

Spazi lineari reali

Definizione Uno **spazio vettoriale reale** è una terna

$$(V, +, \cdot)$$

dove V è un insieme munito di due operazioni

$$+ : V \times V \rightarrow V \quad \text{oper. interna}$$

e

$$\cdot : \mathbb{R} \times V \rightarrow V \quad \text{oper. esterna}$$

che verificano le seguenti proprietà:

- 1 $\forall u, v, w \in V \quad (u + v) + w = u + (v + w) \quad (\text{proprietà associativa})$
- 2 $\exists 0 \in V : \forall u \in V \quad u + 0 = 0 + u = u \quad (\text{esist. elemento neutro})$
- 3 $\forall u \in V \exists u' : \quad u + u' = u' + u = 0 \quad (\text{esistenza dell'opposto})$
- 4 $\forall u, v \in V \quad u + v = v + u \quad (\text{proprietà commutativa});$
- 5 $\forall u \in V \text{ e } \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R} \quad (\alpha + \beta) \cdot u = (\alpha \cdot u) + (\beta \cdot u)$
- 6 $\forall u, v \in V \text{ e } \forall \alpha \in \mathbb{R} \quad \alpha \cdot (u + v) = (\alpha \cdot u) + (\alpha \cdot v)$
- 7 $\forall u \in V \text{ e } \forall \alpha, \beta \in \mathbb{R} \quad (\alpha\beta) \cdot u = \alpha \cdot (\beta \cdot u)$
- 8 $\forall u \in V \quad 1 \cdot u = u$

Spazi lineari: Esempi

Alcuni esempi

- 1) $V = \mathbb{R}^n$ (oppure $V = \mathbb{C}^n$) (insieme dei vettori reali o complessi);

se $x = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$ e $y = [y_1, y_2, \dots, y_n]^T$

allora:

$$x + y = [x_1 + y_1, x_2 + y_2, \dots, x_n + y_n]^T,$$

e

$$\alpha \cdot x = [\alpha x_1, \alpha x_2, \dots, \alpha x_n]^T.$$

- 2) $V = \mathbb{R}^{m \times n}$ (oppure $V = \mathbb{C}^{m \times n}$); (insieme delle matrici reali o complesse con m righe ed n colonne);

se $A = \{a_{ij}\}$ e $B = \{b_{ij}\}$

allora:

$$A + B = \{a_{ij} + b_{ij}\},$$

e

$$\alpha \cdot A = \{\alpha a_{ij}\}.$$

Spazi lineari: Esempi

Alcuni esempi

- 3) $V = C([a, b])$ (insieme delle funzioni continue nell'intervallo $[a, b]$):
è uno spazio vettoriale munito delle seguenti leggi di composizione:
- ▶ $f, g \in C([a, b]) : f + g = x \mapsto f(x) + g(x)$
 - ▶ $\alpha \in \mathbb{R}, f \in C([a, b]) : \alpha \cdot f = x \mapsto \alpha f(x)$
- 4) $V = C^k([a, b])$ (insieme delle funzioni derivabili k volte in $[a, b]$ con derivata k -esima continua nell'intervallo $[a, b]$):
è uno spazio vettoriale munito delle stesse leggi di composizione viste sopra.
- 5) $V = P_n$: (insieme dei polinomi di grado al più n).
se $p(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n$ e $q(x) = b_0 + b_1x + \dots + b_nx^n$
allora:
$$p(x) + q(x) = (a_0 + b_0) + (a_1 + b_1)x + \dots + (a_n + b_n)x^n,$$

e
$$\alpha p(x) = \alpha a_0 + \alpha a_1x + \dots + \alpha a_nx^n.$$

Indipendenza lineare di vettori

Combinazione lineare di vettori

Definizione

Siano $v_1, v_2, \dots, v_n \in V$, con V sp. vettoriale. Si definisce combinazione lineare di tali vettori ogni elemento v di V della forma:

$$v = \alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 + \dots + \alpha_n v_n = \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i$$

