

# Ottimizzazione Non Lineare

G. Liuzzi<sup>1</sup>

Lunedì 20 Novembre 2017

---

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

# Una nota

Se  $\bar{D} \subset \mathbb{R}^n$  è una base di  $\mathbb{R}^n$ , l'insieme di direzioni

$$D = \bar{D} \cup \{-d : d \in \bar{D}\}$$

è tale per cui  $\kappa(D) > 0$

Esempio:  $\bar{D} = \{e_1, \dots, e_n\}$ .  $D = \{\pm e_1, \dots, \pm e_n\}$

# Un metodo che usa ricerche di linea

INPUT:  $x_0$ ,  $\tilde{\Delta}_0^i$ ,  $i = 1, \dots, n$ ,  $D = \{e_i, i = 1, \dots, n\}$

**for**  $k = 0, 1, 2, \dots$  **do**

Set  $y_k^1 \leftarrow x_k$

**for**  $i = 1, \dots, n$  (*esplora le direzioni in D*)

**if**  $f(y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i) \leq f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2$  **then**

Poni  $d_k^i = e_i$  e calcola  $\Delta_k^i$  e  $\tilde{\Delta}_{k+1}^i$  mediante una espansione lungo  $d_k^i$

**else if**  $f(y_k^i - \tilde{\Delta}_k^i e_i) \leq f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2$  **then**

Poni  $d_k^i = -e_i$  e calcola  $\Delta_k^i$  e  $\tilde{\Delta}_{k+1}^i$  mediante una espansione lungo  $d_k^i$

**else** poni  $\Delta_k^i \leftarrow 0$ ,  $\tilde{\Delta}_{k+1}^i = \tilde{\Delta}_{k+1}^i/2$

$y_k^{i+1} \leftarrow y_k^i + \Delta_k^i d_k^i$ .

**end for**

Poni  $x_{k+1} \leftarrow y_k^{n+1}$

**end for**

GENERATE:  $\{x_k\}$ ,  $\{\Delta_k^i\}$  and  $\{\tilde{\Delta}_k^i\}$ ,  $i = 1, \dots, n$

# Espansione lungo $d_k^i$

Determina il più piccolo intero  $j \in \{0, 1, 2, \dots\}$  tale che

$$\begin{aligned} f(y_k^i + 2^j \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) &\leq f(y_k^i) - \gamma(2^j \tilde{\Delta}_k^i)^2, \\ f(y_k^i + 2^{j+1} \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) &> f(y_k^i) - \gamma(2^{j+1} \tilde{\Delta}_k^i)^2 \end{aligned}$$

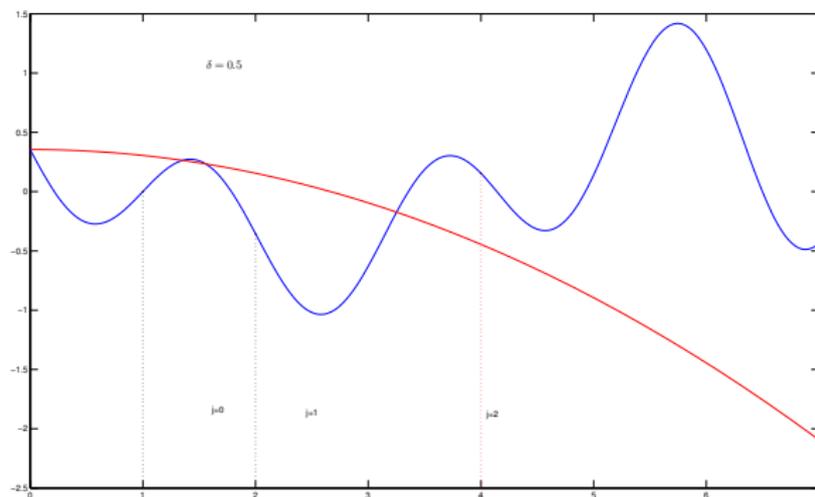
Poni  $\Delta_k^i \leftarrow 2^j \tilde{\Delta}_k^i$  e  $\tilde{\Delta}_{k+1}^i \leftarrow \Delta_k^i$

# Ricerca di linea senza derivate

Siano

$$\psi(\beta) = f(x + \beta d) \text{ e}$$

$$\Psi(\beta) = f(x) - \gamma\beta^2$$



# Il metodo è ben posto

## Lemma

Se vale la (A1), per ogni iterazione  $k$  ed ogni indice  $i = 1, \dots, n$ , sono sempre definiti  $\Delta_k^i$  e  $\tilde{\Delta}_{k+1}^i$ .

