

29/10/24

Sistemi lineari sovradeterminati:

(n° eqz > n° incognite)

$$(1) \begin{cases} 3x_1 + x_2 = 2 \\ 2x_1 - x_2 = 3 \\ 4x_1 + 3x_2 = 1 \end{cases} \quad A = \begin{bmatrix} 3 & 1 \\ 2 & -1 \\ 4 & 3 \end{bmatrix} \quad \underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \quad \underline{b} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$A \in \mathbb{R}^{m \times n}, \quad \underline{x} \in \mathbb{R}^n, \quad \underline{b} \in \mathbb{R}^m$$

$$? \quad \underline{x} : A \underline{x} = \underline{b}$$

Non è detto che (1) abbia sol in senso classico

Interpreto il significato di $A \underline{x}$

$$A \underline{x} = \begin{bmatrix} 3x_1 + x_2 \\ 2x_1 - x_2 \\ 4x_1 + 3x_2 \end{bmatrix} = x_1 \begin{bmatrix} 3 \\ 2 \\ 4 \end{bmatrix} + x_2 \begin{bmatrix} 1 \\ -1 \\ 3 \end{bmatrix}$$

\uparrow
 \underline{a}_1

\uparrow
 \underline{a}_2

$A \underline{x} = x_1 \underline{a}_1 + x_2 \underline{a}_2$ è una comb. lineare dei vettori colonna di A

genericamente $A \underline{x} = \sum_{j=1}^n x_j \underline{a}_j$

- Se \underline{b} è comb lineare dei vettori colonne di $A \Rightarrow A\underline{x} = \underline{b}$

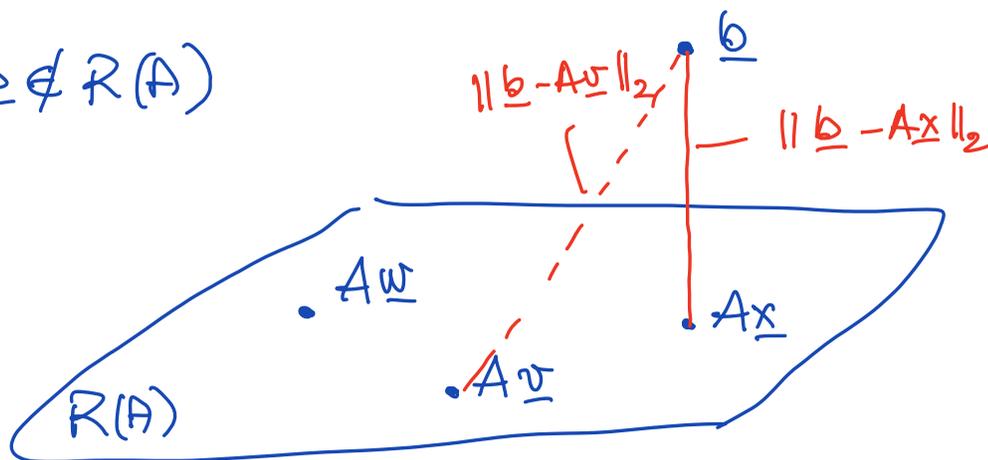
esiste \underline{x} soluz classica del sistema

$$R(A) = \text{range}(A) = \text{span} \{ \underline{a}_1, \underline{a}_2, \dots, \underline{a}_n \}$$

↑ ins. immagine dell'app lineare associata ad A .

Se $\underline{b} \in R(A) \Rightarrow$ ho sol in zero classico.

Se $\underline{b} \notin R(A)$



(2) cerco $\underline{x} \in \mathbb{R}^n : \|\underline{b} - A\underline{x}\|_2 \leq \|\underline{b} - A\underline{v}\|_2 \quad \forall \underline{v} \in \mathbb{R}^n$

↑ è detta soluzione nel senso dei minimi quadrati

(3) è equiv a $\underline{x} \in \mathbb{R}^n : \|\underline{b} - A\underline{x}\|_2^2 \leq \|\underline{b} - A\underline{v}\|_2^2 \quad \forall \underline{v} \in \mathbb{R}^n$

(3) è equiv a

$$? \underline{x} \in \mathbb{R}^n : \|\underline{b} - A\underline{x}\|_2^2 = \min_{\underline{\sigma} \in \mathbb{R}^n} \|\underline{b} - A\underline{\sigma}\|_2^2$$

Chiamo con $\Phi(\underline{\sigma}) = \|\underline{b} - A\underline{\sigma}\|_2^2$

trovare \underline{x} ed nel senso dei min vuol dire trovare il punto di minimo di Φ .

$$\begin{aligned} \Phi(\underline{\sigma}) &= \|\underline{b} - A\underline{\sigma}\|_2^2 = (\underline{b} - A\underline{\sigma})^T (\underline{b} - A\underline{\sigma}) = \\ &= \underline{b}^T \underline{b} - \underbrace{(A\underline{\sigma})^T \underline{b}} - \underbrace{\underline{b}^T A\underline{\sigma}} + (A\underline{\sigma})^T A\underline{\sigma} = \end{aligned}$$

$$\left(\underline{u}^T \underline{v} = \underline{v}^T \underline{u} \quad \text{p. scalare } \bar{e} \text{ simmetrico} \right)$$

$$= \underline{b}^T \underline{b} - 2(A\underline{\sigma})^T \underline{b} + \underline{\sigma}^T A^T A \underline{\sigma} = \Phi(\underline{\sigma})$$

Se i veti colonna di A sono lin indep

$$\Rightarrow A^T A \bar{e} \text{ sdp}$$

$\Rightarrow \Phi$ è un paraboloide convesso

e il suo punto di minimo è e' unico ed

$$\text{dell' eqz } \nabla \Phi(\underline{\sigma}) = \underline{0}$$

$$\nabla \Phi(\underline{v}) = -2A^T \underline{b} + 2A^T A \underline{v} = 0$$

$$A^T A \underline{x} = A^T \underline{b}$$

\underline{x} è la sol
del pb. di
min

Sistema delle eqz normali

$A^T A$ è sdp

è s. lineare che posso risolvere

con Cholesky, Grad coniugato e grad.

