

Ottimizzazione dei Sistemi Complessi

G. Liuzzi¹

Giovedì 12 Marzo 2020

¹Istituto di Analisi dei Sistemi ed Informatica IASI - CNR

Iterazione k di Nelder& Mead

- Se $f_1 \leq f^r < f_n$, allora $X_{k+1} = X_k \setminus \{x_{n+1}\} \cup \{x^r\}$ **FINE**
- Se $f^r < f_1$, allora
 - Se $f^e < f^r$, allora $X_{k+1} = X_k \setminus \{x_{n+1}\} \cup \{x^e\}$ **FINE**
 - altrimenti $X_{k+1} = X_k \setminus \{x_{n+1}\} \cup \{x^r\}$ **FINE**
- Se $f_n \leq f^r < f_{n+1}$, allora
 - Se $f^{oc} \leq f^r$, allora $X_{k+1} = X_k \setminus \{x_{n+1}\} \cup \{x^{oc}\}$ **FINE**
 - altrimenti **shrink**
- Se $f_{n+1} \leq f^r$, allora
 - Se $f^{ic} < f_{n+1}$, allora $X_{k+1} = X_k \setminus \{x_{n+1}\} \cup \{x^{ic}\}$ **FINE**
 - altrimenti **shrink**
- **shrink:**
 - $X_{k+1} = \{x_1, \hat{x}_2, \dots, \hat{x}_{n+1}\}$ dove
 - $\hat{x}_i = x_1 + \gamma(x_i - x_1)$, $i = 2, \dots, n+1$, $\gamma \in (0, 1)$

Esercizio

Sia

$$X = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$F = \{ 3, 7, 1, \}$$

Il centroide \bar{x} di x_1 e x_2 (dopo il riordino) è

$$\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1/2 \end{pmatrix}$$

Il metodo considera i punti

$$x(\mu) = \bar{x} + \mu d = \bar{x} + \mu(\bar{x} - x_3)$$

per valori $\mu = 1, 2, 1/2, -1/2$

Esercizio

Sia

$$X = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$F = \{ 1, 3, 7, \}$$

Il centroide \bar{x} di x_1 e x_2 (dopo il riordino) è

$$\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1/2 \end{pmatrix}$$

Il metodo considera i punti

$$x(\mu) = \bar{x} + \mu d = \bar{x} + \mu(\bar{x} - x_3)$$

per valori $\mu = 1, 2, 1/2, -1/2$

Esercizio

Sia

$$X = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$F = \{ 1, 3, 7, \}$$

Il centroide \bar{x} di x_1 e x_2 (dopo il riordino) è

$$\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1/2 \end{pmatrix}$$

Il metodo considera i punti

$$x(\mu) = \bar{x} + \mu d = \bar{x} + \mu(\bar{x} - x_3)$$

per valori $\mu = 1, 2, 1/2, -1/2$

Esercizio

Sia

$$X = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\}$$

$$F = \{ 1, 3, 7, \}$$

Il centroide \bar{x} di x_1 e x_2 (dopo il riordino) è

$$\bar{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1/2 \end{pmatrix}$$

Il metodo considera i punti

$$x(\mu) = \bar{x} + \mu d = \bar{x} + \mu(\bar{x} - x_3)$$

per valori $\mu = 1, 2, 1/2, -1/2$

Esercizio

- si calcola $d = \bar{x} - x_3 = (1, -1/2)^T$
- si calcola $x_r = x(1) = \bar{x} + d = (2, 0)^T$
- si calcola $x_e = x(2) = \bar{x} + 2d = (3, -1/2)^T$
- si calcola $x_{oc} = x(1/2) = \bar{x} + 1/2d = (3/2, 1/4)^T$
- si calcola $x_{ic} = x(-1/2) = \bar{x} - 1/2d = (1/2, 3/4)^T$

Esercizio

- si calcola $d = \bar{x} - x_3 = (1, -1/2)^T$
- si calcola $x_r = x(1) = \bar{x} + d = (2, 0)^T$
- si calcola $x_e = x(2) = \bar{x} + 2d = (3, -1/2)^T$
- si calcola $x_{oc} = x(1/2) = \bar{x} + 1/2d = (3/2, 1/4)^T$
- si calcola $x_{ic} = x(-1/2) = \bar{x} - 1/2d = (1/2, 3/4)^T$

Esercizio

- si calcola $d = \bar{x} - x_3 = (1, -1/2)^T$
- si calcola $x_r = x(1) = \bar{x} + d = (2, 0)^T$
- si calcola $x_e = x(2) = \bar{x} + 2d = (3, -1/2)^T$
- si calcola $x_{oc} = x(1/2) = \bar{x} + 1/2d = (3/2, 1/4)^T$
- si calcola $x_{ic} = x(-1/2) = \bar{x} - 1/2d = (1/2, 3/4)^T$

Esercizio

- si calcola $d = \bar{x} - x_3 = (1, -1/2)^\top$
- si calcola $x_r = x(1) = \bar{x} + d = (2, 0)^\top$
- si calcola $x_e = x(2) = \bar{x} + 2d = (3, -1/2)^\top$
- si calcola $x_{oc} = x(1/2) = \bar{x} + 1/2d = (3/2, 1/4)^\top$
- si calcola $x_{ic} = x(-1/2) = \bar{x} - 1/2d = (1/2, 3/4)^\top$

Esercizio

- si calcola $d = \bar{x} - x_3 = (1, -1/2)^\top$
- si calcola $x_r = x(1) = \bar{x} + d = (2, 0)^\top$
- si calcola $x_e = x(2) = \bar{x} + 2d = (3, -1/2)^\top$
- si calcola $x_{oc} = x(1/2) = \bar{x} + 1/2d = (3/2, 1/4)^\top$
- si calcola $x_{ic} = x(-1/2) = \bar{x} - 1/2d = (1/2, 3/4)^\top$

Nelder&Mead (1)

In \mathbb{R}^2 siano dati i seguenti punti:

$$x_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, x_2 = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix}, x_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix},$$

a cui corrispondono: $f(x_1) = 1$, $f(x_2) = 3$, $f(x_3) = 5$.

