

Implementazione del problema della approssimazione ai minimi quadrati

Definizione del problema

CASO DISCRETO: siano dati m punti $(x_1, y_1), \dots, (x_m, y_m)$. Si vuole determinare un polinomio $p^*(x)$ nello spazio dei polinomi di grado $\leq n$ che indichiamo con P_n , con $n < m$ ed n, m interi, tale che lo scarto quadratico medio ε^2 così definito:

$$\varepsilon^2 = \sum_{i=1}^m [p^*(x_i) - y_i]^2$$

risulti minimo rispetto ai coefficienti del polinomio.

Chiaramente $\varepsilon^2 = \varepsilon^2(a_0, \dots, a_n)$ dove gli a_i sono i coefficienti del polinomio $p^*(x)$.

Caso di approssimazione lineare

Nel caso in cui $n=1$ vogliamo determinare il polinomio di primo grado $p(x)=ax+b$ (geometricamente una retta) che costituisce la migliore approssimazione ai minimi quadrati. Vogliamo cioè, noti m punti (x_i, y_i) $i=1\dots m$ trovare i valori di a e b che minimizzano:

$$F(a, b) = \sum_{i=1}^m [y_i - (ax_i + b)]^2$$

Come minimizzare tale funzione ? Calcolando le derivate prime di F rispetto ad a e rispetto a b e ponendole uguali a zero.

$$\partial F / \partial b = 2 \sum_{i=1}^m [y_i - (ax_i + b)] = 0$$

$$\partial F / \partial a = 2 \sum_{i=1}^m [y_i - (ax_i + b)] x_i = 0$$

Si ottiene così un sistema di due equazioni in due incognite che risolto consente di esprimere a e b (le incognite !) in funzione delle coordinate degli m punti.

Il sistema che si ottiene è il seguente:

$$\begin{cases} b \sum_{i=1}^m 1 + a \sum_{i=1}^m x_i = \sum_{i=1}^m y_i \\ b \sum_{i=1}^m x_i + a \sum_{i=1}^m x_i^2 = \sum_{i=1}^m y_i x_i \end{cases}$$

ovvero, in forma matriciale:

$$\begin{bmatrix} \sum_{i=1}^m 1 & \sum_{i=1}^m x_i \\ \sum_{i=1}^m x_i & \sum_{i=1}^m x_i^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b \\ a \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \sum_{i=1}^m y_i \\ \sum_{i=1}^m y_i x_i \end{bmatrix}$$

Le soluzioni del sistema ottenute applicando la regola di Cramer sono:

$$a = \frac{m \sum_{i=1}^m x_i y_i - \left(\sum_{i=1}^m x_i \right) \left(\sum_{i=1}^m y_i \right)}{m \sum_{i=1}^m x_i^2 - \left(\sum_{i=1}^m x_i \right)^2}$$
$$b = \frac{\left(\sum_{i=1}^m x_i^2 \right) \left(\sum_{i=1}^m y_i \right) - \left(\sum_{i=1}^m x_i \right) \left(\sum_{i=1}^m x_i y_i \right)}{m \left(\sum_{i=1}^m x_i^2 \right) - \left(\sum_{i=1}^m x_i \right)^2}$$

Definizione del problema (caso continuo)

CASO CONTINUO: Si vuole determinare $p^*(x)$ appartenente a P_n in modo tale da minimizzare la grandezza ε^2 o scarto quadratico medio così definita:

$$\varepsilon^2 = \int_a^b [p^*(x) - f(x)]^2 dx$$

Chiaramente $\varepsilon^2 = \varepsilon^2(a_0, \dots, a_n)$ dove gli a_i sono i coefficienti del polinomio $p^*(x)$.

Soluzione del problema

Consideriamo lo spazio $V=C[a,b]$, ovvero lo spazio delle funzioni continue in $[a,b]$, vogliamo trovare i coefficienti a_0, \dots, a_n del polinomio $p^*(x)$ in P_n , che approssima f appartenente a V .

Dobbiamo minimizzare:

$$F(a_0, \dots, a_n) = \int_a^b (f(x) - \sum_{j=0}^n a_j x^j)^2 dx$$

Come si fa a minimizzare tale funzione ? Calcolando le derivate prime di F rispetto ai valori a_0, \dots, a_n e ponendole uguali a zero. Otteniamo il seguente sistema di $n+1$ equazioni nelle $n+1$ incognite a_0, \dots, a_n :

$$\partial F / \partial a_i = 2 \int_a^b (f(x) - \sum_{j=0}^n a_j x^j) x^i dx = 0 \quad i=0\dots n$$

ovvero:

$$\sum_{j=0}^n a_j \int_a^b x^{i+j} dx = \int_a^b f(x) x^i dx \quad i=0\dots n$$

nel caso in cui $[a,b] = [0,1]$ il sistema diventa:

$$\sum_{j=0}^n \frac{1}{i+j+1} a_j = \int_0^1 f(x) x^i dx \quad i=0\dots n$$

- Il sistema in forma matriciale si scrive:

$$\begin{pmatrix} h_{00} & \mathbf{K} & h_{0n} \\ \mathbf{M} & \mathbf{O} & \mathbf{M} \\ h_{m1} & \mathbf{L} & h_{mn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_0 \\ \mathbf{M} \\ a_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} b_0 \\ \mathbf{M} \\ b_n \end{pmatrix}$$

dove :

$$b_i = \int_0^1 f(x) x^i dx$$

Problema

La matrice dei coefficienti è quella con elementi:

$$h_{i,j} = \left[\frac{1}{i+j+1} \right] \quad i,j=0,\dots,n$$

Si tratta della matrice di Hilbert che è una matrice malcondizionata

Cosa significa mal condizionata?

Che se si risolve un sistema lineare con questa matrice dei coefficienti, “piccole” perturbazioni sui dati possono provocare “grandi” perturbazioni sulle soluzioni .