

## Curs 3. Introducere în optimizare

Opt formular

$$\min J(\xi)$$

$$\xi \in \mathbb{R}^n$$

desi forme admisibile

→ formă geometrică



Opt. pentru funcții  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$

$$\min J(x)$$

$$x \in X$$

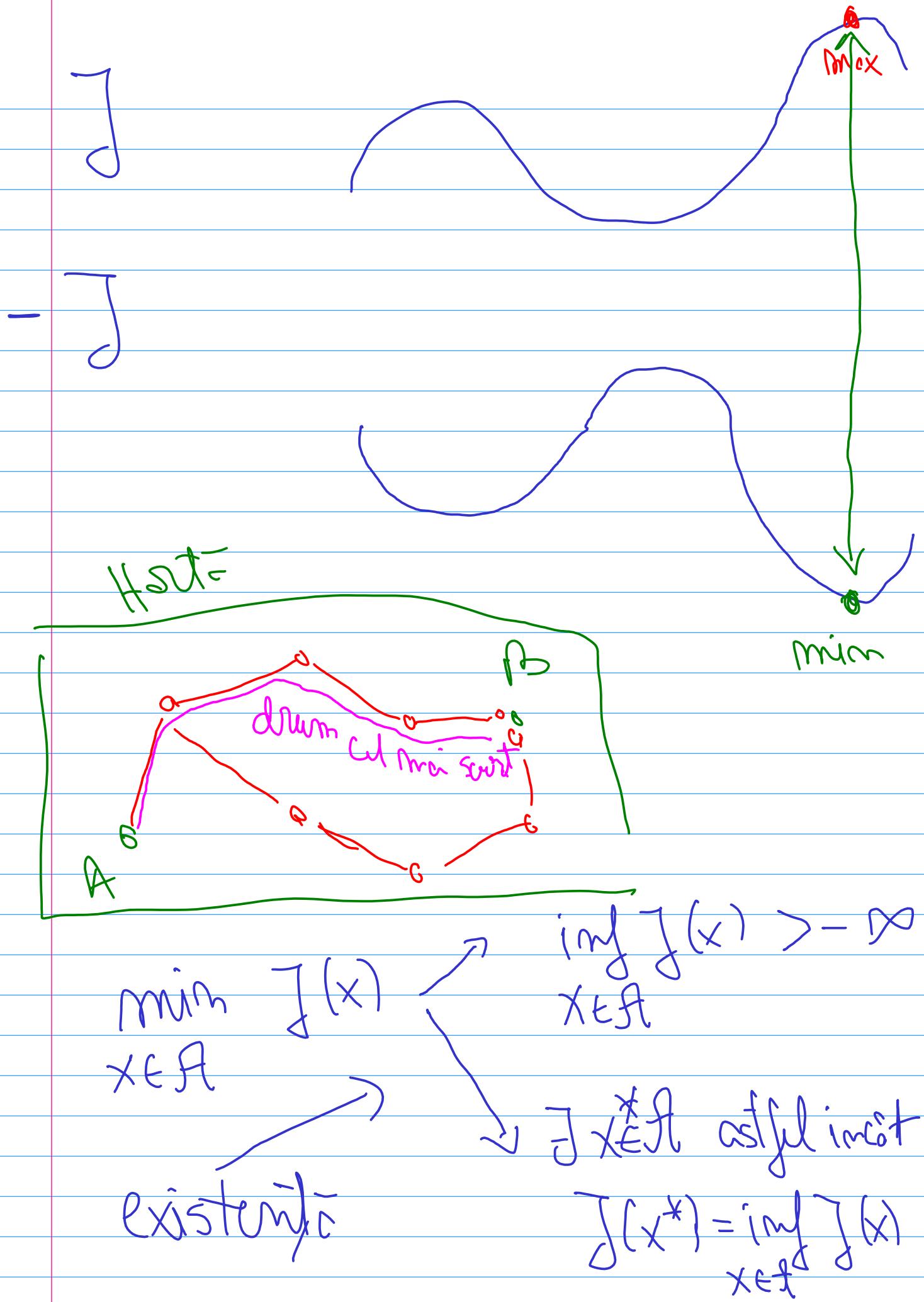
→ variabile de opt

multime

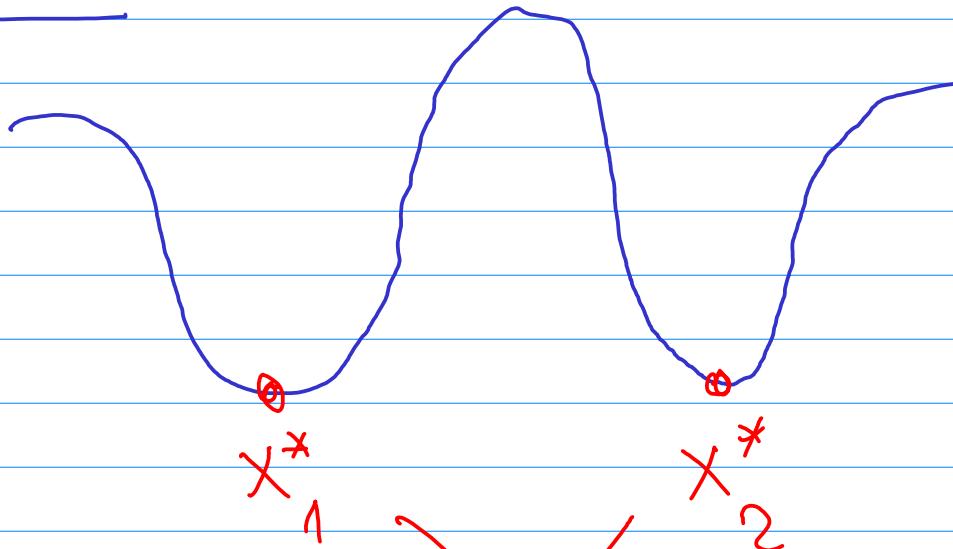
var. admisibile.

Într-o funcție se evaluatează pornind  
din variabila  $x$

$$\max J(x) \sim \min (-J(x))$$



unică?



globală minimu  
globală punctu funcția  
ilustrație.

Ideal: să găsim soluția.

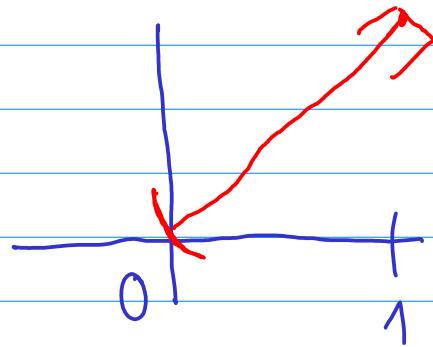
$\Rightarrow$  să demonstrăm explicit că

$$J(x^*) \leq J(x) \quad \forall x \in \mathcal{X}$$

- să găsim un lucru verificabil  
dă soluția  $x^*$  și rezolvarea  
acesta (condiții de optimizare)

Existență soluțiilor:

1.  $\inf_{x \in [0,1]} x$



=> grafic: Soluția arbitrajului se face  $x=0$