OSSERVAZIONE

Scegliamo $V = \mathbb{R}^m$. Considerata la matrice $A = [v_1, v_2, \dots, v_n]$ le cui colonne sono i vettori v_i ed il vettore colonna $x = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]^T$ allora evidentemente

$$\sum_{i=1}^n \alpha_i v_i = Ax$$

Indipendenza lineare di vettori

Indipendenza lineare

Definizione

I vettori $v_1, v_2, \dots, v_n \in V$ si dicono linearmente dipendenti se esiste una combinazione lineare nulla dei vettori v_i con coefficienti non tutti nulli;

$$\exists \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R} \text{ non tutti nulli, tale che } \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i = 0.$$

Definizione

I vettori $v_1, v_2, \dots, v_n \in V$ si dicono linearmente indipendenti se non sono linearmente dipendenti, cioè:

$$\sum_{i=1}^n \alpha_i v_i = 0 \implies \alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0.$$

cioè l'unica combinazione lineare nulla dei vettori v_i è quella con coefficienti tutti nulli.

Indipendenza lineare di vettori

Combinazione lineare di vettori

Definizione

Siano $v_1, v_2, \dots, v_n \in V$, con V sp. vettoriale. Si definisce combinazione lineare di tali vettori ogni elemento v di V della forma:

$$v = \alpha_1 v_1 + \alpha_2 v_2 + \dots + \alpha_n v_n = \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i$$

OSSERVAZIONE

Scegliamo $V = \mathbb{R}^m$. Considerata la matrice $A = [v_1, v_2, \dots, v_n]$ le cui colonne sono i vettori v_i ed il vettore colonna $x = [\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n]^T$ allora evidentemente

$$\sum_{i=1}^n \alpha_i v_i = Ax$$

Base di uno spazio vettoriale

Proprietà delle basi

Teorema

Ogni spazio vettoriale V ammette una base. Due basi di uno stesso spazio vettoriale V hanno lo stesso numero di elementi (finito o infinito) che prende il nome di dimensione dello spazio vettoriale V e si indica con $\dim(V)$.

Proposizione

Sono equivalenti le seguenti proposizioni:

- (a) v_1, v_2, \dots, v_n costituiscono una base di V ;
- (b) ogni elemento di V può esprimersi in maniera univoca come combinazione lineare dei v_i , cioè:

$$\forall v \in V \exists! \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R} \text{ t.c. } v = \sum_{i=1}^n \alpha_i v_i$$

Base di uno spazio vettoriale

Esempi di basi

- \mathbb{R}^n ha dimensione n . La base canonica di \mathbb{R}^n è:

$$\mathbf{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \mathbf{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \quad \dots, \quad \mathbf{e}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

che sono le colonne della matrice identica I .

- Lo spazio vettoriale P_n dei polinomi di grado al più n ha dimensione $n + 1$. Infatti un polinomio di grado n :

$$p(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_nx^n$$

non è altro che una combinazione lineare delle potenze

$$1, x^0, x^1, x^2, \dots, x^n$$

cioè la base delle potenze.

Spazi normati

Norme su spazi vettoriali

Definizione

Sia V uno spazio vettoriale reale. Si dice *norma* un'applicazione

$$\|\cdot\| : V \longrightarrow \mathbb{R}$$

che verifica le seguenti proprietà (dette *assiomi di norma*):

- (a) $\forall v \in V : \|v\| \geq 0$ e $\|v\| = 0 \Leftrightarrow v = 0$
- (b) $\forall v \in V, \forall \lambda \in \mathbb{R} : \|\lambda v\| = |\lambda| \|v\|$
- (c) $\forall u, v \in V : \|u + v\| \leq \|u\| + \|v\|$ (disuguaglianza triangolare).

La coppia $(V, \|\cdot\|)$ è detta *spazio normato*

Ogni norma induce canonicamente una distanza. Se $u, v \in V$:

$$d(u, v) = \|u - v\| \quad (\text{distanza tra } u \text{ e } v)$$

Norme vettoriali

Norme su vettori ($V = \mathbb{R}^n$)

Sia $\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$ un vettore.

- $\|\cdot\|_2$ Norma 2 (o norma euclidea).

