



**SIS** Scuola Interdipartimentale  
delle Scienze, dell'Ingegneria  
e della Salute



# Laurea Magistrale in STN

## Applicazioni di Calcolo Scientifico e Laboratorio di ACS (12 cfu)

**prof. Mariarosaria Rizzardi**

Centro Direzionale di Napoli – Isola C4

stanza: n. 423 – Lato Nord, 4° piano

tel.: 081 547 6545

email: [mariarosaria.rizzardi@uniparthenope.it](mailto:mariarosaria.rizzardi@uniparthenope.it)

# ACS parte 2: ACS\_05a

## Argomenti trattati

### ➤ Algebra Lineare:

- ❖ Trasformazioni Lineari (omomorfismi) e proprietà. Isomorfismi, endomorfismi, automorfismi.
- ❖ Kernel (o Spazio Nullo)  $\mathcal{N}(F)$  e Range (o Spazio Immagine)  $\mathcal{R}(F)$  di una trasformazione lineare.
- ❖ Trasn. lineari iniettive e suriettive.
- ❖ Teor.: isomorfismo tra  $\mathcal{R}(A^T)$  e  $\mathcal{R}(A)$ .
- ❖ Automorfismo come cambiamento di base.
- ❖ Vantaggio nell'uso di una base ortonormale.

# Trasformazioni Lineari

## DEFINIZIONE

Siano  $U$  e  $V$  due spazi lineari sul campo di scalari  $K$ ; un'applicazione (o trasformazione)  $F$

$$F : U \longrightarrow V$$

si dice *applicazione lineare* (o *trasformazione lineare*) quando:

$$\begin{aligned} \clubsuit \quad \forall u, v \in U & \quad F(u+v) = F(u) + F(v) \\ \clubsuit \quad \forall u \in U, \forall \alpha \in K & \quad F(\alpha u) = \alpha F(u) \end{aligned}$$

... cioè, in pratica, vale la **proprietà di linearità**

$$\forall u, v \in U, \forall \alpha, \beta \in K \quad F(\alpha u + \beta v) = \alpha F(u) + \beta F(v)$$

# Esempio 1

➤ È lineare la seguente trasformazione

$$\Phi : \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow \begin{pmatrix} 4x + y \\ y - x \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$$

**Dim.:** si verifichi che vale la proprietà di linearità

Si considerino:  $\forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}$  e  $\forall u, v \in \mathbb{R}^2$  :  $u = \begin{pmatrix} x_u \\ y_u \end{pmatrix}$ ,  $v = \begin{pmatrix} x_v \\ y_v \end{pmatrix}$

dalla definizione di  $\Phi$  si ha:

$$\begin{aligned} \Phi(\alpha u + \beta v) &= \Phi \begin{pmatrix} \alpha x_u + \beta x_v \\ \alpha y_u + \beta y_v \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4(\alpha x_u + \beta x_v) + (\alpha y_u + \beta y_v) \\ (\alpha y_u + \beta y_v) - (\alpha x_u + \beta x_v) \end{pmatrix} = \\ &= \begin{pmatrix} 4\alpha x_u + \alpha y_u \\ \alpha y_u - \alpha x_u \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 4\beta x_v + \beta y_v \\ \beta y_v - \beta x_v \end{pmatrix} = \alpha \begin{pmatrix} 4x_u + y_u \\ y_u - x_u \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} 4x_v + y_v \\ y_v - x_v \end{pmatrix} = \\ &= \alpha \Phi(u) + \beta \Phi(v) \implies \Phi \text{ è una trasformazione lineare} \end{aligned}$$



## Esempio 2

➤ Non è lineare la seguente trasformazione

$$\Phi : \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow \begin{pmatrix} x+1 \\ y-x \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$$

**Dim.:**

Si considerino:  $\forall \alpha, \beta \in \mathbb{R}$  e  $\forall u, v \in \mathbb{R}^2$ :  $u = \begin{pmatrix} x_u \\ y_u \end{pmatrix}$ ,  $v = \begin{pmatrix} x_v \\ y_v \end{pmatrix}$

$$\begin{aligned} \Phi(\alpha u + \beta v) &= \Phi \begin{pmatrix} \alpha x_u + \beta x_v \\ \alpha y_u + \beta y_v \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} (\alpha x_u + \beta x_v) + 1 \\ (\alpha y_u + \beta y_v) - (\alpha x_u + \beta x_v) \end{pmatrix} = \\ &\neq \begin{pmatrix} \alpha x_u + 1 \\ \alpha y_u - \alpha x_u \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 4\beta x_v + 1 \\ \beta y_v - \beta x_v \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\alpha \Phi(u) + \beta \Phi(v) = \alpha \begin{pmatrix} x_u + 1 \\ y_u - x_u \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} x_v + 1 \\ y_v - x_v \end{pmatrix} \implies \Phi \text{ non è lineare}$$

# Esempio 3

➤ La seguente trasformazione è **lineare**

$$F : a_0 + a_1x + a_2x^2 \in \Pi_2 \longrightarrow (a_0, a_1, a_2)^T \in \mathbb{R}^3$$

La **proprietà di linearità** segue dalle definizioni di addizione tra due polinomi e di moltiplicazione di un polinomio per uno scalare.

**Dim.:**

$$\begin{aligned} P(x) &= a_0 + a_1x + a_2x^2 \\ Q(x) &= b_0 + b_1x + b_2x^2 \end{aligned} \Rightarrow$$
$$F(\alpha P(x) + \beta Q(x)) = (\alpha a_0 + \beta b_0 + (\alpha a_1 + \beta b_1)x + (\alpha a_2 + \beta b_2)x^2) =$$
$$= (\alpha a_0 + \beta b_0, \alpha a_1 + \beta b_1, \alpha a_2 + \beta b_2)^T$$



$$\alpha F(P(x)) + \beta F(Q(x)) = \alpha \begin{pmatrix} a_0 \\ a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} + \beta \begin{pmatrix} b_0 \\ b_1 \\ b_2 \end{pmatrix} \Rightarrow \Phi \text{ è lineare}$$

# Proprietà

➤ Ogni trasformazione che proviene da una matrice  $A(m \times n)$  è una trasformazione lineare  $t_A$ .

➤  $t_A$  è detta **trasformazione indotta dalla matrice  $A$**

$$t_A : x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^m$$

La proprietà di linearità segue dal **prodotto righe-colonne** di matrici.