- DAR:  $x=0$  nu apără un minim global cu efectivitate optimizabil.

$\forall x \in (0,1]$  avem  $x \geq 0$

$\Rightarrow \inf_{x \in (0,1]} x = 0$  DAR

$x \neq 0 \quad \forall x \in (0,1]$

-  $f(x)=x$  este funcție continuă

-  $(0,1]$  este compact

(nu este închisă)

$\Rightarrow$  nu există soluții pt min  $x$   
 $x \in (0,1]$

$$\inf_{x \in [0,1]} 1-x \quad (\text{dim finit})$$

Remember:  $K$  compactă:

$$\begin{cases} - K \text{ mărginit} \\ \exists M > 0 \text{ a.s. } K \subset [-M, M] \end{cases}$$

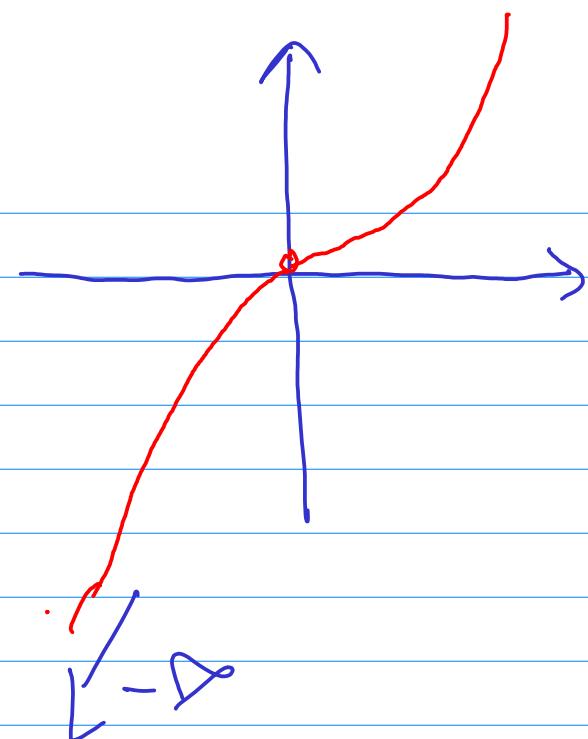
-  $K$  închisă

$$(x_m) \subset K \text{ și } x_m \rightarrow x^* \\ \Rightarrow x^* \in K$$

2.  $\inf_{x \in [a,b]} f(x)$ ,  $f$  continuă

$\bullet$  O funcție continuă își atinge valoarea extrema pe o mulțime compactă.

$$3. \inf_{x \in \mathbb{R}} x^3$$

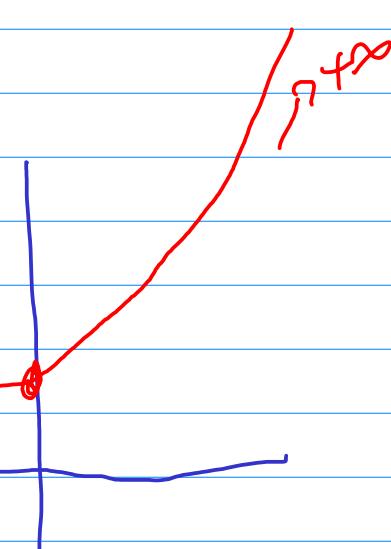


$$\inf_{x \in \mathbb{R}} x^3 = -\infty$$

$\Rightarrow$  nu exists soluti.

