# 10 - Funzioni Convesse, Minimizzazione e Ortogonalità in Spazi di Hilbert

# Funzioni convesse e quasi-convesse

#### **☆ Definizione: Funzione convessa, Funzione quasi-convessa**

Sia E uno spazio vettoriale.

Sia  $A \subseteq E$  convesso.

Sia  $f:A \to \mathbb{R}$ .

f si dice **convessa** quando  $f(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}) \le \lambda f(\mathbf{x}) + (1 - \lambda)f(\mathbf{y})$  per ogni  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$  e per ogni  $\lambda \in [0; 1]$ . (Si noti che f è definita su  $\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}$  per convessità di A)

f si dice **quasi-convessa** quando, per ogni  $k \in \mathbb{R}$ , l'insieme  $f^{-1}\big(\,]-\infty;k]\big) = \{\mathbf{x} \in A: f(\mathbf{x}) \leq k\}$  è convesso.

#### Osservazione: Convessità di una funzione e convessità del dominio

Sia E uno spazio vettoriale.

Sia  $A \subseteq E$ .

Affinché la definizione di convessità di una funzione  $f: A \to E$  sia ben posta, è necessario richiedere A convesso, dimodoché risulti ben definito  $f(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y})$  per ogni  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$  e per ogni  $\lambda \in [0; 1]$ .

Invece, la quasi-convessità di  $f:A\to\mathbb{R}$  non richiede la convessità di A; ciò nonostante, la prima implica automaticamente l'ultima.

```
Infatti, siano \mathbf{x}, \mathbf{y} \in A; sia M = \max\{f(\mathbf{x}), f(\mathbf{y})\}. Si ha \mathbf{x}, \mathbf{y} \in f^{-1}(]-\infty; M]), convesso per ipotesi di quasi-convessità di f. Allora, \lambda \mathbf{x} + (1-\lambda)\mathbf{y} \in f^{-1}(]-\infty; M]) per ogni \lambda \in [0;1], da cui segue \lambda \mathbf{x} + (1-\lambda)\mathbf{y} \in A per ogni \lambda \in [0;1].
```

#### Osservazione: Convessità di una funzione ne implica la quasi-convessità

Sia E uno spazio vettoriale.

Sia  $A \subseteq E$  convesso.

Sia  $f:A \to \mathbb{R}$  convessa.

Allora, f è quasi-convessa.

#### **Dimostrazione**

Sia  $k\in\mathbb{R}$ , e si consideri  $f^{-1}\big(]-\infty;k]\big)$ . Siano  $\mathbf{x},\mathbf{y}\in f^{-1}\big(]-\infty;k]\big)$ , e sia  $\lambda\in[0;1]$ ; per acquisire la tesi, si provi che  $\lambda\mathbf{x}+(1-\lambda)\mathbf{y}\in f^{-1}\big(]-\infty;k]\big)$ .

Si ha

$$egin{aligned} f(\lambda\mathbf{x}+(1-\lambda)\mathbf{y}) &\leq \lambda f(\mathbf{x})+(1-\lambda)f(\mathbf{y}) \end{aligned} & ext{ Per convessità di } f \ &\leq \lambda k+(1-\lambda)k=k \end{aligned} & ext{ In quanto } \mathbf{x},\mathbf{y}\in f^{-1}ig(\left]-\infty;k
brace, \end{aligned}$$

Dunque,  $\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y} \in f^{-1}(]-\infty;k]$ ), per cui f è quasi-convessa.

#### Q Osservazione: Monotonia di una funzione ne implica la quasi-convessità

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

Sia  $f:A o\mathbb{R}$  monotona.

Allora, f è quasi-convessa.

#### Dimostrazione

Si supponga f non decrescente.

Sia  $k \in \mathbb{R}$ .

Siano  $x,y \in f^{-1}(]-\infty;k]$ , e sia  $\lambda \in [0;1]$ ;

per acquisire la tesi, si provi che  $\lambda x + (1-\lambda)y \in f^{-1}(\,]-\infty;k]).$ 

Si supponga x < y, senza perdere di generalità.

Allora,  $x \leq \lambda x + (1-\lambda)y \leq y$ ; per non crescenza di f ed essendo  $y \in f^{-1}\big(\,]-\infty;k]\big)$ , segue che

 $f(x) \le f(\lambda x + (1-\lambda)y) \le f(y) \le k.$ 

Dunque,  $f(\lambda x + (1 - \lambda)y) \le k$ , ossia  $\lambda x + (1 - \lambda)y \in f^{-1}(]-\infty;k])$ .

Pertanto, f è quasi-convessa.

# Minimizzazione di funzioni in uno spazio di Hilbert

#### Proposizione 10.1: Punti di minimo locale per una funzione convessa sono di minimo assoluto

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

Sia  $A \subseteq E$  convesso.

Sia  $f:A o\mathbb{R}$  una funzione convessa.

Sia  $\mathbf{x}_0 \in E$  di minimo locale per f.

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

#### **Dimostrazione**

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

Esiste  $\lambda \in ]0;1]$  tale che  $\mathbf{x}_0 + \lambda(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) \in B(\mathbf{x}_0, \delta)$ ; infatti, per definizione di  $B(\mathbf{x}_0, \delta)$  si ha  $\mathbf{x}_0 + \lambda(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) \in B(\mathbf{x}_0, \delta)$  se e solo se  $\|\lambda(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)\| < \delta$ , ossia  $|\lambda| < \frac{\delta}{\|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|}$  per assoluta omogeneità della norma, ed essendo  $\mathbf{x} \neq \mathbf{x}_0$ .

Basta dunque considerare  $\lambda>0$  tale che  $\lambda<\frac{\delta}{\|\mathbf{x}-\mathbf{x}_0\|}$  .