➤ Viceversa, ogni **trasformazione lineare** come  $F$

$$F : \mathbb{R}^n \longrightarrow \mathbb{R}^m$$

può sempre essere scritta come **trasformazione indotta da una matrice opportuna  $A(m \times n)$**

Esempio:

$$F : \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow \begin{pmatrix} 4x_1 + x_2 \\ x_2 - x_1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2$$

$$t_A : x \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^2$$

$$A = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

Per determinare la matrice della trasformazione  $F$

$$F : x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow \begin{pmatrix} 4x_1 + x_2 \\ -x_1 + x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = y \in \mathbb{R}^2$$

si interpreta il vettore immagine  $y = Ax$  come combinazione lineare delle colonne di  $A$

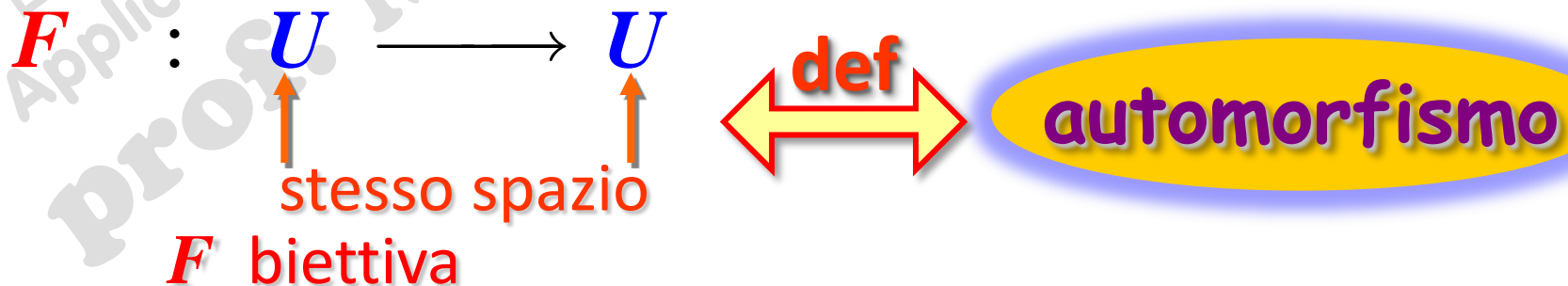
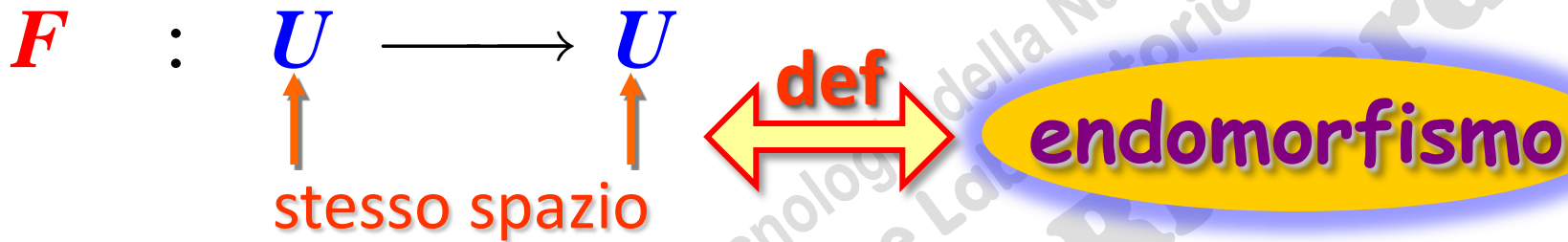
$$y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4x_1 + 1x_2 \\ -1x_1 + 1x_2 \end{pmatrix} = x_1 \begin{pmatrix} 4 \\ -1 \end{pmatrix} + x_2 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

$A$



# DEFINIZIONI

Sia  $F$  una trasformazione lineare



# Esempi

\* È un **automorfismo** la seguente trasform. lineare

$$F : (x, y)^T \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow (4x + y, y - x)^T \in \mathbb{R}^2$$

\* È un **endomorfismo** la trasform. associata ad una matrice quadrata  $A(n \times n)$

$$t_A : x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^n$$

\* È un **automorfismo** la trasform. associata ad una matrice quadrata **invertibile**  $A(n \times n)$

$$t_A : x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^n$$

\* È un **isomorfismo** la seguente trasformazione

$$F : a_0 + a_1x + a_2x^2 \in \Pi_2 \longrightarrow (a_0, a_1, a_2)^T \in \mathbb{R}^3$$

# Kernel $\mathcal{N}$ e Range $\mathcal{R}$ di una trasf. lineare

Sia  $F : U \longrightarrow V$  una trasformazione lineare.

Il **Kernel** (o **Spazio Nullo**) della trasformazione è:

**DEF**

$$\mathcal{N}(F) = \{u \in U : F(u) = \underline{0} \in V\}$$

Se  $F$  è una  $t_A$ , cioè la trasformazione associata ad una matrice  $A$ , allora il **Kernel** di  $F$  coincide con lo **Spazio Nullo** della matrice:

$$\mathcal{N}(F) = \mathcal{N}(A)$$

Il **Range** (o **Spazio Immagine**) della trasformazione è:

**DEF**

$$\mathcal{R}(F) = \{v \in V : \exists u \in U : F(u) = v\} = F(U)$$

Se  $F$  è una  $t_A$ , cioè la trasformazione associata ad una matrice  $A$ , allora il **Range** di  $F$  coincide con lo **Spazio delle Colonne** della matrice:

$$\mathcal{R}(F) = \mathcal{R}(A)$$

## Teorema

$\mathcal{N}(F) \subseteq U$  e  $\mathcal{R}(F) \subseteq V$   
sono **sottospazi lineari**.

Dim. (dal Teor. "un sottospazio lineare contiene le combinazioni lineari dei suoi vettori"):

Per  $\mathcal{N}(F)$ , ricordando che la trasformazione  $F$  è lineare, si ha:

$$\begin{aligned} \forall u, v \in \mathcal{N}(F) &\Rightarrow F(u) = F(v) = \underline{0} \\ &\Rightarrow \forall \alpha, \beta \in K, F(\alpha u + \beta v) = \alpha F(u) + \beta F(v) = \underline{0} \\ &\text{cioè } \alpha u + \beta v \in \mathcal{N}(F). \end{aligned}$$

Per  $\mathcal{R}(F)$ , ricordando che la trasformazione  $F$  è lineare, si ha:

$$\begin{aligned} \forall u, v \in \mathcal{R}(F) &\Rightarrow \exists x, y \in U: F(x) = u \wedge F(y) = v \\ &\Rightarrow \forall \alpha, \beta \in K, \alpha u + \beta v = \alpha F(x) + \beta F(y) = F(\alpha x + \beta y) \\ &\text{anche } \alpha u + \beta v \in \mathcal{R}(F). \end{aligned}$$



# Esempio 1: Kernel e Range di $F$

$$F : \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$$

$F$  coincide con  $t_A : \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow Au = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3$

$$\text{rank}(A)=2$$

$$\mathcal{N}(F) = \left\{ \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^2 : F(u) = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ 0 \end{pmatrix} = \underline{0} \right\} \iff \mathcal{N}(F) = \{\underline{0}\}$$

$\mathcal{N}(F) = \mathcal{N}(A)$   
 $\dim \mathcal{N}(A) = 0$

$$\mathcal{R}(F) = \left\{ \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ 0 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \right\} \iff \mathcal{R}(F) \text{ è il piano orizzontale di } \mathbb{R}^3$$

$\mathcal{R}(F) = \mathcal{R}(A)$   
 $\dim \mathcal{R}(A) = 2$

## Esempio 2: Kernel e Range di $F$

$$F : A = \begin{pmatrix} \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \\ \cdot & \cdot & \cdot \end{pmatrix} \in M_{3 \times 3}(\mathbb{R}) \longrightarrow F(A) = A - A^T \in M_{3 \times 3}(\mathbb{R})$$

$$\mathcal{N}(F) = \{A : F(A) = A - A^T = \underline{0}\} \iff$$

$\mathcal{N}(F)$  è il sottospazio delle *matrici simmetriche* di size  $(3 \times 3)$

$$\mathcal{R}(F) = \left\{ A - A^T = \begin{pmatrix} 0 & a_{12} - a_{21} & a_{13} - a_{31} \\ -(a_{12} - a_{21}) & 0 & a_{23} - a_{32} \\ -(a_{13} - a_{31}) & -(a_{23} - a_{32}) & 0 \end{pmatrix} \right\} \iff$$

$\mathcal{R}(F)$  è il sottospazio delle *matrici antisimmetriche* di size  $(3 \times 3)$

$$M = -M^T$$

**Esercizio:** Perché  $F$  è una trasformazione lineare?

# Esercizio

Continuando il codice MATLAB sotto, calcolare mediante *Symbolic Math Toolbox* il **Kernel** ed il **Range** di  $F$  dove  $F$  è la trasformazione lineare dell'Esempio 2 (pagina precedente).

