

Approximation en gradient du problème de Monge

Jean Louet

CEREMADE, Univ. Paris-Dauphine

Journées SMAI-MODE
23 mars 2016

(En collaboration avec L. De Pascale et F. Santambrogio)

- 1 Le problème de Monge
 - Problème de Monge et formulation duale
 - Rayons de transport et transports optimaux
 - Le transport optimal monotone
- 2 Approximation en gradient
 - Généralités
 - Densité des transports lipschitziens et Γ -limite d'ordre zéro
 - Γ -limite d'ordre un
- 3 Approximation d'ordre $\varepsilon |\log \varepsilon|$
 - Cadre général et structure des transports optimaux
 - Calcul heuristique
 - Résultat principal

- 1 Le problème de Monge
 - Problème de Monge et formulation duale
 - Rayons de transport et transports optimaux
 - Le transport optimal monotone
- 2 Approximation en gradient
- 3 Approximation d'ordre $\varepsilon |\log \varepsilon|$

Problème de Monge et formulation duale

Problème original de Monge (1781) :

$$\inf \left\{ \int |T(x) - x| d\mu(x) : T_{\#}\mu = \nu \right\} \quad (M)$$

- Contrainte $T_{\#}\mu = \nu$: non-linéaire, compliquée, “instable”

Problème de Monge et formulation duale

Problème original de Monge (1781) :

$$\inf \left\{ \int |T(x) - x| d\mu(x) : T_{\#}\mu = \nu \right\} \quad (M)$$

- Contrainte $T_{\#}\mu = \nu$: non-linéaire, compliquée, “instable”
- On passe à la **formulation relaxée** (Kantorovitch, 1940) :

$$\inf \left\{ \int |y - x| d\gamma(x, y) : \begin{array}{l} (\pi_1)_{\#}\gamma = \mu \\ (\pi_2)_{\#}\gamma = \nu \end{array} \right\} \quad (K)$$

Problème de Monge et formulation duale

Problème original de Monge (1781) :

$$\inf \left\{ \int |T(x) - x| d\mu(x) : T_{\#}\mu = \nu \right\} \quad (M)$$

- Contrainte $T_{\#}\mu = \nu$: non-linéaire, compliquée, "instable"
- On passe à la **formulation relaxée** (Kantorovitch, 1940) :

$$\inf \left\{ \int |y - x| d\gamma(x, y) : \begin{array}{l} (\pi_1)_{\#}\gamma = \mu \\ (\pi_2)_{\#}\gamma = \nu \end{array} \right\} \quad (K)$$

- ... puis à la **formulation duale**

$$\sup \left\{ \int u(y) d\nu(y) - \int u(x) d\mu(x) : u \in \text{Lip}_1(\mathbb{R}^d) \right\} \quad (D)$$

Formule de dualité

Sous de bonnes hypothèses sur μ, ν ($\mu \ll \mathcal{L}^d$), on a l'égalité

$$\inf(M) = \min(K) = \max(D)$$

Rayons de transport : définition

Si $u \in \text{Lip}_1$ et $T_{\#}\mu = \nu$, une conséquence est que

$$u(T(x)) - u(x) = |T(x) - x| \quad \Leftrightarrow \quad T \text{ et } u \text{ sont optimaux} \\ \text{pour } \mu\text{-presque tout } x \quad \text{pour } (M) \text{ et } (D)$$

Rayons de transport : définition

Si $u \in \text{Lip}_1$ et $T_{\#}\mu = \nu$, une conséquence est que

$$u(T(x)) - u(x) = |T(x) - x| \quad \Leftrightarrow \quad \begin{array}{l} T \text{ et } u \text{ sont optimaux} \\ \text{pour } \mu\text{-presque tout } x \quad \text{pour } (M) \text{ et } (D) \end{array}$$

On fixe u optimal pour (D) (potentiel de Kantorovitch) et on s'intéresse donc aux couples (x, y) tels que $u(y) - u(x) = |y - x|$.

Rayons de transport : définition

Si $u \in \text{Lip}_1$ et $T_{\#}\mu = \nu$, une conséquence est que

$$u(T(x)) - u(x) = |T(x) - x| \quad \Leftrightarrow \quad \begin{array}{l} T \text{ et } u \text{ sont optimaux} \\ \text{pour } \mu\text{-presque tout } x \quad \text{pour } (M) \text{ et } (D) \end{array}$$

On fixe u optimal pour (D) (potentiel de Kantorovitch) et on s'intéresse donc aux couples (x, y) tels que $u(y) - u(x) = |y - x|$.

