

## APPLICAZIONI LINEARI

Cominciamo con questa osservazione.

Sia  $A \in \mathcal{M}^{m \times m}$  una matrice.

$\forall x = (x_1, \dots, x_m) \in \mathbb{R}^m$  consideriamo il  
"vettore colonna"

$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}$$

Possiamo allora calcolare

$$AX = \underbrace{\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{m1} & \dots & a_{mm} \end{pmatrix}}_{\in \mathcal{M}^{m \times m}} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}}_{\in \mathbb{R}^m} = \begin{pmatrix} \sum_j a_{1j} x_j \\ \vdots \\ \sum_j a_{mj} x_j \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m$$

Nasce così una funzione

$$L: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^m$$

$$X \mapsto AX$$

È facile verificare che:

$$a) L(X + X') = L(X) + L(X')$$

$$b) L(\lambda X) = \lambda L(X)$$

a) + b): in breve si dice che  $L$  è una applicazione (o funzione) lineare.

(48)

### OSSERVAZIONE

Se  $e_i := (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0) \in \mathbb{R}^m$

↑  
i-esima  
posizione

$i = 1, \dots, m$ , sono le basi canoniche di  $\mathbb{R}^m$  e se

$\tilde{e}_j := (0, \dots, 0, 1, 0, \dots, 0) \in \mathbb{R}^n$

↑  
j-esima posizione

sono le basi canoniche di  $\mathbb{R}^n$  ( $j = 1, \dots, n$ )

allora  $L(e_i) = \begin{pmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{ni} \end{pmatrix} = a_{1i} \tilde{e}_1 + \dots + a_{ni} \tilde{e}_n$

ovvero  $(L(e_i))_j = a_{ji}$

la i-esima colonna di A è l'immagine di  $e_i$  e l'entrata di posizione  $ji$  è la j-esima componente dell'immagine di  $e_i$ .

### Definizione generale

Se  $U$  e  $V$  sono due spazi vettoriali, una funzione  $L: U \rightarrow V$  si dice

applicazione lineare  $\iff$  
$$\begin{cases} L(u+u') = L(u) + L(u') \\ L(\lambda u) = \lambda L(u) \end{cases}$$

$$\forall \lambda \in \mathbb{R}, u, u' \in U$$

OSSERVAZIONE

Abbiamo visto che se  $A \in M^{n \times m}$  resta definita un'applicazione lineare  $L: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$

$$L: X \in \mathbb{R}^m \mapsto AX \in \mathbb{R}^n$$

dove  $X \in \mathbb{R}^m$  è scritto come "vettore colonna".

Ci chiediamo se ogni applicazione  $L: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$  si possa scrivere come moltiplicazione di matrici. La risposta è affermativa.

Infatti posto 
$$L(e_j) = \sum_{i=1}^n a_{ij} \tilde{e}_i$$

$\downarrow$  base canonica di  $\mathbb{R}^m$                        $\downarrow$  base canonica di  $\mathbb{R}^n$

Se ho 
$$X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix} = \sum_{j=1}^m x_j e_j,$$

Si ha che

$$\begin{aligned} L(X) &= L\left(\sum_{j=1}^m x_j e_j\right) = \sum_{j=1}^m x_j L(e_j) = \\ &= \sum_{j=1}^m x_j \sum_{i=1}^n a_{ij} \tilde{e}_i = \sum_{i=1}^n \left(\sum_{j=1}^m a_{ij} x_j\right) \tilde{e}_i \end{aligned}$$

50

da cui segue che

$$L(X) = AX \quad \text{dove} \quad A = (a_{ij})_{\substack{i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, m}}$$

$$\text{e} \quad a_{ij} = (L(e_j))_i$$

Quindi c'è una perfetta corrispondenza tra matrici e applicazioni lineari.

### Definizioni

Sia  $L: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$  applicazione lineare.