**dim.** Per dimostrare il lemma è sufficiente far vedere che, quando viene eseguita una espansione lungo  $d_k^i$ , esiste sempre un indice  $\bar{j}$  finito tale per cui

$$\begin{aligned} f(y_k^i + 2^{\bar{j}} \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) &\leq f(y_k^i) - \gamma(2^{\bar{j}} \tilde{\Delta}_k^i)^2, \\ f(y_k^i + 2^{\bar{j}+1} \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) &> f(y_k^i) - \gamma(2^{\bar{j}+1} \tilde{\Delta}_k^i)^2. \end{aligned}$$

Supponiamo, per assurdo, che non sia così, e cioè che per ogni  $j = 0, 1, 2, \dots$ ,

$$f(y_k^i + 2^j \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) \leq f(y_k^i) - \gamma(2^j \tilde{\Delta}_k^i)^2.$$

Ma questo è in contraddizione con l'ipotesi (A1). □

# Il metodo è ben posto

## Lemma

Se vale la (A1), per ogni iterazione  $k$  ed ogni indice  $i = 1, \dots, n$ , sono sempre definiti  $\Delta_k^i$  e  $\tilde{\Delta}_{k+1}^i$ .

**dim.** Per dimostrare il lemma è sufficiente far vedere che, quando viene eseguita una espansione lungo  $d_k^i$ , esiste sempre un indice  $\bar{j}$  finito tale per cui

$$\begin{aligned} f(y_k^i + 2^{\bar{j}} \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) &\leq f(y_k^i) - \gamma(2^{\bar{j}} \tilde{\Delta}_k^i)^2, \\ f(y_k^i + 2^{\bar{j}+1} \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) &> f(y_k^i) - \gamma(2^{\bar{j}+1} \tilde{\Delta}_k^i)^2. \end{aligned}$$

Supponiamo, per assurdo, che non sia così, e cioè che per ogni  $j = 0, 1, 2, \dots$ ,

$$f(y_k^i + 2^j \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) \leq f(y_k^i) - \gamma(2^j \tilde{\Delta}_k^i)^2.$$

Ma questo è in contraddizione con l'ipotesi (A1). □

# Il metodo è ben posto

## Lemma

Se vale la (A1), per ogni iterazione  $k$  ed ogni indice  $i = 1, \dots, n$ , sono sempre definiti  $\Delta_k^i$  e  $\tilde{\Delta}_{k+1}^i$ .

**dim.** Per dimostrare il lemma è sufficiente far vedere che, quando viene eseguita una espansione lungo  $d_k^i$ , esiste sempre un indice  $\bar{j}$  finito tale per cui

$$\begin{aligned} f(y_k^i + 2^{\bar{j}} \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) &\leq f(y_k^i) - \gamma(2^{\bar{j}} \tilde{\Delta}_k^i)^2, \\ f(y_k^i + 2^{\bar{j}+1} \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) &> f(y_k^i) - \gamma(2^{\bar{j}+1} \tilde{\Delta}_k^i)^2. \end{aligned}$$

Supponiamo, per assurdo, che non sia così, e cioè che per ogni  $j = 0, 1, 2, \dots$ ,

$$f(y_k^i + 2^j \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) \leq f(y_k^i) - \gamma(2^j \tilde{\Delta}_k^i)^2.$$

Ma questo è in contraddizione con l'ipotesi (A1). □

# Il metodo è ben posto

## Lemma

Se vale la (A1), per ogni iterazione  $k$  ed ogni indice  $i = 1, \dots, n$ , sono sempre definiti  $\Delta_k^i$  e  $\tilde{\Delta}_{k+1}^i$ .

