



Série 2 - Optimisation (MATH 3163)

Exercice 1

Soit $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ la fonction quadratique définie par :

$$f(x_1, x_2) = 2x_1^2 + 3x_2^2 - 8x_1x_2 + 2x_1.$$

- a Déterminer l'unique point stationnaire $\bar{x} = (\bar{x}_1, \bar{x}_2)$ de f comme solution d'un système linéaire 2×2 . Calculer $f(\bar{x})$.
- b Le point \bar{x} est-il le minimum de f sur \mathbb{R}^2 ?
- c Que peut-on dire de la convexité de f ? Vérifier vos conclusions en calculant les valeurs propres du Hessien de f .
- d Le problème de minimisation de f sur \mathbb{R}^2 a-t-il une solution optimale ?

Exercice 2

Considérons la fonctionnelle quadratique $f(\mathbf{x}) = \mathbf{x}^\top A\mathbf{x} + 2\mathbf{b}^\top \mathbf{x} + c$, où A est une matrice carrée d'ordre $n \times n$, $\mathbf{b} \in \mathbb{R}^n$ et $c \in \mathbb{R}$. Soit $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ un vecteur et $\mathbf{d} \in \mathbb{R}^n$ une direction de descente de f en \mathbf{x} . Notre objectif ici est de déterminer une formule explicite du [pas de la méthode de la plus forte pente](#), c'est-à-dire une expression de la solution du problème

$$\min_{t \geq 0} f(\mathbf{x} + t\mathbf{d}) \tag{1}$$

- a En posant $g(t) = f(\mathbf{x} + t\mathbf{d})$, montrez que

$$g(t) = (\mathbf{d}^\top A\mathbf{d})t^2 + 2(\mathbf{d}^\top A\mathbf{x} + \mathbf{d}^\top \mathbf{b})t + f(\mathbf{x}).$$

- b Désignons par \bar{t} le point stationnaire du problème (1). En utilisant le fait que $g'(\bar{t}) = 0$ et en tenant compte du fait que $\nabla f(\mathbf{x}) = 2(A\mathbf{x} + \mathbf{b})$, montrez que

$$\bar{t} \equiv -\frac{\mathbf{d}^\top \nabla f(\mathbf{x})}{2\mathbf{d}^\top A\mathbf{d}}. \tag{2}$$

Exercice 3

Considérons le problème de minimisation bidimensionnelle

$$\min_{x,y} f(x, y), \text{ où } f(x, y) = x^2 + 2y^2 \tag{3}$$

dont la solution optimale est $(x, y) = (0, 0)$ avec la valeur optimale correspondante $f(0, 0) = 0$.

- a Montrez que le problème (3) est un problème de minimisation d'une fonctionnelle quadratique de la forme $f(x) = x^\top Ax + 2b^\top x$, où A est une matrice carrée d'ordre 2×2 et $b \in \mathbb{R}^2$.
- b Pour déterminer des approximations de la solution optimale, nous considérons la méthode du gradient où le pas est déterminé par la formule (2)

Algorithme : La méthode du gradient :

- ★ Entrée : La tolérance $\varepsilon = 1e^{-5}$
- ★ Initialisation : $(x_0, y_0) = (2, 1)$
- ★ Étape générale : Pour tout $k = 0, 1, 2, \dots$, exécutez les étapes suivantes :
 - Choisissez le pas t_k à partir de la formule (2).
 - Effectuer $x_{k+1} = x_k - t_k \nabla f(x_k)$.
 - Si $\|\nabla f(x_{k+1})\| \leq \varepsilon$, on arrête et x_{k+1} est l'approximation recherchée.

Effectuez deux itérations de la méthode du gradient (donnez les détails de chaque étape du calcul) !

- c En utilisant le code Matlab «*methode_gradient_quadratique.m*» fourni dans la [plateforme d'apprentissage en ligne \(CLIC\)](#), déterminez la meilleure approximation de la solution en montrant les itérations effectuées.

Exercice 4

Considérons le même problème d'optimisation donné dans l'exemple précédent :

$$\min_{x,y} f(x, y), \text{ où } f(x, y) = x^2 + 2y^2 \quad (4)$$

Pour résoudre ce problème en utilisant la méthode du gradient avec un pas constant, nous utilisons la fonction MATLAB fourni dans la [plateforme d'apprentissage en ligne \(CLIC\)](#) qui utilise la méthode du gradient avec un pas constant pour une fonction objectif arbitraire (code : «*methode_gradient_constant.m*»).

- a Nous pouvons utiliser la méthode du gradient avec un pas constant $t_k = 0.1$ et le vecteur initial $(2, 1)^\top$. Effectuez deux itérations de cette méthode (donnez les détails de chaque étape du calcul).
- b En utilisant ce code Matlab, déterminez la meilleure approximation possible de la solution en montrant les itérations effectuées.
- c Cependant, prendre un pas constant égale à $t_k = 100$ et refaire le point b. Que constatez-vous ?