

UNIVERSIDADE FEDERAL DO RIO GRANDE DO SUL  
INSTITUTO DE MATEMÁTICA  
PROGRAMA DE PÓS-GRADUAÇÃO EM MATEMÁTICA

O TEOREMA DA DUALIDADE DE KANTOROVICH  
PARA O TRANSPORTE ÓTIMO

Dissertação de Mestrado

**Aline Duarte de Oliveira**

Porto Alegre, julho de 2011

Dissertação submetida por Aline Duarte de Oliveira<sup>1</sup> como requisito parcial para a obtenção do grau de Mestre em Matemática pelo Programa de Pós-Graduação em Matemática do Instituto de Matemática da Universidade Federal do Rio Grande de Sul.

Professor Orientador:

Dr. Rafael Rigão Souza

Banca Examinadora:

Dr. Artur Oscar Lopes

Dr. Jairo Krás Mengue

Dra. Joana Mohr

Dr. Rogério Ricardo Steffenon

Data da Defesa: 15 de julho de 2011

---

<sup>1</sup>bolsista da Capes

Ao Guilherme,  
e a minha família

# Agradecimentos

Agradeço primeiramente ao meu orientador, Rafael Rigão Souza, por toda orientação que me deu e pelos conselhos acadêmicos, que foram de suma importância em minha formação.

Aos meus pais e minha irmã que sempre me apoiaram e acreditaram em mim.

Ao Guilherme por todo carinho e pelas inúmeras horas de estudo durante esses dois anos e meio.

Aos meus amigos pelos momentos de alegria e pela compreensão nos momentos em que não estive presente.

A Capes pelo apoio financeiro.

# Resumo

Abordaremos a teoria do transporte ótimo demonstrando o teorema da dualidade de Kantorovich para uma classe ampla de funções custo. Tal resultado desempenha um papel de suma importância na teoria do transporte ótimo. Uma ferramenta importante utilizada é o teorema da dualidade de Fenchel-Rockafellar, aqui enunciado e demonstrado em bastante generalidade.

Demonstramos também o teorema da dualidade de Kantorovich-Rubinstein, que trata do caso particular da função custo distância.

**Palavras-chave:** Kantorovich, dualidade, transporte ótimo.

# Abstract

We analyze the optimal transport theory proving the Kantorovich duality theorem for a wide class of cost functions. Such result plays an extremely important role in the optimal transport theory. An important tool used here is the Fenchel-Rockafellar duality theorem, which we state and prove in a general case.

We also prove the Kantorovich-Rubinstein duality theorem, which deals with the particular case of cost function given by the distance.

**Keywords:** Kantorovich, duality, optimal transportation.

# Sumário

<b>1</b>	<b>A Dualidade de Kantorovich</b>	<b>4</b>
1.1	Preliminares . . . . .	4
1.2	Resultados . . . . .	5
1.3	Dualidade Geral . . . . .	10
<b>2</b>	<b>Função Custo Distância</b>	<b>30</b>
	<b>Apêndice - Algumas Demonstrações</b>	<b>35</b>
	<b>Referências Bibliográficas</b>	<b>41</b>

# Introdução

Ainda que a origem da área de transporte ótimo se deva ao problema de Gaspard Monge, em 1781, foi a partir de 1942, com a contribuição de Leonid Kantorovich no assunto, que o tema passou a despertar interesse em áreas como equações diferenciais parciais, mecânica de fluidos, geometria, teoria da probabilidade e análise funcional.

Intuitivamente o problema de Kantorovich de transporte ótimo consiste em deslocar uma quantidade de massa ou de energia de um estado inicial  $x$ , a um estado final  $y$ , com um *custo de transporte* dado por uma função mensurável  $c(x, y)$  em  $X \times Y$ . Procura-se realizar o transporte com o menor custo possível.

Além da função custo  $c$ , levaremos em conta a distribuição da massa que pode ser transportada de  $X$ , modelada por uma probabilidade  $\mu$  em  $X$ , e a distribuição desejada de massa em  $Y$ , modelada por uma probabilidade  $\nu$  em  $Y$ . A quantidade de massa que efetivamente é transferida de um estado para o outro é modelada por uma probabilidade  $\pi$  em  $X \times Y$ , contendo projeções na primeira e segunda coordenadas dadas respectivamente por  $\mu$  e  $\nu$ .  $\pi$  é denominada um *plano de transporte* ou um *acoplamento*.

O problema original, chamado problema de Monge, é um pouco mais simples. A diferença entre o problema de Kantorovich e o de Monge é que o de Monge admite que a massa não possa ser dividida, isto é, que toda a massa de um estado inicial é transportada para um mesmo estado final, enquanto que no problema de Kantorovich não existe restrição quanto a divisão da massa no transporte. Isto explica porque, atualmente, o problema de Monge é visto como um caso particular do problema de Kantorovich. De fato o problema de Kantorovich é considerado a versão relaxada do problema de Monge.



Em termos mais rigorosos, o problema de Kantorovich é interpretado da seguinte forma: dados dois espaços de probabilidade  $(X, \mathcal{A}^X, \mu)$  e  $(Y, \mathcal{A}^Y, \nu)$ , e uma função mensurável e não-negativa  $c : X \times Y \rightarrow \mathbb{R}$ , considere o conjunto  $\Pi(\mu, \nu)$  dado por todas as probabilidades  $\pi$  em  $\mathcal{A}^X \times \mathcal{A}^Y$  que satisfazem

$$\pi[A \times Y] = \mu(A) \quad \text{e} \quad \pi[X \times B] = \nu(B),$$

para quaisquer conjuntos mensuráveis  $A \subset X$  e  $B \subset Y$ .

O problema de Kantorovich consiste em minimizar a *função custo de transporte total*, dada por

$$I[\pi] = \int_{X \times Y} c(x, y) d\pi(x, y),$$

entre todos os planos de transporte  $\pi \in \Pi(\mu, \nu)$ .

O *custo de transporte ótimo* é dado por

$$\mathcal{T}_c(\mu, \nu) = \inf_{\pi \in \Pi(\mu, \nu)} I[\pi].$$

Quando existir uma probabilidade em  $\Pi(\mu, \nu)$  que satisfaça  $I[\pi] = \mathcal{T}_c(\mu, \nu)$ , tal probabilidade será chamada um *plano de transporte ótimo*.

Como Monge considera apenas o caso particular em que a massa não é dividida no transporte, matematicamente podemos considerar o estado  $y$  em função do estado  $x$  através de uma função mensurável  $T : X \rightarrow Y$ . Neste caso, o plano de transporte pode ser reescrito como

$$d\pi_T(x, y) \equiv d\pi(x, y) = d\mu(x)\delta_{[y=T(x)]}$$

Equivalentemente,  $\Pi(\mu, \nu)$  passa a ser caracterizado pela condição

$$\forall B \in \mathcal{A}^Y, \quad \nu(B) = \mu[T^{-1}(B)]$$

e neste caso diremos que  $\nu$  é a *imagem mensurável* de  $\mu$  por  $T$ , ou que  $T$  *transporta*  $\mu$  para  $\nu$  e escreveremos  $T\#\mu = \nu$ .

Finalmente, o problema de Monge será minimizar a função

$$I[\pi_T] = \int_X c(x, T(x)) d\mu(x)$$

sobre o conjunto de todas as funções mensuráveis  $T$  tal que  $T\#\mu = \nu$ .

Note que os problemas de Monge e de Kantorovich são distintos, uma vez que no problema de Kantorovich procuramos um plano de transporte que minimize o custo do transporte total, enquanto que o problema de Monge trata de obter a minimização a partir de uma função de transporte. De fato, como já dito, o problema de Monge é um caso particular do problema de Kantorovich.

A diferença entre o problema de Monge e o de Kantorovich fica evidente com o seguinte exemplo:

**Exemplo 0.0.1.** Sejam  $X = Y = [0, 1]$ ,  $\mu(x) = \delta_{\{1/2\}}(x)$ ,  $\nu(y) = \frac{1}{2}\delta_{\{1/3\}}(y) + \frac{1}{2}\delta_{\{2/3\}}(y)$  e  $c$  uma função custo semicontínua inferiormente qualquer. Afirmamos que sob essas condições não existe solução para o problema de Monge.

De fato, suponha por absurdo que exista  $T : [0, 1] \rightarrow [0, 1]$  que transporta  $\mu$  para  $\nu$ . Sem perda de generalidade, suponha que  $T(1/2) = 1/3$  e  $T(a) = 2/3$  para algum  $a \in [0, 1] \setminus \{1/2\}$ . Logo,  $1/2 = \nu(2/3) = \mu[T^{-1}(2/3)] = \mu(a) = 0$ , uma contradição.

Por outro lado, pelo teorema 1.3.2 que demonstraremos durante a dissertação, existe um plano ótimo para o exemplo anterior que minimiza o problema no sentido de Kantorovich.

Em nossa dissertação de mestrado pretendemos abordar a teoria do transporte provando um teorema essencial: o teorema de dualidade de Kantorovich, que mostra que o ínfimo da esperança de custo entre todos os planos de transporte é atingido por ao menos um plano e coincide com um problema de minimização de uma soma de integrais (em relação às medidas de partida e de chegada) de certas funções cuja soma é majorada pela própria função custo. Antes de enunciar e provar tal resultado, e após introduzir os conceitos básicos da teoria de transporte e certos exemplos selecionados, pretendemos introduzir os conceitos básicos de análise necessários ao referido teorema. Pretendemos dar a demonstração do teorema de dualidade para uma classe ampla de funções custo.

Esta dissertação é baseada no livro de Cédric Villani, *Topics in Optimal Transportation*.

# Capítulo 1

## A Dualidade de Kantorovich

### 1.1 Preliminares

Em toda a dissertação, qualquer que seja o espaço métrico  $(X, d)$ , que denotaremos por simplicidade por  $X$ , vamos equipá-lo com a topologia induzida pela distância, e denotaremos por  $B(x, r)$  a bola de centro  $x$  e raio  $r$ . Além disso, dados dois espaços métricos  $(X, d)$  e  $(Y, \tilde{d})$ , consideraremos o espaço métrico produto  $(X \times Y, [d + \tilde{d}])$  onde  $[d + \tilde{d}]((x_1, y_1), (x_2, y_2)) = d(x_1, x_2) + \tilde{d}(y_1, y_2)$ ,  $\forall x_1, x_2 \in X$  e  $\forall y_1, y_2 \in Y$ .

Dado  $A \subset X$ , diremos que  $x \in A$  é um ponto interior se existe  $r > 0$  tal que a bola aberta  $B(x, r) \subset A$ . Denotaremos por  $A^c$  o complementar do conjunto  $A$ , por  $\text{Int}(A)$  o conjunto dos pontos interiores de  $A$  e escreveremos  $\bar{A}$  para significar o fecho de  $A$ .

Considere o espaço mensurável  $(X, \mathcal{B}(X))$ , onde  $\mathcal{B}(X)$  corresponde a  $\sigma$ -álgebra de Borel de  $X$ . Denotaremos por  $M(X)$  o conjunto das medidas com sinal  $\sigma$ -finitas em  $\mathcal{B}(X)$ ,  $M_+(X)$  o conjunto das medidas não-negativas  $\sigma$ -finitas em  $\mathcal{B}(X)$  e por  $P(X)$  o conjunto de todas as probabilidades definidas em  $\mathcal{B}(X)$ . O espaço  $M(X)$  está equipado com a norma da variação total,  $\|\mu\|_{TV} = \inf\{\mu_+[X] + \mu_-[X]\}$ , onde o ínfimo é tomado sobre todas as medidas não-negativas  $\mu_+, \mu_-$  tais que  $\mu = \mu_+ - \mu_-$ .

Dada uma medida  $\mu$  em  $\mathcal{B}(X)$ , para  $p \in [1, +\infty)$  o conjunto  $\mathcal{L}^p(d\mu) = \{f : X \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}; \int |f|^p d\mu < \infty\}$  representará o espaço de Lebesgue de ordem  $p$  em relação a  $\mu$ ,

com a usual identificação das funções que coincidem em quase toda parte.

O espaço das funções contínuas e limitadas definidas no espaço métrico  $X$  e tomando valores em  $\mathbb{R}$  será denotado por  $C_b(X)$  e equipado com a norma do supremo,  $\|u\|_\infty = \sup_{x \in X} [u(x)]$ . O conjunto de todas as funções Lipschitz definidas no espaço métrico  $X$  e tomando valores em  $\mathbb{R}$  será denotado por  $\text{Lip}(X)$  e equipado com a pseudo-norma  $\|\varphi\|_{\text{Lip}} = \sup_{x \neq y} \frac{|\varphi(x) - \varphi(y)|}{d(x,y)}$ . Note que  $\|\varphi\|_{\text{Lip}}$  é a menor dentre as possíveis constantes de Lipschitz para  $\varphi$ .