**dim.** Per dimostrare il lemma è sufficiente far vedere che, quando viene eseguita una espansione lungo  $d_k^i$ , esiste sempre un indice  $\bar{j}$  finito tale per cui

$$\begin{aligned} f(y_k^i + 2^{\bar{j}} \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) &\leq f(y_k^i) - \gamma(2^{\bar{j}} \tilde{\Delta}_k^i)^2, \\ f(y_k^i + 2^{\bar{j}+1} \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) &> f(y_k^i) - \gamma(2^{\bar{j}+1} \tilde{\Delta}_k^i)^2. \end{aligned}$$

Supponiamo, per assurdo, che non sia così, e cioè che per ogni  $j = 0, 1, 2, \dots$ ,

$$f(y_k^i + 2^j \tilde{\Delta}_k^i d_k^i) \leq f(y_k^i) - \gamma(2^j \tilde{\Delta}_k^i)^2.$$

Ma questo è in contraddizione con l'ipotesi (A1). □

# Convergenza a zero dei $\Delta_k^i$ e $\tilde{\Delta}_k^i$

## Proposizione

Se vale la (A1), allora, per ogni  $i = 1, \dots, n$ , risulta

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k^i = \lim_{k \rightarrow \infty} \tilde{\Delta}_k^i = 0.$$

**dim.** Si vede facilmente che, per ogni  $k$ ,  $f(x_{k+1}) \leq f(x_k)$ , quindi  $x_k \in L(x_0)$  e  $\{f(x_k)\}$  converge.

Risulta inoltre

$$f(x_{k+1}) \leq f(x_k) - \gamma \sum_{i=1}^n (\Delta_k^i)^2,$$

da cui, prendendo il limite per  $k \rightarrow \infty$  e ricordando che  $\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_{k+1}) - f(x_k) = 0$ ,

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k^i = 0, \quad i = 1, \dots, n.$$

# Convergenza a zero dei $\Delta_k^i$ e $\tilde{\Delta}_k^i$

## Proposizione

Se vale la (A1), allora, per ogni  $i = 1, \dots, n$ , risulta

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k^i = \lim_{k \rightarrow \infty} \tilde{\Delta}_k^i = 0.$$

**dim.** Si vede facilmente che, per ogni  $k$ ,  $f(x_{k+1}) \leq f(x)$ , quindi  $x_k \in L(x_0)$  e  $\{f(x_k)\}$  converge.

Risulta inoltre

$$f(x_{k+1}) \leq f(x_k) - \gamma \sum_{i=1}^n (\Delta_k^i)^2,$$

da cui, prendendo il limite per  $k \rightarrow \infty$  e ricordando che  $\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_{k+1}) - f(x_k) = 0$ ,

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k^i = 0, \quad i = 1, \dots, n.$$

# Convergenza a zero dei $\Delta_k^i$ e $\tilde{\Delta}_k^i$

## Proposizione

Se vale la (A1), allora, per ogni  $i = 1, \dots, n$ , risulta

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k^i = \lim_{k \rightarrow \infty} \tilde{\Delta}_k^i = 0.$$

**dim.** Si vede facilmente che, per ogni  $k$ ,  $f(x_{k+1}) \leq f(x)$ , quindi  $x_k \in L(x_0)$  e  $\{f(x_k)\}$  converge.

Risulta inoltre

$$f(x_{k+1}) \leq f(x_k) - \gamma \sum_{i=1}^n (\Delta_k^i)^2,$$

da cui, prendendo il limite per  $k \rightarrow \infty$  e ricordando che  $\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_{k+1}) - f(x_k) = 0$ ,

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k^i = 0, \quad i = 1, \dots, n.$$

# Convergenza a zero dei $\Delta_k^i$ e $\tilde{\Delta}_k^i$

## Proposizione

Se vale la (A1), allora, per ogni  $i = 1, \dots, n$ , risulta

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k^i = \lim_{k \rightarrow \infty} \tilde{\Delta}_k^i = 0.$$

**dim.** Si vede facilmente che, per ogni  $k$ ,  $f(x_{k+1}) \leq f(x)$ , quindi  $x_k \in L(x_0)$  e  $\{f(x_k)\}$  converge.