Définition (rayons de transport)

Si $(x, y) \in \text{supp } \mu \times \text{supp } \nu$, on dit que $[x, y]$ est un

- *rayon de transport* s'il vérifie $u(y) - u(x) = |y - x|$
- *rayon de transport maximal* s'il est de plus maximal pour cette propriété.

Rayons de transport et transport optimaux

Propriétés géométriques des rayons de transport

- Deux rayons de transport maximaux distincts n'ont **pas d'intersection**, sauf éventuellement leurs **extrémités**
- Ces extrémités forment un ensemble \mathcal{L}^d -négligeable de \mathbb{R}^d

Ainsi, pour μ -presque tout x , “le” rayon de transport maximal passant par x est bien défini. On est ramené à une **famille de problèmes 1D**.

Rayons de transport et transport optimaux

Propriétés géométriques des rayons de transport

- Deux rayons de transport maximaux distincts n'ont **pas d'intersection**, sauf éventuellement leurs **extrémités**
- Ces extrémités forment un ensemble \mathcal{L}^d -négligeable de \mathbb{R}^d

Ainsi, pour μ -presque tout x , “le” rayon de transport maximal passant par x est bien défini. On est ramené à une **famille de problèmes 1D**.

Théorème : existence et caractérisation des transports optimaux

Les transports optimaux sont exactement les fonctions

$T : \text{supp } \mu \rightarrow \mathbb{R}^d$ tels que $T_{\#}\mu = \nu$ et, **pour μ -presque tout x , $T(x)$ et x appartiennent au même rayon de transport.**

Notation : $\mathcal{O}_1(\mu, \nu)$ est l'ensemble des transports optimaux et $W_1(\mu, \nu)$ la valeur minimale de (M) .

Le transport optimal monotone

Il n'y a pas unicité du transport optimal pour Monge, mais l'un d'entre eux joue un rôle particulier :

Définition (Transport monotone)

*On appelle transport monotone l'unique élément de $\mathcal{O}_1(\mu, \nu)$ qui est **croissant sur chacun des rayons de transport**.*

Le transport optimal monotone

Il n'y a pas unicité du transport optimal pour Monge, mais l'un d'entre eux joue un rôle particulier :

Définition (Transport monotone)

On appelle *transport monotone* l'unique élément de $\mathcal{O}_1(\mu, \nu)$ qui est *croissant sur chacun des rayons de transport*.

Propriétés du transport monotone

- Il s'obtient comme *limite de solutions du problème approché*

$$\inf \left\{ \int |T(x) - x| d\mu(x) + \varepsilon \int |T(x) - x|^2 d\mu(x) : T_{\#}\mu = \nu \right\}$$

- Il *minimise la "distance quadratique"* $\int |T(x) - x|^2 d\mu(x)$ dans l'ensemble $\mathcal{O}_1(\mu, \nu)$
- Certaines propriétés de régularité : e.g. *continuité* sous certaines hypothèses (2D, supports convexes et disjoints)

- 1 Le problème de Monge
- 2 Approximation en gradient
 - Généralités
 - Densité des transports lipschitziens et Γ -limite d'ordre zéro
 - Γ -limite d'ordre un
- 3 Approximation d'ordre $\varepsilon |\log \varepsilon|$

Approximation en gradient et Γ -convergence

On s'intéresse au comportement de la fonctionnelle

$$J_\varepsilon : T \mapsto \int |T(x) - x| d\mu(x) + \varepsilon \int |DT(x)|^2 dx$$

définie sur l'ensemble des transports de μ à ν ; on cherche à voir quels éléments de $\mathcal{O}_1(\mu, \nu)$ sont “sélectionnés” par cette procédure, *i.e.* limites de minimiseurs de J_ε .

Approximation en gradient et Γ -convergence

On s'intéresse au comportement de la fonctionnelle

$$J_\varepsilon : T \mapsto \int |T(x) - x| d\mu(x) + \varepsilon \int |DT(x)|^2 dx$$

définie sur l'ensemble des transports de μ à ν ; on cherche à voir quels éléments de $\mathcal{O}_1(\mu, \nu)$ sont "sélectionnés" par cette procédure, i.e. limites de minimiseurs de J_ε .