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^{1/2} = \sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}} \quad \text{in Matlab: } >> \text{norm}(\mathbf{x})$$

- $\|\cdot\|_1$ Norma 1.

$$\|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| \quad \text{in Matlab: } >> \text{norm}(\mathbf{x}, 1)$$

- $\|\cdot\|_\infty$ Norma infinito.

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_{i=1, \dots, n} |x_i| \quad \text{in Matlab: } >> \text{norm}(\mathbf{x}, \text{inf})$$

Norme vettoriali

Norme su vettori ($V = \mathbb{R}^n$)

$$m\|\mathbf{x}\|' \leq \|\mathbf{x}\| \leq M\|\mathbf{x}\|'$$

Sia $\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T$ un vettore.

- $\|\cdot\|_2$ Norma 2 (o norma euclidea).

$$\|\mathbf{x}\|_2 = \left(\sum_{i=1}^n x_i^2 \right)^{1/2} = \sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}} \quad \text{in Matlab: } >> \text{norm}(\mathbf{x})$$

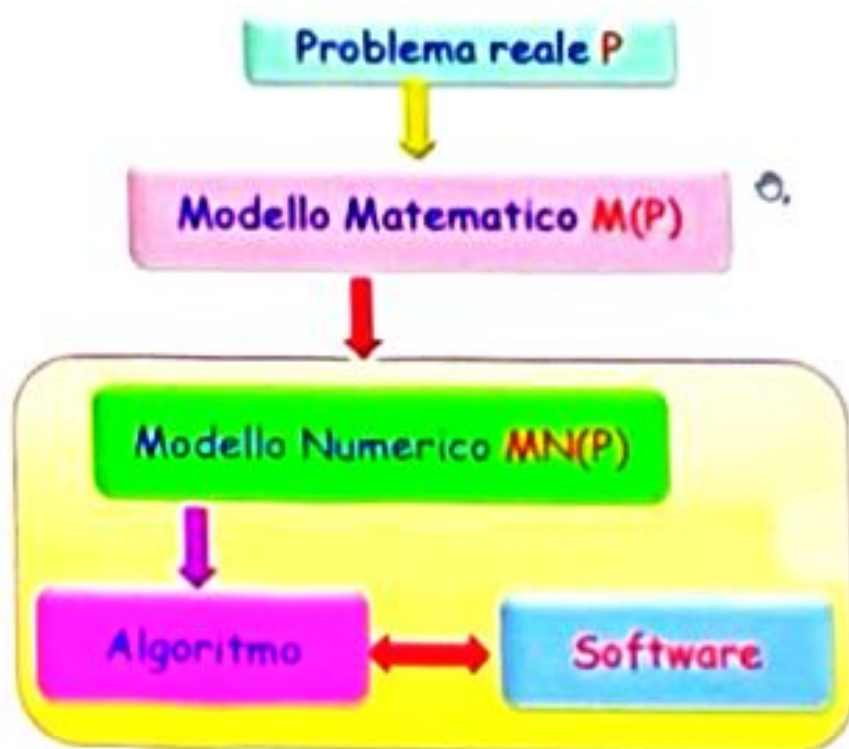
- $\|\cdot\|_1$ Norma 1.

$$\|\mathbf{x}\|_1 = \sum_{i=1}^n |x_i| \quad \text{in Matlab: } >> \text{norm}(\mathbf{x}, 1)$$

