



*Chapitre 2*  
*Minimisation sans contraintes*

Mourad AZI

2021

# Table of contents

- 1 **Problème de minimisation sans contraintes**
- 2 **Résultats d'existence**
- 3 **Conditions nécessaires et suffisantes d'optimalité**
  - Conditions nécessaires
  - Conditions suffisantes
- 4 **Minimisation des fonctions convexes**
  - Minimisation des fonctions convexes différentiable

# Table of contents

- 1 **Problème de minimisation sans contraintes**
- 2 **Résultats d'existence**
- 3 **Conditions nécessaires et suffisantes d'optimalité**
  - Conditions nécessaires
  - Conditions suffisantes
- 4 **Minimisation des fonctions convexes**
  - Minimisation des fonctions convexes différentiable

# Table of contents

- 1 **Problème de minimisation sans contraintes**
- 2 **Résultats d'existence**
- 3 **Conditions nécessaires et suffisantes d'optimalité**
  - Conditions nécessaires
  - Conditions suffisantes
- 4 **Minimisation des fonctions convexes**
  - Minimisation des fonctions convexes différentiable

# Table of contents

- 1 **Problème de minimisation sans contraintes**
- 2 **Résultats d'existence**
- 3 **Conditions nécessaires et suffisantes d'optimalité**
  - Conditions nécessaires
  - Conditions suffisantes
- 4 **Minimisation des fonctions convexes**
  - Minimisation des fonctions convexes différentiable



Considérons le problème de minimisation (optimisation) non linéaire sans contraintes suivant :

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x), \quad (1)$$

où  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  est une fonction donnée.

### Définition 2.1 (Point minimum global)

$x^*$  est appelée **point minimum global** du problème (1) si

$$f(x^*) \leq f(x), \quad \forall x \in \mathbb{R}^n,$$

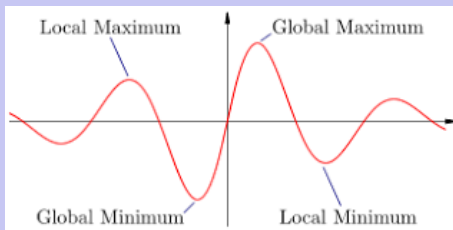
et on note  $\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x) = f(x^*)$ .

## Définition 2.2(Point minimum local)

$x^* \in \mathbb{R}^n$  est appelé **minimum local** du problème (1) s'il existe un réel  $\varepsilon > 0$ , tel que :

$$f(x^*) \leq f(x), \quad \forall x \in B(x^*, \varepsilon),$$

où  $B(x^*, \varepsilon) = \{x \in \mathbb{R}^n, \|x - x^*\| \leq \varepsilon\}$  est la boule de centre  $x^*$  et de rayon  $\varepsilon$ .



## Théorème 2.1 (Existence "Weierstrass")

Soit  $f$  une fonction continue sur un ensemble  $S$  non vide fermé et borné, alors  $f$  admet un point minimum global et un point maximum global sur  $S$ , c'est-à-dire  $\exists x_1^*, x_2^* \in S$  tel que :

$$\forall x \in S, f(x) \geq f(x_1^*), f(x) \leq f(x_2^*).$$



### Définition 2.3 (Fonctions coercive)

Soit  $X \subset \mathbb{R}^n$  un ensemble non borné et  $f : X \rightarrow \mathbb{R}$ . On dit que  $f$  est coercive sur  $X$  si on a

$$\lim_{x \in X, \|x\| \rightarrow +\infty} f(x) = +\infty. \quad (2)$$

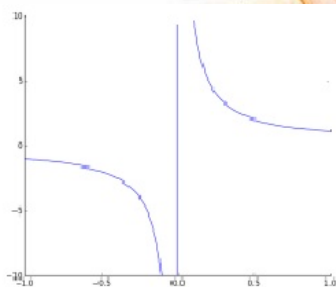
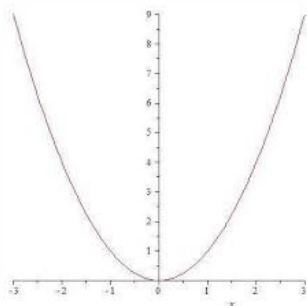
### Théorème 2.2 (atteignement sous la coercivité)

Soit  $f$  une fonction continue sur  $\mathbb{R}^n$  tel que  $f$  est coercive :

$$\lim_{\|x\| \rightarrow +\infty} f(x) = +\infty, \quad (3)$$

alors  $\exists x^* \in \mathbb{R}^n$  tel que :

$$\forall x \in \mathbb{R}^n, f(x) \geq f(x^*).$$



# Table of contents

- 1 Problème de minimisation sans contraintes
- 2 Résultats d'existence
- 3 **Conditions nécessaires et suffisantes d'optimalité**
  - Conditions nécessaires
  - Conditions suffisantes
- 4 Minimisation des fonctions convexes
  - Minimisation des fonctions convexes différentiable

# Condition nécessaire du premier ordre

## Théorème 2.3(Condition nécessaire du premier ordre)

Soit  $x^*$  est un minimum local (global) pour le problème (1), et si de plus  $f$  est continûment différentiable sur un ensemble  $S$ -ouvert contenant  $x^*$ ,

● alors

$$\nabla f(x^*) = 0. \quad (4)$$

Un point vérifiant la condition (4) est appelé point stationnaire.