Risulta inoltre

$$f(x_{k+1}) \leq f(x_k) - \gamma \sum_{i=1}^n (\Delta_k^i)^2,$$

da cui, prendendo il limite per  $k \rightarrow \infty$  e ricordando che  $\lim_{k \rightarrow \infty} f(x_{k+1}) - f(x_k) = 0$ ,

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \Delta_k^i = 0, \quad i = 1, \dots, n.$$

Convergenza a zero dei  $\Delta_k^i$  e  $\tilde{\Delta}_k^i$  (segue)

Ora, per ogni  $i = 1, \dots, n$ , è possibile dividere l'insieme  $\{0, 1, \dots\}$  in

$$K = \{k : \tilde{\Delta}_{k+1}^i = \Delta_k^i > 0\},$$

$$\bar{K} = \{k : \tilde{\Delta}_{k+1}^i = \tilde{\Delta}_k^i/2, \Delta_k^i = 0\}.$$

Per ogni  $k \in K$  risulta  $\Delta_k^i \geq \tilde{\Delta}_k^i$  e quindi

$$\lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} \tilde{\Delta}_k^i = 0.$$

Per ogni  $k \in \bar{K}$ , possiamo determinare il più grande indice  $m_k < k$  e  $m_k \in K$  e scrivere

$$\tilde{\Delta}_k^i = 2^{m_k - k} \Delta_{m_k}^i \leq \Delta_{m_k}^i$$

Convergenza a zero dei  $\Delta_k^i$  e  $\tilde{\Delta}_k^i$  (segue)

Ora, per ogni  $i = 1, \dots, n$ , è possibile dividere l'insieme  $\{0, 1, \dots\}$  in

$$K = \{k : \tilde{\Delta}_{k+1}^i = \Delta_k^i > 0\},$$

$$\bar{K} = \{k : \tilde{\Delta}_{k+1}^i = \tilde{\Delta}_k^i/2, \Delta_k^i = 0\}.$$

Per ogni  $k \in K$  risulta  $\Delta_k^i \geq \tilde{\Delta}_k^i$  e quindi

$$\lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} \tilde{\Delta}_k^i = 0.$$

Per ogni  $k \in \bar{K}$ , possiamo determinare il più grande indice  $m_k < k$  e  $m_k \in K$  e scrivere

$$\tilde{\Delta}_k^i = 2^{m_k - k} \Delta_{m_k}^i \leq \Delta_{m_k}^i$$

# Convergenza a zero dei $\Delta_k^i$ e $\tilde{\Delta}_k^i$ (segue)

Ora, per ogni  $i = 1, \dots, n$ , è possibile dividere l'insieme  $\{0, 1, \dots\}$  in

$$K = \{k : \tilde{\Delta}_{k+1}^i = \Delta_k^i > 0\},$$

$$\bar{K} = \{k : \tilde{\Delta}_{k+1}^i = \tilde{\Delta}_k^i/2, \Delta_k^i = 0\}.$$

Per ogni  $k \in K$  risulta  $\Delta_k^i \geq \tilde{\Delta}_k^i$  e quindi

$$\lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} \tilde{\Delta}_k^i = 0.$$

Per ogni  $k \in \bar{K}$ , possiamo determinare il più grande indice  $m_k < k$  e  $m_k \in K$  e scrivere

$$\tilde{\Delta}_k^i = 2^{m_k - k} \Delta_{m_k}^i \leq \Delta_{m_k}^i$$

# Convergenza a zero dei $\Delta_k^i$ e $\tilde{\Delta}_k^i$ (segue)

$$\tilde{\Delta}_k^i = 2^{m_k - k} \Delta_{m_k}^i \leq \Delta_{m_k}^i$$

Quando  $k \rightarrow \infty$ ,  $k \in \bar{K}$ , possono succedere due cose:

$m_k - k \rightarrow -\infty$  (quando  $K$  è finito)  $\Rightarrow 2^{m_k - k} \rightarrow 0$

$m_k \rightarrow \infty$  (quando  $K$  è infinito)  $\Rightarrow \Delta_{m_k}^i \rightarrow 0$

Quindi

$$\lim_{k \rightarrow \infty, k \in \bar{K}} \tilde{\Delta}_k^i = 0.$$



# Convergenza a zero dei $\Delta_k^i$ e $\tilde{\Delta}_k^i$ (segue)

$$\tilde{\Delta}_k^i = 2^{m_k - k} \Delta_{m_k}^i \leq \Delta_{m_k}^i$$

Quando  $k \rightarrow \infty$ ,  $k \in \bar{K}$ , possono succedere due cose:

$$m_k - k \rightarrow -\infty \text{ (quando } K \text{ è finito)} \Rightarrow 2^{m_k - k} \rightarrow 0$$

$$m_k \rightarrow \infty \text{ (quando } K \text{ è infinito)} \Rightarrow \Delta_{m_k}^i \rightarrow 0$$