$$\rightarrow \inf_{x \in \mathbb{R}} e^x$$

$$e^x \xrightarrow{x \rightarrow -\infty} 0$$



$$\inf_{x \in \mathbb{R}} e^x = 0, e^x > 0$$

Dar nu exists  $x \in \mathbb{R}$  a.i.  $e^x = 0$

$$\Rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}} e^x \text{ nu admitt soluti}$$

Thm:  $K \subset \mathbb{R}^n$ ,  $K$  compact

$\min_{x \in K} f(x)$  admits solution.

( $f$  continuous)

$\min_{x \in f} J(x) \neq \emptyset$

1.  $\left[ \inf_{x \in f} J(x) > -\infty \right]$  minimum inferior

$\exists (x_m) \subset f$  s.t.  $J(x_m) \rightarrow \inf_{x \in f} J(x)$

SIR MINIMIZANT

2. Compactness: extremum un

subj. convergent

$x_n \rightarrow x^*$   
/  $\mathcal{A}$  f

3. Continuitate:  $J(x_m) \downarrow \rightarrow J(x^*)$

Rezolvarea informației

$$J(x_m) \xrightarrow{\inf_{x \in A} J(x)} J(x^*)$$

$$J(x^*) = \inf_{x \in A} J(x)$$

$\Rightarrow \min_{x \in A} J(x)$  admete soluții

Relaxare pt continuitate:

$$\liminf J(x_m) \geq J(x^*)$$

$J$  semi continuă inferior.

## Unitate:

$K$  convexă:

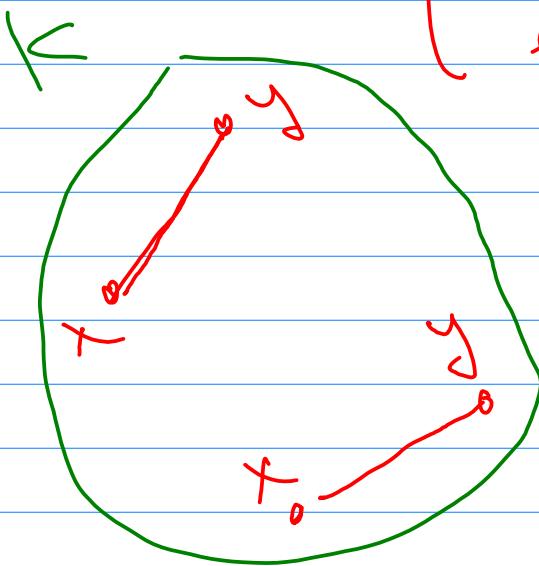
$$x, y \in K$$

$$\Rightarrow \lambda x + (1-\lambda)y \in K$$

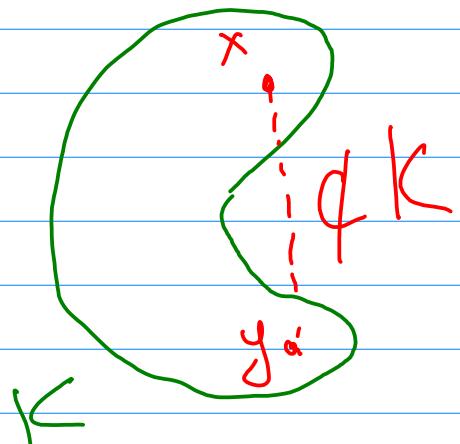
$$\forall \lambda \in [0,1]$$

Segmentul  $[x,y]$

este conținut în  $K$



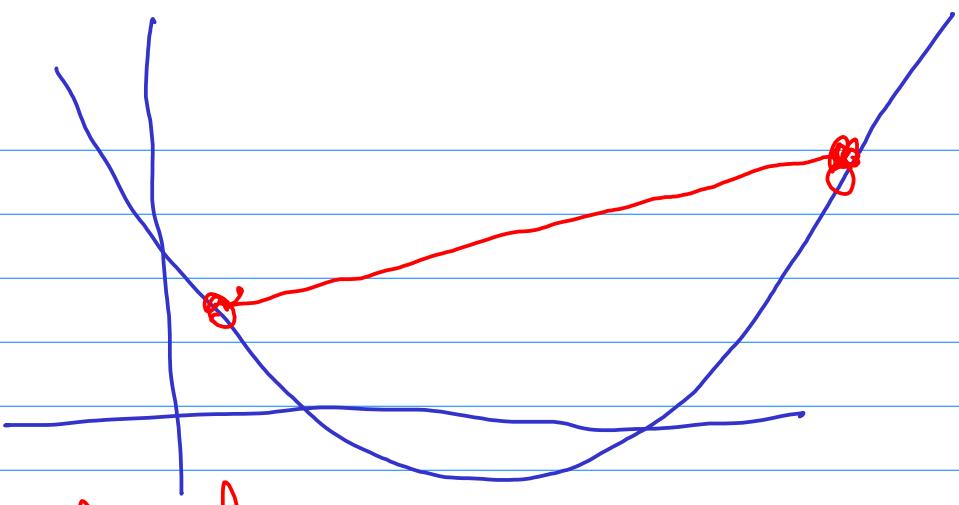
Convex



Non-convex

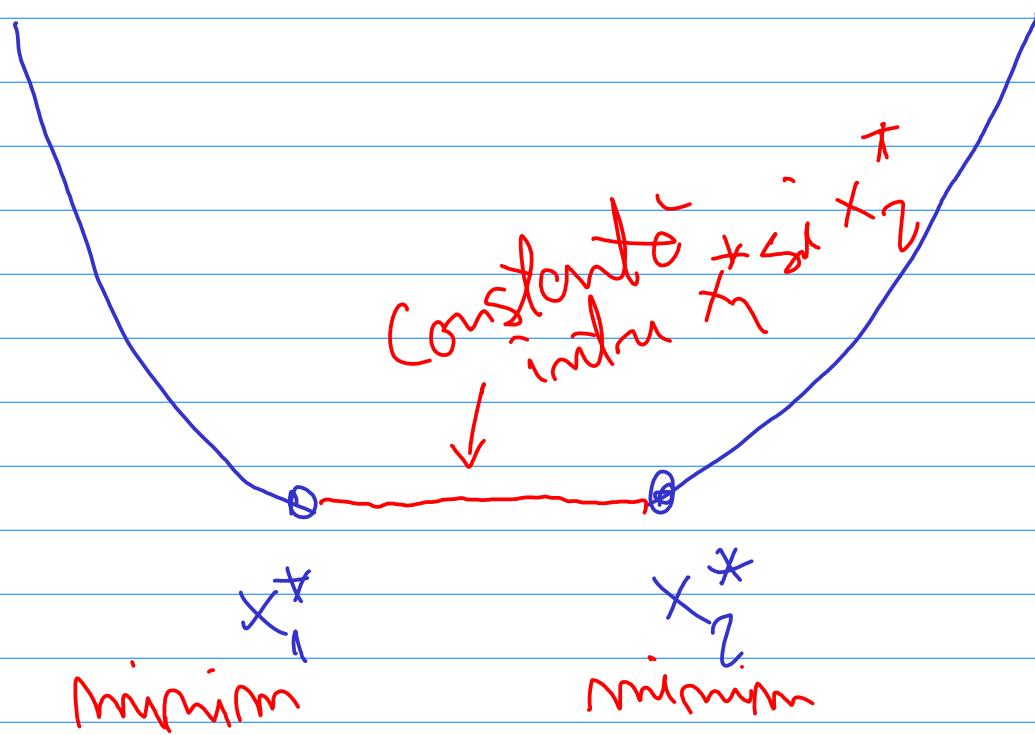
$f: K \rightarrow \mathbb{R}$   
(convex)

$$f(\lambda x + (1-\lambda)y) \leq \lambda f(x) + (1-\lambda)f(y)$$



- graficul funcției convexe este "sub"  
grafic secțiunii cu hiperplan  
oricarei tangente.
- graficul funcției este "desupra"  
oricarei tangente.

