ESSAI EDP-JANVIER 2019

YANN BRENIER, THOMAS GALLOUËT

1. Enoncé

Etant donné un ouvert lisse et borné U de \mathbb{R}^d , on note $H^1_0(U)$ l'espace obtenu par complétion de $C_c^\infty(U)$ pour la norme

$$u \to ||u||_{H^1} = \sqrt{\int_U (|\nabla u(x)|^2 + u^2(x)) dx}.$$

On considère le problème de minimisation

$$\inf_{u \in H_0^1(U)} J_{\epsilon}(u), \quad J_{\epsilon}(u) = \int_U \left(|\nabla u(x)|^2 + 4\sqrt{\epsilon^2 + (u - f)^2(x)} \right) dx,$$

où f est une fonction donnée dans $L^{\infty}(U)$ et $\epsilon \geq 0$ est fixé.

- 1) Montrer que ce problème admet une unique solution u_{ϵ} pour tout $\epsilon \geq 0$.
- 2) Trouver l'EDP satisfaite par u_{ϵ} dans le cas où $\epsilon > 0$.
- 3) Obtenir, par le principe du maximum, quand $\epsilon > 0$, une borne L^{∞} sur u_{ϵ} ne dépendant que de f mais pas de ϵ .
- 4) Montrer que les valeurs optimales $J_{\epsilon,opt}$ convergent vers la valeur optimale $J_{0,opt}$ quand $\epsilon \downarrow 0$. En déduire que les solutions optimales u_{ϵ} convergent (faiblement dans $H_0^1(U)$) vers la solution optimale u_0 et obtenir pour u_0 la même borne L^{∞} que précédemment.
- 5) Dans le cas particulier $d=1,\ U=]0,R[$ et f=1 et dans la limite $\epsilon=0$, trouver explicitement la solution quand $R\geq 1$. (On raisonnera en utilisant l'EDP obtenue formellement à la limite $\epsilon\downarrow 0$ à partir de celle de la question 2) et on utilisera -tout en l'expliquant- que la solution est forcément de classe C^1 .) Cette solution est elle de classe C^∞ ? Que se passe-t'il quand R<1?
- 6) Dans ce même cas particulier, comparer avec le problème de minimisation purement quadratique

$$\inf_{u \in H_0^1(]0,R[)} \int_{]0,R[} \left(u'(x)^2 + (u-f)^2(x) \right) dx,$$

avec f=1, dont on établira l'EDP associée et qu'on résoudra explicitement.

2. Corrigé

Etant donné un ouvert lisse et borné U de \mathbb{R}^d , on note $H_0^1(U)$ l'espace obtenu par complétion de $C_c^{\infty}(U)$ pour la norme

$$u \to ||u||_{H^1} = \sqrt{\int_U (|\nabla u(x)|^2 + u^2(x)) dx}.$$

On considère le problème de minimisation

$$\inf_{u \in H_0^1(U)} \int_U \left(|\nabla u(x)|^2 + 4\sqrt{\epsilon^2 + (u - f)^2(x)} \right) dx,$$

où f est une fonction donnée dans $L^{\infty}(U)$ et $\epsilon \geq 0$ est fixé.

- 1) Ce problème admet une unique solution pour les raisons suivantes :
- a) la fonctionnelle, qu'on note $J: u \to J(u)$ est strictement convexe (cela se voit directement si $\epsilon > 0$ car $y \in \mathbb{R} \to \sqrt{\epsilon^2 + y^2}$ est strictement convexe, ce qui n'est plus vrai quand $\epsilon = 0$; dans ce dernier cas on utilise que $u \to ||\nabla u||^2_{L^2}$ est strictement convexe sur $H^1_0(U)$ à cause de l'inégalité de Poincaré);
- b) elle est sci sur l'espace complété $H^1_0(U)$ (alors qu'elle ne le serait pas sur $C_c^\infty(U)$);
- c) l'infimum J_{opt} est positif ou nul (évident) et fini (Il suffit de prendre u=0 pour le voir.)
- d) Pour toute suite minimisante u_n , i.e. t.q. $J(u_n) \downarrow J_{opt}$, on voit que

$$\sup_{n} \int_{U} |\nabla u_n(x)|^2 < +\infty,$$

donc, par inégalité de Poincaré (cf. cours)

$$\sup_{n} ||u_n||_{H^1} < +\infty,$$

et il s'ensuit qu'il existe une sous-suite, encore notée u_n qui converge faiblement dans H^1 vers une limite u. Comme la fonctionnelle est convexe sci on a forcément $J(u) \leq \liminf J(u_n)$ et donc $J(u) = J_{opt}$ ce qui montre que u est optimale. Comme J est strictement convexe, le minimum est forcément unique.

