

APPLICAZIONI LINEARI

Si ricorda che una relazione f tra due insiemi U e V , indicata con

$$f : U \rightarrow V,$$

si dice *applicazione*, o *funzione*, se f associa ad ogni elemento di U uno e un solo elemento di V .

Il *dominio* dell'applicazione f è l'insieme costituito da tutti e soli gli elementi su cui opera f , ossia l'insieme U ; il *codominio*, o *immagine* dell'applicazione, è costituito da tutti e soli gli elementi che f fa corrispondere agli elementi di U e lo si indica con $f(U)$ o $\text{Im}(f)$. Generalmente $f(U) \subseteq V$.

Se $\mathbf{x} \in U$ e $\mathbf{y} \in V$ sono due elementi associati nella f , si scrive $\mathbf{y} = f(\mathbf{x})$. Si dice anche che \mathbf{y} è *immagine* di \mathbf{x} attraverso la f e che \mathbf{x} è la *controimmagine* di \mathbf{y} attraverso la f .

Dati due spazi lineari U e V , l'applicazione $f : U \rightarrow V$ è *lineare* se per ogni scalare k e per ogni coppia di elementi $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in U$ vale

$$f(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{v}), f(k\mathbf{u}) = kf(\mathbf{u})$$

• **Esempio 38** (si veda Esempio 2.56).

1. Consideriamo l'applicazione $f : \mathcal{R}^2 \rightarrow \mathcal{R}^2$ che associa ad ogni punto del piano la sua proiezione sull'asse delle ascisse.

2. Consideriamo l'applicazione $g : \mathcal{R}^2 \rightarrow \mathcal{R}$ che associa ad ogni punto $P = [x_1, x_2]^T$ del piano la sua prima coordinata x_1 .

1. è un'applicazione lineare, infatti

$$\begin{aligned} f(\mathbf{u} + \mathbf{v}) &= f\left(\begin{bmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} u_1 + v_1 \\ 0 \end{bmatrix} = \\ &= \begin{bmatrix} u_1 \\ 0 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} v_1 \\ 0 \end{bmatrix} = f(\mathbf{u}) + f(\mathbf{v}) \\ f(k\mathbf{u}) &= f\left(\begin{bmatrix} ku_1 \\ ku_2 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} ku_1 \\ 0 \end{bmatrix} = k \begin{bmatrix} u_1 \\ 0 \end{bmatrix} = kf(\mathbf{u}) \end{aligned}$$

2. è un'applicazione lineare, infatti

$$g(\mathbf{u} + \mathbf{v}) = g\left(\begin{bmatrix} u_1 + v_1 \\ u_2 + v_2 \end{bmatrix}\right) = u_1 + v_1 = g(\mathbf{u}) + g(\mathbf{v})$$

$$g(k\mathbf{u}) = g\left(\begin{bmatrix} ku_1 \\ ku_2 \end{bmatrix}\right) = ku_1 = kg(\mathbf{u})$$

• **Esempio 39** (Esempio 2.60).

L'applicazione $f : \mathbf{M}(n \times n) \rightarrow \mathfrak{R}$, che associa ad ogni matrice quadrata ad elementi reali il suo determinante, non è lineare.

Infatti, scelte due matrici qualsiasi $\mathbf{A}, \mathbf{B} \in \mathbf{M}(n \times n)$, si ha in generale, per $n \geq 2$,

$$\text{Det}(\mathbf{A} + \mathbf{B}) \neq \text{Det}(\mathbf{A}) + \text{Det}(\mathbf{B}).$$

Anche la seconda condizione non è soddisfatta per ogni scalare k , infatti $\text{Det}(k\mathbf{A}) = k^n \text{Det}(\mathbf{A})$ e non $\text{Det}(k\mathbf{A}) = k \text{Det}(\mathbf{A})$.

Diamo ora una seconda, ed equivalente, definizione di applicazione lineare:

L'applicazione $f : U \rightarrow V$, con U e V spazi lineari, è *lineare* se $\forall h, k \in \mathfrak{R}, \forall \mathbf{u}, \mathbf{v} \in U$ vale

$$f(k\mathbf{u} + h\mathbf{v}) = kf(\mathbf{u}) + hf(\mathbf{v})$$

Se f è un'applicazione lineare, allora

$$f(\mathbf{0}_U) = \mathbf{0}_V$$

dove $\mathbf{0}_U$ è il vettore nullo di U e $\mathbf{0}_V$ è il vettore nullo di V .

Questa è quindi una *condizione necessaria* affinché l'applicazione f sia lineare. La condizione non è sufficiente, come si può vedere dall'Esempio 39.

