

OPTIMISATION MATHÉMATIQUE

Yassine Laguel

OPTIMISATION MATHÉMATIQUE

Yassine Laguel

QU'EST-CE QUE L'OPTIMISATION ?

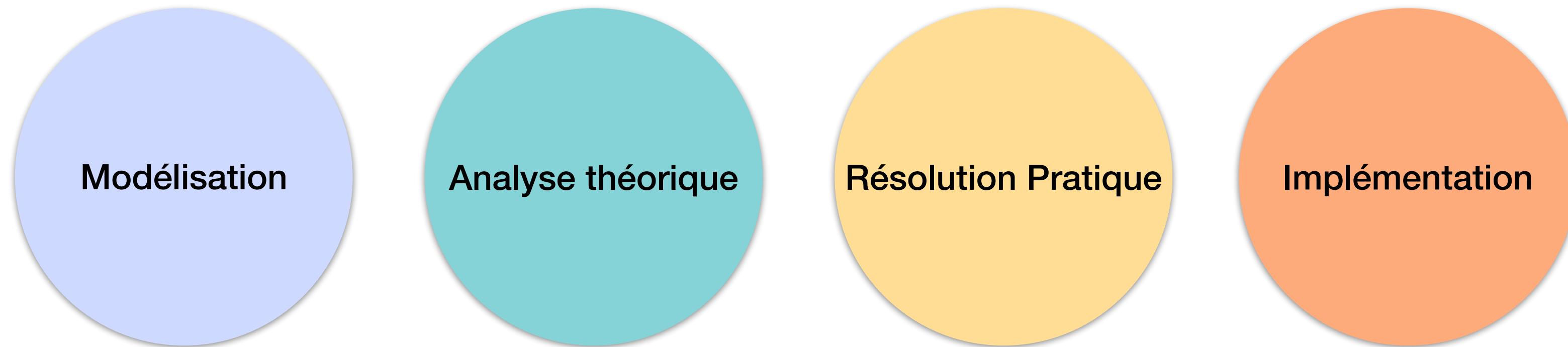
■ Définition [Wikipédia]

L'**optimisation** est une branche des **mathématiques** cherchant à modéliser, à analyser et à résoudre analytiquement ou numériquement les problèmes qui consistent à minimiser ou maximiser une fonction sur un ensemble.

$$\min_{x \in \mathcal{C}} f(x)$$

Fonction objective

Contraintes



APPLICATIONS

- Exemple 1: le transport



- Exemple 2 : le recrutement



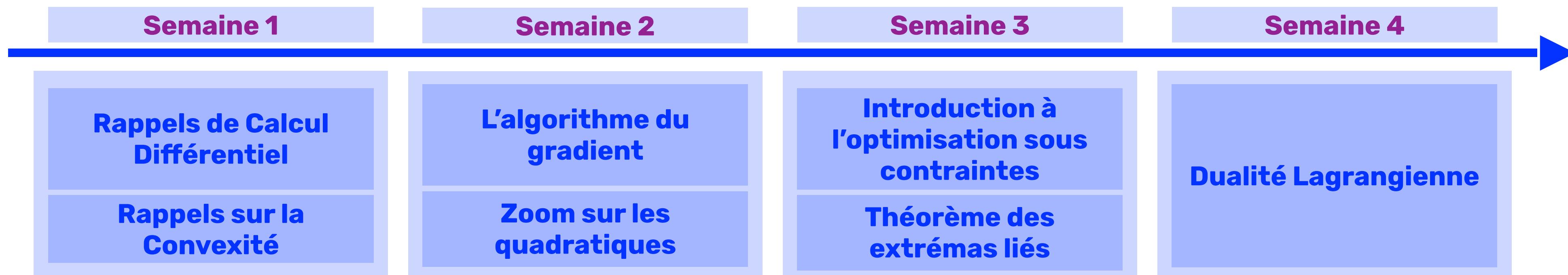
On retrouve aussi l'optimisation dans l'ingénierie, la finance, le marketing, la politique, etc...

CONTENU DU COURS

- Objectif

- Introduire l'optimisation convexe sous contraintes.
 - Savoir reconnaître les propriétés de régularité d'un problème
 - Savoir résoudre analytiquement ou numériquement un problème d'optimisation numérique.
- Ce cours est porté essentiellement sur les aspects théoriques. On ne parlera pas en particulier des aspects modélisation et implémentation.

