

# Analyse Mathématique : SEG - S1

Optimisation des fonctions numériques à plusieurs variables

---

Pr. Hamza El Mahjour

23 octobre 2022

Département des Mathématiques, FPL, Abdelmalek Essaadi University.



Faculté Polydisciplinaire de Larache  
Université Abdelmael Essaâdi

1. Introduction
2. Optimisation sans contrainte
3. Optimisation avec contraintes

# Objectifs

---



- Connaître la définition d'un extremum
- Caractériser l'extremum d'une fonction  $f(x)$
- Caractériser l'extremum d'une fonction  $f(x, y)$
- Matrice Hessienne
- Méthode du lagrangien

# Introduction

---





Que représente la valeur maximale atteinte ?

## Que représente la valeur maximale atteinte ?

C'est le point  $x^*$  vérifiant  $\forall x \in D_f, \quad f(x^*) > f(x)$ .



## Que représente la valeur maximale atteinte ?

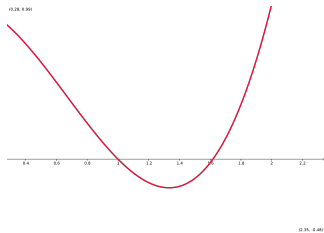
C'est le point  $x^*$  vérifiant  $\forall x \in D_f, \quad f(x^*) > f(x)$ .

On a donc une **condition nécessaire**. Pour avoir un extremum  $x^*$  il faut que  $f'(x^*) = 0$ .

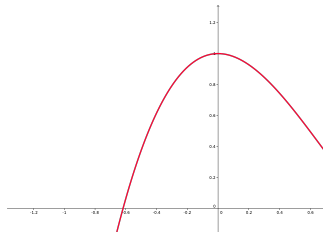
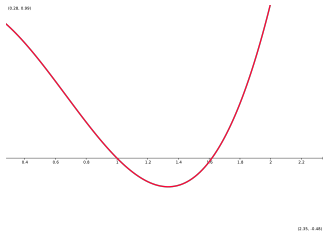
Est-ce que c'est l'image globale ?



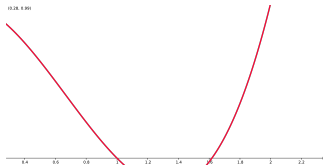
Est-ce que c'est l'image globale ?



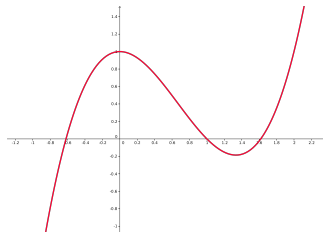
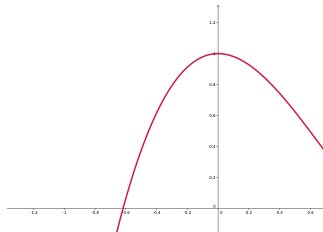
Est-ce que c'est l'image globale ?



Est-ce que c'est l'image globale ?



(1.2, 1.95)



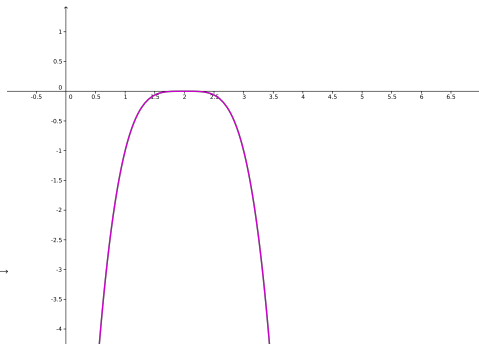
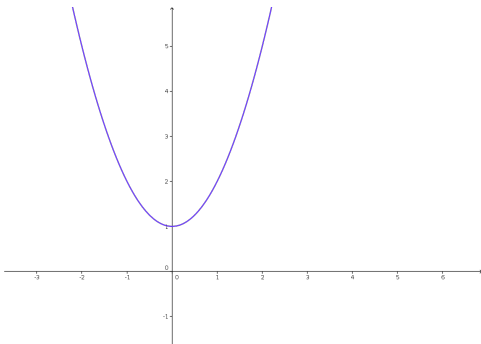
Qu'est ce qu'un extremum en général.

