

et  $a \in \mathbb{R}$  Ag  $\left\{ \begin{array}{l} \nu(\{x \in X / f(x) \geq a\}) \geq \frac{1}{2} \\ \nu(\{x \in X / f(x) \leq a\}) \geq \frac{1}{2} \end{array} \right\}$  (19)

alors  $\nu(\{x \in X / |f(x) - a| \leq r\}) \geq 1 - 2C \exp(-r^2/2\epsilon)$

- de plus, le point précédent reste vrai en remplaçant  $a$  par  $b := \int f d\nu$ , en remplaçant  $(2\epsilon, 2C)$  par  $(8\epsilon, e^{4C^2/\epsilon})$ .

## ② Tensorisation de $(T_2(C))$

$$\left. \begin{array}{l} (X, d, \nu) \text{ vérifie } (T_2(C)) \\ (\tilde{X}, \tilde{d}, \tilde{\nu}) \text{ ——— } (T_2(C)) \end{array} \right\} \Rightarrow (X \times \tilde{X}, \sqrt{d^2 + \tilde{d}^2}, \nu \times \tilde{\nu}) \text{ vérifie } (T_2(C)).$$

13/01/2022 :

## I] Distance de Wasserstein $(X, d)$ espace métrique, complet, séparable

Sur  $\mathcal{P}_p(X) = \{ \mu \in \mathcal{P}(X) \mid \exists x_0 \in X, \int d(x, x_0)^p d\mu(x) < \infty \}$   
( $p \geq 1$ )

Rappel :  $W_p(\mu, \nu)^p = \min_{\pi \in \text{Marg}(\mu, \nu)} \int_{X \times X} d(x, y)^p d\pi(x, y)$

① Mg  $W_p(\mu, \nu) = W_p(\nu, \mu)$

À tout  $\pi \in \text{Marg}(\mu, \nu)$ , on peut associer  $\overline{\pi} = \text{transp}_{\#} \pi$   
où  $\text{transp}(x, y) = (y, x)$

→ A voir : a)  $\text{transp}_{\#} \pi \in \text{Marg}(\nu, \mu)$

$$\left. \begin{array}{l} \text{b) } \int d^p d\pi = \int d^p d\bar{\pi} \\ \text{c) } \pi \rightarrow \bar{\pi} \rightarrow \bar{\bar{\pi}} = \pi \end{array} \right\}$$

a) Soit  $f: X \times X \rightarrow \mathbb{R}_+$  continue bornée

$$\int f(x,y) d\text{transp}_{\#} \pi(x,y)$$

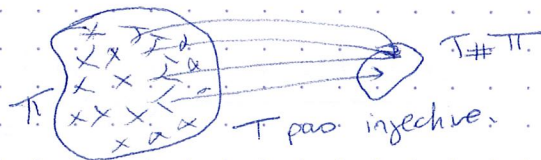
l'op de transfert

$$= \int \underbrace{f(\text{transp}(x,y))}_{= f(y)} d\pi(x,y)$$

Comme  $\text{proj}_{2\#} \pi = \nu$ , ceci vaut  $\int f(y) d\nu(y)$ .

Comme  $f$  est arbitraire on a identifié  $\text{proj}_{1\#} \bar{\pi} = \nu$   
de même  $\text{proj}_{2\#} \bar{\pi} = \mu$ , d'où  $\bar{\pi} \in \text{Marg}(\nu, \mu)$ .

Intuition quant à  $\bar{\pi}$ : Si  $\pi$  est la loi de  $(X, Y)$  ou bien des  $(X_n, Y_n)_{n \in \mathbb{N}}$ , alors  $\text{transp}_{\#} \pi$  sera celle de  $\text{transp}(X, Y) = (Y, X)$  (celle des  $\text{transp}(X_n, Y_n) = (Y_n, X_n)$ ).