Per un tale  $\lambda$ , si ha allora

$$egin{aligned} f(\mathbf{x}_0) & \leq f(\mathbf{x}_0 + \lambda(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)) & ext{Essendo } \mathbf{x}_0 + \lambda(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0) \in B(\mathbf{x}_0, \delta) \ & = f(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda) \mathbf{x}_0) \ & \leq \lambda f(\mathbf{x}) + (1 - \lambda) f(\mathbf{x}_0) \end{aligned}$$

Ne segue che  $f(\mathbf{x}_0) \leq \lambda f(\mathbf{x}) + (1 - \lambda) f(\mathbf{x}_0)$ , ossia  $\lambda f(\mathbf{x}) \geq \lambda f(\mathbf{x}_0)$ ;

essendo  $\lambda > 0$ , ciò implica  $f(\mathbf{x}) \geq f(\mathbf{x}_0)$ , come si voleva provare.

#### Proposizione 10.2: Prima proposizione di minimizzazione

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Sia  $C \subseteq E$  limitato, chiuso e convesso.

Sia  $f:C \to \mathbb{R}$  semicontinua inferiormente e quasi-convessa.

Allora, f ammette minimo assoluto in C.

Si supponga f semicontinua inferiormente; si provi che f ammette minimo assoluto in C.

Essendo chiuso e convesso, C è debolmente chiuso per la [Proposizione 8.3].

Essendo anche limitato, C è allora debolmente compatto per la [Proposizione 8.5].

Essendo f semicontinua inferiormente, per la [Proposizione 2.1] si ha  $f^{-1}(]-\infty;k]$  chiuso per ogni  $k\in\mathbb{R}$ .

D'altra parte, essendo f quasi-convessa,  $f^{-1}(]-\infty;k])$  è anche convesso per ogni  $k\in\mathbb{R}$ .

Dunque, per la [Proposizione 8.3] si ha  $f^{-1}(]-\infty;k]$  debolmente chiuso per ogni  $k\in\mathbb{R};$ 

cioè, f è semicontinua inferiormente rispetto alla topologia debole per la [Proposizione 2.1].

Pertanto, rispetto alla topologia debole su E, C è compatto e f è semicontinua inferiormente. Segue dal [Teorema 2.2] che f ammette minimo assoluto.

#### **☐** Teorema 10.3: Teorema di Eberlein-Smulyan

Sia  $(E,\|\cdot\|)$  uno spazio di Banach. Sia  $A\subseteq E$ .

Le seguenti affermazioni sono equivalenti:

- 1. A è debolmente compatto;
- 2. A è sequenzialmente debolmente compatto.

#### **Q** Osservazione

Nel caso in cui la topologia debole sia metrizzabile, il teorema di Eberlein-Smulyan segue direttamente dal fatto che compattezza e sequenziale compattezza sono equivalenti in spazi metrici.

Tuttavia, si dimostra che la topologia debole di uno spazio di Banach è metrizzabile se e solo se lo spazio ha dimensione finita.

Dunque, il teorema di Eberlein-Smulyan enuncia un'equivalenza che vale a prescindere che la topologia debole sia metrizzabile o no.

#### **Lemma**

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Sia  $X \subseteq E$  limitato e sequenzialmente debolmente chiuso.

Allora, X è sequenzialmente debolmente compatto.

#### **Dimostrazione**

Essendo X limitato, si ha  $X \subseteq \overline{B}(\mathbf{0}, \delta)$  per qualche  $\delta > 0$ .

 $\overline{B}(\mathbf{0},\delta)$  è chiuso essendo un intorno sferico chiuso; inoltre, esso è convesso.

$$\text{Infatti, dati } \mathbf{x}, \mathbf{y} \in \overline{B}(\mathbf{0}, \delta) \text{ e dato } \lambda \in [0; 1] \text{, si ha } \|\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda) \mathbf{y}\| \leq \lambda \underbrace{\|\mathbf{x}\|}_{\epsilon} + (1 - \lambda) \underbrace{\|\mathbf{y}\|}_{\epsilon} \leq \delta.$$

Allora,  $\overline{B}(\mathbf{0}, \delta)$  è debolmente chiuso per la [Proposizione 8.3], ed è esso stesso limitato.

Ne segue che  $\overline{B}(\mathbf{0}, \delta)$  è debolmente compatto per la [Proposizione 9.2], dunque sequenzialmente debolmente compatto, in quanto la sequenzializzazione di una topologia è più fine di essa.

Essendo X sequenzialmente debolmente chiuso, e contenuto in  $\overline{B}(\mathbf{0}, \delta)$  sequenzialmente debolmente compatto, seque che X è sequenzialmente debolmente compatto.

Infatti, i sottoinsiemi chiusi di un insieme compatto sono compatti, qualunque sia la topologia considerata (in questo caso la sequenzializzazione della topologia debole).

#### Proposizione 10.4: Seconda proposizione di minimizzazione

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Sia  $X \subseteq E$  sequenzialmente debolmente chiuso, non limitato.

Sia  $f:X \to \mathbb{R}$  sequenzialmente debolmente semicontinua inferiormente.

$$\mathsf{Si} \ \mathsf{supponga} \ \inf_{\mathbf{x} \in X} f(\mathbf{x}) < \liminf_{\|\mathbf{x}\| \to +\infty} f(\mathbf{x}) \ \mathsf{(dove} \ \liminf_{\|\mathbf{x}\| \to +\infty} f(\mathbf{x}) = \sup_{\delta > 0} \inf_{\substack{\mathbf{x} \in X \\ \|\mathbf{x}\| > \delta}} f(\mathbf{x}) \mathsf{)}.$$

Allora, *f* è dotata di minimo assoluto.

#### **Dimostrazione**

Sia  $\gamma \in \mathbb{R}$  tale che  $\inf_{\mathbf{x} \in X} f(\mathbf{x}) < \gamma < \liminf_{\|\mathbf{x}\| \to +\infty} f(\mathbf{x})$ , che esiste per ipotesi.

