

Teor 1.10 (Soluzioni di sistemi a scala)

Si consideri un sistema ridotto a scala della forma

$$Ax = b$$

con $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, $b \in M_{n,1}(\mathbb{R})$

Si ha una sola delle seguenti possibilità:

- 1) $r(A) < r(A|b)$: il sistema non ha soluzioni
- 2) $r(A) = r(A|b) = n$: il sistema ammette un'unica soluzione.
- 3) $r(A) = r(A|b) = r < n$: il sistema ammette un'infinità di soluzioni dipendenti da

$n - r$ parametri.

Dim: Osserviamo che $(A|b)$ ridotta a scala, implica anche A ridotta a scala.

1) Se $r(A) \neq r(A|b)$ devo avere per forza

$$r(A|b) = r(A) + 1.$$

Questo si verifica se un pivot di $(A|b)$ corrisponde a una riga nulla di A , ovvero:

$$\left(\begin{array}{cccc|c} * & * & - & - & * & b_1 \\ & * & - & - & * & b_2 \\ & & & & \vdots & b_r \\ 0 & 0 & 0 & - & 0 & b_{r+1} \\ & 0 & & & 0 & 0 \end{array} \right)$$

con $b_{r+1} \neq 0$.

L'equazione corrispondente
è $0 = b_{r+1} (\neq 0)$

2) Il sistema ha la seguente struttura:

$$\left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & * & & * & b_1 \\ & a_{21} & & * & \vdots \\ & & \ddots & & \vdots \\ 0 & & & a_{nn} & b_n \end{array} \right)$$

L'ultima equazione implica

$$\underset{\neq 0}{a_{nn}} x_n = b_n \Rightarrow x_n = \frac{b_n}{a_{nn}}$$

La penultima equazione:

$$a_{n-1,n-1} x_{n-1} + a_{n-1,n} x_n = b_{n-1}$$

$$\Rightarrow x_{n-1} = (b_{n-1} - a_{n-1,n} x_n) a_{n-1,n-1}^{-1}$$

Procedendo a ritroso ottengo l'unica soluzione del sistema.

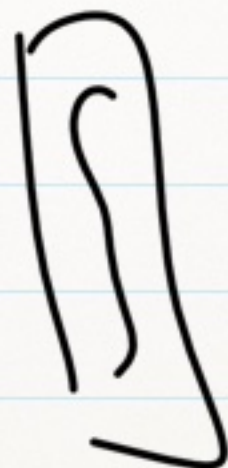
$$3) \left(\begin{array}{cccc|c} a_{11} & * & & * & x & b_1 \\ 0 & 0 & * & & - & * & x \\ 0 & 0 & & a_{r,l} & \dots & a_{r,n} & b_r \\ & & & & & & 0 \\ & & & & & & 0 \end{array} \right)$$

Questo accade se $r < n$.

Ho l'equazione:

$$a_{r,l}x_l + \dots + a_{r,n}x_n = b_r$$

Assegnando t_1, \dots, t_{n-r} parametri posso risolvere a ritroso il sistema.



Esempi del teorema:

Es:
$$\begin{cases} x_1 - x_2 + x_3 = 2 \\ x_2 - x_3 = 0 \\ x_3 = 1 \end{cases}$$

Abbiamo:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 1 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \quad b = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

e la matrice completa è:

$$(A|b) = \left(\begin{array}{ccc|c} 1 & -1 & 1 & 2 \\ 0 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{array} \right)$$

Quest'ultimo è ridotto a scala e $r(A) = r(A|b) = 3$

Ho un'unica soluzione data
da: $(2, 1, 1)$.

Es:

$$\begin{cases} x_1 - x_2 + 3x_3 - 2x_4 = 0 \\ x_2 - 4x_4 = 0 \\ x_4 = 1. \end{cases}$$

La matrice completa è:

$$(A|b) = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 3 & -2 & | & 0 \\ 0 & 1 & 0 & -4 & | & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & | & 1 \end{pmatrix}$$

La matrice è ridotta a scala
e:

$$r(A) = r(A|b) = 3 < 4.$$

Quindi ho infinite soluzioni

dipendenti da un parametro.
Infatti possiamo

$$x_3 = s \Rightarrow \begin{cases} x_1 = 6 - 3s \\ x_2 = 4x_4 = 4 \\ x_4 = 1 \end{cases}$$

Le soluzioni sono:

$$(6 - 3s, 4, s, 1) \quad s \in \mathbb{R}.$$

Domanda Come facciamo per sistemi generici?

Obiettivo: Cerchiamo un algoritmo che, dato un sistema lineare

$$Ax = b$$

he produce uno equivalente

$$A'x = b',$$

ma ridotto a scala.