**Definição 1.1.1.** Sejam  $(X, \mathcal{A}^X, \mu)$  e  $(Y, \mathcal{A}^Y, \nu)$  dois espaços de probabilidade. Definiremos  $\Pi(\mu, \nu)$  como sendo o conjunto de todas as medidas não-negativas  $\pi$  em  $\mathcal{A}^X \times \mathcal{A}^Y$  que satisfazem  $\forall A \in \mathcal{A}^X, B \in \mathcal{A}^Y$

$$\pi(A \times Y) = \mu(A) \quad \text{e} \quad \pi(X \times B) = \nu(B). \quad (1.1)$$

Observe que, como consequência imediata de (1.1), temos que  $\pi(X \times Y) = \mu(X) = \nu(Y) = 1$  e portanto  $\pi$  é uma probabilidade em  $\mathcal{A}^X \times \mathcal{A}^Y$ .

## 1.2 Resultados

A seguir, provaremos um lema que será utilizado no decorrer da dissertação.

**Lema 1.2.1.** *Sejam  $(X, \mathcal{A}^X, \mu)$  e  $(Y, \mathcal{A}^Y, \nu)$  dois espaços de probabilidade.  $\pi \in \Pi(\mu, \nu)$  se, e somente se, é uma medida não-negativa em  $\mathcal{A}^X \times \mathcal{A}^Y$  tal que  $\forall (\varphi, \psi) \in \mathcal{L}^1(d\mu) \times \mathcal{L}^1(d\nu)$ ,  $\pi$  satisfaz*

$$\int_{X \times Y} [\varphi(x) + \psi(y)] d\pi = \int_X \varphi d\mu + \int_Y \psi d\nu. \quad (1.2)$$

*Demonstração.* ( $\implies$ ) Pela teoria da medida é suficiente mostrar para o caso em que  $\varphi$  e  $\psi$  são funções indicadoras de conjuntos mensuráveis. Se  $\pi \in \Pi(\mu, \nu)$ , então  $\forall A \in \mathcal{A}^X$  e

$\forall B \in \mathcal{A}^Y$

$$\begin{aligned}
\int_{X \times Y} [1_A(x) + 1_B(y)] d\pi(x, y) &= \int_{X \times Y} [1_{A \times Y}(x, y) + 1_{X \times B}(x, y)] d\pi(x, y) \\
&= \pi(A \times Y) + \pi(X \times B) \\
&= \mu(A) + \nu(B) \\
&= \int_X 1_A d\mu + \int_X 1_B d\nu,
\end{aligned}$$

onde na terceira igualdade foi utilizado a definição 1.1.1.

( $\Leftarrow$ ) Se  $\pi$  é uma medida não-negativa que satisfaz (1.2), então  $\forall A \in \mathcal{A}^X$  e  $\forall B \in \mathcal{A}^Y$

$$\begin{aligned}
\pi(A \times Y) + \pi(X \times B) &= \int_{X \times Y} [1_{A \times Y}(x, y) + 1_{X \times B}(x, y)] d\pi(x, y) \\
&= \int_{X \times Y} [1_A(x) + 1_B(y)] d\pi(x, y) \\
&= \int_X 1_A d\mu + \int_X 1_B d\nu \\
&= \mu(A) + \nu(B),
\end{aligned}$$

onde a terceira igualdade é justificada pela identidade (1.2). Em particular, escolhendo  $B = \emptyset$  segue que

$$\pi(A \times Y) = \mu(A), \quad \forall A \in \mathcal{A}^X.$$

Analogamente,  $\pi(X \times B) = \nu(B)$ ,  $\forall B \in \mathcal{A}^Y$ , e portanto  $\pi \in \Pi(\mu, \nu)$ . □

**Definição 1.2.2.** Um espaço métrico completo e separável é dito um espaço *polonês*. Um espaço topológico é dito de *Hausdorff* se para qualquer par de pontos distintos  $p_1$  e  $p_2$  existem dois abertos disjuntos  $U_1$  e  $U_2$  tais que  $p_1 \in U_1$  e  $p_2 \in U_2$ .

Em particular espaços métricos são espaços de Hausdorff.

**Definição 1.2.3.** Seja  $\mu$  uma medida na  $\sigma$ -álgebra de Borel de um espaço topológico de Hausdorff  $X$ .

- (i)  $\mu$  é dita *regular interior* se  $\mu(B) = \sup\{\mu(K); K \text{ compacto}, K \subset B\}$  para todo boreliano  $B$ .

(ii)  $\mu$  é dita *regular exterior* se  $\mu(B) = \inf\{\mu(V); V \text{ aberto, } V \supset B\}$  para todo boreliano  $B$ .

(iii)  $\mu$  é dita *regular* se é regular interior e exterior.

Segundo **Billingsley** [3], teorema 1.1 da página 7, toda probabilidade  $\mu \in P(X)$ , onde  $X$  é um espaço métrico, é regular.

**Definição 1.2.4.** Sejam  $X$  um espaço métrico e  $\mathcal{P}$  uma classe de subconjuntos de  $X$ .

(i) A  $\sigma$ -álgebra gerada por  $\mathcal{P}$ , denotada por  $\sigma(\mathcal{P})$ , é definida como a intersecção de todas as  $\sigma$ -álgebras que contém  $\mathcal{P}$ .

(ii) A classe  $\mathcal{P}$  é um  $\pi$ -system se é fechada para intersecções finitas, isto é, se para quaisquer  $A, B \in \mathcal{P}$ ,  $A \cap B \in \mathcal{P}$ .

Enunciaremos agora uma proposição de teoria da medida que não será demonstrada, para maiores detalhes ver **Billingsley** [4], teorema 3.3 da página 38, segunda edição.

**Proposição 1.2.5.** *Seja  $X$  um espaço métrico e  $\mathcal{P}$  um  $\pi$ -system. Se  $\mu_1$  e  $\mu_2$  são probabilidades em  $\sigma(\mathcal{P})$ , tais que  $\mu_1(A) = \mu_2(A)$  para todo  $A \in \mathcal{P}$ , então  $\mu_1(A) = \mu_2(A)$  para todo  $A \in \sigma(\mathcal{P})$ .*

Em seguida, provaremos uma outra versão do lema 1.2.1.

**Lema 1.2.6.** *Sejam  $(X, d)$  e  $(Y, \tilde{d})$  espaços métricos,  $\mu \in P(X)$  e  $\nu \in P(Y)$ . Então  $\pi \in \Pi(\mu, \nu)$  se, e somente se,  $\pi \in P(X \times Y)$  e  $\forall(\varphi, \psi) \in C_b(X) \times C_b(Y)$ ,  $\pi$  satisfaz a igualdade (1.2).*

*Demonstração.* ( $\implies$ ) Basta observar que  $C_b(X) \times C_b(Y) \subset \mathcal{L}^1(d\mu) \times \mathcal{L}^1(d\nu)$ ,  $\mathcal{B}(X) \times \mathcal{B}(Y) = \mathcal{B}(X \times Y)$  e aplicar o lema 1.2.1.

( $\impliedby$ ) Faremos a prova em 4 etapas.

**Afirmção 1.** Sejam  $(X, d)$  um espaço métrico e  $A \subset X$  um aberto. Então existe uma sequência  $(f_n)_{n \geq 1}$  de funções contínuas não-negativas, e uniformemente limitadas por 1, tal que  $\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = 1_A(x), \forall x \in X$ .

*Prova da afirmação 1.* De fato, defina  $A_n = \{x \in A : d(x, \partial A) \geq 1/n\}$  e

$$f_n(x) = \max\{1 - nd(x, A_n), 0\}.$$

Observe que, para todo  $n$  natural,  $f_n$  é uma função contínua, já que a função  $1 - nd(x, A_n)$  é contínua e a parte positiva de uma função contínua é contínua. Além disso,

$$0 \leq f_n(x) = \max\{1 - nd(x, A_n), 0\} \leq 1,$$

o que mostra que  $f_n$  é não-negativa e limitada por 1 para todo  $n$  natural.

Note que se  $x \notin A$ , então  $d(x, A_n) \geq 1/n$ , o que implica  $f_n(x) = 0$ . Logo,  $f_n(x) \leq 1_A(x)$ . Por outro lado, se  $x \in A_n$  é imediato que  $f_n(x) = 1$ . Assim segue que

$$1_{A_n}(x) \leq f_n(x) \leq 1_A(x), \quad \forall x \in X.$$

Afirmamos que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} 1_{A_n}(x) = 1_A(x). \quad (1.3)$$

Com efeito, se  $x \notin A$  então  $x \notin A_n$  para todo  $n$ . Assim,

$$\forall n \in \mathbb{N}, \quad 1_{A_n}(x) = 0 = 1_A(x)$$

e vale (1.3). Por outro lado, se  $x \in A$ , seja  $r > 0$  tal que  $d(x, \partial A) = r$ . Tomando  $n_0$  suficientemente grande tal que  $1/n_0 < r$ , temos que  $\forall n \geq n_0$ ,  $d(x, \partial A) > 1/n$ . Portanto,  $x \in A_n$ ,  $\forall n \geq n_0$ , o que implica

$$1_{A_n}(x) = 1 = 1_A(x), \quad \forall n \geq n_0.$$

Neste caso, vemos novamente que a igualdade (1.3) é verdadeira.

**Afirmação 2.** Sejam  $(X, d)$  e  $(Y, \tilde{d})$  dois espaços métricos, e  $A \subset X$  e  $B \subset Y$  abertos. Mostraremos que existe uma sequência de funções  $(\varphi_n)_{n \geq 1}$  contínuas e uniformemente limitadas por 2, definidas em  $X \times Y$  tal que  $\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_n(x, y) = 1_A(x) + 1_B(y)$ ,  $\forall (x, y) \in X \times Y$ .

*Prova da afirmação 2.* Pela afirmação 1, existem sequências  $(f_n)_{n \geq 1}$  e  $(g_n)_{n \geq 1}$  de funções contínuas uniformemente limitadas por 1 tais que

$$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(x) = 1_A(x) \quad \text{e} \quad \lim_{n \rightarrow \infty} g_n(y) = 1_B(y).$$

Defina  $\varphi_n : X \times Y \rightarrow \mathbb{R}$  por  $\varphi_n(x, y) = f_n(x) + g_n(y)$ . Dados  $(a, b) \in X \times Y$  e  $\varepsilon > 0$ , pela continuidade de  $f_n$  e  $g_n$  existe um  $\delta > 0$  tal que

$$d(x, a) < \delta \implies |f_n(x) - f_n(a)| < \varepsilon/2$$

e

$$\tilde{d}(y, b) < \delta \implies |g_n(y) - g_n(b)| < \varepsilon/2.$$

Assim,

$$\begin{aligned} [d + \tilde{d}]((x, y), (a, b)) < \delta &\implies d(x, a) + \tilde{d}(y, b) < \delta \\ \implies |\varphi_n(x, y) - \varphi_n(a, b)| &\leq |f_n(x) - f_n(a)| + |g_n(y) - g_n(b)| < \varepsilon. \end{aligned}$$

Logo,  $\varphi_n$  é contínua. Além disso, para todo  $n$ ,  $|\varphi_n(x, y)| \leq |f_n(x)| + |g_n(y)| \leq 2$  e  $\lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_n(x, y) = 1_A(x) + 1_B(y)$ .

**Afirmção 3.** Sejam  $X$  e  $Y$  espaços métricos. Para todo  $A \subset X$  e  $B \subset Y$  abertos

$$\pi(A \times Y) = \mu(A) \quad \text{e} \quad \pi[X \times B] = \nu(B).$$

*Prova da afirmação 3.* De fato,

$$\begin{aligned} \pi(A \times Y) + \pi(X \times B) &= \int [1_A(x) + 1_B(y)] d\pi(x, y) \\ &= \int \lim_{n \rightarrow \infty} \varphi_n d\pi(x, y) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \int \varphi_n d\pi(x, y) \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \int f_n d\mu + \lim_{n \rightarrow \infty} \int g_n d\nu \\ &= \int 1_A d\mu + \int 1_B d\nu = \mu(A) + \nu(B), \end{aligned}$$

onde a segunda igualdade vem da afirmação 2, a terceira e quinta igualdades do Teorema da Convergência Dominada, e a quarta igualdade vem da demonstração da afirmação 2 e da hipótese de  $\pi$  satisfazer (1.2.1).