# Condition nécessaire du premier ordre

## Théorème 2.3(Condition nécessaire du premier ordre)

Soit  $x^*$  est un minimum local (global) pour le problème (1), et si de plus  $f$  est continûment différentiable sur un ensemble  $S$ -ouvert contenant  $x^*$ ,

- alors

$$\nabla f(x^*) = 0. \quad (4)$$

Un point vérifiant la condition (4) est appelé point stationnaire.

# Condition nécessaire du premier ordre

## Théorème 2.3(Condition nécessaire du premier ordre)

Soit  $x^*$  est un minimum local (global) pour le problème (1), et si de plus  $f$  est continûment différentiable sur un ensemble  $S$ -ouvert contenant  $x^*$ ,

- alors

$$\nabla f(x^*) = 0. \quad (4)$$

Un point vérifiant la condition (4) est appelé **point stationnaire**.

# Condition nécessaire du second ordre

## Théorème 2.4(Condition nécessaire du second ordre)

Soit  $x^*$  un minimum local (global) pour le problème (1) de  $f$  sur  $\mathbb{R}^n$  et si de plus  $f$  est deux fois continûment différentiable sur  $S$ -ouvert  $\subset \mathbb{R}^n$ , contenant  $x^*$ ,

● alors

$$\nabla^2 f(x^*) \geq 0. \quad (5)$$

# Condition nécessaire du second ordre

## Théorème 2.4(Condition nécessaire du second ordre)

Soit  $x^*$  un minimum local (global) pour le problème (1) de  $f$  sur  $\mathbb{R}^n$  et si de plus  $f$  est deux fois continûment différentiable sur  $S$ -ouvert  $\subset \mathbb{R}^n$ , contenant  $x^*$ ,

- alors

$$\nabla^2 f(x^*) \geq 0. \quad (5)$$



# Table of contents

- 1 Problème de minimisation sans contraintes
- 2 Résultats d'existence
- 3 **Conditions nécessaires et suffisantes d'optimalité**
  - Conditions nécessaires
  - Conditions suffisantes
- 4 Minimisation des fonctions convexes
  - Minimisation des fonctions convexes différentiable

# Conditions suffisantes d'optimalité

## Théorème 2.5 (Conditions suffisantes d'optimalité)

Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction deux fois continûment différentiable sur  $S$ -ouvert  $\subset \mathbb{R}^n$ ,  $f \in C^2(S)$ .

Supposons que pour  $x^* \in S$  les conditions suivantes sont vérifiées :

- $\nabla f(x^*) = 0$  (stationnarité) ;
- $\nabla^2 f(x^*) > 0$ .

Alors  $x^*$  est un minimum local.

# Conditions suffisantes d'optimalité

## Théorème 2.5 (Conditions suffisantes d'optimalité)

Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction deux fois continûment différentiable sur  $S$ -ouvert  $\subset \mathbb{R}^n$ ,  $f \in C^2(S)$ .

Supposons que pour  $x^* \in S$  les conditions suivantes sont vérifiées :

- $\nabla f(x^*) = 0$  (stationnarité) ;
- $\nabla^2 f(x^*) > 0$ .

Alors  $x^*$  est un minimum local.

# Conditions suffisantes d'optimalité

## Théorème 2.5 (Conditions suffisantes d'optimalité)

Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction deux fois continûment différentiable sur  $S$ -ouvert  $\subset \mathbb{R}^n$ ,  $f \in C^2(S)$ .

Supposons que pour  $x^* \in S$  les conditions suivantes sont vérifiées :

- $\nabla f(x^*) = 0$  (stationnarité) ;
- $\nabla^2 f(x^*) > 0$ .

Alors  $x^*$  est un minimum local.

## Théorème 2.6

Soit  $f$  une fonction réelle continûment différentiable, définie sur un ensemble convexe  $X \in \mathbb{R}^n$ . Alors  $f$  est convexe si et seulement si

$$f(x) - f(y) \geq (x - y)^T \nabla f(y), \forall x, y \in X. \quad (6)$$

## Théorème 2.7 (L'ensemble des points minimums)

Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction convexe.

L'ensemble  $M$  des points minimums de  $f$  est un ensemble convexe.

## Théorème 2.8

Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction convexe, alors tout point minimum local est global.

## Théorème 2.9

Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction strictement convexe, alors  $f$  atteint sa valeur minimale en un point unique.



# Table of contents

- 1 **Problème de minimisation sans contraintes**
- 2 **Résultats d'existence**
- 3 **Conditions nécessaires et suffisantes d'optimalité**
  - Conditions nécessaires
  - Conditions suffisantes
- 4 **Minimisation des fonctions convexes**
  - Minimisation des fonctions convexes différentiable

## Théorème 2.10

Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction convexe et continûment différentiable, alors  $f$  atteint sa valeur minimale en un point  $x^*$  si et seulement si

$$\nabla f(x^*) = 0. \quad (7)$$

$$\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x) = f(x^*) \Leftrightarrow \nabla f(x^*) = 0.$$