

# NORME DI VETTORI E MATRICI

mercoledì 7 dicembre 2022 11:02

## Norme di vettori

### Definizione

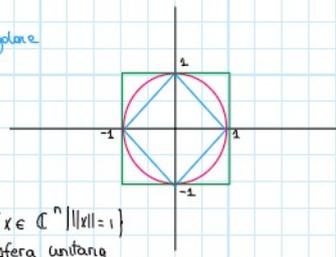
Un'applicazione  $\|\cdot\|: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{R}$  viene detta **norma vettoriale** se:

- $\|x\| \geq 0 \quad \forall x \in \mathbb{R}$  e  $\|x\| = 0 \Leftrightarrow x = 0$
- $\|ax\| = |a| \|x\| \quad \forall a \in \mathbb{C}, x \in \mathbb{C}^n$
- $\|x+y\| \leq \|x\| + \|y\| \quad \forall x, y \in \mathbb{C}^n$  *disuguaglianza triangolare*

### Esempi di norme

$$\left. \begin{aligned} \|x\|_1 &= \sum_{i=1}^n |x_i| \\ \|x\|_2 &= \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^2 \right)^{\frac{1}{2}} \\ \|x\|_\infty &= \max |x_i| \end{aligned} \right\} \text{sono casi speciali della norma di Holder} \quad \|x\|_p = \left( \sum_{i=1}^n |x_i|^p \right)^{\frac{1}{p}} \quad p \geq 1$$

dove  $\|x\|_\infty = \lim_{p \rightarrow \infty} \|x\|_p$



### Osservazioni

$\{x \in \mathbb{C}^n \mid \|x\| \leq 1\}$  è un insieme convesso per una norma  $\Rightarrow$   $0 < p < 1$   $\|x\|_p$  non è una norma essendo  $\{x \in \mathbb{C}^n \mid \|x\|_p \leq 1\}$  non convesso

### Definizione

Un **prodotto scalare** su  $\mathbb{C}^n$  è un'applicazione da  $\mathbb{C}^n \times \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}$  tale che:

- $\langle x, y \rangle = \overline{\langle y, x \rangle}$
- $\langle x, ay \rangle = a \langle x, y \rangle$
- $\langle x+y, z \rangle = \langle x, z \rangle + \langle y, z \rangle$
- $\langle x, x \rangle \geq 0$
- $\langle x, x \rangle = 0 \Leftrightarrow x = 0$
- $\langle ax, y \rangle = \overline{a} \langle x, y \rangle$
- $\langle x, y+iz \rangle = \langle x, y \rangle + i \langle x, z \rangle$

### Esempi

$\langle x, y \rangle = x^T y$  in  $\mathbb{R}^n$  è il prodotto scalare euclideo

$\langle x, y \rangle = x^H y$  in  $\mathbb{C}^n$  è il prodotto scalare hermitiano

### Osservazione

Dato  $\langle x, y \rangle$  su  $\mathbb{C}^n \Rightarrow$  la mappa  $x \mapsto \langle x, x \rangle^{\frac{1}{2}}$  è la **norma indotta** dal p. scalare

### Esempio

$\|x\|_2$  è indotta dal p. scalare hermitiano

### Osservazione

Un p. scalare rispetta la disuguaglianza di **Cauchy-Schwarz** cioè:  $|\langle x, y \rangle|^2 \leq \langle x, x \rangle \langle y, y \rangle$

### idea dim

- Se  $y = 0$
- Se  $y \neq 0 \Rightarrow$  pongi  $t = \frac{\langle x, y \rangle}{\langle y, y \rangle} \Rightarrow 0 \leq \langle x - ty, x - ty \rangle = \langle x, x \rangle - \langle ty, ty \rangle = \langle x, x \rangle - |t|^2 \langle y, y \rangle = \langle x, x \rangle - \frac{|\langle x, y \rangle|^2}{\langle y, y \rangle} \leq \langle x, x \rangle - \frac{|\langle x, y \rangle|^2}{\langle y, y \rangle} + \text{moltiplica per } \langle y, y \rangle$

### Osservazioni

Essa implica che  $\langle x, y \rangle \leq \|x\| \|y\|$  per  $x, y$  tali che  $\|x\| = \|y\| = 1$