2) En perturbant u par $\epsilon \phi$, où ϕ est arbitrairement donnée dans $H^1(U)$, et en dérivant $J(u + \epsilon \phi)$ par rapport à $\epsilon \to 0$, on voit que

$$\int_{U} 2\nabla u(x) \cdot \nabla \phi(x) + 4\phi(x) \frac{u(x) - f(x)}{\sqrt{\epsilon^2 + (u - f)^2(x)}} dx = 0,$$

ce qui est la formulation "variationnelle" de l'EDP

$$-\Delta u + 2\frac{u-f}{\sqrt{\epsilon^2 + (u-f)^2}} = 0,$$

avec condition aux limites de "Dirichlet homogène" u=0 sur ∂U . En revanche, le cas $\epsilon=0$ pose problème car l'équation limite formelle

$$-\Delta u + 2 \operatorname{signe}(u - f) = 0$$

n'est pas clairement définie.

3) Le principe du maximum montre que

$$||u||_{L^{\infty}} \leq ||f||_{L^{\infty}}.$$

(En effet, sans trop entrer dans les détails, en un point de maximum x_0 de u on a

$$-\Delta u(x_0) \ge 0$$

et donc, en utilisant l'équation, $(u - f)(x_0) \le 0$, ce qui prouve

$$u(x) \le u(x_0) \le f(x_0) \le ||f||_{L^{\infty}}, \quad \forall x \in U,$$

et de même pour le minimum.)

4) Pour cette question on note explicitement la dépendance par rapport à $\epsilon \geq 0$: la fonctionnelle est notée J_{ϵ} , la valeur optimale $J_{\epsilon,opt}$ et la solution optimale u_{ϵ} . On va montrer qu'en fait u_0 est bien la limite de u_{ϵ} dans $H_0^1(U)$. Notons que, par définition, on a $J_{\epsilon} \geq J_0$ et il est facile de vérifier que $J_{\epsilon}(v) \downarrow J_0(v)$ pour tout $v \in H_0^1(U)$. On a aussi

$$J_{\epsilon}(u_0) \ge J_{\epsilon}(u_{\epsilon})$$

 $(\operatorname{car} u_{\epsilon} \operatorname{est} \operatorname{optimale} \operatorname{pour} J_{\epsilon})$

$$\geq J_0(u_{\epsilon})$$

$$(\operatorname{car} J_{\epsilon} \geq J_0)$$

$$\geq J_0(u_0)$$

(car u_0 est optimale pour J_0). Comme $J_{\epsilon}(u_0) \downarrow J_0(u_0)$ on en déduit que $J_{\epsilon,opt} \to J_{0,opt}$. D'autre part, la famille u_{ϵ} est bornée dans $H_0^1(U)$ et donc faiblement relativement compacte. Notons l'un quelconque de ses points d'accumulation par u. Comme J_0 est sci on a forcément

$$J_0(u) \leq \liminf J_0(u_{\epsilon}).$$

Or

$$J_0(u_{\epsilon}) \le J_{\epsilon}(u_{\epsilon}) = J_{\epsilon,opt} \to J_{0,opt}$$

ce qui prouve que u est optimale pour J_0 et donc égale à u_0 (par unicité de la solution optimale). En conséquence c'est toute la famille u_{ϵ} qui converge vers u_0 . Enfin, comme la norme L^{∞} est sci relativement à la convergence faible de $H_0^1(U)$ (ce dont on peut s'assurer de diverses manières), la borne

$$||u_{\epsilon}||_{L^{\infty}} \leq ||f||_{L^{\infty}},$$

établie précédemment, passe à la limite et s'applique aussi à u_0 .