Dalla definizione di  $\liminf_{\|\mathbf{x}\| \to +\infty} f(\mathbf{x})$  segue che esiste  $\delta > 0$  tale che  $\gamma < \inf_{\mathbf{x} \in X} f(\mathbf{x})$ , da cui ne viene che  $f(\mathbf{x}) > \gamma$  per  $\|\mathbf{x}\| > \delta$ 

ogni  $\mathbf{x} \in X$  con  $\|\mathbf{x}\| > \delta$ .

Si consideri l'insieme  $K = \{ \mathbf{x} \in X : f(\mathbf{x}) \leq \gamma \}.$ 

K è sequenzialmente debolmente chiuso.

Infatti, f è sequenzialmente debolmente semicontinua inferiormente, ossia sequenzialmente semicontinua inferiormente rispetto alla topologia debole su E; pertanto, K è sequenzialmente debolmente chiuso per la [Proposizione 3.4].

K è anche limitato.

Infatti,  $K \subseteq \overline{B}(\mathbf{0}, \delta) \subseteq B(\mathbf{0}, \delta + 1)$  per costruzione di  $\gamma$  e  $\delta$ .

Allora,  $K = \{ \mathbf{x} \in X : f(\mathbf{x}) \leq \gamma \}$  è sequenzialmente debolmente compatto per il [Lemma].

Dalla [Proposizione 2.7] applicata alla topologia debole su E (o la [Proposizione 2.6] applicata alla sequenzializzazione della topologia debole su E) seque pertanto che f è dotata di minimo assoluto.

#### **☆ Definizione: Funzione coerciva**

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

Sia  $A \subseteq E$  non limitato.

Sia  $f:A\to\mathbb{R}$  una funzione.

f si dice **coerciva** quando  $\lim_{\|\mathbf{x}\| o +\infty} f(\mathbf{x}) = +\infty.$ 

#### Proposizione 10.5: Terza proposizione di minimizzazione

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Sia  $X \subseteq E$  sequenzialmente debolmente chiuso, non limitato.

Sia  $f:X \to \mathbb{R}$  sequenzialmente debolmente semicontinua inferiormente e coerciva.

Allora, f è dotata di minimo assoluto.

#### Dimostrazione

 $\text{Si ha} \lim_{\|\mathbf{x}\| \to +\infty} f(\mathbf{x}) = \lim_{\|\mathbf{x}\| \to +\infty} f(\mathbf{x}) = +\infty \text{ per coercività di } f \text{, e chiaramente } \inf_{\mathbf{x} \in X} f(\mathbf{x}) < +\infty \text{, in quanto } f(X) \neq \varnothing.$ 

Allora, sono soddisfatte le ipotesi della [Proposizione 10.4], per cui f ammette minimo assoluto.

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Sia  $X \subseteq E$  convesso, non limitato e chiuso.

Sia  $f: X \to \mathbb{R}$  semicontinua inferiormente, quasi-convessa e coerciva.

Allora, f è dotata di minimo assoluto.

#### **Dimostrazione**

Essendo chiuso e convesso, X è debolmente chiuso per la [Proposizione 8.3], dunque sequenzialmente debolmente chiuso (si veda l'osservazione iniziale del capitolo 3).

Essendo f quasi-convessa e semicontinua inferiormente, per definizione di quasi-convessità e per la [Proposizione 2.1] gli insiemi del tipo  $f(]-\infty;k]$  risultano convessi e chiusi, dunque sono debolmente chiusi per la [Proposizione 8.3], per ogni  $k \in \mathbb{R}$ .

Allora, f è debolmente semicontinua inferiormente, dunque sequenzialmente debolmente semicontinua inferiormente, in quanto la semicontinuità implica la sequenziale semicontinuità rispetto a una stessa topologia (in questo caso quella debole su E).

Allora, sono soddisfatte le ipotesi della [Proposizione 10.5], per cui f ammette minimo assoluto.

#### Proposizione 10.7: Condizioni sufficienti per la semicontinuità debole

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Sia  $X \subseteq E$  sequenzialmente debolmente chiuso.

Sia  $f:X \to \mathbb{R}$  sequenzialmente debolmente semicontinua inferiormente, e coerciva.

Allora, f è debolmente semicontinua inferiormente.



#### Dimostrazione

Fissato  $k \in \mathbb{R}$ , si consideri il sottolivello  $f^{-1}\big(\,]-\infty;k]\big)=\{\mathbf{x}\in X: f(\mathbf{x})\leq k\}.$ 

Si osserva che  $f^{-1}(]-\infty;k])$  è limitato per coercività di f.

Inoltre,  $f^{-1}(]-\infty;k])$  è sequenzialmente debolmente chiuso.

Infatti, essendo f sequenzialmente debolmente semicontinua inferiormente, ossia sequenzialmente semicontinua inferiormente rispetto alla topologia debole su E, ne viene che  $f^{-1}(]-\infty;k])$  è sequenzialmente debolmente chiuso per la [Proposizione 3.4].

Allora,  $f^{-1}(]-\infty;k])$  è sequenzialmente debolmente compatto per il [Lemma].

Per il [Teorema 10.3],  $f^{-1}(]-\infty;k]$ ) è allora debolmente compatto.

Essendo la topologia debole di Hausdorff (Osservazione 3 del capitolo 8), gli insiemi debolmente compatti sono debolmente chiusi; dunque,  $f^{-1}(]-\infty;k]$ ) è debolmente chiuso.

Segue la debole semicontinuità inferiore di f per arbitrarietà di  $k \in \mathbb{R}$ , per la [Proposizione 2.1].

## Funzioni strettamente convesse

#### **★ Stretta convessità**

Sia E uno spazio vettoriale.

Sia  $A \subseteq E$  convesso.

Una funzione  $f: A \to \mathbb{R}$  si dice **strettamente convessa** quando, per ogni  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in A$  con  $\mathbf{x} \neq \mathbf{y}$  e per ogni  $\lambda \in ]0; 1[$ , si ha  $f(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}) < \lambda f(\mathbf{x}) + (1 - \lambda)f(\mathbf{y}).$ 

#### Proposizione 10.8: Unicità del minimo assoluto per funzioni strettamente convesse

Sia E uno spazio vettoriale.

