

# ALGEBRA LINEARE E GEOMETRIA

Lezioni 56-57, 13/12/2021

---

Prof. Luis García-Naranjo

---

---

---

---



Richiamo dalla lezione precedente:

Def. Prodotto scalare standard in  $\mathbb{R}^n$  (Non vale per  $\mathbb{C}^n$ )

$$v = \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}, w = \begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n$$

$$v \cdot w = v_1 w_1 + \dots + v_n w_n$$

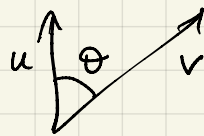
vettore      vettore      scalare

OSS.  $v \cdot w = v^T w = \underset{1 \times n}{(v_1, \dots, v_n)} \underset{n \times 1}{\begin{pmatrix} w_1 \\ \vdots \\ w_n \end{pmatrix}} \in \mathbb{R}$

Def. Norma di  $v \in \mathbb{R}^n$   $\|v\| = \sqrt{v \cdot v} = \sqrt{v_1^2 + \dots + v_n^2}$

Disuguaglianza di Cauchy-Schwarz:  $|u \cdot v| \leq \|u\| \|v\|$

Angolo tra vettori



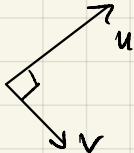
$$\cos \theta = \frac{u \cdot v}{\|u\| \|v\|}$$

$\mathbb{R}^n$  con prodotto scalare è uno spazio vettoriale EUCLIDEO (possiamo misurare lunghezze e angoli)

$v \in \mathbb{R}^n$  è normalizzato se  $\|v\| = 1$  (versore)

$v \neq \vec{0} \Rightarrow \hat{v} = \frac{v}{\|v\|}$  è normalizzato

$u, v \in \mathbb{R}^n$  sono ortogonali  
(perpendicolari)  
( $u \perp v$ )  $\iff u \cdot v = 0$



$U \subseteq \mathbb{R}^n$  sottospazio.

L'ortogonale  
di U  $U^\perp = \{v \in V \mid v \cdot u = 0 \forall u \in U\}$

oppure

U ortogonale

U perpendicolare

$v$  deve essere  
ortogonale a tutti i  
vettori di  $U$ .

Prop.  $U^\perp$  è un sottospazio vettoriale di  $\mathbb{R}^n$ .

Dim

Siano  $v_1, v_2 \in U^\perp$ ,  $u \in U$

$$\begin{cases} v_1 \cdot u = 0 \\ v_2 \cdot u = 0 \end{cases}$$

Allora  $(v_1 + v_2) \cdot u = v_1 \cdot u + v_2 \cdot u = 0 + 0 = 0 \Rightarrow v_1 + v_2 \in U^\perp$

Sia  $v \in U^\perp$ ,  $u \in U \Rightarrow v \cdot u = 0$

Sia  $\lambda \in \mathbb{R}$   $(\lambda v) \cdot u = \lambda(v \cdot u) = \lambda(0) = 0$

$$\Rightarrow \lambda v \in U^\perp$$

$\Rightarrow U^\perp$  è un sottospazio vettoriale  $\square$

Se  $\{u_1, \dots, u_r\}$  sono una base di  $U$

e  $v \in \mathbb{R}^n$   $v \in U^\perp$  deve essere

$$u_1 \cdot v = 0, \quad u_2 \cdot v = 0, \quad \dots, \quad u_r \cdot v = 0$$

Se  $v$  soddisfa

$$\underline{v \cdot u_1 = 0}, \quad \underline{v \cdot u_2 = 0}, \quad \dots, \quad \underline{v \cdot u_r = 0} \quad \text{e} \quad u \in U$$

Quindi  $u = \lambda_1 u_1 + \dots + \lambda_r u_r$

$$\begin{aligned} \Rightarrow v \cdot u &= v \cdot (\lambda_1 u_1 + \dots + \lambda_r u_r) \\ &= \lambda_1 \underbrace{(v \cdot u_1)}_0 + \dots + \lambda_r \underbrace{(v \cdot u_r)}_0 = 0 \end{aligned}$$

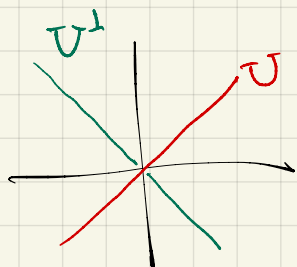
Per tanto  $v \in U^\perp$

Quindi

$v \in U^\perp \Leftrightarrow v$  è perpendicolare ai vettori di una base di  $U$ .