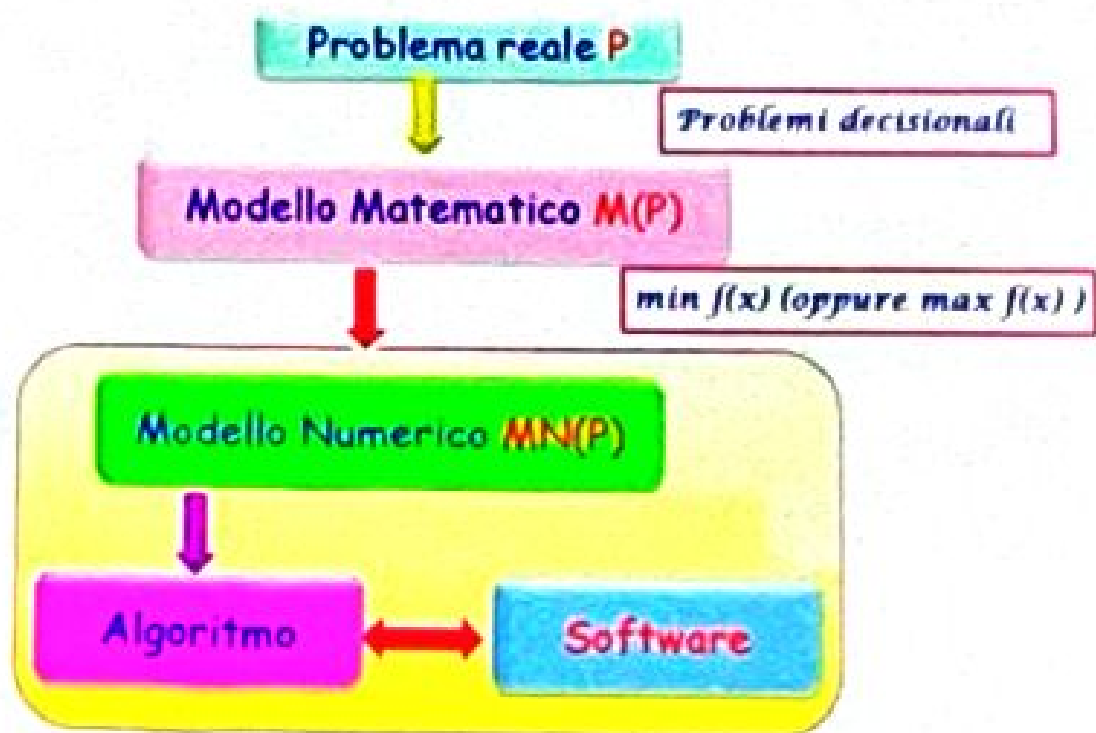
- $\|\cdot\|_\infty$ Norma infinito.

$$\|\mathbf{x}\|_\infty = \max_{i=1, \dots, n} |x_i| \quad \text{in Matlab: } >> \text{norm}(\mathbf{x}, \text{inf})$$