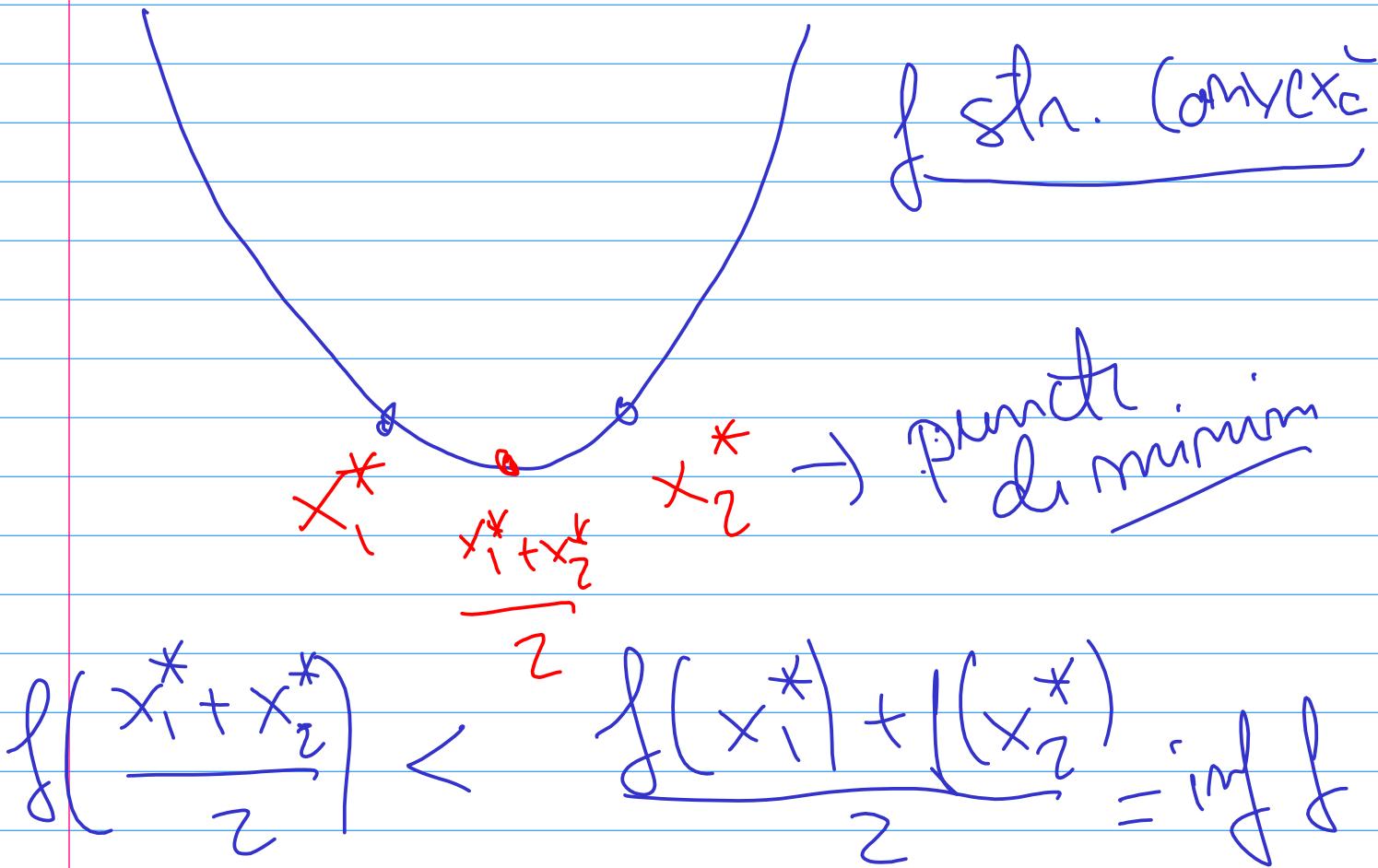
Funcție Convexă cu 2 minime



- sfărăt convexă deoarece

$$f(\lambda x + (1-\lambda)y) \leq \lambda f(x) + (1-\lambda)f(y)$$

$$\begin{aligned} &x \neq y \\ &\lambda \in (0, 1) \end{aligned}$$



Contradicție cu minimul global

lui  $x_1^*, x_2^*$ . Deci minimul (dacă există) este unic.

# Identificarea unei soluții

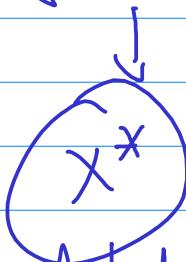
$$f(x) = (x-1)^2 \quad f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$$

- $f(x) \geq 0$  (un nr. le poate fi)

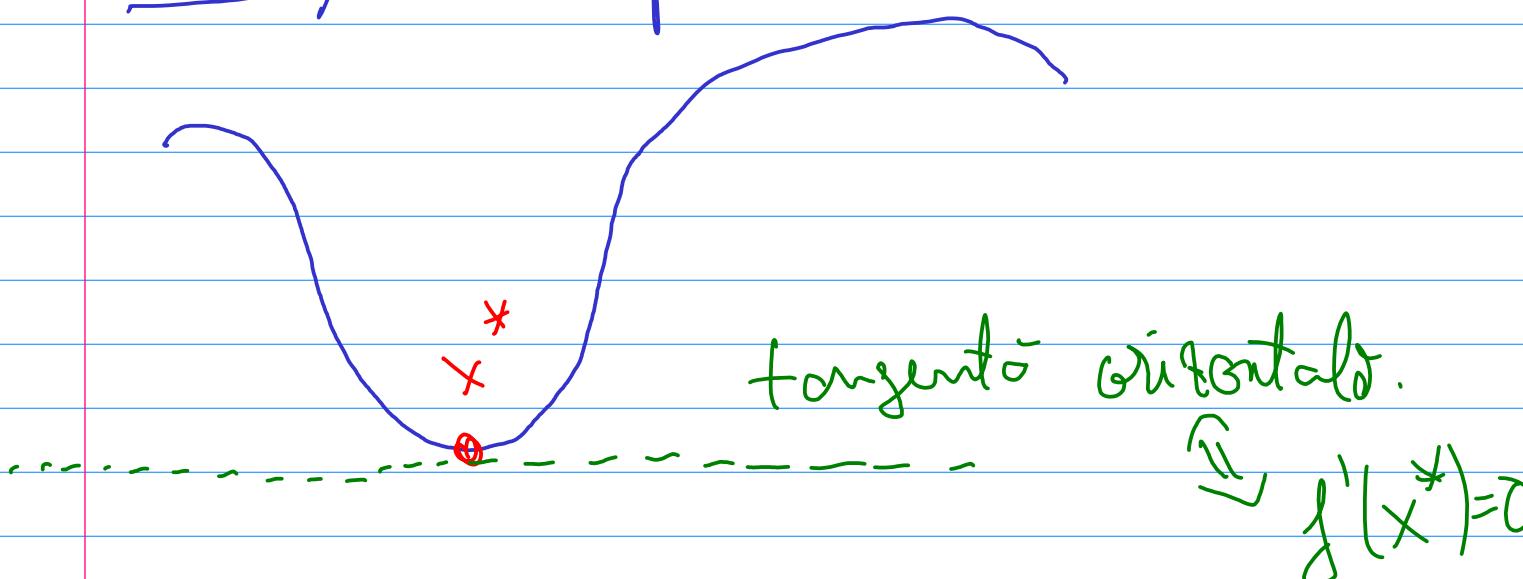
- Margininea în 0 este optimă?