Si definisce

$$\text{Ker}(L) = \{ X \in \mathbb{R}^m \mid LX = 0 \} \subseteq \mathbb{R}^m$$

$$\mathcal{R}(L) = \{ LX \mid X \in \mathbb{R}^m \} \subseteq \mathbb{R}^n.$$

$\mathcal{R}(L)$  (= immagine di  $L$ )

È facile verificare che  $\text{Ker}(L)$  e  $\mathcal{R}(L)$  sono sottospazi vettoriali rispettivamente di  $\mathbb{R}^m$  (dominio) e di  $\mathbb{R}^n$  (codominio).

### PROPOSIZIONE

$L$  è iniettiva  $\Leftrightarrow \text{Ker}(L) = \{0\}$ .

(51)

Dimu.Sia  $L$  iniettiva. Se  $x \in \ker(L)$  allora

$Lx = 0 = L0$ . Poiché  $L$  è iniettiva, allora  $x = 0$ . Quindi  $\ker(L) = \{0\}$ .

Viceversa, sia  $\ker(L) = \{0\}$ . Siano  $x, x' \in \mathbb{R}^m$ .

Se  $Lx = Lx'$  allora  $L(x - x') = 0$ , cioè  $x - x' \in \ker(L)$ , quindi  $x - x' = 0$ , cioè  $x = x'$ . Quindi  $L$  è iniettiva.  $\square$

Conseguenza:

PROPOSIZIONE

$L$  è iniettiva  $\Leftrightarrow L e_1, \dots, L e_m$  sono linearmente indipendenti.

Dimu.Sia  $L$  iniettiva ( $\Rightarrow \ker(L) = \{0\}$ ).Sia  $\sum_{i=1}^m \mu_i L(e_i) = 0$ . Allora

$L\left(\sum_{i=1}^m \mu_i e_i\right) = 0$ . Quindi  $\sum_{i=1}^m \mu_i e_i = 0$

e quindi  $\mu_i = 0 \forall i$ .

Viceversa, supponiamo che  $L e_1, \dots, L e_m$  siano indipendenti, e supponiamo che

$$LX = 0, \text{ dove } X = \sum_{i=1}^m x_i e_i.$$

$$\text{Ma } 0 = L\left(\sum_{i=1}^m x_i e_i\right) = \sum_{i=1}^m x_i L(e_i), \text{ da}$$

cui  $x_i = 0 \forall i$ , e quindi  $X = 0$ .

Quindi  $\text{Ker}(L) = 0$ , e quindi  $L$  è iniettiva  $\square$

Osservazione:

Se  $L: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$  e  $n < m$ ,

$L$  non può essere iniettiva.

OSSERVAZIONE

$$\mathcal{R}(L) = \text{span}\langle L e_1, \dots, L e_m \rangle$$

CONSEGUENZA: se  $n > m$   $L$  non può essere suriettiva.

CONSEGUENZA:  $L$  può essere una funzione invertibile solo se  $n = m$ . Ma non tutte le applicazioni lineari da  $\mathbb{R}^n$  a  $\mathbb{R}^n$  sono invertibili.



54

per cui

$$((R \circ L)(e_i))_k = c_{ki} = \sum_{j=1}^m b_{kj} a_{ji} \quad \square$$

### TEOREMA

Sia  $L: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n$

Allora  $\dim(\ker(L)) + \dim(\operatorname{R}(L)) = m$

Dim. (idea)

Sia  $\dim(\ker(L)) = k$ .

Allora prendo  $V := \ker(L)^\perp \subseteq \mathbb{R}^m$ .

Abbiamo visto che  $\dim V = m - k$

Se  $v^{(1)}, \dots, v^{(m-k)}$  è una base di  $V$ ,

allora  $L v^{(1)}, \dots, L v^{(m-k)}$  sono linearmente indipendenti e generano  $\operatorname{R}(L)$ .  $\square$

### OSSERVAZIONE

Abbiamo visto che un sistema lineare



$$\begin{cases} a_{11}x_1 + \dots + a_{1m}x_m = b_1 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + \dots + a_{nm}x_m = b_n \end{cases}$$

Si può scrivere in forma matriciale

$$\underbrace{\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix}}_{= A} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix}}_{= X} = \underbrace{\begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{pmatrix}}_{= B}$$

Risolvere il sistema equivale quindi a risolvere

$$\underbrace{A}_{\in \mathcal{M}^{n \times m}} \underbrace{X}_{\in \mathbb{R}^m} = \underbrace{B}_{\in \mathbb{R}^n}, \text{ applicazione lineare } \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R}^n.$$

Quindi se le colonne di  $A$  generano tutto  $\mathbb{R}^n$ , allora il sistema è risolvibile  $\forall B = (b_1, \dots, b_n)$ . Altrimenti è risolvibile solo se  $B \in \text{Span} \langle A_1, \dots, A_m \rangle$  dove  $A_1, \dots, A_m$  sono le colonne di  $A$ .

