

# Ottimizzazione Non Lineare

G. Liuzzi<sup>1</sup>

Giovedì 30 Novembre 2017

---

<sup>1</sup>Istituto di Analisi dei Sistemi ed Informatica IASI - CNR

# Il metodo di Schubert-Mladineo

INPUT:  $\text{maxit}, \text{tol} > 0$

$X_0 \leftarrow \{a, b\}, k \leftarrow 0$

**for**  $k = 0, 1, \dots, \text{maxit}$

Determina  $x_k^*$  minimo globale di  $\ell_k(x)$  in  $[a, b]$  con

$$\ell_k(x) = \max_{x_i \in X_k} \{f(x_i) - \tilde{L}|x - x_i|\}$$

**if**  $f(x_k^*) - \ell_k(x_k^*) \leq \text{tol}$  **then break**

Poni  $X_{k+1} \leftarrow X_k \cup \{x_k^*\}$

$k \leftarrow k + 1$

**end**

# Verso l'estensione per $n > 1$

Per estendere il metodo di Schubert-Mladineo al caso  $n > 1$  il primo passo è quello di interpretare il metodo come un metodo che produce una "sequenza di partizioni" dell'insieme ammissibile  $\mathcal{D}$

- passo 0,  $\mathcal{H}_0 = \{\mathcal{D}_0^1\} = \{\mathcal{D}\}$ ,  $l_0^1(x)$
- passo 1,  $\mathcal{H}_1 = \{\mathcal{D}_1^1, \mathcal{D}_1^2\}$ ,  $l_1^1(x), l_1^2(x)$
- passo 2,  $\mathcal{H}_2 = \{\mathcal{D}_2^1, \mathcal{D}_2^2, \mathcal{D}_2^3\}$ ,  $l_2^1(x), l_2^2(x), l_2^3(x)$
- $\vdots$
- passo k,  $\mathcal{H}_k = \{\mathcal{D}_k^i, i \in I_k\}$ ,  $l_k^i(x), i \in I_k$

Verso l'estensione per  $n > 1$ 

Data la partizione corrente  $\mathcal{H}_k$

- Associa ad ogni  $\mathcal{D}_k^i$ ,  $i \in I_k$  il numero

$$R_k^i = \min_{x \in \mathcal{D}_k^i} \ell_k^i(x)$$

essendo  $\mathcal{D}_k^i = \{x : a^i \leq x \leq b^i\}$

$$\ell_k^i(x) = \max\{f(a^i) - \tilde{L}\|x - a^i\|, f(b^i) - \tilde{L}\|x - b^i\|\}$$

- Partiziona ulteriormente l'insieme  $\mathcal{D}^i$  a cui corrisponde il numero  $R_k^i$  più basso

# Il metodo di Schubert-Mladineo rivisto

INPUT:  $\text{maxit}, \text{tol} > 0$

$\mathcal{H}_0 \leftarrow \{\mathcal{D}\} = \{\{x : a \leq x \leq b\}\}, k \leftarrow 0$

**for**  $k = 0, 1, \dots, \text{maxit}$

Per ogni  $\mathcal{D}_k^i \in \mathcal{H}_k$  calcola

$$R_k^i = \min_{x \in \mathcal{D}_k^i} \ell_k^i(x)$$

$$\ell_k^i(x) = \max\{f(a^i) - \tilde{L}|x - a^i|, f(b^i) - \tilde{L}|x - b^i|\}$$

$$x_k^i = \frac{a^i + b^i}{2} + \frac{f(a^i) - f(b^i)}{2\tilde{L}}$$

Determina  $i^*$  tale che  $R_k^{i^*} \leq R_k^i$

**if**  $f(x_k^{i^*}) - R_k^{i^*} \leq \text{tol}$  **then break**

Poni  $\mathcal{H}_{k+1} \leftarrow \mathcal{H}_k \setminus \{\mathcal{D}^{i^*}\} \cup \{\mathcal{D}^{ij^*}, j = 1, \dots, 2^n\}$

