

# Richiami di algebra lineare e geometria di $\mathbb{R}^n$

- ▶ combinazione lineare, conica e convessa
- ▶ spazi lineari
- ▶ insiemi convessi, funzioni convesse

rif. BT 1.5

# Combinazione lineare, conica, affine, convessa

## Definizione

Un vettore  $y \in \mathbb{R}^n$  si dice *combinazione lineare* dei vettori  $x^1, \dots, x^k$  se esistono  $k$  moltiplicatori reali  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$  tali che

$$y = \sum_{i=1}^k \lambda_i x^i$$

Se  $\lambda_i \geq 0$ ,  $i = 1, \dots, k$  la combinazione è detta *conica*

Se  $\sum_{i=1}^k \lambda_i = 1$  la combinazione è detta *affine*

Una combinazione conica ed affine si dice *convessa*

## Esempio

Dati  $x^1 = \begin{pmatrix} 7/2 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $x^2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3/2 \end{pmatrix}$

Il punto  $y = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$  è combinazione lineare di  $x^1, x^2$  ?

Equivale a risolvere un **sistema di equazioni lineari**:

$$\begin{cases} 7/2\lambda_1 + \lambda_2 = -1 \\ \lambda_1 + 3/2\lambda_2 = 1 \end{cases}$$

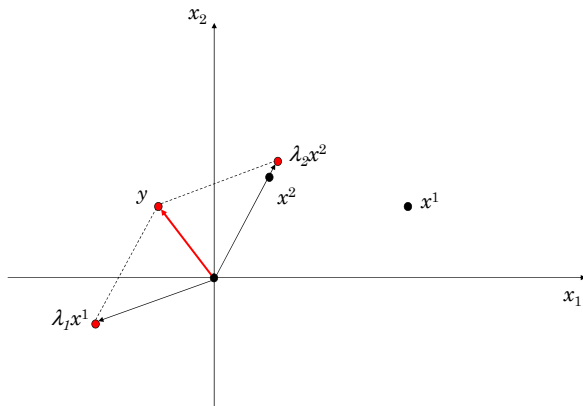
da cui:  $\lambda_1 = -10/17$ ,  $\lambda_2 = 18/17$

quindi:  $y = -10/17 \begin{pmatrix} 7/2 \\ 1 \end{pmatrix} + 18/17 \begin{pmatrix} 1 \\ 3/2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$

## Geometricamente

$$x^1 = \begin{pmatrix} 7/2 \\ 1 \end{pmatrix}, x^2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3/2 \end{pmatrix}, y = \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\lambda_1 x^1 = \begin{pmatrix} -35/17 \\ -10/17 \end{pmatrix} \simeq \begin{pmatrix} -2.06 \\ -0.59 \end{pmatrix}, \lambda_2 x^2 = \begin{pmatrix} 18/17 \\ 27/17 \end{pmatrix} \simeq \begin{pmatrix} 1.06 \\ 1.59 \end{pmatrix}$$



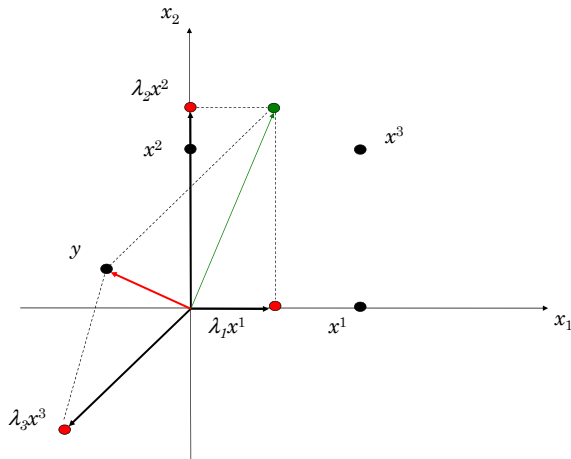
## Generare punti per combinazione lineare

Dati  $x^1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ ,  $x^2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $x^3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}$

scegliendo  $\lambda_1 = 1/2$ ,  $\lambda_2 = 5/4$ ,  $\lambda_3 = -1$

otteniamo:  $z = 1/2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 5/4 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} - 1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1/2 \\ 1/4 \end{pmatrix}$

[fix] y



# Involucro lineare, sottospazi

## Definizione

Sia  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ . Si dice *involucro lineare* di  $S$  o *sottospazio generato da  $S$*  l'insieme  $\text{lin}(S)$  di tutte le combinazioni lineari di elementi di  $S$

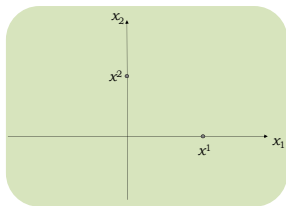
## Definizione

Un insieme  $L \subseteq \mathbb{R}^n$  è uno *spazio lineare* (o *sottospazio* di  $\mathbb{R}^n$ ) se e solo se qualsiasi combinazione lineare di ogni sottoinsieme finito di  $L$  appartiene a  $L$ , cioè  $\text{lin}(L) = L$