Définition (Γ -convergence)

On dit que $F_n \xrightarrow{\Gamma} F$ si, pour tout x ,

- pour tout $x_n \rightarrow x$, $\liminf_n F_n(x_n) \geq F(x)$
- il existe $x_n \rightarrow x$ telle que $\limsup_n F_n(x_n) \leq F(x)$.

Si $F_n \xrightarrow{\Gamma} F$, alors les valeurs minimales (resp. les minimiseurs) de F_n convergent vers celles (resp. ceux) de F .

Γ -limite “d'ordre zéro”

Le fait que $J_\varepsilon \xrightarrow{\Gamma} J_0$ nécessite un résultat de densité non trivial :

Théorème : densité des transports réguliers

Si μ, ν ont des densités $C^{0,\alpha}$ sur des supports étoilés et lipschitziens, alors **l'ensemble des transports lipschitziens est dense** (pour la convergence forte L^2) dans l'ensemble des transports de μ à ν .

(se démontre en utilisant un résultat de Dacorogna-Moser qui permet de construire un difféomorphisme lipschitzien entre deux mesures assez régulières)

Γ -limite “d'ordre zéro”

Le fait que $J_\varepsilon \xrightarrow{\Gamma} J_0$ nécessite un résultat de densité non trivial :

Théorème : densité des transports réguliers

Si μ, ν ont des densités $C^{0,\alpha}$ sur des supports étoilés et lipschitziens, alors l'ensemble des transports lipschitziens est dense (pour la convergence forte L^2) dans l'ensemble des transports de μ à ν .

(se démontre en utilisant un résultat de Dacorogna-Moser qui permet de construire un difféomorphisme lipschitzien entre deux mesures assez régulières)

Corollaire : Γ -limite d'ordre zéro

On a la Γ -convergence $J_\varepsilon \xrightarrow{\Gamma} J_0$. En particulier, les minimiseurs de J_ε convergent bien vers des éléments de $\mathcal{O}_1(\mu, \nu)$.

Γ -limite “d'ordre un”

Proposition (Γ -limite d'ordre un)

On a la Γ -convergence $(J_\varepsilon - W_1)/\varepsilon \rightarrow \mathcal{H}$, où

$$\mathcal{H}(T) = \begin{cases} \int |DT(x)|^2 dx & \text{si } T \in \mathcal{O}_1(\mu, \nu) \\ +\infty & \text{sinon} \end{cases}$$

Ainsi, si $\mathcal{O}_1(\mu, \nu) \cap H^1 \neq \emptyset$, les minimiseurs de J_ε tendent vers ceux de J_0 qui ont **la plus faible norme Sobolev**, avec convergence d'ordre 1 en ε .

Γ -limite “d'ordre un”

Proposition (Γ -limite d'ordre un)

On a la Γ -convergence $(J_\varepsilon - W_1)/\varepsilon \rightarrow \mathcal{H}$, où

$$\mathcal{H}(T) = \begin{cases} \int |DT(x)|^2 dx & \text{si } T \in \mathcal{O}_1(\mu, \nu) \\ +\infty & \text{sinon} \end{cases}$$

Ainsi, si $\mathcal{O}_1(\mu, \nu) \cap H^1 \neq \emptyset$, les minimiseurs de J_ε tendent vers ceux de J_0 qui ont **la plus faible norme Sobolev**, avec convergence d'ordre 1 en ε .

Remarque : ces derniers peuvent différer du transport monotone.

Γ -limite "d'ordre un"

Proposition (Γ -limite d'ordre un)

On a la Γ -convergence $(J_\varepsilon - W_1)/\varepsilon \rightarrow \mathcal{H}$, où

$$\mathcal{H}(T) = \begin{cases} \int |DT(x)|^2 dx & \text{si } T \in \mathcal{O}_1(\mu, \nu) \\ +\infty & \text{sinon} \end{cases}$$

Ainsi, si $\mathcal{O}_1(\mu, \nu) \cap H^1 \neq \emptyset$, les minimiseurs de J_ε tendent vers ceux de J_0 qui ont la plus faible norme Sobolev, avec convergence d'ordre 1 en ε .

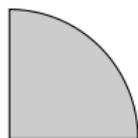
Remarque : ces derniers peuvent différer du transport monotone.