Teorema 2.23 (*fondamentale dell'algebra lineare o di rappresentazione*)

$f : \mathfrak{R}^n \rightarrow \mathfrak{R}^m$ è lineare se e solo se esiste $\mathbf{A}(m \times n)$ tale che

$$\mathbf{y} = f(\mathbf{x}) = \mathbf{A}\mathbf{x} \quad \forall \mathbf{x} \in \mathfrak{R}^n$$

\mathbf{A} è una matrice $(m \times n)$ ed è detta *matrice associata alla applicazione f* . Essa è univocamente determinata una volta che siano state scelte le basi in \mathfrak{R}^n e \mathfrak{R}^m .

Lo spazio $\text{Im}(f)$, lo spazio immagine dell'applicazione, è un sottospazio lineare di \mathfrak{R}^m . Si dimostra inoltre che, se $\mathbf{v}^{(1)}, \mathbf{v}^{(2)}, \dots, \mathbf{v}^{(n)}$ è la base di \mathfrak{R}^n ,

$$\mathbf{A} = [f(\mathbf{v}^{(1)}) \quad f(\mathbf{v}^{(2)}) \quad \dots \quad f(\mathbf{v}^{(n)})]$$

e, se si considera la base canonica in \mathfrak{R}^n ,

$$\mathbf{A} = [f(\mathbf{e}^{(1)}) \quad f(\mathbf{e}^{(2)}) \quad \dots \quad f(\mathbf{e}^{(n)})],$$

ossia le colonne di \mathbf{A} sono le immagini degli n vettori della base di \mathfrak{R}^n .

• **Esempio 40** (si veda Esempio 2.66).

Riprendiamo l'Esempio 38.

$$1. f\left(\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, f\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, f(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$2. g\left(\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}\right) = 1, g\left(\begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}\right) = 0$$

$$\mathbf{A} = [1 \quad 0], g(\mathbf{x}) = [1 \quad 0] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = x_1$$

• **Esempio 41.**

Le applicazioni

$$f: \mathfrak{R}^+ \rightarrow \mathfrak{R}: f(x) = \ln x$$

$$f: \mathfrak{R} \rightarrow \mathfrak{R}: f(x) = x^2$$

$$f: \mathfrak{R} \rightarrow \mathfrak{R}^+: f(x) = e^x$$

non sono lineari, infatti

$$\ln(x_1 + x_2) \neq \ln(x_1) + \ln(x_2)$$

$$(x_1 + x_2)^2 \neq x_1^2 + x_2^2$$

$$e^{x_1 + x_2} \neq e^{x_1} + e^{x_2}$$

Teorema 2.24

Sia $f: \mathfrak{R}^n \rightarrow \mathfrak{R}^m$ un'applicazione lineare con matrice associata \mathbf{A} , allora la dimensione dello spazio immagine è

$$\text{Dim}(\text{Im}(f)) = r(\mathbf{A})$$

Data l'applicazione $f : \mathfrak{R}^n \rightarrow \mathfrak{R}^m$, l'insieme dei vettori \mathbf{x} tali che

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$$

è detto *nucleo dell'applicazione* f e si indica con $\text{Ker}(f)$.

$\text{Ker}(f)$ è l'insieme delle controimmagini del vettore nullo $\mathbf{0}$ di \mathfrak{R}^n .

Teorema 2.25

$\text{Ker}(f)$ è un sottospazio lineare di \mathfrak{R}^n .

Teorema 2.26 (di Sylvester)

$$\text{Dim}(\text{Ker}(f)) = n - r(\mathbf{A})$$

$\text{Ker}(f)$ non è mai vuoto perché $\mathbf{0} \in \text{Ker}(f)$.

- **Esempio 42** (si veda Esempio 2.70)

Riprendiamo l'Esempio 40. Per l'applicazione 1. si ha

$$\text{Ker}(f) = \{\mathbf{x} \in \mathfrak{R}^2 : \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}\} = \{\mathbf{x} \in \mathfrak{R}^2 : x_1 = 0\}$$

Infatti $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, ed essendo $r(\mathbf{A})=1$, dal Teorema 2.26 segue

$$\text{Dim}(\text{Ker}(f)) = 2 - 1 = 1$$

Per l'applicazione 2. si ha

$$\text{Ker}(g) = \{\mathbf{x} \in \mathfrak{R}^2 : \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}\} = \{\mathbf{x} \in \mathfrak{R}^2 : x_1 = 0\}$$

Infatti $\begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \end{bmatrix}$, ed essendo $r(\mathbf{A})=1$, dal Teorema 2.26 segue

$$\text{Dim}(\text{Ker}(f)) = 2 - 1 = 1$$

- **Esempio 43.**

$$f(\mathbf{x}) = \begin{bmatrix} x_1 + x_2 \\ 3x_1 \\ 2x_1 + x_2 + x_3 \end{bmatrix} \text{ è un'applicazione lineare (verificare!) da } \mathfrak{R}^3 \text{ in } \mathfrak{R}^3.$$

$$f(\mathbf{x}) = \mathbf{Ax} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 3 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}, \text{ ed essendo } r(\mathbf{A})=3, \text{ dal Teorema 2.26 segue}$$

$$\text{Dim}(\text{Ker}(f))=3-3=0$$

quindi l'unica controimmagine dello $\mathbf{0}$ è $\mathbf{0}$.