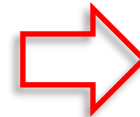
```
F=@(M) M - M.';
N=3; A=sym('a',N,'real')
A =
[a1_1, a1_2, a1_3]
[a2_1, a2_2, a2_3]
[a3_1, a3_2, a3_3]
assumptions
ans =
[in(a1_1, 'real'), in(a1_2, 'real'), ...
FA=F(A)
FA =
[      0, a1_2 - a2_1, a1_3 - a3_1]
[a2_1 - a1_2,      0, a2_3 - a3_2]
[a3_1 - a1_3, a3_2 - a2_3,      0]
```

```
isAlways(FA == FA.')
...
all(all(isAlways(FA == FA.')))
...
```

```
S=solve(tril(FA),'ReturnConditions',true)
...
```



$\mathcal{R}(FA)=\dots$



$\mathcal{N}(FA)=\dots$

# Esempio

- La trasformazione che associa ad ogni funzione derivabile  $f(x)$  la sua derivata  $f'(x)$  è **lineare**

La **proprietà di linearità** segue dalle proprietà della derivata:

- La derivata della somma di due funzioni è la somma delle derivate.
- La derivata del prodotto di uno scalare per una funzione è il prodotto dello scalare per la derivata della funzione.

## Esercizio

Quale è il **Kernel** di tale trasformazione?



dominio

codominio

$F : U \longrightarrow V$   $F$  è una trasf. lineare tra spazi vettoriali.

## Teorema

$F : U \longrightarrow V$

$F$  iniettiva  $\iff \mathcal{N}(F) = \{0\}$

e

$F$  suriettiva  $\iff \mathcal{R}(F) = V$

In particolare per  $t_{A(m \times n)} : x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow Ax \in \mathbb{R}^m$

$t_A$  iniettiva  $\iff \text{rango}(A) = n \quad \mathcal{N}(t_A) = \mathcal{N}(A)$

e

$t_A$  suriettiva  $\iff \text{rango}(A) = m \quad \mathcal{R}(t_A) = \mathcal{R}(A)$

# Esempio



$$F : (u_1, u_2)^T \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow (u_1, u_2, 0)^T \in \mathbb{R}^3$$

è una *trasformazione lineare iniettiva*.

È lineare perché

$$F \equiv t_A : \mathbf{x} \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbf{y} = t_A(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x} \in \mathbb{R}^3$$

dove  $\mathbf{A} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

ed è iniettiva perché ...

$$\mathbf{u} = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \end{pmatrix} \neq \mathbf{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} \longrightarrow F(\mathbf{u}) = \begin{pmatrix} u_1 \\ u_2 \\ 0 \end{pmatrix} \neq F(\mathbf{v}) = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$\mathcal{N}(F) = \{\underline{0}\}$  e  $\mathcal{R}(F) =$  piano cartesiano di eq.  $z=0$   
dello spazio tridimensionale.

**Esempio:** Fissato un vettore non nullo  $v \in \mathbb{R}^3$ , la trasformazione

$$F : u \in \mathbb{R}^3 \longrightarrow \alpha = \langle u, v \rangle \in \mathbb{R}$$

è una trasformazione lineare **suriettiva**, ma non **iniettiva**.

per esempio,  $v = (3 \ 2 \ 1)^T$

È **lineare** perché  $F \equiv t_A : x \in \mathbb{R}^3 \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}$   
 dove  $A = (v_1 \ v_2 \ v_3)$

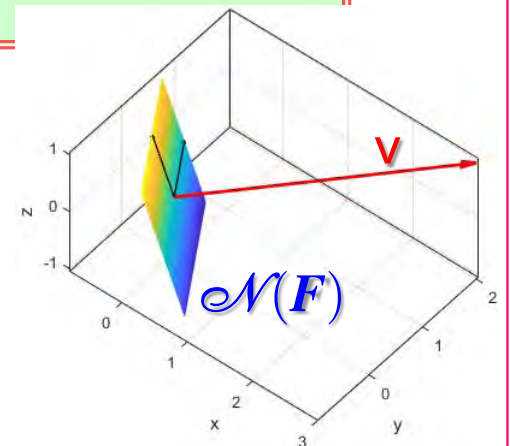
È **suriettiva** perché  $\dots \forall \alpha \in \mathbb{R} \longrightarrow \exists ? u \in \mathbb{R}^3 : \langle u, v \rangle = \alpha$   $\longleftrightarrow$   
 $Au = \alpha \iff v_1 u_1 + v_2 u_2 + v_3 u_3 = \alpha$  sistema lineare indeterminato  
 $\implies F$  non è **iniettiva**.

```
syms a b real; v=[3 2 1]';
x=sym('x',[3 1],'real'); y=sym('y',[3 1],'real');
F=@(u) dot(v,u);
F1=F(a*x + b*y); F2=a*F(x) + b*F(y);
isAlways(F1 == F2) % Linearità
ans =
logical
1
```

```
A=[3 2 1]; isAlways(F(x) == A*x)
ans =
logical
1
```