Sia  $A \subseteq E$  convesso.

Sia  $f:A o \mathbb{R}$  strettamente convessa.

Siano  $\mathbf{u}, \mathbf{v} \in A$  di minimo assoluto per f.

Allora,  $\mathbf{u} = \mathbf{v}$ .

#### **Dimostrazione**

Si proceda per assurdo, supponendo quindi che  $\mathbf{u} \neq \mathbf{v}$ .

Si osserva innanzitutto che  $f(\mathbf{u}) = f(\mathbf{v})$ .

infatti, essendo  $\mathbf{u}$  di minimo assoluto per f, si ha  $f(\mathbf{u}) \leq f(\mathbf{v})$ ;

d'altra parte, essendo  $\mathbf{v}$  di minimo assoluto per f, si ha  $f(\mathbf{v}) \leq f(\mathbf{u})$ .

Sia  $\lambda = \frac{1}{2}$ ; per stretta convessità di f, si dovrebbe avere  $f\left(\frac{\mathbf{u}}{2} + \frac{\mathbf{v}}{2}\right) < \frac{1}{2}f(\mathbf{u}) + \frac{1}{2}\underbrace{f(\mathbf{v})}_{=f(\mathbf{u})} = f(\mathbf{u})$ ; tuttavia, questa

disuguaglianza contraddice l'ipotesi che  ${\bf u}$  sia di minimo assoluto per f.

# Proposizione 10.9: Distanza al quadrato da un punto fissato è strettamente convessa in uno spazio con prodotto scalare

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio con prodotto scalare.

Sia  $\|\cdot\|$  la norma indotta da  $\langle\cdot,\cdot\rangle$ .

Sia  $\mathbf{x}_0 \in E$ .

Sia  $f: E \to \mathbb{R}$  definita ponendo  $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|^2$  per ogni  $\mathbf{x} \in E$ .

f è strettamente convessa.

#### **Dimostrazione**

Si supponga dapprima  $\mathbf{x}_0 = \mathbf{0}$ ; si provi quindi la stretta convessità di  $f_0 : E \to \mathbb{R}$ , definita ponendo  $f_0(\mathbf{x}) = \|\mathbf{x}\|^2$  per ogni  $\mathbf{x} \in E$ .

Siano  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in E$  con  $\mathbf{x} \neq \mathbf{y}$ , e sia  $\lambda \in ]0;1[$ . Si ha

$$f_{0}(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}) = \|\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}\|^{2}$$

$$= \langle \lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}, \lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y} \rangle$$

$$= \langle \lambda (\mathbf{x} - \mathbf{y}) + \mathbf{y}, \mathbf{x} - (1 - \lambda)(\mathbf{x} - \mathbf{y}) \rangle$$

$$= \lambda \langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle - \lambda (1 - \lambda)\langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{x} - \mathbf{y} \rangle + \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle - (1 - \lambda)\langle \mathbf{y}, \mathbf{x} - \mathbf{y} \rangle$$

$$= \lambda (\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle - \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle) - \lambda (1 - \lambda)\langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{x} - \mathbf{y} \rangle + \langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle - (1 - \lambda)(\langle \mathbf{y}, \mathbf{x} \rangle - \langle \mathbf{y}, \mathbf{y} \rangle)$$

$$= \lambda \|\mathbf{x}\|^{2} + (1 - \lambda)\|\mathbf{y}\|^{2} - \lambda (1 - \lambda)\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^{2}$$

Poiché  $\mathbf{x} \neq \mathbf{y}$ , si ha  $\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2 > 0$  per definita positività della norma. Poiché  $0 < \lambda < 1$ , si ha  $\lambda(1 - \lambda) > 0$ .

Allora,

$$egin{aligned} f_0(\lambda\mathbf{x} + (1-\lambda)\mathbf{y}) &= \lambda \|\mathbf{x}\|^2 + (1-\lambda)\|\mathbf{y}\|^2 - \underbrace{\lambda(1-\lambda)\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2}_{>0} \ &< \lambda \|\mathbf{x}\|^2 + (1-\lambda)\|\mathbf{y}\|^2 = \lambda f_0(\mathbf{x}) + (1-\lambda)f_0(\mathbf{y}). \end{aligned}$$

Pertanto,  $f_0$  è strettamente convessa.

Definizione di  $f_0$ 

Definizione della norma || · ||

Manipolando algebricamente i due termini

Dalle proprietà assiomatiche del prodotto scalare

Dalle proprietà del prodotto scalare

Evidenziando i prodotti scalari comuni, utilizzando poi la definizione di  $\|\cdot\|$ 

Si consideri ora  $\mathbf{x}_0 \in E$  generico.

Sia  $f: E \to \mathbb{R}$  definita ponendo  $f(\mathbf{x}) = \|\mathbf{x} - \mathbf{x}_0\|^2$  per ogni  $\mathbf{x} \in E$ , e se ne provi la stretta convessità.

Si osservi intanto che  $f(\mathbf{x}) = f_0(\mathbf{x} - \mathbf{x}_0)$  per ogni  $\mathbf{x} \in E$ .

Siano  $\mathbf{x},\mathbf{y}\in E$  con  $\mathbf{x}\neq\mathbf{y}$ , e sia  $\lambda\in ]0;1[$ . Si ha

$$f(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y}) = f_0(\lambda \mathbf{x} + (1 - \lambda)\mathbf{y} - \mathbf{x}_0)$$
 Per quanto osservato prima su  $f$ 

$$f_0(\lambda(\mathbf{x}-\mathbf{x}_0)+(1-\lambda)(\mathbf{y}-\mathbf{x}_0))$$
 Manipolando algebricamente l'espressione

$$<\lambda f_0(\mathbf{x}-\mathbf{x}_0)+(1-\lambda)f_0(\mathbf{y}-\mathbf{x}_0)$$
 Per stretta convessità di  $f_0$ 

$$f(\mathbf{x}) = \lambda f(\mathbf{x}) + (1-\lambda)f(\mathbf{y})$$
 Per quanto osservato prima su  $f(\mathbf{x})$ 

Segue quindi la stretta convessità di f.

