del parallelogramma si redita in Analisi).  
 $\|v+w\|^2 + \|v-w\|^2 = 2\|v\|^2 + 2\|w\|^2$

Prop. Sia  $\langle , \rangle$  un prodotto scalare su  $V$ , su  $\mathbb{R}$  o  $\mathbb{C}$ .

Allora  $\|v\| = \sqrt{\langle v, v \rangle}$  è una norma su  $V$ .

Dim.

1) e 3) sono facili, rediamo la 1) nel caso complesso.

$$\|\lambda v\| = \sqrt{\langle \lambda v, \lambda v \rangle} = \sqrt{\bar{\lambda} \lambda \langle v, v \rangle} = \sqrt{|\lambda|^2 \langle v, v \rangle} = |\lambda| \sqrt{\langle v, v \rangle} = |\lambda| \|v\|.$$

Per dim. la 2) serve il seguente teorema.

Teorema (diseguaglianza di CAUCHY-SCHWARZ)

Sia  $\langle , \rangle$  un prodotto scalare su  $V$ .

Allora  $\forall v, w \in V$  si ha :

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

- valore assoluto su  $\mathbb{R}$

- modulo su  $\mathbb{C}$

Inoltre vale l'uguaglianza se e solo se  $v, w$  sono linearmente indipendenti.

Dim. Caso complesso (quello reale è un caso particolare di questo).

- Se  $w = 0$  :  $|\langle v, 0 \rangle| \leq \|v\| \|0\| = 0$  :

$$\begin{matrix} \| \\ 0 \end{matrix}$$

è vero con uguaglianza -

- Sia  $w \neq 0$ . Consideriamo  $\lambda := \frac{\overline{\langle v, w \rangle}}{\langle w, w \rangle} \neq 0$ .

Si ha :

$$0 \leq \langle v - \lambda w, v - \lambda w \rangle = \underbrace{\langle v, v \rangle}_{\text{risultante}} - \lambda \langle v, w \rangle -$$

$$- \bar{\lambda} \langle w, v \rangle + \bar{\lambda} \lambda \langle w, w \rangle = \text{restituendo il valore di } \lambda$$

$$= \langle v, v \rangle - \frac{\langle v, w \rangle}{\langle w, w \rangle} \langle v, w \rangle - \frac{\langle v, w \rangle}{\langle w, w \rangle} \overline{\langle w, w \rangle} +$$

$\langle w, w \rangle \in \mathbb{R}$

mod. scal.  
è hermitian-

$$+ \frac{\langle v, w \rangle}{\langle w, w \rangle} \frac{\langle v, w \rangle}{\cancel{\langle w, w \rangle}} \cancel{\langle w, w \rangle} = \|v\|^2 - \frac{|\langle v, w \rangle|^2}{\|w\|^2}$$

ultimo termine si cancella

Moltiplico per  $\|w\|^2$  che è  $> 0$ :

$$0 \leq \|v\|^2 \|w\|^2 - |\langle v, w \rangle|^2 \text{ ovia}$$

$$|\langle v, w \rangle|^2 \leq \|v\|^2 \|w\|^2 \quad \text{Entrapre il radice:}$$

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

Vale l'uguaglianza se e solo se

$$\langle v - \lambda w, v - \lambda w \rangle = 0 \iff v - \lambda w = 0$$

$\iff v, w$  sono lin. dipendenti.  $\blacksquare$

Ora dim. della 2) della norma, disug. triang.:

$$\begin{aligned} \|v+w\|^2 &= \langle v+w, v+w \rangle = \langle v, v \rangle + \langle v, w \rangle + \\ &\quad + \langle w, v \rangle + \langle w, w \rangle = \|v\|^2 + \langle v, w \rangle + \overline{\langle v, w \rangle} + \|w\|^2 \\ &= \|v\|^2 + 2 \operatorname{Re} \langle v, w \rangle + \|w\|^2 \leq (*) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} &\leq \|v\|^2 + 2 |\langle v, w \rangle| + \|w\|^2 \leq \quad \text{Cauchy-Schwarz} \\ &\leq \|v\|^2 + 2 \|v\| \|w\| + \|w\|^2 = \\ &= (\|v\| + \|w\|)^2 \quad \text{da cui la tesi.} \end{aligned}$$