Si $\mathcal{O}_1(\mu, \nu) \cap H^1 = \emptyset$, sont inconnus l'ordre de convergence en ε et les transports sélectionnés à la limite.

- ① Le problème de Monge
- ② Approximation en gradient
- ③ Approximation d'ordre $\varepsilon |\log \varepsilon|$
 - Cadre général et structure des transports optimaux
 - Calcul heuristique
 - Résultat principal

Un exemple spécifique dans le plan

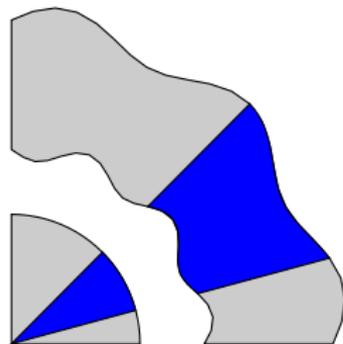
Le domaine de départ Ω est le **quart de disque**
 $\{\theta \in (0, \frac{\pi}{2}), r \in (0, 1)\}$



Un exemple spécifique dans le plan

Le domaine de départ Ω est le **quart de disque**

$\{\theta \in (0, \frac{\pi}{2}), r \in (0, 1)\}$ et le domaine d'arrivée Ω' est **l'anneau**
 $\{\theta \in (0, \frac{\pi}{2}), r \in (R_1(\theta), R_2(\theta))\}$.



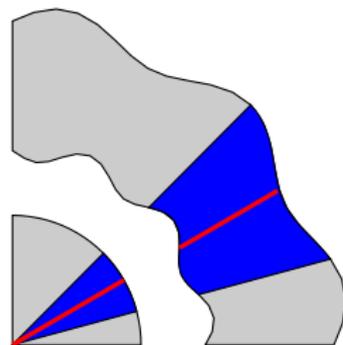
On suppose de plus que μ, ν ont des densités f, g telles que, pour chaque θ ,

$$\int_0^1 f(r, \theta) r dr = \int_{R_1(\theta)}^{R_2(\theta)} g(r, \theta) r dr$$

Un exemple spécifique dans le plan

Le domaine de départ Ω est le **quart de disque**

$\{\theta \in (0, \frac{\pi}{2}), r \in (0, 1)\}$ et le domaine d'arrivée Ω' est **l'anneau**
 $\{\theta \in (0, \frac{\pi}{2}), r \in (R_1(\theta), R_2(\theta))\}$.



On suppose de plus que μ, ν ont des densités f, g telles que, pour chaque θ ,

$$\int_0^1 f(r, \theta) r dr = \int_{R_1(\theta)}^{R_2(\theta)} g(r, \theta) r dr$$

de sorte que, pour chaque θ , il existe $\varphi(\cdot, \theta)$ envoyant la mesure $rf(r, \theta) dr$ sur $rg(r, \theta) dr$.

Structure des transports optimaux

Cette fonction T définie angle par angle est un transport de μ à ν , et vérifie $|T(x) - x| = |T(x)| - |x|$: T est donc optimal, et $|\cdot|$ est un potentiel de Kantorovitch.

Structure des transports optimaux

Cette fonction T définie angle par angle est un transport de μ à ν , et vérifie $|T(x) - x| = |T(x)| - |x|$: T est donc optimal, et $|\cdot|$ est un potentiel de Kantorovitch.

Proposition

*Les transports optimaux sont exactement ceux qui **préservent les angles**; autrement dit :*

$$T \in \mathcal{O}_1(\mu, \nu) \Leftrightarrow T(x) = \varphi(x) \frac{x}{|x|}$$

Structure des transports optimaux

Cette fonction T définie angle par angle est un transport de μ à ν , et vérifie $|T(x) - x| = |T(x)| - |x|$: T est donc optimal, et $|\cdot|$ est un potentiel de Kantorovitch.

Proposition

Les transports optimaux sont exactement ceux qui *préservent les angles*; autrement dit :

$$T \in \mathcal{O}_1(\mu, \nu) \Leftrightarrow T(x) = \varphi(x) \frac{x}{|x|}$$

En particulier, un tel T envoie 0 sur une "courbe" $\theta \mapsto \varphi(0, \theta)$: il présente une singularité à l'origine.

Corollaire

Il n'existe *pas d'élément* de $\mathcal{O}_1(\mu, \nu)$ qui appartienne à $H^1(\Omega)$.

