

## Optimisation algorithmique - Examen partiel du 4 novembre 2019 - durée 1h30

**Exercice 1.** On considère la fonction  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  définie par  $f(x, y) = x^3 + 6x^2 + 3y^2 - 12xy + 9x$ .

1. Calculer le gradient de  $f$  et déterminer les points critiques de la fonction.
2. Pour chacun des points critiques, dire s'il s'agit d'un minimiseur local, d'un maximiseur local, ou d'un point selle.
3. La fonction  $f$  admet-elle un minimum global ?

**Exercice 2.** *Partie A (questions préliminaires).*

1. Montrer qu'une somme de fonctions convexes est convexe.
2. Montrer que si une fonction  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  est convexe et constante sur un intervalle  $[a, b]$ , alors tout  $x \in [a, b]$  minimise  $f$ .

Soit  $d \geq 1$  un entier et  $y \in \mathbb{R}^d$  fixé. On considère la fonction  $f : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  définie par  $f(x) = \|x - y\|$ , où  $\|\cdot\|$  désigne la norme euclidienne.

3. Sur quel domaine  $f$  est-elle différentiable ?
4. Montrer que  $f$  est une fonction coercive.
5. Montrer que  $f$  est convexe, mais pas strictement convexe.

*Partie B.* On considère à présent  $n$  points fixés  $x^{(i)} \in \mathbb{R}^d$ , et  $J : \mathbb{R}^d \rightarrow \mathbb{R}$  la fonction

$$J(x) = \sum_{i=1}^n \|x - x^{(i)}\|.$$

6. Sur quel domaine la fonction  $J$  est-elle différentiable ?
7. Montrer que  $J$  est coercive et convexe.
8. Montrer que si les points  $x^{(i)}$  ne sont pas tous alignés, alors la fonction  $J$  est strictement convexe. En déduire que dans ce cas la fonction  $J$  admet un minimiseur unique.
9. Dans cette question on suppose  $d = 1$ , que les  $x^{(i)}$  sont tous distincts, et que  $n$  est pair. Montrer qu'alors la fonction  $J$  est minimisée sur un certain intervalle à déterminer.
10. On revient au cas  $d$  quelconque. Montrer que si le point  $x$  minimise  $J$  et qu'il est distinct de tous les  $x^{(i)}$ , alors on a

$$\sum_{i=1}^n \frac{x - x^{(i)}}{\|x - x^{(i)}\|} = 0. \quad (*)$$

11. Montrer que réciproquement, si un point  $x \in \mathbb{R}^d$  est distinct de tous les  $x^{(i)}$  et vérifie (\*), alors  $J$  est minimisée en  $x$ .
12. Un algorithme classique de calcul d'une approximation du minimiseur de  $J$  consiste à effectuer les itérations suivantes :

$$y^{(k+1)} = \frac{\sum_{i=1}^n \frac{x^{(i)}}{\|x^{(i)} - y^{(k)}\|}}{\sum_{i=1}^n \frac{1}{\|x^{(i)} - y^{(k)}\|}}$$

en partant d'un point  $y^{(0)}$  quelconque. Écrire une fonction Python `MinimiseJ(x,N)` qui effectue  $N$  itérations de cet algorithme et renvoie l'approximation du minimiseur obtenue.  $x$  est supposé être un tableau de taille  $n \times d$  contenant les coordonnées des points  $x^{(i)}$ .