(\*) Abbiamo usato che se  $z = a+ib \in \mathbb{C}$ , allora  $\operatorname{Re}(z) \leq |z|$ . Infatti:

$$\operatorname{Re}(z) = a \leq |a| = \sqrt{a^2} \leq \sqrt{a^2+b^2} = |z|.$$

Vale l' = se  $z$  è reale e positivo ( $a = |a|$  e  $b = 0$ ).

Dunque  $\|v+w\| = \|v\| + \|w\|$  se  $v, w$  sono lin. dep. con  $\langle v, w \rangle$  reale e  $> 0$ .

(3)

Oss. Una norma è indicata da un solo prodotto scalare, infatti vale la formula di polarizzazione che permette di ricavare  $\langle v, w \rangle$  se si conosce la funzione norma.

$$\text{Su } \mathbb{R} : \quad \langle v, w \rangle = \frac{1}{2} (\|v+w\|^2 - \|v\|^2 - \|w\|^2) \\ = \frac{1}{4} (\|v+w\|^2 - \|v-w\|^2) \leftarrow$$

$$\text{Su } \mathbb{C} : \quad \operatorname{Re} \langle v, w \rangle = \frac{1}{2} (\|v+w\|^2 - \|v\|^2 - \|w\|^2)$$

$$\operatorname{Im} \langle v, w \rangle = \frac{1}{2} (\|v-iw\|^2 - \|v\|^2 - \|w\|^2)$$

Altra formula di polarizzazione su  $\mathbb{C}$ :

$$\langle v, w \rangle = \frac{1}{4} (\|v+w\|^2 - \|v-w\|^2 + i\|v-iw\|^2 - i\|v+iw\|^2) \quad (\text{esercizio})$$

Angoli

Spazio rettoriale euclideo reale

Da Cauchy-Schwarz segue:

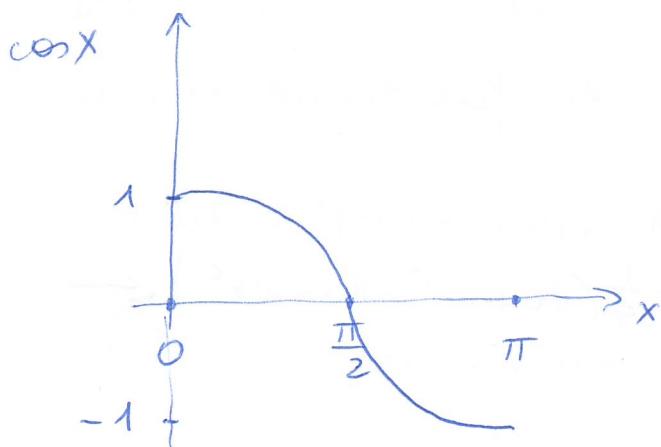
$$|\langle v, w \rangle| \leq \|v\| \|w\| \quad \text{valore assoluto}$$

$$-\|v\| \|w\| \leq \langle v, w \rangle \leq \|v\| \|w\|$$

Se  $v \neq 0$  e  $w \neq 0$

$$-1 \leq \frac{\langle v, w \rangle}{\|v\| \|w\|} \leq 1.$$

La funzione coseno è strettamente decrescente, continua, nell'intervallo  $[0, \pi]$ .



Perciò  $\forall y \in [-1, 1]$   
 $\exists! x \in [0, \pi]$  h.c.  
 $y = \cos x$ .

Allora poniamo def. di l'angolo di 2 vettori:

Def. siamo  $v, w \in V$ ,  $v, w \neq 0$

L'angolo comune di  $v$  e  $w$  è l'unico  
 $\alpha \in [0, \pi]$  tale che  $\cos \alpha = \frac{\langle v, w \rangle}{\|v\| \|w\|}$ .

