

Algebra/ Algebra Lineare - 19.03.07

1. Sia dato un sistema di m equazioni lineari

$$a_{i1}x_1 + \cdots + a_{in}x_n = b_i \quad i = 1, \dots, m$$

nelle n incognite x_1, \dots, x_n .

Per ciascuna n -pla ordinata $\underline{r} = (r_1, \dots, r_n) \in R^n$, possiamo sostituire alle incognite x_i i corrispondenti numeri r_i , e possiamo considerare gli scarti

$$a_{i1}r_1 + \cdots + a_{in}r_n - b_i \quad i = 1, \dots, m$$

fra primo membro e termine noto nelle varie equazioni.

Possiamo valutare quanto la n -pla \underline{r} si discosta dall'essere una soluzione del sistema considerando la somma dei quadrati di questi scarti:

$$\sum_{i=1}^m (a_{i1}r_1 + \cdots + a_{in}r_n - b_i)^2.$$

Una n -pla $\underline{r}^* = (r_1^*, \dots, r_n^*)$ i cui scarti corrispondenti hanno somma dei quadrati minima, cioè tale che

$$\sum_{i=1}^m (a_{i1}r_1^* + \cdots + a_{in}r_n^* - b_i)^2 = \min_{\underline{r} \in R^n} \sum_{i=1}^m (a_{i1}r_1 + \cdots + a_{in}r_n - b_i)^2,$$

viene detta *soluzione ai minimi quadrati* del sistema lineare dato.

2. Nel formalismo matriciale, il punto precedente si esprime come segue.

Sia dato il sistema lineare

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

nell'incognita $\underline{x} \in R^n$.

Per ciascun vettore $\underline{r} \in R^n$, possiamo sostituire all'incognita \underline{x} il vettore \underline{r} , e possiamo considerare il vettore scarto

$$A\underline{r} - \underline{b} \in R^m$$

fra il primo membro e il termine noto.

Possiamo valutare quanto il vettore \underline{r} si discosta dall'essere una soluzione del sistema considerando la norma di questo vettore scarto:

$$\|A\underline{r} - \underline{b}\|.$$

Un vettore $\underline{r}^* \in R^n$ cui corrisponde un vettore scarto di norma minima, cioè tale che

$$\|A\underline{r}^* - \underline{b}\| = \min_{\underline{r} \in R^n} \|A\underline{r} - \underline{b}\|,$$

viene detto *soluzione ai minimi quadrati* del sistema dato.

Si osservi che questa condizione è equivalente alla

$$\|A\underline{r}^* - \underline{b}\|^2 = \min_{\underline{r} \in R^n} \|A\underline{r} - \underline{b}\|^2.$$

3. Sia dato un sistema lineare

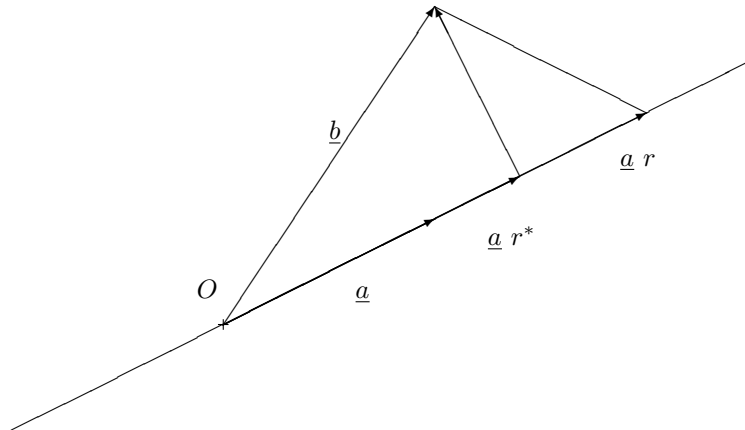
$$\underline{a} x = \underline{b} \quad \underline{a}, \underline{b} \in R^m$$

di m equazioni nella incognita $x \in R$, con $\underline{a} \neq 0$.

Per ciascun numero $r \in R$, il vettore $\underline{a} r$ giace sulla retta individuata dal vettore \underline{a} , e il vettore scarto

$$\underline{a} r - \underline{b}$$

si può pensare come il segmento orientato dal secondo estremo di $\underline{a} r$ al secondo estremo di \underline{b} .



Così il vettore scarto avrà norma

$$\|\underline{a} r - \underline{b}\|$$

minima esattamente quando sarà ortogonale al vettore \underline{a} :

$$\begin{array}{lcl} \underline{a} \perp (\underline{a}r - \underline{b}), & \text{cioe'} & \underline{a}'(\underline{a}r - \underline{b}) = 0, \\ & \text{cioe'} & \underline{a}'\underline{a}r - \underline{a}'\underline{b} = 0, \\ & \text{cioe'} & \underline{a}'\underline{a}r = \underline{a}'\underline{b}. \end{array}$$

Ora, questa è un'equazione lineare nell'incognita r , il cui coefficiente $\underline{a}'\underline{a}$ è diverso da zero, e dunque ha una ed una sola soluzione:

$$r^* = \frac{\underline{a}'\underline{b}}{\underline{a}'\underline{a}}.$$

Questo numero reale r^* è l'unica soluzione ai minimi quadrati del sistema.