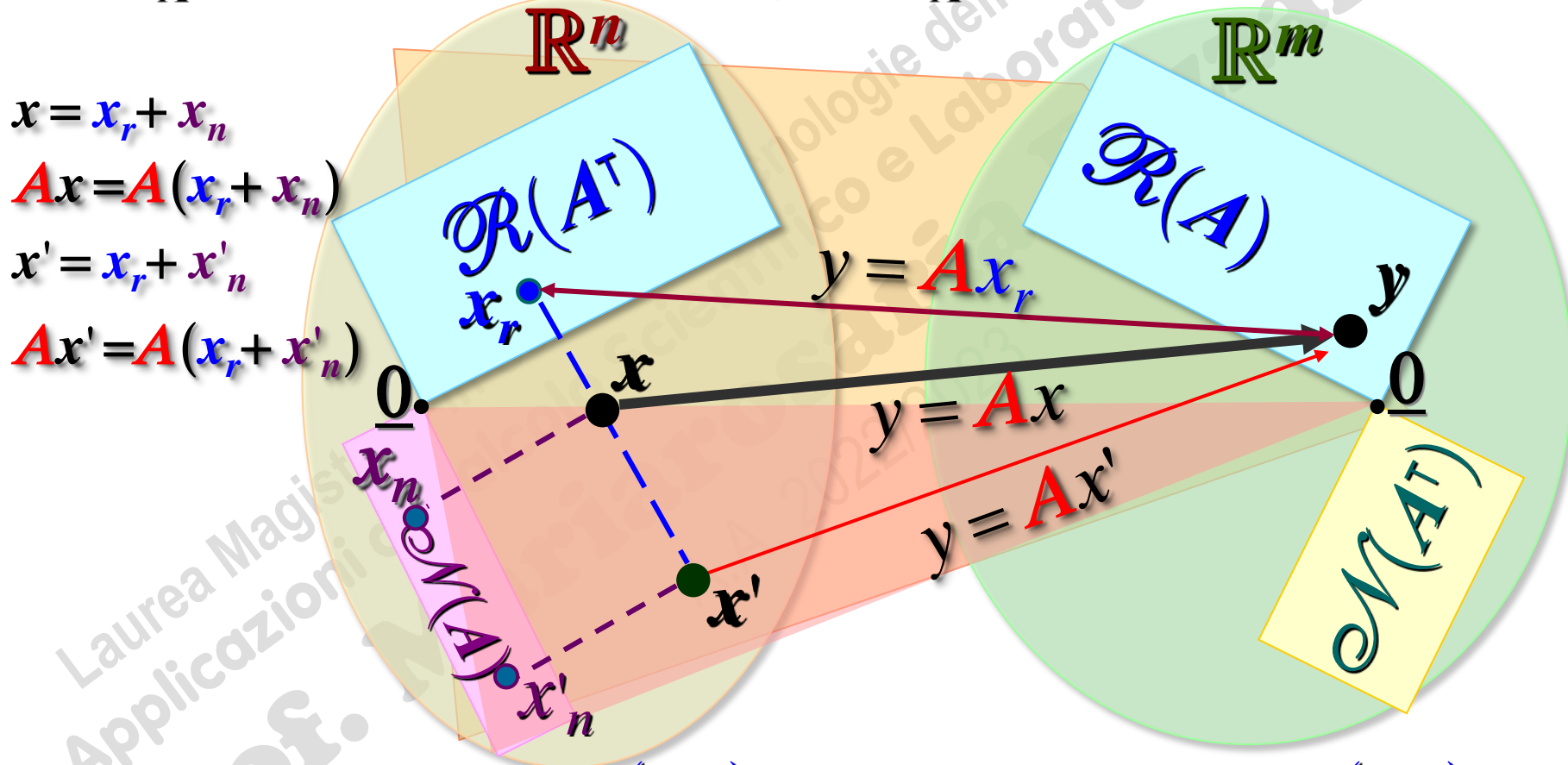
### Esercizio

- dato  $v = [3; 2; 1]$ , mediante il Symbolic Math Toolbox:
- verificare che  $F$  è **suriettiva**, ma non **iniettiva**;
  - calcolare e visualizzare i sottospazi  $\mathcal{N}(F)$  e  $\mathcal{R}(A^T)$ .



# Rappresentazione grafica della trasformazione lineare $t_A$ associata ad una matrice $A(m \times n)$

$$t_A : x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^m$$



$$\mathbb{R}^n = \mathcal{N}(A) \oplus \mathcal{R}(A^T)$$

$$\mathbb{R}^m = \mathcal{R}(A) \oplus \mathcal{N}(A^T)$$

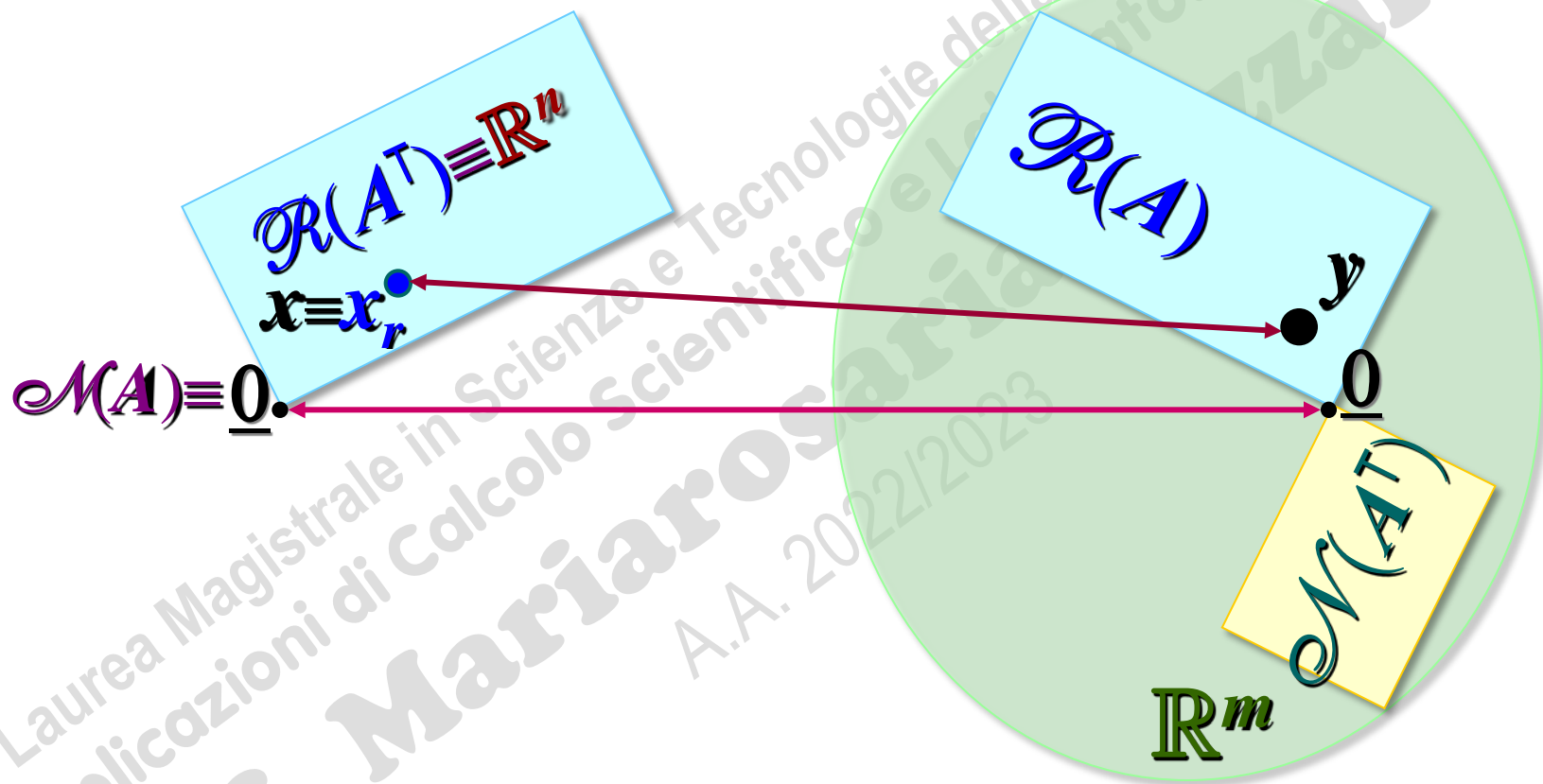
$$\mathcal{N}(A) = \mathcal{R}(A^T)^\perp$$

