

### Convexité

**Exercice 1.** Soit l'application  $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  définie par  $f(x) = x^2$ .

1. Pour tout  $h \in \mathbb{R}$ , exprimer  $f(x+h)$  en fonction de  $f(x)$ ,  $f'(x)$  et  $h$ .
2. En donnant un argument lié à la notion de Hessienne dire pourquoi  $f$  est convexe.
3. Écrire la définition de :  $f$  est convexe.
4. En remarquant que  $\theta y + (1-\theta)x = x + \theta(y-x)$ , montrer que  $f$  est convexe.

**Exercice 2.** Soient  $A$  une matrice carrée  $n \times n$  symétrique vérifiant (pour un nombre  $\alpha > 0$ )  $(Ax \cdot x) \geq \alpha \|x\|^2$ ,  $\forall x \in \mathbb{R}^n$  et  $b$  un vecteur de  $\mathbb{R}^n$  et soit l'application  $f : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  définie par  $f(x) = \frac{1}{2}(Ax \cdot x) - (b \cdot x)$ .

1. En donnant un argument lié à la notion de Hessienne dire pourquoi  $f$  est convexe.
2. Écrire la définition de :  $f$  est convexe.
3. Montrer que  $f$  est convexe.

**Exercice 3.** Un problème d'estimation de paramètre par le maximum de vraisemblance.

Soient  $Y_1, \dots, Y_n$ ,  $n$  variables aléatoires indépendantes à valeurs dans  $\{0, 1\}$ , chacune suivant une loi paramétrée par  $\theta \in \mathbb{R}^p$   $f_i(\cdot, \theta)$ . On appelle fonction de vraisemblance la fonction suivante  $\mathcal{L}(y_1, \dots, y_n, \theta) = P(Y_1 = y_1, \dots, Y_n = y_n)$ .

1. Montrer que  $\mathcal{L}(y_1, \dots, y_n, \theta) = \prod_{i=1}^n f_i(y_i, \theta)$ .

On suppose que chacune des  $n$  variables  $Y_i (\in \mathbb{R})$  dépend d'une variable  $X_i (\in \mathbb{R}^p)$  par la formule

$$P(Y_i = 1 | X_i = x_i) = \frac{e^{\theta \cdot x_i}}{1 + e^{\theta \cdot x_i}}.$$

2. Donner un exemple d'une telle relation.
3. Montrer que la fonction de vraisemblance s'écrit

$$\mathcal{L}(y_1, \dots, y_n, \theta) = \prod_{i=1}^n (P(Y_i = 1 | X_i = x_i))^{y_i} (1 - P(Y_i = 1 | X_i = x_i))^{1-y_i}.$$

4. Montrer que  $\ln(\mathcal{L}(y_1, \dots, y_n, \theta))$  est strictement concave.
5. Donner une caractérisation du  $\theta$  réalisant le maximum de  $\mathcal{L}(y_1, \dots, y_n, \theta)$ .