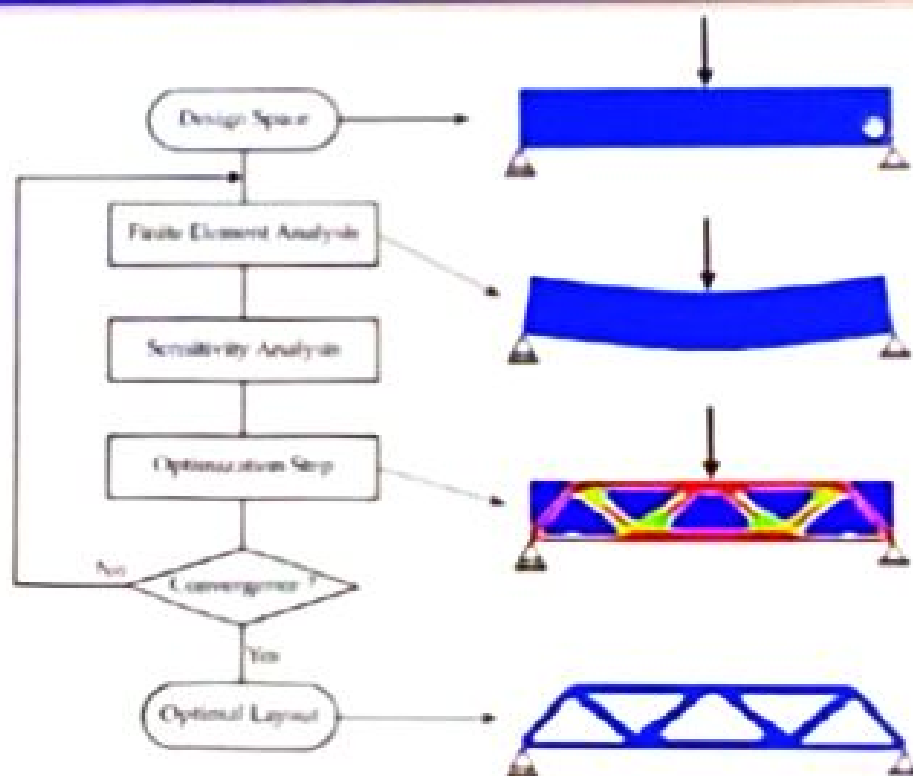
Modello matematico



Modello matematico

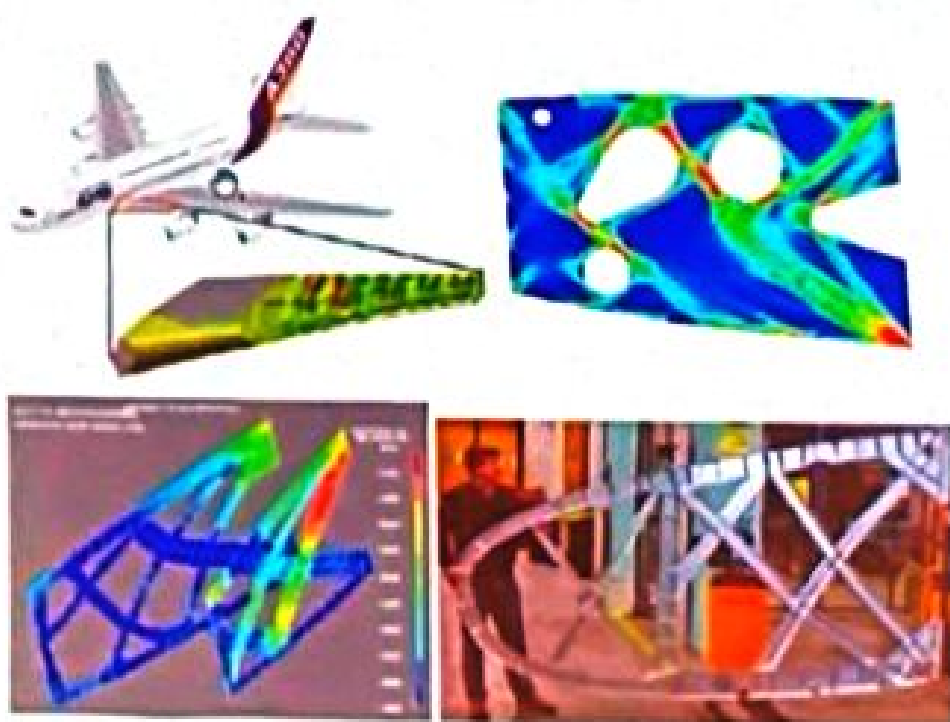


Ottimizzazione topologica



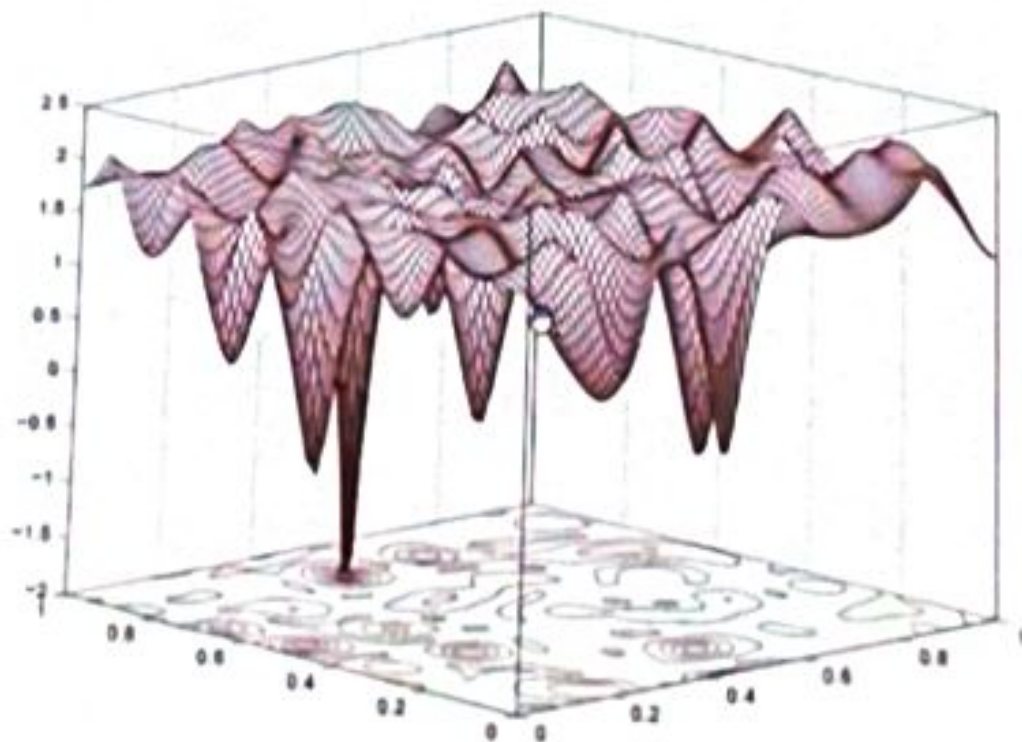
L'ottimizzazione topologica parte da un modello continuo.