$$\mathcal{R}(A) = \mathcal{N}(A^T)^\perp$$



# Caso di trasformazione $t_A$ iniettiva

$$t_A : x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^m$$



$$\mathbb{R}^n = \mathcal{R}(A^T)$$

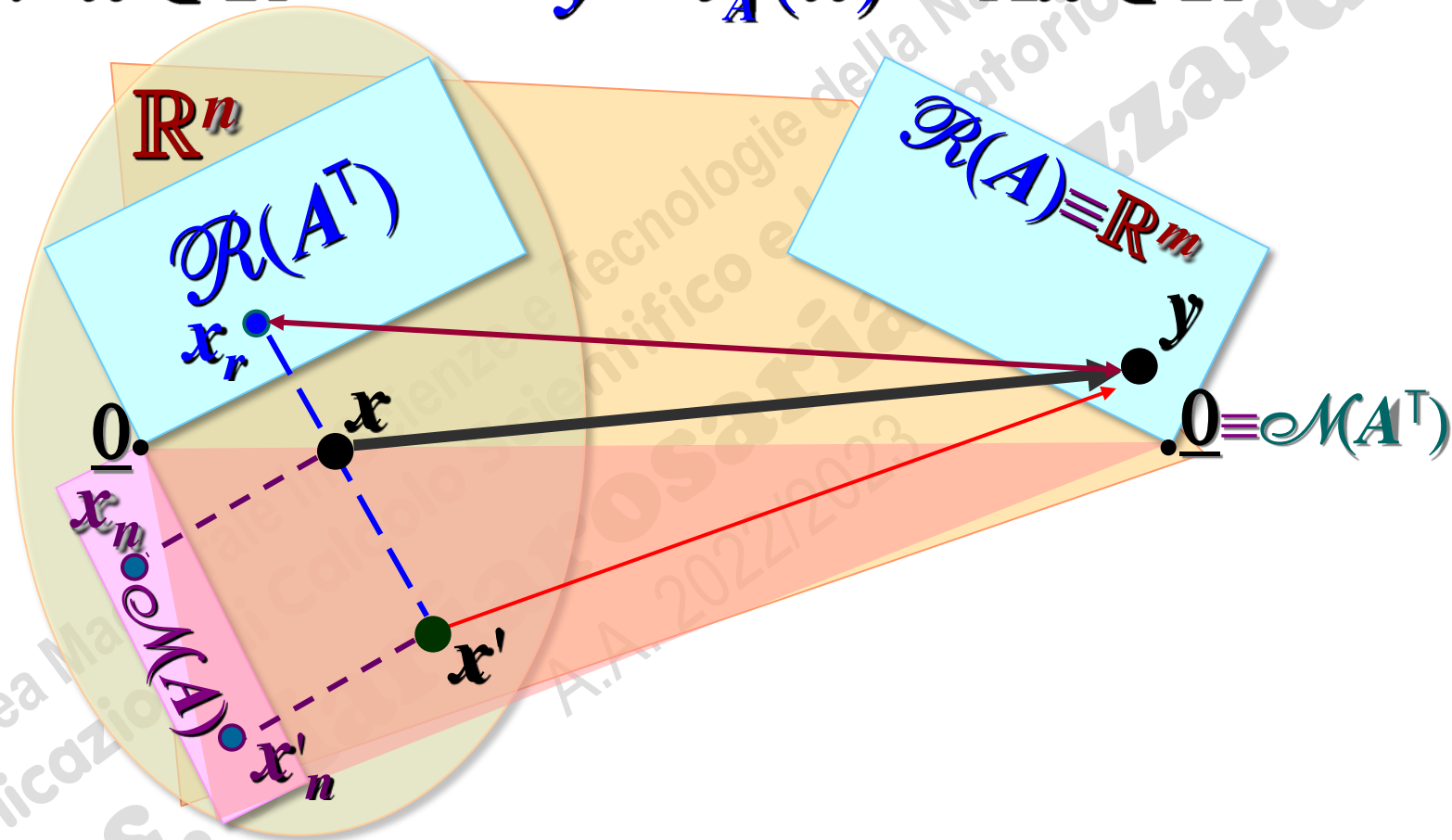
$$\mathbb{R}^m = \mathcal{R}(A) \oplus \mathcal{N}(A^T)$$

$$\mathcal{N}(A) = \{0\}$$

$$\mathcal{R}(A) = \mathcal{N}(A^T)^\perp$$

# Caso di trasformazione $t_A$ suriettiva

$$t_A : x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^m$$



$$\mathbb{R}^n = \mathcal{N}(A) \oplus \mathcal{R}(A^T)$$

$$\mathbb{R}^m = \mathcal{R}(A)$$

$$\mathcal{N}(A) = \mathcal{R}(A^T)^\perp$$

$$\mathcal{N}(A^T) = \{\underline{0}\}$$

$$t_A : x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow Ax = y \in \mathbb{R}^m$$

$$\Phi = t_{A/\mathcal{R}(A^T)} : x_r \in \mathcal{R}(A^T) \longrightarrow Ax_r = y \in \mathcal{R}(A)$$

$\Phi$  è la restrizione di  $t_A$  a  $\mathcal{R}(A^T)$

## Teorema

La restrizione  $\Phi$  (della trasformazione  $t_A$ ) tra lo Spazio delle Righe  $\mathcal{R}(A^T)$  e lo Spazio delle Colonne  $\mathcal{R}(A)$ , è **biettiva**.

Ciò significa che:

$\mathcal{R}(A^T)$  e  $\mathcal{R}(A)$  sono **isomorfi**.

In pratica,  $\mathcal{R}(A^T)$  e  $\mathcal{R}(A)$  hanno la stessa “forma” geometrica!

# Dimostrazione

**Tesi:**  $A(m \times n) \forall y \in \mathcal{R}(A) \exists! x_r \in \mathcal{R}(A^T) : Ax_r = y$

$$\Phi : x_r \in \mathcal{R}(A^T) \subseteq \mathbb{R}^n \longrightarrow Ax_r = y \in \mathcal{R}(A) \subseteq \mathbb{R}^m$$

Per definizione di *Spazio delle Colonne*,  $\forall y \in \mathcal{R}(A), \exists x \in \mathbb{R}^n : Ax = y$ .

Poiché  $\mathbb{R}^n = \mathcal{N}(A) \oplus \mathcal{R}(A^T)$ , in generale  $x \in \mathbb{R}^n$  può scriversi come:

$$x = x_r + x_n : x_r \in \mathcal{R}(A^T) \text{ and } x_n \in \mathcal{N}(A)$$

$$\forall y \in \mathcal{R}(A) \implies \exists x_r : y = Ax = Ax_r + Ax_n = Ax_r, \quad x_r \in \mathcal{R}(A^T)$$

Questo prova che  $\Phi$  è **suriettiva**, cioè  $\forall y, y$  è l'immagine mediante  $\Phi$  di un vettore  $x_r \in \mathcal{R}(A^T)$ .

Per provare che  $\Phi$  è **iniettiva**, si supponga che due vettori abbiano la stessa immagine:  $\exists x_r, x'_r \in \mathcal{R}(A^T) : Ax_r = Ax'_r = y$

$$\implies A(x_r - x'_r) = \underline{0} \implies (x_r - x'_r) \in \mathcal{R}(A^T) \cap \mathcal{N}(A)$$

Ma ciò è possibile se, e solo se,  $x'_r = x_r$  essendo  $\mathbb{R}^n = \mathcal{N}(A) \oplus \mathcal{R}(A^T)$ .