# Proiezione ortogonale

Proposizione 10.10: Distanza di un punto fissato da un insieme assunta in un suo punto

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Sia  $A \subseteq E$  non vuoto, chiuso e convesso.

Sia  $\mathbf{x}_0 \in E$ .

Allora, esiste un unico  $\mathbf{y}_0 \in A$  tale che  $\|\mathbf{x}_0 - \mathbf{y}_0\| = d(\mathbf{x}_0, A)$ , dove  $\|\cdot\|$  è la norma indotta da  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ . e d è la metrica indotta da  $\|\cdot\|$ .



Si osserva intanto che A è debolmente chiuso per la [Proposizione 8.3], essendo chiuso e convesso.

Sia  $f:A o\mathbb{R}$  definita ponendo  $f(\mathbf{y})=\|\mathbf{y}-\mathbf{x}_0\|^2.$ 

Essa è continua, e strettamente convessa per la [Proposizione 10.9].

Si considerino due casi.

#### A è limitato:

In tal caso, A è debolmente compatto per la [Proposizione 9.2].

Essendo f semicontinua inferiormente in quanto continua, e quasi-convessa in quanto strettamente convessa, f ammette un punto  $\mathbf{y}_0 \in A$  di minimo assoluto per f, per la [Proposizione 9.1].

Essendo f strettamente convessa, tale punto è unico per la [Proposizione 10.8].

#### A non è limitato:

In tal caso, f è coerciva; infatti, per ogni  $\mathbf{y} \in A$  si ha  $f(\mathbf{y}) = \|\mathbf{y} - \mathbf{x}_0\|^2 \ge (\|\mathbf{y}\| - \|\mathbf{x}_0\|)^2$  per la seconda disuguaglianza triangolare. Segue allora per confronto che  $\lim_{\|\mathbf{y}\| \to +\infty} f(\mathbf{y}) \ge \lim_{\|\mathbf{y}\| \to +\infty} (\|\mathbf{y}\| - \|\mathbf{x}_0\|)^2 = +\infty$ .

Essendo f anche semicontinua inferiormente in quanto continua, e quasi-convessa in quanto strettamente convessa, f ammette un punto  $\mathbf{y}_0 \in A$  di minimo assoluto per f, per la [Proposizione 10.6]. Essendo f strettamente convessa, tale punto è unico per la [Proposizione 10.8].

Dunque, in entrambi i casi, f ammette un unico punto  $\mathbf{y}_0 \in A$  di minimo assoluto. Essendo  $(\mathbb{R}_0^+ \to \mathbb{R}: t \mapsto \sqrt{t})$  strettamente monotona, ne segue che anche la funzione  $g: A \to \mathbb{R}$ , definita ponendo  $g(\mathbf{y}) = \sqrt{f(\mathbf{y})} = \|\mathbf{y} - \mathbf{x}_0\|$  per ogni  $\mathbf{y} \in A$ , ha  $\mathbf{y}_0$  come unico punto di minimo assoluto.

Ciò significa quindi che  $\mathbf{y}_0$  è l'unico punto in A per cui  $\|\mathbf{y}_0 - \mathbf{x}_0\| = \min_{\mathbf{y} \in A} \|\mathbf{y} - \mathbf{x}_0\| = d(\mathbf{x}_0, A)$ .

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Sia  $A \subseteq E$  non vuoto, chiuso e convesso.

Sia  $\mathbf{x}_0 \in E$ .

Il punto  $\mathbf{y}_0 \in A$  tale che  $\|\mathbf{x}_0 - \mathbf{y}_0\| = d(\mathbf{x}_0, A)$ , che esiste ed è unico per la [Proposizione 10.10], è detto **proiezione** ortogonale di  $\mathbf{x}_0$  su A.

# Spazi con prodotto scalare e ortogonalità

#### **Premesse**

#### **以 Somma diretta**

Sia E uno spazio vettoriale.

Siano  $F, G \subseteq E$  due sottospazi vettoriali di E.

Si dice che E è somma diretta di F e G, e si scrive  $E = F \oplus G$ , quando E = F + G e  $F \cap G = \{0\}$ .

E è somma diretta di F e G se e solo se ogni vettore di E si può scrivere in modo unico come  $\mathbf{u} + \mathbf{v}$ , con  $\mathbf{u} \in F$  e  $\mathbf{v} \in G$ .

#### 以 Vettori ortogonali, Complemento ortogonale

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio con prodotto scalare.

Sia  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in E$ .

Essi si dicono ortogonali quando  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = 0$ .

Sia  $A \subseteq E$  non vuoto.

Si dice complemento ortogonale di A, e si denota con  $A^{\perp}$ , l'insieme  $\{\mathbf{y} \in E : \forall \mathbf{x} \in A, \ \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle = 0\}$ . Esso è un sottospazio vettoriale di E.

#### 以 Intersezione tra sottospazio vettoriale e complemento ortogonale è il vettore nullo

Sia E uno spazio vettoriale.

Sia  $F \subseteq E$  un sottospazio vettoriale di E.

Si ha  $F \cap F^{\perp} = \{\mathbf{0}\}.$ 

Infatti, ovviamente  $\mathbf{0} \in F \cap F^{\perp}$ , essendo entrambi sottospazi vettoriali di E.

D'altra parte, se  $\mathbf{x} \in F \cap F^{\perp}$  si ha  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x} \rangle = 0$ , da cui segue  $\mathbf{x} = \mathbf{0}$  per definita positività del prodotto scalare.

#### Q Osservazione: Il complemento ortogonale è chiuso

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio con prodotto scalare.

Sia  $A \subseteq E$  non vuoto.

 $A^{\perp}$  è chiuso.