Quindi

$$\lim_{k \rightarrow \infty, k \in \bar{K}} \tilde{\Delta}_k^i = 0.$$



# Convergenza a zero dei $\Delta_k^i$ e $\tilde{\Delta}_k^i$ (segue)

$$\tilde{\Delta}_k^i = 2^{m_k - k} \Delta_{m_k}^i \leq \Delta_{m_k}^i$$

Quando  $k \rightarrow \infty$ ,  $k \in \bar{K}$ , possono succedere due cose:

$$m_k - k \rightarrow -\infty \text{ (quando } K \text{ è finito)} \Rightarrow 2^{m_k - k} \rightarrow 0$$

$$m_k \rightarrow \infty \text{ (quando } K \text{ è infinito)} \Rightarrow \Delta_{m_k}^i \rightarrow 0$$

Quindi

$$\lim_{k \rightarrow \infty, k \in \bar{K}} \tilde{\Delta}_k^i = 0.$$



# Convergenza a punti stazionari

## Teorema

Se vale la (A1) e se  $f$  è continuamente differenziabile, allora

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|\nabla f(x_k)\| = 0$$

**dim.** Osserviamo prima di tutto che  $x_k \in L(x_0)$  quindi  $\{x_k\}$  ammette punti limite.

Sia  $\bar{x}$  e  $K$  tali che

$$\lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} x_k = \bar{x}.$$

Per ogni  $k \in K$  e  $i = 2, \dots, n+1$

$$\|y_k^i - x_k\| \leq \sum_{j=1}^{i-1} \Delta_k^j \quad \text{quindi} \quad \lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} y_k^i = \bar{x}.$$

# Convergenza a punti stazionari

## Teorema

Se vale la (A1) e se  $f$  è continuamente differenziabile, allora

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|\nabla f(x_k)\| = 0$$

**dim.** Osserviamo prima di tutto che  $x_k \in L(x_0)$  quindi  $\{x_k\}$  ammette punti limite.

Sia  $\bar{x}$  e  $K$  tali che

$$\lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} x_k = \bar{x}.$$

Per ogni  $k \in K$  e  $i = 2, \dots, n+1$

$$\|y_k^i - x_k\| \leq \sum_{j=1}^{i-1} \Delta_k^j \quad \text{quindi} \quad \lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} y_k^i = \bar{x}.$$

# Convergenza a punti stazionari

## Teorema

Se vale la (A1) e se  $f$  è continuamente differenziabile, allora

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|\nabla f(x_k)\| = 0$$

**dim.** Osserviamo prima di tutto che  $x_k \in L(x_0)$  quindi  $\{x_k\}$  ammette punti limite.

Sia  $\bar{x}$  e  $K$  tali che

$$\lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} x_k = \bar{x}.$$

Per ogni  $k \in K$  e  $i = 2, \dots, n+1$

$$\|y_k^i - x_k\| \leq \sum_{j=1}^{i-1} \Delta_k^j \quad \text{quindi} \quad \lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} y_k^i = \bar{x}.$$

# Convergenza a punti stazionari

## Teorema

Se vale la (A1) e se  $f$  è continuamente differenziabile, allora

$$\lim_{k \rightarrow \infty} \|\nabla f(x_k)\| = 0$$

**dim.** Osserviamo prima di tutto che  $x_k \in L(x_0)$  quindi  $\{x_k\}$  ammette punti limite.

Sia  $\bar{x}$  e  $K$  tali che

$$\lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} x_k = \bar{x}.$$

Per ogni  $k \in K$  e  $i = 2, \dots, n+1$

$$\|y_k^i - x_k\| \leq \sum_{j=1}^{i-1} \Delta_k^j \quad \text{quindi} \quad \lim_{k \rightarrow \infty, k \in K} y_k^i = \bar{x}.$$

## Convergenza a punti stazionari (segue)

Dalla definizione dell'algorithm segue che uno dei seguenti casi si presenta:

$$(1) \Delta_k^i = 0, f(y_k^i \pm \tilde{\Delta}_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2;$$

$$(2) \Delta_k^i > 0,$$

$$(a) f(y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2$$

$$(b) f(y_k^i - 2\Delta_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(2\Delta_k^i)^2;$$

$$(3) \Delta_k^i > 0,$$

$$(a) f(y_k^i + 2\Delta_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(2\Delta_k^i)^2$$

$$(b) f(y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i) \leq f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2$$

