# Opti - Résumé

October 18, 2023

#### **THEVENET Louis**

## 1. Rappels

## 1.1. Différentielle d'une composée

Pour g, f telles que  $g \circ f$  soit dérivable en  $x \in \Omega$ , on a :

$$\forall h \in E, (g \circ f)'(x). \cdot h = g'(f(x)) \cdot (f'(x) \cdot h)$$

#### 1.2. Gradient

Pour  $a \in \Omega$  où  $f: \Omega \subset \mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  est doublement dérivable :

$$\Delta f(a) = \begin{pmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_1}(a) \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_n}(a) \end{pmatrix}, \Delta^2 f(a) = \begin{pmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x_1^2}(a) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_2}(a) & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_1 \partial x_n}(a) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_1}(a) & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n \partial x_2}(a) & \dots & \frac{\partial^2 f}{\partial x_n^2}(a) \end{pmatrix}$$

#### 1.3. Convexité

Pour f dérivable sur  $D_0 \subset \Omega$  un convexe :

$$f \text{ est convexe} \Longleftrightarrow \forall x,y \in D_0, f(y) - f(x) \geq f'(x)(y-x)$$
 
$$f \text{ est strictement convexe} \Longleftrightarrow \forall x,y \in D_0, x \neq y, f(y) - f(x) > f'(x)(y-x)$$

f est uniformément convexe  $\Longleftrightarrow \forall x,y \in D_0, f(y) - f(x) \geq f'(x)(y-x) + c\|y-x\|_E^2$ 

## 2. Existence de solutions

#### 2.1. Problème avec contraintes C

Soit (P) un problème d'opti. sous contraintes C

- Si f est continue et C est un compact non vide, alors (P) admet une solution
- Si  $f:\mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$  continue et **0-coercive**, C est un fermé non vide, alors (P) admet une solution

#### 2.2. Cas convexe

Ici C est un convexe de E EVN

- Si f est **strictement** convexe à valeurs réelles, alors il existe au plus une solution
- Si f est convexe à valeurs réelles, tout minimum local sur C est global sur C

#### 3. Condition nécessaire et suffisante

#### 3.1. Premier ordre

## 3.1.1. Cas sans contrainte

f à valeurs réelles, définie sur un ouvert,  $x^*$  minimum local et f dérivable en  $x^* \Longrightarrow f'(x^*) = 0$ 

#### 3.1.2. Cas f convexe sur C

• f définie sur un ouvert convexe C,  $x^*$  minimum local sur C et f dérivable en  $x^* \Longrightarrow \forall y \in C, f'(x^*)(y-x) \geq 0$ 

- Si f est dérivable en tout point de C, ces conditions sont équivalentes :
  - 1.  $x^*$  minimum local sur C
  - 2.  $x^*$  minimum global sur C
  - 3.  $\forall y \in C, f'(x^*)(y-x) \geq 0$

## 3.2. Second ordre

#### 3.2.1. Condition nécessaire

 $x^*$ minimum local de f deux fois dérivable en  $x^* \Longrightarrow f''(x^*)$  est semi-définie positive

### 3.2.2. Condition suffisante

- $x^*$  point critique de f deux fois dérivable en  $x^*$ ,  $f''(x^*)$  uniformément définie positive  $\implies x^*$  est un minimum local de f
- f deux fois dérivable sur  $\Omega$  et  $\exists B(x^*,\eta) \mid f''(x)$  est semi-définie positive et  $f'(x^*)=0 \Longrightarrow x^*$  est un minimum local de f