Operazioni ammesse sui sistemi:

- 1) Scambiare due equazioni
- 2) moltiplicare un'equazione per un reale $\neq 0$.
- 3) sostituire l'equazione i -esima Eq_i con

$$Eq_i + \alpha Eq_j$$

dove $\alpha \neq 0$ e Eq_j è la j -esima equazione.

Def 1.11: Una operazione elementare sulle righe di una matrice $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$

Corrisponde a uno di queste 3 possibilità:

- 1) Scambiare due righe
- 2) moltiplicare una riga per $\alpha \neq 0$.
- 3) Sostituire la riga i -esima R_i con la somma

$R_i + \alpha R_j$

dove $\alpha \neq 0$ e R_j è la riga j -esima.

Algoritmo 1.12 : (Algoritmo di Gauss)

Permette di passare da una matrice A a una matrice A_{sc} ridotta a scala attraverso operazioni elementari.

① Se $a_{11} = 0$ si cerca nella prima colonna un termine $\neq 0$ a partire dall'alto.

Se tale termine a_{i1} esiste, Scambiamo la prima riga con la riga i -esima. Altrimenti passiamo al punto 3.

② Si controllano i termini di prima colonna $\neq a_{11}$. Nell' i -esima riga R_i ho due casi:

- $a_{i1} = 0$: non faccio niente.

- $a_{i1} \neq 0$: Sostituisco la riga R_i con $R_i - \frac{a_{i1}}{a_{11}} R_1$.

③ Tutti i termini di prime colonne $\neq 0$, sono nulli. Si eliminano prime colonne e prime riga e si applica di nuovo passo ①.

Oss: L' algoritmo termina perché ho un numero finito di righe.

Es:

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 2 & 4 \end{pmatrix}$$

Il termine $a_{11} = 0$, mentre $a_{21} = 2 \neq 0$. Scambio R_1 e R_2 (passo ①).

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 4 & 1 & 2 & 4 \end{pmatrix}$$

Perché $a_{13} \neq 0$ applico
il passo (2) sostituendo
 R_3 con $R_3 - \frac{4}{2}R_1$

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 4 & 4 \end{pmatrix}$$

Ora posso applicare il passo
(3). Considero la matrice

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -1 & 4 & 4 \end{pmatrix}$$

Applico il passo (2) sostituendo
 R_2 con $R_2 + R_1$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 4 \end{pmatrix}$$

La matrice ridotta a scala si ottiene considerando le righe e colonne eliminate

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 4 & 4 \end{pmatrix}$$

Or si possono risolvere qualunque sistema lineare $Ax = b$.

1) Considero la matrice completa $(A|b)$

2) Riduco a scala con l'algoritmo di Gauss

3) Ottengo un nuovo sistema $A'x = b'$ equivalente e ridotto a scala.

4) Applico Teor 1.10.

Def 1.13: Il **rank per righe** di una matrice qualunque $A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ è il rank della matrice ridotta a scala tramite l'algoritmo di Gauss.

Teor 1.14 (Teor di **Rouché Capelli**)

Sia dato un sistema lineare
 $Ax = b$ con

$A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$, $b \in M_{n,1}(\mathbb{R})$
Si ha:

1) se $r(A) \neq r(A|b)$ il sistema non è risolvibile.

2) se $r(A) = r(A|b) = n$

esiste un'unica soluzione.

3) se $r(A) = r(A|b) = r < n$
esistono infinite soluzioni
dipendenti da $n-r$ parametri.

Es:

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + 2x_3 = 0 \\ 3x_2 + x_4 = 0 \\ x_1 - 2x_2 + x_3 - x_4 = 1 \end{cases}$$

La matrice completa è:

$$\left(\begin{array}{cccc|c} 1 & -2 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & -1 & 1 \end{array} \right)$$

Possiamo ridurre a scala:

$$\left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & -2 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 1 & -2 & 1 & -1 & 1 \end{array} \right) \xrightarrow{R_3 - R_1}$$

$$\left(\begin{array}{ccccc|c} 1 & -2 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 3 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & -1 & 1 \end{array} \right)$$

La matrice è ridotta a scala.
 Il nuovo sistema è:

$$\begin{cases} x_1 - 2x_2 + 2x_3 = 0 \\ 3x_2 + x_4 = 0 \\ -x_3 - x_4 = 1. \end{cases}$$

Poiché $r(A) = r(A|b) = 3$
 il sistema è insolubile con
 infinite soluzioni dipendenti
 da $4 - 3 = 1$ parametro.

Poniamo: $x_4 = S$

$$x_3 = -1 - S$$

$$x_2 = -\frac{1}{3} S$$

$$\begin{aligned} x_1 &= 2x_2 - 2x_3 = \\ &= 2 + \frac{4}{3} S. \end{aligned}$$

Le soluzioni sono:

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{4}{3} S + 2 \\ -\frac{1}{3} S \\ -1 - S \\ S \end{pmatrix}$$

CAPITOLO 2: SPAZI VETTORIALI

Def 2.1: Date due matrici
 $A, B \in M_{m,n}(\mathbb{R})$

definiamo la loro **Somma**
come una matrice $A+B \in M_{m,n}(\mathbb{R})$
che soddisfa:

$$(A+B)_{ij} = a_{ij} + b_{ij}$$

dove $A = (a_{ij})$, $B = (b_{ij})$.