Nel caso (3.b), poniamo  $\tilde{y}_k^i = y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i$ , così possiamo scrivere

$$f(\tilde{y}_k^i - \tilde{\Delta}_k^i e_i) \geq f(\tilde{y}_k^i) - \gamma(-(\tilde{\Delta}_k^i)^2)$$

## Convergenza a punti stazionari (segue)

Dalla definizione dell'algorithm segue che uno dei seguenti casi si presenta:

$$(1) \Delta_k^i = 0, f(y_k^i \pm \tilde{\Delta}_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2;$$

$$(2) \Delta_k^i > 0,$$

$$(a) \quad f(y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2$$

$$(b) \quad f(y_k^i - 2\Delta_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(2\Delta_k^i)^2;$$

$$(3) \Delta_k^i > 0,$$

$$(a) \quad f(y_k^i + 2\Delta_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(2\Delta_k^i)^2$$

$$(b) \quad f(y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i) \leq f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2$$

Nel caso (3.b), poniamo  $\tilde{y}_k^i = y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i$ , così possiamo scrivere

$$f(\tilde{y}_k^i - \tilde{\Delta}_k^i e_i) \geq f(\tilde{y}_k^i) - \gamma(-(\tilde{\Delta}_k^i)^2)$$

## Convergenza a punti stazionari (segue)

Dalla definizione dell'algorithm segue che uno dei seguenti casi si presenta:

$$(1) \Delta_k^i = 0, f(y_k^i \pm \tilde{\Delta}_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2;$$

$$(2) \Delta_k^i > 0,$$

$$(a) \quad f(y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2$$

$$(b) \quad f(y_k^i - 2\Delta_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(2\Delta_k^i)^2;$$

$$(3) \Delta_k^i > 0,$$

$$(a) \quad f(y_k^i + 2\Delta_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(2\Delta_k^i)^2$$

$$(b) \quad f(y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i) \leq f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2$$

Nel caso (3.b), poniamo  $\tilde{y}_k^i = y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i$ , così possiamo scrivere

$$f(\tilde{y}_k^i - \tilde{\Delta}_k^i e_i) \geq f(\tilde{y}_k^i) - \gamma(-(\tilde{\Delta}_k^i)^2)$$

## Convergenza a punti stazionari (segue)

Dalla definizione dell'algorithm segue che uno dei seguenti casi si presenta:

$$(1) \Delta_k^i = 0, f(y_k^i \pm \tilde{\Delta}_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2;$$

$$(2) \Delta_k^i > 0,$$

$$(a) \quad f(y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2$$

$$(b) \quad f(y_k^i - 2\Delta_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(2\Delta_k^i)^2;$$

$$(3) \Delta_k^i > 0,$$

$$(a) \quad f(y_k^i + 2\Delta_k^i e_i) > f(y_k^i) - \gamma(2\Delta_k^i)^2$$

$$(b) \quad f(y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i) \leq f(y_k^i) - \gamma(\tilde{\Delta}_k^i)^2$$

Nel caso (3.b), poniamo  $\tilde{y}_k^i = y_k^i + \tilde{\Delta}_k^i e_i$ , così possiamo scrivere

$$f(\tilde{y}_k^i - \tilde{\Delta}_k^i e_i) \geq f(\tilde{y}_k^i) - \gamma(-(\tilde{\Delta}_k^i)^2)$$

# Convergenza a punti stazionari (segue)

Poniamo

$$(1) \quad z_k^i = y_k^i, \quad \xi_k^i = \tilde{\Delta}_k^i;$$

$$(2) \quad z_k^i = y_k^i,$$

$$\xi_k^i = \begin{cases} \tilde{\Delta}_k^i & \text{caso (a)} \\ 2\Delta_k^i & \text{caso (b)} \end{cases}$$

(3)

$$z_k^i = \begin{cases} y_k^i & \text{caso (a)} \\ \tilde{y}_k^i & \text{caso (b)} \end{cases} \quad \xi_k^i = \begin{cases} 2\Delta_k^i & \text{caso (a)} \\ \tilde{\Delta}_k^i & \text{caso (b)} \end{cases}$$

E quindi,

$$f(z_k^i \pm \xi_k^i e_i) > f(z_k^i) - \gamma a (\xi_k^i)^2$$

con  $z_k^i \rightarrow \bar{x}$ ,  $\xi_k^i \rightarrow 0$  e  $a = 1$  tranne che nel caso (3.b) in cui  $a = -1$ .