 $\mathsf{Infatti,}\ A^{\perp} = \bigcap_{\mathbf{x} \in A} \langle \mathbf{x}, \cdot \rangle^{-1}(0) \mathsf{,}\ \mathsf{dove}\ \mathsf{per}\ \mathsf{ognim}\ \mathbf{x} \in E\ \mathsf{si}\ \mathsf{pone}\ \langle \mathbf{x}, \cdot \rangle : A \to \mathbb{R} : \mathbf{y} \mapsto \langle \mathbf{x}, \mathbf{y} \rangle.$ 

Essendo  $\langle \mathbf{x}, \cdot \rangle$  continua per ogni  $\mathbf{x} \in E$  e  $\{0\}$  è chiuso in  $\mathbb{R}$ , risulta che  $\langle \mathbf{x}, \cdot \rangle^{-1}(0)$  è chiuso in E per ogni  $\mathbf{x} \in E$ .

Ne segue che  $A^{\perp}$  è chiuso essendo intersezione di chiusi.

### Proposizione 10.11: Teorema di decomposizione degli spazi di Hilbert

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Sia  $F \subseteq E$  un sottospazio vettoriale di E, chiuso.

Allora,  $E=F\oplus F^{\perp}$ .

#### **Dimostrazione**

Essendo  $F \cap F^{\perp} = \{0\}$  per quanto richiamato prima, basta provare che  $E = F + F^{\perp}$  per acquisire la tesi.

Se  $F = \{0\}$ , si ha  $F^{\perp} = E$ , dunque evidentemente  $E = F + F^{\perp}$ .

Se F=E, si ha  $F^{\perp}=\{\mathbf{0}\}$ , dunque evidentemente  $E=F+F^{\perp}$ .

Si supponga ora  $\{\mathbf{0}\} \subsetneq F \subsetneq E$ .

Sia  $\mathbf{x} \in E$ .

Sia y la proiezione ortogonale di x su F, ben definita perché F è non vuoto e convesso essendo uno spazio vettoriale, e chiuso per ipotesi.

Si provi che  $\mathbf{x} - \mathbf{y} \in F^{\perp}$ .

Sia dunque  $\mathbf{u} \in F$ ; si provi che  $\langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{u} \rangle = 0$ .

Se  $\mathbf{u} = \mathbf{0}$ , si ha  $\langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{u} \rangle = \langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{0} \rangle = 0$  per linearità a destra del prodotto scalare.

Si supponga ora  $\mathbf{u} \neq \mathbf{0}$ .

Si consideri il vettore  $\mathbf{y} + \lambda \mathbf{u} \in F$  al variare di  $\lambda \in \mathbb{R}$ ; si ha

 $d(\mathbf{x}, \mathbf{y} + \lambda \mathbf{u}) = \|\mathbf{x} - (\mathbf{y} + \lambda \mathbf{u})\|$  Definizione di metrica indotta dalla norma

 $\mathbf{z} \geq d(\mathbf{x},F)$  Essendo  $\mathbf{y} + \lambda \mathbf{u} \in F$ 

 $\mathbf{y} = \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|$  Essendo  $\mathbf{y}$  la proiezione ortogonale di  $\mathbf{x}$  su F

Dunque,  $\|\mathbf{x} - \mathbf{y} - \lambda \mathbf{u}\| \ge \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|$ ; manipolando questa espressione, si ottiene

$$\|\mathbf{x} - \mathbf{y} - \lambda \mathbf{u}\|^2 \ge \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2$$

Elevando al quadrato entrambi i membri

$$\implies \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2 + \lambda^2 \|\mathbf{u}\|^2 - 2\lambda \langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{u} \rangle \ge \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2$$

Essendo  $\|\cdot\|$  la norma indotta da  $\langle\cdot,\cdot\rangle$ 

$$\implies \lambda^2 \|\mathbf{u}\|^2 - 2\lambda \langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{u} \rangle \ge 0$$

Semplificando

L'ultima disuguaglianza vale per ogni  $\lambda \in \mathbb{R}$ .

In particolare, per  $\lambda = \frac{\langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{u} \rangle}{\|\mathbf{u}\|^2}$  , si ha

$$\frac{\langle \mathbf{x}-\mathbf{y},\mathbf{u}\rangle^2}{\|\mathbf{u}\|^2} - 2\frac{\langle \mathbf{x}-\mathbf{y},\mathbf{u}\rangle^2}{\|\mathbf{u}\|^2} \geq 0 \text{, da cui segue } \frac{\langle \mathbf{x}-\mathbf{y},\mathbf{u}\rangle^2}{\|\mathbf{u}\|^2} \leq 0 \text{, dunque } \langle \mathbf{x}-\mathbf{y},\mathbf{u}\rangle^2 \leq 0.$$

Ne viene allora che  $\langle \mathbf{x} - \mathbf{y}, \mathbf{u} \rangle = 0$ .

Allora,  $\mathbf{x} - \mathbf{y} \in F^{\perp}$  per arbitarietà di  $\mathbf{u} \in F$ .

Dunque, si ha  $\mathbf{x} = \underbrace{\mathbf{y}}_{\in F} + \underbrace{(\mathbf{x} - \mathbf{y})}_{\in F^{\perp}} \in F + F^{\perp}$ , il che mostra che  $E = F + F^{\perp}$  per arbitrarietà di  $\mathbf{x} \in E$ .

#### Proposizione 10.12: Norma del funzionale lineare indotto dal prodotto scalare

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio con prodotto scalare.

Sia  $\mathbf{x}_0 \in E$ .

Sia  $\langle \cdot, \mathbf{x}_0 \rangle : E \to \mathbb{R}$  definita ponendo  $f(\mathbf{x}) = \langle \mathbf{x}, \mathbf{x}_0 \rangle$  per ogni  $\mathbf{x} \in E$ .

Si ha  $\langle\cdot,\mathbf{x}_0
angle\in E^*$ , e  $\|\langle\cdot,\mathbf{x}_0
angle\|_{E^*}=\|\mathbf{x}_0\|_E$  .