4. Consideriamo un sistema lineare di m equazioni nell'incognita x , nel quale tutti i coefficienti valgano 1 :

$$\left\{ \begin{array}{l} x = b_1 \\ x = b_2 \\ \vdots \\ x = b_m \end{array} \right. \quad \text{cioe'} \quad \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} x = \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}$$

Ad ogni $r \in R$ corrisponde il vettore scarto

$$\underline{a}r - \underline{b} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix} r - \begin{bmatrix} b_1 \\ b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} r - b_1 \\ r - b_1 \\ \vdots \\ r - b_m \end{bmatrix},$$

la cui norma al quadrato è

$$\|\underline{a}r - \underline{b}\|^2 = \left\| \begin{bmatrix} r - b_1 \\ r - b_2 \\ \vdots \\ r - b_m \end{bmatrix} \right\|^2 = (r - b_1)^2 + (r - b_2)^2 + \dots + (r - b_m)^2.$$

Per il punto precedente, possiamo affermare che questa espressione è minimizzata da uno ed un solo valore:

$$r^* = \frac{\underline{a}'\underline{b}}{\underline{a}'\underline{a}}$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{\begin{bmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_1 \\ b_2 \\ \vdots \\ b_m \end{bmatrix}}{\begin{bmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ \vdots \\ 1 \end{bmatrix}} \\
&= \frac{b_1 + b_2 + \dots + b_m}{m}
\end{aligned}$$

Osserviamo che l'unica soluzione ai minimi quadrati del sistema dato è la media dei termini noti:

$$r^* = \bar{b}$$

e il quadrato della norma dello scarto corrispondente

$$(r^* - b_1)^2 + (r^* - b_2)^2 + \dots + (r^* - b_m)^2$$

è la varianza dei termini noti.

5. **Teorema** *Sia dato un sistema lineare*

$$\underline{a}_1 x_1 + \dots + \underline{a}_n x_n = \underline{b}, \quad \underline{a}_1, \dots, \underline{a}_n, \underline{b} \in R^m$$

di m equazioni nell'incognita $\underline{x} \in R^n$, sinteticamente

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

dove gli \underline{a}_j sono le colonne della matrice A.

- *Esistono dei vettori $\underline{r}^* \in R^n$ il cui scarto è ortogonale a tutte le colonne di A,*

$$\underline{a}_j \perp (A \underline{r}^* - \underline{b}) \quad \text{per ogni } j = 1, \dots, n,$$

che sono cioè soluzioni del sistema lineare

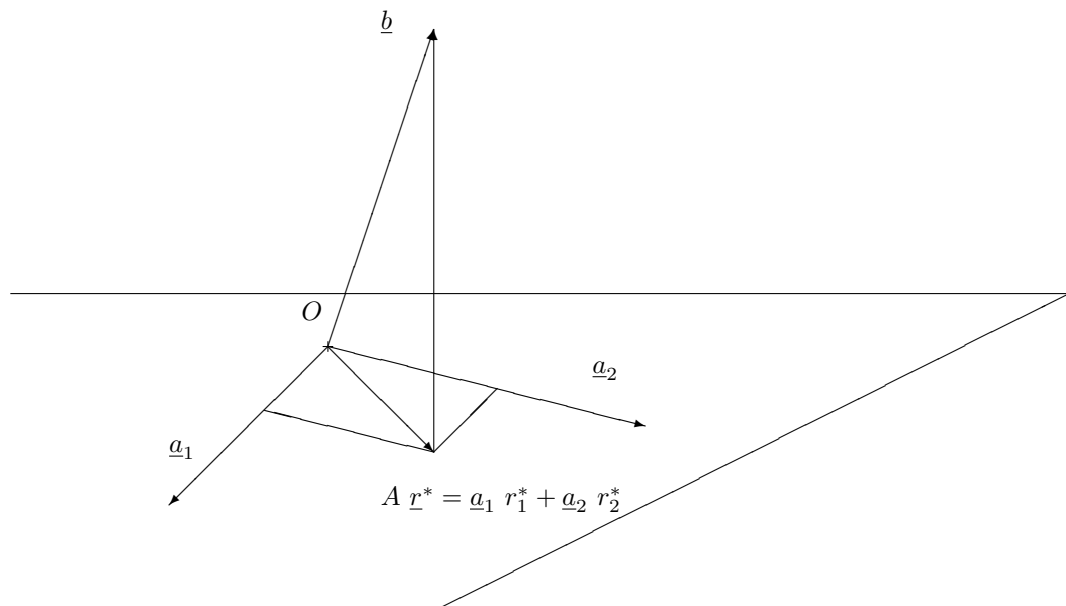
$$A' A \underline{r}^* = A' \underline{b}.$$

