

Optimisation et projection sur un convexe.

• Soit m un entier naturel et \mathbb{R}^m l'espace euclidien usuel muni du produit scalaire noté (\bullet, \bullet) . On désigne par $\|\bullet\|$ la norme associée. Soit $K \subset \mathbb{R}^m$ un convexe fermé non vide et $P : \mathbb{R}^m \rightarrow K$ la projection sur K : pour x appartenant à \mathbb{R}^m , Px est l'unique point de K tel que $\|x - Px\| \leq \|x - z\|$ pour tout z appartenant à K .

1) Démontrer que si x et y appartiennent à \mathbb{R}^m , on a :

$$(1) \quad \|Py - Px\| \leq \|y - x\|$$

$$(2) \quad 0 \leq (x - Px, Px - Py) \leq \|y - x\|^2;$$

on pourra utiliser la caractérisation suivante de Px :

$$w = Px \iff w \in K \quad \text{et} \quad \forall z \in K, (x - w, z - w) \leq 0.$$

Les résultats de cette question pourront être admis pour traiter la suite de l'exercice.

• Pour $x \in \mathbb{R}^m$, on pose $J(x) = \frac{1}{2} \|x - Px\|^2$.

2) Démontrer que J est différentiable et que

$$(3) \quad dJ(x) \bullet h = (x - Px, h), \quad \forall h \in \mathbb{R}^m, \quad \text{soit } J'(x) = x - Px.$$

• On se donne pour la suite de l'exercice un nombre réel $g > 0$ et on pose $K = \{x \in \mathbb{R}^m, |x_i| \leq g, \forall i, 1 \leq i \leq m\}$. On définit la fonction $\psi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ par

$$(4) \quad \psi(x) = \begin{cases} x & \text{si } |x| \leq g \\ g \frac{x}{|x|} & \text{sinon.} \end{cases}$$

3) Démontrer que

$$(5) \quad (Px)_i = \psi(x_i).$$

• On introduit pour toute la suite un entier n , une matrice A d'ordre $n \times m$, de rang n , et un vecteur $b \in \mathbb{R}^n$ fixé. On définit l'ensemble T par la relation $T = \{y \in \mathbb{R}^m, Ay = b\}$.

4) Démontrer que le problème qui consiste à chercher x tel que

$$(6) \quad \begin{cases} x \in T \\ J(x) \leq J(y), \quad \forall y \in T \end{cases}$$

a au moins une solution.

5) Soit $z \in \mathbb{R}^m$ donné. On pose $\|z\|_1 \equiv \sum_i |z_i|$. Démontrer que

$$(7) \quad \inf \{ J(y) - (z, y), y \in \mathbb{R}^m \} = -\frac{1}{2} \|z\|^2 - g \|z\|_1.$$

• On introduit le Lagrangien \mathcal{L} suivant

$$(8) \quad \mathcal{L}(y, q) = J(y) + (q, b - Ay), \quad y \in \mathbb{R}^m, \quad q \in \mathbb{R}^n.$$

6) Démontrer que

$$(9) \quad \sup \{ \mathcal{L}(y, q), q \in \mathbb{R}^n \} = J(y) \quad \text{si } y \in T \quad \text{et } +\infty \text{ sinon.}$$

7) On introduit la fonctionnelle auxiliaire

$$(10) \quad G(q) = -\frac{1}{2} \|A^t q\|^2 - g \|A^t q\|_1 + (b, q)$$

et le problème d'optimisation suivant : chercher $p^* \in \mathbb{R}^n$ de sorte que

$$(11) \quad G(p^*) \geq G(q), \quad \forall q \in \mathbb{R}^n.$$

Montrer que le problème ci-dessus a une solution unique et proposer un algorithme pour résoudre le problème (10).

8) Le Lagrangien défini à la relation (8) admet-il un point selle (x, p) ? Ecrire le système d'équations vérifié par le couple (x, p) . Comment p et p^* sont-ils reliés ?

Bertrand Mercier, mai 1997 ; FD, juin 2002.

Optimisation et projection sur un convexe.

Proposition de corrigé.

1) Rappelons que la projection sur le convexe K est caractérisée par les conditions suivantes :

$$(S1) \quad Px \in K, \quad (x - Px, z - Px) \leq 0, \quad \forall z \in K.$$

Donc $\|Py - Px\|^2 = (Py - Px, Py - y + x - Px + y - x) \leq (Py - Px, y - x)$ et la relation (1) est une conséquence de l'inégalité de Cauchy-Schwarz. La condition $(x - Px, Px - Py) \geq 0$ est une conséquence directe de la relation (S1) et on a par ailleurs

$$\begin{aligned} (x - Px, Px - Py) &= \\ &= (x - y, Px - Py) + (y - Py, Px - Py) + (Py - Px, Px - Py) \\ &\leq (x - y, Px - Py) \leq \|x - y\| \|Px - Py\| \leq \|x - y\|^2 \end{aligned}$$

ce qui achève de montrer la relation (2).