(56)

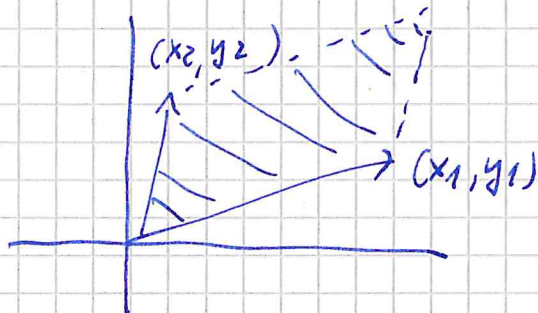
Inoltre se le colonne di  $A$  sono linearmente indipendenti, allora  $\forall b \in \mathbb{R}^n$  esiste al più una soluzione.

## DETERMINANTI

In  $\mathbb{R}^2$  abbiamo definito il determinante di due vettori.

$$\det \left( \begin{pmatrix} x_1 \\ y_1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} x_2 \\ y_2 \end{pmatrix} \right) = x_1 y_2 - x_2 y_1$$

che produce come risultato l'area (o il segno del parallelogramma generato da  $(x_1, y_1)$  e  $(x_2, y_2)$



è geometricamente evidente che  $(x_1, y_1)$  e  $(x_2, y_2)$  sono linearmente indipendenti  $\Leftrightarrow \det((x_1, y_1), (x_2, y_2)) \neq 0$ .

Consideriamo ora una matrice  $2 \times 2$ .

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$$

Abbiamo visto che  $\mathcal{R}(A) = \text{span} \left\langle \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{pmatrix} \right\rangle$

Segue che  $A$  è invertibile (cioè iniettiva + suriettiva)  $\Leftrightarrow$

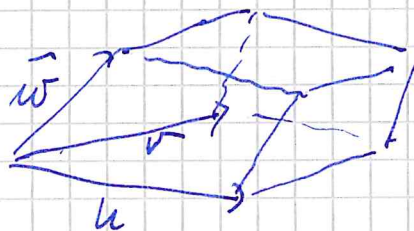
$$\det \left( \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{pmatrix} \right) \neq 0.$$

Si definisce

$$\det A := \det \left( \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \end{pmatrix} \right) = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}.$$

In  $\mathbb{R}^3$  abbiamo definito il determinante di tre vettori,

$\det(u, v, w) := (u \wedge v) \cdot w = u \cdot (v \wedge w)$   
che dà come output il volume con segno del parallelepipedo generato da  $u, v, w$ .



(58)

È geometricamente evidente che  $u, v, w$  sono linearmente indipendenti  $\Leftrightarrow \det(u, v, w) \neq 0$ .

Dato una matrice  $3 \times 3$ ,

$$A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{pmatrix}$$

essa è quindi invertibile  $\Leftrightarrow$

$$\det \left( \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{13} \\ a_{23} \\ a_{33} \end{pmatrix} \right) \neq 0$$

Definiamo quindi

$$\det A := \det \left( \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} a_{13} \\ a_{23} \\ a_{33} \end{pmatrix} \right)$$

$$= \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ a_{31} \end{pmatrix} \cdot \left[ \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ a_{32} \end{pmatrix} \wedge \begin{pmatrix} a_{13} \\ a_{23} \\ a_{33} \end{pmatrix} \right]$$

$$= a_{11} (a_{22} a_{33} - a_{23} a_{32}) - a_{21} (a_{12} a_{33} - a_{13} a_{32}) + a_{31} (a_{12} a_{23} - a_{13} a_{22})$$

$A$  invertibile  $\Leftrightarrow \det A \neq 0$ .