In  $\mathbb{R}^n$   $\cos \theta = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \|y\|}$   $\theta \in [0, \pi]$ ; in  $\mathbb{C}^n$   $\cos \theta = \frac{\langle x, y \rangle}{\|x\| \|y\|}$  con  $\theta \in [0, \frac{\pi}{2}]$

### Definizione

Due vettori sono **ortogonali** se  $\langle x, y \rangle = 0$

### Teorema

Una norma  $\|\cdot\|$  è indotta da un p. scalare  $\Leftrightarrow$  vale la legge del parallelogramma  $\|x+y\|^2 + \|x-y\|^2 = 2(\|x\|^2 + \|y\|^2)$   
 cioè la somma dei  $\square$  delle diagonali di un parallelogramma = somma dei  $\square$  dei  $\perp$  lati.

$$\text{Su } \mathbb{R}^n \mapsto \langle x, y \rangle = \frac{1}{4} (\|x+y\|^2 - \|x-y\|^2)$$

$$\text{Su } \mathbb{C}^n \mapsto \langle x, y \rangle = \frac{1}{4} (\|x+y\|^2 - \|x-y\|^2 + i(\|x+iy\|^2 - \|x-iy\|^2))$$

### Osservazione

La disuguaglianza triangolare si può esprimere nel seguente modo:  $|\|x\| - \|y\|| \leq \|x-y\|$   $x, y \in \mathbb{C}^n$

### Proposizione

La norma è una funzione u.c. cioè  $\forall \epsilon > 0 \exists \delta > 0 : \forall x, y \in \mathbb{C}^n \quad |x_i - y_i| \leq \delta \Rightarrow |\|x\| - \|y\|| \leq \epsilon$

### Teorema Equivalenza delle norme

Per ogni coppia di norme  $\|\cdot\|'$  e  $\|\cdot\|''$  su  $\mathbb{C}^n \exists \alpha, \beta$  costanti positive t.c.  $\forall x \in \mathbb{C}^n$  vale  $\alpha \|x\|' \leq \|x\|'' \leq \beta \|x\|'$

### Definizione

Una **norma** è **assoluta** se verifica la seguente proprietà:  $x = (x_i) \in \mathbb{C}^n$  e  $y = (y_i)$  dove  $y_i = |x_i|$ . Se  $\|\cdot\|$  è  $\|\cdot\|_1, \|\cdot\|_2, \|\cdot\|_\infty$  vale  $\|x\| = \|y\|$

### Teorema

$\forall x \in \mathbb{C}^n$  si ha  $\frac{1}{\sqrt{n}} \|x\|_\infty \leq \|x\|_1 \leq n \|x\|_\infty$

$$2 \quad \|x\|_2 \leq \|x\|_1 \leq \sqrt{n} \|x\|_2$$

$$3 \quad \|x\|_\infty \leq \|x\|_2 \leq \sqrt{n} \|x\|_\infty$$

### Osservazione

La  $\|\cdot\|_2$  è invariante sotto trasformazioni unitarie. Infatti se  $y = Ux$  e  $U$  è unitaria  $\Rightarrow \|y\|_2^2 = y^H y = (Ux)^H (Ux) = x^H U^H U x = x^H x = \|x\|_2^2$

### Norme di matrici

#### Definizione

Si dice **norma di matrice** un'applicazione  $\|\cdot\|: \mathbb{C}^{n \times n} \rightarrow \mathbb{R}$  t.c.:

- $\|A\| \geq 0, \|A\| = 0 \Leftrightarrow A = 0$
- $\|\alpha A\| = |\alpha| \|A\| \quad \forall \alpha \in \mathbb{C}$
- $\|A+B\| \leq \|A\| + \|B\|$
- $\|A \cdot B\| \leq \|A\| \cdot \|B\|$  p. submoltiplicativa

#### Norma di Frobenius

$$\|A\|_F = \left( \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n |a_{ij}|^2 \right)^{\frac{1}{2}}$$

$\|A\|_F = \text{tr}(A^H A)^{\frac{1}{2}}$  ed è la  $\|\cdot\|$  indotta dal p. scalare  $\langle A, B \rangle = \text{tr}(A^H B)$

#### Norme operatore o norme di matrici indotte

Setting:  $\|\cdot\|$  su  $\mathbb{C}^n$  e  $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$

$S = \{x \in \mathbb{C}^n \mid \|x\|=1\}$  è un cpt +  $\|\cdot\|$  f. continua  $\stackrel{W}{\Rightarrow} \exists \max_{x \in S} \|Ax\|$  che è una norma