# Attenzione!

$$1 \quad \Phi : x_r \in \mathcal{R}(A^T) \subseteq \mathbb{R}^n \longrightarrow \Phi(x_r) = Ax_r = y \in \mathcal{R}(A) \subseteq \mathbb{R}^m$$

$$2 \quad \Phi^{-1} : y \in \mathcal{R}(A) \subseteq \mathbb{R}^m \longrightarrow \Phi^{-1}(y) = x_r \in \mathcal{R}(A^T) \subseteq \mathbb{R}^n$$

$$3 \quad \Phi_{A^T} : y \in \mathcal{R}(A) \subseteq \mathbb{R}^m \longrightarrow A^T(y) = A^T Ax \in \mathcal{R}(A^T) \subseteq \mathbb{R}^n$$

La prima trasformazione è un isomorfismo tra  $\mathcal{R}(A^T)$  e  $\mathcal{R}(A)$ ; le altre due sono isomorfismi tra  $\mathcal{R}(A)$  e  $\mathcal{R}(A^T)$ .

La seconda trasformazione è l'isomorfismo inverso della prima.

La seconda e terza trasformazione sono generalmente diversi; esse coincidono solo se  $A$  è una **matrice ortogonale**.



# Esempio 1: $t_A : x \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^3$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 6 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{G^l} \begin{pmatrix} 1 & 3 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = S$$

**pivot**  $\longrightarrow$   $\text{rank}(A)=1$

$A = \text{sym}([\dots])$   
 $S = \text{rref}(A)$

Teor.

$t_A$  non è né iniettiva e né suriettiva

$\mathcal{R}(A^T) = \text{colspace}(A^T);$   
 $\mathcal{N}(A) = \text{null}(A);$

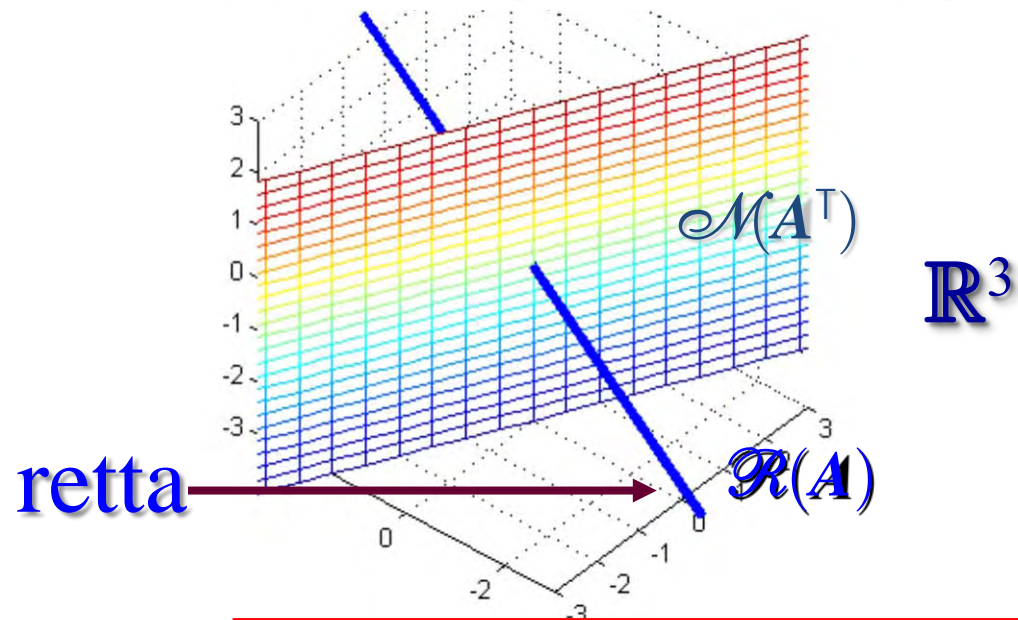
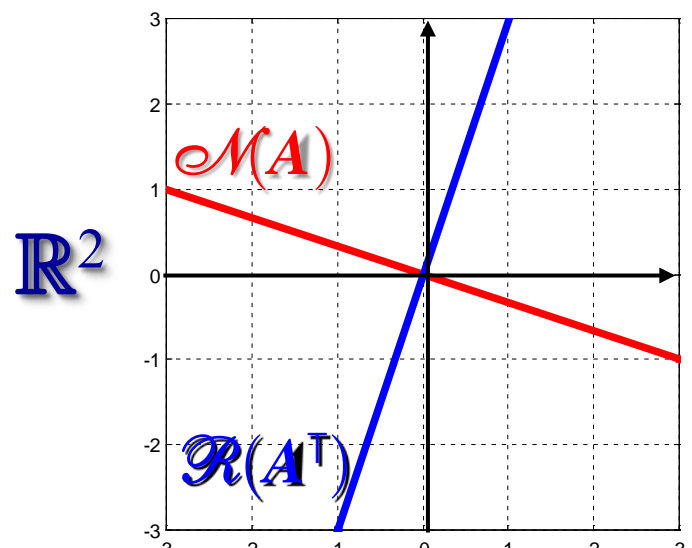
$\mathcal{R}(A) = \text{colspace}(A);$   
 $\mathcal{N}(A^T) = \text{null}(A^T);$

$\mathcal{R}(A^T) = \text{span}\{(1,3)^T\}$

$\mathcal{R}(A) = \text{span}\{(1,2,0)^T\}$

$\mathcal{N}(A) = \text{span}\{(-3,1)^T\}$

$\mathcal{N}(A^T) = \mathcal{R}(A)^\perp = \text{span}\{(-2,1,0)^T, (0,0,1)^T\}$



$\mathcal{R}(A^T)$  e  $\mathcal{R}(A)$  isomorfi

Quale isomorfismo tra  $\mathcal{R}(A^T)$  e  $\mathcal{R}(A)$ ?

# Trovare l'isomorfismo tra $\mathcal{R}(A^T)$ e $\mathcal{R}(A)$

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

rank(A)=1

si cerca

$$\mathcal{R}(A^T) = \text{span}\{(1,3)^T\}$$

$$\mathcal{N}(A) = \text{span}\{(-3,1)^T\}$$

$$\mathcal{R}(A) = \text{span}\{(1,2,0)^T\}$$

$$\mathcal{N}(A^T) = \text{span}\{(-2,1,0)^T, (0,0,1)^T\}$$

si cerca  $\Phi : x_r \in \mathcal{R}(A^T) \subset \mathbb{R}^2 \longrightarrow \Phi(x_r) = Ax_r = y \in \mathcal{R}(A) \subset \mathbb{R}^3$   
 biettiva

Per la biettività,  $\forall y \in \mathcal{R}(A)$  si vuol trovare un solo  $x_r$  ( $\exists!$   $x_r$ ) tale che

$$\Phi^{-1} : y \in \mathcal{R}(A) \subseteq \mathbb{R}^3 \longrightarrow \Phi^{-1}(y) = x_r \in \mathcal{R}(A^T) \subseteq \mathbb{R}^2$$

$$\mathcal{R}(A) = \text{span}\{(1,2,0)^T\}$$

$$\forall y \in \mathcal{R}(A) \stackrel{\text{def}}{\iff} \exists \alpha \in \mathbb{R} : y = \alpha(1,2,0)^T, \text{ ed } \exists x \in \mathbb{R}^2 : Ax = y \iff \begin{cases} x_1 + 3x_2 = \alpha \\ 2x_1 + 6x_2 = 2\alpha \\ 0 = 0 \end{cases}$$

$\iff x_1 + 3x_2 = \alpha$  sistema lineare indeterminato  $\iff \infty$  soluzioni

La soluzione generale  $x$  del sistema indeterminato si scrive  $\iff x = x_p + x_n$  dove:  $x_n$  è un vettore in  $\mathcal{N}(A)$  e  $x_p$  è una soluzione particolare di  $Ax = y$ .