Vediamo ora come si può definire un determinante in  $\mathbb{R}^n$ .

Data una coppia  $ij$ , definiamo la matrice  $A_{ij}$  ottenendo da  $A$  eliminando la  $i$ -esima riga e la  $j$ -esima colonna.

$$\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1j} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{i1} & \dots & a_{ij} & \dots & a_{in} \\ \vdots & & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nj} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix}$$

La formula del det in  $\mathbb{R}^{3 \times 3}$  diventa

$$\det A = \sum_{i=1}^3 a_{i1} (-1)^{i+1} \det A_{i1}$$

[è facile verificare che possiamo anche fissare un'altra colonna, e allora

$$\det A = \sum_{i=1}^3 a_{ij} (-1)^{i+j} \det A_{ij}]$$

Questo ci suggerisce di definire

60

per una matrice  $A \in M^{n \times n}$

$$\det A = \sum_{i=1}^n a_{i1} (-1)^{i+1} \det A_{i1} \quad \left( = \sum_{i=1}^n a_{ij} (-1)^{i+j} \det A_{ij} \right)$$

$\downarrow$   
 $(n-1) \times (n-1)$

Avendo già definito i determinanti  $2 \times 2$  e  $3 \times 3$ , la formula permette di definire quelli  $4 \times 4$ . E così via in modo induttivo.

Si può verificare che anche in  $M^{n \times n}$   $A$  è invertibile  $\Leftrightarrow \det A \neq 0$ .

Inoltre  $\det A$  è il "volume con segno" del "parallelepipedo" di  $\mathbb{R}^n$  generato da  $Ae_1, Ae_2, \dots, Ae_n$ .

### → PROPRIETÀ IMPORTANTE

$$\det(A \cdot B) = \det A \cdot \det B$$

geometricamente significa che il fattore di scala dei volumi per la trasformazione  $A \cdot B$  è dato dal prodotto dei fattori di scala per le trasformazioni  $A$  e  $B$ .

(61)

## MATRICE INVERSA

Dato  $A = (a_{ij})_{ij}$  abbiamo visto che  $A$  è invertibile  $\Leftrightarrow \det A \neq 0$ .

Domanda: come si calcola l'inversa?

Partiamo da questa osservazione.

Abbiamo visto che  $\forall j$

$$\det A = \sum_{i=1}^n a_{ij} \underbrace{(-1)^{i+j} \det A_{ij}}_{=: \alpha_{ij} \text{ (detto "cofattore")}}$$

Se costruiamo una matrice  $B$  in questo modo:

$$b_{ji} := \alpha_{ij}$$

$$\text{si ha che } \sum_{i=1}^n b_{ji} a_{ij} = \det A \quad \forall j$$

D'altra parte, se  $k \neq j$ ,

$$\sum_{i=1}^n b_{ji} a_{ik} = \det \tilde{A} = 0$$

dove  $\tilde{A}$  si ottiene da  $A$  sostituendo la  $j$ -esima colonna con la  $k$ -esima.

$\det \tilde{A} = 0$  perché in  $\tilde{A}$  due colonne sono uguali.

Segue che

$$BA = \begin{pmatrix} \det A & & & 0 \\ & \ddots & & \\ 0 & & \ddots & \\ & & & \det A \end{pmatrix}$$

quindi  $A^{-1} = \frac{1}{\det A} B$

$$= \frac{1}{\det A} (\text{cof } A)^T$$

\*  
 $(c_{ij})_{ij}^T := (c_{ji})_{ij}$   
 Trasposta

↳ [trasposta\*  
 della matrice  
 dei cofattori]

Esempio

Trovare  $A^{-1}$  dove

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



1 passo : calcolare  $\det A = 1 \cdot (1-1) + (-1)(0-1) + 0 \cdot (0-1)$   
 $= +1 \neq 0$ .

2 passo  
 calcolab cof A

$$\text{cof } A = \begin{pmatrix} 0 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ -1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

3 passo  
 calcolab  $(\text{cof } A)^T$

$$(\text{cof } A)^T = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

4 passo  
 poiché  $\det A = 1$ , si ha

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

verifica: >>>

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

#