Un calcul heuristique

On essaie de deviner la Γ -limite. On part de $T(x) = \varphi(x) \frac{x}{|x|}$ avec φ assez régulier et on définit T_ε en modifiant T **seulement autour de l'origine** :

$$T_\varepsilon(x) = \begin{cases} T(x) & \text{si } |x| \geq \delta \\ S(x) & \text{si } |x| \leq \delta \end{cases}$$

où S est assez régulier (pour que $T_\varepsilon \in H^1$) et δ est à fixer.

Un calcul heuristique

On essaie de deviner la Γ -limite. On part de $T(x) = \varphi(x) \frac{x}{|x|}$ avec φ assez régulier et on définit T_ε en modifiant T **seulement autour de l'origine** :

$$T_\varepsilon(x) = \begin{cases} T(x) & \text{si } |x| \geq \delta \\ S(x) & \text{si } |x| \leq \delta \end{cases}$$

où S est assez régulier (pour que $T_\varepsilon \in H^1$) et δ est à fixer.

Il y a trois termes à évaluer :

- (I) : la différence $\int_\Omega |T_\varepsilon(x) - x| d\mu(x) - W_1$;
- (II) : l'énergie de Dirichlet $\int_{|x| \leq \delta} |DS(x)|^2 dx$ pour $|x|$ **petit** ;
- (III) : l'énergie de Dirichlet $\int_{|x| \geq \delta} |DT(x)|^2 dx$ pour $|x|$ **grand**

(on a au total $J_\varepsilon(T_\varepsilon) - W_1 = (I) + \varepsilon(II) + \varepsilon(III)$).

Un calcul heuristique : terme (I)

Pour le 1er terme : $W_1 = \int |T(x) - x| d\mu(x)$, et T et T_ε coïncident là où $|x| \geq \delta$. De plus comme $T_{\#\mu} = (T_\varepsilon)_{\#\mu} = \nu$:

$$\begin{aligned} \int_{|x| \leq \delta} |T(x) - x| d\mu &= \int_{|x| \leq \delta} (|T(x)| - |x|) d\mu(x) \\ &= \int_{|x| \leq \delta} (|S(x)| - |x|) d\mu(x) \end{aligned}$$

Un calcul heuristique : terme (I)

Pour le 1er terme : $W_1 = \int |T(x) - x| d\mu(x)$, et T et T_ε coïncident là où $|x| \geq \delta$. De plus comme $T_{\#\mu} = (T_\varepsilon)_{\#\mu} = \nu$:

$$\begin{aligned} \int_{|x| \leq \delta} |T(x) - x| d\mu &= \int_{|x| \leq \delta} (|T(x)| - |x|) d\mu(x) \\ &= \int_{|x| \leq \delta} (|S(x)| - |x|) d\mu(x) \end{aligned}$$

donc

$$\begin{aligned} \left| \int_{|x| \leq \delta} (|T - \text{id}| - |S - \text{id}|) d\mu \right| &\leq \int_{|x| \leq \delta} \left| |S| - |\text{id}| - |S - \text{id}| \right| d\mu \\ &\leq \int_{|x| \leq \delta} 2|x| d\mu(x) \leq C\delta^3. \end{aligned}$$

En fin de compte, (I) $\leq C\delta^3$.

Un calcul heuristique : terme (II)

On veut évaluer

$$\int_{|x| \leq \delta} |DS(x)|^2 dx$$

où S doit envoyer Ω_δ , qui est de **diamètre δ** , sur $T(\Omega_\delta)$, de façon régulière et avec une **contrainte de mesure image**.

Un calcul heuristique : terme (II)

On veut évaluer

$$\int_{|x| \leq \delta} |DS(x)|^2 dx$$

où S doit envoyer Ω_δ , qui est de **diamètre δ** , sur $T(\Omega_\delta)$, de façon régulière et avec une **contrainte de mesure image**.

Ceci est possible grâce à Dacorogna-Moser si T est assez régulier. De plus, puisque Ω_δ est de diamètre δ et son image de diamètre borné supérieurement, on peut obtenir

$$\text{Lip } S \leq \frac{C}{\delta}$$

et finalement (II) = $\int_{|x| \leq \delta} |DS(x)|^2 dx \leq C$.