5) Prenons le cas particulier $d=1,\ U=]0,R[$ et f=1, dans la limite $\epsilon=0.$ Le problème de minimisation peut être abordé directement, de façon un peu heuristique. Par le principe du maximum, on a $u(x) \leq 1$. L'équation d'optimalité est (au moins heuristiquement car il y a problème à le justifier complètement) u''=2sg(u-f) et on a donc u''=2sg(u-1). On s'attend donc à ce que, ou bien u''(x)=-2, quand u(x)<1 et u''(x)=0 si u(x)=1 et, en tout état de cause $-2\leq u''\leq 0$. Ceci implique d'ailleurs que u est de classe C^1 (car de dérivée seconde bornée). Comme u(0)=u(R)=0, on s'attend, du côté gauche

près de x=0 (et on peut faire le raisonnement symétriquement à droite, près de x=R), que

$$u(x) = -x^2 + 2\alpha x,$$

pour une certaine constante α , jusqu'à ce que, éventuellement, u atteigne la valeur maximale 1 en un certain point x_0 . Comme u est de classe C^1 , on doit avoir

$$u'(x_0) = 0, u(x_0) = 1$$

et donc $-2x_0+2\alpha=0$, d'où $u(x)=-(x-x_0)^2+x_0^2$ et $1=u(x_0)=x_0^2$, d'où finalement $\alpha=x_0=1$ et

$$u(x) = 1 - (x - 1)^2, \quad 0 \le x \le 1.$$

Par symétrie gauche-droite, ceci n'est possible que si R > 2. Finalement, la solution pressentie est obtenue par symétrie autour de x = R/2. Evidemment, il faudrait un raisonnement plus détaillé pour montrer qu'il s'agit bien de l'unique solution optimale. Si R < 1, la solution prédémment construire n'est plus valable. La solution est alors en fait plus simple : elle satisfait u < 1, u'' = -2 et donc tout simplement

$$u(x) = x(R - x)$$

et est alors C^{∞} !

6) Si on avait minimisé la fonctionnelle entièrement quadratique

$$\inf_{u \in H_0^1(]0,R[)} \int_{]0,R[} \left(|u'(x)|^2 + (u-f)^2(x) \right) dx,$$

avec f=1, la solution optimale serait obtenue en résolvant le problème linéaire

$$-u$$
" + $u = 1$, $u(0) = u(1) = 0$,

qu'on peut obtenir explicitement sous la forme

$$u(x) = \alpha \exp(x) + \beta \exp(-x) + 1$$

en ajustant les constantes α et β . On peut alors vérifier que u est strictement majoré par 1. En conclusion, on voit que, dans les deux cas, la solution u est une sorte d'approximation H_0^1 de la constante 1 (qui n'appartient pas à cet espace, car les conditions aux limites ne sont pas satisfaites), mais de natures différentes. Avec la minimisation L^2 on a une solution de classe C^{∞} alors que la minimisation L^1 limite la régularité $C^{1,1}$ (i.e. C^1 avec dérivée bornée) mais "respecte" davantage la donnée f=1 puisque la solution u vaut exactement 1 dans le sous intervalle [1, R-1]. Une telle propriété est très appriéciée dans certaines applications au traitement d'images!

3. Annexe : Corrigé du partiel

Soit (ω, v) une solution, dans $BC^{\infty}([0, T] \times \mathbb{R}^2)$, des équations d'Euler dans le plan (qu'on a vues dans le premier cours):

$$v = v(t, x) = (\partial_2 \psi, \partial_1 \psi)(t, x_1, x_2)$$
$$\partial_t \omega + \nabla \cdot (\omega v) = 0, \quad -\Delta \psi = \omega.$$

On note la valeur initiale de ω par ω_0 et

$$\kappa = \max\{||\omega_0||_{L^1(\mathbb{R}^2)}, ||\omega_0||_{L^\infty(\mathbb{R}^2)}\}.$$

On veut obtenir des estimations sur (ω, v) qui ne dépendent que de cette constante κ .

