

Détecteur quantique optimal

Soient $\{\rho_i, 1 \leq i \leq m\}$ m opérateurs densités avec leur p_i probabilités respectives. On écrit $\rho'_i = p_i \rho_i$. On cherche à obtenir les Π_i opérateurs de mesure optimaux.

Programmation SdP - Problème primal

Formulation

On résout le problème suivant :

$$\max_{\Pi_i} \left(\sum_{i=1}^m \text{Tr}(\rho'_i \Pi_i) \right) \quad (1)$$

Tel que :

$$\begin{aligned} \Pi_i &> 0, \quad 1 \leq i \leq m \\ \sum_{i=1}^m \Pi_i &= I \end{aligned} \quad (2)$$

Exemple

Soient 3 opérateurs densités $\rho_i = |\phi_i\rangle \langle \phi_i|$ avec

$$|\phi_1\rangle = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \quad |\phi_2\rangle = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \quad |\phi_3\rangle = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix},$$

Ayant comme probabilités $p_1 = 0.1$, $p_2 = 0.6$, $p_3 = 0.3$.

On a donc :

$$\rho'_1 = p_1 \rho_1 = \begin{bmatrix} 0.1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \rho'_2 = p_2 \rho_2 = \begin{bmatrix} 0.3 & 0.3 \\ 0.3 & 0.3 \end{bmatrix}, \quad \rho'_3 = p_3 \rho_3 = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0.1 \end{bmatrix}$$

Le problème se ré-écrit avec les valeurs numériques :

$$\max_{\Pi_i} \left(Tr \left(\begin{bmatrix} 0.1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \Pi_1 \right) + Tr \left(\begin{bmatrix} 0.3 & 0.3 \\ 0.3 & 0.3 \end{bmatrix} \Pi_2 \right) + Tr \left(\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0.1 \end{bmatrix} \Pi_3 \right) \right), \quad (3)$$

Tel que :

$$\begin{aligned} \Pi_1 &> 0, \quad \Pi_2 > 0, \quad \Pi_3 > 0 \\ \Pi_1 + \Pi_2 + \Pi_3 &= I_n \end{aligned} \quad (4)$$

Développons les valeurs des traces :

$$\begin{aligned} tr_1 &= Tr \left(\begin{bmatrix} 0.1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \Pi_1 \right) \\ &= Tr \left(\begin{bmatrix} 0.1 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Pi_{111} & \Pi_{112} \\ \Pi_{121} & \Pi_{122} \end{bmatrix} \right) \\ &= Tr \left(\begin{bmatrix} 0.1\Pi_{111} & 0.1\Pi_{112} \\ 0 & 0 \end{bmatrix} \right) \\ &= 0.1\Pi_{111} \end{aligned} \quad (5)$$

$$\begin{aligned} tr_2 &= Tr \left(\begin{bmatrix} 0.3 & 0.3 \\ 0.3 & 0.3 \end{bmatrix} \Pi_2 \right) \\ &= Tr \left(\begin{bmatrix} 0.3 & 0.3 \\ 0.3 & 0.3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Pi_{211} & \Pi_{212} \\ \Pi_{221} & \Pi_{222} \end{bmatrix} \right) \\ &= Tr \left(\begin{bmatrix} 0.3\Pi_{211} + 0.3\Pi_{221} & 0.3\Pi_{212} + 0.3\Pi_{222} \\ 0.3\Pi_{211} + 0.3\Pi_{221} & 0.3\Pi_{212} + 0.3\Pi_{222} \end{bmatrix} \right) \\ &= 0.3(\Pi_{211} + \Pi_{212} + \Pi_{221} + \Pi_{222}) \end{aligned} \quad (6)$$

$$\begin{aligned} tr_3 &= Tr \left(\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0.1 \end{bmatrix} \Pi_3 \right) \\ &= Tr \left(\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0.1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \Pi_{311} & \Pi_{312} \\ \Pi_{321} & \Pi_{322} \end{bmatrix} \right) \\ &= Tr \left(\begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0.1\Pi_{311} & 0.1\Pi_{312} \end{bmatrix} \right) \\ &= 0.1\Pi_{322} \end{aligned} \quad (7)$$

Nous avons donc la formulation finale du problème primal d'exemple en additionnant 5, 6 et 7 :

$$\max_{\Pi_i} (0.1\Pi_{111} + 0.3(\Pi_{211} + \Pi_{212} + \Pi_{221} + \Pi_{222}) + 0.1\Pi_{322}) \quad (8)$$

Ce qui nous donne les opérateurs de mesure suivants (calculés avec `cvxpy`) :

$$\Pi_1 = \begin{bmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}, \quad \Pi_2 = \begin{bmatrix} 0.723 & 0.447 \\ 0.447 & 0.276 \end{bmatrix}, \quad \Pi_3 = \begin{bmatrix} 0.276 & -0.447 \\ -0.447 & 0.724 \end{bmatrix}$$

