

## Série N°1 (Optimisation non linéaire)

**Exercice 1** Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  continument différentiable

1. Soit  $x_0$  tel que  $f(x_0) = 0$ . Que représente  $g(x_0)$  pour la surface de niveau

$$S := \{x \in \mathbb{R}^n : f(x) = f(x_0)\}$$

2. Rappeler l'équation de l'hyperplan affine (de  $\mathbb{R}^{n+1}$ ) tangent au graphe de  $f$  en  $(x_0, f(x_0))$ . Donner à l'aide de  $g(x_0)$  un vecteur normal à cet hyperplan
3. On suppose qu'il existe  $L > 0$  tel que

$$\|g(x) - g(x')\| \leq L \|x - x'\| \text{ pour tout } (x, x') \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$$

Montrer qu'alors

$$|f(x+d) - f(x) - g(x)^T d| \leq \frac{L}{2} \|d\|^2 \text{ pour tout } (x, d) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$$

**Solution:** Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  continument différentiable

1. Plaçons nous sur la surface  $S$  au point  $x_0 \in S$  est soit  $d \in \mathbb{R}^n$  un petit déplacement sur la surface  $S$  ( $\implies x_0 + d \in S$ ) donc

$$df = f(x_0 + d) - f(x_0) = f(x_0) - f(x_0) = 0 = g(x_0)^T d$$

et de ce fait  $g(x_0)$  est perpendiculaire à  $S$ .

2. L'équation de l'hyperplan affine (de  $\mathbb{R}^{n+1}$ ) tangent au graphe de  $f$  en  $(x_0, f(x_0))$  est donné par

$$y - f(x_0) = g(x_0)^T (x - x_0).$$

Choisissons deux points sur l'hyperplan affine tangent par exemple  $(x_0, f(x_0))$  et  $(x_1 = 0, y_1 = f(x_0) - g(x_0)^T x_0)$ , un vecteur porter par l'hyperplan peut être donné par

$$(x_0 - x_1, y_0 - y_1) = (x_0, g(x_0)^T x_0)$$

un vecteur normal à ce dernier vérifie

$$(u, v)^T (x_0, g(x_0)^T x_0) = u^T x_0 + v \cdot g(x_0)^T x_0 = 0$$

on peut prendre  $u = g(x_0)$  et  $v = -1$  donc

$$(u, v) = (g(x_0), -1).$$

Série N°1

3. La formule de Taylor avec reste intégrale

$$f(x + d) = f(x) + \int_0^1 [g(x + td)^T d] dt$$

en plus

$$f(x + d) - f(x) - g(x)^T d = \int_0^1 ([g(x + td) - g(x)]^T d) dt.$$

L'hypothèse sur  $g$  conduit à

$$\begin{aligned} |f(x + d) - f(x) - g(x)^T d| &\leq \int_0^1 |[g(x + td) - g(x)]^T d| dt \\ &\leq \int_0^1 \|g(x + td) - g(x)\| \|d\| dt \\ &\leq \int_0^1 tL \|d\|^2 dt = \frac{L}{2} \|d\|^2. \end{aligned}$$

■

**Exercice 2** Calculer s'il y a lieux  $\nabla f(x)$ ,  $\nabla^2 f(x)$ ,  $JF(x)$  pour

1.  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x \mapsto f(x) = c^t x + \gamma$ .
2.  $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ ,  $x \mapsto F(x) = Lx + b$ , où  $L \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ .
3.  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x \mapsto f(x) = \frac{1}{2} x^t A x + d^t x + \delta$ , où  $L \in M_n(\mathbb{R})$
4.  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x \mapsto f(x) = \sum_{i=1}^m [r_i(x)]^2$ , où les  $r_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  sont deux fois différentiables.

**Solution:**

1.  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x \mapsto f(x) = c^t x + \gamma$ .  $f(x + h) = c^t(x + h) + \gamma \implies f(x + h) - f(x) = c^t h \implies g(x) = c$ ,  $H(x) = 0$ .
2.  $F : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ ,  $x \mapsto F(x) = Lx + b$ , où  $L \in M_{m,n}(\mathbb{R})$ .  $g(x) = L$ ,  $H(x) = 0$ .