Portanto, como  $\pi$  é uma probabilidade, fazendo  $B = Y$  obtemos  $\pi(A \times Y) = \mu(A)$ ,  $\forall A \subset X$  aberto, da mesma forma, fazendo  $A = X$  obtemos  $\pi(X \times B) = \nu(B)$ ,  $\forall B \subset Y$  aberto.

**Afirmção 4.** Concluiremos o lema.

*Prova da afirmação 4.* Defina  $\pi_X : \mathcal{B}(X) \rightarrow [0, 1]$  dada por

$$\pi_X(A) = \pi(A \times Y),$$

$\pi_X$  é claramente uma probabilidade. Além disso, dados quaisquer subconjuntos abertos  $A_1$  e  $A_2$  de  $X$ ,  $A_1 \cap A_2$  é um subconjunto aberto de  $X$ , portanto a classe  $\mathcal{P}$  dos subconjuntos abertos de  $X$  é um  $\pi$ -system.

Como, pela afirmação 3, para todo  $A \subset X$  aberto  $\pi_X(A) = \pi(A \times Y) = \mu(A)$  o lema 1.2.5 acima, garante que

$$\pi_X(A) = \mu(A), \quad \forall A \in \sigma(\mathcal{P}).$$

Mas,  $\sigma(\mathcal{P}) = \mathcal{B}(X)$ , então  $\mu(A) = \pi_X(A) = \pi(A \times Y)$  para todo  $A \in \mathcal{B}(X)$ .

Analogamente, definindo  $\pi_Y : \mathcal{B}(Y) \rightarrow [0, 1]$  dada por

$$\pi_Y(B) = \pi(X \times B),$$

concluiremos que  $\nu(B) = \pi_Y(B) = \pi(X \times B)$  para todo  $B \in \mathcal{B}(Y)$ . □

## 1.3 Dualidade Geral

Nesta seção faremos a prova do Teorema da Dualidade de Kantorovich.

**Definição 1.3.1.** Uma função  $\varphi$  definida em um espaço métrico  $X$  e tomando valores em  $\mathbb{R} \cup \{+\infty\}$  é dita *semicontínua inferiormente* se para toda sequência  $(x_n)$  em  $X$  tal que  $x_n \rightarrow x$  quando  $n \rightarrow \infty$ , temos

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \varphi(x_n) \geq \varphi(x).$$

Um dos objetivos principais nesta dissertação é a demonstração do seguinte teorema, no caso  $X$  e  $Y$  compactos e  $c$  contínua:

**Teorema 1.3.2 (Dualidade de Kantorovich).** *Sejam  $X$  e  $Y$  espaços poloneses,  $\mu \in P(X)$  e  $\nu \in P(Y)$  e seja  $c : X \times Y \rightarrow \mathbb{R}^+ \cup \{+\infty\}$  uma função custo semicontínua inferiormente.*

*Sempre que  $\pi \in P(X \times Y)$  e  $(\varphi, \psi) \in \mathcal{L}^1(d\mu) \times \mathcal{L}^1(d\nu)$ , defina*

$$I[\pi] = \int_{X \times Y} c(x, y) d\pi(x, y) \quad e \quad J(\varphi, \psi) = \int_X \varphi d\mu + \int_Y \psi d\nu.$$

*Defina  $\Pi(\mu, \nu)$  como o conjunto de todas as probabilidades de Borel  $\pi$  em  $X \times Y$  que satisfazem  $\forall A \in \mathcal{B}(X), B \in \mathcal{B}(Y)$ ,*

$$\pi[A \times Y] = \mu(A) \quad e \quad \pi[X \times B] = \nu(B)$$

*e defina  $\Phi_c$  como o conjunto de todas as funções mensuráveis  $(\varphi, \psi) \in \mathcal{L}^1(d\mu) \times \mathcal{L}^1(d\nu)$  satisfazendo*

$$\varphi(x) + \psi(y) \leq c(x, y) \tag{1.4}$$

*para  $d\mu$ -quase todo ponto em  $X$  e  $d\nu$ -quase todo ponto em  $Y$ .*

*Então,*

$$\inf_{\Pi(\mu, \nu)} I[\pi] = \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi). \tag{1.5}$$

*Ainda, o ínfimo do lado esquerdo de (1.5) é atingido, e o valor do supremo não muda se restringirmos a definição de  $\Phi_c$  às funções contínuas e limitadas.*

**Observação 1.3.3.** A priori não é claro que o valor do supremo em  $J$  não mude com a restrição na definição de  $\Phi_c$  às funções contínuas e limitadas, uma vez que não é claro que os pares de funções em  $\mathcal{L}^1$  satisfazendo (1.4) possam ser aproximadas por pares de funções contínuas limitadas satisfazendo a mesma desigualdade. Contudo, a partir da proposição 1.3.5 abaixo, tal afirmação ficará mais clara. Quando quisermos enfatizar a distinção entre essas definições, escreveremos informalmente  $\Phi_c \cap C_b$  e  $\Phi_c \cap \mathcal{L}^1$ .

A seguir, introduziremos um exemplo que servirá como uma interpretação informal para o teorema 1.3.2.

**Exemplo 1.3.4** (O problema do carregador). Suponha que você seja empresário, e que precise transferir uma grande quantidade de carvão das suas minas para as suas fábricas. Você pode contratar caminhões para fazer o transporte, mas precisa pagá-los  $c(x, y)$  por cada tonelada de carvão que é transportada de um lugar  $x$  para um lugar  $y$ . A quantidade de carvão que você pode extrair de cada mina e a quantidade que cada fábrica precisa receber estão fixadas.

Como você está tentando resolver o problema de Monge-Kantorovich associado, a fim de minimizar o preço que você tem que pagar, um matemático vem até você e diz “Meu amigo, deixe-me cuidar disso para você: eu enviarei todo o seu carvão com meus próprios caminhões e você não terá que se preocupar com o que vai aonde. Vou apenas fixar um preço  $\varphi(x)$  para carregar uma tonelada de carvão de um lugar  $x$  e um preço  $\phi(y)$  para descarregar em um destino  $y$ . Vou definir os preços de tal maneira que você deixará que eu faça todo o transporte necessário! De fato, você pode checar que para qualquer  $x, y$  a soma  $\varphi(x) + \phi(y)$  será sempre menor ou igual que o custo  $c(x, y)$  (para atingir esse objetivo, estou disposto a dar compensações financeiras para alguns lugares, na forma de preços negativos!)”.

É claro que você aceita a proposta. Agora, o que a dualidade de Kantorovich afirma é que, se este carregador for inteligente o suficiente, ele pode organizar os preços de tal forma que você pagará a ele tanto quanto você iria pagar com o método de transporte inicial.

Como primeiro passo para a demonstração do teorema 1.3.2 provaremos a parte fácil da dualidade de Kantorovich

**Proposição 1.3.5.** *Sob as mesmas hipóteses do teorema 1.3.2,*

$$\sup_{\Phi_c \cap C_b} J(\varphi, \psi) \leq \sup_{\Phi_c \cap \mathcal{L}^1} J(\varphi, \psi) \leq \inf_{\Pi(\mu, \nu)} I[\pi]. \quad (1.6)$$

*Demonstração.* Como  $C_b(X) \times C_b(Y) \subset \mathcal{L}^1(d\mu) \times \mathcal{L}^1(d\nu)$ , a desigualdade da esquerda em (1.6) é trivial. Portanto basta mostrar a desigualdade da direita.

Sejam  $(\varphi, \psi) \in \Phi_c \cap \mathcal{L}^1$  e  $\pi \in \Pi(\mu, \nu)$ . Então pelo lema 1.2.1,

$$J(\varphi, \psi) = \int_X \varphi d\mu + \int_Y \psi d\nu = \int_{X \times Y} [\varphi(x) + \psi(y)] d\pi.$$

Afirmamos que a desigualdade (1.4) vale para  $d\pi$ -quase toda parte: de fato, sejam  $N_X \subset X$  e  $N_Y \subset Y$  conjuntos mensuráveis tais que  $\mu[N_X] = 0$ ,  $\nu[N_Y] = 0$  e a desigualdade (1.4) valha para todo  $(x, y) \in N_X^c \times N_Y^c$ . Uma vez que  $\pi$  tem marginais  $\mu$  e  $\nu$ , podemos escrever  $\pi[N_X \times Y] = \nu[N_X] = 0$ ,  $\pi[X \times N_Y] = \nu[N_Y] = 0$ . Portanto

$$\pi[(N_X^c \times N_Y^c)^c] \leq \pi[N_X \times Y] + \pi[X \times N_Y] = 0.$$

Logo  $\varphi(x) + \psi(y) \leq c(x, y)$  em  $d\pi$ -quase toda parte e como consequência

$$J(\varphi, \psi) = \int_{X \times Y} [\varphi(x) + \psi(y)] d\pi \leq \int_{X \times Y} c(x, y) d\pi(x, y) = I[\pi]. \quad (1.7)$$

Assim,

$$\sup_{\Phi_c \cap \mathcal{L}^1} J(\varphi, \psi) \leq I[\pi] \quad \forall \pi \in \Pi(\mu, \nu).$$

O que implica que

$$\sup_{\Phi_c \cap \mathcal{L}^1} J(\varphi, \psi) \leq \inf_{\Pi(\mu, \nu)} I[\pi].$$

□

Agora introduziremos algumas ferramentas necessárias para a demonstração do teorema 1.3.2.

**Definição 1.3.6.** Seja  $E$  um espaço vetorial normado, um conjunto  $C \subset E$  é dito *convexo* quando para quaisquer  $x, y \in C$  e  $t \in [0, 1]$

$$tx + (1 - t)y \in C.$$

Precisamos do seguinte resultado para demonstrar o teorema 1.3.10 abaixo, cuja demonstração encontra-se no apêndice.

**Lema 1.3.7.** *Seja  $E$  um espaço vetorial normado. Se  $C \subset E$  um conjunto convexo, então  $\text{Int}(C)$  é convexo. Se além disso  $\text{Int}(C) \neq \emptyset$ , então  $\overline{C} = \overline{\text{Int}(C)}$ .*

**Definição 1.3.8.** Dada uma função  $\varphi$  definida em um espaço métrico  $X$  e tomando valores em  $\mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ .

(i) O *domínio* de  $\varphi$ ,  $D(\varphi)$ , é dado por

$$D(\varphi) = \{x \in X; \varphi(x) < +\infty\}.$$

(ii) O *epigráfico* de  $\varphi$  é o conjunto

$$\text{epi}\varphi = \{(x, \lambda) \in X \times \mathbb{R}; \varphi(x) \leq \lambda\}.$$

**Definição 1.3.9.** Seja  $E$  um espaço vetorial normado.

(i) O *dual topológico* de  $E$ , denotado por  $E^*$  é o conjunto

$$E^* = \{f : E \rightarrow \mathbb{R}; f \text{ é contínua e linear}\}.$$

(ii)  $\varphi : E \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$  é dita *convexa* se para quaisquer  $(x, y, \lambda) \in E \times E \times [0, 1]$

$$\varphi(\lambda x + (1 - \lambda)y) \leq \lambda\varphi(x) + (1 - \lambda)\varphi(y).$$

(iii) Dada uma função  $\Theta$  convexa em  $E$  tomando valores em  $\mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ , a *transformada de Legendre-Fenchel* de  $\Theta$  é a função  $\Theta^*$  definida no dual topológico  $E^*$  de  $E$ , dada por

$$\Theta^*(f) = \sup_{x \in E} [f(x) - \Theta(x)]. \quad (1.8)$$

(iv) Um *hiperplano*  $H \subset E$  é um conjunto da forma

$$H = \{x \in E; f(x) = \alpha\}$$

onde  $f$  é um funcional linear não identicamente nulo, e  $\alpha \in \mathbb{R}$ .

(v) Dados  $A$  e  $B$  subconjuntos de  $E$ , o hiperplano  $H = [f = \alpha]$  *separa*  $A$  e  $B$  quando

$$f(x) \leq \alpha, \forall x \in A \quad \text{e} \quad f(x) \geq \alpha, \forall x \in B$$

A seguir provaremos o resultado central para a demonstração do teorema 1.3.2. Usaremos para isso, alguns resultados conhecidos, dos quais o segundo é um resultado clássico de Análise Funcional. Sua respectivas demonstrações podem ser encontradas em **Rockafellar** [8], teorema 4.1 da página 25, e **Brezis** [2], teorema 1.6 da página 5.