**Proprietà** Ogni spazio lineare contiene il vettore nullo.

## Esempi

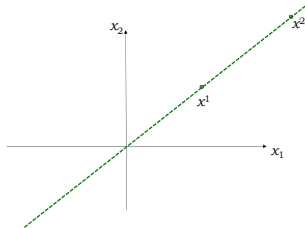
$$S = \{x^1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, x^2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}\}$$



$$y = \lambda_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \lambda_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \text{lin}(S) = \mathbb{R}^2$$

$$S = \{x^1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, x^2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}\}$$



$$y = \lambda_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + \lambda_2 \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 + 2\lambda_2 \\ \lambda_1 + 2\lambda_2 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \text{lin}(S) \text{ retta per } (0,0), x^1, x^2$$

# Indipendenza lineare

## Definizione

Un insieme  $S = \{x^1, \dots, x^k\}$  di punti di  $\mathbb{R}^n$  si dice *linearmente indipendente* se non esistono  $k$  numeri reali  $\lambda_1, \dots, \lambda_k$  non tutti nulli tali che  $\sum_{i=1}^k \lambda_i x^i = 0_n$

Ovvero,  $S$  è indipendente se è possibile ottenere il vettore nullo solamente con tutti i  $\lambda$  uguali a zero.

Un insieme  $S = \{x^1, \dots, x^k\}$  di punti di  $\mathbb{R}^n$  non linearmente indipendente si dice *dependente*

Ovvero,  $S$  è dipendente se è possibile ottenere il vettore nullo, con almeno un  $\lambda$  diverso da zero.

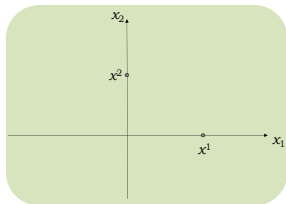
## Proprietà

- ▶ Se  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  è linearmente indipendente, ogni suo sottoinsieme è linearmente indipendente (cioè,  $S$  non contiene alcun sottoinsieme linearmente dipendente)
- ▶ L'insieme  $\{0_n\}$  è linearmente dipendente. Quindi, il vettore  $0_n$  non appartiene ad alcun insieme linearmente indipendente



## Esempi (continua)

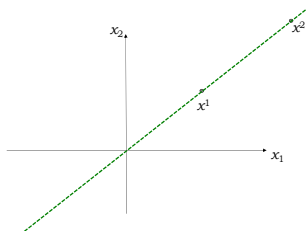
$$S = \{x^1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, x^2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}\}$$



$$\lambda_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \lambda_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$\iff \lambda_1 = \lambda_2 = 0$   
 $S$  lin. indipendente

$$S = \{x^1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, x^2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix}\}$$



$$\lambda_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} + \lambda_2 \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \lambda_1 + 2\lambda_2 \\ \lambda_1 + 2\lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$\iff \lambda_1 = -2\lambda_2$   
 $S$  lin. dipendente

# Basi

## Definizione

in quanto sottospazio,  $\text{lin}(S) = S$

Dato un sottospazio  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ , si definisce base di  $S$  una collezione  $B$  di vettori linearmente indipendenti tale che  $S = \text{lin}(B)$

ovvero l'involucro lineare (o spazio generato) da  $B$  è  $S$

**Proprietà** Tutte le basi di un dato sottospazio  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  hanno lo stesso numero di elementi

## Definizione

Il numero di elementi di una base di un sottospazio  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  detto *dimensione* del sottospazio ( $\text{dim}(S)$ )

## Nota

- ▶  $\text{dim}(\mathbb{R}^n) = n$
- ▶ i sottospazi 1-dimensionalì sono rette per l'origine, 2-dimensionalì piani per l'origine, ...

# Proprietà delle basi

- ▶ ogni sottospazio proprio  $S \subset \mathbb{R}^n$  ha  $\dim(S) < n$
- ▶ Se  $S$  è un sottospazio proprio di  $\mathbb{R}^n$  allora  $\exists \mathbf{a} \in \mathbb{R}^n$  ortogonale a tutti gli elementi di  $S$  (diciamo  $\perp S$ )
- ▶ se  $\dim(S) = m \leq n$  allora esistono  $n - m$  vettori linearmente indipendenti ortogonali a  $S$

## Teorema

questo è un insieme generico (e non una base)

Dati i vettori  $x^1, \dots, x^K$ , sia  $S = \text{lin}(\{x^1, \dots, x^K\})$  tale che  $\dim(S) = m$ . Allora:

- (i) esiste una base di  $S$  composta da  $m$  fra i vettori di  $x^1, \dots, x^K$
- (ii) se  $k \leq m$  e  $x^1, \dots, x^k$  sono linearmente indipendenti, possiamo formare una base di  $S$  scegliendo  $m - k$  fra i vettori  $x^{k+1}, \dots, x^K$  e aggiungendoli a  $x^1, \dots, x^k$

Vale a dire, con  $K = \{x^1, \dots, x^K\}$ , possiamo formare una base  $B$  di  $S$  unendo un qualsiasi sottoinsieme linearmente indipendente di  $K$ , avente numero di vettori minore della dimensione della base ( $\dim(S)$ ), con alcuni dei restanti vettori di  $K$ , fino ad avere  $|B| = \dim(S)$ .

