


15 - Convessità e Derivabilità

 **Proposizione 15.1:** Maggiorazione della derivata direzionale in un punto di G-derivabilità di una funzione convessa

Sia $(X, \|\cdot\|)$ uno spazio normato.

Sia $A \subseteq X$ convesso.

Sia $\mathbf{x}_0 \in \overset{\circ}{A}$.

Sia $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ una funzione convessa, G-derivabile in \mathbf{x}_0 .

Si ha $f'(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) \leq f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0)$ per ogni $\mathbf{x} \in A$.

 **Dimostrazione**

Sia $\mathbf{x} \in A$; si provi che $f'(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) \leq f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0)$.

Dalla definizione di G-derivabilità di f in \mathbf{x}_0 , si ha

$$\lim_{\lambda \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x}_0 + \lambda(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)) - f(\mathbf{x}_0)}{\lambda} = f'(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0).$$

Per ogni $\lambda \in]0; 1]$, si ha

$$\begin{aligned} \frac{f(\mathbf{x}_0 + \lambda(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)) - f(\mathbf{x}_0)}{\lambda} &= \frac{f(\lambda\mathbf{x} + (1-\lambda)\mathbf{x}_0) - f(\mathbf{x}_0)}{\lambda} \\ &\leq \frac{\lambda f(\mathbf{x}) + (1-\lambda)f(\mathbf{x}_0) - f(\mathbf{x}_0)}{\lambda} && \text{Per convessità di } f, \text{ essendo } \lambda \in]0; 1] \\ &= \frac{\lambda f(\mathbf{x}) - \lambda f(\mathbf{x}_0)}{\lambda} = f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0) \end{aligned}$$

Segue allora per confronto che

$$\lim_{\lambda \rightarrow 0^+} \frac{f(\mathbf{x}_0 + \lambda(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)) - f(\mathbf{x}_0)}{\lambda} \leq \lim_{\lambda \rightarrow 0^+} f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0) = f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0);$$

essendo anche $\lim_{\lambda \rightarrow 0^+} \frac{f(\mathbf{x}_0 + \lambda(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)) - f(\mathbf{x}_0)}{\lambda} = f'(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)$ per quanto visto prima, si ha allora

$$f'(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) \leq f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0).$$

■

↗ Corollario 15.2: Punti in cui una funzione convessa è G-derivabile e ha derivata nulla sono di minimo assoluto

Sia $(X, \|\cdot\|)$ uno spazio normato.

Sia $A \subseteq X$ convesso.

Sia $\mathbf{x}_0 \in \overset{\circ}{A}$.

Sia $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ una funzione convessa, G-derivabile in \mathbf{x}_0 .

Si supponga che $f'(\mathbf{x}_0) = \mathbf{0}_{X^*}$.

Allora, \mathbf{x}_0 è di minimo assoluto per f .

📄 Dimostrazione

Sia $\mathbf{x} \in A$; si provi che $f(\mathbf{x}) \geq f(\mathbf{x}_0)$.

Essendo f G-derivabile in \mathbf{x}_0 con $f'(\mathbf{x}_0) = \mathbf{0}_{X^*}$ per ipotesi, si ha in particolare che

$$f'(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) = 0.$$

Allora, dalla [Proposizione 15.1] segue che

$$f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{x}_0) \geq f'(\mathbf{x}_0)(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) = 0.$$

■

Proposizione 15.2: Prima caratterizzazione della convessità di funzioni G-derivabili

Sia $(X, \|\cdot\|)$ uno spazio normato.

Sia $A \subseteq X$ aperto e convesso.

Sia $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ una funzione G-derivabile in A .

Sono equivalenti le seguenti affermazioni:

1. f è convessa;
2. $f(\mathbf{y}) \geq f(\mathbf{x}) + f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x})$ per ogni $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$.

Dimostrazione (1. \Rightarrow 2.)

Si supponga f convessa.

Siano $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$; si provi che $f(\mathbf{y}) \geq f(\mathbf{x}) + f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x})$.

f è convessa per ipotesi, e sempre per ipotesi è anche G-derivabile in \mathbf{x} ;
dalla [Proposizione 15.1] segue allora che

$$f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \leq f(\mathbf{y}) - f(\mathbf{x}).$$

■

Dimostrazione (2. \Rightarrow 1.)