- O epigráfico de uma função convexa é um conjunto convexo;
- **A primeira forma geométrica de Hahn-Banach:** Sejam dois conjuntos convexos e não-vazios  $A$  e  $B$  contidos no espaço vetorial  $E$ , tais que  $A \cap B = \emptyset$ . Suponha  $A$  aberto, então existe um hiperplano fechado que separa  $A$  e  $B$ .

**Teorema 1.3.10 (Dualidade de Fenchel-Rockafellar).** *Seja  $E$  um espaço vetorial normado,  $E^*$  o seu espaço dual topológico, e  $\Theta, \Xi$  duas funções convexas definidas em  $E$  tomando valores em  $\mathbb{R} \cup \{+\infty\}$ . Sejam  $\Theta^*, \Xi^*$  as transformadas de Legendre-Fenchel de  $\Theta, \Xi$  respectivamente. Suponha que exista um  $x_0 \in E$  tal que  $x_0 \in D(\Theta) \cap D(\Xi)$  e  $\Theta$  é contínua em  $x_0$ .*

Então,

$$\inf_{x \in E} [\Theta(x) + \Xi(x)] = \sup_{f \in E^*} [-\Theta^*(-f) - \Xi^*(f)] \quad (1.9)$$

Além disso, o supremo em (1.9) é atingido por, ao menos, um elemento de  $E^*$ .

Note que as hipóteses do teorema não excluem o caso em que

$$\inf_{x \in E} [\Theta(x) + \Xi(x)] = -\infty.$$

*Demonstração.* Definamos

$$\begin{aligned} a &= \inf_{x \in E} [\Theta(x) + \Xi(x)], \\ b &= \sup_{f \in E^*} [-\Theta^*(-f) - \Xi^*(f)]. \end{aligned}$$

**Afirmção 1.**  $b \leq a$ .

*Prova da afirmação 1.* Segue da definição de transformada de Legendre-Fenchel que

$$\begin{aligned}
b &= \sup_{f \in E^*} \left\{ -\sup_{x \in E} [-f(x) - \Theta(x)] - \sup_{y \in E} [f(y) - \Xi(y)] \right\} \\
&= \sup_{f \in E^*} \left\{ \inf_{x \in E} [f(x) + \Theta(x)] + \inf_{y \in E} [-f(y) + \Xi(y)] \right\} \\
&= \sup_{f \in E^*} \left\{ \inf_{x, y \in E} [f(x - y) + \Theta(x) + \Xi(y)] \right\}.
\end{aligned}$$

Como

$$\inf_{x, y \in E} [f(x - y) + \Theta(x) + \Xi(y)] \leq \inf_{x \in E} [\Theta(x) + \Xi(x)] = a, \forall f \in E^*,$$

tem-se  $b \leq a$ , o que prova a afirmação 1.

Se  $a = -\infty$ , então  $-\infty = a \leq b$  para todo  $b \in \mathbb{R}$ . Logo  $a = b$  e vale (1.9). Assim, no que segue, podemos assumir que  $a \in \mathbb{R}$ .

Seja  $C = \text{epi}\Theta$ .

**Afirmação 2.** O ponto  $(x_0, \Theta(x_0) + 1) \in \text{Int}(C)$ .

*Prova da afirmação 2.* Suponha que  $d$  é a distância em  $E$  e defina a distância

$$\tilde{d}((x_1, y_1), (x_2, y_2)) = d(x_1, x_2) + |y_1 - y_2|$$

em  $E \times \mathbb{R}$ .

Seja um  $\varepsilon > 0$  pequeno. Pela continuidade de  $\Theta$  em  $x_0$  existe um  $\delta > 0$  pequeno (de forma a termos  $1 - \delta > \varepsilon$ ) tal que

$$|\Theta(x) - \Theta(x_0)| < \varepsilon, \forall x \in B(x_0, \delta) = \{x \in E; d(x, x_0) < \delta\}.$$

Seja agora

$$\tilde{B} = \{(x, y) \in E \times \mathbb{R}; \tilde{d}((x, y), (x_0, \Theta(x_0) + 1)) < \delta\}.$$

Se  $(x, y) \in \tilde{B}$  então

$$y > \Theta(x_0) + 1 - \delta > \Theta(x_0) + \varepsilon > \Theta(x),$$

ou seja, temos  $(x, y) \in C$ . Logo o aberto  $\tilde{B}$ , que contém  $(x_0, \Theta(x_0) + 1)$ , está contido em  $C$ , e portanto finalizamos a demonstração da afirmação 2.

Agora sejam  $A = \text{Int}(C)$  e

$$B = \{(x, \lambda) \in E \times \mathbb{R} : \lambda \leq a - \Xi(x)\} = -\text{epi}(\Xi - a).$$

Pelo lema 1.3.7 segue que  $A$  é convexo, e pela convexidade de  $\Xi$  que  $B$  é convexo. É claro que  $B$  é não-vazio, uma vez que  $\Xi(x_0) < +\infty$ . Ainda,  $A$  é não-vazio como consequência da afirmação 2.

Provaremos que  $A \cap B = \emptyset$ . Com efeito, se  $(x, \lambda) \in A$  então  $\lambda > \Theta(x)$ . Por outro lado, pela definição de  $a$  temos que

$$\Theta(x) \geq a - \Xi(x), \forall x \in E$$

de forma que  $(x, \lambda) \notin B$ .

Assim, pela primeira forma geométrica de Hahn-Banach, existe um hiperplano fechado  $H$  que separa  $A$  e  $B$ , isto é, existem  $\alpha \in \mathbb{R}$  e  $\Phi \in (E \times \mathbb{R})^*$  tais que

$$\Phi((x, \lambda)) \geq \alpha, \forall (x, \lambda) \in A, \quad (1.10)$$

$$\Phi((x, \lambda)) \leq \alpha, \forall (x, \lambda) \in B. \quad (1.11)$$

Usando a continuidade de  $\Phi$  podemos substituir em (1.10),  $A$  por  $\bar{A}$ . Mas pelo lema 1.3.7  $\bar{A} = \bar{C}$ . Note que a função  $x \mapsto \Phi(x, 0)$  é um funcional linear contínuo em  $E$ , e assim  $\Phi(x, 0) = f(x)$  para algum  $f \in E^*$ . Definindo  $k = \Phi(0, 1)$  segue que

$$\Phi(x, \lambda) = f(x) + k\lambda \quad \forall (x, \lambda) \in E \times \mathbb{R}. \quad (1.12)$$

Assim, temos

$$f(x) + k\lambda \geq \alpha, \quad \forall (x, \lambda) \in C, \quad (1.13)$$

$$f(x) + k\lambda \leq \alpha, \quad \forall (x, \lambda) \in B. \quad (1.14)$$

Escolhendo  $x = x_0$  e fazendo  $\lambda \rightarrow +\infty$  em (1.13), vemos que  $k \geq 0$ .

**Afirmção 3.**  $k > 0$ .

*Prova da afirmação 3.* Assuma por contradição que  $k = 0$ , como  $\Phi \neq 0$ , segue de (1.12) que  $\|f\|_\infty \neq 0$ . Além disso, por (1.13) e (1.14) segue

$$f(x) \geq \alpha, \quad \forall x \in D(\Theta), \quad (1.15)$$



$$f(x) \leq \alpha, \quad \forall x \in D(\Xi). \quad (1.16)$$

Mas, pela continuidade de  $\Theta$  em  $x_0$ , existe  $\varepsilon_0$  suficientemente pequeno tal que  $B(x_0, \varepsilon_0) \subset \text{Dom}(\Theta)$ , e assim de (1.15) temos

$$f(x_0 - \varepsilon_0 w) \geq \alpha \quad \forall w \in B(0, 1).$$

Note que da última desigualdade temos que

$$f(x_0) \geq \alpha + \varepsilon_0 f(w), \quad \forall w \in B(0, 1),$$

o que implica que  $f(x_0) \geq \alpha + \varepsilon_0 \|f\|$ . Por outro lado, de (1.16), temos que  $f(x_0) \leq \alpha$ , já que  $x_0 \in D(\Xi)$ . Portanto obtemos  $\|f\| = 0$ , o que é uma contradição e prova a afirmação 3.

Escolha agora  $\lambda = \Theta(x)$  em (1.13), e  $\lambda = a - \Xi(x)$  em (1.14), então obtemos

$$-\frac{f(x)}{k} - \Theta(x) \leq -\frac{\alpha}{k}, \quad \forall x \in E$$

e

$$\frac{f(x)}{k} - \Xi(x) \leq \frac{\alpha}{k} - a, \quad \forall x \in E,$$

de forma que

$$-\Theta^* \left( \frac{-f}{k} \right) - \Xi^* \left( \frac{f}{k} \right) \geq a.$$

Por outro lado, da definição de  $b$ , temos

$$-\Theta^* \left( \frac{-f}{k} \right) - \Xi^* \left( \frac{f}{k} \right) \leq b,$$

o que implica  $a \leq b$ .

Finalmente, com a afirmação 1, concluímos que

$$a = b = -\Theta^* \left( \frac{-f}{k} \right) - \Xi^* \left( \frac{f}{k} \right),$$

o que nos demonstra (1.9) e que o supremo é atingido.  $\square$

**Definição 1.3.11.** Seja  $\mu$  uma medida na  $\sigma$ -álgebra de Borel de um espaço topológico de Hausdorff  $X$ .

- (i)  $\mu$  é dita *localmente finita* se  $\forall x \in X$  existe  $V$  vizinhança de  $x$  tal que  $\mu(V) < \infty$ .
- (ii)  $\mu$  é dita *medida de Radon* se é regular interior e localmente finita.

Denotaremos o conjunto das medidas de Radon de um espaço topológico de Hausdorff  $X$  como  $M_R(X)$ , e o conjunto das medidas de Radon não-negativas por  $M_R^+(X)$ .

Para a prova do teorema 1.3.2 admitiremos o seguinte resultado, que não será provado, mas que pode ser encontrado em **Fitzpatrick** [6], página 164.

**Teorema 1.3.12 (Teorema de Representação de Riesz-Markov).** *Seja  $X$  um espaço de Hausdorff compacto e  $C(X)$  o espaço das funções contínuas em  $X$  tomando valores em  $\mathbb{R}$ , equipado com a norma do supremo e considere  $M_R(X)$  equipado com a norma da variação total. Defina o funcional linear  $T : M_R(X) \rightarrow [C(X)]^*$  dado por*

$$T_\mu(f) = \int_X f d\mu, \quad \forall f \in C(X).$$

*Então  $T$  é um isomorfismo isométrico de  $M_R(X)$  em  $[C(X)]^*$ . Além disso,  $T$  é um funcional linear positivo se, e somente se,  $\mu \in M_R^+(X)$ .*

Faremos a prova do teorema 1.3.2 para o caso particular em que  $X$  e  $Y$  são compactos e  $c$  é contínua. Este é o primeiro passo para a demonstração do teorema no caso geral, que pode ser encontrada em **Villani** [11], página 26.

Nesta demonstração, e no que segue nesta dissertação, convencionaremos que  $0 \cdot (+\infty) = 0$ .

**Demonstração do teorema 1.3.2.** Suponhamos adicionalmente que  $X$  e  $Y$  são compactos e  $c$  é contínua em  $X \times Y$ . Defina

$$E = C_b(X \times Y)$$

o conjunto de todas as funções contínuas, e conseqüentemente limitadas, em  $X \times Y$  tomando valores em  $\mathbb{R}$ , equipado com a norma usual do supremo  $\| \cdot \|_\infty$ . Note que  $X$  e

$Y$  compactos implica  $X \times Y$  compacto. Logo, pelo teorema de representação de Riesz-Markov acima, o dual topológico de  $E$  pode ser identificado com o espaço das medidas de Radon

$$E^* = M_R(X \times Y)$$

normado pela variação total, isto é,  $\|\pi\|_{VT} = \inf\{\pi_+(X) + \pi_-(X)\}$ .

