

# Théorie du transport optimal

Racine Florian

November 30, 2022

# Table des matières

Chapter 1	Cours	Page 2
1.1	Introduction Formulation du problème — 2	2
1.2	Modélisation	2
1.3	La formulation du problème de transfert optimal de Monge	4
1.4	La dualité de Kantorovitch La théorie — 6 • Application(s) — 8	6
Chapter 2	TD	Page 10
2.1	TD1	10

# Chapter 1

## Cours

### 1.1 Introduction

#### 1.1.1 Formulation du problème

##### Question 1

Quelle est la façon optimal de transporter un tas de sable dans un trou ?

##### Question 2

Comment construire un chateau de sable d'une forme données à partir d'un tas de sable ?



Figure 1.1: Transporter un tas de sable dans un trou

##### Note:-

Avec le même nombre de grain de sable et la même masse.

### 1.2 Modélisation

$$\nu \in \mathcal{P}(\mathbb{R}) ; \mu \in \mathcal{P}(\mathbb{R})$$

### Definition 1.2.1

$\forall A \in \mathcal{P}(\mathbb{R}), \mu[A]$  décrit quelle quantité de sable est dans  $A$ .

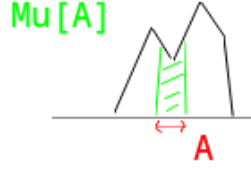


Figure 1.2:  $\mu[A]$

### Definition 1.2.2

Cout infinitésimal :

$$C : \begin{cases} \mathbb{R} * \mathbb{R} & \longrightarrow \mathbb{R} \\ (x, y) & \longmapsto C(x, y) \end{cases}$$

Cout de transporter un grain de sable de  $x$  vers  $y$ .

### Question 3

Comment transporter un tas de sable avec un cout global minimal ?

### Definition 1.2.3

Un plan de transport entre les mesures  $\mu$  et  $\nu$  est une mesure de probabilité :  $\Pi \in \mathcal{P}(\mathbb{R} * \mathbb{R})$  à pour marginale  $\mu$  et  $\nu$ .

#### Note:-

$\Pi \in \mathcal{P}(\mathbb{R} * \mathbb{R})$  à pour marginal  $\mu$  et  $\nu$

$$\Leftrightarrow \forall A, B \text{ ensemble mesurable avec } A \subset \mathbb{R} \text{ et } B \subset \mathbb{R} \begin{cases} \Pi[A \times \mathbb{R}] = \mu[A] \\ \Pi[\mathbb{R} \times B] = \nu[B] \end{cases}$$

$$\Leftrightarrow \forall \varphi \in C^0(\mathbb{R}), \Psi \in C^0(\mathbb{R}) : \int_{\mathbb{R} \times \mathbb{R}} \varphi(x) + \Psi(y) d\Pi(x, y) = \int \varphi(x) d\mu(x)$$

#### Note:-

On notera,  $\Pi(\mu, \nu) = \{ \Pi \in \mathcal{P}(\mathbb{R} \times \mathbb{R}) | \Pi \text{ a pour marginal, } \mu, \nu \}$

On remarquera que,  $\Pi(\mu, \nu) \neq \emptyset$

$$I[\Pi] = \int_{\mathbb{R}^2} C(x, y) d\Pi(x, y) \text{ Le cout total associé au plan de transport optimal.}$$

On cherche,  $\tau_c(\mu, \nu) = \inf_{\Pi \in \Pi(\mu, \nu)} (I[\Pi])$

### Definition 1.2.4

S'il existe  $\Pi_0 \in \mathcal{P}(\mathbb{R} \times \mathbb{R})$  tel que  $I[\Pi_0] = \tau_c(\mu, \nu)$

$\Pi_0$  est appelé un **plan de transfert optimal**

**Exemple 1.2.1** (Exemple trivial (Kotorovitch))

$$\begin{aligned}
a &< b \\
c &< d \\
C(x, y) &= |x - y|^2 \\
\mu &= \frac{1}{2}(\delta_a + \delta_b) \\
\nu &= \frac{1}{2}(\delta_c + \delta_d)
\end{aligned}$$

#### Question 4

$$\Pi(\mu, \nu) = ?$$

**Solution:**  $\Pi_\alpha = \frac{1}{2}(\alpha\delta_{(a,c)} + (1-\alpha)\delta_{(a,d)} + (1-\alpha)\delta_{(b,c)} + \alpha\delta_{(b,d)})$   $\Pi(\mu, \nu) = \{\Pi_\alpha | \alpha \in [0, 1]\}$