La def. ha senso solo nel caso reale.

Nel caso compleso  $\langle v, w \rangle \in \mathbb{C}$ .

In generale, sia nel caso reale  
 sia nel caso compleso, si dà la definizione  
 di vettori ortogonali.

Def.  $V$  sp. rett. euclideo o unitario.

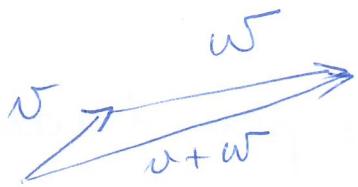
$v, w \in V$  si dicono ortogonali se e solo se  
 $\langle v, w \rangle = 0$  e si scrive  $v \perp w$ .

Nel caso euclideo,  $v, w \neq 0$  sono ortogonali  
 se e solo se l'angolo vale  $\frac{\pi}{2}$ .

(10)

## Interpretazione geometrica ed esempi

1) Disegno di una triangolo:

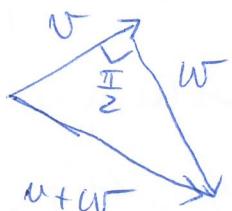


$v, w$  linearmente indip.  
sono lati di un triangolo  
che ha  $v+w$  come terzo  
lato

$\|v+w\| \leq \|v\| + \|w\|$  indica che

il triangolo oppilato è minore della  
somma degli altri due.

2)

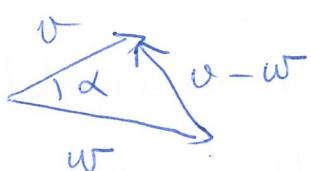


$v, w$  ortogonal: sono i  
cateti di un triangolo  
rettangolo, di cui  $v+w$   
è l'ipotenusa.

$$\begin{aligned} \|v+w\|^2 &= \langle v+w, v+w \rangle = \langle v, v \rangle + 2\langle v, w \rangle + \\ &+ \langle w, w \rangle = \|v\|^2 + \|w\|^2. \end{aligned}$$

è il Teorema di Pitagore.

3)

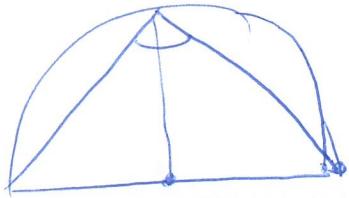


Triangolo qualunque.

$$\begin{aligned} \|v-w\|^2 &= \langle v-w, v-w \rangle = \langle v, v \rangle - 2\langle v, w \rangle + \\ &+ \langle w, w \rangle = \|v\|^2 + \|w\|^2 - 2\|v\|\|w\|\cos\alpha. \end{aligned}$$

È il teorema del coseno.

- 4) Teorema di Tales : l'angolo opposto  
al diametro in un triangolo  
inscritto in una semicirconference  
è retto.



- 5) I due teoremi di Euclide per i triangoli  
rettangoli.  
6) Le 3 altezze di un triangolo si  
incontrano in un punto.

Queste tre ultime proprietà si possono dimostrare scegliendo opportunamente dei vettori (esercizio 3, foglio 10)

Questi teoremi valgono in tutti gli spazi euclidei.

V spazio rettoriale euclideo o unitario

Def. Siano  $U, W \subseteq V$  sottospazi rettoriali.

1)  $U, W$  si dicono ortogonali se  $\forall u \in U, w \in W$   
si ha  $\langle u, w \rangle = 0$ . Si scrive  $U \perp W$ .

2) Sia  $W \subseteq V$  sottospazio rettoriale.

$$W^\perp \stackrel{\text{def.}}{=} \{v \in V \mid \langle v, w \rangle = 0 \quad \forall w \in W\}$$

è detto complemento ortogonale di  $W$ .

(11)

Om:  $W^\perp$  è un sottospazio rettoriale di  $V$ .

Infatti  $\langle o, w \rangle = 0 \quad \forall w \in W \Rightarrow o \in W^\perp$ .

