

## 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  $\alpha$  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  $\theta$  dans  $[0, 1]$  alors.

- i. Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  continûment différentiable sur  $\mathcal{S}$ . On suppose que  $\nabla f$  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  $\beta$  dans  $(0, 1)$ . Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  de classe  $\mathcal{C}^1$  telle que  $\nabla f$  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 copier-coller 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](mailto:Kevin.Santugini@math.unige.ch)

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