Complementi ed esercizi

• Sono sottospazi lineari?

1) $V = \{[x_1, x_2]^T \in \mathfrak{R}^2 : x_2 = mx_1, m \in \mathfrak{R}\}$

(R.:sì, per ogni m)

2) $V = \{[x_1, x_2]^T \in \mathfrak{R}^2 : x_1 + x_2 = 1\}$

(R.:no)

3) $V = \{[x_1, x_2, x_3]^T \in \mathfrak{R}^3 : x_1 = 3x_2, x_3 = 0\}$

(R.:sì)

4) $V = \{[x_1, x_2, x_3]^T \in \mathfrak{R}^3 : x_1 = x_2, x_3 = 1\}$

(R.:no)

5) $V = \{0\}$

(R.:sì)

6) $V = \{[x_1, x_2, x_3]^T \in \mathfrak{R}^3 : x_1 \leq 0, x_2 + x_3 = 1\}$

(R.:no)

• \mathbf{A} , matrice quadrata di ordine n , è detta *emisimmetrica*, o *antisimmetrica*, se

$$\mathbf{A}^T = -\mathbf{A}.$$

1) Come sono gli elementi di \mathbf{A} ?

2) Trovare le proprietà del determinante di \mathbf{A} .

(R.:si veda a pag.108)

• \mathbf{A} , matrice quadrata di ordine n , è detta *ortogonale*, se

$$\mathbf{A}^{-1} = \mathbf{A}^T.$$

1) Verificare che le colonne di \mathbf{A} sono vettori tra loro ortogonali e di norma unitaria.

2) Trovare le proprietà del determinante di \mathbf{A} .

(R.: si veda a pag.107)

• Data una matrice \mathbf{A} , quadrata di ordine n , si definisce *traccia* di \mathbf{A} , il numero

$$\text{tr}(\mathbf{A}) = \sum_{i=1}^n a_{ii}$$

Valgono le seguenti proprietà:

- $\text{tr}(\mathbf{A}) = \text{tr}(\mathbf{A}^T)$
- $\text{tr}(\mathbf{aA} + \mathbf{bB}) = \mathbf{a}\text{tr}(\mathbf{A}) + \mathbf{b}\text{tr}(\mathbf{B})$, \mathbf{a}, \mathbf{b} scalari
- $\text{tr}(\mathbf{AB}) = \text{tr}(\mathbf{BA})$

Prodotti scalari notevoli

$$\mathbf{u}^T \mathbf{x} = [1 \ 1 \ \dots \ 1] \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \sum_{i=1}^n x_i$$

- $\mathbf{x}^T \mathbf{e}^{(i)} = x_i$, con $\mathbf{e}^{(i)}$ vettore fondamentale.
- $\mathbf{x}^T \mathbf{x} = \sum_{i=1}^n x_i^2 = \|\mathbf{x}\|^2$

Proprietà del prodotto scalare

- $\mathbf{x}^T \mathbf{y} = \mathbf{y}^T \mathbf{x}$
- $(\mathbf{ax}^T) \mathbf{y} = \mathbf{a}(\mathbf{x}^T \mathbf{y})$
- $(\mathbf{x}^T + \mathbf{y}^T) \mathbf{z} = \mathbf{x}^T \mathbf{z} + \mathbf{y}^T \mathbf{z}$

L'angolo θ tra due vettori \mathbf{x} e \mathbf{y} è tale che

$$\cos \theta = \frac{\mathbf{x}^T \mathbf{y}}{\|\mathbf{x}\| \|\mathbf{y}\|}$$

Essendo $|\cos\theta| \leq 1$ segue la *disuguaglianza di Cauchy Schwartz* (pag.171)

$$(\mathbf{x}^T \mathbf{y})^2 \leq \|\mathbf{x}\|^2 \|\mathbf{y}\|^2.$$

Se i vettori sono tra loro ortogonali, allora $\cos \theta=0$.

Un insieme di vettori è *ortonormale* se è costituito da vettori ortogonali a norma unitaria.

Si definisce *base ortonormale* di un sottospazio lineare V una base $S = \{\mathbf{v}^{(1)}, \mathbf{v}^{(2)}, \dots, \mathbf{v}^{(n)}\}$ tale che

$$(\mathbf{v}^{(i)}, \mathbf{v}^{(j)}) = \begin{cases} 0 & \text{se } i \neq j \\ 1 & \text{se } i = j \end{cases}$$

Mediante il *procedimento di Gram Schmidt*, data una base qualunque di V , si può costruire una base ortonormale S .