$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \delta_{x_i}$$

$$\text{b) } \int d(x,y)^p d\text{transp}_{\#} \pi(x,y) = \int d(\text{transp}(x,y))_{(y,x)}^p d\pi(x,y)$$

$$= \int d(y,x)^p d\pi(x,y)$$

$$\textcircled{2} W_p(\mu, \nu) = 0 \Leftrightarrow \mu = \nu$$

$\Leftarrow$  Si  $\mu = \nu$  alors  $\pi = (\text{id}, \text{id})_{\#} \mu_{\prod} \mathbb{P}(X)$

Montrons de 3 façons que  $\pi \in \text{Marg}(\mu, \nu)$



En effet : •  $\pi(A \times X) = \mu((id, id)^{-1}(A \times X))$

$= \mu(A)$

•  $\int \underbrace{f(x, y)}_{\tilde{f}(x, y)} d\pi = \int \underbrace{f(id(x), id(x))}_{f(x)} d\mu(x)$

• Si  $X$  a pour loi  $\mu$ ,  $\pi(id, id) \# \mu$  est la loi de  $(id(X), id(X))$  et  $proj_1 \# \pi$  celle de  $proj_1(id(X), id(X)) = X$ , donc  $proj_1 \# \pi = \mu$ .

$\Rightarrow$  Soit  $\pi$  optimal (= minimise le pb) dans  $\text{Marg}(\mu, \nu)$   
 tq  $\int \underbrace{d(x, y)}_{\geq 0}^p d\pi(x, y) = W_p(\mu, \nu)^p = 0$ .

Alors  $\pi$ -p.p.  $d(x, y) = 0$  et donc

$\pi(\underbrace{\{(x, y) \in X \times X \mid y = x\}}_{\text{Diag}})$

$\pi(A \times B)$  (OBS: =  $(id, id) \# \mu(A, B)$  car alors  $\mu = proj_2 \# \pi = \mu$   
 $\pi = (id, id) \# \mu$ )

$\pi(A \times B) = \pi((A \times B) \cap \text{Diag})$   
 $= \pi(\{ \cancel{(x, y)} \mid x \in A \text{ et } x \in B \})$   
 $= \pi((A \cap B) \times X \cap \text{Diag})$   
 $= \pi((A \cap B) \times X)$   
 $= \mu(A \cap B) = (id, id) \# \mu(A \times B)$

Version proba : Soit  $(X, Y)$  dans la loi et  $\pi$  optimal.  
 Alors  $W_p(\mu, \nu)^p = \int d(x, y)^p d\pi = \int \int d(x, y)^p (x, y) \# \pi$

$$= E(d(x, y)^p)$$

Si c'est nul, alors  $d(x, y) = 0$  p.p.

et donc  $X = Y$  p.p. et donc  $\mu = X \# \mathbb{P} = Y \# \mathbb{P} \Rightarrow$

Pb de transport sous-forme proba

$$C(\mu, \nu) = \inf_{(\Omega, \mathbb{P}, \mathbb{F})} E(c(x, y))$$

$(x, y) : \Omega \rightarrow X \times Y$   
 $X \# \mu, Y \# \nu$

$\pi$  habituel et  $(X, Y) \# \mathbb{P}$

### ③ Inégalité triangulaire

Démo proba :  $\mu, \nu, \eta$  données. Soit  $\left. \begin{array}{l} \pi_{12} \\ \pi_{23} \end{array} \right\}$  optimaux pour transp.  $(\mu, \nu)$   
 $(\nu, \eta)$

But :  $W_p(\mu, \eta) \leq W_p(\mu, \nu) + W_p(\nu, \eta)$

$\inf = \min$                        $\inf = \min$

On a donc  $\left. \begin{array}{l} W_p(\mu, \nu)^p = \int d(x, y)^p d\pi_{12}(x, y) \\ W_p(\nu, \eta)^p = \int d(y, z)^p d\pi_{23}(y, z) \end{array} \right\}$

\* Supposons qu'il existe des VA  $(X, Y, Z) : (\Omega, \mathbb{P}) \rightarrow X \times X \times X$

tg  $(X, Y) \# \mathbb{P} = \pi_{12}$ ,  $(Y, Z) \# \mathbb{P} = \pi_{23}$

Alors  $\pi_{1,3} := (X, Z) \# \mathbb{P}$ .