#### **Dimostrazione**

La linearità di  $\langle \cdot, \mathbf{x}_0 \rangle$  segue dalle proprietà assiomatiche del prodotto scalare.

Se ne provi la continuità.

Si ha  $|\langle \mathbf{x}, \mathbf{x}_0 \rangle| \leq ||\mathbf{x}_0|| \, ||\mathbf{x}||$  per la disuguaglianza di Cauchy-Schwartz, da cui segue la continuità di  $\langle \cdot, \mathbf{x}_0 \rangle$  per la [Proposizione 6.4], dunque  $\langle \cdot, \mathbf{x}_0 \rangle \in E^*$ .

Inoltre, da tale disuguaglianza viene anche che  $\|\langle \cdot, \mathbf{x}_0 \rangle\|_{E^*} \leq \|\mathbf{x}_0\|_E$ , per definizione di  $\|\cdot\|_{E^*}$ .

Si provi la disuguaglianza opposta.

Se 
$$\mathbf{x}_0 = \mathbf{0}_{E}$$
, si ha  $\langle \cdot, \mathbf{x}_0 \rangle = \langle \cdot, \mathbf{0}_E \rangle = \mathbf{0}_{E^*}$ , pertanto  $\|\langle \cdot, \mathbf{x}_0 \rangle\|_{E^*} = 0 = \|\mathbf{0}_E\|_E = \|\mathbf{x}_0\|_E$ .

Si supponga quindi  $\mathbf{x}_0 \neq \mathbf{0}_E$ .

Sia  $\mathbf{y}=rac{\mathbf{x}_0}{\|\mathbf{x}_0\|_E}$ , che ha norma 1; da una delle definizioni di  $\|\langle\cdot,\mathbf{x}_0
angle\|_{E^*}$  segue che

$$|\langle \mathbf{y}, \mathbf{x}_0 
angle| \leq \|\langle \cdot, \mathbf{x}_0 
angle\|_{E^*}$$
, Ossia  $\|\mathbf{x}_0\|_E \leq \|\langle \cdot, \mathbf{x}_0 
angle\|_{E^*}$  .

La tesi è pertanto acquisita.

#### Proposizione 10.13: Teorema di Riesz, di rappresentazione dei funzionali lineari continui su uno spazio di Hilbert

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Sia  $\varphi \in E^*$ .

Esiste un unico  $\mathbf{x}_0 \in E$  tale che  $\varphi = \langle \cdot, \mathbf{x}_0 \rangle$ .

#### **Dimostrazione**

Si mostri intanto l'unicità di  $x_0$ .

Siano dunque  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in E$  tali che  $\langle \cdot, \mathbf{x}_1 \rangle = \varphi = \langle \cdot, \mathbf{x}_2 \rangle$ .

Allora, per ogni  $\mathbf{x} \in E$  si ha  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x}_1 \rangle = \langle \mathbf{x}, \mathbf{x}_2 \rangle$ , ossia  $\langle \mathbf{x}, \mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2 \rangle = 0$  per linearità a destra del prodotto scalare.

In particolare, per  $\mathbf{x} = \mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2$ , si ha  $\langle \mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2, \mathbf{x}_1 - \mathbf{x}_2 \rangle = 0$ , da cui segue  $\mathbf{x}_1 = \mathbf{x}_2$  per definita positività del prodotto scalare.

Si provi adesso l'esistenza.

Sia 
$$F = \ker(\varphi) = \varphi^{-1}\{0\}$$
.

F è un sottospazio vettoriale di E.

Inoltre, F è chiuso; infatti, F è controimmagine di  $\{0\}$ , chiuso in  $\mathbb{R}$ , rispetto ad  $\varphi$ , che è continua per ipotesi.

Se  $F = E_t$ , si ha  $\varphi = \mathbf{0}_{E^*} = \langle \cdot, \mathbf{0}_E \rangle_t$ , dunque la tesi è acquisita in questo caso.

Si supponga ora  $F \subseteq E$ .

Si osserva intanto che  $F^{\perp} \supseteq \{0\}$ .

Infatti, sia  $y \in E \setminus F$ ; sia  $y_0 \in F$  la proiezione ortogonale di y su F; essa è ben definita essendo F non vuoto e convesso in quanto spazio vettoriale, e chiuso per quanto osservato prima.

Allora,  $\mathbf{y} - \mathbf{y}_0 \in F^{\perp}$ , fatto provato nella dimostrazione del [Proposizione 10.11]; inoltre,  $\mathbf{y} - \mathbf{y}_0 \neq \mathbf{0}_E$  in quanto altrimenti si avrebbe  $\mathbf{y} = \mathbf{y}_0 \in F$ , contro il fatto che  $\mathbf{y} \notin F$ .

Sia dunque  $\mathbf{z} \in F^{\perp} \smallsetminus \{\mathbf{0}_E\}$ , e si supponga che  $\|\mathbf{z}\|_E = 1$  (a meno di considerare  $\frac{\mathbf{z}}{\|\mathbf{z}\|_E}$ ).

Si provi che  $\varphi = \langle \cdot, \varphi(\mathbf{z}) \mathbf{z} \rangle$ .

Sia  $\mathbf{x} \in E$ ; si vuole quindi mostrare che  $\varphi(\mathbf{x}) = \langle \mathbf{x}, \varphi(\mathbf{z}) | \mathbf{z} \rangle$ .

Si osserva intanto che  $\varphi(\mathbf{x})\mathbf{z} - \varphi(\mathbf{z})\mathbf{x} \in \ker(\varphi) = F$ .