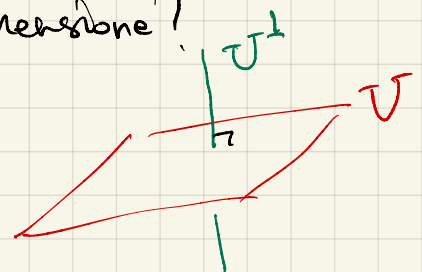
$U$  sottosp.

$\mathbb{R}^2$

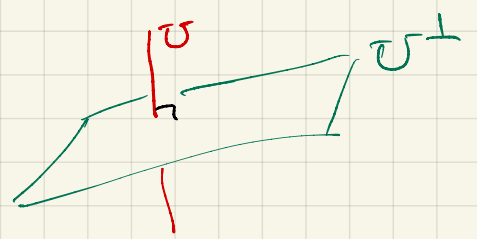


$U^\perp$  sottosp.  $\leftarrow$  dimensione?

$\mathbb{R}^3$







Teorema Sia  $U \subseteq \mathbb{R}^n$  sottospazio di dimensione  $r$ .

Allora  $\dim U^\perp = n - r$

Cioè  $\dim U + \dim U^\perp = n = \dim(\mathbb{R}^n)$

Dim.

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

Considero un vettore incognito  $v \in \mathbb{R}^n$ .

$$v = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad v \in U^\perp \Leftrightarrow \begin{cases} u_1 \cdot v = 0 \\ u_2 \cdot v = 0 \\ \vdots \\ u_r \cdot v = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} u_1^T v = 0 \\ u_2^T v = 0 \\ \vdots \\ u_r^T v = 0 \end{cases}$$

$$\underbrace{\begin{pmatrix} - & u_1 & - \\ - & u_2 & - \\ & \vdots & \\ - & u_r & - \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

$\text{rank}(A) = r$  (perché  $u_1, \dots, u_r$  sono lin. indep.)

$$f: \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^r \quad \Rightarrow \ker(f) = U^\perp$$

$$f(x) = Ax$$

$$\underbrace{\dim(\ker(f))}_{\dim(U^\perp)} + \underbrace{\dim(\text{Im}(f))}_{\text{rank di } A = r} = \dim(\mathbb{R}^n) = n$$

$$\Rightarrow \underline{\dim(U^\perp) = n - r} \quad \square$$

Osserviamo che  $U \cap U^\perp = \{\vec{0}\}$

Dim Se  $v \in U \cap U^\perp$  allora  $v \in U$  e  $v \in U^\perp$   
 $\Rightarrow v \cdot v = 0 \Leftrightarrow \|v\|^2 = 0 \Leftrightarrow \underline{v = \vec{0}}$   ~~$\square$~~

Pertanto

$$\dim(U + U^\perp) = \underbrace{\dim U}_r + \underbrace{\dim U^\perp}_{n-r} - \underbrace{\dim(U \cap U^\perp)}_0$$

