

— Rapport de projet —

OT

Département de Génie Mathématique  
Semestre 9 - 2017/2018

*Auteur :*

Timothée SCHMODERER

*Référente :*

Carole LE GUYADER

Vincent DUVAL

# Table des matières

<b>1</b>	<b>Pbm de transport optimal</b>	<b>3</b>
<b>2</b>	<b>Formulation de Benamou et Brenier</b>	<b>3</b>
<b>3</b>	<b>Méthodes numériques</b>	<b>3</b>
<b>4</b>	<b>Opérateurs</b>	<b>4</b>
4.1	Interpolation . . . . .	4
4.2	Divergence . . . . .	4
4.3	Frontières . . . . .	4
4.4	Problème discrétisé . . . . .	4
<b>5</b>	<b>Résolution par algorithme de séparation de proximité</b>	<b>5</b>
5.1	Opérateur de proximité de $G_2$ . . . . .	5
5.2	Opérateur de proximité de $J$ . . . . .	6
5.3	Opérateur de proximité de $\iota_C$ . . . . .	6
<b>6</b>	<b>Algorithme de Douglas Rachford</b>	<b>6</b>
	<b>Table des figures</b>	<b>7</b>
	<b>Liste des Codes</b>	<b>7</b>

## 1 Pbm de transport optimal

Soient deux densités  $f_0$  et  $f_1$  de même masse, suffisamment régulière, sur un domaine  $[0, 1]^d$ . Un transport de  $f_0$  sur  $f_1$  est une application  $T$  telle que :

$$f_0(x) = f_1(T(x))|det(\partial T(x))|$$

Le transport optimal est celui qui minimise le coût  $\int c(x, T(x))dx$  parmi tous les transports de  $f_0$  sur  $f_1$ . Dans notre problème :  $C(x, y) = \|x - y\|^2$ .

## 2 Formulation de Benamou et Brenier

On montre que la géodésique entre  $f_0$  et  $f_1$  est :

$$f(x, t) = f_0((1 - t)Id + tT(x))|det((1 - t)Id + t\partial T(x))|$$

et que ce chemin minimise le problème suivant :

$$\min_{(f, v) \in C_v} \int_{[0, 1]^d} \int_0^1 f(x, t) \|v(x, t)\|^2 dt dx$$

Où :  $C_v = \{(f, v) | \partial_t f + div_x(v) = 0; v(0, \cdot) = 0, v(1, \cdot) = 0, f(\cdot, 0) = f_0, f(\cdot, 1) = f_1\}$

On pose  $m = fv$  pour obtenir le problème de minimisation

$$\min_{(f, m) \in C} J(m, f) = \int_{[0, 1]^d} \int_0^1 \theta(m, f) dt dx$$

avec  $\theta(m, f) = \frac{\|m\|^2}{f} \text{ si } f > 0$   $0 \text{ si } (m, f) = (0, 0)$   $\infty \text{ sinon}$

Rq : on a ramené le pbm de transport optimal à celui de trouver la géodésique entre les deux densités.

## 3 Méthodes numériques

On présente le cas 1D qui nous a accaparé.

Carré espace temps :  $[0, 1]^2$  que l'on discrétise :

$$G_c = \{(x_i = \frac{i}{N}, t_j = \frac{j}{P}) | 0 \leq i \leq N, 0 \leq j \leq P\}$$

On note  $E_c = (\mathbb{R}^2)^{G_c}$  l'espace des variables centrées et  $V = (m_{ij}, f_{ij})$   $0 \leq i \leq N, 0 \leq j \leq P$  les variables discrétisées.

Dans le but de capturer l'équation de continuité, on introduit une grille décentrée :

$$G_s^x = \{(x_i = \frac{i + 1/2}{N}, t_j = \frac{j}{P}) | -1 \leq i \leq N, 0 \leq j \leq P\}$$

et

$$G_s^t = \{(x_i = \frac{i}{N}, t_j = \frac{j + 1/2}{P}) | 0 \leq i \leq N, -1 \leq j \leq P\}$$

On note  $E_s = \mathbb{R}^{G_s^x} \times \mathbb{R}^{G_s^t}$  l'espace des variables décentrées, et  $U = (\bar{m}_{ij}, \bar{f}_{ij})$   $-1 \leq i \leq N, 0 \leq j \leq P$

## 4 Opérateurs

On introduit plusieurs opérateurs pour lier les variables décentrées et les variables centrées.

### 4.1 Interpolation

$$I : E_s \rightarrow E_c$$

tq

$$m_{ij} == (\bar{m}_{i+1/2,j} + \bar{m}_{i-1/2,j})/2.$$

et

$$f_{ij} == (\bar{f}_{i,j+1/2} + \bar{f}_{i,j-1/2})/2.$$

Cet opérateur s'interprète matriciellement :

$$m = \bar{m} I_m$$

et

$$f = I_f \bar{f}$$

### 4.2 Divergence

l'opérateur qui approxime la divergence

$$div : E_s \rightarrow \mathbb{R}^{G_c}$$

et

$$div(\bar{m}, \bar{f})_{ij} = (\bar{m}_{i+1/2,j} - \bar{m}_{i-1/2,j}) + (\bar{f}_{i,j+1/2} - \bar{f}_{i,j-1/2})$$