Un calcul heuristique : terme (III) et conclusion

Pour le dernier terme $\int_{|x| \geq \delta} |DT(x)|^2 dx$: on pose $T(x) = \varphi(x) \frac{x}{|x|}$

et alors

$$\int_{|x| \geq \delta} |DT(x)|^2 dx = \int_{\delta}^1 \int_0^{\pi/2} \left(\partial_r \varphi^2(r, \theta) + \frac{(\varphi^2 + \partial_{\theta} \varphi^2)(r, \theta)}{r} \right) dr d\theta$$

Un calcul heuristique : terme (III) et conclusion

Pour le dernier terme $\int_{|x| \geq \delta} |DT(x)|^2 dx$: on pose $T(x) = \varphi(x) \frac{x}{|x|}$

et alors

$$\int_{|x| \geq \delta} |DT(x)|^2 dx = \int_{\delta}^1 \int_0^{\pi/2} \left(\partial_r \varphi^2(r, \theta) + \frac{(\varphi^2 + \partial_{\theta} \varphi^2)(r, \theta)}{r} \right) dr d\theta$$

On peut d'une part supposer $\partial_r \varphi$ borné. D'autre part

$$\int_{\delta}^1 \|\varphi(r, \cdot)\|_{H^1(0, \pi/2)}^2 \frac{dr}{r} = |\log \delta| \int_0^1 \|\varphi(\delta^t, \cdot)\|_{H^1}^2 dt$$

$$\underset{\delta \rightarrow 0}{\sim} |\log \delta| \|\varphi(0, \cdot)\|_{H^1}^2$$

Un calcul heuristique : terme (III) et conclusion

Pour le dernier terme $\int_{|x| \geq \delta} |DT(x)|^2 dx$: on pose $T(x) = \varphi(x) \frac{x}{|x|}$

et alors

$$\int_{|x| \geq \delta} |DT(x)|^2 dx = \int_{\delta}^1 \int_0^{\pi/2} \left(\partial_r \varphi^2(r, \theta) + \frac{(\varphi^2 + \partial_{\theta} \varphi^2)(r, \theta)}{r} \right) dr d\theta$$

On peut d'une part supposer $\partial_r \varphi$ borné. D'autre part

$$\int_{\delta}^1 \|\varphi(r, \cdot)\|_{H^1(0, \pi/2)}^2 \frac{dr}{r} = |\log \delta| \int_0^1 \|\varphi(\delta^t, \cdot)\|_{H^1}^2 dt$$

$$\underset{\delta \rightarrow 0}{\sim} |\log \delta| \|\varphi(0, \cdot)\|_{H^1}^2$$

Finalement $(I) + \varepsilon((II) + (III)) = \varepsilon |\log \delta| \cdot \|\varphi(0, \cdot)\|_{H^1}^2 + O(\varepsilon + \delta^3)$

et si on pose $\delta = \varepsilon^{1/3}$:

$$J_{\varepsilon}(T_{\varepsilon}) = W_1 + \frac{1}{3} \varepsilon |\log \varepsilon| \cdot \|\varphi(0, \cdot)\|_{H^1}^2 + O(\varepsilon)$$

La “ Γ -limite” : notations

Ceci suggère de considérer la **meilleure norme Sobolev** parmi “les fonctions $\theta \mapsto \varphi(0, \theta)$ qui **viennent d'un T optimal**”.

La “ Γ -limite” : notations

Ceci suggère de considérer la **meilleure norme Sobolev** parmi “les fonctions $\theta \mapsto \varphi(0, \theta)$ qui **viennent d'un T optimal**”. On pose donc

$$K = \inf \left\{ \|\varphi\|_{H^1}^2 : R_1(\theta) \leq \varphi \leq R_2(\theta) \right\}$$

et on note Φ la fonction réalisant le minimum.

La “ Γ -limite” : notations

Ceci suggère de considérer la **meilleure norme Sobolev** parmi “les fonctions $\theta \mapsto \varphi(0, \theta)$ qui **viennent d'un T optimal**”. On pose donc

$$K = \inf \left\{ \|\varphi\|_{H^1}^2 : R_1(\theta) \leq \varphi \leq R_2(\theta) \right\}$$

et on note Φ la fonction réalisant le minimum. On introduit également

$$F_\varepsilon(T) = \frac{1}{\varepsilon} \left(\int |T(x) - x| d\mu(x) - W_1 - \frac{K}{3} \varepsilon |\log \varepsilon| \right)$$

et la “fonctionnelle cible” est définie par

$$F(T) = \int_0^1 \frac{\|\varphi(r, \cdot)\|_{H^1}^2 - K}{r} dr + \int_0^1 \|\partial_r \varphi(r, \cdot)\|_{L^2}^2 r dr$$

si $T \in \mathcal{O}_1(\mu, \nu)$, $T(x) = \varphi(r, \theta) \frac{x}{|x|}$, et $+\infty$ sinon.