$$x=1 \Rightarrow f(1) = 0$$

$$\Rightarrow f(x) \geq f(1) = 0$$



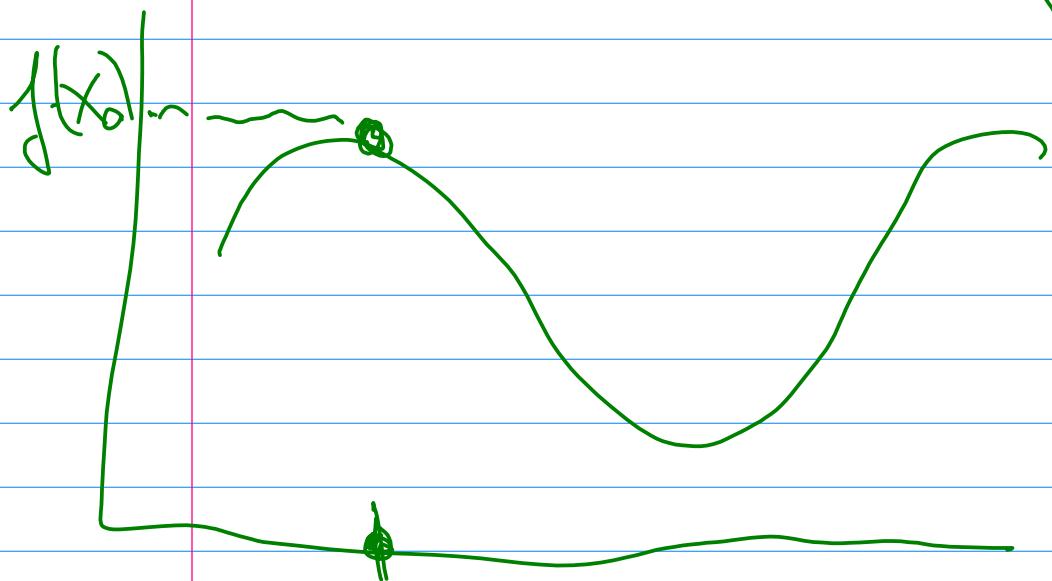
## Condiții de optimizabilitate



Remember: ecuația tangentă în  $(x_0, f(x_0))$   
la graficul unei funcții derivabile.

$$y = \underline{f'(x_0)(x - x_0) + f(x_0)}$$

Punct de dupăcare (polinomul Taylor  
de ordin 1)



Teorema Fermat

Dacă  $x^* \in (a, b)$  și  $x^*$  este

minimum / maxim local pentru  $f \in C^1$   
atunci  $f'(x^*) = 0$ .

$$\min_{x \in \mathbb{R}} (x-1)^2$$

Dacă avem soluții cînd unele  
derivate se anulează.

$$f'(x) = 0 \Leftrightarrow 2(x-1) = 0$$

$$x = 1$$

$f'(x) = 0$  se reduce problema  
la un nr. finit de cazuri  
(în ambele cazuri)

$$f: \mathbb{R}^m \rightarrow \mathbb{R} \quad f(x_1, x_2, \dots, x_m)$$

$\frac{\partial f}{\partial x_i}$  = derivata im rep cu  $x_i$   
 presupunând că celelalte  
 sunt constante.

•  $f(x_1, x_2) = x_1^2 + x_2^2 + x_1 + 1$

$$\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, x_2) = 2x_1 + 0 + 1 + 0$$

$$(x_2 \text{ constantă}) = 2x_1 + 1$$

$$\frac{\partial f}{\partial x_2}(x_1, x_2) = 2x_2$$

•  $f(x_1, x_2) = e^{x_1^2} - x_2^2$

$$\frac{\partial f}{\partial x_1}(x_1, x_2) = x_2^2 \cdot e^{x_1^2} \cdot 2x_1$$

punctul în care se calculează derivata

$$\frac{\partial f}{\partial x_2} = e^{x_1^2} \cdot 2x_2$$

①  $\nabla f(x) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1} \\ \frac{\partial f}{\partial x_2} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_m} \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^m$

gradient

• Dacă  $x$  minimiză  $f$  pe  $\mathbb{R}^m$   
atunci  $\nabla f(x) = 0 \in \mathbb{R}^m$   
sistem de ecuații