Si supponga $f(\mathbf{y}) \geq f(\mathbf{x}) + f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x})$ per ogni $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$.

Siano $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in A$, e sia $\lambda \in [0; 1]$;

si provi che $f(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) \leq \lambda f(\mathbf{x}_2) + (1 - \lambda)f(\mathbf{x}_1)$.

Si hanno le seguenti disuguaglianze:

$$\begin{aligned}
f(\mathbf{x}_1) &\geq f(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) + f'(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1))(\mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_1 - \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) && \text{Per ipotesi} \\
&= f(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) + f'(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1))(-\lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) \\
&= f(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) - \lambda f'(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1))(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1) && \text{Per linearità di } f'(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1))
\end{aligned}$$

da cui segue che $(1 - \lambda)f(\mathbf{x}_1) \geq (1 - \lambda)f(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) - \lambda(1 - \lambda)f'(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1))(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)$, moltiplicando ambo i membri per $1 - \lambda \geq 0$;

$$\begin{aligned}
f(\mathbf{x}_2) &\geq f(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) + f'(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1))(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1 - \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) \\
&= f(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) + f'(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1))((1 - \lambda)(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) \\
&= f(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) + (1 - \lambda)f'(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1))(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1) && \text{Per linearità di } f'(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1))
\end{aligned}$$

da cui segue che $\lambda f(\mathbf{x}_2) \geq \lambda f(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)) + \lambda(1 - \lambda)f'(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1))(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)$, moltiplicando ambo i membri per $\lambda \geq 0$.

Sommando membro a membro le due disuguaglianze ottenute e semplificando, si ricava che

$$\lambda f(\mathbf{x}_2) + (1 - \lambda)f(\mathbf{x}_1) \geq f(\mathbf{x}_1 + \lambda(\mathbf{x}_2 - \mathbf{x}_1)),$$

che è esattamente ciò che si voleva provare.

■

⌘ Definizione: Monotonia

Sia $(X, \|\cdot\|)$ uno spazio normato.

Sia $A \subseteq X$.

Un operatore $T : A \rightarrow X^*$ si dice **monotono** quando

$$(T(\mathbf{x}) - T(\mathbf{y}))(\mathbf{x} - \mathbf{y}) \geq 0 \text{ per ogni } \mathbf{x}, \mathbf{y} \in A.$$

Q Osservazione

Si consideri \mathbb{R} come spazio euclideo, che è di Hilbert rispetto al prodotto di numeri reali;
sia $\phi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}^*$ la funzione definita ponendo $\phi(x) = \langle x, \cdot \rangle = x \cdot (\cdot)$, che è un'isometria lineare per la [Proposizione 10.14].

Sia $A \subseteq \mathbb{R}$.

Un operatore $T : A \rightarrow \mathbb{R}^*$ è monotono se e solo se la funzione $\tilde{T} := \phi^{-1} \circ T$ è non decrescente in A .

Dimostrazione

Siano $x, y \in A$.

Sia $x_0 = \tilde{T}(x)$, e sia $y_0 = \tilde{T}(y)$.

Si osserva intanto che

$$\begin{aligned} & (T(x) - T(y))(x - y) && \text{Per monotonia di } T \\ &= (\phi(x_0) - \phi(y_0))(x - y) && \text{Per definizione di } x_0 \text{ e } y_0 \text{ e di } \tilde{T} \\ &= (\phi(x_0 - y_0))(x - y) && \text{Per linearità di } \phi \\ &= (x_0 - y_0) \cdot (x - y) && \text{Per definizione di } \phi \\ &= (\tilde{T}(x) - \tilde{T}(y)) \cdot (x - y) && \text{Per definizione di } x_0 \text{ e } y_0 \end{aligned}$$

Si supponga dapprima T monotono.

Fissati $x, y \in A$ con $x < y$, si ha $(T(x) - T(y))(x - y) \geq 0$ per ipotesi di monotonia di T , ossia

$(\tilde{T}(x) - \tilde{T}(y)) \cdot (x - y) \geq 0$ per la catena di uguaglianze osservata prima;

essendo $x < y$, segue allora $\tilde{T}(x) \leq \tilde{T}(y)$, da cui la non decrescenza di \tilde{T} per arbitrarietà di $x, y \in A$.