$k \leftarrow k + 1$

**end**

# Il metodo diagonale ( $n \geq 1$ )

Quando  $n > 1$  il passo

Per ogni  $\mathcal{D}_k^i \in \mathcal{H}_k$  calcola

$$\begin{aligned}R_k^i &= \min_{x \in \mathcal{D}_k^i} \ell_k^i(x) \\ \ell_k^i(x) &= \max\{f(a^i) - \tilde{L}|x - a^i|, f(b^i) - \tilde{L}|x - b^i|\} \\ x_k^i &= \frac{a^i + b^i}{2} + \frac{f(a^i) - f(b^i)}{2\tilde{L}}\end{aligned}$$

è troppo costoso. Invece che richiedere la minimizzazione di  $\ell_k^i(x)$  su tutto  $\mathcal{D}_k^i$ , si considerano solo i punti sul segmento che congiunge  $a^i$  e  $b^i$  cioè

Il metodo diagonale ( $n \geq 1$ )

$$x(\alpha) = \alpha b^i + (1 - \alpha)a^i$$

Quindi

$$f(x(\alpha)) \geq \ell_k^i(x(\alpha)) = \max\{f(b^i) - \tilde{L}\|x(\alpha) - b^i\|, f(a^i) - \tilde{L}\|x(\alpha) - a^i\|\}$$

Il valore  $\alpha_k^i$  che minimizza  $\ell_k^i(x(\alpha))$  su  $[0, 1]$  è

$$\alpha_k^i = \frac{1}{2} \left( 1 + \frac{f(a^i) - f(b^i)}{\tilde{L}\|a^i - b^i\|} \right)$$

$$R_k^i = \ell_k^i(x(\alpha_k^i))$$

# Partizionamento

Sia  $\mathcal{D}^h \in \mathcal{H}_k$  l'insieme a cui corrisponde il valore  $R_k^h$  più basso

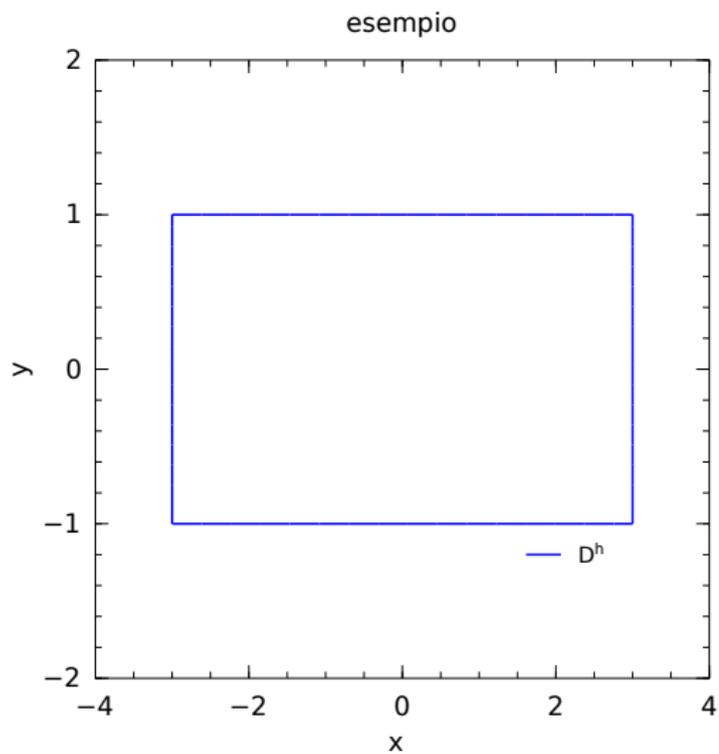
La nuova partizione  $\mathcal{H}_{k+1}$  è quella che si ottiene da  $\mathcal{H}_k$  sostituendo  $\mathcal{D}^h$  con la sua partizione  $\{\mathcal{D}^{hj}, j = 1, \dots, 2^n\}$  dove,