Série N°1

3.  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x \mapsto f(x) = \frac{1}{2} x^t A x + d^t x + \delta$ , où  $A \in M_n(\mathbb{R})$ .

$$\begin{aligned} f(x+h) &= \frac{1}{2}(x+h)^T A(x+h) + d^T(x+h) + \delta \implies f(x+h) - f(x) = \\ &= \frac{1}{2}(x^T A h + h^T A x + h^T A h) + d^T h \\ &= \frac{1}{2} x^T (A + A^T) h + \frac{1}{2} h^T \left[ \frac{1}{2}(A + A^T) \right] h + d^T h \\ \implies g(x) &= \frac{1}{2}(A + A^T)x + d^T, \quad H(x) = \frac{1}{2}(A + A^T). \end{aligned}$$

4.  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $x \mapsto f(x) = \sum_{i=1}^m [r_i(x)]^2$ , où les  $r_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  sont deux fois différentiables.  
 $g(x) = 2 \sum_{i=1}^m r_i(x) \nabla r_i(x)$ ,  $H(x) = 2 \sum_{i=1}^m [\nabla r_i(x)^T \nabla r_i(x) + r_i(x) \nabla^2 r_i(x)]$ .

■

**Exercice 3** Montrer les propositions suivantes

1. Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , différentiable en  $\bar{x}$ . Si  $\bar{x}$  est un minimum local, alors  $g(\bar{x}) = 0$ .
2. Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , deux fois différentiable en  $\bar{x}$  et supposons que  $\bar{x}$  soit un minimum local, alors  $g(\bar{x}) = 0$  et  $H(\bar{x})$  est SDP.
3. Soit  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$ , deux fois différentiable en  $\bar{x}$ . Si  $g(\bar{x}) = 0$  et  $H(\bar{x})$  est DP alors  $\bar{x}$  est un minimum local strict.
4. Si  $f$  est convexe sur  $\mathbb{R}^n$  et si  $g(\bar{x}) = 0$  alors  $\bar{x}$  est un minimum global.

**Solution:**

1. Par l'absurde, en supposant que  $g(\bar{x}) \neq 0$  et on prend  $d = -g(\bar{x})$  qui est une direction de descente (car  $g(\bar{x})^T d = -\|g(\bar{x})\|^2 < 0$ ) et d'après la définition d'une direction de descente,  $\bar{x}$  n'est pas un minimum local.
2. D'après le résultat précédent  $g(\bar{x}) = 0$ . Par contradiction, supposons que  $H(\bar{x})$  n'est pas SDP. Alors, on peut choisir un vecteur  $d$  tel que  $d^T H(\bar{x}) d < 0$ . En utilisant le développement de Taylor au voisinage de  $\bar{x}$ , il existe un  $\bar{t} \in ]0, \bar{t}]$  on a

$$f(\bar{x} + td) = f(\bar{x}) + tg(\bar{x})^T d + \frac{1}{2} t^2 d^T H(\bar{x}) d < f(\bar{x}).$$

3. Choisissons  $\epsilon > 0$  assez petit de sorte que pour tout  $x \in B(x^*, r) = \{z \in \mathbb{R}^n : \|z - x^*\| < \epsilon\}$  on a

$$f(x) = f(\bar{x}) + g(\bar{x})^T (x - \bar{x}) + \frac{1}{2} g(\bar{x})^T (x - \bar{x}) = f(\bar{x}) + \frac{1}{2} (x - \bar{x})^T H(\bar{x}) (x - \bar{x})$$

puisque  $H(x^*)$  est défini positif, alors

$$f(x) - f(\bar{x}) = \frac{1}{2} d^T H(\bar{x}) d > 0 \implies f(x) > f(\bar{x})$$

## Série N°1

4. Pour tout point  $x \neq \bar{x}$  dans  $\mathbb{R}^n$  la convexité de  $f$  permet d'écrire

$$f(x) \geq f(\bar{x}) + g(\bar{x})^\top (x - \bar{x}), \quad \forall x \in \mathbb{R}^n,$$

Si de plus on a  $g(\bar{x}) = 0, \forall x \in \mathbb{R}^n$ , alors  $\forall x \in \mathbb{R}^n, f(x) \geq f(\bar{x})$ . Donc  $\bar{x}$  est bien un minimum global.

■

**Exercice 4** *Détailler la démonstration du théorème 1.4 du cours.*