Defina  $\Theta : C_b(X \times Y) \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$  por

$$\Theta(u) = \begin{cases} 0 & \text{se } u(x, y) \geq -c(x, y), \forall (x, y) \in X \times Y, \\ +\infty & \text{caso contrário,} \end{cases}$$

onde  $c$  é a função custo, e  $\Xi : C_b(X \times Y) \rightarrow \mathbb{R} \cup \{+\infty\}$  por

$$\Xi(u) = \begin{cases} \int_X \varphi d\mu + \int_Y \psi d\nu & \text{se } u(x, y) = \varphi(x) + \psi(y), \text{ com } (\varphi, \psi) \in C_b \times C_b, \\ +\infty & \text{caso contrário.} \end{cases}$$

Note que  $\Xi$  está bem definida, já que, se

$$\varphi(x) + \psi(y) = u(x, y) = \tilde{\varphi}(x) + \tilde{\psi}(y), \forall (x, y) \in X \times Y,$$

então

$$\varphi(x) - \tilde{\varphi}(x) = \tilde{\psi}(y) - \psi(y).$$

Logo, existe  $s \in \mathbb{R}$  tal que

$$\varphi(x) = \tilde{\varphi}(x) + s \quad \text{e} \quad \psi(y) = \tilde{\psi}(y) - s.$$

Assim,

$$\begin{aligned} \int \varphi d\mu + \int \psi d\nu &= \int [\tilde{\varphi} + s] d\mu + \int [\tilde{\psi} - s] d\nu \\ &= \int \tilde{\varphi} d\mu + s + \int \tilde{\psi} d\nu - s \\ &= \int \tilde{\varphi} d\mu + \int \tilde{\psi} d\nu. \end{aligned}$$

Afirmamos que  $\Theta$  e  $\Xi$  são funções convexas. De fato, observe que para quaisquer  $(u, v, \lambda) \in E \times E \times [0, 1]$  temos

- se  $u(x, y) \geq -c(x, y)$  e  $v(x, y) \geq -c(x, y)$  para todo  $(x, y) \in X \times Y$ , então  $\lambda u(x, y) + (1 - \lambda)v(x, y) \geq -c(x, y)$ , portanto  $\Theta(\lambda u + (1 - \lambda)v) = 0 = \lambda\Theta(u) + (1 - \lambda)\Theta(v)$ .
- Suponha, sem perda de generalidade, que  $u(x, y) \geq -c(x, y)$  para todo  $(x, y) \in X \times Y$ , e que exista  $(x_0, y_0) \in X \times Y$  tal que  $v(x_0, y_0) < -c(x_0, y_0)$ . Então,  $\Theta(v) = +\infty$ , por isso, se  $\lambda < 1$ ,

$$\lambda\Theta(u) + (1 - \lambda)\Theta(v) = +\infty \geq \Theta(\lambda u + (1 - \lambda)v),$$

onde a desigualdade é justificada pela definição de  $\Theta$ . Se  $\lambda = 1$ , como  $0 \cdot (+\infty) = 0$ , segue que  $\Theta(\lambda u + (1 - \lambda)v) = \Theta(u) = \lambda\Theta(u) + (1 - \lambda)\Theta(v)$ .

O que mostra que  $\Theta$  é convexa. Da mesma forma,

- se  $u(x, y) = \varphi_1(x) + \psi_1(y)$  e  $v(x, y) = \varphi_2(x) + \psi_2(y)$  com  $(\varphi_1, \psi_1), (\varphi_2, \psi_2) \in C_b(X) \times C_b(Y)$  então

$$\begin{aligned} \lambda u(x, y) + (1 - \lambda)v(x, y) &= \lambda[\varphi_1(x) + \psi_1(y)] + (1 - \lambda)[\varphi_2(x) + \psi_2(y)] \\ &= [\lambda\varphi_1 + (1 - \lambda)\varphi_2](x) + [\lambda\psi_1 + (1 - \lambda)\psi_2](y). \end{aligned}$$

Como  $(\lambda\varphi_1 + (1 - \lambda)\varphi_2, \lambda\psi_1 + (1 - \lambda)\psi_2) \in C_b(X) \times C_b(Y)$  temos que

$$\begin{aligned} \Xi(\lambda u + (1 - \lambda)v) &= \\ &= \int_X [\lambda\varphi_1 + (1 - \lambda)\varphi_2] d\mu + \int_Y [\lambda\psi_1 + (1 - \lambda)\psi_2] d\nu \\ &= \lambda \left[ \int_X \varphi_1 d\mu + \int_Y \psi_1 d\nu \right] + (1 - \lambda) \left[ \int_X \varphi_2 d\mu + \int_Y \psi_2 d\nu \right] \\ &= \lambda\Xi(u) + (1 - \lambda)\Xi(v). \end{aligned}$$

- Suponha que  $u(x, y) = \varphi_0(x) + \psi_0(y)$ ,  $\forall (x, y) \in X \times Y$  com  $(\varphi_0, \psi_0) \in C_b(X) \times C_b(Y)$  e que  $v \neq \varphi + \psi$ ,  $\forall (\varphi, \psi) \in C_b(X) \times C_b(Y)$ , o que implica que  $\Xi(v) = +\infty$ . Portando,

se  $\lambda = 1$  então usando novamente que  $0 \cdot (+\infty) = 0$ , temos  $\Xi(\lambda u + (1 - \lambda)v) = \Xi(u) = \lambda \Xi(u) + (1 - \lambda)\Xi(v)$ . Agora, se  $\lambda < 1$ , então pela definição de  $\Xi$ ,

$$\lambda \Xi(u) + (1 - \lambda)\Xi(v) = +\infty \geq \Xi(\lambda u + (1 - \lambda)v).$$

O que demonstra que  $\Xi$  também é convexa.

Além disso, se  $z_0 \equiv 1$  então  $1 = z_0 > -c(x, y)$ , pois  $c$  é não-negativa, portanto  $\Theta(z_0) = 0 < \infty$ . Ainda,  $\Theta$  é contínua em  $z_0$ , uma vez que se  $\|z_0 - u\| < 1/2$  então  $\Theta(u) = 0$ .

Portanto as hipóteses do teorema 1.3.10 são satisfeitas, e a identidade (1.9) se verifica.

Observe que

$$\begin{aligned} & \inf_{u \in E} [\Theta(u) + \Xi(u)] \\ &= \inf \left\{ \int_X \varphi d\mu + \int_Y \psi d\nu; \varphi(x) + \psi(y) \geq -c(x, y), (\varphi, \psi) \in C_b(X) \times C_b(Y) \right\} \\ &= \inf \left\{ \int_X \varphi d\mu + \int_Y \psi d\nu; -(\varphi(x) + \psi(y)) \leq c(x, y), (\varphi, \psi) \in C_b(X) \times C_b(Y) \right\} \\ &= \inf \left\{ -\int_X \varphi d\mu - \int_Y \psi d\nu; \varphi(x) + \psi(y) \leq c(x, y), (\varphi, \psi) \in C_b(X) \times C_b(Y) \right\} \\ &= -\sup \left\{ \int_X \varphi d\mu + \int_Y \psi d\nu; \varphi(x) + \psi(y) \leq c(x, y), (\varphi, \psi) \in C_b(X) \times C_b(Y) \right\} \\ &= -\sup \{J(\varphi, \psi); (\varphi, \psi) \in \Phi_c \cap C_b\}. \end{aligned} \tag{1.17}$$

Calculemos as transformadas de Legendre-Fenchel de  $\Theta$  e  $\Xi$ , inicialmente para qualquer  $\pi \in M_R(X \times Y)$ : a definição de  $\Theta$  implica

$$\begin{aligned} \Theta^*(-\pi) &= \sup_{u \in E} \{-\pi(u) - \Theta(u)\} \\ &= \sup_{u \in E} \left\{ -\int u(x, y) d\pi(x, y); -u(x, y) \leq c(x, y) \right\} \\ &= \sup_{u \in E} \left\{ \int u(x, y) d\pi(x, y); u(x, y) \leq c(x, y) \right\}. \end{aligned}$$

- Se  $\pi$  é uma medida de Radon com sinal com parte negativa não-nula, então existe uma função  $v \in C_b(X \times Y)$  tal que  $\int v d\pi > 0$  (esse fato é verdadeiro pois, se

não fosse, o funcional linear  $T : v \in C_b(X \times Y) \mapsto \int v d\pi$  seria um funcional linear positivo e, pelo teorema 1.3.12, a medida que representa tal funcional seria não-negativa). Assim, tomando  $u = \lambda v$ , e fazendo  $\lambda \rightarrow +\infty$ , vemos que  $\sup_{u \in E} \left\{ \int u(x, y) d\pi(x, y); u(x, y) \leq c(x, y) \right\} = +\infty$ .

- Por outro lado, se  $\pi \in M_R^+(X \times Y)$ , como  $c \in C_b(X \times Y)$  temos que o supremo é, evidentemente,  $\int c d\pi = I[\pi]$ .

Assim,

$$\Theta^*(-\pi) = \begin{cases} I[\pi] & \text{se } \pi \in M_R^+(X \times Y) \\ +\infty & \text{caso contrário.} \end{cases} \quad (1.18)$$

Analogamente, a definição de  $\Xi$  faz com que

$$\begin{aligned} \Xi^*(\pi) &= \sup_{u \in E} \{ \pi(u) - \Xi(u) \} \\ &= \sup_{u \in E} \left\{ \int u(x, y) d\pi(x, y) - \int \varphi d\mu - \int \psi d\nu; \right. \\ &\quad \left. u(x, y) = \varphi(x) + \psi(y) \text{ e } (\varphi, \psi) \in C_b \times C_b \right\} \\ &= \sup_{(\varphi, \psi) \in C_b \times C_b} \left\{ \int [\varphi(x) + \psi(y)] d\pi(x, y) - \int \varphi d\mu - \int \psi d\nu \right\}. \end{aligned}$$

- Se  $\int [\varphi(x) + \psi(y)] d\pi(x, y) = \int \varphi d\mu + \int \psi d\nu$ ,  $\forall (\varphi, \psi) \in C_b(X) \times C_b(Y)$  então o supremo é nulo.
- Caso contrário, existe  $(\varphi_0, \psi_0) \in C_b(X) \times C_b(Y)$  tal que, sem perda de generalidade,  $\int [\varphi_0(x) + \psi_0(y)] d\pi(x, y) > \int \varphi_0 d\mu + \int \psi_0 d\nu$ . Então a escolha  $(\varphi, \psi) = (\lambda\varphi_0, \lambda\psi_0)$  com  $\lambda \rightarrow +\infty$ , mostra que o supremo acima é  $+\infty$ .

Afim de simplificar a notação, defina

$$\begin{aligned} \Pi^*(\mu, \nu) &= \left\{ \pi \in M_R(X \times Y); \int [\varphi(x) + \psi(y)] d\pi(x, y) = \right. \\ &\quad \left. = \int \varphi d\mu + \int \psi d\nu \quad \forall (\varphi, \psi) \in C_b(X) \times C_b(Y) \right\} \end{aligned}$$

Acabamos de provar que

$$\Xi^*(\pi) = \begin{cases} 0 & \text{se } \pi \in \Pi^*(\mu, \nu), \\ +\infty & \text{caso contrário.} \end{cases} \quad (1.19)$$

Agora, de (1.17), vemos que o lado esquerdo de (1.9) é igual a  $-\sup_{\Phi_c \cap C_b} \{J(\varphi, \psi)\}$ , enquanto que o lado direito, de (1.18) e (1.19), coincide com

$$\sup_{\pi \in M_R(X)} \left\{ - \left\{ \begin{array}{l} I[\pi] \text{ se } \pi \in M_R^+(X \times Y) \\ +\infty \text{ caso contrário} \end{array} \right\} - \left\{ \begin{array}{l} 0 \text{ se } \pi \in \Pi^*(\mu, \nu) \\ +\infty \text{ caso contrário.} \end{array} \right\} \right\}$$

ou equivalentemente,

$$\sup_{\pi \in M_R(X)} \{-I[\pi], \pi \in M_R^+(X \times Y) \cap \Pi^*(\mu, \nu)\}.$$

Como as medidas pertencentes a  $\Pi^*(\mu, \nu)$  são probabilidades, temos que  $M_R^+(X \times Y) \cap \Pi^*(\mu, \nu) = M_+(X \times Y) \cap \Pi^*(\mu, \nu)$ . Logo, pelo lema 1.2.6,  $M_R^+(X \times Y) \cap \Pi^*(\mu, \nu) = \Pi(\mu, \nu)$ . Assim, substituindo em (1.9) o que obtivemos, deduzimos que

$$-\sup_{\Phi_c \cap C_b} J(\varphi, \psi) = -\inf_{\pi \in \Pi(\mu, \nu)} I[\pi]$$

Pela proposição 1.3.5 (lembrando que  $\Phi_c \cap \mathcal{L}^1$  é outra notação para  $\Phi_c$ ), segue que

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

□

Observe que o teorema 1.3.10 afirma que  $\sup_{\pi \in M_R(X \times Y)} [-\Theta^*(-\pi) - \Xi^*(\pi)] = -\inf_{\pi \in \Pi(\mu, \nu)} I[\pi]$  é atingido, por ao menos um elemento de  $M_R(X \times Y)$ , o que nos garante a existência de um plano de transporte ótimo.

