MIA Feuille d'exercices numéro 1

Yannick Brenning

September 17, 2024

Exercice 1

1.

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2xy, \frac{\partial f}{\partial y} = x^2$$

2.

$$\mathbf{J}_{g \circ f} = \mathbf{J}_g(f(x))\mathbf{J}_f$$

On introduit deux fonctions f et g pour que leur composition $g \circ f$ soit la norme euclidienne.

$$f: x \to \sum_{i=1}^n x_i^2$$
, de $\mathbb{R}^n \to \mathbb{R}$

$$g: x \to \sqrt{x}$$
, de $\mathbb{R} \to \mathbb{R}$

Donc
$$g \circ f = g(f(x)) = \sqrt{\sum_{i=1}^{n} x_i^2} = ||x||_2.$$

Il faut d'abord calculer les Jacobiens de f et g:

$$\mathbf{J}_{f} = \begin{bmatrix} \frac{\partial f}{\partial x_{1}} \\ \vdots \\ \frac{\partial f}{\partial x_{n}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2x_{1} \\ \vdots \\ 2x_{n} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{J}_{g}(f(x)) = \mathbf{J}_{g}(\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2}) = \frac{\partial g}{\partial \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2}} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{\sqrt{\sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2}}} = \frac{1}{2 \cdot \sqrt{f(x)}}$$

$$\Rightarrow \mathbf{J}_{g}(f(x))\mathbf{J}_{f} = \frac{1}{2 \cdot \sqrt{f(x)}} \cdot \begin{bmatrix} 2x_{1} \\ \vdots \\ 2x_{n} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{x_{1}}{\sqrt{f(x)}} \\ \vdots \\ \frac{x_{n}}{\sqrt{f(x)}} \end{bmatrix}$$

3.

$$H_f = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$

4.

$$\mathbf{H}_{g_M} = \begin{bmatrix} \frac{\partial g_M^2}{\partial x_1^2} & \dots & \frac{\partial^2 g}{\partial x_1 \partial x_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial^2 g}{\partial x_n \partial x_1} & \dots & \frac{\partial^2 g}{\partial x_n^2} \end{bmatrix}$$

$$g_M(x) = \begin{bmatrix} x_1, \dots x_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} m_{1,1} & \dots & m_{1,n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ m_{n,1} & \dots & m_{n,n} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix} = \sum_{i,j=1}^n x_i x_j m_{i,j}$$

D'abord, on peut exprimer la première derivée de g_M par rapport à x_k :

$$\frac{\partial g_M}{\partial x_k} = \sum_{i=1}^n m_{i,k} x_i + \sum_{j=1}^n m_{k,j} x_j = Mx + M^T x$$
$$(\mathbf{H}_{g_M})_{k,l} = \frac{\partial^2 g_M}{\partial x_k \partial x_l} = M_{k,l} + M_{l,k}$$
$$\Rightarrow \mathbf{H}_{g_M} = M + M^T$$

Exercice 2

1. (Résolu dans la séance précédente)

2.

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x, \frac{\partial f}{\partial y} = 2y$$

$$\Rightarrow \frac{\partial f}{\partial x} = 0 \text{ pour } x = 0, \frac{\partial f}{\partial y} = 0 \text{ pour } y = 0$$

On peut determiner si (0,0) est un minimum local avec la matrice hessienne:

$$\mathbf{H}_{f} = \begin{bmatrix} \frac{\partial^{2} f}{\partial x^{2}} & \frac{\partial^{2} f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^{2} f}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^{2} f}{\partial y^{2}} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$

En calculant le déterminant (discriminant), on obtient:

$$\det(\mathbf{H}_f) = 4 > 0$$

$$\det(\mathbf{H}_f) > 0$$
 et $\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} > 0$, alors $(0,0)$ est minimum local.

Avec la domaine de f, on peut montrer que (0,0) est aussi un minimum global. x^* est un minimum global de f ssi pour tout $x \in \text{dom}(f), f(x^*) \leq f(x)$

Pour tout $x, y \in \mathbb{R}$: $x^2 \ge 0, y^2 \ge 0$, donc $f(x, y) = x^2 + y^2 \ge 0 = f(0, 0)$. Alors (0, 0) est aussi un minimum global pour f.

3.

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x - 36, \frac{\partial f}{\partial y} = -36 + 2y$$

$$\Rightarrow \frac{\partial f}{\partial x} = 0 \text{ pour } x = 18, \frac{\partial f}{\partial y} = 0 \text{ pour } y = 18$$

$$\mathbf{H}_f = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 0 \\ 0 & 2 \end{bmatrix}$$

La matrice hessienne est définie positive, donc f est convexe.

 $(\texttt{https://en.wikipedia.org/wiki/Hessian_matrix\#Second-derivative_test})$

La fonction est limitée en dessous par -498, alors f est minorée.

Selon le théorème de séance 1, f admet un minimum global.

Exercice 3

$$\frac{\partial f}{\partial x} = 2x + y, \frac{\partial f}{\partial y} = x + 2$$

$$\mathbf{H}_f = \begin{bmatrix} \frac{\partial^2 f}{\partial x^2} & \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} \\ \frac{\partial^2 f}{\partial x \partial y} & \frac{\partial^2 f}{\partial y^2} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

Puisque \mathbf{H}_f est hermitien, on peut utiliser le critère de Sylvester (https://en.wikipedia.org/wiki/Sylvester's_criterion). On va vérifier si tous les mineures principales sont positives.

$$\frac{\partial^2 f}{\partial x^2} = 2 > 0$$
$$\det(\mathbf{H}_f) = -1 < 0$$

Le déterminant de \mathbf{H}_f est négative, alors la matrice hessienne n'est pas positive semidéfinie. f n'est pas convexe. \Box