$$\Rightarrow \dim(U + U^\perp) = n.$$

$$\Rightarrow U + U^\perp = \mathbb{R}^n$$

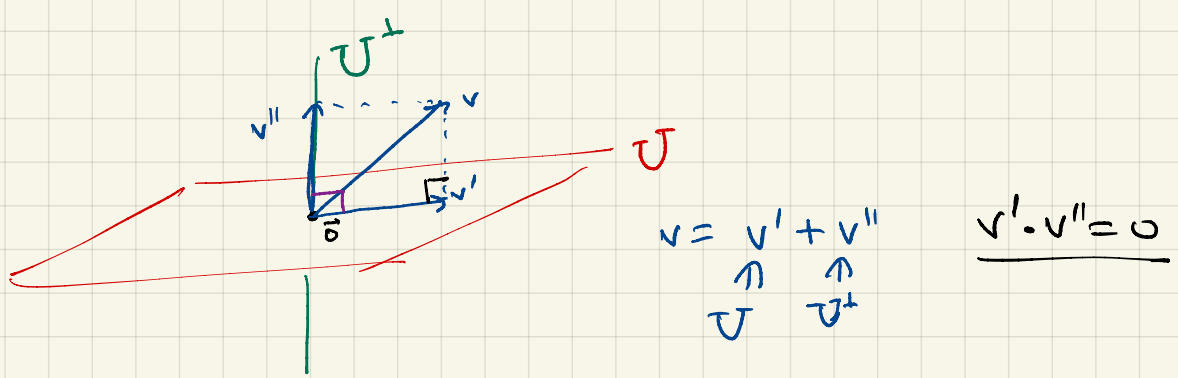
$$\mathbb{R}^n = U \oplus U^\perp$$

Quindi: ogni vettore di  $\mathbb{R}^n$  si scrive in modo unico come somma di un vettore di  $U$  e un vettore di  $U^\perp$ .

Es.  $\mathbb{R}^3$ :  $U =$  un piano in  $\mathbb{R}^3 \Leftrightarrow \dim U = 2$

$$\Leftrightarrow \dim U^\perp = 1$$

$$\mathbb{R}^3 = U \oplus U^\perp$$



$v'$  è la proiezione ortogonale di  $v$  su  $U$

$v''$  è la proiezione ortogonale di  $v$  su  $U^\perp$

$(U^\perp)^\perp = U$

$$v' = \Pi_U^{\perp}(v) = \Pi_U(v)$$

$$v'' = \Pi_{U^\perp}^U(v) = \Pi_{U^\perp}(v)$$

In generale: Come si possono calcolare  $v'$  e  $v''$  se conosco il vettore  $v$ ?

Metodo 1:  $U \subseteq \mathbb{R}^n$   
 Conosco una base di  $U$   $\{u_1, \dots, u_r\}$

Calcolo una base di  $U^\perp$ :  $\{w_1, \dots, w_{n-r}\}$

$$v = \underbrace{v'}_{\in U} + \underbrace{v''}_{\in U^\perp}$$

$$v' \in U \Rightarrow v' = \alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_r u_r \quad (\alpha_1, \dots, \alpha_r \text{ incognite})$$

$$v'' \in U^\perp \Rightarrow v'' = \beta_1 w_1 + \dots + \beta_{n-r} w_{n-r} \quad (\beta_1, \dots, \beta_{n-r} \text{ incognite})$$

Si trova

$$v = \underbrace{\alpha_1 u_1 + \dots + \alpha_r u_r}_{v'} + \underbrace{\beta_1 w_1 + \dots + \beta_{n-r} w_{n-r}}_{v''}$$

Si ottiene un sistema di eq. lineari  
di  $n$  equazioni per  $n$  incognite.

Ci sono metodi più semplici (che  
usano meno incognite)

Es.  $U \subseteq \mathbb{R}^4$   $U = \langle u_1, u_2 \rangle$

$$u_1 = (2, 0, -1, 1)$$

$$u_2 = (1, -1, 3, 0)$$

$$v = (4, 1, 3, -2) \in \mathbb{R}^4$$

Vogliamo scrivere  $v = v' + v''$ ,  $v' \in U$ ,  $v'' \in U^\perp$



Cerco una base di  $U^\perp$

$$w \in U^\perp \Leftrightarrow \begin{cases} w \cdot u_1 = 0 \\ w \cdot u_2 = 0 \end{cases} \quad w = (x_1, x_2, x_3, x_4)$$

$$\begin{cases} 2x_1 + 0 \cdot x_2 - 1 \cdot x_3 + x_4 = 0 \\ 1 \cdot x_1 - 1 \cdot x_2 + 3 \cdot x_3 + 0 \cdot x_4 = 0 \end{cases} \quad \begin{cases} 2x_1 - x_3 + x_4 = 0 \\ x_1 - x_2 + 3x_3 = 0 \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_4 = -2x_1 + x_3 \\ x_2 = x_1 + 3x_3 \end{cases}$$

← Due parametri liberi di variare.  
 $x_1, x_3$

Base di  $U^\perp$

$$\begin{array}{l|l} x_1 = 1 & x_1 = 0 \\ x_2 = 1 & x_2 = 3 \\ x_3 = 0 & x_3 = 1 \\ x_4 = -2 & x_4 = 1 \end{array}$$