#### Question 5

Calculer :  $I[\Pi] \forall \Pi \in \Pi(\mu, \nu)$

**Solution:**  $I[\Pi_\alpha] = \int_{\mathbb{R}^2} C(x, y) d\Pi_\alpha(x, y)$   
 $I[\Pi_\alpha] = \frac{1}{2}(\alpha C(a, c) + (1-\alpha)C(a, d) + (1-\alpha)C(b, c) + \alpha C(b, d))$   
 $I[\Pi_\alpha] = \frac{1}{2}(a^2 + b^2 + c^2 + d^2) - \alpha(ac + bd) - (1-\alpha)(ad + cb)$

#### Question 6

Trouver :  $\tau_c(\mu, \nu)$

**Solution:**  $P(\alpha) = \frac{\partial I[\Pi_\alpha]}{\partial \alpha} \implies P(\alpha) = -ac - bd + ad + cb; \implies P(\alpha) = (d-c)(a-b) < 0$   
Donc,  $I[\Pi_\alpha]$  atteint son min en  $\alpha = 1$   
 $\Pi_0 = \Pi_{\alpha=1}$   
Donc,  $a \rightarrow c$  et,  $b \rightarrow d$

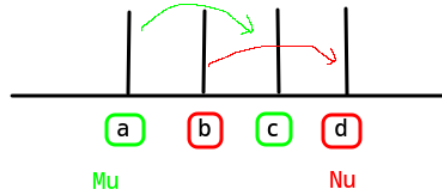


Figure 1.3: Solution

## 1.3 La formulation du problème de transfert optimal de Monge

### Note:-

On autorise pas le fait de couper les masses. A chaque  $x$  est associé une unique  $y$ .  
On dit que  $T$  envoie  $\mu$  sur  $\nu$  et on note :  $T\# \mu = \nu$

### Proposition 1.3.1

$\forall A \subset \mathbb{R}$  partie mesurable :  $\nu(A) = \mu(T^{-1}(A))$

$\Leftrightarrow$

**Proposition 1.3.2**

$$\begin{aligned} \forall \varphi \text{ continue} : \int_{\mathbb{R}} \varphi(y) d\nu(y) &= \int_{\mathbb{R}} (\varphi \circ T)(x) d\mu(x) \\ \tau_c^M(\mu, \nu) &= \inf_{T: \mu \rightarrow \nu} I[T] \\ I(T) &= \int_{\mathbb{R}} C(x, T(x)) d\mu(x) \end{aligned}$$

**Note:-**

Solution de cout optimal d'après Kantorovitch  $\leq$  Solution de cout optimal d'après Monge  
Dans le première exemple ils coïncident.

**Note:-**

Kantorovitch définit un problème linéaire en  $\Pi$ .  
Monge définit un problème non linéaire en  $T$ .

**Note:-**

Problème de Kantorovitch admet toujours une solution  $\Pi_0$ .  
Problème de Monge n'admet pas toujours de solution n'y même d'application qui envoi  $\mu$  sur  $\nu$ .

**Exemple 1.3.1**

$$\begin{cases} \mu \in \mathcal{P}(\mathbb{R}) \\ \nu = \delta_a \end{cases}$$

**Kantorovitch :**  $\Pi(\mu, \nu) = \{\mu \otimes \delta_a\}$

**Monge :** Quelles sont les  $T$  tel que  $T\#\mu = \nu$  ?

Il en existe une seule:

$$\forall x | T : \begin{cases} x & \longrightarrow a \\ \mathbb{R} & \longmapsto \mathbb{R} \end{cases}$$

$$\tau_c^M(\mu, \nu) = \tau_c(\mu, \nu)$$

D'une part :

$$\tau_c^M(\mu, \nu) = \int_{\mathbb{R}} C(T(x), x) d\mu(x)$$

$$\tau_c^M(\mu, \nu) = \int_{\mathbb{R}} C(0, x) d\mu(x)$$

D'autre part :

$$\tau_c(\mu, \nu) = \int_{\mathbb{R}} C(x, y) d\Pi(x, y)$$

$$\tau_c(\mu, \nu) = \int_{\mathbb{R}} C(x, y) d(\mu \otimes \delta_a)(x, y)$$

$$\tau_c(\mu, \nu) = \int_{\mathbb{R}} C(x, y) d\mu(x) d\delta_a$$

$$\tau_c(\mu, \nu) = \int_{\mathbb{R}} C(x, 0) d\mu(x)$$

**Exemple 1.3.2**

$$\begin{cases} \mu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i} \\ \nu = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{y_i} \end{cases}$$

