

ASPECTS RIGoureux DE LA MÉCANIQUE STATISTIQUE À L'ÉQUILIBRE

TD n° 4 : Transformées de Legendre

Jérémie Bouttier et Guilhem Semerjian

Avril 2015

1 Fonctions convexes

On considère une fonction f de \mathbb{R} dans \mathbb{R} , que l'on suppose convexe :

$$f(\alpha x + (1 - \alpha)y) \leq \alpha f(x) + (1 - \alpha)f(y) \text{ pour } x, y \in \mathbb{R} \text{ et } \alpha \in [0, 1]. \quad (1)$$

1. Pour trois points $x_1 < x_2 < x_3$, montrer que

$$\frac{f(x_2) - f(x_1)}{x_2 - x_1} \leq \frac{f(x_3) - f(x_1)}{x_3 - x_1} \leq \frac{f(x_3) - f(x_2)}{x_3 - x_2}. \quad (2)$$

2. Montrer que les dérivées à gauche et à droite de f

$$(D_-f)(x) = \lim_{h \rightarrow 0^+} \frac{f(x) - f(x - h)}{h}, \quad (D_+f)(x) = \lim_{h \rightarrow 0^+} \frac{f(x + h) - f(x)}{h}, \quad (3)$$

existent pour tous les x et vérifient, si $x < y$

$$(D_-f)(x) \leq (D_+f)(x) \leq (D_-f)(y) \leq (D_+f)(y). \quad (4)$$

3. En déduire que f est continue sur \mathbb{R} et dérivable sur \mathbb{R} privé d'un nombre au plus dénombrable de points.

4. Montrer que si \mathcal{G} est une famille de fonctions convexes, la fonction f définie par $f(x) = \sup_{g \in \mathcal{G}} g(x)$ est convexe. On dit que $f : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ est convexe si elle vérifie (1) au sens de l'arithmétique sur la droite réelle étendue.

5. On dit que $v_\gamma(x) = \gamma x$ est une fonction linéaire tangente au point x à la fonction f convexe ssi

$$f(y) \geq f(x) + v_\gamma(y - x) \quad \forall y. \quad (5)$$

Montrer qu'en tout point une fonction convexe de \mathbb{R} dans \mathbb{R} admet au moins une fonction linéaire tangente. Quelle est la condition d'unicité de la fonction linéaire tangente en un point ?

6. Pour une fonction f pas forcément convexe on définit son enveloppe convexe $E.C. f$ comme à la question 4 en prenant pour \mathcal{G} la famille $\{g \text{ convexe et } g(x) \leq f(x) \forall x\}$; l'enveloppe convexe est donc la plus grande fonction convexe qui minore f , et si f est convexe $E.C. f = f$. Montrer que l'on peut définir de manière équivalente l'enveloppe convexe à partir de la famille des fonctions affines minorant f , i.e. avec $\mathcal{G}' = \{g_{a,b} : g_{a,b}(x) = ax + b \leq f(x) \forall x\}$.

2 Transformées de Legendre

Pour une fonction f définie sur \mathbb{R} , pas forcément convexe, on définit sa transformée de Legendre

$$\hat{f}(\hat{x}) = \sup_x [\hat{x}x - f(x)] . \quad (6)$$

1. Interpréter graphiquement cette définition.
2. Calculer les transformées de Legendre de :

$$f(x) = \beta \frac{1}{2} x^2 , \quad f(x) = \beta |x| , \quad f(x) = \beta ||x| - 1| . \quad (7)$$

On supposera $\beta > 0$ dans ces trois cas.

3. Montrer que \hat{f} est convexe.
4. Montrer que $\hat{\hat{f}}(x) \leq f(x)$.
5. Montrer que si g est une fonction affine minorant f , i.e. si $g(x) = ax + b \leq f(x) \forall x$, alors $g(x) \leq \hat{\hat{f}}(x) \forall x$.
6. En déduire que $\hat{\hat{f}} = E.C.f$. Si f est convexe de \mathbb{R} dans \mathbb{R} on a donc $\hat{\hat{f}} = f$, et on peut alors inverser la transformée de Legendre avec $f(x) = \sup_{\hat{x}} [\hat{x}x - \hat{f}(\hat{x})]$.
7. Montrer que v_γ est tangente au point x à la fonction f si et seulement si $f(x) + \hat{f}(\gamma) = v_\gamma(x)$.

On peut assez facilement généraliser les résultats ci-dessus au cas des fonctions de \mathbb{R}^n dans \mathbb{R} : la définition de convexité (1) reste valable si f est une fonction de X dans \mathbb{R} . On peut aussi généraliser la transformée de Legendre avec

$$\hat{f}(\hat{x}) = \sup_{x \in \mathbb{R}^n} [\langle \hat{x}, x \rangle - f(x)] , \quad (8)$$

où \hat{x} est aussi un vecteur de \mathbb{R}^n , en prenant pour $\langle \hat{x}, x \rangle$ le produit scalaire dans \mathbb{R}^n .

Il existe aussi une généralisation fonctionnelle (plus compliquée). La définition (1) reste valable si f est une fonction de X dans \mathbb{R} avec X un espace vectoriel arbitraire. En notant X^* le dual de X (i.e. l'espace vectoriel des formes linéaires de X vers \mathbb{R}), il semble naturel de définir la transformée de Legendre \hat{f} comme une fonction de X^* dans \mathbb{R} selon

$$\hat{f}(\hat{x}) = \sup_{x \in X} [\langle \hat{x}, x \rangle - f(x)] , \quad (9)$$

où l'on a noté $\langle \hat{x}, x \rangle = \hat{x}(x)$ l'action de la forme linéaire \hat{x} . De même une fonctionnelle linéaire tangente à f en x sera un élément \hat{x} du dual tel que $f(y) \geq f(x) + \langle \hat{x}, y - x \rangle$ pour tout $y \in X$.

Pendant la généralisation de certains théorèmes, en particulier la caractérisation des fonctionnelles tangentes par $f(x) + \hat{f}(\hat{x}) = \langle \hat{x}, x \rangle$, n'est valide qu'avec des hypothèses supplémentaires, discutées notamment par Fenchel (dans le cas général on parle de transformée de Legendre-Fenchel). On se restreint en particulier au sous-espace vectoriel \hat{X} de X^* tel que $\forall x \in X \setminus \{0\}$, il existe $\hat{x} \in \hat{X}$ avec $\langle \hat{x}, x \rangle \neq 0$; on appelle alors $\langle X, \hat{X} \rangle$ une paire duale. Il faut aussi restreindre la maximisation dans (9) à un ensemble convexe vérifiant des « bonnes » propriétés.