

Optimisation – Série 4

Exercice 1 a) Démontrer que, pour qu'une matrice soit définie positive, il est nécessaire, mais non suffisant, que tous les éléments de la diagonale soient strictement positifs.

b) Considérons la matrice suivante :

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & -2 & 0 \\ -2 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \end{bmatrix}.$$

Montrer que cette matrice est définie positive de deux façons distinctes :

- en calculant les valeurs propres explicitement,
- en calculant seulement des déterminants de sous-matrices.

Exercice 2 a) Démontrer la formule de Taylor avec reste intégrale. Pour tout f de classe $\mathcal{C}^{n+1}(\mathbb{R})$ à valeurs dans \mathbb{R} :

$$f(x+h) = \sum_{j=0}^n f^{(j)}(x) \frac{h^j}{j!} + \int_0^h \frac{(h-t)^n}{n!} f^{(n+1)}(x+t) dt.$$

Indication : Pour ce faire, on pourra procéder par récurrence en utilisant la formule d'intégration par partie.

b) Soit $g : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^{n+1} . Montrer que :

$$g(\mathbf{x} + \mathbf{h}) = \sum_{|\alpha| \leq n} \partial^\alpha g(\mathbf{x}) \frac{\mathbf{h}^\alpha}{\alpha!} + \sum_{|\alpha|=n+1} \int_0^1 \frac{n+1}{\alpha!} (1-t)^n \partial^\alpha g(\mathbf{x} + t\mathbf{h}) \mathbf{h}^\alpha dt.$$

où α représente un multi-indice $(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n)$ $\partial^\alpha = \partial_{x_1}^{\alpha_1} \partial_{x_2}^{\alpha_2} \dots \partial_{x_n}^{\alpha_n}$, $\mathbf{h}^\alpha = h_1^{\alpha_1} h_2^{\alpha_2} \dots h_n^{\alpha_n}$, $|\alpha| = \sum_i \alpha_i$, et $\alpha! = \prod_{i=1}^n \alpha_i!$. *Indication* : On pourra poser $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$, $t \mapsto g(\mathbf{x} + t\mathbf{h})$

c) Soit \mathcal{S} un ouvert de \mathbb{R}^n . Soit \mathbf{s} dans \mathbb{R}^n tel que $\mathbf{x} + \theta\mathbf{s}$ appartient à \mathcal{S} pour tout θ dans $[0, 1]$ alors.

- i. Soit $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ continûment différentiable sur \mathcal{S} . On suppose que ∇f est Lipschitz continu en \mathbf{x} avec constante de Lipschitz $L(\mathbf{x})$. Montrer que :

$$|f(\mathbf{x} + \mathbf{s}) - f(\mathbf{x}) - \nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{s}| \leq \frac{1}{2} L(\mathbf{x}) \|\mathbf{s}\|_2^2.$$

- ii. Soit $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ deux fois continûment différentiable sur \mathcal{S} . On suppose que la Hessienne de f , H est Lipschitz continu en \mathbf{x} avec constante de Lipschitz $L_2(\mathbf{x})$. Montrer que :

$$|f(\mathbf{x} + \mathbf{s}) - f(\mathbf{x}) - \nabla f(\mathbf{x}) \cdot \mathbf{s} - \frac{1}{2}(\mathbf{s}, H(\mathbf{x})\mathbf{s})| \leq \frac{1}{6} L_2(\mathbf{x}) \|\mathbf{s}\|_2^3.$$

Exercice 3 Soit β dans $(0, 1)$. Soit $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ de classe \mathcal{C}^1 telle que ∇f soit Lipschitz avec constante $L(\mathbf{x}_k)$ pour \mathbf{x}_k . Soit p_k la direction de descente du gradient. Démontrer que le pas obtenu par la méthode de « line search backtracking » d'Armijo vérifie :

$$\alpha_k \geq \min(\alpha_{init}, \frac{2\tau(\beta - 1)p_k^T \nabla f(\mathbf{x}_k)}{L(\mathbf{x}_k)p_k^T p_k})$$

Exercice 4 a) Implémenter l'algorithme de descente maximale avec line search d'Armijo :

```

fonction [x,xk]=SteepestDescent(f,fp,x0,tol,maxiter,tau,be,alinit)
% STEEPESTDESCENT steepest descent minimum search with Armijo line search
% [x,xk]=SteepestDescent(f,fp,x0,tol,maxiter,tau,be,alinit) finds an
% approximate minimum of the function f with gradient fp, starting
% at the initial guess x0. The remaining parameters are optional and
% default values are used if they are omitted. xk contains all the
% iterates of the method.

```

- b) Tester sur les problèmes de la première question de la série 3. Qu'observez-vous ?

Dans les exercices d'implémentation

- Afin de préserver l'uniformité des interfaces et permettre le remplacement transparent d'une implémentation par une autre, l'en-tête fourni doit impérativement être respecté et reproduit dans le code. Vous pouvez copiez-collez depuis le PDF disponible sur la page web.
- Les programmes et les résultats doivent être rendus imprimés.

Evaluation du cours d'optimisation

- Les exercices : Les séries d'exercices rendues en retard seront comptées comme non rendues (*i.e.*, note 1 sur 6) dans le calcul de la note finale.
 - Un examen oral durant la session d'examens sur le cours.
- La note finale est de : $\frac{1}{5}$ (exercices.) + $\frac{4}{5}$ (note examen oral).

Assistant : Kévin Santugini

Email : Kevin.Santugini@math.unige.ch

Page web : <http://www.unige.ch/~santugin/index.php?page=enseignement>