Determinare i punti x_r , x_e , x_{oc} e x_{ic} utilizzati nel metodo di Nelder&Mead

Nelder&Mead (1)

In \mathbb{R}^2 siano dati i seguenti punti:

$$x_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, x_2 = \begin{pmatrix} 3 \\ 2 \end{pmatrix}, x_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 3 \end{pmatrix},$$

a cui corrispondono: $f(x_1) = 1$, $f(x_2) = 3$, $f(x_3) = 5$.

Determinare i punti x_r , x_e , x_{oc} e x_{ic} utilizzati nel metodo di Nelder&Mead

Soluzione

- 1) Calcola $\bar{x} = (2, 3/2)^\top$
- 2) Calcola la direzione $d = \bar{x} - x_3 = (1, -3/2)^\top$
- 3) Calcola i 4 punti richiesti:

$$x_r = \bar{x} + d = (3, 0)^\top$$

$$x_e = \bar{x} + 2d = (4, -3/2)^\top$$

$$x_{oc} = \bar{x} + d/2 = (5/2, 3/4)^\top$$

$$x_{ic} = \bar{x} - d/2 = (3/2, 9/4)^\top$$

Nelder&Mead (2)

In \mathbb{R}^3 è dato il seguente insieme X_k di punti

$$X_k = \left\{ \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\}$$

Assegnare, ove necessario, valori di funzione obiettivo per fare in modo che l'iterazione corrente si concluda con una operazione di **SHRINK** dopo aver provato il punto di "outer contraction" x_{oc} .

Soluzione

Supponiamo che sia

$$X_k = \{x_1, x_2, x_3, x_4\}, \quad \text{con} \quad f(x_i) = i, \quad i = 1, 2, 3, 4,$$

in modo che i punti nell'insieme X_k risultano già essere ordinati dal “migliore” (valore di f più basso) al “peggiore” (valore di f più alto)

Per tanto, l' algoritmo calcolerà $\bar{x} = (2/3, 0, 2/3)^T$ e $d = \bar{x} - x_4 = (2/3, 1, 2/3)^T$.
Ora immaginiamo che sia

$$f(x_r) = 3.5 \text{ con } x_r = \bar{x} + d = (4/3, 1, 4/3)^T \text{ e}$$

$$f(x_{oc}) = 4 \text{ con } x_{oc} = \bar{x} + d/2 = (1, 1/2, 1)^T$$

allora verrà eseguita l'operazione di shrink a fine iterazione.

Esercizio

Si consideri il problema

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x)$$

con

- $f(x)$ continuamente differenziabile;
- $\nabla f(x)$ Lipschitz continuo modulo $L = 10$.

Sia inoltre $x_0 \in \mathbb{R}^n$ tale che $L_0 = \{x \in \mathbb{R}^n : f(x) \leq f(x_0)\}$ è compatto.

Supponiamo che, per la soluzione del problema, si adotti un metodo tipo “compass search” con $\Delta_0 = 1$ tale che $\Delta_{k+1} \leq \Delta_k$. In particolare $\Delta_{k+1} = \Delta_k/2$ se e soltanto se la k -esima iterazione è di “fallimento”.

Stabilire quale è il numero minimo di iterazioni di fallimento che si devono avere per poter affermare con certezza che, se la k -esima iterazione è una di fallimento, si avrà:

$$\|\nabla f(x_k)\| \leq 10^{-6}$$

Esercizio – soluzione

Ci ricordiamo che nelle iterazioni di fallimento (proprio quelle cioè in cui risulta $\Delta_{k+1} = \Delta_k/2 < \Delta_k$) sappiamo dare una limitazione superiore alla norma del gradiente, ovvero:

$$\|\nabla f(x_k)\| \leq L\sqrt{n}\Delta_k.$$

Se quindi facciamo in modo che, nelle iterazioni di fallimento, risulti

$$L\sqrt{n}\Delta_k \leq 10^{-6}$$

potremo essere sicuri che $\|\nabla f(x_k)\| \leq 10^{-6}$. La domanda è ora quindi, quante iterazioni di fallimento (fino alla k -esima) sono necessarie affinché risulti

$$\Delta_k \leq \frac{10^{-6}}{L\sqrt{n}}$$

Se indichiamo con ℓ il numero di iterazioni di fallimento fino alla iterazione k (di fallimento anche essa) abbiamo che $\Delta_k = \Delta_0/2^\ell$ pertanto

$$2^\ell \geq \frac{\Delta_0 L\sqrt{n}}{10^{-6}}$$

cioè $\ell \geq \left\lceil \log_2 \left(\frac{\Delta_0 L\sqrt{n}}{10^{-6}} \right) \right\rceil$ iterazioni di fallimento.

Funzione di Broyden