$\|A\| = \max_{\|x\|=1} \|Ax\|$  (norma indotta da una norma vettoriale ( $Ax$  è un vettore di  $\mathbb{C}^n$ ) mi spunta fuori una norma matriciale)

#### Proprietà

- $\|Ax\| \leq \|A\| \cdot \|x\|$
- $\|I\| = 1$  se è una norma indotta  $\leadsto$  Frobenius non lo è!  $\|I\|_F = \sqrt{n}$

#### Teorema Come sono fatte le norme di matrici indotte da $\|\cdot\|_1; \|\cdot\|_2; \|\cdot\|_\infty$ ?

Per le norme di matrici indotte dalla norma  $1, 2, \infty$  vale:

- $\|A\|_1 = \max_j \sum_{i=1}^n |a_{ij}|$
- $\|A\|_2 = (\rho(A^H A))^{\frac{1}{2}}$  dove  $\rho(A) =$  raggio spettrale cioè il max dei moduli dei suoi autovalori
- $\|A\|_\infty = \max_i \sum_{j=1}^n |a_{ij}|$

#### Esempio

$$A = \begin{bmatrix} -1 & 7 & 0 & 8 \\ 11 & -4 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 6 & -5 \\ 10 & 9 & 0 & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{matrix} \|A\|_1 = 22 \\ \|A\|_\infty = 20 \\ \|A\|_2 = ?? \end{matrix}$$

#### idea dim

1) Le relazioni valgono con  $\leq$

2)  $\exists x$  con  $\|x\|=1$  per cui vale  $\|Ax\| = \begin{matrix} \text{rel 1} \\ \text{rel 2} \\ \text{rel 3} \end{matrix}$

### Osservazioni

- $\|A\|_2 \leq \|A\|_F$  per def
- Se  $U$  e  $V$  sono mat. unitarie e  $B = UAV \Rightarrow B^H B$  e  $A^H A$  sono simili  $\Rightarrow$  spec. e tr. sono invariate

### Norme e raggio spettrale

#### Proprietà

$\|A\| = \rho(A)$  [segue da  $A\vec{x} = \lambda\vec{x}$ ]

#### Teorema Quando $\rho(A)$ è una norma?

$\forall A$  mat,  $\forall \varepsilon > 0 \exists \|\cdot\|$  indotta t.c.  $\rho(A) \leq \|A\| \leq \rho(A) + \varepsilon$

Inoltre se i  $\lambda_j$  t.c.  $|\lambda_j| = \rho(A)$  stanno in blocchi di Jordan di dim 1  $\Rightarrow \|A\| = \rho(A)$

idea dim

$$\|A\|_S = \max_{\|x\|_S=1} \|Ax\|_S = \max_{\|Sx\|=1} \|SAS^{-1}x\| = \|SAS^{-1}\|$$

1) S invertibile  $x \rightarrow Sx$  è norma  $\rightarrow$  definiamo  $\|x\|_S = \|Sx\| \rightarrow \|A\|_S = \|SAS^{-1}\|$

2) Portare  $A$  in f. di Jordan  $J = W^{-1}AW$   
 $2A \quad D\varepsilon = \text{diag}(\varepsilon, \varepsilon, \dots, \varepsilon) \Rightarrow \hat{J} = D\varepsilon^{-1} J D\varepsilon = \begin{bmatrix} J_1(\lambda_1) \\ \vdots \\ J_n(\lambda_n) \end{bmatrix}$

caso 1  
 2B se  $|\lambda_i| = \rho(A)$  e  $J_i(\lambda_i)$  ha dim  $> 1$   $\rightarrow$  blocco di Jordan con  $\lambda = \rho(A)$

caso 2

2C Se  $\forall i$  t.c.  $|\lambda_i| = \rho(A)$  stanno in  $J_i(\lambda_i)$  di dim 1  $\Rightarrow$  scelgo  $\varepsilon$  t.c.  $\forall \lambda_k \neq \lambda_l$  vale  $|\lambda_k| + \varepsilon \leq |\lambda_l|$   $\Rightarrow \|\hat{J}\|_\infty = \rho(A)$

$\Delta J_k(\lambda_k)$  può avere qualsiasi dim.