Viceversa, se $\phi^{-1} \circ T$ è non decrescente, si ha

$(\tilde{T}(x) - \tilde{T}(y)) \cdot (x - y) \geq 0$ per ogni $x, y \in A$ (si verifica per ispezione sui casi $x \leq y$ e $x > y$),

$(T(x) - T(y))(x - y) \geq 0$ per la catena di uguaglianze osservata prima;

segue allora la monotonia di T per arbitrarietà di $x, y \in A$.

■

Proposizione 15.3: Seconda caratterizzazione della convessità di funzioni G-derivabili

Sia $(X, \|\cdot\|)$ uno spazio normato.

Sia $A \subseteq X$ aperto e convesso.

Sia $f : A \rightarrow \mathbb{R}$ una funzione G-derivabile in A .

Sono equivalenti le seguenti affermazioni:

1. f è convessa;
2. f' è un operatore monotono.

Q Osservazioni preliminari

Fissati $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$, si definisca $\varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}} : [0; 1] \rightarrow \mathbb{R}$ ponendo

$\varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(\lambda) = f(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x}))$ per ogni $\lambda \in [0; 1]$.

Allora:

1. Per ogni $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$, $\varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}$ è derivabile in $[0; 1]$, e si ha $\dot{\varphi}_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(\lambda) = f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x}))(\mathbf{y} - \mathbf{x})$ per ogni $\lambda \in [0; 1]$;
2. f è convessa in A se e solo se $\varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}$ è convessa in $[0; 1]$ per ogni $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$;
3. f è convessa in A se e solo se $\dot{\varphi}_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}$ è non decrescente in $[0; 1]$ per ogni $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$.

Il punto 1. segue dal fatto che, fissati $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$ e fissato $\lambda_0 \in [0; 1]$, si ha

$$\lim_{\mu \rightarrow 0} \frac{\varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(\lambda_0 + \mu) - \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(\lambda_0)}{\mu} = \lim_{\mu \rightarrow 0} \frac{f(\mathbf{x} + \lambda_0(\mathbf{y} - \mathbf{x}) + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f(\mathbf{x} + \lambda_0(\mathbf{y} - \mathbf{x}))}{\mu} \quad \text{Per definizione di } \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}$$

$$= f'(\mathbf{x} + \lambda_0(\mathbf{y} - \mathbf{x}))(\mathbf{y} - \mathbf{x})$$

Per G-derivabilità di f in $\mathbf{x} + \lambda_0(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \in A$ (A è convesso, e $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$), e per definizione di f'

Si mostri il punto 2.

Si fissino $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$.

Se $\varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}$ è convessa in $[0; 1]$, si ha in particolare che

$$\begin{aligned} &| \quad | \quad | \\ &| f(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) = \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(\lambda) \quad | \text{ Per definizione di } \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}} \quad | \\ &| = \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(0 + \lambda(1 - 0)) \quad | \quad | \\ &| \leq \lambda \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(1) + (1 - \lambda) \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(0) \quad | \text{ Per convessità di } \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}} \quad | \\ &| = \lambda f(\mathbf{y}) + (1 - \lambda) f(\mathbf{x}) \quad | \text{ Per definizione di } \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}} \quad | \end{aligned}$$

Ne segue che, se $\varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}$ è convessa in $[0; 1]$ per ogni $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$, f è convessa in A .

Viceversa, si supponga f convessa in A .

Siano $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$;

siano $\lambda_1, \lambda_2 \in [0; 1]$, e sia $\mu \in [0; 1]$.

Si ha

$$\begin{aligned} &| \quad | \quad | \\ &| - | - | \\ &| \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(\lambda_1 + \mu(\lambda_2 - \lambda_1)) = f(\mathbf{x} + (\lambda_1 + \mu(\lambda_2 - \lambda_1))(\mathbf{y} - \mathbf{x})) \quad | \text{ Per definizione di } \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}} \quad | \\ &| = f(\mathbf{x} + \lambda_1(\mathbf{y} - \mathbf{x}) + \mu(\lambda_2 - \lambda_1)(\mathbf{y} - \mathbf{x})) \quad | \quad | \\ &| = f(\mathbf{x} + \lambda_1(\mathbf{y} - \mathbf{x}) + \mu(\mathbf{x} + \lambda_2(\mathbf{y} - \mathbf{x}) - (\mathbf{x} + \lambda_1(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) \quad | \quad | \\ &| \leq \mu f(\mathbf{x} + \lambda_2(\mathbf{y} - \mathbf{x})) + (1 - \mu) f(\mathbf{x} + \lambda_1(\mathbf{y} - \mathbf{x})) \quad | \text{ Per convessità di } f \quad | \\ &| = \mu \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(\lambda_2) + (1 - \mu) \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}(\lambda_1) \quad | \text{ Per definizione di } \varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}} \quad | \end{aligned}$$