1) En introduisant le flot ξ_s^t (notations du cours), on a, comme dans le cours, immédiatement

$$\omega(t,x) = \omega_0(\xi_t^0(x))$$

et donc

$$|\omega(t,x)| \le \kappa.$$

2) En utilisant la fonction de Green de $-\Delta$ sur \mathbb{R}^2 , on voit qu'il existe une constante numérique α telle qu'en coordonnées polaires,

$$v(t,x) = \alpha \int_0^\infty dr \int_0^{2\pi} (-\sin\theta, \cos\theta) \,\omega(t, x_1 + r\cos\theta, x_2 + r\sin\theta) d\theta.$$

On déduit

$$|v(t,x)| \le c \int_0^1 dr \int_0^{2\pi} |\omega(t,x_1 + r\cos\theta, x_2 + r\sin\theta)| d\theta.$$

$$+c \int_1^{\infty} dr \int_0^{2\pi} r|\omega(t,x_1 + r\cos\theta, x_2 + r\sin\theta)| d\theta.$$

$$\le c \sup_x |\omega(t,x)| + c \int_{\mathbb{R}^2} |\omega(t,x)| dx \le c\kappa.$$

(On note par c n'importe quelle constante numérique.)

3) Pour $\epsilon \in]0,1]$, on introduit

$$v_{\epsilon}(t,x) = \alpha \int_{0}^{\infty} dr \inf(1, r^{2}/\epsilon^{2}) \int_{0}^{2\pi} (-\sin\theta, \cos\theta) \,\omega(t, x_{1} + r\cos\theta, x_{2} + r\sin\theta) d\theta.$$

On voit tout de suite que

$$|v_{\epsilon}(t,x) - v(t,x)| \le c\epsilon \sup_{x \to \infty} |\omega(t,x)| \le c\epsilon \kappa.$$

Par ailleurs, on vérifie que

$$|D_x v_{\epsilon}(t, x)| \le c \int_0^{\epsilon} dr \int_0^{2\pi} \epsilon^{-1} |\omega(t, x_1 + r \cos \theta, x_2 + r \sin \theta)| d\theta$$

$$+ c \int_{\epsilon}^1 dr \int_0^{2\pi} r^{-1} |\omega(t, x_1 + r \cos \theta, x_2 + r \sin \theta)| d\theta$$

$$+ c \int_1^{\infty} dr \int_0^{2\pi} r |\omega(t, x_1 + r \cos \theta, x_2 + r \sin \theta)| d\theta$$

$$\le c (1 + \log(1/\epsilon)) \kappa = c \log(e/\epsilon) \kappa.$$

On a donc, pour tous x, y dans \mathbb{R}^2

$$|v(t,x) - v(t,y)| \le c(|x - y|\log(e/\epsilon) + e^{-2}\epsilon)\kappa.$$

En optimisant en ϵ ou, plus simplement, en posant $\epsilon = e^2 d(x, y)$, où

$$d(x,y) = \min(e^{-2}, |x - y|),$$

on obtient

$$|v(t,x) - v(t,y)| \le c(|x-y|\log(e^{-1}/d(x,y)) + d(x,y))\kappa \le c|x-y|\log(1/d(x,y))\kappa.$$

4) On a, en fixant x et y avec $x \neq y$ (ce qui garantit $\xi_s^t(x) \neq \xi_0^t(y)$ pour tout t, car ξ_s^t est toujours une bijection de \mathbb{R}^2)

$$\frac{d}{dt}\log(|\xi_s^t(x) - \xi_s^t(y)|) = \frac{(v(t, \xi_s^t(x) - v(t, \xi_s^t(y))) \cdot (\xi_s^t(x) - \xi_s^t(y))}{|\xi_s^t(x) - \xi_s^t(y)|^2}
\leq c\log\left(1/d(\xi_s^t(x), \xi_s^t(y))\right) \kappa = -c\log\left(d(\xi_s^t(x), \xi_s^t(y))\right) \kappa.$$

Donc

$$\frac{d}{dt}\log(d(\xi_s^t(x), \xi_s^t(y))) \le -c\log\left(d(\xi_s^t(x), \xi_s^t(y))\right)\kappa,$$

d'où

$$\log(d(\xi_s^t(x), \xi_s^t(y))) \le \log(d(x, y)) \exp(-c\kappa |t - s|),$$

et finalement

$$d(\xi_s^t(x), \xi_s^t(y)) \le d(x, y)^{\exp(-c\kappa|t-s|)}.$$

FIMFA, DMA, ECOLE NORMALE SUPÉRIEURE, FR-75005 PARIS, FRANCE E-mail address: yann.brenier@ens.fr, thomas.gallouet@inria.fr