# Convergenza a punti stazionari (segue)

Poniamo

$$(1) \quad z_k^i = y_k^i, \quad \xi_k^i = \tilde{\Delta}_k^i;$$

$$(2) \quad z_k^i = y_k^i,$$

$$\xi_k^i = \begin{cases} \tilde{\Delta}_k^i & \text{caso (a)} \\ 2\Delta_k^i & \text{caso (b)} \end{cases}$$

(3)

$$z_k^i = \begin{cases} y_k^i & \text{caso (a)} \\ \tilde{y}_k^i & \text{caso (b)} \end{cases} \quad \xi_k^i = \begin{cases} 2\Delta_k^i & \text{caso (a)} \\ \tilde{\Delta}_k^i & \text{caso (b)} \end{cases}$$

E quindi,

$$f(z_k^i \pm \xi_k^i e_i) > f(z_k^i) - \gamma a (\xi_k^i)^2$$

con  $z_k^i \rightarrow \bar{x}$ ,  $\xi_k^i \rightarrow 0$  e  $a = 1$  tranne che nel caso (3.b) in cui  $a = -1$ .

# Convergenza a punti stazionari (segue)

$$f(z_k^i + \xi_k^i e_i) > f(z_k^i) - \gamma a(\xi_k^i)^2$$

$$f(z_k^i - \xi_k^i e_i) > f(z_k^i) - \gamma a(\xi_k^i)^2$$

Applicando il Teorema della media, risulta

$$\nabla f(u_k^i)^\top e_i > -\gamma a(\xi_k^i)$$

$$\nabla f(v_k^i)^\top (-e_i) > -\gamma a(\xi_k^i)$$

con  $u_k^i = z_k^i + t\xi_k^i e_i$ ,  $v_k^i = z_k^i - s\xi_k^i e_i$ ,  $t, s \in (0, 1)$ .

Prendendo il limite per  $k \rightarrow \infty$ ,  $k \in K$ , otteniamo

$$\nabla f(\bar{x})^\top e_i \geq 0$$

$$\nabla f(\bar{x})^\top (-e_i) \geq 0$$

da cui segue che  $\bar{x}$  è un punto stazionario di  $f$ . □

# Convergenza a punti stazionari (segue)

$$f(z_k^i + \xi_k^i e_i) > f(z_k^i) - \gamma a(\xi_k^i)^2$$

$$f(z_k^i - \xi_k^i e_i) > f(z_k^i) - \gamma a(\xi_k^i)^2$$

Applicando il Teorema della media, risulta

$$\nabla f(u_k^i)^\top e_i > -\gamma a(\xi_k^i)$$

$$\nabla f(v_k^i)^\top (-e_i) > -\gamma a(\xi_k^i)$$

con  $u_k^i = z_k^i + t\xi_k^i e_i$ ,  $v_k^i = z_k^i - s\xi_k^i e_i$ ,  $t, s \in (0, 1)$ .

Prendendo il limite per  $k \rightarrow \infty, k \in K$ , otteniamo

$$\nabla f(\bar{x})^\top e_i \geq 0$$

$$\nabla f(\bar{x})^\top (-e_i) \geq 0$$

da cui segue che  $\bar{x}$  è un punto stazionario di  $f$ .



# Convergenza a punti stazionari (segue)

$$f(z_k^i + \xi_k^i e_i) > f(z_k^i) - \gamma a(\xi_k^i)^2$$

$$f(z_k^i - \xi_k^i e_i) > f(z_k^i) - \gamma a(\xi_k^i)^2$$

Applicando il Teorema della media, risulta

$$\nabla f(u_k^i)^\top e_i > -\gamma a(\xi_k^i)$$

$$\nabla f(v_k^i)^\top (-e_i) > -\gamma a(\xi_k^i)$$

con  $u_k^i = z_k^i + t\xi_k^i e_i$ ,  $v_k^i = z_k^i - s\xi_k^i e_i$ ,  $t, s \in (0, 1)$ .

Prendendo il limite per  $k \rightarrow \infty, k \in K$ , otteniamo

$$\nabla f(\bar{x})^\top e_i \geq 0$$

$$\nabla f(\bar{x})^\top (-e_i) \geq 0$$

da cui segue che  $\bar{x}$  è un punto stazionario di  $f$ .