Se  $v_1, v_2 \in W^\perp$ ,  $\lambda_1, \lambda_2 \in K$  si ha  $\forall w \in W$ :

$$\begin{aligned} \langle \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2, w \rangle &= \lambda_1 \langle v_1, w \rangle + \lambda_2 \langle v_2, w \rangle = \\ &= 0 \Rightarrow \lambda_1 v_1 + \lambda_2 v_2 \in W^\perp. \end{aligned}$$

3) Una famiglia di rettori di  $V$

$\{v_i\}_{i \in I}$  si dice ortogonale se

$$v_i \perp v_j \quad \forall i \neq j, \quad i, j \in I \text{ (azzerati ortogonal) }$$

4) Una famiglia di rettori di  $V$

$\{v_i\}_{i \in I}$  si dice ortonormale se

è ortogonale e  $\|v_i\| = 1 \quad \forall i \in I$

(norma associata a  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ ). Ogni  $v_i$  è un vettore.  $\langle v_i, v_j \rangle = \delta_{ij}$ .

5) Una base ortonormale di  $V$

è una base t.c. è una famiglia

ortonormale. Normalizzare  $v \neq 0$  significa passare da  $v$  a  $\frac{v}{\|v\|}$  di norma 1.

Esempio) Per il prodotto scalare

standard, la base canonica è ortonormale.

2) In  $\mathbb{R}^2$  e  $\mathbb{C}^2$ , con prod. scalare

standard,  $v_1 = \left(\frac{\sqrt{2}}{2}, \frac{\sqrt{2}}{2}\right)$ ,  $v_2 = \left(\frac{\sqrt{2}}{2}, -\frac{\sqrt{2}}{2}\right)$

formano una base ortonormale.

( $s_1, s_2$ ) e ( $v_1, v_2$ ) non sono ortogonali, poi normalizzati.

Prop. Sia  $B = (v_1, \dots, v_n)$  una base ortonormale di  $V$ .

Allora ogni vettore di  $V$  si scrive

$$v = \langle v_1, v \rangle v_1 + \dots + \langle v_n, v \rangle v_n.$$

Dim.  $\exists \lambda_1, \dots, \lambda_n$  t.c.  $v = \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n$ .

Allora  $\langle v_j, v \rangle =$

$$= \langle v_j, \lambda_1 v_1 + \dots + \lambda_n v_n \rangle = \lambda_1 \langle v_j, v_1 \rangle + \dots + \lambda_n \langle v_j, v_n \rangle =$$

$$= \sum_{i=1}^n \lambda_i \langle v_j, v_i \rangle = \sum_{i=1}^n \lambda_i \delta_{ji} = \lambda_j.$$

Questa prop. mostra l'utilità di lavorare con basi ortonormali. Il coeff.

di  $v_i$  è  $\langle v_i, v \rangle = \frac{\cos \vartheta_i}{\|v\|}$ , dove  $\vartheta_i$  è

l'angolo tra  $v$  e  $v_i$ .

Se  $v$  è un versore, le coordinate sono i coseni.

Prop. Sia  $\{v_i\}_{i \in I}$  una famiglia ortogonale con  $v_i \neq 0 \ \forall i$ .

Allora:

- 1) i vettori  $\{v_i\}_{i \in I}$  sono lin. indip.
- 2)  $\{\frac{v_i}{\|v_i\|}\}_{i \in I}$  è una famiglia ortonormale.