Teorema 2.22.

Il rango di una matrice \mathbf{A} di ordine $n \times m$ coincide con l'ordine della più grande sottomatrice quadrata non singolare di \mathbf{A} .

Le colonne che corrispondono a questa sottomatrice sono una base per il sottospazio generato dalle colonne di \mathbf{A} .

Inoltre $r(\mathbf{A})$ è un numero intero non negativo ed è

$$0 \leq r(\mathbf{A}) \leq \min(m, n)$$

- $r(\mathbf{A}) = r(\mathbf{A}^T)$
- $r(\mathbf{A}\mathbf{A}^T) = r(\mathbf{A})$
- $r(\mathbf{A}\mathbf{B}) \leq \min(r(\mathbf{A}), r(\mathbf{B}))$

Applicazioni lineari

Sono applicazioni lineari?

$$1) f\left(\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} 0 \\ x_2 \end{bmatrix}$$

(R.:sì)

$$2) f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{x}\|$$

(R.:no)

Se $f : \mathfrak{R}^n \rightarrow \mathfrak{R}^m$ è un'applicazione lineare, $\text{Im}(f)$ e $\text{Ker}(f)$ sono sottospazi lineari di quali spazi rispettivamente?

(R.: $\text{Im}(f)$ è sottospazio di \mathfrak{R}^m , $\text{Ker}(f)$ è sottospazio di \mathfrak{R}^n).

Cambio di base e similitudine

Consideriamo un'applicazione lineare $f : \mathfrak{R}^n \rightarrow \mathfrak{R}^n$.

Vogliamo confrontare la rappresentazione di un vettore rispetto ad una data base di \mathfrak{R}^n (ad esempio la base canonica) con la corrispondente rappresentazione rispetto ad un'altra base di \mathfrak{R}^n .

Teorema 2.27

Sia $f : \mathfrak{R}^n \rightarrow \mathfrak{R}^n$ e siano $K = \{\mathbf{z}^{(1)}, \mathbf{z}^{(2)}, \dots, \mathbf{z}^{(n)}\}$ e $H = \{\mathbf{v}^{(1)}, \mathbf{v}^{(2)}, \dots, \mathbf{v}^{(n)}\}$ due basi di \mathfrak{R}^n .

Sia \mathbf{A} la matrice associata a f secondo la base K e \mathbf{B} la matrice associata a f secondo la base H .

Allora esiste una matrice \mathbf{S} quadrata di ordine n , non singolare, tale che

$$\mathbf{A} = \mathbf{SBS}^{-1}$$

\mathbf{S} è detta *matrice di transizione* dalla base H alla base K .

• **Esempio 44** (Esempio 2.74).

Sia $f : \mathfrak{R}^3 \rightarrow \mathfrak{R}^3$ tale che

$$f\left(\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix}\right) = \begin{bmatrix} x_1 + x_2 \\ x_2 + x_3 \\ x_1 + x_3 \end{bmatrix}$$

La matrice associata è

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

dove le colonne sono le immagini della base canonica $\mathbf{K} = \{\mathbf{e}^{(1)}, \mathbf{e}^{(2)}, \mathbf{e}^{(3)}\}$.

Un'altra base \mathcal{H} per \mathcal{R}^3 è costituita dai vettori (linearmente indipendenti)

$$\mathbf{v}^{(1)} = [1 \quad -1 \quad 0]^T, \quad \mathbf{v}^{(2)} = [1 \quad 0 \quad -1]^T, \quad \mathbf{v}^{(3)} = [0 \quad 1 \quad 1]^T.$$

La matrice associata all'applicazione nella nuova base è

$$\mathbf{B} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix},$$

ottenuta mediante la matrice di transizione \mathbf{S} , che riporta le coordinate dei vettori della base \mathcal{H} in termini dei vettori della base (canonica) \mathbf{K} :

$$\mathbf{S} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{bmatrix},$$

con

$$\mathbf{S}^{-1} = \begin{bmatrix} 1/2 & -1/2 & 1/2 \\ 1/2 & 1/2 & -1/2 \\ 1/2 & 1/2 & 1/2 \end{bmatrix}.$$

Infatti si verifica che vale $\mathbf{A} = \mathbf{SBS}^{-1}$, ossia

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

La relazione tra \mathbf{A} e \mathbf{B} può essere generalizzata come segue:

Date due matrici **A** e **B** di ordine n , si dice che **A** è simile a **B**, o che **A** e **B** sono simili tra loro, se esiste una matrice quadrata non singolare, dello stesso ordine, tale che

$$\mathbf{A} = \mathbf{SBS}^{-1}.$$

La relazione di similitudine è una relazione di equivalenza, infatti è facile verificare che la relazione è riflessiva, simmetrica e transitiva.