$$x_p = \begin{cases} x_2 = 0 \\ x_1 = \alpha \end{cases}$$

```
syms a real; y=a*RA; xp=A\y;
```

In generale  $x_p \in \mathbb{R}^2$ , ma  $x_p \notin \mathcal{R}(A^T)$ . Poiché  $\mathbb{R}^2 = \mathcal{R}(A^T) \oplus \mathcal{N}(A) \iff x_p = x_r + x'_n$  e tale decomposizione è unica.

```
B=[RAT NA]; % base di R^2
coef=B\xp; xr=RAT*coef(1)
```

**Esempio 2:**  $t_A : x \in \mathbb{R}^3 \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^2$

dove  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} = S \longrightarrow t_A$  suriettiva

*(Note: In the original image, the elements 1 and 1 in the matrix are circled in red, and a red triangle connects them with the word 'pivot' written below. A red arrow points from the matrix to the text 'suriettiva'.')*

**pivot**  $\text{rank}(A)=2$

in  $\mathbb{R}^3$

$\mathcal{N}(A) = \text{span}\{(2, -1, 1)^T\}$

$\mathcal{R}(A^T) = \text{span}\{(1, 2, 0)^T, (0, 1, 1)^T\}$

in  $\mathbb{R}^2$

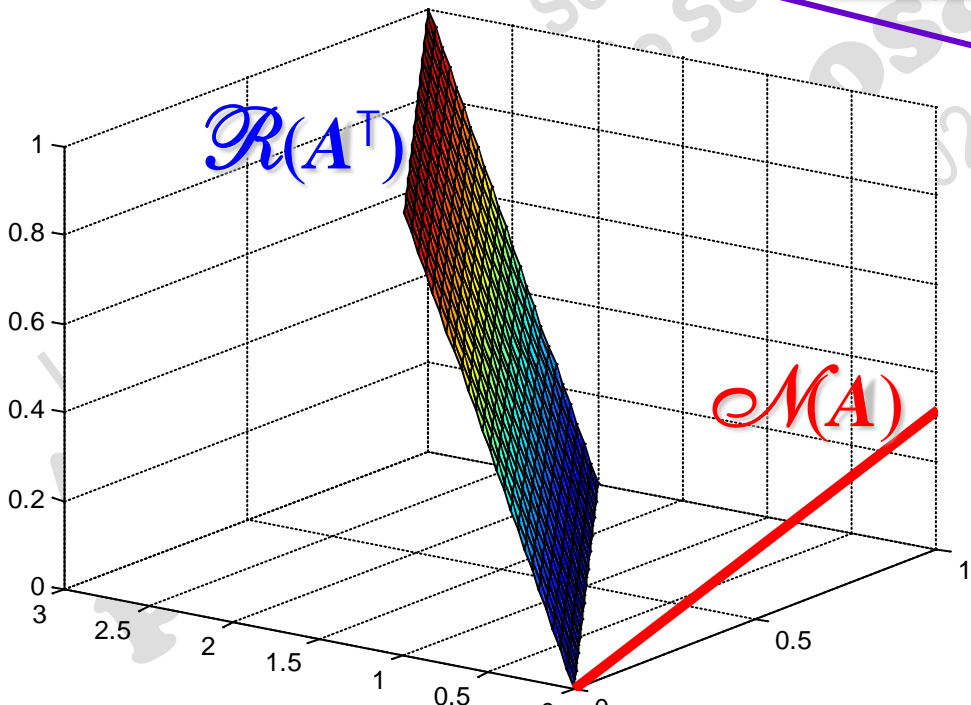
$\mathcal{N}(A^T) = \{0\}$

$\mathcal{R}(A) = \mathbb{R}^2$

```

A = sym([...]);
RAT = colspace(A');
NA = null(A);
RA = colspace(A);
NAT = null(A');
    
```

piani



$\mathcal{R}(A^T)$  e  $\mathcal{R}(A)$  isomorfi

Quale isomorfismo tra  $\mathcal{R}(A^T)$  e  $\mathcal{R}(A)$ ?

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{Trovare l'isomorfismo tra } \mathcal{R}(A^T) \text{ e } \mathcal{R}(A)$$

$$\mathcal{R}(A^T) = \text{span}\{(1,2,0)^T, (0,1,1)^T\} \quad \mathcal{R}(A) = \text{span}\{(1,0)^T, (2,1)^T\}$$

$$\mathcal{N}(A) = \text{span}\{(2,-1,1)^T\} \quad \mathcal{N}(A^T) = \{0\}$$

si cerca  $\Phi : x_r \in \mathcal{R}(A^T) \subset \mathbb{R}^3 \longrightarrow \Phi(x_r) = Ax_r = y \in \mathcal{R}(A) \subset \mathbb{R}^2$

**Esercizio:** Calcolare l'isomorfismo come visto nell'esempio precedente.

Si può procedere come prima, ma ora si può sfruttare il fatto che  $A$  sia una **matrice di rango massimo** dove il rango = num. righe.

$$\forall x_r \in \mathcal{R}(A^T) \quad x_r = A^T(\alpha, \beta)^T \longrightarrow \Phi(x_r) = y = Ax_r = \boxed{AA^T}(\alpha, \beta)^T \in \mathcal{R}(A) \quad \text{invertibile}$$

$$\forall x_r \in \mathcal{R}(A^T) \Leftrightarrow x_r = A^T(\alpha, \beta)^T$$

$$t_M : (\alpha, \beta)^T \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow y = AA^T(\alpha, \beta)^T \in \mathcal{R}(A) = \mathbb{R}^2$$

$$t_M^{-1} : y \in \mathbb{R}^2 = \mathcal{R}(A) \longrightarrow (\alpha, \beta)^T = [AA^T]^{-1}y \in \mathbb{R}^2$$

$$\Phi^{-1}(y) = x_r = A^T(\alpha, \beta)^T \in \mathcal{R}(A^T)$$

**Esercizio:** Implementare tale algoritmo e verificare il risultato.



**Esempio 3:**  $t_A : x \in \mathbb{R}^2 \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^3$

dove  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 2 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$   
 $\text{rank}(A)=2$

$S = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$   
 pivot

$t_A$  iniettiva

```
A = sym([...]);
RAT = colspace(A');
NA = null(A);
RA = colspace(A);
NAT = null(A');
```

in  $\mathbb{R}^2$

in  $\mathbb{R}^3$

$\mathcal{N}(A) = \{ \underline{0} \}$

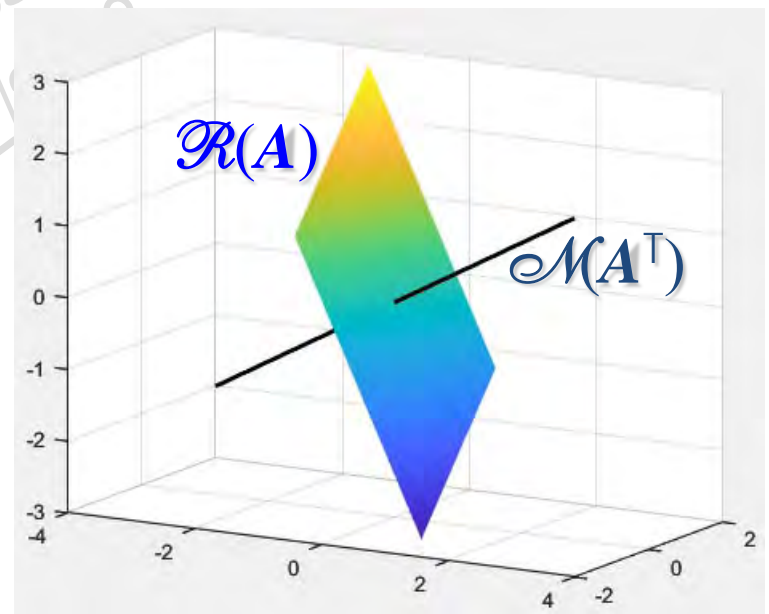
$\mathcal{N}(A^T) = \text{span}\{ (2, -1, 1)^T \}$