3) Conclusione il Teo vale con  $\|A\| = \|A\|_S \quad S = D\varepsilon^{-1}W^{-1}$

#### esempio caso 2C

$$\begin{bmatrix} J_1(s) & & \\ & J_2(s) & \\ & & J_3(1,99) \end{bmatrix} \quad J_1 \text{ e } J_2 \text{ hanno dim } 1$$

$1,99 + \varepsilon \leq \rho(A) = 5 \Rightarrow \|\hat{J}\|_\infty = 5$

#### Teorema 6

$\forall \|\cdot\|$  e  $\forall A$  mat. vale  $\lim_{k \rightarrow \infty} \|A^k\|^{1/k} = \rho(A)$

idea dim

1) Se  $\exists$  lim non dipende dalla norma

- Considero  $\|\cdot\|$  e  $\|\cdot\|'$  e suppongo  $\exists$  il lim
- uso  $\alpha$  e  $\beta \Rightarrow \alpha \|x\| \leq \|x\|' \leq \beta \|x\|$
- scelgo  $X = A^k$
- uso carabinieri

2) Scelgo una norma speciale t.c.  $\lim = \rho(A)$

a  $J = S^{-1}AS$  (Jordan)

b  $\|A\| = \|J\|_\infty \Rightarrow \|A^k\| = \|J^k\|_\infty$

blocco relativo a  $\lambda$

b1 Se il blocco relativo a  $\lambda$  ha dim 1  $\Rightarrow \|J^k\|_\infty = |\lambda|^k$

b2 Se il blocco ha dim  $> 1 \Rightarrow$  applico b. Newton  $\Rightarrow \|J^k\|_\infty = \sum_{i=0}^{m-1} |\lambda|^{k-i} \binom{k}{i}$   
 prendo la radice  $k^{\text{th}}$  e passo al lim.  $\Rightarrow |\lambda| = \lim_{k \rightarrow \infty} \left( \|J^k\|_\infty \right)^{1/k} = \rho(A)$

#### Corollario

$\|(I-A)^{-1}\| \leq \frac{1}{1-\|A\|}$  se  $\|A\| < 1 \quad |\lambda| < 1 \Rightarrow I-A$  invert

## Numero di condizionamento

Obiettivo: Se introduco una perturbazione nel vettore dei termini noti o nelle entrate di A quanto si ripercuote nella sol.?  $Ax=b$  <sup>ampli.</sup>

$$\textcircled{1} \delta A \in \mathbb{C}^{n \times n}, \delta b \in \mathbb{C}^n \Rightarrow \varepsilon_b = \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \text{ e } \varepsilon_A = \frac{\|\delta A\|}{\|A\|} \Rightarrow (A + \delta A)(x + \delta x) = b + \delta b \Rightarrow \varepsilon_x = \frac{\|\delta x\|}{\|x\|}$$

siste ma perturbato

$$\textcircled{2} \text{ Se } \delta A = 0 \text{ e uso } Ax = b \Rightarrow A \delta x = \delta b \Rightarrow \frac{\|\delta x\|}{\|x\|} \leq \|A\| \|A^{-1}\| \frac{\|\delta b\|}{\|b\|} \Rightarrow \varepsilon_x \leq \underbrace{\|A\| \|A^{-1}\|}_{\text{numero di condizionamento } \kappa(A)} \varepsilon_b$$

$\det A \neq 0$   
 $p\text{-norme}$   
 $Ax = b$

$\delta x = A^{-1} \delta b$   
 $\|\delta x\| \leq \|A^{-1}\| \|\delta b\|$   
 $\|b\| \leq \|A\| \|x\|$

## Teorema 7

Se  $\det A \neq 0$  e  $\|A^{-1}\| \|A\| \leq 1 \Rightarrow \det(A + \delta A) \neq 0$  e  $\varepsilon_x \leq \frac{\|A\| \|A^{-1}\|}{1 - \varepsilon_A \|A\| \|A^{-1}\|} (\varepsilon_b + \varepsilon_A)$

## Osservazione

• A herm. def. pos.  $\Rightarrow \mu_2(A) = \|A\|_2 \|A^{-1}\|_2 = \frac{\lambda_n}{\lambda_1}$

• A herm. non def. pos.  $\Rightarrow \mu_2(A) = \frac{|\lambda_n|}{|\lambda_1|}$

• A normale  $\Rightarrow D = \overbrace{Q^H A Q}^{\text{Schur}} = \mu_2(A) = \frac{|\lambda_n|}{|\lambda_1|}$