$$\mathcal{D}^{hj} = \{x : a^{hj} \leq x \leq b^{hj}\}$$

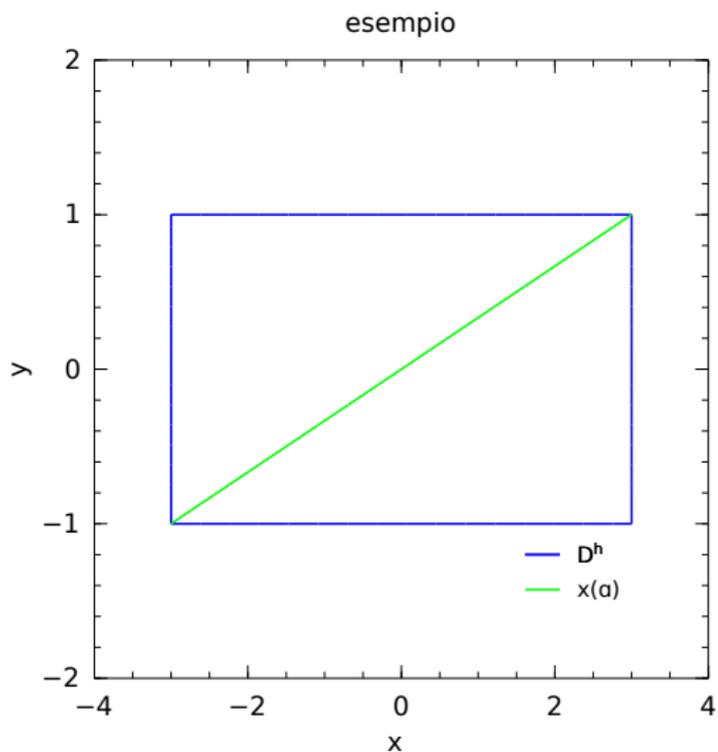
e, per ogni  $i = 1, \dots, n$  si ha:

$$(a^{hj})_i = (a^h)_i \text{ e } (b^{hj})_i = (x_k^h)_i \text{ oppure}$$
$$(a^{hj})_i = (x_k^h)_i \text{ e } (b^{hj})_i = (b^h)_i$$

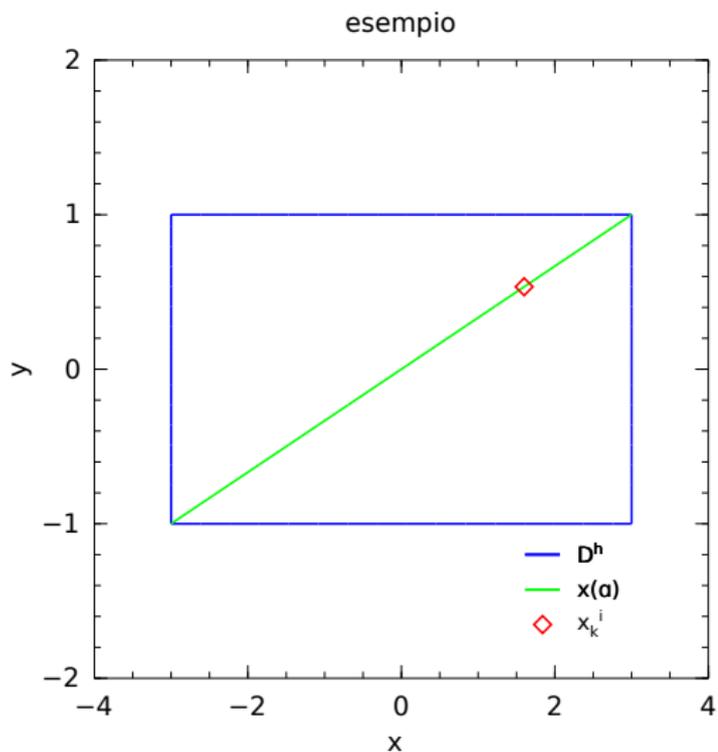
# Partizionamento



# Partizionamento



# Partizionamento



# Partizionamento