N.B. $\kappa(A^T A)$ potrebbe essere molto alto

\Rightarrow si sceglie un metodo alternativo
che controlli meglio le condiz.

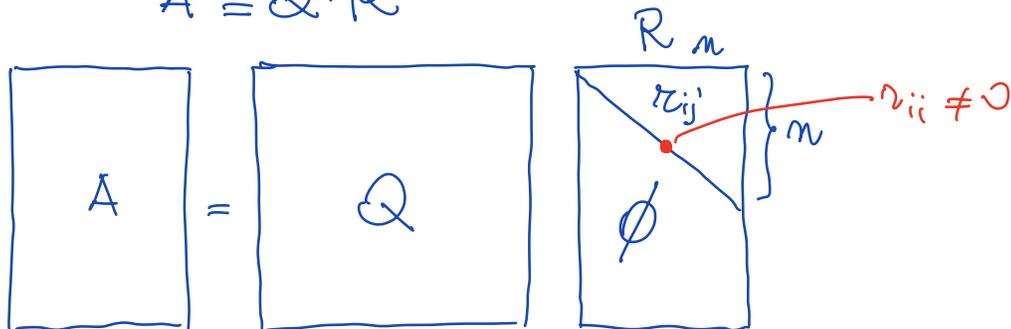
Fattorizzazione QR

5/11/24

Sia $A \in \mathbb{R}^{m \times n} \Rightarrow \exists ! Q \in \mathbb{R}^{m \times m}$ ortogonale ($Q^{-1} = Q^T$)

ed $\exists ! R \in \mathbb{R}^{m \times n}$ con $r_{ii} \neq 0$ e $r_{ij} = 0$ se $i > j$

t.c. $A = Q \cdot R$

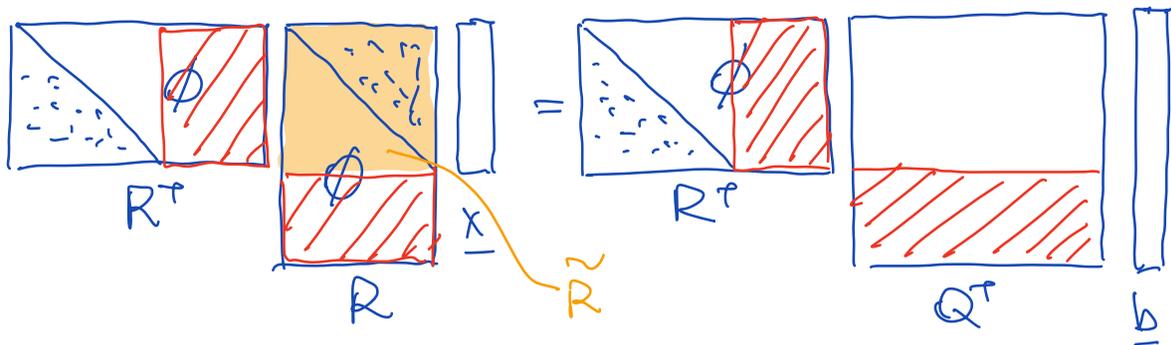


Ripartiamo da $A^T A \underline{x} = A^T \underline{b}$

applico la fatt QR: $R^T \underbrace{Q^T \cdot Q}_I R \underline{x} = R^T Q^T \underline{b}$

$$A = QR \Rightarrow A^T = R^T Q^T$$

$$\text{riservo } R^T R \underline{x} = R^T Q^T \underline{b}$$



$$\tilde{R} = R(1:m, :) \quad \text{elimino la parte che non dà contributo}$$

$$\begin{matrix} (\tilde{R}^T)^{-1} \\ \vee \\ \tilde{R}^T \tilde{R} \end{matrix} \underline{x} = \begin{matrix} (\tilde{R}^T)^{-1} \\ \vee \\ \tilde{R}^T \end{matrix} Q^T \underline{b}$$

$$\tilde{Q} = Q(:, 1:m)$$

Ostendo che \tilde{R} è non sing perché $r_{ii} \neq 0$
 quindi posso eliminarlo dal sistema

$$\tilde{R} \underline{x} = \tilde{Q}^T \underline{b} \quad \text{è sist triang sup.}$$

Algoritmo :

- 1 - Calcolo la fatt QR di A
- 2 - estraggo \tilde{R} e \tilde{Q} da R e Q
- 3 - risolvo $\tilde{R} \underline{x} = \tilde{Q}^T \underline{b}$ (*)

$$\rightarrow [\tilde{Q}, \tilde{R}] = \text{qr}(A, \text{"econ"})$$

se A rettang

$x = A \setminus \underline{b}$ richiama fatt QR e
risolve il sistema (*)