Base di  $U^\perp$  è  $\left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$

$$\begin{pmatrix} 4 \\ 1 \\ 3 \\ -2 \end{pmatrix} = \underbrace{d_1 \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} + d_2 \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix}}_{\in U} + \underbrace{\beta_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ -2 \end{pmatrix} + \beta_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 3 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}}_{\in U^\perp}$$

Sistema per  $d_1, d_2, \beta_1, \beta_2$   $\begin{matrix} 4 \text{ eq.} \\ 4 \text{ incognite} \end{matrix}$

Metodo 2:

$$v = v' + v''$$

$$\begin{matrix} \uparrow & \uparrow \\ U & U^\perp \end{matrix}$$

$$v' = d_1 u_1 + d_2 u_2$$

$$v'' = v - v' = v - d_1 u_1 - d_2 u_2$$

$$v'' \in U^\perp \quad \text{allora: } \begin{cases} u_1 \cdot v'' = 0 \\ u_2 \cdot v'' = 0 \end{cases}$$

← Sistema di 2 equazioni per 2 incognite  $d_1, d_2$

$$v'' = \begin{pmatrix} 4 \\ 1 \\ 3 \\ -2 \end{pmatrix} - d_1 \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} - d_2 \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 - 2d_1 - d_2 \\ 1 + d_2 \\ 3 + d_1 - 3d_2 \\ -2 - d_1 \end{pmatrix}$$

$$\begin{matrix} v \\ u_1 \\ u_2 \end{matrix}$$

$$u_1 \cdot v'' = 0 \Leftrightarrow 2(4 - 2d_1 - d_2) + 0(\quad) + (-1)(3 + d_1 - 3d_2) + 1(-2 - d_1) = 0$$

$$\underline{3 - 6d_1 + d_2 = 0}$$

$$u_2 \cdot v'' = 0 \Leftrightarrow 1 \cdot (4 - 2d_1 - d_2) - 1(1 + d_2) + 3(3 + d_1 - 3d_2) + 0(\quad) = 0$$

$$\underline{12 + d_1 - 11d_2 = 0}$$

$$\begin{cases} -6d_1 + d_2 = -3 \\ d_1 - 11d_2 = -12 \end{cases}$$

$$d_1 = \frac{9}{13}, \quad d_2 = \frac{15}{13}$$

$$\Rightarrow v' = \frac{9}{13} \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} + \frac{15}{13} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 3 \\ 0 \end{pmatrix} = \frac{1}{13} \begin{pmatrix} 33 \\ -15 \\ 36 \\ 9 \end{pmatrix} \quad \text{—} \quad \text{ortogonali!}$$

$$v'' = v - v' = \begin{pmatrix} 4 \\ 1 \\ 3 \\ -2 \end{pmatrix} - \frac{1}{13} \begin{pmatrix} 33 \\ -15 \\ 36 \\ 9 \end{pmatrix} = \frac{1}{13} \begin{pmatrix} 19 \\ 28 \\ 3 \\ -35 \end{pmatrix}$$

Riassunto del metodo 2:

$\{u_1, \dots, u_r\}$  base di  $U$

$\{w_1, \dots, w_{n-r}\}$  base di  $U^\perp$

$$v = \underbrace{v'}_{\in U} + \underbrace{v''}_{\in U^\perp}$$

$$v' = d_1 u_1 + \dots + d_r u_r$$

$$v'' = \beta_1 w_1 + \dots + \beta_{n-r} w_{n-r}$$

$$v'' = v - v'$$

oppure

$$v' = v - v''$$

Impongo:  $\begin{cases} u_1 \cdot v'' = 0 \\ \vdots \\ u_r \cdot v'' = 0 \end{cases}$

Impongo:  $\begin{cases} w_1 \cdot v' = 0 \\ \vdots \\ w_{n-r} \cdot v' = 0 \end{cases}$



$$\begin{cases} u_1 \cdot (v - d_1 u_1 - \dots - d_r u_r) = 0 \\ \vdots \\ u_r \cdot (v - d_1 u_1 - \dots - d_r u_r) = 0 \end{cases}$$



$$\begin{cases} w_1 \cdot (v - \beta_1 w_1 - \dots - \beta_{n-r} w_{n-r}) = 0 \\ \vdots \\ w_{n-r} \cdot (v - \beta_1 w_1 - \dots - \beta_{n-r} w_{n-r}) = 0 \end{cases}$$