Alors  $\pi_{13}$  satisfait à

$$\left[ \int d(x, z)^p d\pi_{13}(x, z) \right]^{1/p} = \left[ \int_{\Omega} d(x, z)^p d\mathbb{P} \right]^{1/p}$$

$= [d(x, y) + d(y, z)]^p$



Minkowski

$$\leq \left[ \int_{\mathcal{P}} d(X, Y)^p d\mathbb{P} \right]^{1/p} + \left[ \int_{\mathcal{P}} d(Y, Z)^p d\mathbb{P} \right]^{1/p}$$

$$= W_p(+, -) + W_p(-, -)$$

Revenons sur (\*) : "Gluing Lemma"

Si  $\pi_{12} \in \text{Marg}(\mu, \nu)$  et  $\pi_{23} \in \text{Marg}(\nu, \eta)$ , <sup>Alors</sup> il existe  $\pi_{123} \in \text{Marg}(\mu, \nu, \eta) := \left\{ \pi \in \mathcal{P}(X \times X \times X) \mid \begin{array}{l} \text{proj}_1 \# \pi = \mu \\ \text{proj}_2 \# \pi = \nu \\ \text{proj}_3 \# \pi = \eta \end{array} \right\}$

et  $\text{proj}_{12} \# \pi_{123} = \pi_{12}$  et  $\text{proj}_{23} \# \pi_{123} = \pi_{23}$ .

On va le démontrer à l'aide de noyaux de proba.

Def  $k: X \times \mathcal{B}(Y)$  est un noyau entre  $X$  et  $Y$  si

- 1)  $\forall x, \underbrace{k(x, \cdot)}_{\text{notation } k_x \in \mathcal{P}(Y)} \in \mathcal{P}(Y)$
- 2)  $\forall B \in \mathcal{B}(Y), x \mapsto k(x, B)$  est mesurable.

Notations :

- $k_x \equiv k(x, \cdot)$
- $\text{id}$  est le noyau de  $\text{id}(x, B) = \delta_x(B)$   
 $(\text{id}_x = \delta_x)$   
 $= \begin{cases} 0 & \text{si } x \notin B \\ 1 & \text{si } x \in B \end{cases}$

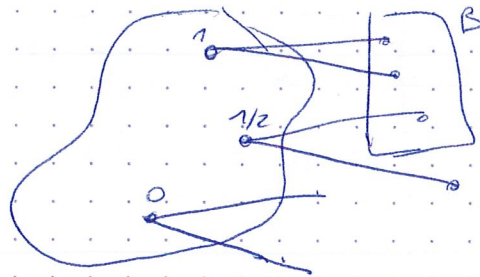
- Si  $\begin{cases} k: X \times \mathcal{B}(Y) \rightarrow \mathbb{R}_+ \\ k': X \times \mathcal{B}(Y') \rightarrow \mathbb{R}_+ \end{cases}$   
 $k \times k'(x, \cdot) := k(x, \cdot) \times k'(x, \cdot) \in \mathcal{P}(Y \times Y')$

On peut passer en avant à l'aide des noyaux vus comme des applications multivaluees pondérées.

Def:  $\mu \circ k \in \mathcal{F}(Y)$  est défini par  
 $\forall B \in \mathcal{B}(Y), \mu \circ k(B) = \int k_x(B) d\mu(x)$

Exemple:

$$k_x = \frac{1}{2} \delta_{T_1}(x) + \frac{1}{2} \delta_{T_2}(x)$$



$$\mu \circ k = \int k_x$$