Théorie du transport optimal

Racine Florian

November 28, 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 — $6 \bullet \text{Appliquation(s)} - 7$	6
Chapter 2	TD _	Page 9
2.1	TD1	1 480 0

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

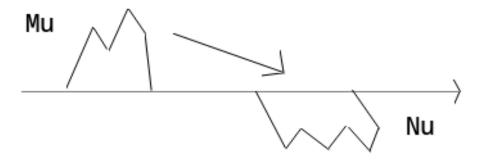


Figure 1.1: Transporter un tas de sable dans un trou

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.

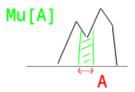


Figure 1.2: $\mu[A]$

Definition 1.2.2

Cout infinitésimal:

$$C: \left| \begin{array}{ccc} \mathbb{R} * \mathbb{R} & \longrightarrow & \mathbb{R} \\ (x,y) & \longmapsto & C(x,y) \end{array} \right|$$

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 μ et ν est une mesure de probabilité :

 $\Pi \in \mathcal{P}(\mathbb{R} * \mathbb{R})$ à pour marginale μ et ν .

Note:-

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

 $\Leftrightarrow \forall \mathbf{A}, \mathbf{B} \text{ enssemble mesurable avec } \mathbf{A} \subset \mathbb{R} \text{ et } \mathbf{B} \subset \mathbb{R} \left\{ \begin{array}{l} \Pi[A \times \mathbb{R}] = \mu[A] \\ \Pi[\mathbb{R} \times B] = \mu[B] \end{array} \right.$

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

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, $\Pi(\mu, \nu) \neq \emptyset$

 $I[\Pi] = \int_{\mathbb{R}^2} C(x, y) d\Pi(x, y)$ Le cout total assocé 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 $I[\Pi_0] = \tau_c(\mu, \nu)$

 Π_0 est appelé un plan de transfert optimal

Example 1.2.1 (Exemple trivial (Kotorovitch))

$$a < b$$

$$c < d$$

$$C(x, y) = |x - y|^2$$

$$\mu = \frac{1}{2}(\delta_a + \delta_b)$$

$$\nu = \frac{1}{2}(\delta_c + \delta_d)$$

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, $a \to c$ et, $b \to d$

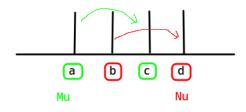


Figure 1.3: Solution

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 μ sur ν 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

$$\begin{split} \forall \varphi \text{ continue} : & \int_{\mathbb{R}} \varphi(y) \, d\nu(y) = \int_{\mathbb{R}} (\varphi o T)(x) \, d\mu(x) \\ \tau_c^M(\mu, \nu) & = INF_{TtqT\#f=\nu} I[T] \\ I(T) & = \int_{\mathbb{R}} C(x, T(x)) \, d\mu(x) \end{split}$$

Note:-

Solution de cout optimal d'après Kantorovitch ≤ Solution de cout optimal d'après Monge Dans le première exemple ils coincident.

Note:-

Kantorovitch définit un problème linéare en Π . Monge définit un problème non linéare en T.

Note:-

Problème de kantorovitch admet toujours une solution Π_0 .

Problème de Monge n'admet pas toujours de solution n'y même d'application qui envoi μ sur ν .

Example 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:

$$\forall x | T : \left| \begin{array}{ccc} x & \longrightarrow & a \\ \mathbb{R} & \longmapsto & \mathbb{R} \end{array} \right.$$

$$\begin{split} \tau_c^M(\mu,\nu) &= \tau_c(\mu,\nu) \\ \text{D'une part :} \\ \tau_c^M(\mu,\nu) &= \int_{\mathbb{R}} C(T(x),x) \, d\mu(x) \\ \tau_c^M(\mu,\nu) &= \int_{\mathbb{R}} C(0,x) \, d\mu(x) \\ \text{D'autre part :} \\ \tau_c(\mu,\nu) &= \int_{\mathbb{R}} C(x,y) \, d\Pi(x,y) \\ \tau_c(\mu,\nu) &= \int_{\mathbb{R}} C(x,y) \, d(\mu \otimes \delta_a)(x,y) \\ \tau_c(\mu,\nu) &= \int_{\mathbb{R}} C(x,y) \, d\mu(x) d\delta_a \end{split}$$

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

Example 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 Π entre μ et ν peuvent être représenté par des matrices bistochastiques de tailles

$$\begin{array}{l} 0 \leq \Pi_{i,j} \leq 1 \\ \sum_{i=1}^n \Pi_{i,j} = 1 \end{array}$$

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

Note:-

On note \mathcal{B}_n l'enssemble des matrices bisctochastiques.

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

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

Proposition 1.3.3 Enssemble 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 extremaux

L'enssemble des points extremaux de E convexe est l'enssemble 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 $\theta = 1$

Theorem 1.3.1 Théorème de Choquet

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

Theorem 1.3.2 Théorème de Birkhoff

 \mathcal{B}_n est convexe et compact.

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

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

La dualité de Kantorovitch 1.4

1.4.1 La théorie

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

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

$$\begin{split} I(\varphi,\psi) &= \int_{\mathbb{R}^n} \varphi(x) \, d\mu(x) + \int_{\mathbb{R}^n} \psi(y) \, d\nu(y) \\ \phi_c &= \{ (\varphi,\psi) \in C^0 \text{ tq } \varphi(x) + \psi(y) \geq C(x,y) \text{ presque partout } \} \text{ Alors, } INF_{\Pi \in \Pi(\mu)} I[\Pi] = SUP_{\varphi,\psi} J(\varphi,\psi) \end{split}$$

Note:-

Interprétation:

On embauche un transporteur.