Questi vettori \underline{r}^ sono tutte e sole le soluzioni ai minimi quadrati del sistema.*

- *Se le colonne $\underline{a}_1, \dots, \underline{a}_n$ di A sono linearmente indipendenti, allora la matrice $A' A$ è invertibile, ed esiste un'unica soluzione ai minimi quadrati:*

$$\underline{r}^* = (A' A)^{-1} A' \underline{b}.$$

Caso $n = 2$:



Dimostrazione. Proviamo solo che un vettore $\underline{r}^* \in R^n$ il cui scarto sia ortogonale a tutte le colonne di A ,

$$\underline{a}_j \perp (A \underline{r}^* - \underline{b}) \quad \text{per ogni } j = 1, \dots, n,$$

e' una soluzione ai minimi quadrati del sistema.

Infatti, per ogni $\underline{r} \in R^n$ si ha

$$\begin{aligned} \|A \underline{r} - \underline{b}\|^2 &= \|A \underline{r}^* - \underline{b} + A \underline{r} - A \underline{r}^*\|^2 \\ &= \|A \underline{r}^* - \underline{b} + A (\underline{r} - \underline{r}^*)\|^2 \\ &= \|A \underline{r}^* - \underline{b}\|^2 + \|A (\underline{r} - \underline{r}^*)\|^2 \\ &\geq \|A \underline{r}^* - \underline{b}\|^2. \end{aligned}$$

Nel terzo passaggio abbiamo usato il fatto che il vettore scarto $A \underline{r}^* - \underline{b}$ corrispondente ad \underline{r}^* , essendo ortogonale a tutte le colonne di A , e' ortogonale anche al vettore $A(\underline{r} - \underline{r}^*)$, e il teorema di Pitagora.

Notiamo infine che vale l'uguaglianza se e solo se

$$A(\underline{r} - \underline{r}^*) = \underline{0}, \quad \text{cioe'} \quad A\underline{r} = A\underline{r}^*.$$

6. **Esempio.** Consideriamo il sistema lineare

$$\begin{cases} x_1 + 2x_2 = 2 \\ x_1 + 4x_2 = 4 \\ x_1 + 6x_2 = 4 \end{cases} \quad \text{cioe'} \quad \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 4 \\ 1 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 4 \end{bmatrix}$$

nell' incognita $\underline{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \end{bmatrix} \in R^2$.

A ciascun vettore $\underline{r} = \begin{bmatrix} r_1 \\ r_2 \end{bmatrix}$ corrisponde uno scarto

$$A \underline{r} - \underline{b} = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 4 \\ 1 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} r_1 \\ r_2 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} r_1 + 2r_2 - 2 \\ r_1 + 4r_2 - 4 \\ r_1 + 6r_2 - 4 \end{bmatrix},$$

il cui quadrato della norma e'

$$\|A \underline{r} - \underline{b}\|^2 = \left\| \begin{bmatrix} r_1 + 2r_2 - 2 \\ r_1 + 4r_2 - 4 \\ r_1 + 6r_2 - 4 \end{bmatrix} \right\|^2 = (r_1 + 2r_2 - 2)^2 + (r_1 + 4r_2 - 4)^2 + (r_1 + 6r_2 - 4)^2.$$

Poiche' le colonne della matrice A dei coefficienti sono linearmente indipendenti, esiste uno ed un solo vettore che minimizza questa espressione, ed e'

$$\begin{aligned} \underline{r}^* &= (A'A)^{-1} A'\underline{b} \\ &= \left(\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 4 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 4 \\ 1 & 6 \end{bmatrix} \right)^{-1} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 4 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 4 \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 3 & 12 \\ 12 & 56 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 10 \\ 44 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
&= \frac{1}{24} \begin{bmatrix} 56 & -12 \\ -12 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 10 \\ 44 \end{bmatrix} \\
&= \frac{1}{24} \begin{bmatrix} 32 \\ 12 \end{bmatrix} \\
&= \frac{1}{6} \begin{bmatrix} 8 \\ 3 \end{bmatrix}
\end{aligned}$$

Lo scarto corrispondente ad \underline{r}^* è

$$A \underline{r}^* - \underline{b} = \frac{1}{6} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 4 \\ 1 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 8 \\ 3 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 4 \end{bmatrix} = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix},$$

il cui quadrato della norma vale

$$\|A \underline{r}^* - \underline{b}\|^2 = \left\| \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 \\ -2 \\ 1 \end{bmatrix} \right\|^2 = \frac{1}{9} (1 + 4 + 1) = \frac{2}{3}$$

Dunque, in particolare, si ha

$$\frac{2}{3} = \min_{\underline{r} \in \mathbb{R}^2} ((r_1 + 2r_2 - 2)^2 + (r_1 + 4r_2 - 4)^2 + (r_1 + 6r_2 - 4)^2).$$