### 4.3 Frontières

Un opérateur pour extraire les frontières :

$$b(\bar{m}, \bar{f}) = ((\bar{m}_{-1/2,j}, \bar{m}_{N+1/2,j}); (\bar{f}_{i,-1/2}, \bar{f}_{i,P+1/2}))$$

et on impose les conditions aux frontières suivantes :

$$b(\bar{m}, \bar{f}) = b_0 = (0, 0, f_0, f_1);$$

### 4.4 Problème discrétisé

On a le problème suivant

$$\min_{U=(\bar{m}, \bar{f}) \in E_s} \theta(I(\bar{m}, \bar{f})) + \iota_C(U)$$

avec l'ensemble des contraintes :

$$C = \{(\bar{m}, \bar{f}) \in E_s \mid div(\bar{m}, \bar{f}) = 0 \text{ } b(\bar{m}, \bar{f}) = b_0\}$$

## 5 Résolution par algorithme de séparation de proximité

Ces algorithmes sont des généralisation des algos de gradient conjugués.

**Remarque :** On a  $J(m, f) = \int_{[0,1]^d} \int_0^1 \frac{\|m\|^2}{f} dt dx$  donc si  $f \rightarrow \infty$  on a  $J \rightarrow 0$  donc ce n'est pas coercif ce qui rend l'existence de minimiseurs non triviale. Et si  $f \rightarrow 0$ , on a  $j \rightarrow \infty$  donc les méthodes de gradient conjugués ne peuvent pas s'appliquer, le gradient n'est pas lipschitz.

On veut résoudre le pbm suivant :

$$\min_{z=(U,V) \in E_s \times E_c} G_1(z) + G_2(z)$$

où,  $G_1(z) = J(U) + \iota_C(U)$  et  $G_2(z) = \iota_{C_s}(z)$  et  $C_s = \{z = (U, V) \in E_s \times E_c \mid V = I(U)\}$

**Remarque :**  $G_1$  est la fonctionnelle originelle et  $G_2$  vient de notre introduction des variables décalées.

On va alors calculer les opérateurs de proximités de  $G_1$  et  $G_2$ . On dit que  $G_1$  est **simple** dans la mesure où :

$$Prox_{\gamma G_1}(U, V) = (Prox_{\gamma C}(U), Prox_{\gamma J}(V))$$

### 5.1 Opérateur de proximité de $G_2$

$$Prox_{\gamma C_s}(U, V) = \arg \min_{z' \in C_s} \frac{1}{2} \|z - z'\|^2 = Proj_{C_s}(U, V)$$

Suivant l'article de Papadakis, Peyré et Oudet on a :

$$Prox_{\gamma C_s}(U, V) = (\tilde{U}, I(\tilde{U}))$$

et

$$\tilde{U} = (Id + I^* I)^{-1}(U + I^*(V))$$

Où  $I^*$  est l'adjointe de  $I$ . ce qui nous donne en terme de matrice :

$$\tilde{m} = (\bar{m} + m I_m^*)(Id + I_m I_m^*)^{-1}$$

et

$$\tilde{f} = (Id + I_f^* I_f)^{-1}(\bar{f} + I_f^* f)$$

enfin :  $\tilde{m} = \tilde{m} I_m$  et  $\tilde{f} = I_f \tilde{f}$

Comme l'opérateur d'interpolation s'interprète matriciellement, son adjoint est donné par la transposée.

## 5.2 Opérateur de proximité de $J$

$Prox_{\gamma J}(V) = (Prox_{\gamma J}(V_k))_{k \in G_c}$  et

$$Prox_{\gamma J}(m_k, f_k) = \left( \frac{f_k^* m_k}{f_k^* + 2\gamma}, f_k^* \right) \text{ si } f^* > 0 \quad (0, 0) \text{ sinon}$$

et  $f_k^*$  est la plus grande racine réelle du polynôme de degré 3 donné par :

$$P(x) = (X - f_k)(X + 2\gamma)^2 - \gamma \|m_k\|^2$$

La racine est calculée rapidement avec l'algorithme de Newton.

## 5.3 Opérateur de proximité de $\iota_C$

$$Prox_{\gamma C} = Proj_C$$

on réécrit l'ensemble des contraintes sous la forme :

$$C = \{U \in E_s \mid AU = y\} \quad A = (div, b)^T \quad y = (0, b_0)^T$$

et on obtient  $Proj_C(U) = (Id + A^* \Delta^{-1} A)U + A^* \Delta^{-1} y$  avec  $\Delta^{-1} = (A^* A)^{-1}$  et son problème requiert la résolution d'un problème de poisson.

## 6 Algorithme de Douglas Rachford

On procède à l'itération suivante :  $(z^l, w^l) \in (E_s \times E_c) \times (E_s \times E_c)$  avec un  $w^0$  donné :

$$z^{l+1} = Prox_{\gamma G_2}(w^l)$$

et

$$w^{l+1} = \left(1 - \frac{\alpha}{2}\right)w^l + \frac{\alpha}{2} RProx_{\gamma G_2} \circ RProx_{\gamma G_1}(w^l)$$

Où on a posé :  $RProx_{\gamma G} = 2Prox_{\gamma G} - Id$ .

On montre alors que pour  $\alpha \in ]0, 2[$  et  $\gamma > 0$  la méthode converge  $z^l \rightarrow z^*$  ce qui permet de retrouver la géodésique, car :

$$z^l = (U^l, V^l) \rightarrow (U^*, V^*) \quad V^* = (m^*, f^*)$$

## Table des figures

## Liste des Codes