

Le transport optimal et la physique quantique



Pierre-André Mikem et Nawel Arab
Université Paris-Sud

Contexte

Partie 1:

Un problème de programmation linéaire

Problème primal

Problème dual

Permutation optimale

Partie 2:

Le problème dual et la fonction log-sum-exp

Contexte

- ▶ N Boulangeries et cafés
- ▶ $\mu, \nu \in \mathbb{R}_+^N$ variables de production/consommation
- ▶ x, y positions des boulangeries et cafés
- ▶ $C \in \mathbb{R}^{N \times N}$ coût de transport
- ▶ $\gamma \in \mathbb{R}_+^{N \times N}$ couplage

$$\min \left\{ \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N C_{i,j} \gamma_{i,j} \mid \gamma \in \Pi(\mu, \nu) \right\} \quad (\mathcal{MK})$$

où

$$\Pi(\mu, \nu) := \left\{ \gamma \in \mathbb{R}_+^{N \times N} \mid \sum_{j=1}^N \gamma_{i,j} = \mu_i, \forall i \in I \text{ et } \sum_{i=1}^N \gamma_{i,j} = \nu_j, \forall j \in J \right\}$$

Partie 1:

Un problème de programmation linéaire

Le problème de Monge-Kantorovich peut se réécrire sous la forme :

$$\min\{ \langle c, x \rangle \mid Ax = b, x \geq 0 \}$$

où $c := (C_{1,1}, C_{1,2}, \dots, C_{1,N}, C_{2,1}, \dots, C_{N,2N})$

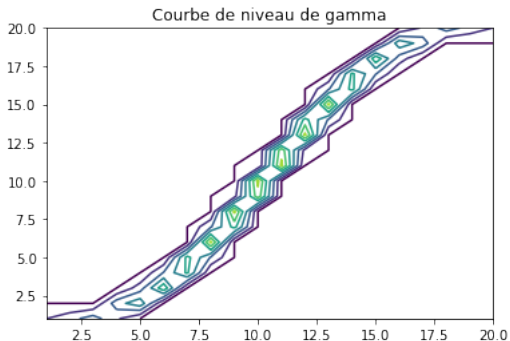
$x := (\gamma_{1,1}, \gamma_{1,2}, \dots, \gamma_{1,N}, \gamma_{2,1}, \dots, \gamma_{N,2N})$.

$b := (\mu_1, \dots, \mu_N, \nu_1, \dots, \nu_N)$

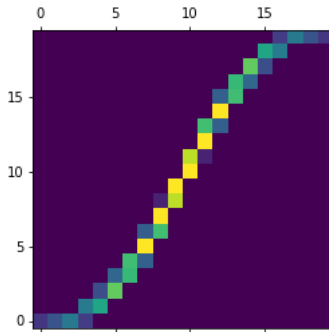
A est une matrice de taille $2N \times N^2$

$$A = \begin{pmatrix} \overbrace{1 \dots 1}^{N \text{ fois}} & 0 \dots 0 & 0 \dots 0 & \dots & 0 \dots 0 & 0 \dots 0 \\ 0 \dots 0 & 1 \dots 1 & 0 \dots 0 & 0 \dots 0 & 0 \dots 0 & 0 \dots 0 \\ 0 \dots 0 & 0 \dots 0 & 1 \dots 1 & 0 \dots 0 & 0 \dots 0 & 0 \dots 0 \\ & \ddots & 0 \dots 0 & 1 \dots 1 & 0 \dots 0 & \\ & & \ddots & & & \\ & & & \ddots & & \\ & & & & 0 \dots 0 & 1 \dots 1 \\ \mathcal{I}_{dN} & \mathcal{I}_{dN} & \mathcal{I}_{dN} & \dots & \mathcal{I}_{dN} & \mathcal{I}_{dN} \end{pmatrix}$$

Résultats d'un cas-test :



Résultats d'un cas-test :



Le lagrangien du problème s'écrit :

$$l(\gamma, u, v) = \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^N C_{i,j} \gamma_{ij} - \sum_{i=1}^N u_i \left(\sum_{j=1}^N \gamma_{ij} - \mu_i \right) - \sum_{j=1}^N v_j \left(\sum_{i=1}^N \gamma_{ij} - \nu_j \right)$$

Le dual du problème de Monge-Kantorovich s'écrit alors :

$$\max_{u,v} \min_{\gamma \in \mathbb{R}_+^N} l(\gamma, u, v)$$

Ce qui équivaut à :

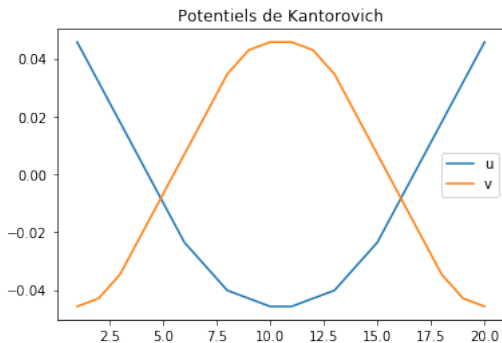
$$\max \left\{ \sum_{i=1}^N u_i \mu_i + \sum_{j=1}^N v_j \nu_j \mid u_i + v_j \leq C_{ij} \right\}$$