- Progression prévue



EVALUATION

- Un examen final le Mercredi 06/12 de 8h à 10h
 - L'examen dure 2 heures
 - Connaître toutes les définitions et propriétés du cours avec leur preuves.
 - Savoir refaire les exercices vus en cours et TDs
- Points bonus de participation
 - Interrogation en début de cours ou TDs
 - Porte sur des définitions ou propriétés du cours.
 - Bonus de 0 à 2 points

Dans ce cours, sauf mention contraire, il désigne un ouvert de \mathbb{R}^d .

I - Rappels de calcul différentiel

Définition: [Différentielle]

Soit $f: \mathcal{U} \rightarrow \mathbb{R}^n$ et $a \in \mathbb{R}^d$. On dit que f est différentiable au point a si s'il existe une application linéaire $L \in L(\mathbb{R}^d, \mathbb{R}^n)$ et $P: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^n$ tels que

- Pour tout $h \in \mathbb{R}^d$ tel que $a+h \in \mathcal{U}$,

$$(*) \quad f(a+h) = f(a) + L(h) + P(h)$$

- $P(h) = o(\|h\|)$ lorsque h tend vers 0 dans \mathcal{U} , c'est à dire $\lim_{h \rightarrow 0} \frac{\|P(h)\|}{\|h\|} = 0$.

Remarques:

- Si une telle application L existe, elle est unique : on l'appelle la différentielle de f en a .
- On note souvent cette application $L = Df(a)$ ou $f'(a)$ ou $df(a)$ ou Df , etc.

↳ notation gardée dans ce cours

- On notera que (*) peut aussi s'écrire

$$\begin{aligned} f(a+h) - f(a) &= Df(a)h + o(\|h\|) \\ &= Df(a)h + \|h\| \varepsilon(h) \end{aligned}$$

où $\varepsilon: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^n$ satisfait $\varepsilon(h) \xrightarrow[h \rightarrow 0]{} 0$.

On a dans cette écriture "la grande idée du calcul différentiel".

accroissement de la fonction = terme linéaire par rapport à l'accroissement + petit terme de la variable

calcul différentiel = algèbre linéaire + majoration de normes

Pour plus de rappels voir Chap. 2 du petit guide d'introduction au calcul différentiel de F. Rauhier.

- En dimension finie, $Df(a)$ peut se représenter comme une matrice :

- si $d=n=1$, $Df(a) \in \mathbb{R}$
- si $n=1$, $Df(a) \in \mathbb{R}^d$ est un vecteur.

on définit le gradient $\nabla f(a)$ comme la transposée de $Df(a)$:

$$\begin{aligned} f(a+h) &= f(a) + Df(a) \cdot h + \|h\| \varepsilon(h) \\ &= f(a) + Df(a)^T h + \|h\| \varepsilon(h) \\ &= f(a) + \langle Df(a), h \rangle + \|h\| \varepsilon(h). \end{aligned}$$

le vecteur $\nabla f(a)$ est constitué des dérivées directionnelles de f en a :

$$Df(a) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1}(a) \\ \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_d}(a) \end{pmatrix}$$

- Dans le cas général, on a :

$$Df(a) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f_1}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_1}{\partial x_d} \\ \vdots & & \vdots \\ \frac{\partial f_n}{\partial x_1} & \cdots & \frac{\partial f_n}{\partial x_d} \end{pmatrix}$$

- On dit que f est de classe \mathcal{C}^1 sur un ouvert $\mathcal{O} \subset \mathcal{U}$ si $Df: \mathbb{R}^d \rightarrow L(\mathbb{R}^d, \mathbb{R}^n)$ est définie et continue sur \mathcal{O} .

Théorème [Fondamental de l'analyse]

Soit $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}^n$ de classe \mathcal{C}^1 sur \mathbb{R}^d .

Alors pour tout $x, h \in \mathbb{R}^d$,

$$f(x+h) = f(x) + \int_0^1 Df(x+th) \cdot (h) \, dt$$

- Remarques:
- La preuve de ce théorème se base sur le théorème des accroissements finis, qui découle du théorème de Bolz.