Uma demonstração alternativa, que não será detalhada nesta dissertação, para a existência de um plano de transporte ótimo no caso em que  $c$  é contínua e  $X$  e  $Y$  compactos, segue do fato de  $\Pi(\mu, \nu)$  ser compacto e  $I(\pi)$  ser contínua, portanto  $\inf_{\pi \in \Pi(\mu, \nu)} I(\pi)$

é atingido. Ainda, pode-se mostrar que com pouco trabalho extra adapta-se tal demonstração para o caso  $c$  semicontínua inferiormente.

Os próximos resultados mostrarão que podemos restringir o supremo na equação (1.5) a uma classe menor de funções.

Sejam  $X$  e  $Y$  espaços métricos,  $c$  uma função limitada semicontínua inferiormente definida em  $X \times Y$  e  $\varphi$  limitada em  $X$ . Defina

$$\varphi^c(y) = \inf_{x \in X} [c(x, y) - \varphi(x)] \quad \text{e} \quad \varphi^{cc}(x) = \inf_{y \in Y} [c(x, y) - \varphi^c(y)].$$

O par  $(\varphi^{cc}, \varphi^c)$  é chamado de funções  $c$ -côncavas conjugadas.

**Proposição 1.3.13 (Funções  $c$ -côncavas).** *Sejam  $(X, d)$  e  $(Y, \tilde{d})$  espaços métricos,  $c$  uma função limitada semicontínua inferiormente em  $X \times Y$ , e  $\varphi$  limitada em  $X$ . Então podemos escrever  $\varphi^c$  como o supremo de uma sequência não-decrescentes  $\psi_l$  de funções uniformemente contínuas. Em particular,  $\varphi^c$  é mensurável.*

A demonstração da proposição acima encontra-se no apêndice. Observe que é imediato desta proposição o fato de que  $\varphi^{cc}$  é mensurável.

**Lema 1.3.14.** *Seja  $c$  como no teorema 1.3.2. Suponha também que  $c$  seja limitada, então*

$$\sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi) = \sup_{(\varphi, \psi) \in \tilde{\Phi}_c} J(\varphi, \psi), \quad (1.20)$$

onde  $\tilde{\Phi}_c$  é o conjunto de todas as funções mensuráveis  $(\varphi, \psi) \in \mathcal{L}^1(d\mu) \times \mathcal{L}^1(d\nu)$  satisfazendo  $\varphi(x) + \psi(y) \leq c(x, y)$ ,  $\forall (x, y) \in X \times Y$ .

*Demonstração.* Lembre que  $\Phi_c$  foi definido no enunciado do teorema 1.3.2 como o conjunto de todas as funções mensuráveis  $(\varphi, \psi) \in \mathcal{L}^1(d\mu) \times \mathcal{L}^1(d\nu)$  satisfazendo  $\varphi(x) + \psi(y) \leq c(x, y)$  para  $d\mu$ -quase todo ponto em  $X$  e  $d\nu$ -quase todo ponto em  $Y$ .

É imediato que  $\sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi) \geq \sup_{(\varphi, \psi) \in \tilde{\Phi}_c} J(\varphi, \psi)$ .

Dadas  $(\varphi, \psi) \in \tilde{\Phi}_c$  sejam  $N_X$  e  $N_Y$  tais que  $\varphi(x) + \psi(y) \leq c(x, y)$ ,  $\forall (x, y) \in N_X^c \times N_Y^c$  e  $\mu(N_X) = 0 = \nu(N_Y)$ . Em particular,  $\varphi$  e  $\psi$  são finitas  $\forall (x, y) \in N_X^c \times N_Y^c$ .



Definindo,

$$\tilde{\varphi}(x) = \begin{cases} \varphi(x), & \text{se } x \in N_X^c \\ -\infty, & \text{se } x \in N_X \end{cases}$$

e

$$\tilde{\psi}(y) = \begin{cases} \varphi(y), & \text{se } y \in N_Y^c \\ -\infty, & \text{se } y \in N_Y \end{cases}$$

vemos que  $\tilde{\varphi}(x) + \tilde{\psi}(y) \leq c(x, y)$  para todo  $(x, y) \in X \times Y$ . Além disso,  $J(\varphi, \psi) = J(\tilde{\varphi}, \tilde{\psi})$ . O que mostra que  $\sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi) \leq \sup_{(\varphi, \psi) \in \tilde{\Phi}_c} J(\varphi, \psi)$  e que a igualdade (1.20) é válida.  $\square$

**Corolário 1.3.15.** *Seja  $c$  como no teorema 1.3.2. Suponha também que  $c$  seja limitada, então*

$$\sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi) = \sup\{J(\varphi^{cc}, \varphi^c), \varphi \text{ limitada}\}.$$

*Demonstração.* Do lema anterior, se  $c$  é limitada, podemos supor sem perda de generalidade que para qualquer  $(\varphi, \psi) \in \Phi_c$  vale que  $\varphi(x) + \psi(y) \leq c(x, y)$  para todo  $(x, y) \in X \times Y$  e portanto

$$\psi(y) \leq c(x, y) - \varphi(x). \quad (1.21)$$

Além disso, se  $\varphi$  é limitada então

$$\psi(y) \leq \inf_{x \in X} [c(x, y) - \varphi(x)] = \varphi^c(y), \quad \forall y \in Y.$$

Ainda, pela proposição 1.3.13,  $\varphi^c$  é mensurável. Da definição de  $\varphi^c$ , vale que, para todo  $(x, y) \in X \times Y$ ,  $\varphi(x) + \varphi^c(y) \leq c(x, y)$  o que implica

$$\varphi(x) \leq \varphi^{cc}(x).$$

Novamente, pela proposição 1.3.13,  $\varphi^{cc}$  é mensurável. Logo  $J(\varphi^{cc}, \varphi^c) \geq J(\varphi^{cc}, \psi) \geq J(\varphi, \psi)$ ,  $\forall (\varphi, \psi) \in \Phi_c$  com  $\varphi$  limitada. Portanto

$$\begin{aligned} \sup\{J(\varphi^{cc}, \varphi^c), \varphi \text{ limitada}\} &\geq \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} \{J(\varphi, \psi), \varphi \text{ limitada}\} \\ &\geq \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c \cap \mathcal{C}_b} J(\varphi, \psi) \\ &= \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi). \end{aligned} \quad (1.22)$$

onde a última igualdade é justificada pelo teorema 1.3.2.

Além disso, para toda  $\varphi$  limitada e para todo  $(x, y) \in X \times Y$

$$\begin{aligned} \varphi^{cc}(x) = \inf_{x \in X} [c(x, y) - \varphi^c(y)] &\implies \varphi^{cc}(x) \leq c(x, y) - \varphi^c(y) \\ &\implies \varphi^{cc}(x) + \varphi^c(y) \leq c(x, y) \\ &\implies (\varphi^{cc}, \varphi^c) \in \Phi_c. \end{aligned}$$

Por isso

$$\sup \{J(\varphi^{cc}, \varphi^c), \varphi \text{ limitada}\} \leq \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi). \quad (1.23)$$

Logo, de (1.22) e (1.23) temos

$$\sup \{J(\varphi^{cc}, \varphi^c), \varphi \text{ limitada}\} = \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi).$$

□

**Corolário 1.3.16.** *Sob as mesmas hipóteses do teorema 1.3.15 vale que*

$$\sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} \{J(\varphi, \psi)\} = \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} \{J(\varphi, \psi); 0 \leq \varphi \leq 2\|c\|_\infty, -\|c\|_\infty \leq \psi \leq 0\}.$$

*Demonstração.* De fato, seja  $\varphi$  limitada, pela definição de  $\varphi^c$  temos

$$\begin{aligned} \varphi^c(y) &= \inf_{x \in X} [c(x, y) - \varphi(x)] \\ &\geq \inf_{x \in X} c(x, y) + \inf_{x \in X} [-\varphi(x)] \\ &= \inf_{x \in X} c(x, y) - \sup_{x \in X} \varphi(x) \\ &\geq -\sup_{x \in X} \varphi(x). \end{aligned}$$

Por outro lado,

$$\begin{aligned} \varphi^c(y) &= \inf_{x \in X} [c(x, y) - \varphi(x)] \leq c(x, y) - \varphi(x) \\ \implies \varphi^c(y) &\leq \|c\|_\infty - \varphi(x) \\ \implies \varphi^c(y) &\leq \|c\|_\infty - \sup_{x \in X} \varphi(x). \end{aligned}$$

Portanto,

$$-\sup_{x \in X} \varphi(x) \leq \varphi^c(y) \leq \|c\|_\infty - \sup_{x \in X} \varphi(x).$$

Raciocinando de maneira análoga para  $\varphi^{cc}$ , temos

$$\begin{cases} -\sup \varphi & \leq \varphi^c & \leq \|c\|_\infty - \sup \varphi, \\ -\sup \varphi^c & \leq \varphi^{cc} & \leq \|c\|_\infty - \sup \varphi^c. \end{cases} \quad (1.24)$$

Observe que, para todo  $s \in \mathbb{R}$ ,

$$\begin{aligned} (\varphi + s)^c(y) &= \inf_{x \in X} [c(x, y) - (\varphi(x) + s)] \\ &= \inf_{x \in X} [c(x, y) - \varphi(x)] - s \\ &= \varphi^c(y) - s. \end{aligned}$$

Da mesma forma,

$$\begin{aligned} (\varphi + s)^{cc}(x) &= \inf_{y \in Y} [c(x, y) - (\varphi + s)^c(y)] \\ &= \inf_{y \in Y} [c(x, y) - (\varphi^c(y) - s)] \\ &= \inf_{y \in Y} [c(x, y) - \varphi^c(y)] + s \\ &= \varphi^{cc}(x) + s. \end{aligned}$$

Dada  $\varphi$  limitada, lembre que  $J((\varphi + s)^{cc}, (\varphi + s)^c) = J(\varphi^{cc} + s, \varphi^c - s) = J(\varphi^{cc}, \varphi^c)$ . Assim tomando  $s = \|c\|_\infty - \sup_{x \in X} \varphi(x)$ , podemos supor, sem perda de generalidade, que  $\sup_{x \in X} \varphi(x) = \|c\|_\infty$ . Logo por (1.24) temos que

$$\begin{cases} -\|c\|_\infty & \leq \varphi^c & \leq 0, \\ 0 & \leq \varphi^{cc} & \leq 2\|c\|_\infty, \end{cases} \quad (1.25)$$

o que implica

$$\begin{aligned} \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi) &= \text{pelo corolário 1.3.15} \\ &= \sup \{J(\varphi^{cc}, \varphi^c), \varphi \text{ limitada}\} \\ &= \sup \{J(\varphi^{cc}, \varphi^c), \varphi \text{ limitada}, 0 \leq \varphi^{cc} \leq 2\|c\|_\infty, -\|c\|_\infty \leq \varphi^c \leq 0\} \\ &\leq \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} \{J(\varphi, \psi), 0 \leq \varphi \leq 2\|c\|_\infty, -\|c\|_\infty \leq \psi \leq 0\} \\ &\leq \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi). \end{aligned}$$

Portanto

$$\sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} \{J(\varphi, \psi), 0 \leq \varphi \leq 2\|c\|_\infty, -\|c\|_\infty \leq \psi \leq 0\} = \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_c} J(\varphi, \psi).$$

□

## Capítulo 2

# Função Custo Distância

Quando  $X = Y$  e a função custo é uma métrica  $c(x, y) = d(x, y)$ , o seguinte resultado é válido:

**Teorema 2.0.17 (Teorema de Kantorovich-Rubinstein).** *Sejam  $X = Y$  um espaço polonês e  $d$  a distância em  $X$ . Seja  $\mathcal{T}_d$  o custo do transporte ótimo para o custo  $c(x, y) = d(x, y)$ , isto é*

$$\mathcal{T}_d(\mu, \nu) = \inf_{\pi \in \Pi(\mu, \nu)} \int_{X \times X} d(x, y) d\pi(x, y).$$

Denote por  $\text{Lip}(X)$  o espaço de todas as funções Lipschitz em  $X$  tomando valores em  $\mathbb{R}$ , e

$$\|\varphi\|_{\text{Lip}} \equiv \sup_{x \neq y} \frac{|\varphi(x) - \varphi(y)|}{d(x, y)}$$

a pseudo-norma definida em  $\text{Lip}(X)$ . Então

$$\mathcal{T}_d(\mu, \nu) = \sup \left\{ \int_X \varphi d(\mu - \nu); \varphi \in \text{Lip}(X) \cap \mathcal{L}^1(|\mu - \nu|); \|\varphi\|_{\text{Lip}} \leq 1 \right\}.$$

Além disso, o valor do supremo não muda quando adicionamos a hipótese de que  $\varphi$  é limitada.