2) Pour x et $y \in \mathbb{R}^m$, on a

$$\begin{aligned} J(y) - J(x) &= \frac{1}{2} \|x - Px + (y - x + Py - Px)\|^2 - \frac{1}{2} \|x - Px\|^2 \\ &= (x - Px, y - x) + J(x - Px, Py - Px) + \frac{1}{2} \|y - x + Px - Py\|^2 \end{aligned}$$

donc compte tenu des relations (1) et (2),

$$\|J(y) - J(x) - (x - Px, y - x)\| \leq \|y - x\|^2 + 2 \|y - x\|^2$$

ce qui établit que J est différentiable et que $dJ(x)$ est représenté par le vecteur $J'(x) = x - Px$, ce qu'exprime la relation (3).

3) On se donne un indice i dans l'intervalle $[1, m]$. Si on pose $\xi_i = P(x)_i$, la relation (S1) écrite avec un vecteur $z \in K$ de la forme $z = (0, \dots, \zeta, \dots, 0)$ entraîne

$$(S2) \quad (x_i - \xi_i)(\zeta - \xi_i) \leq 0, \quad \forall \zeta \text{ tel que } |\zeta| \leq g.$$

Si x_i est tel que $x_i \geq g$, alors on a nécessairement $-g \leq \xi_i \leq g$ car le projeté de x appartient au convexe K . Donc $x_i \geq g \geq \xi_i$ et la condition (S2) implique que $\xi_i \geq \zeta$ pour tout ζ tel que $|\zeta| \leq g$, donc $\xi_i \geq g$. Comme $|\xi_i| \leq g$ on a nécessairement $\xi_i = g$. Le raisonnement est analogue pour dans le cas où $x_i \leq -g$ et conduit à la relation $\xi_i = -g$. Dans la situation intermédiaire où $-g < x_i < g$, on ne peut pas avoir $x_i < \xi_i \leq g$ car alors la condition (S2) est niée par le choix $\zeta = x_i$ et on ne peut pas avoir non plus $-g \leq \xi_i < x_i$ qui est mis en défaut grâce au même choix $\zeta = x_i$. Donc $\xi_i = x_i$ et la relation (5) est établie.

4) L'ensemble T est une variété affine non vide car la matrice A est de rang n . Donc c'est un fermé non vide de \mathbb{R}^m . Il suffit d'utiliser la continuité de J et de démontrer que J est infinie à l'infini pour appliquer le théorème 3.2.1 du cours qui permet de conclure à l'existence d'un point de minimum. Mais vu l'inégalité

triangulaire, on a $\|x - Px\| \geq \|x\| - \|Px\| \geq \|x\| - \sqrt{m}g$ compte tenu du choix du convexe K ; donc la fonctionnelle J est infinie à l'infini et l'existence d'un point de minimum qui permet de résoudre le problème (6) est démontrée.

5) Une condition nécessaire d'extremum pour le problème (7) s'écrit $J'(x) = z$, soit $x - Px = z$, et pour la i ème coordonnée $x_i - \psi(x_i) = z_i$. Si $z_i = 0$, la condition $\psi(x_i) = x_i$ exprime que $|x_i| \leq g$. Si $z_i > 0$, la relation d'extremum s'écrit $x_i - g = z_i$ et le i ème contributeur de $J(x) - (z, x)$ vaut $\frac{1}{2}z_i^2 - z_i(g + z_i) = -\frac{1}{2}z_i^2 - gz_i$. Si $z_i < 0$, on a maintenant $x_i + g = z_i$ et le i ème contributeur de $J(x) - (z, x)$ prend la forme $\frac{1}{2}z_i^2 - z_i(-g + z_i) = -\frac{1}{2}z_i^2 + gz_i$. La relation (7) est donc une conséquence du fait que $J(\bullet)$ étant minorée par une fonction quadratique à l'infini, l'expression $J(y) - (z, y)$ est infinie à l'infini.

6) Si $y \in T$, on a $\mathcal{L}(y, q) = J(y)$ qui ne dépend pas de q . Si y n'appartient pas à T , alors la borne supérieure de $\mathcal{L}(y, q)$ si q est arbitraire dans \mathbb{R}^n est égale à $+\infty$. On en déduit la relation (9).

7) Le problème (11) a une solution unique car la fonctionnelle $G(\bullet)$ est alpha-convexe puisque la matrice A est de rang n donc A^t est injective. L'algorithme du gradient simple à pas constant peut être utilisé pour calculer la solution p^* du problème (11).

8) Pour établir l'existence du point selle (x, p) pour le Lagrangien défini à la relation (8), on remarque d'abord que les contraintes " $x \in T$ " sont qualifiées puisqu'elles sont affines et que le convexe T n'est pas vide. On établit ensuite que J est convexe. On a :

$$\begin{aligned} \langle dJ(y) - dJ(x), y - x \rangle &= (y - Py - x + Px, y - x) \\ &= (Px - Py, y - x) + \|y - x\|^2 \\ &\geq -\|Py - Px\| \|y - x\| + \|y - x\|^2 \geq 0 \end{aligned}$$

compte tenu de (1), donc J est convexe. On utilise ensuite le théorème de Kuhn et Tucker qui garantit l'existence d'un point selle dans les conditions précédentes. La fonction J ainsi que les contraintes sont dérivables. Une condition nécessaire pour un point selle (u, p) du Lagrangien \mathcal{L} est de satisfaire les conditions d'annulation des dérivées premières, c'est à dire ici

$$(S3) \quad x - Px - (p, Ax) = 0, \quad b - Ax = 0.$$

Le problème (11) est exactement le problème dual associé au Lagrangien (8) donc on a simplement $p = p^*$.

FD, juillet 2002.