

# Optimisation algorithmique - Examen du 10 janvier 2019 - durée 2h

**Exercice 1.** On considère la fonction suivante de  $\mathbb{R}^2$  dans  $\mathbb{R}$  :

$$f(x) = (x_1 - x_2 + 2)^2 + x_2^2 e^{x_1}.$$

1. *question préliminaire.* Montrer que l'équation  $t + 4 + 2e^t = 0$  admet une unique solution dans  $\mathbb{R}$ , qu'on notera  $\gamma$  (on ne cherchera pas à calculer sa valeur).
2. Calculer le gradient de  $f$ , trouver ses points critiques et montrer que  $f$  admet un unique minimiseur global.

**Exercice 2.** On considère la fonction suivante de  $\mathbb{R}^n$  dans  $\mathbb{R}$  :

$$f(x) = \sum_{i=1}^{n-2} (x_{i+2} - 2x_{i+1} + x_i)^2 + \sum_{i=1}^n (x_i - y_i)^2,$$

où  $y \in \mathbb{R}^n$  est fixé.

1. Identifier la matrice  $A$ , le vecteur  $b$  et le réel  $c$  tels que  $f$  s'écrive sous la forme standard d'une fonctionnelle quadratique :

$$f(x) = \frac{1}{2} \langle Ax, x \rangle - \langle b, x \rangle + c,$$

où  $\langle \cdot, \cdot \rangle$  désigne le produit scalaire canonique de  $\mathbb{R}^n$ .

2. Montrer que  $A$  est une matrice symétrique définie positive.
3. En déduire que  $f$  est une fonction fortement convexe et qu'elle admet un minimiseur unique  $x^*$ , et écrire le système d'équations linéaires vérifié par  $x^*$ .
4. Écrire une fonction Octave ou Matlab `function xstar = minim_f(y)` renvoyant la solution  $x^*$  en fonction du vecteur  $y$  donné en entrée.

**Exercice 3.** Soit  $f : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}$  définie par

$$f(x) = x_1^2 + x_2^2 + e^{x_1}.$$

1. Montrer que  $f$  est fortement convexe, de constante  $m$  à déterminer.
2. Décrire de manière générale l'algorithme de descente de gradient avec méthode de re-broussement pour la minimisation d'une fonction.

3. Écrire une fonction Matlab ou Octave `xstar = grad_desc(xinit,alpha,beta,eps)` réalisant la descente de gradient avec méthode de rebroussement pour la minimisation de la fonction  $f$ , avec initialisation  $x_{init}$ , constantes  $\alpha$  et  $\beta$  pour la méthode de rebroussement, et condition d'arrêt  $\epsilon$  sur la norme du gradient.
4. Rappeler les conditions de convergence de l'algorithme précédent. Sont-elles satisfaites ici ?
5. Montrer que l'on peut trouver une constante  $R > 0$  en fonction de  $x_{init}$  telle que la suite des itérés  $x^k$  de l'algorithme de descente soit telle que  $\|x^k\| < R$  pour tout  $k \geq 0$ . En déduire que les conditions de convergence sont satisfaites en considérant la fonction  $f$  restreinte à la boule ouverte  $B(0, R)$ .
6. Décrire de manière générale l'algorithme de Newton pour la minimisation d'une fonction. Écrire explicitement l'étape de mise à jour  $x^k \mapsto x^{k+1}$  dans le cas de la fonction  $f$ .