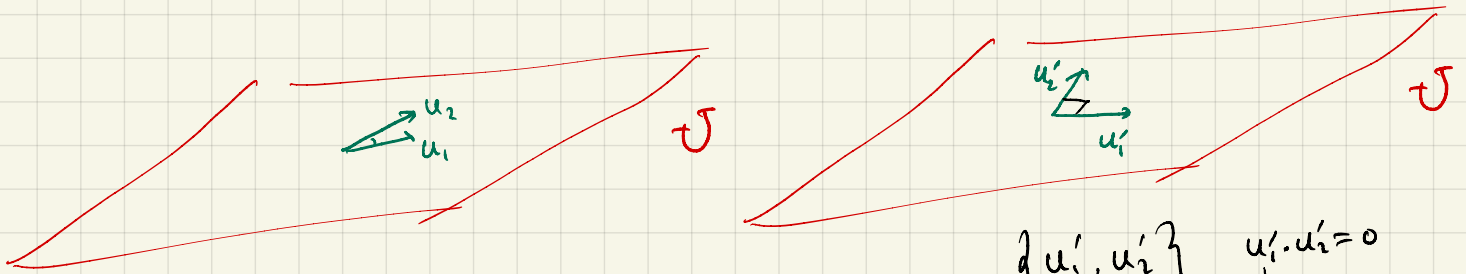
Sistema di  $r$  equazioni per  $r$  incognite  $d_1, \dots, d_r$

Sistema di  $n-r$  equazioni per  $n-r$  incognite  $\beta_1, \dots, \beta_{n-r}$

# BASI ORTOGONALI

(e basi ortonormali)

(vedi libro Cap 5 p. 203)



$\{u_i, u_i'\}$   $u_i \cdot u_i' = 0$   
base  
ortogonale  
di  $U$

$U$  sottospazio di  $\mathbb{R}^n$

Prop: Siano  $u_1, \dots, u_r \in \mathbb{R}^n$  vettori non nulli e  
due a due ortogonali

$$u_i \cdot u_j = 0 \quad \forall i \neq j \quad u_i \neq \vec{0} \quad \forall i$$

allora  $u_1, \dots, u_r$  sono linearmente indipendenti.

Dim.

$$\lambda_1 u_1 + \dots + \lambda_r u_r = \vec{0}$$

Prodotto scalare con  $u_1$ :  $u_1 \cdot (\lambda_1 u_1 + \dots + \lambda_r u_r) = u_1 \cdot \vec{0} = 0$

$$\lambda_1 \underbrace{(u_1 \cdot u_1)}_{\|u_1\|^2} + \lambda_2 \underbrace{(u_1 \cdot u_2)}_0 + \dots + \lambda_r \underbrace{(u_1 \cdot u_r)}_0$$

$$\Rightarrow \lambda_1 \underbrace{\|u_1\|^2}_{\neq 0} = 0 \Rightarrow \lambda_1 = 0$$

$$\Rightarrow \lambda_2 u_2 + \dots + \lambda_r u_r = \vec{0}$$

Prodotto scalare con  $u_2$ :  $\lambda_2 \|u_2\|^2 = 0 \Rightarrow \lambda_2 = 0$   
 $u_2 \neq 0$

⋮ ecc.

$\lambda_r = 0$   $\Rightarrow$  tutti  $\lambda_1 = 0, \dots, \lambda_r = 0$  e  
 $u_1, \dots, u_r$  sono lin. indep.  $\square$

Def.  $U$  sottosp. di  $\mathbb{R}^n$ . Una base ortogonale

di  $U$  è una base  $u_1, \dots, u_r$  tale che  
i vettori  $u_i$  sono due a due ortogonali fra  
di loro. Cioè  $u_i \cdot u_j = 0 \quad \forall i \neq j$

Una base ortogonale si dice ortonormale

se i vettori sono normalizzati (cioè hanno  
norma 1).

**OSS:** Una base ortogonale non è una base di  $U^\perp$