

TD – DUALITÉ LAGRANGIENNE

**Exercice 1 – Dualiser d'autres contraintes.** Avec les notation du cours, on considère le problème

$$\begin{cases} \max & \varphi(u) \\ & u \in U \\ & c(u) \in B \end{cases}$$

où  $B$  est une partie de  $\mathbb{R}^n$ . On suppose qu'on dispose d'un oracle qui résout

$$\theta(\lambda) := \max_{u \in U} \varphi(u) - \lambda^\top c(u).$$

- a) Introduisant une variable supplémentaire, écrire le dual du problème
- b) Appliquer le résultat avec  $B = \{0\}$ ,  $B = \mathbb{R}_+^n$  et  $B$  la boule euclidienne de rayon  $\varepsilon$ .

**Exercice 2 – Entropie et dualité.** Nous souhaitons estimer un vecteur inconnu  $\bar{x} \in \mathbb{R}^n$  à coefficients positifs, dont nous ne connaissons que certaines de ses « réalisations », c'est-à-dire nous ne connaissons que  $a_i^\top \bar{x} = b_i$ , pour des  $a_i \in \mathbb{R}^n$  et  $b_i \in \mathbb{R}$  connus ( $i = 1, \dots, m$ ), avec  $m < n$ . On note  $A$  la matrice dont les lignes sont les  $a_i^\top$ , et  $b \in \mathbb{R}^m$  le vecteur des  $b_i$ .

Parmi tous les vecteurs vérifiant ces conditions, on décide de préférer un vecteur « entropique » défini comme une solution du problème (où  $\log$  est le logarithme népérien)

$$(P) \begin{cases} \min & \sum_{k=1}^n x_k \log(x_k) \\ & Ax = b, \\ & x \geq 0. \end{cases}$$

On suppose qu'il existe un vecteur positif strictement réalisable (autrement dit, il existe un vecteur  $x$  tel que  $x_k > 0$ , ( $k = 1, \dots, n$ ) vérifiant  $Ax = b$ ).

- a) Considérons la fonction  $\varphi_\alpha : \mathbb{R}_+ \rightarrow \mathbb{R}$  définie pour une constante  $\alpha \in \mathbb{R}$  donnée par

$$\varphi_\alpha(t) = \begin{cases} t \log(t) + \alpha t & \text{si } t > 0 \\ 0 & \text{si } t = 0. \end{cases}$$

Montrer que  $\varphi_\alpha$  est convexe et coercive sur  $\mathbb{R}_+^*$ .

- b) Noter que  $\varphi_\alpha$  est continue sur  $\mathbb{R}_+$  tout entier, en déduire que  $\varphi_\alpha$  est convexe sur  $\mathbb{R}_+$ .
- c) Donner le  $t$  qui atteint le minimum de  $\varphi_\alpha$  sur  $\mathbb{R}_+$ , ainsi que la valeur de ce minimum.

Revenons à présent au problème (P), que l'on va résoudre par dualité. On suggère de dualiser uniquement la contrainte couplante  $Ax = b$ .

- d) Mettre le problème sous la forme du cours. Donner l'expression du lagrangien, et donner la définition de la fonction duale et du problème dual. On notera  $\lambda$  la variable duale,  $\theta$  la fonction duale et (D) le problème dual.
- e) Observer que la maximisation du lagrangien (à  $\lambda$  fixé) se découple en  $n$  problèmes. Donner l'unique  $x_\lambda \in \mathbb{R}^n$  qui maximise le lagrangien (à  $\lambda$  fixé).
- f) Montrer que  $\theta$  est différentiable, et donner l'expression de  $\theta(\lambda)$  et de  $\nabla\theta(\lambda)$  en fonction de  $x_\lambda$ .
- g) Supposons qu'il existe une solution duale qu'on note  $\lambda^*$ . Comment la calculer ?
- h) Montrer que  $x_{\lambda^*}$  est réalisable dans le primal.
- i) En déduire que  $x_{\lambda^*}$  est une solution primale.
- j) Expliquer finalement comment répondre à la question initiale de cet exercice.

**Exercice 3 – Affectation linéaire.** Reprenons le problème d'affectation évoqué lors du premier cours :

$$(P) \begin{cases} \min & \sum_{i,j=1}^n a_{ij}u_{ij} \\ & \sum_{i=1}^n u_{ij} = 1, \quad \text{pour tout } j = 1, \dots, n, \\ & \sum_{j=1}^n u_{ij} = 1, \quad \text{pour tout } i = 1, \dots, n, \\ & u_{ij} \in \{0, 1\}, \quad \text{for all } i, j = 1, \dots, n. \end{cases}$$

- On veut dualiser les  $n$  premières contraintes dans (P) : écrire le problème (P) sous la forme du cours (c'est-à-dire exhiber,  $\varphi$ ,  $c$  et  $\mathcal{U}$ ).
- Écrire par ailleurs (P) sous forme matricielle, et donner une interprétation « matricielle » du problème.
- Écrire le lagrangien  $L(\cdot; \cdot)$  associé à ce problème. Montrer qu'il existe une matrice  $U_\lambda$  qui maximise  $L(\cdot; \lambda)$  à  $\lambda$  fixé. Définir  $\theta$  la fonction duale associée.
- Montrer qu'on peut calculer  $U_\lambda$  explicitement. Indice : remarquer que la maximisation de  $L(\cdot, \lambda)$  se découple par rapport à chaque ligne  $i$ .

**Exercice 4 – Méthode des régions de confiance.** Soit une fonction  $f: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  de classe  $C^2$  ; on veut utiliser une méthode par région de confiance pour résoudre

$$(P) \begin{cases} \min & f(x) \\ & x \in \mathbb{R}^n. \end{cases}$$

On suppose qu'à l'itéré courant  $x$  on dispose d'une estimation  $M \in \mathcal{S}_n^+$  du hessien  $\nabla^2 f(x)$  ; l'itéré suivant  $x + d$  est construit avec la solution du problème suivant

$$(C) \begin{cases} \min & \frac{1}{2} d^\top M d + \nabla f(x)^\top d \\ & \frac{1}{2} \|d\|^2 \leq \delta, \\ & d \in \mathbb{R}^n, \end{cases}$$

où  $\delta > 0$  est un paramètre choisi par ailleurs.

- Montrer qu'il existe une solution à (C).
- Écrire (C) avec un max (pour être mis sous la forme du cours), puis écrire le lagrangien associé à la dualisation de la contrainte  $\frac{1}{2} \|d\|^2 - \delta \leq 0$ , en introduisant une variable duale réelle  $\mu \geq 0$ .
- Fixons  $\mu > 0$  ; montrer que le lagrangien admet alors un unique maximum (selon  $d$ ).
- Dans ce cas, calculer le vecteur  $d(\mu)$  qui réalise le maximum.
- Montrer que si  $x$  n'est pas tel que  $\nabla f(x) = 0$ , alors  $d(\mu)$  est une direction de descente pour  $f$ .
- Appelons (D) le problème dual associé au lagrangien précédent. Montrer que (D) admet une solution  $\mu^*$  et qu'il n'y a pas de saut dual.  
On suppose pour les deux dernières questions que  $\mu^* > 0$ .
- Montrer que la fonction duale est dérivable sur  $\mathbb{R}_+^*$ . Calculer sa valeur  $\theta(\mu)$  et sa dérivée  $\theta'(\mu)$ .
- Que donne un simulateur de la fonction duale ? Comment peut-on résoudre ce problème dual (D) ? Est-ce un problème "facile" ? Comment résoudre le problème (C) ? Pourquoi est-ce important de résoudre rapidement (C) ?