### Definition (Extremum global)

Soit  $D$  un ouvert de  $\mathbb{R}^n$ . On dit que  $x^*$  est un point de

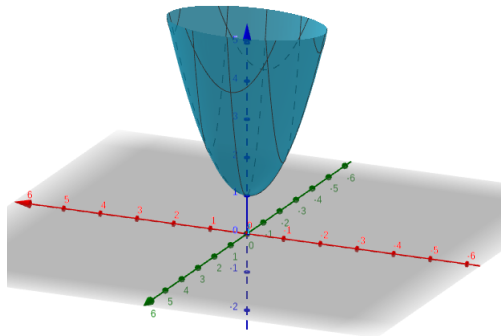
1. **maximum global** ( $f(x^*)$  est un maximum global) si  $f(x^*) \geq f(x)$  pour tout  $x$  dans  $D$ .
2. **minimum global** ( $f(x^*)$  est un minimum global) si  $f(x^*) \leq f(x)$  pour tout  $x$  dans  $D$ .

# Exemple 1



À gauche, 0 est un point de minimum global et  $f(0) = 1$  est un minimum global. À droite, 2 est un point de maximum global, et  $g(2) = 0$  est un maximum global.

## Exemple 2



$(0, 0)$  est un point de minimum global et  $f(0, 0) = 1$  est un minimum global



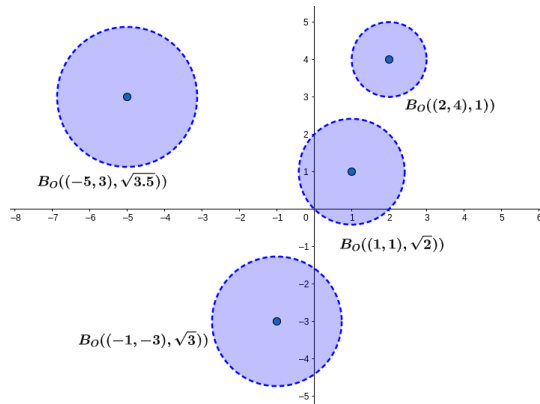
Comme on l'a déjà vu un point peut être minimum ou maximum mais juste sur une partie de  $\mathbb{R}$ . Plus généralement on a

### Definition (Extrema local)

Soit  $D$  un ouvert de  $\mathbb{R}^n$  et  $f : D \longrightarrow \mathbb{R}$  et  $x^* \in D$ . On dit que  $x^*$  est un point de minimum local  $x^*$  et que  $f(x^*)$  est un minimum local de la fonction  $f$  s'il existe une boule  $B_O(x^*, r) \subset D$  ouverte centrée autour de  $x^*$  et de rayon  $r > 0$  tel que

$$f(x^*) \leq f(x), \quad \forall x \in B_O(x^*, r)$$

# Rappel topologique



$$B_o(x_0, r) = \{x \in \mathbb{R}^n, \quad \|x - x_0\| \leq r\}.$$

# Optimisation sans contrainte

---



On travaillera dorénavant sur  $\mathbb{R}^2$

### Definition (Point Critique)

Soit  $f$  une fonction de classe  $\mathcal{C}^1$  définie sur  $D$  et  $E^* \in D$ . On dit que  $E^* = (x^*, y^*)$  est un point **critique** de  $f$  si  $\nabla f_{(x^*, y^*)} = (0, 0)$ . (i.e  $\frac{\partial f((x^*, y^*))}{\partial x} = \frac{\partial f(x^*, y^*)}{\partial y} = 0$ )

### Theorem (Condition nécessaire)

*Si  $x^*$  est un extremum local alors c'est un point critique.*



Attention : critique  $\nRightarrow$  extremum !

### Exemples :

- Prenez  $f(x) = x^3$  on a  $f'(0) = 0$  mais  $x^* = 0$  ni n'est un maximum, n'est un minimum.
- Considérons  $g(x, y) = x^2 - y^2$ . On a  $\nabla_{(0,0)}g = (0, 0)$  mais  $(0, 0)$  n'est pas un extremum. On l'appelle dans ce cas un **point selle**.

## Definition (Hessienne)

Soit  $f : D \subset \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}$  de classe  $\mathcal{C}^2$ . On appelle **hessienne** de  $f$  la matrice

$$\begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial y \partial x} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{pmatrix}$$

## Definition

Soit  $A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} \\ a_{21} & a_{22} \end{pmatrix}$  une matrice.

- On appelle trace de  $A$  la quantité  $\text{Tr}(A) = a_{11} + a_{22}$ .
- On appelle déterminant de  $A$  la quantité  $\det(A) = a_{11}a_{22} - a_{12}a_{21}$ .