da cui segue la convessità di $\varphi_{\mathbf{x}, \mathbf{y}}$.

Infine, essendo $\varphi_{\mathbf{x},\mathbf{y}}$ derivabile in $[0; 1]$ per ogni $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$ e a valori reali, per un risultato noto si ha che $\varphi_{\mathbf{x},\mathbf{y}}$ è convessa se e solo se $\dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}$ è non decrescente in $[0; 1]$.

Essendo la convessità di $\varphi_{\mathbf{x},\mathbf{y}}$ equivalente alla convessità di f per il punto precedente, è acquisito anche il punto 3.

Dimostrazione (1. \Rightarrow 2.)

Si supponga f convessa;

si provi che f' è monotona, cioè $(f'(\mathbf{x}) - f'(\mathbf{y}))(\mathbf{x} - \mathbf{y}) \geq 0$ per ogni $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$.

Si fissino dunque $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$.

In virtù delle osservazioni preliminari, si ha che $\varphi_{\mathbf{x},\mathbf{y}}$ è derivabile in $[0; 1]$ con $\dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(\lambda) = f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x}))(\mathbf{y} - \mathbf{x})$ per ogni $\lambda \in [0; 1]$;

inoltre, essendo f convessa, si ha $\dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}$ non decrescente in $[0; 1]$.

Ne viene in particolare che $\dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(0) \leq \dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(1)$, ossia $f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \leq f'(\mathbf{y})(\mathbf{y} - \mathbf{x})$, da cui la tesi.

■

Dimostrazione (2. \Rightarrow 1.)

Si supponga f' monotona;

in virtù delle osservazioni preliminari, si per provare la convessità di f basta mostrare che $\dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}$ è non decrescente in $[0; 1]$ per ogni $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$.

Siano dunque $\lambda, \mu \in [0; 1]$, con $\lambda < \mu$;

si provi che $\dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(\lambda) \leq \dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(\mu)$.

Si ha

$$\begin{aligned} 0 &\leq (f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) (\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x}) - (\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) && \text{Per ipotesi di monotonia di } f' \\ &= (f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) ((\lambda - \mu)(\mathbf{y} - \mathbf{x})) \\ &= f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) ((\lambda - \mu)(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x})) ((\lambda - \mu)(\mathbf{y} - \mathbf{x})) && \begin{array}{l} \text{Per definizione di} \\ f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x})) \end{array} \\ &= (\lambda - \mu) f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) (\mathbf{y} - \mathbf{x}) - (\lambda - \mu) f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x})) (\mathbf{y} - \mathbf{x}) && \text{Per linearità di } f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) \text{ e} \\ & && f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x})) \\ &= (\lambda - \mu) \dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(\lambda) - (\lambda - \mu) \dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(\mu) && \text{Per legge di } \dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}} \\ &= (\lambda - \mu) (\dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(\lambda) - \dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(\mu)) \end{aligned}$$

Da questa catena di disuguaglianze e dal fatto che $\lambda < \mu$, segue che $\dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(\lambda) - \dot{\varphi}_{\mathbf{x},\mathbf{y}}(\mu) \leq 0$, che è ciò che si voleva mostrare.

■

Dimostrazione alternativa (1. \Rightarrow 2.) (menomale)

Si supponga f convessa;

si provi che f' è monotona, cioè $(f'(\mathbf{x}) - f'(\mathbf{y}))(\mathbf{x} - \mathbf{y}) \geq 0$ per ogni $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$.

Si fissino dunque $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$.