Les plans de transports  $\Pi$  entre  $\mu$  et  $\nu$  peuvent être représenté par des matrices bistochastiques de tailles  $n$ .

$$0 \leq \Pi_{i,j} \leq 1$$

$$\sum_{i=1}^n \Pi_{i,j} = 1$$

$$\sum_{j=1}^n \Pi_{i,j} = 1$$

**Note:-**

On note  $\mathcal{B}_n$  l'ensemble des matrices bistochastiques.

Soit  $\Pi \in \mathcal{B}_n : I[\Pi] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n C(x_i, y_i) \Pi_{i,j}$

$$\tau_c(\mu, \nu) = \inf_{\Pi \in \mathcal{B}_n} \left\{ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \Pi_{i,j} C(x_i, y_i) \right\}$$

Il s'agit d'un problème linéaire de minimisation sur un ensemble convexe.

**Proposition 1.3.3** Ensemble convexe

$\mathcal{B}_n$  est convexe  $\Leftrightarrow A, B \in \mathcal{B}_n$  alors  $\forall \theta \in [0, 1] \theta A + (1 - \theta)B \in \mathcal{B}_n$

**Definition 1.3.1: Points extrémaux**

L'ensemble des points extrémaux de E convexe est l'ensemble des  $e \in E$  tel que :

si  $e = \theta e_1 + (1 - \theta)e_2$  avec  $\theta \in [0, 1], e_1 \in E, e_2 \in E$

Alors  $\theta = 0$  ou  $\theta = 1$

**Théoreme 1.3.1** Théorème de Choquet

F est linéaire sur un domaine K convexe et compact, alors F admet au moins un minimum. Parmi les minimums de F au moins l'un d'eux est un extréma de K.

**Théoreme 1.3.2** Théorème de Birkhoff

$\mathcal{B}_n$  est convexe et compact.

$\mathcal{B}_n$  admet n points extrémaux qui sont les matrices de permutations

Ainsi, le min pour le problème de Kantorovitch est atteint pour  $\begin{cases} \Pi_{i,j} = 1 & \text{si } ij = \sigma(i) \\ \Pi_{i,j} = 0 & \text{sinon} \end{cases}$

## 1.4 La dualité de Kantorovitch

### 1.4.1 La théorie

**Théoreme 1.4.1** Dualité de Kantorovitch

$\mu \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^n); \nu \in \mathcal{P}(\mathbb{R}^n)$

C semi continue inférieurement ( par exemple C continue)

**Note:-**

$$\text{Pour } \Pi \in \Pi(\mu, \nu), I[\Pi] = \int C(x, y) d\Pi(x, y)$$

Soit  $(\varphi, \psi) \in \phi_c$

$$J(\varphi, \psi) = \int_{\mathbb{R}^n} \varphi(x) d\mu(x) + \int_{\mathbb{R}^n} \psi(y) d\nu(y)$$

$\phi_c = \{(\varphi, \psi) \in (C^0(\mathbb{R}^n))^2 \text{ tq } \varphi(x) + \psi(y) \leq C(x, y) \text{ presque partout} \}$

Alors,  $\inf_{\Pi \in \Pi(\mu, \nu)} I[\Pi] = \sup_{(\varphi, \psi) \in \phi_c} J(\varphi, \psi)$

**Note:-**

Interprétation :

1. On embauche un transporteur.
2. Il achète de la masse située en  $x$  au prix  $\varphi(x)$ .
3. Il vous débarrasse au prix  $\int \varphi(x) d\mu(x)$
4. Il vous revend de la masse en  $y$  au prix  $\psi(y)$
5. On rachète  $\nu$  au prix  $\int \psi(y) d\nu(y)$

On embauche le transporteur sous la condition :  $\varphi(x) + \psi(y) \leq C(x, y)$

**Proof:** D'une part :

Soit  $(\varphi, \psi) \in \phi_c$

Soit  $\Pi \in \Pi(\mu, \nu) | I[\Pi] \tau(\mu, \nu)$

$$J(\varphi, \psi) = \int_{\mathbb{R}^n} \varphi(x) d\mu(x) + \int_{\mathbb{R}^n} \psi(y) d\nu(y) \leq \int C(x, y) d\Pi(x, y) = I[\Pi] = \tau(\mu, \nu) = \text{INF}_{\Pi} I[\Pi]$$