Lembre que, uma pseudo-norma mantém quase todas as propriedades da norma, exceto a propriedade que garante que ter norma nula é exclusividade do elemento neutro, isto é,  $\|\varphi\|_{\text{Lip}} = 0 \not\Rightarrow \varphi \equiv 0$  (basta considerar  $\varphi \equiv 1$ ). Uma norma para o espaço  $\text{Lip}(X)$  pode ser a definida como  $\|\cdot\|_{\text{BL}} = \|\cdot\|_{\text{Lip}} + \|\cdot\|_{\infty}$ .

Vamos fazer a demonstração no caso em que  $d$  é limitada, o que vale por exemplo se  $X$  é compacto. Observamos ainda que

$$\int_X \varphi d(\mu - \nu) = \int_X \varphi d\mu - \int_X \varphi d\nu.$$

*Demonstração.* Note inicialmente que qualquer  $f$   $k$ -Lipschitz é limitada: com efeito, fixado  $x_0 \in X$ ,

$$|f(x)| = |f(x) - f(x_0)| + |f(x_0)| \leq kd(x, x_0) + |f(x_0)| \leq kM + |f(x_0)|, \quad \forall x \in X,$$

onde  $M$  é escolhido de forma a termos  $|d| < M$ . Portanto, toda função  $k$ -Lipschitz é integrável em relação às probabilidades  $\mu$  e  $\nu$ .

Com isso, pelo teorema 1.3.2, basta mostrar que

$$\sup_{(\varphi, \psi) \in \phi_d} J(\varphi, \psi) = \sup \left\{ \int_X \varphi d(\mu - \nu); \|\varphi\|_{\text{Lip}} \leq 1 \right\}.$$

**Afirmção 1.**

$$\sup_{(\varphi, \psi) \in \phi_d} J(\varphi, \psi) = \sup_{\varphi \in \mathcal{L}^1(d\mu)} J(\varphi^{dd}, \varphi^d)$$

onde

$$\varphi^d(y) \equiv \inf_{x \in X} [d(x, y) - \varphi(x)] \quad \text{e} \quad \varphi^{dd}(x) \equiv \inf_{y \in Y} [d(x, y) - \varphi^d(y)].$$

*Prova da afirmação 1.* De fato, pelo corolário 1.3.15, temos

$$\begin{aligned} \sup_{(\varphi, \psi) \in \phi_d} J(\varphi, \psi) &= \sup \{ J(\varphi^{dd}, \varphi^d), \varphi \text{ limitada} \} \\ &\leq \sup_{\varphi \in \mathcal{L}^1(d\mu)} J(\varphi^{dd}, \varphi^d). \end{aligned}$$

Por outro lado, como  $d$  é limitada, e consequentemente integrável, se  $\varphi \in \mathcal{L}^1(d\mu)$ , então pela definição de  $\varphi^d$ ,

$$\begin{aligned} \int \varphi^d d\nu &= \int \varphi^d(y) d\pi(x, y) \leq \int [d(x, y) - \varphi(x)] d\pi(x, y) \\ &= \int d(x, y) d\pi(x, y) - \int \varphi d\mu < \infty, \end{aligned}$$

onde as igualdades são justificadas pelo fato de  $\pi \in \Pi(\mu, \nu)$ . Portanto  $\varphi^d \in \mathcal{L}^1(d\nu)$ . Da mesma forma  $\varphi^{dd} \in \mathcal{L}^1(d\mu)$ . Além disso, para todo  $(x, y) \in X \times Y$ , pela definição de  $\varphi^{dd}$ , é imediato que  $\varphi^{dd}(x) \leq d(x, y) - \varphi^d(y)$ . Logo  $(\varphi^{dd}, \varphi^d) \in \phi_d$ .

Assim,

$$\sup_{(\varphi, \psi) \in \phi_d} J(\varphi, \psi) \geq \sup_{\varphi \in \mathcal{L}^1(d\mu)} J(\varphi^{dd}, \varphi^d),$$

o que finaliza a prova da afirmação 1.

**Afirmação 2.**  $\varphi^d$  é 1-Lipschitz.

*Prova da afirmação 2.* Suponha sem perda de generalidade que  $\varphi^d(y_1) \geq \varphi^d(y_2)$ :

$$\begin{aligned} |\varphi^d(y_1) - \varphi^d(y_2)| &= \varphi^d(y_1) - \varphi^d(y_2) \\ &= \inf_{x \in X} [d(x, y_1) - \varphi(x)] - \inf_{x \in X} [d(x, y_2) - \varphi(x)] \\ &\leq \inf_{x \in X} [d(x, y_1) - \varphi(x)] - d(x_0, y_2) + \varphi(x_0) + \delta \\ &\leq d(x_0, y_1) - \varphi(x_0) - d(x_0, y_2) + \varphi(x_0) + \delta \\ &\leq d(y_1, y_2) + \delta, \end{aligned}$$

onde nas duas primeiras desigualdades usamos a definição de ínfimo e na terceira desigualdade usamos a desigualdade triangular. Fazendo  $\delta$  tender a zero temos  $|\varphi^d(y_1) - \varphi^d(y_2)| \leq d(y_1, y_2)$  o que finaliza a demonstração da afirmação 2.

**Afirmação 3:**  $\varphi^{dd} = -\varphi^d$

*Prova da afirmação 3.* Note que

$$\varphi^{dd}(x) = \inf_{y \in Y} [d(x, y) - \varphi^d(y)] \leq -\varphi^d(x). \quad (2.1)$$

Além disso, como  $\varphi^d$  é 1-Lipschitz, temos que  $-\varphi^d(x) \leq d(x, y) - \varphi^d(y)$  e assim

$$\varphi^{dd}(x) = \inf_{y \in Y} [d(x, y) - \varphi^d(y)] \geq -\varphi^d(x). \quad (2.2)$$

De (2.1) e (2.2) temos a demonstração da afirmação 3 e, portanto

$$\begin{aligned}
\sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_d} J(\varphi, \psi) &= \sup_{\varphi \in \mathcal{L}^1(d\mu)} J(-\varphi^d, \varphi^d) \\
&\leq \sup_{\|\varphi\|_{\text{Lip}} \leq 1} J(-\varphi, \varphi) \\
&= \sup_{\|\varphi\|_{\text{Lip}} \leq 1} J(\varphi, -\varphi) \\
&\leq \sup_{(\varphi, \psi) \in \Phi_d} J(\varphi, \psi),
\end{aligned}$$

onde a primeira igualdade vem das afirmações 1 e 3, a primeira desigualdade do fato de  $\varphi^d$  ser 1-Lipschitz (afirmação 2), e a última desigualdade vem do fato de  $\varphi$  ser 1-Lipschitz implicar  $(\varphi, -\varphi) \in \Phi_d$ . Com isso, lembrando que

$$J(\varphi, -\varphi) = \int_X \varphi d(\mu - \nu),$$

e usando a observação imediatamente anterior à afirmação 1, finalizamos a demonstração do teorema de Kantorovich-Rubinstein.  $\square$

A seguir faremos algumas considerações, que não serão demonstradas, sobre a topologia dos espaços  $P(X)$  e  $M(X)$  no caso em que  $d$  é limitada. Tais observações podem ser encontradas em **Villani**, [11].

Seja  $P_1(X)$  o espaço das probabilidades  $\mu$  tal que  $\int d(x_0, x)d\mu(x) < \infty$  para algum  $x_0$ , e seja  $E_1(X)$  o espaço vetorial gerado por  $P_1(X)$ . Note que  $P_1(X) = P(X)$  se  $d$  é limitada. Em  $E_1(X)$  podemos definir a norma

$$\|\mu\|_{\text{KR}} = \sup \left\{ \int_X \varphi d\mu; \varphi \in \text{Lip}(X) \cap \mathcal{L}^1(d|\mu|); \|\varphi\|_{\text{Lip}} \leq 1 \right\}.$$

Então o teorema de Kantorovich-Rubinstein implica que  $\mathcal{T}_d(\mu, \nu) = \|\mu - \nu\|_{\text{KR}}$  para todas as probabilidades em  $\mu, \nu \in P_1(X)$ .

Quando  $d$  é limitada,  $\mathcal{T}_d$  e  $\|\cdot\|_{\text{KR}}$  estão bem definidas em  $P_1(X)$  e  $E_1(X)$  respectivamente, então  $\mathcal{T}_d$  algumas vezes chamado é de *distância Lipschitz limitada* e  $\|\cdot\|_{\text{KR}}$  de *norma Lipschitz limitada*. Contudo é usual definir a distância Lipschitz limitada de uma maneira um pouco diferente:

$$\|\mu - \nu\|_{\text{BL}^*} \equiv \sup_{\|\varphi\|_{\text{BL}} \leq 1} \int \varphi d(\mu - \nu).$$



Além disso, em  $P_1(X)$ , também podemos definir a métrica dada por

$$W_1(\mu, \nu) = \sup_{\|\varphi\|_{\text{Lip}} \leq 1} \int \varphi d(\mu - \nu),$$

chamada de *distância de Kantorovich-Rubinstein ou Wasserstein-1*. Segundo **Villani** [11] se  $d$  é limitada, então  $W_1$  metriza a convergência fraca em  $P(X)$ , ou seja, dada uma sequência  $(\mu_k) \in P(X)$  e  $\mu \in P(X)$

$$\left[ \lim_{k \rightarrow \infty} \int \varphi d\mu_k = \int \varphi d\mu, \forall \varphi \in C_b(X) \right] \Leftrightarrow \left[ \lim_{k \rightarrow \infty} W_1(\mu_k, \mu) = 0 \right].$$

Observe ainda que, pelo teorema de Kantorovich-Rubinstein, para todo  $\pi \in \Pi(\mu, \nu)$  e toda  $\varphi \in \text{Lip}(X)$  com  $\|\varphi\|_{\text{Lip}} \leq 1$ , cotas inferior e superior para a distância Wasserstein-1 são naturalmente fornecidas através de

$$I(\pi) = \int d(x, y) d\pi(x, y) \geq W_1(\mu, \nu) \geq \int \varphi d(\mu - \nu) = J(\varphi, -\varphi).$$

# Apêndice - Algumas Demonstrações

**Demonstração do lema 1.3.7:** Sejam  $x, y \in \text{Int}(C)$ , então existe um  $r > 0$  tal que  $B(x, r) \subset C$  e  $B(y, r) \subset C$ . Assim

$$tB(x, r) + (1 - t)B(y, r) \subset C, \forall t \in [0, 1]$$

Afirmamos que

$$tB(x, r) + (1 - t)B(y, r) = B(tx + (1 - t)y, r), \forall t \in [0, 1].$$

De fato, dado  $z \in tB(x, r) + (1 - t)B(y, r)$ , então  $z = t\tilde{x} + (1 - t)\tilde{y}$ , onde  $\tilde{x} \in B(x, r)$  e  $\tilde{y} \in B(y, r)$ . Logo,

$$\begin{aligned} |z - [tx + (1 - t)y]| &= |t(\tilde{x} - x) + (1 - t)(\tilde{y} - y)| \\ &\leq t|\tilde{x} - x| + (1 - t)|\tilde{y} - y| \\ &< tr + (1 - t)r = r. \end{aligned}$$

Por outro lado, considere  $z \in B(tx + (1 - t)y, r)$ . Um cálculo imediato mostra que podemos escrever  $z = t\tilde{x} + (1 - t)\tilde{y}$ , onde  $\tilde{x} = z + (1 - t)(x - y) \in B(x, r)$  e  $\tilde{y} = z - t(x - y) \in B(y, r)$ . Assim,

$$B(tx + (1 - t)y, r) \subset C, \forall t \in [0, 1]$$

o que prova que  $\text{Int}(C)$  é convexo.

Além disso, se existe  $y_0 \in C$  tal que  $B(y_0, r) \subset C$ , temos que  $\forall x \in C$

$$tx + (1 - t)B(y_0, r) \subset C, \forall t \in [0, 1].$$

Mas,

$$B(tx + (1-t)y_0, (1-t)r) = tx + (1-t)B(y_0, r) \subset C, \forall t \in [0, 1]$$

e portanto  $tx + (1-t)y_0 \in \text{Int}(C), \forall t \in [0, 1]$ . Agora,  $\forall x \in C$  vale que  $x = \lim_{n \rightarrow +\infty} [(1 - \frac{1}{n})x + \frac{1}{n}y_0]$ . Mas, pelo que provamos acima  $(1 - \frac{1}{n})x + \frac{1}{n}y_0 \in \text{Int}(C)$ . Logo,  $x \in \overline{\text{Int}(C)}$ . Isto prova que  $C \subset \overline{\text{Int}(C)}$  e conseqüentemente  $\overline{C} \subset \overline{\text{Int}(C)}$ .