Dim.  $\sum_{i \in I} \lambda_i v_i = 0 \Rightarrow$

essendo finita omia  $\lambda_i$  sono quasi tutti nulli

$$\langle v_j, \sum_{i \in I} \lambda_i v_i \rangle = \langle v_j, 0 \rangle = 0$$

"

$$\sum_i \lambda_i \langle v_j, v_i \rangle = \lambda_j.$$

$\downarrow$   
 $= 0 \quad \text{se } j \neq i$

Perciò  $\forall j \in I \quad \lambda_j = 0$ .

$$2) \quad \left\| \frac{v_i}{\|v_i\|} \right\| = \left| \frac{1}{\|v_i\|} \right| \|v_i\| = \frac{1}{\|v_i\|} \|v_i\| = 1.$$

$\uparrow \epsilon > 0$

$$\text{Se } i \neq j \quad \left\langle \frac{v_i}{\|v_i\|}, \frac{v_j}{\|v_j\|} \right\rangle = \frac{1}{\|v_i\| \|v_j\|} \langle v_i, v_j \rangle = 0.$$

Basi ortonormali esistono in ogni spazio vettoriale euclideo o unitario di dimensione finita grazie al seguente teorema di ortonormalizzazione. La dim. si basa sulla notione di proiezione ortogonale.

$V$  euclideo o uno spazio

$v$  vettore

ortonormale?

$W$  sottospazio,  $(w_1, \dots, w_m)$  base di  $W$

Proiezione ortogonale di  $v$  su  $W$  è il

vettore  $\tilde{v} = \langle w_1, v \rangle w_1 + \dots + \langle w_m, v \rangle w_m$ .

Espresso come in (\*).

In effetti i)  $\tilde{v} \in W$ , perché comb. lin. di  $w_1, \dots, w_m$ ;

ii)  $v - \tilde{v}$  è ortogonale a  $W$ : infatti

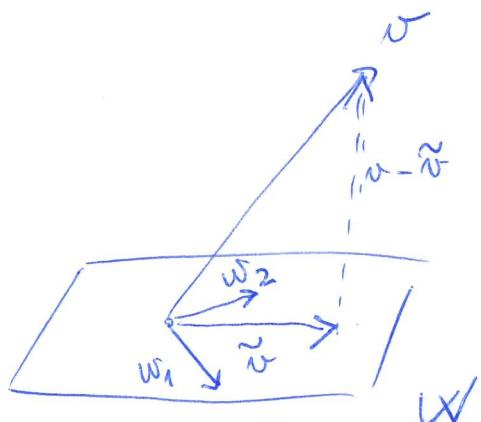
risulta ortogonale a ogni  $w_i$ :

$$\langle w_i, v - \tilde{v} \rangle = \langle w_i, v - \sum_{j=1}^m \langle w_j, v \rangle w_j \rangle =$$

$$= \langle w_i, v \rangle - \langle w_i, \sum_{j=1}^m \langle w_j, v \rangle w_j \rangle =$$

$$= \langle w_i, v \rangle - \sum_{j=1}^m \langle w_j, v \rangle \langle w_i, w_j \rangle = 0$$

O se  $i \neq j$ .  
1 se  $i = j$ .



Teorema: Algoritmo di ortonormalizzazione di GRAM-SCHMIDT.

$V$  spazio vettoriale euclideo a unitario

$W \subseteq V$  sottospazio vettoriale

$\dim V = n, \dim W = m.$

Ogni base ortonormale  $(w_1, \dots, w_m)$  di  $W$  si può prolungare a una base ortonormale di  $V$ .

Dim. Induzione su  $n-m$ , la dimensione di  $W$  in  $V$ .

Base dell'induzione:  $n-m=0$ , allora  $W = V$  e la tesi è verificata automaticamente.

Pensiamo inoltre: sia  $n-m > 0$  e supponiamo il teorema per  $n-m-1$ .

Poiché  $n-m > 0$ , esiste un vettore  $v \in V - W$ .

Consideriamo allora la sua proiezione ortogonale su  $W$ :  $\tilde{v} = \langle w_1, v \rangle w_1 + \dots + \langle w_m, v \rangle w_m$ .

Allora  $v - \tilde{v} \in W^\perp$  e  $v - \tilde{v} \neq 0$ , altrimenti  $v - \tilde{v} \in W, \tilde{v} \in W \Rightarrow (v - \tilde{v}) + \tilde{v} \neq v \in W$ : assurdo.