Ainsi,  $J(\varphi, \psi) \leq \text{INF}_{\Pi} I[\Pi]$

D'autre part :

⊕

**Definition 1.4.1: Les fonction C-concaves (relatif au coût)**

Soit,  $\varphi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{-\infty\}$

On définit sa fonction C-conjuguée par :

$$\varphi^c : \begin{cases} \mathbb{R}^n & \longrightarrow \mathbb{R} \cup \{-\infty\} \\ y & \longmapsto \text{INF}_{x \in \mathbb{R}^n} (C(x, y) - \varphi(x)) \end{cases}$$

On dit que  $\varphi$  est C-concave si  $\exists \psi : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R} \cup \{-\infty\}$  tq  $\forall x \in \mathbb{R}^n, \varphi(x) = \psi^c(x)$

**Lemme 1.4.1**

1.  $\forall (x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n, \varphi(x) + \varphi^c(y) \leq C(x, y)$
2.  $\varphi^c = \varphi^{ccc}$
3.  $\varphi = \varphi^{cc} \Leftrightarrow \varphi$  est C-concave

**Proof:** 1. Par définition,  $\forall y, \varphi^c(y) = \text{INF}_{x \in \mathbb{R}^n} (C(x, y) - \varphi(x)) \leq C(x, y) - \varphi(x) \forall x \in \mathbb{R}^n$

Ainsi,  $\forall (x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n, \varphi(x) + \varphi^c(y) \leq C(x, y)$

2. Par définition,  $\varphi^{cc}(y) = \text{INF}_{x \in \mathbb{R}^n} (C(x, y) - \varphi^c(x)) \geq \varphi(y)$

En effet comme démontré ci-dessus,  $\forall (x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n, \varphi(y) \leq C(x, y) - \varphi^c(x)$

$\Rightarrow$  D'une part,  $\varphi^c(x) = \text{INF}_y (C(x, y) - \varphi(y)) \geq \text{INF}_y (C(x, y) - \varphi^{cc}(y)) = \varphi^{ccc}(x)$

Ainsi,  $\varphi^c(x) \geq \varphi^{ccc}(x)$



$\Rightarrow$  Et d'autre part,  $\inf_{x \in \mathbb{R}^n} (C(x, y) - \varphi^c(x)) \leq C(x, y) - \varphi^c(x) \forall (x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n$   
Donc,  $\forall (x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n, \varphi^c(x) \leq C(x, y) - \varphi^{cc}(x)$   
Donc,  $\forall (x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n, \varphi^c(x) \leq \inf_{x \in \mathbb{R}^n} (C(x, y) - \varphi^{cc}(x)) = \varphi^{ccc}(x)$   
Ainsi,  $\varphi^c(x) \leq \varphi^{ccc}(x)$

Ce qui montre bien que,  $\varphi^c(x) = \varphi^{ccc}(x)$

3.  $\Rightarrow$  Si  $\varphi$  est C-concave alors  $\exists \psi | \varphi = \psi^c$   
Donc,  $\varphi^{cc} = \psi^{ccc} = \psi^c = \varphi$   
 $\Leftarrow$  Si  $\varphi = \varphi^{cc}$ , alors  $\varphi = (\varphi^c)^c$  Donc  $\varphi$  est C-concave.

⊕

### Théoreme 1.4.2

La dualité de Kantorovitch peut être restreinte à des couples de fonction C-conjuguées.

$$\sup_{(\varphi, \psi) \in (C(\mathbb{R}^n)^2)} J(\varphi, \psi) = \max_{(\psi^c, \psi)} J(\psi^c, \psi)$$

**Proof:** On montre que le sup est un max.

⊕

### Corollaire 1.4.1 Les plans de transferts optimaux sont caractérisés par leur support

Si  $(\varphi, \psi)$  est un maximiseur pour le problème de Kantorovitch dual, alors

$\Pi \in \Pi(\mu, \nu)$  est un minimiseur pour le problème de Kantorovitch primal si et seulement si  $\Pi$  est concentrée sur  $\{(x, y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n | \varphi(x) + \psi(y) = C(x, y)\}$

## 1.4.2 Application(s)

**Proposition 1.4.1** On considère un objet indexé par  $j$  présent en quantité  $\nu_j$ .

$(\text{type}(j), \text{quantité}(j)) = (j, \nu_j)$

On considère un consommateur indexé par  $i$  présent en quantité  $\mu_i$ .