**Demonstração da proposição 1.3.13.** Defina, para cada  $l \in \mathbb{N}$

$$c_l(x, y) = \inf_{(\bar{x}, \bar{y}) \in X \times Y} \left\{ \min(c(\bar{x}, \bar{y}), l) + l[d(x, \bar{x}) + \tilde{d}(y, \bar{y})] \right\}$$

e

$$\psi_l(y) = \inf_{x \in X} [c_l(x, y) - \varphi(x)].$$

Faremos a prova em 4 passos.

**Afirmção 1.** Afirmamos que  $c_l$  é uma função  $l$ -Lipschitz. Em particular,  $c_l$  é uniformemente contínua.

*Prova da afirmação 1.* De fato, dados  $(x_1, y_1), (x_2, y_2) \in X \times Y$ , suponha, sem perda de generalidade, que  $c_l(x_1, y_1) \geq c_l(x_2, y_2)$ , então

$$\begin{aligned} |c_l(x_1, y_1) - c_l(x_2, y_2)| &= \\ &= c_l(x_1, y_1) - c_l(x_2, y_2) \\ &= \inf_{(\bar{x}_1, \bar{y}_1) \in X \times Y} \left\{ \min(c(\bar{x}_1, \bar{y}_1), l) + l[d(x_1, \bar{x}_1) + \tilde{d}(y_1, \bar{y}_1)] \right\} \\ &\quad - \inf_{(\bar{x}_2, \bar{y}_2) \in X \times Y} \left\{ \min(c(\bar{x}_2, \bar{y}_2), l) + l[d(x_2, \bar{x}_2) + \tilde{d}(y_2, \bar{y}_2)] \right\}. \end{aligned}$$

Pela definição de ínfimo, dado  $\delta > 0$  existe  $(x_0, y_0) \in X \times Y$  tal que

$$\begin{aligned} \inf_{(\bar{x}_2, \bar{y}_2) \in X \times Y} \left\{ \min(c(\bar{x}_2, \bar{y}_2), l) + l[d(x_2, \bar{x}_2) + \tilde{d}(y_2, \bar{y}_2)] \right\} + \delta \\ \geq \min(c(x_0, y_0), l) + l[d(x_2, x_0) + \tilde{d}(y_2, y_0)]. \end{aligned}$$

Escolhendo  $(\bar{x}_1, \bar{y}_1) = (x_0, y_0)$ , segue que

$$\begin{aligned}
& |c_l(x_1, y_1) - c_l(x_2, y_2)| \\
& \leq \inf_{(\bar{x}_1, \bar{y}_1) \in X \times Y} \left\{ \min(c(\bar{x}_1, \bar{y}_1), l) + l[d(x_1, \bar{x}_1) + \tilde{d}(y_1, \bar{y}_1)] \right\} \\
& \quad - \min(c(x_0, y_0), l) - l[d(x_2, x_0) + \tilde{d}(y_2, y_0)] + \delta \\
& \leq \min(c(x_0, y_0), l) + l[d(x_1, x_0) + \tilde{d}(y_1, y_0)] \\
& \quad - \min(c(x_0, y_0), l) - l[d(x_2, x_0) + \tilde{d}(y_2, y_0)] + \delta \\
& = l[d(x_1, x_0) - d(x_2, x_0) + \tilde{d}(y_1, y_0) - \tilde{d}(y_2, y_0)] + \delta \\
& \leq l[d(x_1, x_2) + \tilde{d}(y_1, y_2)] + \delta \\
& = l[d + \tilde{d}]((x_1, y_1), (x_2, y_2)) + \delta,
\end{aligned}$$

onde a terceira desigualdade é justificada pela desigualdade triangular. Fazendo  $\delta$  tender a zero temos que  $c_l$  é 1-Lipschitz.

**Afirmção 2.** Mostraremos que  $\lim_{l \rightarrow \infty} c_l(x, y) = c(x, y)$ .

*Prova da afirmação 2.* De fato,

$$c_l(x, y) \leq \min(c(x, y), l) \leq c(x, y) \Rightarrow \lim c_l(x, y) \leq c(x, y). \quad (2.3)$$

Pela definição de ínfimo, para todo  $l \in \mathbb{N}$  existe  $(x_l, y_l) \in X \times Y$  tal que

$$c_l(x, y) \leq \min(c(x_l, y_l), l) + l[d(x, x_l) + \tilde{d}(y, y_l)] \leq c_l(x, y) + 1/l. \quad (2.4)$$

Como  $c_l(x, y) + 1/l \geq \min(c(x_l, y_l), l) + l[d(x, x_l) + \tilde{d}(y, y_l)]$  e  $\min(c(x_l, y_l), l) \geq 0$  temos  $c_l(x, y) + 1/l \geq l[d(x, x_l) + \tilde{d}(y, y_l)]$ .

Além disso  $c$  é limitada, logo existe um  $M > 0$  tal que  $c(x, y) \leq M$  para todo  $(x, y) \in X \times Y$ . Portanto

$$l[d(x, x_l) + \tilde{d}(y, y_l)] \leq c_l(x, y) + 1/l \leq c(x, y) + 1/l \leq M + 1/l.$$

Desta maneira  $d(x, x_l) + \tilde{d}(y, y_l) \leq M/l + 1/l^2$ . Fazendo  $l$  tender ao infinito temos que

$$d(x, x_l) + \tilde{d}(y, y_l) \rightarrow 0.$$

Portanto

$$x_l \rightarrow x \quad \text{e} \quad y_l \rightarrow y.$$

Tomando  $l_0 \geq M$ , para qualquer  $l \geq l_0$ ,  $c(x, y) \leq l$  e assim  $\min(c(x, y), l) = c(x, y), \forall (x, y) \in X \times Y$ .

Então, para qualquer  $l \geq l_0$ , da desigualdade (2.4) temos

$$\begin{aligned} \min(c(x_l, y_l), l) + l[d(x, x_l) + \tilde{d}(y, y_l)] &= c(x_l, y_l) + l[d(x, x_l) + \tilde{d}(y, y_l)] \\ &\leq c_l(x, y) + 1/l. \end{aligned}$$

Logo

$$c(x_l, y_l) \leq c_l(x, y) + 1/l, \quad \forall l \geq l_0.$$

Sendo  $c$  uma função semicontínua inferiormente,

$$c(x, y) \leq \liminf_{l \rightarrow \infty} c(x_l, y_l) \leq \liminf_{l \rightarrow \infty} [c_l(x, y) + 1/l] = \liminf_{l \rightarrow \infty} c_l(x, y).$$

Então

$$c(x, y) \leq \liminf_{l \rightarrow \infty} c_l(x, y) \leq \lim_{l \rightarrow \infty} c_l(x, y). \quad (2.5)$$

Juntando (2.3) e (2.5) temos

$$c(x, y) = \lim_{l \rightarrow \infty} c_l(x, y). \quad (2.6)$$

**Afirmção 3.** Afirmamos que  $\psi_l$  é uma função  $l$ -Lipschitz. Em particular,  $\psi_l$  é uniformemente contínua.

*Prova da afirmação 3.* De fato, dados  $y_1, y_2 \in Y$ , suponha sem perda de generalidade que  $\psi_l(y_1) \leq \psi_l(y_2)$ , então

$$\begin{aligned} |\psi_l(y_1) - \psi_l(y_2)| &= \psi_l(y_1) - \psi_l(y_2) \\ &= \inf_{\bar{x} \in X} \{c_l(\bar{x}, y_1) + \varphi(\bar{x})\} - \inf_{x \in X} \{c_l(x, y_2) + \varphi(x)\}. \end{aligned}$$

Pela definição de ínfimo, dado  $\delta > 0$  existe  $x_0 \in X$  tal que

$$\inf_{x \in X} \{c_l(x, y_2) + \varphi(x)\} + \delta \geq c_l(x_0, y_2) + \varphi(x_0). \quad (2.7)$$

Assim, segue que

$$\begin{aligned}
|\psi_l(y_1) - \psi_l(y_2)| &\leq \inf_{\bar{x} \in X} \{c_l(\bar{x}, y_1) + \varphi(\bar{x})\} - c_l(x_0, y_2) - \varphi(x_0) + \delta \\
&\leq c_l(x_0, y_1) + \varphi(x_0) - c_l(x_0, y_2) - \varphi(x_0) + \delta \\
&= c_l(x_0, y_1) - c_l(x_0, y_2) + \delta \\
&\leq |c_l(x_0, y_1) - c_l(x_0, y_2)| + \delta \\
&\leq l[d(x_0, x_0) + \tilde{d}(y_1, y_2)] + \delta \\
&= l\tilde{d}(y_1, y_2) + \delta,
\end{aligned}$$

onde a primeira desigualdade usamos (2.7), na segunda escolhemos  $\bar{x} = x_0$ , na terceira uma propriedade da norma e a desigualdade triangular e na quarta o passo 1.

Fazendo  $\delta$  tender a zero temos que  $\psi_l$  é 1-Lipschitz.

**Afirmção 4.** Provaremos que  $\lim_{l \rightarrow \infty} \psi_l = \varphi^c$

*Prova da afirmação 4.* Basicamente precisamos mostrar que para todo  $y \in Y$ ,

$$\lim_{l \rightarrow \infty} \left( \inf_{x \in X} [c_l(x, y) + \varphi(x)] \right) = \inf_{x \in X} [c(x, y) + \varphi(x)].$$

Com efeito, pelo passo 2, para qualquer  $y \in Y$ ,

$$\begin{aligned}
\inf_{x \in X} [c(x, y) + \varphi(x)] - \lim_{l \rightarrow \infty} \left( \inf_{x \in X} [c_l(x, y) + \varphi(x)] \right) \\
\leq \inf_{x \in X} [c(x, y) + \varphi(x)] - \lim_{l \rightarrow \infty} c_l(x_0, y) - \varphi(x_0) + \delta \\
\leq c(x_0, y) - \lim_{l \rightarrow \infty} c_l(x_0, y) + \delta \\
= \delta,
\end{aligned}$$

onde nas desigualdades usamos a definição de ínfimo. Fazendo  $\delta \rightarrow 0$ , segue que

$$\lim_{l \rightarrow \infty} \left( \inf_{x \in X} [c_l(x, y) + \varphi(x)] \right) \geq \inf_{x \in X} [c(x, y) + \varphi(x)].$$

Usando (2.3) concluímos que

$$\lim_{l \rightarrow \infty} \left( \inf_{x \in X} [c_l(x, y) + \varphi(x)] \right) \leq \inf_{x \in X} [c(x, y) + \varphi(x)],$$

o que prova a afirmação feita.

Logo, diretamente desta afirmação, para qualquer  $y \in Y$ ,

$$\begin{aligned}\lim_{l \rightarrow \infty} \psi_l(y) &= \lim_{l \rightarrow \infty} \left( \inf_{x \in X} [c_l(x, y) + \varphi(x)] \right) \\ &= \inf_{x \in X} [c(x, y) + \varphi(x)] \\ &= \varphi^c(y).\end{aligned}$$

# Referências Bibliográficas

- [1] Bartle, R., *The Elements of Integration and Lebesgue Measure*, Wiley, New York, 1995.
- [2] Brezis, H., *Functional Analysis, Sobolev Spaces and Partial Differential Equations*, Springer, New York, 2010.
- [3] Billingsley, P., *Convergence of Probability Measure*, Wiley, Chicago, 1999.
- [4] Billingsley, P., *Probability and Measure*, John Wiley & Sons, 1986.
- [5] Fernandez, P., *Medida e Integração*, IMPA, Rio de Janeiro, 1996.
- [6] Fitzpatrick, P., *Real Analysis*, China Machine Press, China, 2010.
- [7] Lima, E. L., *Espaços métricos*, IMPA, Rio de Janeiro, 2007.
- [8] Rockafellar, R., *Convex Analysis*, Princeton University Press, Princeton, 1972.
- [9] Souza, E. A., *O problema de Monge-Kantorovich para duas medidas de probabilidade sobre um conjunto finito*, Dissertação de mestrado, USP, São Paulo, 2009
- [10] Villani, C., *Optimal transport, old and new*, Springer, 2008.
- [11] Villani, C., *Topics in Optimal Transportation*, Board, 2003.