# Rappresentazione rispetto ad una base

## Definizione

Data una base  $B = \{x^1, \dots, x^r\}$  di un sottospazio  $S$  ed un generico vettore  $y \in S$  si definisce *rappresentazione di  $y$  rispetto a  $B$*  il vettore  $(\lambda_1, \dots, \lambda_r)$  tale che  $y = \sum_{i=1}^r \lambda_i x^i$

Ovvero, se è possibile ottenere un vettore  $y$  appartenente ad  $S$  mediante combinazione lineare dei vettori della base  $B$  moltiplicati per un vettore qualsiasi  $V$ ,  $V$  si definisce rappresentazione di  $y$  rispetto a  $B$ .

# Funzioni lineari

## Definizione

Dati due spazi lineari  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  e  $T \subseteq \mathbb{R}^m$ , si dice *funzione lineare* un funzione  $f : S \rightarrow T$  tale che, per ogni coppia <sup>di vettori</sup>  $x, y \in S$  ed un qualunque scalare  $k \in \mathbb{R}$ , soddisfi:

$$f(x + y) = f(x) + f(y)$$

$$f(kx) = kf(x)$$

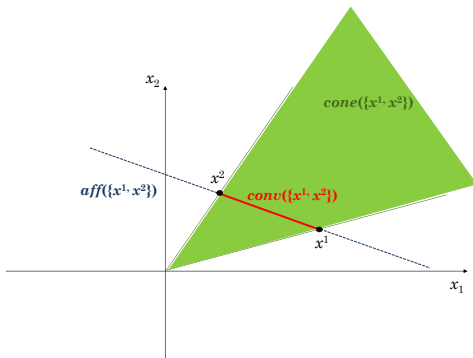
Ogni funzione lineare  $f$  da  $\mathbb{R}^n$  a  $\mathbb{R}^m$  si può rappresentare con una matrice  $A$  dimensioni  $m \times n$ , cioè,  $y = Ax, x \in \mathbb{R}^n, y \in \mathbb{R}^m$ .

Nel caso  $m = 1$ :  $f(x) = c^T x$ , con  $c$  vettore di  $\mathbb{R}^n$

# Involucro conico, affine, convesso

Si dice *involucro conico [affine, convesso]* di  $S \subseteq \mathbb{R}^n$  l'insieme  $\text{cone}(S)$  [ $\text{aff}(S)$ ,  $\text{conv}(S)$ ] di tutte le combinazioni coniche [affini, convesse] di elementi di  $S$

Esempio.  $x^1 = \begin{pmatrix} 7/2 \\ 1 \end{pmatrix}$ ,  $x^2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3/2 \end{pmatrix}$ . si ha:  $\text{lin}(S) = \mathbb{R}^2$



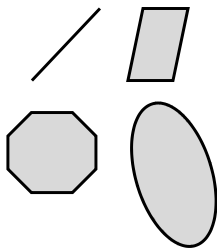
# Insiemi convessi

## Definizione

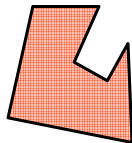
Un insieme  $S \subset \mathbb{R}^n$  si dice **convesso** se, per ogni  $x, y \in S$  ed ogni  $\lambda \in [0, 1]$  si ha

$$z = \lambda x + (1 - \lambda)y \in S$$

## Esempi



convessi



non convesso

# Intersezione di insiemi convessi

## Teorema

Siano  $S, T \subset \mathbb{R}^n$  insiemi convessi. Allora  $A \overset{\text{[fix]} S}{\cap} \overset{\text{[fix]} T}{B}$  un insieme convesso.

**Dimostrazione** Siano  $x, y \in S \cap T$ . Comunque scelto un  $\lambda \in [0, 1]$  si ha che:

$z = \lambda x + (1 - \lambda)y \in S$ , in quanto  $S$  convesso

$z = \lambda x + (1 - \lambda)y \in T$ , in quanto  $T$  convesso

Quindi,  $z \in S \cap T$ , ovvero  $S \cap T$  convesso.





# Funzioni convesse

## Definizione

Una funzione  $f : S \rightarrow \mathbb{R}$  definita su un insieme convesso  $S \subseteq \mathbb{R}^n$ , si dice *convessa* se per ogni  $x, y \in S$  ed ogni  $\lambda \in [0, 1]$  si ha

$$f(z) \leq \lambda f(x) + (1 - \lambda)f(y), \text{ con } z = \lambda x + (1 - \lambda)y$$