La “ Γ -limite” : le résultat

Théorème

- 1 Si $(F_\varepsilon(T_\varepsilon))_\varepsilon$ est bornée, alors il existe $(\varepsilon_k)_k$ et T tels que $T_{\varepsilon_k} \rightarrow T$ dans $L^2(\Omega)$.
- 2 Pour toute famille $T_\varepsilon \rightarrow T$, on a

$$\liminf_{\varepsilon \rightarrow 0} F_\varepsilon(T_\varepsilon) \geq F(T) - C$$

où C ne dépend que du domaine et des mesures.

- 3 De plus, il existe au moins une famille $(T_\varepsilon)_\varepsilon$ telle que $(F_\varepsilon(T_\varepsilon))_\varepsilon$ est en effet bornée.

La “ Γ -limite” : le résultat

Théorème

- 1 Si $(F_\varepsilon(T_\varepsilon))_\varepsilon$ est bornée, alors il existe $(\varepsilon_k)_k$ et T tels que $T_{\varepsilon_k} \rightarrow T$ dans $L^2(\Omega)$.
- 2 Pour toute famille $T_\varepsilon \rightarrow T$, on a

$$\liminf_{\varepsilon \rightarrow 0} F_\varepsilon(T_\varepsilon) \geq F(T) - C$$

où C ne dépend que du domaine et des mesures.

- 3 De plus, il existe au moins une famille $(T_\varepsilon)_\varepsilon$ telle que $(F_\varepsilon(T_\varepsilon))_\varepsilon$ est en effet bornée.

Remarque : ce n'est pas réellement un résultat de Γ -convergence, mais seulement une borne inférieure sur la Γ -liminf ; on conjecture que $F_\varepsilon \xrightarrow{\Gamma} F - C'$, où C' est une constante explicite ne dépendant que du domaine et des mesures.

Conséquences sur les minimiseurs et la valeur du minimum

Les conséquences (à l'ordre $\varepsilon|\log \varepsilon|$) sont les mêmes qu'en cas de Γ -convergence vers $F - C$:

- sur la valeur du minimum : on a

$$\inf J_\varepsilon = \inf J + \frac{K}{3}\varepsilon|\log \varepsilon| + O(\varepsilon)$$

Conséquences sur les minimiseurs et la valeur du minimum

Les conséquences (à l'ordre $\varepsilon|\log \varepsilon|$) sont les mêmes qu'en cas de Γ -convergence vers $F - C$:

- sur la valeur du minimum : on a

$$\inf J_\varepsilon = \inf J + \frac{K}{3}\varepsilon|\log \varepsilon| + O(\varepsilon)$$

- sur le comportement des minimiseurs : si $T_\varepsilon \in \operatorname{argmin} J_\varepsilon$, alors $T_\varepsilon \rightarrow T$ avec

- $T(x) = \varphi(r, \theta) \frac{x}{|x|}$

Conséquences sur les minimiseurs et la valeur du minimum

Les conséquences (à l'ordre $\varepsilon|\log \varepsilon|$) sont les mêmes qu'en cas de Γ -convergence vers $F - C$:

- sur la valeur du minimum : on a
$$\inf J_\varepsilon = \inf J + \frac{K}{3}\varepsilon|\log \varepsilon| + O(\varepsilon)$$
- sur le comportement des minimiseurs : si $T_\varepsilon \in \operatorname{argmin} J_\varepsilon$, alors $T_\varepsilon \rightarrow T$ avec
 - $T(x) = \varphi(r, \theta) \frac{x}{|x|}$
 - $r \mapsto \varphi(r, \cdot)$ est continu $[0, 1] \rightarrow L^2(0, \pi/2)$
 - $\varphi(0, \cdot) = \Phi$

(En particulier, selon la forme de Ω' , T peut différer du transport monotone, et ne pas être injectif)