Ottimizzazione topologica



M. Kočvara et al. (2008)

Ottimizzazione globale

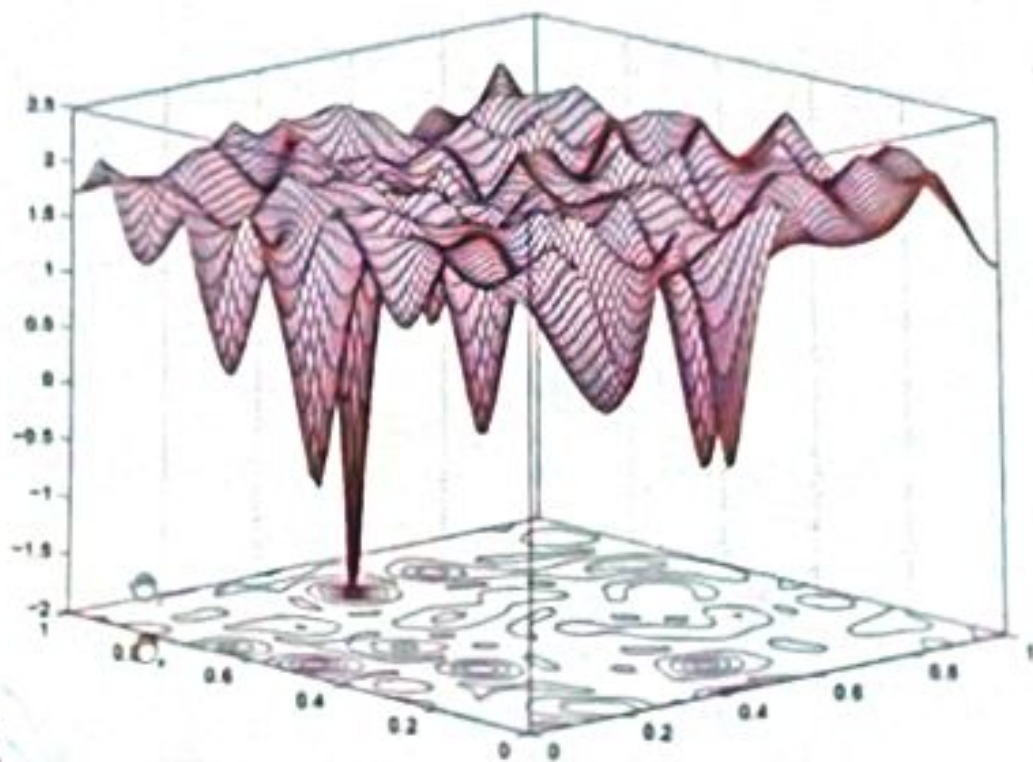


Ottimizzazione continua, locale e globale (rilevante dal punto di vista applicativo)

U/BKM

SSID : AP-1140078RM

Ottimizzazione globale



$$\min f(x), \quad x \in \Omega \subseteq \mathbb{R}^n, n \geq 1$$