$(\text{type}(i), \text{quantité}(i)) = (i, \mu_i)$

Utilité de l'objet  $j$  pour l'agent  $i$ .

**Hypothèse** L'utilité est transférable.

L'objet  $j$  a une utilité nette  $U_{r,j} - P_j$ .

Pour un système de prix  $P_j$ , l'agent  $i$  choisit l'objet  $j_p$  qui maximise  $U_{ij} - P_j$ .

Transfert optimal:  $\sup_{\Pi} \sum_{ij} U_{ij} \Pi_{ij}$  sous la contrainte  $\sum_j \Pi_{ij} = \mu_i ; \sum_i \Pi_{ij} = \nu_j$

### Note:-

**Explication :**

$$\mu = \sum_i \mu_i \delta_{x_i}$$

$$\nu = \sum_j \nu_j \delta_{y_j}$$

$$C(i, j) = -u_{i,j}$$

$$I[\Pi] = - \sum_{ij} u_{ij} \Pi_{ij}$$

**Utilité maximale :**  $\inf_{\Pi} I[\Pi] = \sup_{\Pi} \{- \sum_i \varphi_i \mu_i - \sum_j \psi_j \nu_j\}$

**Problème dual :** (D) :  $\inf_{P_j} \{\sum_j \nu_j P_j + \sum_i \mu_i \max_j (u_{ij} - P_j)\}$

### Definition 1.4.2: Prix d'équilibre

Un système de prix qui satisfait (D) est un prix d'équilibre du problème. Un tel système de prix permet d'atteindre l'optimum global

### Note:-

Pour le mar. 29 nov. 2022

Lire Guillaume Carlier, Teaching, Transfert Optimal (Chapitre 3 Matching equilibre)

Faire exercice 5, 6, 8 et 9.

# Chapter 2

## TD

### 2.1 TD1

#### Exercice

**Exercice 1.** On considère le coût  $c(x, y) = |x - y|$ . Dans chacun des cas, donner les solutions des problèmes de Monge et de Kantorovitch.

1.  $\mu = \frac{1}{2}\delta_0 + \frac{1}{2}\delta_1, \quad \nu = \frac{1}{3}\delta_{-1} + \frac{1}{3}\delta_2 + \frac{1}{3}\delta_3,$
2.  $\mu = \frac{1}{2}\delta_0 + \frac{1}{2}\delta_1, \quad \nu = \frac{1}{2}\delta_0 + \frac{1}{2}\delta_1,$
3.  $\mu = \frac{1}{3}\delta_0 + \frac{1}{3}\delta_1 + \frac{1}{3}\delta_2, \quad \nu = \frac{1}{3}\delta_{-1} + \frac{1}{3}\delta_0 + \frac{1}{3}\delta_3.$

**Solution:** 1)

$$0 \geq \alpha \geq \frac{1}{3}; 0 \geq \beta \geq \frac{1}{3}$$

$$\frac{1}{6} \geq \alpha + \beta \geq \frac{1}{2}$$

$$\Pi_{\alpha, \beta} = \alpha\delta_{(0, -1)} + \beta\delta_{(0, 2)} + (\alpha + \beta)\delta_{(0, 3)}$$

2) Equivalent à l'exemple du cours.

3) Exercice non traité dans le cadre du cours.

#### Exercice

**Exercice 2.** Soit  $T : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  définie par  $T(x) = x + 1$ ,  $S : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  définie par  $S(x) = 2x$  et  $Z : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  définie par  $Z(x) = 2 - x$ . On définit  $\mu = \mathbb{1}_{[0, 1]}$  et  $\nu = \mathbb{1}_{[1, 2]}$ . A-t-on  $T\#\mu = \nu$  ?  $S\#\mu = \nu$  ?  $Z\#\mu = \nu$  ?