$u, v \in \mathbb{R}^N$ et $i, j \in \{1, \dots, N\}$

Enfin on peut le mettre sous la forme standard du dual d'un PL:

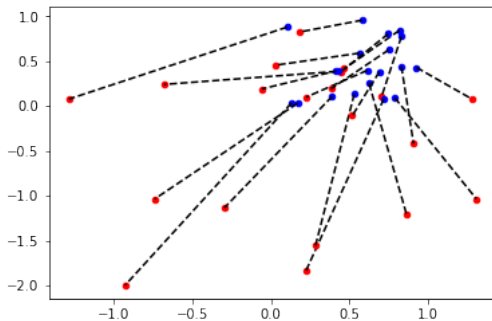
$$\max \{ \langle u, \mu \rangle + \langle v, \nu \rangle \mid A^T y \leq c, y = (u, v)^T \}$$

En reprenant les données du test précédent on obtient les solutions duales suivantes :



En prenant deux distributions égales à la distribution uniforme, on peut montrer qu'on obtient une matrice de permutation

Chaque boulangerie est reliée à un unique café



Partie 2:

Le problème dual et la fonction log-sum-exp

On rappelle le dual du problème

$$\min \left\{ \sum_i u_i \mu_i + \sum_j v_j \nu_j \mid u, v \in \mathbb{R}^N \quad u_i + v_j \leq C_{ij} \quad \forall (i, j) \in I \times J \right\}$$

On rappelle le dual du problème

$$\min \left\{ \sum_i u_i \mu_i + \sum_j v_j \nu_j \mid u, v \in \mathbb{R}^N \quad u_i + v_j \leq C_{ij} \quad \forall (i, j) \in I \times J \right\}$$

On remarque

$$v_j \leq \min_i C_{i,j} - u_i, \quad \forall j \in \{1, \dots, N\}$$

On rappelle le dual du problème

$$\min \left\{ \sum_i u_i \mu_i + \sum_j v_j \nu_j \mid u, v \in \mathbb{R}^N \quad u_i + v_j \leq C_{ij} \quad \forall (i, j) \in I \times J \right\}$$

On remarque

$$v_j \leq \min_i C_{i,j} - u_i, \quad \forall j \in \{1, \dots, N\}$$

Problème sans contraintes de u :

$$\min \left\{ \sum_i u_i \mu_i + \sum_j \nu_j \min_i (C_{ij} - u_i) \mid u \in \mathbb{R}_+^N \right\} \quad (\mathcal{MK}_d)$$

On introduit

$$f(x) = \log \left(\sum_{i=1}^N \exp x_i \right)$$

On introduit

$$f(x) = \log \left(\sum_{i=1}^N \exp x_i \right)$$

Convexité de la fonction f

- Inégalité de Holder

On introduit

$$f(x) = \log \left(\sum_{i=1}^N \exp x_i \right)$$

Convexité de la fonction f

► Inégalité de Holder

$$\max_i x_i \leq \log \left(\sum_{i=1}^N \exp x_i \right) \leq \max_i x_i + \log(N)$$

On en déduit

$$\max_i x_i \leq \varepsilon \log \left(\sum_{i=1}^N \exp \frac{x_i}{\varepsilon} \right) \leq \max_i x_i + \varepsilon \log(N)$$

On en déduit

$$\max_i x_i \leq \varepsilon \log \left(\sum_{i=1}^N \exp \frac{x_i}{\varepsilon} \right) \leq \max_i x_i + \varepsilon \log(N)$$

En faisant tendre ε *vers* 0, on obtient

$$f_\varepsilon(x) \rightarrow \max_i x_i \text{ quand } \varepsilon \rightarrow 0$$

On utilise

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} -f_{\varepsilon}(u - C_j) = \min_i (u_i - C_{ij})$$

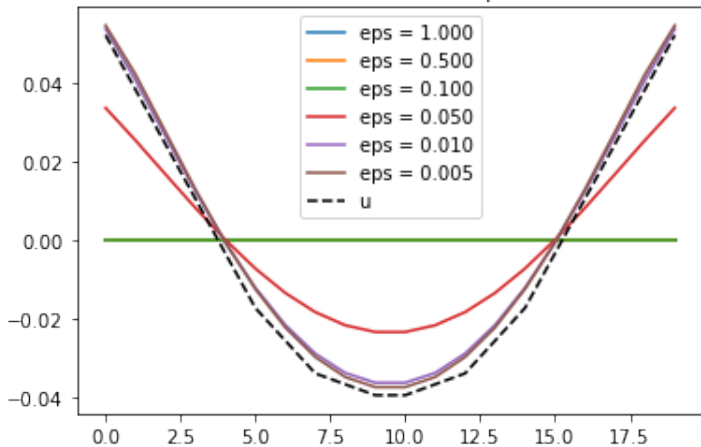
On utilise

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} -f_\varepsilon(u - C_j) = \min_i (u_i - C_{ij})$$

Le problème se réécrit alors comme limite d'un problème sans contraintes dont la seule variable est u :

$$\min \left\{ \sum_i u_i \mu_i - \sum_j \nu_j f_\varepsilon(u - C_j) \mid u \in \mathbb{R}_+^N \right\}$$

u^* en fonction de ϵ



v^* en fonction de ϵ