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial f}{\partial x_1} = 0 \\ \frac{\partial f}{\partial x_2} = 0 \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_m} = 0 \end{array} \right.$$

Functie polinomice: analogul functiei de gradul 2.

$$f(x) = \underline{ax^2 + bx + c}$$

Diam m?

$$x \in \mathbb{R}^{m \times 1} \rightarrow \mathbb{R}^m$$

$$f(x) = \frac{1}{2} x^T A x - b^T x$$

$$\frac{1}{2} \left( \begin{matrix} x^T \\ 1 \times m \end{matrix} \right) \left( \begin{matrix} m & A \\ 3 & \end{matrix} \right) \left( \begin{matrix} x \\ m \times 1 \end{matrix} \right) - \left( \begin{matrix} b \\ 1 \times m \end{matrix} \right) x \left( \begin{matrix} \\ m \times 1 \end{matrix} \right)$$

Dimensions:

- $x^T$  is  $1 \times m$
- $A$  is  $m \times m$
- $x$  is  $m \times 1$
- $b$  is  $1 \times m$
- $f(x)$  is  $m \times 1$

Annotations:

- $(1 \times m)(m \times m)(m \times 1)$  is circled in green.
- $1 \times 1$  is circled in green.
- $\mathbb{R}$  is circled in blue.

$f(x) \in \mathbb{R}$

Remark:  $b^T x = \text{produs scalar}$

$$(b_1 \dots b_m) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_m \end{pmatrix} = b_1 x_1 + b_2 x_2 + \dots + b_m x_m$$
$$= \sum b_i x_i$$
$$= \underset{\substack{\uparrow \\ \text{prod scalar}}}{b^T} x$$

Dsc. Taylor:

$$f(x + h) = f(x) + \cancel{\nabla f} \cdot h + ( )$$

$\uparrow$   
 $h \text{ "mic"}$

$\cancel{\nabla f} \cdot h$   
 $\uparrow$   
 $\text{prod scalar}$

$\downarrow$

rust d<sub>2</sub>  
ord<sub>2</sub>

$$f(x+h) = \frac{1}{2} (x+h)^T \cdot A \cdot (x+h) - b^T (x+h)$$

$$= \frac{1}{2} \underbrace{x^T A x}_{\text{---}} + \frac{1}{2} x^T A h + \frac{1}{2} h^T A x$$

$$+ \frac{1}{2} \underbrace{h^T A h}_{\text{---}} - \underbrace{b^T x}_{\text{---}} - \underbrace{b^T h}_{\text{---}}$$

$$= \underbrace{\frac{1}{2} x^T A x - b^T x}_{f(x)} + \frac{1}{2} x^T A h + \frac{1}{2} h^T A x$$

ordinal 1

$$= \underbrace{-b^T h}_{\text{---}} + \frac{1}{2} \underbrace{h^T A h}_{\text{ord 2}}$$

$$= f(x) + \underbrace{(A x - b) \cdot h}_{\nabla f(x)} + \frac{1}{2} h^T A h$$

just ord

≥ 2

$$\Rightarrow \nabla f(x) = Ax - b$$

Dacă  $\nabla f(x) = 0 \Rightarrow Ax = b$

Pt o funcție convexă dacă avem  
un minimum  $x^*$  atunci  $x^*$  verifică  
sistmul de ecuații  $Ax^* = b$

$$x^* = \underbrace{A^{-1}b}_{\text{gasim soluția}}$$

Aplicații:

• A sim. definit pozitivă

$$\Leftrightarrow \forall x \in \mathbb{R}^n \quad x^T A x \geq 0$$

$$A^T = A$$

(difícil verificabil)

A sim., A pozitiv definit  $\Leftrightarrow$

valorile proprii ale lui f sunt  $> 0$

Val proprie:  $\lambda \in \mathbb{R}$  s.t.  $\exists v \in \mathbb{R}^m$

$$Av = \lambda v$$

$(A)(v)$  = un vector colinear cu  $v$

• Criteriu mai precis

$A$  sym pos def ( $\Rightarrow$ )

$$x^T A x \geq \lambda_1(A) |x|^2$$

Problema:  $\min_{x \in \mathbb{R}^m} f(x)$  admitti

Solutie.

Solutie:

$$f(x) = \frac{1}{2} x^T A x - b^T x \geq \frac{\lambda_1}{2} |x|^2 - b^T x$$

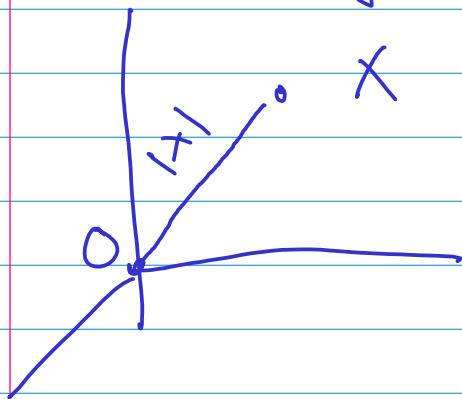
Imag Cauchy-Schwarz

$$\|x\| = \sqrt{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

$$|\mathbf{b} \cdot \mathbf{x}| \leq \|\mathbf{b}\| \cdot \|\mathbf{x}\|$$

$$f(x) \geq -\frac{\|\mathbf{b}\|^2}{2} - \|\mathbf{b}\| \cdot |x|$$

funcție de gradul 2 în  $|x|$



$$\begin{aligned} |x| &\rightarrow \infty \\ \Rightarrow f(x) &\rightarrow \infty \end{aligned}$$