**Solution:** Soit  $\varphi \in C^0(\mathbb{R})$ ,

$$\int_{[0, 1]} (\varphi \circ T)(x) d\mu(x) = \int_{[0, 1]} \varphi(1 + x) dx = \int_{[1, 2]} \varphi(y) dy = \int \varphi(y) d\nu(y)$$

$\Rightarrow T\#\mu = \nu$

$$\int_{[0, 1]} (\varphi \circ S)(x) d\mu(x) = \int_{[0, 1]} \varphi(2x) dx = \frac{1}{2} \int_{[0, 2]} \varphi(y) dy$$

$\Rightarrow S\#\mu = \frac{1}{2} \mathbb{1}_{[0, 2]} \Rightarrow S\#\mu = \frac{1}{2}(\mu + \nu) \Rightarrow S\#\mu \neq \nu$

$$\int_{[0, 1]} (\varphi \circ Z)(x) d\mu(x) = \int_{[0, 1]} \varphi(2 - x) dx = \int_{[1, 2]} \varphi(y) dy = \int \varphi(y) d\nu(y)$$

$\Rightarrow Z\#\mu = \nu$

#### Exercice

**Exercice 3.** (Non-unicité pour un coût convexe - Book shifting). On définit  $\mu = \frac{1}{2} \mathbb{1}_{[0, 2]}$  et  $\nu = \frac{1}{2} \mathbb{1}_{[1, 3]}$  et le coût  $c(x, y) = |x - y|$ . Soit  $T_1(x) = x + 1$  et

$$T_2(x) = \begin{cases} x + 2, & \text{si } x \in [0, 1], \\ x, & \text{si } x \in (1, 2]. \end{cases}$$

Montrer que  $T_1$  et  $T_2$  sont deux applications optimales.

**Solution:** Vérifions que :

$$\begin{aligned} T_1 \# \mu &= \nu \\ \int_{[0,2]} (\varphi \circ T_1)(x) d\mu(x) &= \frac{1}{2} \int_{[0,2]} \varphi(x+1) dx = \frac{1}{2} \int_{[1,3]} \varphi(y) dy = \int \varphi(y) d\nu(y) \\ I(T_1) &= \int_{\mathbb{R}} C(x, T_1(x)) d\mu(x) = \frac{1}{2} \int_{[0,2]} |x - T_1(x)| dx = \frac{1}{2} \int_{[0,2]} 1 dx = 1 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} T_2 \# \mu &= \nu \\ \int_{[0,2]} (\varphi \circ T_2)(x) d\mu(x) &= \frac{1}{2} \left( \int_{[0,1]} \varphi(x+2) dx + \int_{[1,2]} \varphi(x) dx \right) = \frac{1}{2} \left( \int_{[2,3]} \varphi(x) dx + \int_{[1,2]} \varphi(x) dx \right) = \frac{1}{2} \int_{[1,3]} \varphi(x) dx \\ I(T_2) &= \int_{[0,2]} C(x, T_2(x)) d\mu(x) = \frac{1}{2} \int_{[0,1]} |x - T_2(x)| dx + 0 = \frac{1}{2} \int_{[0,1]} 2 dx = 1 \end{aligned}$$

De façon générale,  $T \# \mu = \nu$  alors :

$$I(T) = \frac{1}{2} \int_{[0,2]} |x - T(x)| dx \geq \frac{1}{2} \int_{[0,2]} |x| dx - \int_{[0,2]} |T(x)| dx = \frac{1}{2} |2 - 4| = 1$$

### Exercice

**Exercice 4.** (Non existence d'une application de transport). On prend  $\mu$  la mesure uniforme sur  $[0, 1]$  et  $\nu$  la mesure uniforme sur  $[-1, 1]$ . On considère le coût  $c(x, y) = (x^2 - y^2)^2$ . 1. Pour tout entier  $n$  on définit l'application

$$T_n(x) = \begin{cases} 2x - \frac{k}{2n}, & \text{pour } x \in \left[\frac{k}{2n}, \frac{k+1}{2n}\right] \text{ si } k \text{ est pair,} \\ -2x + \frac{k+1}{2n}, & \text{pour } x \in \left[\frac{k}{2n}, \frac{k+1}{2n}\right] \text{ si } k \text{ est impair.} \end{cases}$$

Monter que  $T_n \# \mu = \nu$  et montrer que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \int_0^1 c(x, T_n(x)) d\mu(x) = 0.$$

2. En déduire qu'il n'existe pas d'application de transport qui soit optimale. 3. Construire un plan de transport optimal.