Les conditions nécessaires pour qu'un point soit d'un extremum sont liées aux notions de

- Matrices définies positives,négatives
- Valeurs propres

Pour des raisons de simplification, et grâce à la nature de la matrice Hessienne qui est symétrique on peut résumer ces conditions dans ce qui suit.

## Proposition

Soit  $H_f(x, y)$  la matrice Hessienne de  $f$  définie sur  $D \subset \mathbb{R}^2$  et  $(x^*, y^*) \in D$ .

1. Si  $\det(H_f(x^*, y^*)) > 0$  et  $\text{Tr}(H_f(x^*, y^*)) > 0$  alors  $(x^*, y^*)$  est un **minimum** local.
2. Si  $\det(H_f(x^*, y^*)) > 0$  et  $\text{Tr}(H_f(x^*, y^*)) < 0$  alors  $(x^*, y^*)$  est un **maximum** local.
3. Si  $\det(H_f(x^*, y^*)) < 0$  alors  $(x^*, y^*)$  est un **point selle**.



- Soit la fonction  $f : \mathbb{R}^2 \longrightarrow \mathbb{R}$  définie par  $f(x, y) = 3x^2 - y^2 + 1$ .

**1<sup>er</sup> étape.** Vérifier que  $f$  est de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^2$ . La fonction  $f$  est un polynôme sur  $\mathbb{R}^2$  donc de classe  $\mathcal{C}^2$  sur  $\mathbb{R}^2$ .

**2<sup>ème</sup> étape.** Chercher les points critiques de  $f$ . On a

$$\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = 6x \text{ et } \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = -2y,$$

donc  $\frac{\partial f}{\partial x}(x, y) = \frac{\partial f}{\partial y}(x, y) = 0$  implique que  $x = y = 0$ .

**3<sup>ème</sup> étape.** Déterminer la nature des points critiques. On a

$$H_f(0,0) = \begin{pmatrix} 6 & 0 \\ 0 & -2 \end{pmatrix}$$

Donc,  $\det(H_f(0,0)) < 0$  c'est à dire que c'est un point selle.

# Optimisation avec contraintes

---



On s'intéresse maintenant à une optimisation avec une exigence supplémentaire. Donc on a deux fonctions  $f(x, y)$  et  $g(x, y)$  où on cherche les extremums de  $f$  mais sur un domaine où  $g(x, y) = 0$ .

### Definition (Lagrangien)

On appelle la fonction

$$\mathcal{L}(x, y, \lambda) = f(x, y) - \lambda g(x, y)$$

le **Lagrangien** du problème d'optimisation.

Comment procéder pour résoudre le problème avec la méthode du Lagrangien ?



Comment procéder pour résoudre le problème avec la méthode du Lagrangien ?

1. On cherche les points critiques du Lagrangien

$$\left\{ \begin{array}{l} \frac{\partial \mathcal{L}(x,y,\lambda)}{\partial x} = 0 \\ \frac{\partial \mathcal{L}(x,y,\lambda)}{\partial y} = 0 \\ \frac{\partial \mathcal{L}(x,y,\lambda)}{\partial \lambda} = 0 \quad (\Longleftrightarrow \quad g(x,y) = 0) \end{array} \right.$$

Comment procéder pour résoudre le problème avec la méthode du Lagrangien ?

1. On cherche les points critiques du Lagrangien

$$\begin{cases} \frac{\partial \mathcal{L}(x,y,\lambda)}{\partial x} = 0 \\ \frac{\partial \mathcal{L}(x,y,\lambda)}{\partial y} = 0 \\ \frac{\partial \mathcal{L}(x,y,\lambda)}{\partial \lambda} = 0 \iff g(x,y) = 0 \end{cases}$$

2. Trouvons la nature du point  $(x^*, y^*, \lambda^*)$  critique du Lagrangien (matrice hessienne).

Comment procéder pour résoudre le problème avec la méthode du Lagrangien ?

1. On cherche les points critiques du Lagrangien

$$\begin{cases} \frac{\partial \mathcal{L}(x,y,\lambda)}{\partial x} = 0 \\ \frac{\partial \mathcal{L}(x,y,\lambda)}{\partial y} = 0 \\ \frac{\partial \mathcal{L}(x,y,\lambda)}{\partial \lambda} = 0 \end{cases} \iff g(x,y) = 0$$

2. Trouvons la nature du point  $(x^*, y^*, \lambda^*)$  critique du Lagrangien (matrice hessienne).
3. Le cas  $\det H < 0$  ne nous permettra pas de conclure et nous pousse à faire plus de recherche.



# Merci

## Questions ?



# Backup slides go here