Essendo f convessa e G-derivabile su A per ipotesi, dalla [Proposizione 15.2] segue che

$$f(\mathbf{y}) \geq f(\mathbf{x}) + f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x}),$$

e anche

$$f(\mathbf{x}) \geq f(\mathbf{y}) + f'(\mathbf{y})(\mathbf{x} - \mathbf{y}).$$

Sommando membro a membro le due disuguaglianze ottenute e semplificando, si ottiene

$$0 \geq f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x}) + f'(\mathbf{y})(\mathbf{x} - \mathbf{y})$$

$$= -f'(\mathbf{x})(\mathbf{x} - \mathbf{y}) + f'(\mathbf{y})(\mathbf{x} - \mathbf{y}) \quad \text{Per linearità di } f'(\mathbf{x})$$

Si ha dunque $f'(\mathbf{x})(\mathbf{x} - \mathbf{y}) - f'(\mathbf{y})(\mathbf{x} - \mathbf{y}) \geq 0$, che corrisponde a quanto si voleva mostrare.

■

Dimostrazione alternativa (2. \Rightarrow 1.) (menomale parte 2)

Si supponga f' monotona.

Essendo f G-derivabile su A , in virtù della [Proposizione 15.2] si provi che $f(\mathbf{y}) \geq f(\mathbf{x}) + f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x})$ per ogni $\mathbf{x} \in X$.

Si fissino $\lambda, \mu \in [0; 1]$ con $\lambda < \mu$.

Si ha che

$$0 \leq (f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) (\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x}) - (\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) \quad \text{Per ipotesi di monotonia di } f'$$

$$0 \leq (f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) (\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x}) - (\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) \quad \text{Per ipotesi di monotonia di } f'$$

$$= (f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) ((\lambda - \mu)(\mathbf{y} - \mathbf{x}))$$

$$= (\lambda - \mu) (f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) (\mathbf{y} - \mathbf{x})$$

Per linearità di

$$f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))$$

Avendo supposto $\lambda < \mu$, ne segue che

$$(f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) - f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x}))) (\mathbf{y} - \mathbf{x}) \leq 0, \text{ ossia}$$

$$f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) (\mathbf{y} - \mathbf{x}) \leq f'(\mathbf{x} + \mu(\mathbf{y} - \mathbf{x})) (\mathbf{y} - \mathbf{x}).$$

Ne segue che la funzione $[0; 1] \rightarrow \mathbb{R} : \lambda \mapsto f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x})) (\mathbf{y} - \mathbf{x})$ è monotona non decrescente; in particolare, si ha allora

$$\underbrace{f'(\mathbf{x} + 0(\mathbf{y} - \mathbf{x}))(\mathbf{y} - \mathbf{x})}_{=f'(\mathbf{x})(\mathbf{y}-\mathbf{x})} \leq f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x}))(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \leq \underbrace{f'(\mathbf{x} + 1(\mathbf{y} - \mathbf{x}))(\mathbf{y} - \mathbf{x})}_{=f'(\mathbf{y})(\mathbf{y}-\mathbf{x})},$$

per ogni $\lambda \in [0; 1]$.

Sia ora $C = \{f'(\mathbf{x} + \lambda(\mathbf{y} - \mathbf{x}))(\mathbf{y} - \mathbf{x}) \mid \lambda \in]0; 1[\}$;

per quanto appena osservato, si ha $C \subseteq [f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x}); f'(\mathbf{y})(\mathbf{y} - \mathbf{x})]$.

Perdi più, essendo $[f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x}); f'(\mathbf{y})(\mathbf{y} - \mathbf{x})]$ un insieme chiuso e convesso, ne viene che $\overline{\text{conv}}(C) \subseteq [f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x}); f'(\mathbf{y})(\mathbf{y} - \mathbf{x})]$.

Si osserva infine che f soddisfa le ipotesi del teorema di Lagrange ([Teorema 11.4]) rispetto a \mathbf{x}, \mathbf{y} , pertanto

$f(\mathbf{y}) - f(\mathbf{x}) \in \overline{\text{conv}}(C) \subseteq [f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x}); f'(\mathbf{y})(\mathbf{y} - \mathbf{x})]$, da cui segue in ultima battuta che

$f(\mathbf{y}) - f(\mathbf{x}) \geq f'(\mathbf{x})(\mathbf{y} - \mathbf{x})$, che è ciò che si voleva mostrare.

■