### Exercice

**Exercice 5.** (Transport quadratique et translation). On considère le coût  $c(x, y) = (x - y)^2$  sur  $\mathbb{R}^2$ . Pour  $a \in \mathbb{R}$ , on définit la translation  $\tau_a(x) = x - a$ . Soit  $f$  et  $g$  deux fonctions continues. Le but est de montrer que

$$\mathcal{T}_c(f \circ \tau_a, g \circ \tau_b) = \mathcal{T}_c(f, g) + (b - a)^2 + 2(b - a)(m_g - m_f),$$

où

$$m_f = \int_{\mathbb{R}} x f(x) dx, \quad m_g = \int_{\mathbb{R}} x g(x) dx.$$

1. Soit  $T$  une application optimale qui envoie  $f$  sur  $g$ . On définit  $S$  par  $S(x) = T(x - a) + b$ . Montrer que  $S \# (f \circ \tau_a) = g \circ \tau_b$ . 2. Montrer que

$$\mathcal{T}_c(f \circ \tau_a, g \circ \tau_b) \leq \int_{\mathbb{R}} |S(x) - x|^2 f(\tau_a(x)) dx$$

3. En déduire que

$$\mathcal{T}_c(f \circ \tau_a, g \circ \tau_b) \leq \mathcal{T}_c(f, g) + (b - a)^2 + 2(b - a)(m_g - m_f),$$

4. De même montrer que

$$\mathcal{T}_c(f \circ \tau_a, g \circ \tau_b) \geq \mathcal{T}_c(f, g) + (b - a)^2 + 2(b - a)(m_g - m_f),$$

et en déduire (1) 5. En déduire que  $\mathcal{T}_c(\mathbb{1}_{[0,1]}, \mathbb{1}_{[1,2]}) = 1$ .

**Solution:**

1. Montrons que :  $S\#(f \circ \tau_a) = g \circ \tau_b$

On sait que  $T$  est une appication optimal de  $f$  vers  $g$ . Donc, :  $T\#f = g$

Donc,  $\forall \psi$  continue :  $\int (\psi \circ T)(x) df(x) = \int \psi(x) dg(x)$

Et,  $\tau^c(f, g) = \int_{\mathbb{R}} |x - T(x)|^2 df(x)$

D'autre part,  $\forall \varphi$  continue :  $\int (\varphi \circ S)(x) d(f \circ \tau_a)(x) = \int \varphi(T(x - a) + b) f(x - a) dx$

On pose,  $u = x - a$

$\int \varphi(T(u) + b) f(u) du = \int \varphi \circ \tau_{-b} \circ T(u) f(u) du = \int \varphi \circ \tau_{-b} \circ T(u) g(u) du = \int \varphi(u + b) g(u) du$

On pose,  $z = u + b$

$\int \varphi(z) g(z - b) du = \int \varphi(z) g \circ \tau_b dz$

D'où :  $S\#(f \circ \tau_a) = g \circ \tau_b$

Montrons que :  $\mathcal{T}_c(f \circ \tau_a, g \circ \tau_b) \leq \int_{\mathbb{R}} |S(x) - x|^2 f(\tau_a(x)) dx$

Et,  $\mathcal{T}_c(f \circ \tau_a, g \circ \tau_b) = \int_{\mathbb{R}} |S(x) - x|^2 f(x - a) dx = \int_{\mathbb{R}} |T(x - a) + b - x|^2 f(x - a) dx =$

$\mathcal{T}_c(f \circ \tau_a, g \circ \tau_b) = \int_{\mathbb{R}} |T(y) + b - y - a|^2 f(y) dy =$

**Exercice**

**Exercice 6.** (Non unicité des potentiels de Kantorovitch). Montrer que si  $(\varphi, \psi)$  est une paire optimale de potentiel de Kantorovitch, alors, pour tout  $a \in \mathbb{R}$ , la paire  $(\varphi + a, \psi - a)$  l'est aussi.

**Exercice**

**Exercice 7.** (Potentiels de Kantorovitch). Donner au moins une paire optimale de potentiel de Kantorovitch pour le book-shifting problem.

**Exercice**

**Exercice 8.** Pour  $x \in \mathbb{R}$  et  $y \in \mathbb{R}$ , on considère le cout  $c(x, y) = \Psi(|x - y|)$  avec

$$\Psi(z) = \begin{cases} 1 - z, & 0 \leq z \leq 1 \\ z - 1, & z \geq 1. \end{cases}$$

On considère les mesures  $\mu = \frac{1}{2}(\delta_{-1} + \delta_2)$  et  $\nu = \frac{1}{3}(\delta_{-1} + \delta_0 + \delta_1)$ . Calculer le coût global du transport optimal entre  $\mu$  et  $\nu$ , et donner l'ensemble des plans de transport optimaux.