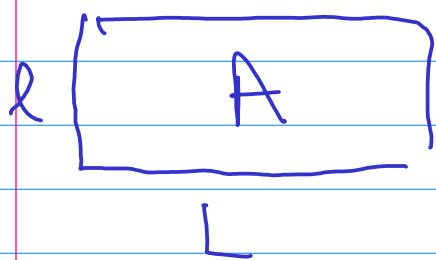
Dacă dorim să minimizăm  $f$   
nu trebuie să mudăm prea  
mult de origine.

- ⇒ e suficient să studiem  $f$   
într-o vecinătate compactă
- $f$  continuă

$\Rightarrow \min_{x \in \mathbb{R}^m} f(x)$  admitti soluții

## Probleme

1. Minimizati perimetrul unui dreptunghi de aria  $A > 0$  dat.



$$l \cdot L = A$$

$$\min 2(l + L)$$

$$l \cdot L = A$$

Aplicări: o casă cu înălțimea dată, dorim să avem o suprafață dată, minimizăm costul construcției.

- Se optimizează înălția casei dacă se limitează lungimea perimetrului ext.

Resolvare:  $L \cdot l = A$  fix  $> 0$

• Putem exprima  $L$  în funcție  
d.  $l$ :  $L = \frac{A}{l}$

Problema devine

$$\min_{l > 0} \left( l + \frac{A}{l} \right)$$

Din 1: tabel de variație pt  $l \in (0, \infty)$

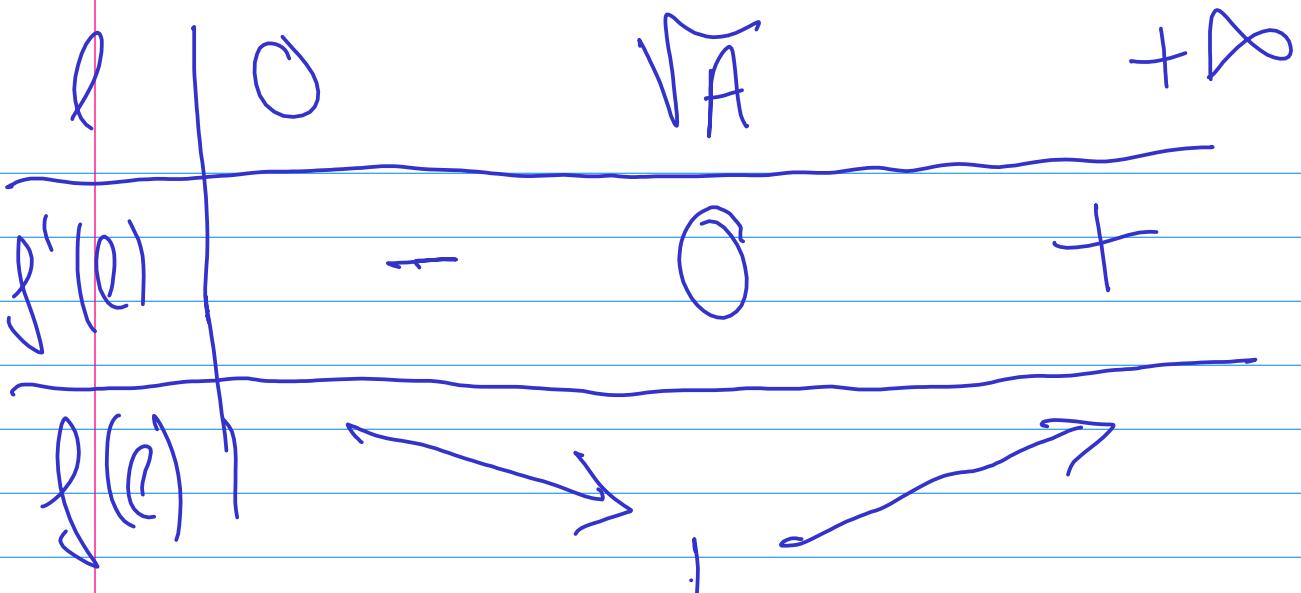
$$f(l) = l + \frac{A}{l}$$

$$f'(l) = 1 - \frac{A}{l^2}$$

Studiu de semnul lui  $f'$ :

$$f'(l) = 0 \quad (\text{eq. lai fuzionat})$$

$$\Rightarrow 1 = \frac{A}{l^2} \Rightarrow l = \sqrt{A}$$



val minimelor altimă-

Pentru  $l = \sqrt{A}$

$$l = \sqrt{A}$$

$\Rightarrow$  perimetrul este minimul

Pentru pctnat.