$\mathcal{R}(A^T) = \mathbb{R}^2$

$\mathcal{R}(A) = \text{span}\{ (1, 0, -2)^T, (0, 1, 1)^T \}$

piani

$\mathcal{R}(A^T)$  e  $\mathcal{R}(A)$  isomorfi



Quale isomorfismo tra  $\mathcal{R}(A^T)$  e  $\mathcal{R}(A)$ ?



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

# Trovare l'isomorfismo tra $\mathcal{R}(A^T)$ e $\mathcal{R}(A)$

$$\mathcal{N}(A) = \{0\}$$

$$\mathcal{N}(A^T) = \text{span}\{(2, -1, 1)^T\}$$

$$\mathcal{R}(A^T) = \mathbb{R}^2$$

$$\mathcal{R}(A) = \text{span}\{(1, 0, -2)^T, (0, 1, 1)^T\}$$

si cerca

$$\Phi : x_r \in \mathcal{R}(A^T) \subseteq \mathbb{R}^2 \longrightarrow \Phi(x_r) = Ax_r = y \in \mathcal{R}(A) \subseteq \mathbb{R}^3$$

Per la biettività,  $\forall y \in \mathcal{R}(A)$  si vuol trovare un solo  $x_r$  ( $\exists!$   $x_r$ ) tale che

$$\Phi^{-1} : y \in \mathcal{R}(A) \subseteq \mathbb{R}^3 \longrightarrow \Phi^{-1}(y) = \boxed{x_r} \in \mathcal{R}(A^T) \subseteq \mathbb{R}^2$$

Ora si può sfruttare il fatto che  $A$  sia una matrice di rango massimo dove il rango = num. colonne.

$$\forall y \in \mathcal{R}(A) \iff \exists x \in \mathbb{R}^2 : Ax = y \iff \boxed{A^T A} x = A^T y \quad \boxed{\text{invertibile}}$$

$$\iff \boxed{x = (A^T A)^{-1} A^T y}$$

$$\text{Ma } x \in \mathbb{R}^2 = \mathcal{R}(A^T) \implies \boxed{x} = (A^T A)^{-1} A^T y$$

**Esercizio:** Implementare tale algoritmo e verificare il risultato.

# Cambiamento di base

$$t_A : x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow y = t_A(x) = Ax \in \mathbb{R}^n$$

Se  $A(n \times n)$  è una matrice non singolare, allora l'automorfismo dato da  $t_A$  può essere considerato un cambiamento di base in  $\mathbb{R}^n$

Le colonne di  $U$  sono una base di  $\mathbb{R}^n$

$$U = (\underline{u}_1, \underline{u}_2, \dots, \underline{u}_n)$$

Le colonne di  $V$  sono un'altra base di  $\mathbb{R}^n$

$$V = (\underline{v}_1, \underline{v}_2, \dots, \underline{v}_n)$$

$$\forall x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow x = U\underline{\alpha}$$

$\underline{\alpha}$ : componenti di  $x$   
rispetto alla base  $U$

$$\forall x \in \mathbb{R}^n \longrightarrow x = V\underline{\beta}$$

$\underline{\beta}$ : componenti di  $x$   
rispetto alla base  $V$

$$t_A : \underline{\alpha} \longrightarrow \underline{\beta}$$

$$\underline{x} = U\underline{\alpha} = V\underline{\beta} = \underline{x}$$

il vettore  $x$  è lo stesso, ma è scritto rispetto a basi diverse

$$U\underline{\alpha} = V\underline{\beta}$$



$$\underline{\beta} = V^{-1}U\underline{\alpha}$$

 $A$ 

matrice del cambiamento di base

# Esempio 3

In un esempio precedente, si sono calcolate le componenti di

$$x = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \text{ rispetto alla base data dalle colonne di } V:$$

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

$$x = U\underline{\alpha} = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 \text{ rispetto alla base standard di } \mathbb{R}^3 \quad U = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

||

$$x = V\underline{\beta} \in \mathbb{R}^3 \text{ rispetto alla base } V = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 3 \end{pmatrix} \longrightarrow \underline{\beta} = \boxed{V^{-1}U} \underline{\alpha}$$

```
U=eye(3); V=[1 1 1;0 1 2;0 0 3];
A=V\U; % ⇔ inv(V)*U matrice di cambio di base
alpha=[2;-1;1]; format rat; beta=A*alpha
beta =
    10/3
   -5/3
    1/3
```

```
disp(V*beta)
     2
    -1
     1
```

**OK!**

**A: matrice del cambiamento di base**

Si è ottenuto lo stesso risultato di prima, quando è stato risolto un sistema lineare

**Vantaggio:** se la matrice del cambiamento di base è nota, allora non si deve risolvere un sistema lineare per ogni vettore  $x$ .

# Esempio 4

## Vantaggio nell'usare una base ortonormale

$U$  vecchia base       $\underline{\beta} = \boxed{V^{-1}U} \underline{\alpha}$        $V$  nuova base

matrice del cambiamento di base

$V$  base ortonormale       $\underline{\beta} = \boxed{V^T U} \underline{\alpha}$

matrice del cambiamento di base

$$\boxed{V^{-1} = V^T}$$

più veloce e più accurata, perché non si è dovuta calcolare la matrice inversa!

```
U=[1 0 1;1 1 0;1 2 3]'; [Q,R]=qr(U); disp([inv(Q) Q'])
```

-0.7071	-0.0000	-0.7071	-0.7071	0	-0.7071
-0.4082	-0.8165	0.4082	-0.4082	-0.8165	0.4082
-0.5774	0.5774	0.5774	-0.5774	0.5774	0.5774

$Q$  matrice ortogonale

# Esempio 3 (cont.)

$$x = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 = \text{span} \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\} \Rightarrow V = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \\ 0 & 3 & 3 \end{pmatrix} \quad x = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \beta_3 \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^3 = \mathcal{R}(V)$$

```
U=eye(3);  alfa=[2;-1;1];  x1=U*alfa
```

$$x_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$\underline{\alpha}$  :  $x$  rispetto alla base standard  
(1<sup>a</sup> base)

```
V=[1 1 1;1 2 0;0 3 0];  beta=(V\U)*alfa;
```

```
x2=V*beta
```

$$x_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$\underline{\beta}$  :  $x$  rispetto alle colonne di  $V$   
(2<sup>a</sup> base: matrice di cambio base)

```
[Q,R]=qr(V);  gamma=(Q'*U)*alfa;
```

```
x3=Q*gamma
```

$$x_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$\underline{\gamma}$  :  $x$  rispetto alle colonne di  $Q$   
(3<sup>a</sup> base: base ortonormale)

**i vettori sono gli stessi!**