**Solution:**  $0 \geq \alpha \geq \frac{1}{3}; 0 \geq \beta \geq \frac{1}{3}$

$$\frac{1}{6} \geq \alpha + \beta \geq \frac{1}{2}$$

$$\Pi_{\alpha, \beta} = \alpha \delta_{(-1, 0)} + \beta \delta_{(-1, 1)} + (\frac{1}{2} - \alpha - \beta) \delta_{(-1, -1)} + (\frac{1}{3} - \alpha) \delta_{(2, 0)} + (\frac{1}{3} - \beta) \delta_{(2, 1)} + (\alpha + \beta - \frac{1}{6}) \delta_{(2, -1)}$$

$$I[\Pi_{\alpha, \beta}] = \beta + \frac{1}{2} - \alpha - \beta + \frac{1}{3} - \alpha + 2\alpha + 2\beta - \frac{1}{3} = \frac{1}{2} + 2\beta$$

$$\Pi(\mu, \nu) = \{\Pi_{\alpha, \beta} \mid \frac{1}{6} \geq \alpha \geq \frac{1}{3}\}$$

**Exercice**

**Exercice 9.** Soit  $A \in M_{n, m}(\mathbb{R}), b \in \mathbb{R}^m, c \in \mathbb{R}^n$ . Montrer que

$$\sup_{Ax \leq b} c.x = \inf_{\substack{y \geq 0 \\ {}^t A y = c}} b.y$$

Notation: on dit que  $x \geq 0$  si toutes ses composantes sont positives, et  ${}^t A$  est la transposée de la matrice  $A$ . Pour  $c \in \mathbb{R}^n$  et  $x \in \mathbb{R}^n$ , on note  $x.c$  le produit scalaire entre  $c$  et  $x$ . Indice: S'inspirer de la preuve de la dualité de Kantorovitch.

**Solution:**  $SUP_{Ax \leq b} \langle C, x \rangle = SUP_{x \in \mathbb{R}^n} \langle C, x \rangle + \begin{cases} 0 & \text{si } Ax \leq b \\ -\infty & \text{sinon} \end{cases}$

Or,  $\begin{cases} 0 & \text{si } Ax \leq b \\ -\infty & \text{sinon} \end{cases} = INF_{y \geq 0} [-\langle Ax - b, y \rangle]$   
 Si  $Ax \leq b$

Toutes les composante de  $-(Ax - b)$  sont positives ou nulles.  $\mathcal{L}y \geq 0$  (si toutes les composantes de  $y$  sont positives ou nulles)  $\langle -(Ax - b), y \rangle \geq 0$  Pour  $y = 0, \langle -(Ax - b), y \rangle = 0$

Si  $Ax \leq b$  est faux  
 $\exists i | (Ax - b)_i \geq 0$

On prend :  $y = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ n \\ \vdots \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}$

### Exercice

**Exercice 10.** On définit pour  $x \in \mathbb{R}$

$$G_\sigma(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}}.$$

Calculer  $W_1(G_\sigma, \delta_0)$ .

### Exercice

**Exercice 11** (Interpolation de McCann). Soient  $\mu_0$  et  $\mu_1$  des mesures à densité  $\rho_0$  et  $\rho_1$  par rapport à la mesure de Lebesgue. On considère le coût quadratique  $c(x, y) = \|x - y\|_2^2$ . Soit  $T$  l'application optimale de Monge. 1. Quel théorème garantit l'existence de  $T$  ? 2. On suppose que  $T$  est inversible. Montrer que  $T^{-1}$  envoie  $\mu_1$  sur  $\mu_0$  de façon optimale. 3. On définit pour  $t \in [0, 1]$

$$T_t(x) = (1 - t)x + tT(x),$$

et

$$\mu_t = T_t \# \mu_0.$$

Montrer que  $(T^{-1})_{1-t}$  envoie  $\mu_1$  sur  $\mu_t$ . 4. Montrer que

$$W_2(\mu_0, \mu_t) \leq tW_2(\mu_0, \mu_1).$$

5. Montrer que

$$W_2(\mu_1, \mu_t) \leq (1 - t)W_2(\mu_0, \mu_1).$$

6. Calculer  $W_2(\mu_0, \mu_t)$ . 7. On prend

$$\rho_0(x) = \begin{cases} x + 1, & x \in [-1, 0] \\ 1 - x, & x \in [0, 1] \\ 0, & \text{sinon,} \end{cases} \quad \rho_1(x) = \begin{cases} 1, & x \in [3, 4], \\ 0, & \text{sinon.} \end{cases}$$

Calculer la densité  $\rho_t$  de  $\mu_t$ .