Il achète de la masse située en x au pris $\varphi(x)$.

Il vous débarasse au prix $\int \varphi(x) d\mu(x)$

Il vous revend de la masse en y au prix $\psi(y)$

On rachète ν au prix $\int \psi(y) \, d\nu(y)$

Proof: Soit $(\varphi, \psi) \in \phi_c$ Soit $\Pi \in \Pi(\mu, \nu)|I[\Pi])\tau(\mu, \nu)$ $J(\varphi, \psi) = \int_{\mathbb{R}^n} \varphi(x) \, d\mu(x) + \int_{\mathbb{R}^n} \psi(y) \, d\nu(y)$ $\geq \int_{\mathbb{R}^n} C(x, y) \, d\Pi(x, y) = INF_{\Pi}I[\Pi] = \tau(\mu, \nu)$ Ainsi, $J(\varphi, \psi) \geq INF_{\Pi}I[Pi]$

⊜

Definition 1.4.1: Les fonction C concaves

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

On définit sa fonction C-conjuguée par :

$$\varphi^c: \left| \begin{array}{ccc} \mathbb{R}^n & \longrightarrow & \mathbb{R} \cup -\infty \\ x & \longmapsto & a \end{array} \right|$$

Lenma 1.4.1

lemme

Theorem 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.

(

Corollary 1.4.1 Les plans de transferts optimals sont caractérisés par leur support

Si (φ, ψ) 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 Π est concentrée sur $\{(x,y) \in \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n | \varphi(x) + \psi(y) = C(x,y)\}$

1.4.2 Appliquation(s)

Proposition 1.4.1 On considère un objet indexé par j présent en quantité ν_j .

 $(type(j), quantjté(j)) = (j, v_i)$

On considère un consomateur indexé par i présent en quantité μ_i .

(type(i), quantité(i)) = (i, μ_i)

Utilité de l'objet j pour l'agent i.

Hypothèse L'utilité est tranférable.

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

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

Transfert optimal: sup $\sum_{ij} U_{ij} \Pi_{ij}$ sous la contrainte $\sum_{i} \Pi_{ij} = \mu_i$; $\sum_{i} \Pi_{ij} = \nu_j$

Note:-

Explication:

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

$$v = \sum_{j} v_{j} \delta_{y_{j}}$$

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

$$\begin{split} I[\Pi] &= -\sum_{ij} u_{ij} \Pi_{ij} \\ \textbf{Utilit\'e maximale : } INF_{\Pi}I[\Pi] &= SUP\{-\sum_{i} \varphi_{i}\mu_{i} - \sum_{j} \psi_{j}\nu_{j}\} \\ \textbf{Probl\`eme dual : } (D) : INF_{P_{j}}\{\sum_{j} \nu_{j}P_{j} + \sum_{i} \mu_{i}MAX_{j}(\nu ij - Pj)\} \end{split}$$

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

Chapter 2

TD

2.1TD1

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

2.
$$\mu = \frac{1}{2}\delta_0 + \frac{1}{2}\delta_1$$
, $\nu = \frac{1}{2}\delta_0 + \frac{1}{2}\delta_1$,

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

Solution: 1)

$$0 \ge \alpha \ge \frac{1}{3}$$

$$0 \ge \beta \ge 1$$

$$0 \ge \beta \ge \frac{1}{3}$$

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

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

Equivalent à l'exemple du cours.

3)

Exercice 2. Soit $T: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ définie par $T(x) = x + 1, S: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ définie par S(x) = 2x et $Z: \mathbb{R} \to \mathbb{R}$ 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:
$$\int_{[0,1]} (\varphi \circ S)(x) d\mu(x) = \int_{[0,1]} \varphi(2x) dx = \frac{1}{2} \int_{[0,2]} \varphi(y) dy$$
$$\Rightarrow S \# \mu = \frac{1}{2} \mathbb{1}_{[0,2]} dx$$

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

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

\bullet Exercice \bullet

Exercice 3. (Non-unicité pour un coût convexe - Book shifting). On définit $\mu = \mathbb{1}_{[0,2]}$ et $\nu = \mathbb{1}_{[1,3]}$ 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: Vérifiez que :

 $T_1 \# \mu = \nu$

$$\begin{split} T_2 \# \mu &= \nu \\ I(T_1) &= \int_{\mathbb{R}} C(x, T_1(x)) \, d\mu(x) = 1 \\ I(T_2) &= \int_{[0,2]} C(x, T_2(x)) \, d\mu(x) \\ I(T_2) &= \frac{1}{2} \int_{[0,1]} |x - T_2(x)| \, dx + 0 = 1 \\ I(T) &\geq |\int |x| \, d\mu(x) - \int |T(x)| \, d\mu(x)| \\ I(T) &= 1 \end{split}$$

Exercice

Exercice 4. (Non existence d'une application de transport). On prend μ la mesure uniforme sur [0,1] et ν 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

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

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

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

2. En déduire qu'il n'esxite 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 définitit la translation $\tau_a(x) = x - a$. Soit f et g deux fonctions continues Le but est de montrer que

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

οù

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

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

$$\mathcal{T}_{c}\left(f\circ\tau_{a},g\circ\tau_{b}\right)\leqslant\int_{\mathbb{R}}|S(x)-x|^{2}f\left(\tau_{a}(x)\right)\right)dx$$

3. En déduire que

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

4. De même montrer que

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

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

Exercice

Exercice 6. (Non unicité des potentiels de Kantorovitch). Montrer que si (φ, ψ) 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 coutt $c(x,y) = \Psi(|x-y|)$ avec

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

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 μ et ν , et donner l'ensemble des plans de transport optimaux.