Si ha allora

$$\begin{split} 0 &= \langle \varphi(\mathbf{x}) \mathbf{z} - \varphi(\mathbf{z}) \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle & \text{Essendo } \varphi(\mathbf{x}) \mathbf{z} - \varphi(\mathbf{z}) \mathbf{x} \in F \text{ e } \mathbf{z} \in F^{\perp} \\ &= \varphi(\mathbf{x}) \langle \mathbf{z}, \mathbf{z} \rangle - \varphi(\mathbf{z}) \langle \mathbf{x}, \mathbf{z} \rangle & \text{Dalla linearità a sinistra di } \langle \cdot, \cdot \rangle \\ &= \varphi(\mathbf{x}) - \langle \mathbf{x}, \varphi(\mathbf{z}) \mathbf{z} \rangle & \text{In quanto } \langle \mathbf{z}, \mathbf{z} \rangle = \|\mathbf{z}\|_E^2 = 1 \text{ e per linearità a destra di } \langle \cdot, \cdot \rangle \end{split}$$

Dal primo e dall'ultimo membro di questa catena di uguaglianze segue che  $\varphi(\mathbf{x}) = \langle \mathbf{x}, \varphi(\mathbf{z}) \mathbf{z} \rangle$ , come volevasi mostrare.

Pertanto,  $\varphi = \langle \cdot, \varphi(\mathbf{z}) \, \mathbf{z} \rangle$ .

П

### Isometrie

#### **∺ Isometria, Spazi linearmente isometrici**

Siano  $(E,\|\cdot\|_E),(F,\|\cdot\|_F)$  due spazi normati. Sia f:E o F.

f si dice **isometria** quando  $||f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{y})||_F = ||\mathbf{x} - \mathbf{y}||_E$  per ogni  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in E$ .

Gli spazi  $(E, \|\cdot\|_E)$  e  $(F, \|\cdot\|_F)$  si dicono **linearmente isometrici** quando esiste un'isometria  $f: E \to F$  lineare e biunivoca.

#### **Q** Osservazioni: sulle isometrie

Siano  $(E,\|\cdot\|_E),(F,\|\cdot\|_F)$  due spazi normati. Sia f:E o F.

Si hanno le seguenti osservazioni:

1. Se f è un'isometria, f è iniettiva; infatti, fissati  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in E$  tali che  $f(\mathbf{x}) = f(\mathbf{y})$ , si ha  $0 = \|f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{y})\|_F = \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_E$ , dunque  $\mathbf{x} = \mathbf{y}$ .

- 2. Se f è un'isometria, f è continua; infatti, fissato  $\mathbf{x}_0 \in E$  e data una successione  $\{\mathbf{x}_n\}_{n \in \mathbb{N}} \subseteq E$  convergente a  $\mathbf{x}_0$ , si ha  $\lim_n \|f(\mathbf{x}_n) f(\mathbf{x}_0)\|_F = \lim_n \|\mathbf{x}_n \mathbf{x}_0\|_E = 0$ .
- 3. Se f è lineare, f è un'isometria se e solo se  $\|f(\mathbf{x})\|_F = \|\mathbf{x}\|_E$  per ogni  $\mathbf{x} \in E$ . Infatti, se f è un'isometria, si ha  $\|f(\mathbf{x})\|_F = \|f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{0}_E)\|_F = \|\mathbf{x} - \mathbf{0}_E\|_E = \|\mathbf{x}\|_E$  per ogni  $\mathbf{x} \in E$ ; viceversa, se f soddisfa la condizione indicata sopra, si ha  $\|f(\mathbf{x}) - f(\mathbf{y})\|_F = \|f(\mathbf{x} - \mathbf{y})\|_F = \|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|_E$  per ogni  $\mathbf{x}, \mathbf{y} \in E$ , dunque f è un'isometria.
- 4. Per le osservazioni 1. e 3., f è un'isometria lineare biunivoca tra E e F se e solo se f è lineare e suriettiva, e  $||f(\mathbf{x})||_F = ||\mathbf{x}||_E$  per ogni  $\mathbf{x} \in E$ .

#### Proposizione 10.14: Lineare isometria tra uno spazio di Hilbert e il suo duale

Sia  $(E, \langle \cdot, \cdot \rangle)$  uno spazio di Hilbert.

Rispetto alla norma  $\|\cdot\|_E$  indotta da  $\langle\cdot,\cdot\rangle$ , esso è inearmente isometrico a  $(E^*,\|\cdot\|_{E^*})$ .

#### **Dimostrazione**

Sia  $f: E \to E^*$  la funzione definita ponendo  $f(\mathbf{x}) = \langle \cdot, \mathbf{x} \rangle$  per ogni  $\mathbf{x} \in E$ .

f è ben definita e vale  $||f(\mathbf{x})||_{E^*} = ||\mathbf{x}||_E$  per ogni  $\mathbf{x} \in E$ ; infatti, fissato  $\mathbf{x} \in E^*$ , per la [Proposizione 10.12] si ha  $f(\mathbf{x}) = \langle \cdot, \mathbf{x} \rangle \in E^*$  e anche  $||f(\mathbf{x})||_{E^*} = ||\langle \cdot, \mathbf{x} \rangle||_{E^*} = ||\mathbf{x}||_E$ .

f è lineare;

infatti, fissati  $\mathbf{x}_1, \mathbf{x}_2 \in E$  e  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$ , si ha

 $f(\lambda \mathbf{x}_1 + \mu \mathbf{x}_2) = \langle \cdot, \lambda \mathbf{x}_1 + \mu \mathbf{x}_2 \rangle = \lambda \langle \cdot, \mathbf{x}_1 \rangle + \mu \langle \cdot, \mathbf{x}_2 \rangle = \lambda f(\mathbf{x}_1) + \mu f(\mathbf{x}_2)$ , per linearità a destra di  $\langle \cdot, \cdot \rangle$ .

f è suriettiva;

infatti, dato  $\varphi \in E^*$ , per il [Proposizione 10.13] esiste  $\mathbf{x} \in E$  tale che  $\varphi = \langle \cdot, \mathbf{x} \rangle = f(\mathbf{x})$ .

Dunque f è un'isometria lineare biunivoca tra E e  $E^{\ast}$  per l'osservazione precedente.