- Cette formule se généralise aux fonctions de classe \mathcal{C}^k , c'est la formule de Taylor:

$$f(x+h) = f(x) + Df(x)(h) + \frac{1}{2} D^2f(x)(h, h) + \dots$$

$$+ \frac{1}{k!} D^k f(x)(h, \dots, h)$$

$$o(\|h\|^k) = \left\{ \int_0^1 \int_0^t \frac{(t-s)^{k-1}}{(k-1)!} D^{k-1} f(x+s)(h, \dots, h) ds \right\}_{\text{h fait}}$$

Notons qu'il existe intégration par parties donne

$$\int_0^1 \frac{(t-s)^{k-1}}{(k-1)!} D^{k-1} f(x+s)(h, \dots, h) ds$$

$$= \left[-\frac{(t-s)^{k-1}}{(k-1)!} D^{k-1} f(x+s)(h, \dots, h) \right]_0^1$$

$$+ \int_0^1 \frac{(t-s)^{k-1}}{(k-1)!} D^{k-2} f(x+s)(h, \dots, h) ds$$

ce qui permet de prouver cette formule par récurrence.

- Dans le cas particulier $k=2$, $n=1$, on a la formule:

$$f(x+h) = f(x) + \nabla f(x) \cdot h +$$

$$\underbrace{\int_0^1 (1-t) D^2 f(x+th)(h, h) dt}_{= h^T \underbrace{\nabla^2 f(x+th)}_{\text{Hessien de } f \text{ en } h} h}$$

La matrice associée $\begin{bmatrix} \nabla^2 f(x) & \\ & \end{bmatrix}_{1 \leq i, j \leq d}$ satisfait

$$\nabla^2 f(x) = \sum_{i,j} \frac{\partial^2 f(x)}{\partial x_i \partial x_j}$$

C'est une matrice symétrique.

Proposition: [Différentiation d'une composée]

Soient U et V des ouverts respectifs de \mathbb{R}^d et \mathbb{R}^n .

Soient $f: U \rightarrow \mathbb{R}^m$ et $g: V \rightarrow \mathbb{R}^m$ telles que $f(u) \in V$.

Si f est dérivable en $a \in U$ et g est dérivable en $b = f(a)$. Alors $g \circ f$ est dérivable en a et

$$D(g \circ f)(a) = Dg(f(a)) \circ Df(a)$$

Remarque: Dans le cas $m=1$, on a:

$$\begin{aligned} D(g \circ f)(a) &= (\text{Jac } g(f(a))) \cdot \text{Jac } f(a)^T \\ &= (\nabla g(f(a))^T \text{Jac } f(a))^T \\ &= \text{Jac } f(a)^T \cdot \nabla g(f(a)) \end{aligned}$$

Exercices • Calculer la différentielle de $x \mapsto \|x\|^2$.

Exercice:

Soit $A \in \mathbb{M}^{d \times d}(\mathbb{R})$, $b \in \mathbb{R}^d$ et $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$

Calculer le gradient de f .

Solution: Pour $x, h \in \mathbb{R}^d$, on a:

$$\begin{aligned} f(x+h) &= \|b - Ax+h\|^2 \\ &= \|b - Ax\|^2 - 2 \langle b - Ax, h \rangle + \|h\|^2 \\ &= f(x) + \underbrace{-2 \langle b - Ax, h \rangle}_{\leq \|h\|^2} + \underbrace{\|h\|^2}_{\leq \|h\|^2 \|h\|^2} \\ &= o(\|h\|). \end{aligned}$$

Autre, f est différentiable en x

II - Notions d'extrema

Définition: [minimum global, minimum local]

Soit $f: \mathcal{U} \rightarrow \mathbb{R}$ et $x \in \mathcal{U}$.

On dit que x est un minimum global de f sur \mathcal{U} si :

$$\forall x' \in \mathcal{U}, f(x) \leq f(x')$$

On dit que x est minimum local s'il existe un ouvert $W \subset \mathcal{U}$ tel que :

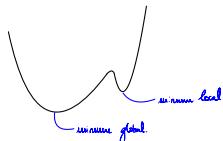
$$\left\{ \begin{array}{l} x \in \mathcal{U} \\ \forall x' \in W, f(x) \leq f(x') \end{array} \right.$$

Remarque: • Les notions de maximum locaux et globaux se définissent analogiquement.

