

TD 1 – RAPPELS DE CALCUL DIFFÉRENTIEL ET DÉBUTS AVEC L’OPTIMISATION

**Exercice 1 – Différentiabilité de la norme au carré.** Calculer, avec simplement la définition, la différentielle en  $a \in \mathbb{R}^n$  de l’application  $\|\cdot\|^2$ , norme euclidienne canonique de  $\mathbb{R}^n$  au carré. En déduire son gradient en  $a \in \mathbb{R}^n$ . Retrouver cette expression en utilisant les dérivées partielles.

**Exercice 2 – Appliquer le lemme de différentiation d’une composée.**

- a) Soient  $A$  une matrice de taille  $m \times n$  et  $b$  un vecteur de  $\mathbb{R}^m$  ; on définit l’application  $f(x) := \|Ax - b\|^2$  pour  $x \in \mathbb{R}^n$ . Calculer  $\nabla f(x)$ .
- b) Soit  $G: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  une fonction différentiable ; on définit l’application  $\varphi(x) := \|G(x)\|^2$  pour  $x \in \mathbb{R}^n$ . Calculer  $\nabla \varphi(x)$ .

**Exercice 3 – Hessien.** Calculer le gradient et le Hessien des fonctions suivantes :

- a)  $f(x) := x^\top Ax + p^\top x + c$ , avec  $A$  une matrice symétrique de taille  $n$ ,  $p$  un vecteur de  $\mathbb{R}^n$  et  $c$  une constante réelle.
- b)  $g(x) := \sum_{i=1}^m g_i(x)^2$ , avec  $g_i: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  des fonctions 2 fois différentiables.

**Exercice 4 – Conditions d’optimalité.** Soient  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  une fonction différentiable, et  $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$ .

- a) Pour toute direction  $u \in \mathbb{R}^n$ , on définit l’application  $q(t) := f(\bar{x} + tu)$  pour  $t \in \mathbb{R}$ . Calculer  $q'(t)$ .
- b) Supposons que  $f$  soit deux fois différentiable. Calculer  $q''(t)$ .

On suppose que  $f$  admet un minimum local en  $\bar{x}$ , c’est-à-dire

$$\text{pour tout } x \text{ dans un voisinage de } \bar{x}, \quad f(x) \geq f(\bar{x}).$$

- c) En utilisant le développement de Taylor-Young de la fonction  $q$  au premier ordre en 0, montrer que  $\nabla f(\bar{x}) = 0$ .
- d) En utilisant le développement au second ordre, montrer que  $\nabla^2 f(\bar{x})$  est « semidéfinie positive » (ce qui est aussi appelé « positive », c’est-à-dire que pour tout  $u \in \mathbb{R}^n$ , on a  $u^\top \nabla^2 f(\bar{x}) u \geq 0$ ).
- e) Pour le cas de la dimension  $n = 2$ , donner les conditions sur les dérivées partielles équivalentes aux deux propriétés des questions précédentes.

**Exercice 5 – Problème séparable.**

- a) Soient  $f: X \rightarrow \mathbb{R}$  et  $g: Y \rightarrow \mathbb{R}$  ; montrer que l’on peut « découpler » la minimisation de  $f + g$  :

$$\inf_{(x,y) \in X \times Y} f(x) + g(y) = \left( \inf_{x \in X} f(x) \right) + \left( \inf_{y \in Y} g(y) \right)$$

Montrer aussi que si le minimum est atteint pour  $f$  par  $\bar{x} \in X$  et pour  $g$  par  $\bar{y} \in Y$ , alors  $(\bar{x}, \bar{y})$  atteint le minimum de  $f + g$  sur  $X \times Y$ .

- b) Soient  $c, \ell, u \in \mathbb{R}^n$  ; résoudre explicitement la minimisation de  $c^\top x$  sous la contrainte  $\ell \leq x \leq u$  (minimiser une fonction linéaire sur un rectangle).

**Exercice 6 – Lemme de descente.** Soit une fonction  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  différentiable telle que son gradient  $\nabla f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  est  $L$ -Lipchitz, c’est-à-dire, que pour tous  $x, y \in \mathbb{R}^n$ ,

$$\|\nabla f(x) - \nabla f(y)\| \leq L\|x - y\|.$$

**a)** Se rappeler le « théorème fondamental de l'analyse » qui donne ici, pour tous  $x, y \in \mathbb{R}^n$ ,

$$f(x) - f(y) = \int_0^1 (x - y)^\top \nabla f(y + t(x - y)) dt$$

**b)** En déduire que pour tous  $x, y \in \mathbb{R}^n$

$$f(x) \leq f(y) + (x - y)^\top \nabla f(y) + \frac{L}{2} \|x - y\|^2$$

**c)** Donner une fonction  $f$  pour laquelle l'égalité est atteinte dans l'ingalit ci-dessus (et une autre pour laquelle elle ne l'est pas).