Information Mutuelle

L'information mutuelle de deux variables aléatoires X et Y est définie par :

$$I(X; Y) = H(X) + H(Y) - H(X, Y). \quad (9)$$

Dans le cas de la détection optimale quantique, on va appliquer ce critère comme critère à optimiser. On considère les deux variables aléatoires comme étant :

$$\begin{aligned} X &= \{\rho_i = p_i |\phi_i\rangle \langle \phi_i|, 1 \leq i \leq m\}, \\ Y &= \{\Pi_i = |\mu_i\rangle \langle \mu_i|, 1 \leq i \leq m\}, \end{aligned}$$

correspondant aux opérateurs densité des états à mesurer pour X (pondérées par les probabilités préalables), et aux opérateurs de mesure pour Y .

Les probabilités jointes des deux variables vont correspondre à la trace de la multiplication des matrices :

$$P(X = \rho_i, Y = \Pi_j) = \text{tr}(\rho_i \Pi_j) \quad (10)$$

Les probabilités marginales découlent en étant simplement la somme des probabilités jointes :

$$P(X = \rho_i) = \sum_{j=1}^m \text{tr}(\rho_i \Pi_j) \quad (11)$$

On peut donc ensuite calculer les entropies marginales $H(\rho)$ et $H(\Pi)$:

$$\begin{aligned}
H(\rho) &= - \sum_{i=1}^m P(\rho_i) \log_2 P(\rho_i), \\
&= - \sum_{i=1}^m \left(\sum_{j=1}^m \text{tr}(\rho_i \Pi_j) \right) \log_2 \sum_{j=1}^m \text{tr}(\rho_i \Pi_j), \tag{12}
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
H(\Pi) &= - \sum_{i=1}^m P(\Pi_i) \log_2 P(\Pi_i), \\
&= - \sum_{i=1}^m \left(\sum_{j=1}^m \text{tr}(\Pi_i \rho_j) \right) \log_2 \sum_{j=1}^m \text{tr}(\Pi_i \rho_j), \tag{13}
\end{aligned}$$

Et l'entropie conjointe de X et Y est donnée par :

$$H(\rho, \Pi) = - \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^m \text{tr}(\rho_i \Pi_j) \log_2 (\text{tr}(\rho_i \Pi_j)) \tag{14}$$

Pour simplifier l'écriture, on note $\alpha_{ij} = \text{tr}(\rho_i \Pi_j)$. Le critère à minimiser est donc exprimé par :

$$\begin{aligned}
I(\rho; \Pi) &= H(\rho) + H(\Pi) - H(\rho, \Pi) \\
&= - \sum_{i=1}^m \left[\sum_{j=1}^m \alpha_{ij} \right] \log_2 \sum_{j=1}^m \alpha_{ij} - \sum_{i=1}^m \left[\sum_{j=1}^m \alpha_{ji} \right] \log_2 \sum_{j=1}^m \alpha_{ji} + \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^m \alpha_{ij} \log_2 (\alpha_{ij}) \\
&= - \sum_{i=1}^m \left[\left(\sum_{j=1}^m \alpha_{ij} \right) \log_2 \sum_{j=1}^m \alpha_{ij} + \left(\sum_{j=1}^m \alpha_{ji} \right) \log_2 \sum_{j=1}^m \alpha_{ji} - \sum_{j=1}^m (\alpha_{ij} \log_2 \alpha_{ij}) \right] \tag{15}
\end{aligned}$$

Le problème se formule comme un problème de maximization de l'information mutuelle : on cherche à maximiser l'information qu'on peut obtenir sur ρ_i quand on a les opérateurs de mesure Π_i :

$$\max_{\Pi} I(\rho, \Pi) \tag{16}$$

tel que :

$$\Pi_i \succeq 0 \quad 1 \leq i \leq m \tag{17}$$

$$\sum_{i=1}^m \Pi_i = I \tag{18}$$

Application numérique

Ce problème de maximisation n'est pas convexe, on ne peut donc pas le résoudre simplement avec une librairie telle que `cvxpy`. Une bonne solution consiste à utiliser l'analyse par intervalle pour résoudre ce problème, et nous utilisons la librairie `ibex` pour résoudre ce problème.

	ρ'_1	ρ'_2	ρ'_3
Π_1	$Tr(\Pi_1\rho_1)$	$Tr(\Pi_1\rho_2)$	$Tr(\Pi_1\rho_3)$
Π_2	$Tr(\Pi_2\rho_1)$	$Tr(\Pi_2\rho_2)$	$Tr(\Pi_2\rho_3)$
Π_3	$Tr(\Pi_3\rho_1)$	$Tr(\Pi_3\rho_2)$	$Tr(\Pi_3\rho_3)$