[x maximum global (resp local) de f]

\Leftrightarrow [x minimum global (resp local) de $-f$]

- Ensemble des minima globaux \subseteq Ensemble des minima locaux



- Le minimum est dit strict si on peut remplacer \leq par $<$.
- On va voir dans la suite de cette partie comment relier l'existence d'un minimum aux propriétés de f .

Proposition: [Existence d'extrema et compacité]

Soit $K \subset \mathbb{R}^d$ compact et $f: K \rightarrow \mathbb{R}$ continue.

Alors f admet un minimum global sur K .

Remarque: • On va démontrer que le problème min $f(x)$ admet une solution globale dès lors que f est continue et K compact.

Preuve: Soit $(x_n)_{n \in \mathbb{N}}$ une suite de K telle que

$$f(x_n) \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \inf F(K).$$

Par compacité de K , on peut extraire $(x_{\varphi(n)})_{n \in \mathbb{N}}$ de (x_n) pour une extraction telle que $(x_{\varphi(n)})_{n \in \mathbb{N}}$ admet une limite $x \in K$. Alors, par continuité de f ,

$$f(x) = \lim_{n \rightarrow \infty} f(x_{\varphi(n)}) = \inf f(K).$$

Proposition: [fonction continue coercive]

Soit $f: \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$ continue telle que $f(x) \xrightarrow{\|x\| \rightarrow +\infty} +\infty$.

Alors f admet un minimum global.

Preuve: On note $K = \{x, f(x) \leq f(0)\}$ est

- non-vide ($0 \in K$),
- fermé en tant qu'intersection réciproque d'un fermé par une fonction continue.
- borné, par hypothèse de coercivité

Donc d'après le théorème précédent,

f admet un minimum global x sur K .

Par définition de K , $f(x) \leq f(0) \leq f(y)$ pour tout $y \in \mathbb{R}^d \setminus K$. Donc x est un minimum global de f sur \mathbb{R}^d .

Proposition:

Soit $f: \mathcal{U} \rightarrow \mathbb{R}$ différentiable sur \mathcal{U} .

Soit $x \in \mathcal{U}$ un minimum local de f .

Alors $Df(x) = 0$.

Preuve: Soit $u \in \mathbb{R}^d$ fixé. Pour tout $t > 0$ tel que $x+tu \in \mathcal{U}$, on a :

$$f(x+tu) - f(x) = t \langle \nabla f(x), u \rangle + t \|u\|^2 \varepsilon(tu)$$

avec $\varepsilon(tu) \xrightarrow{t \rightarrow 0} 0$.

Ainsi, pour $t > 0$ assez petit,

$$0 \leq \frac{f(x+tu) - f(x)}{t} = \langle \nabla f(x), u \rangle + \varepsilon(tu) \xrightarrow{t \rightarrow 0} \langle \nabla f(x), u \rangle$$

Dès, pour tout $x \in \mathbb{R}^d$, $\|\nabla f(x)\| \geq 0$.

En particulier, pour $u = -\nabla f(x)$, on a:

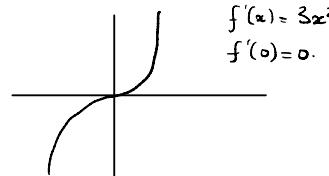
$$-\|\nabla f(x)\|^2 \geq 0 \Rightarrow \|\nabla f(x)\| = 0$$

Rémarques:

- On a:

$$\{\text{minima globaux}\} \subset \{\text{minima locaux}\} \subset \{\text{points critiques}\}$$

- Un exemple simple de point critique qui n'est pas un minimum local: $x \mapsto x^3$



Proposition: [minimum local et dérivée seconde]

Soit $f: U \rightarrow \mathbb{R}$ deux fois dérivable en $a \in U$.

(i) Si f admet un minimum relatif en a , alors

$$\nabla^2 f(a) \succ 0, \quad i.e. h^T \nabla^2 f(a) h \geq 0, \text{ pour tout } h \in \mathbb{R}^d$$

(ii) Si $\nabla f(a) = 0$ et $\nabla^2 f(a)$ est définie positive

$$\begin{cases} h^T \nabla^2 f(a) h > 0, \forall h \in \mathbb{R}^d \\ h^T \nabla^2 f(a) h = 0 \Leftrightarrow h = 0 \end{cases}$$

alors a est un minimum local strict en x_0 .