Analogamente, se $\alpha \in \mathbb{R}$,
la **moltiplicazione per scalare**
 $\alpha A \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ è data
da:

$$(\alpha A)_{ij} = \alpha \cdot a_{ij}.$$

Esempio

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 0 & -1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R})$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} 5 & 0 \\ 0 & 2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 7 & 4 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$3 \cdot \begin{pmatrix} 2 & 4 \\ 0 & -1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 6 & 12 \\ 0 & -3 \end{pmatrix}$$

Def 2.2: La **matrice nulla** in $M_{m,n}(\mathbb{R})$ è la matrice contenenti solo zeri.

Eser: Siano $A, B, C \in M_{m,n}(\mathbb{R})$
Verificare che $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$.

$$1) A + (B + C) = (A + B) + C$$

$$2) A + B = B + A$$

$$3) \text{ Poniamo } -A := (-1) \cdot A$$

$$A + (-A) = (-A) + A = \underline{0}$$

$$\text{dove } \underline{0} = 0 \cdot A.$$

$$4) A + \underline{0} = \underline{0} + A$$

$$5) (\alpha + \beta) A = \alpha A + \beta A$$

$$6) \alpha \cdot (A + B) = \alpha A + \alpha B.$$

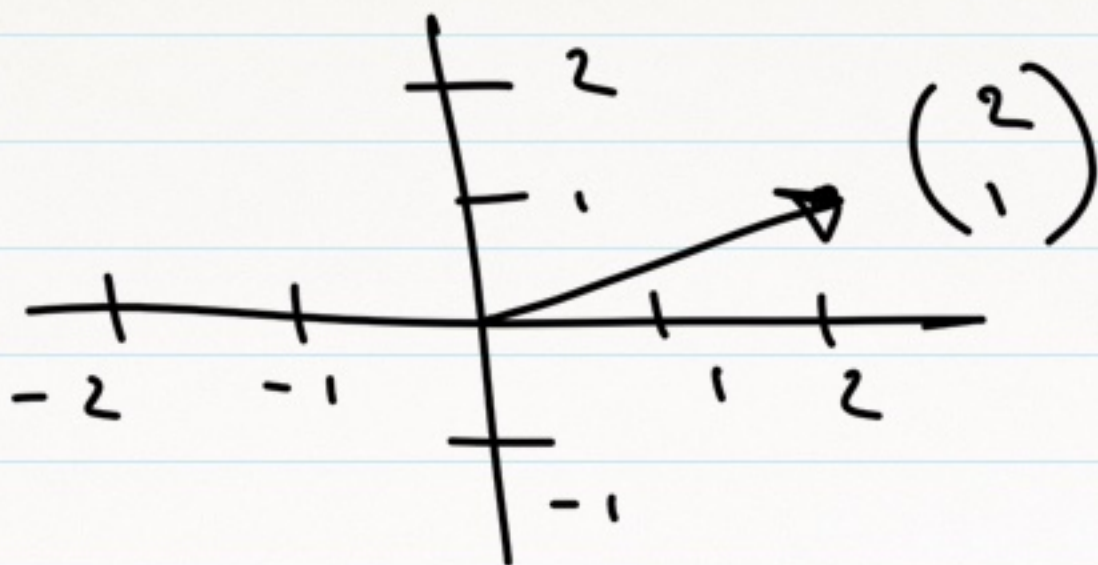
$$7) \alpha \cdot (\beta A) = \alpha \beta \cdot A.$$

Poniamo:

$$\begin{aligned} \mathbb{R}^n &= \mathbb{R} \times \dots \times \mathbb{R} = \\ &= \left\{ \begin{pmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{pmatrix} : a_i \in \mathbb{R} \right\} \\ &= M_{n,1}(\mathbb{R}). \end{aligned}$$

Se $n=2$ posso rappresentare ogni elemento su un piano.

$$\mathbb{R}^2 = \left\{ \begin{pmatrix} a_1 \\ a_2 \end{pmatrix} : a_1, a_2 \in \mathbb{R} \right\}$$



Posso pensare $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$ come un segmento che inizia in $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$, l'origine, e che termina con una freccia in $\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$. Chiamiamo tale oggetto **vettore del piano**.

Per tali vettori abbiamo una somma:

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x + x' \\ y + y' \end{pmatrix}$$

e la moltiplicazione per un reale:

$$\alpha \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha x \\ \alpha y \end{pmatrix}.$$