Allora poniamo normalizzare  $v - \tilde{v}$  e definire (13)

$$w_{m+1} = \frac{v - \tilde{v}}{\|v - \tilde{v}\|}.$$

Ottieniamo che  $\|w_{m+1}\| = 1$  e  $w_{m+1} \perp w_i$ .

$\forall i = 1, \dots, m$ .

Consideriamo allora il sottospazio

$W' = \langle w_1, \dots, w_m, w_{m+1} \rangle$ :  $w_1, \dots, w_{m+1}$  è una  
sua base ortonormale; infatti le generanti e  
sono una famiglia ortonormale.

Allora  $\dim V - \dim W' = m - (m+1) = m - m - 1$ .

Per ipo-induttiva posso prolungare  $w_1, \dots, w_{m+1}$   
a una base ortonormale di  $V$ .

In pratica, affugiamo un vettore alla  
volta a  $W$ , fino ad arrivare a  $m$  vettori.

Questa se ha una forma bilineare simmetrica,  
non necessariamente def pos, <sup>con</sup> lo stesso  
nominamento si prova che c'è una base  
ortonormale (non nec. ortonormale).

Corollario Sfne spazio vettoriale euclideo  
o unitario ha una base ortonormale.

Se  $V = \{0\}$ , base  $\emptyset$ .

Se  $V \neq \{0\}$ , c'è  $v \neq 0$ , lo normalizza

$\frac{v}{\|v\|} = w_1$  e applica il teorema a

$W = \langle w_1 \rangle$ .

### Osservazione importante

Il prodotto scalare  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  espresso  
rispetto a una base ortonormale  
assume la forma del prodotto scalare  
standard.

$B = (v_1, \dots, v_n)$  ortonormale

$v = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, w = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$  coordinate risp. a  $B$

$$\begin{aligned} \langle v, w \rangle &= \left\langle \sum x_i v_i, \sum y_j v_j \right\rangle = \\ &= \sum x_i y_j \underbrace{\langle v_i, v_j \rangle}_{=\delta_{ij}} = \overline{x} y = \bar{x}_1 y_1 + \bar{x}_2 y_2 + \dots + \bar{x}_n y_n. \end{aligned}$$

La matrice  $M(\langle \cdot, \cdot \rangle) = \overline{\mathbb{E}}_n$  se  $B$  è  
ortonormale.

Def.  $V$  è somma ortogonale di suoi sottospazi rettangoli  $V_1, \dots, V_k$ , e si ~~può~~ scrive  $V = V_1 \oplus V_2 \oplus \dots \oplus V_k$ , se

- 1)  $V = V_1 + \dots + V_k$
- 2)  $V_i \perp V_j$  per  $i \neq j$ .

On che una somma ortogonale è diretta poiché  $V_i \perp \sum_{j \neq i} V_j$ , e quindi  $V_i \cap (\sum_{j \neq i} V_j) = \{0\}$ .

Prop.  $V$  sp. rett. euclideo è unifattoria

Sia  $W \subseteq V$  un sottosp. rett.,  $\dim W = n$ .

Aclara  $V = W \oplus W^\perp$ . In particolare

$$\boxed{\dim V = \dim W + \dim W^\perp}$$

Dim. Sia  $w_1, \dots, w_m$  una base ortonormale di  $W$ , la prolunga a una base ortonormale di  $V$ , con Gram-Schmidt:  $(w_1, \dots, w_m, v_{m+1}, \dots, v_n)$ .

$$\forall v \in V \quad v = \underbrace{\langle w_1, v \rangle w_1 + \dots + \langle w_m, v \rangle w_m}_{\in W} +$$

$$+ \underbrace{\langle v_{m+1}, v \rangle v_{m+1} + \dots + \langle v_n, v \rangle v_n}_{\in W^\perp \text{ perché la base è ortonormata}}$$

Aclara  $V = W + W^\perp$ , ma

$W \perp W^\perp \Rightarrow$  la somma è ortogonale.

Oss. in partic. che  $v_{m+1}, \dots, v_n$  sono basi di  $W^\perp$ .