

UNIVERSITÉ DE SHERBROOKE

---

# IFT712 - TP1

---

*Authors*

ALEXANDRE THEISSE  
LOUIS-VINCENT CAPELLI  
TOM SARTORI

October 3, 2023

# 1 Partie Théorique

## 1.1 Question 1

Nous devons démontrer que  $H[x, y] = H[y|x] + H[x]$ .

$$H[x, y] = - \sum_x \sum_y P(x, y) \log (P(x, y))$$

En utilisant que  $p(x, y) = p(x)p(y|x)$  :

$$H[x, y] = - \sum_x \sum_y P(x, y) \log (P(y|x)p(x))$$

Par la propriété que  $\log(a \cdot b) = \log(a) + \log(b)$  et que l'addition est linéaire :

$$H[x, y] = - \sum_x \sum_y P(x, y) \log (P(y|x)) - \sum_x \sum_y P(x, y) \log (P(x))$$

Or par les probabilités totales,  $\sum_y P(x, y) = P(x)$ .  
Soit :

$$H[x, y] = - \sum_x \sum_y P(x, y) \log (P(y|x)) - \sum_x P(x) \log (P(x))$$

$$H[y|x] = - \sum_x \sum_y P(x, y) \log (P(y|x))$$

$$H[x] = - \sum_x P(x) \log (P(x))$$

Ainsi :

$$H[x, y] = H[y|x] + H[x]$$

## 1.2 Question 2

Démontrons que  $I[x, y] = H[x] - H[x|y]$ .

$$I(X, Y) = \sum_{x, y} P(x, y) \log \left( \frac{P(x, y)}{P(x)P(y)} \right)$$

Utilisons  $\log(\frac{a}{b}) = \log(a) - \log(b)$  :

$$= \sum_x \sum_y P(x, y) (\log (P(x, y)) - \log (P(x) * P(y)))$$

Séparation de la somme en trois sommes, car l'addition est linéaire :

$$= \sum_x \sum_y P(x, y) (\log (P(x, y)) - \sum_x \sum_y P(x, y) \log (P(x)) - \sum_x \sum_y P(x, y) \log (P(y)))$$

Or, nous allons remettre la 1<sup>re</sup> et la 3<sup>e</sup> somme ensemble, par le fait que l'addition est linéaire et que  $\log(a) - \log(b) = \log(\frac{a}{b})$

$$= \sum_x \sum_y P(x, y) (\log \left( \frac{P(x, y)}{P(y)} \right)) - \sum_x \log(P(x)) \sum_y P(x, y) :$$

De part le fait que,  $\log(P(x))$  ne dépend pas de  $y$ , on peut sortir ce dernier de la somme sur  $y$ . De plus, sachant que  $\sum_y P(x, y) = P(x)$  alors, par la propriété des probabilités totales :

$$= \sum_x \sum_y P(x, y) (\log \left( \frac{P(x, y)}{P(y)} \right)) - \sum_x P(x) \log(P(x))$$

Or,  $H[x] = - \sum_x P(x) \log(P(x))$ . Donc, on peut simplifier comme suit :

$$= \sum_x \sum_y P(x, y) (\log \left( \frac{P(x, y)}{P(y)} \right)) + H[x]$$

Comme  $P(x, y) = P(x|y)P(y)$  :

$$= \sum_x \sum_y P(x, y) (\log(P(x|y)) + H[x])$$

Enfin, car  $-H[x|y] = \sum_x \sum_y P(x, y) (\log(P(x|y)))$ , alors on a bien :

$$I[x, y] = H[x] - H[x|y]$$

### 1.3 Question 3

Nous allons démontrer que  $Cov[X, Y] = E[XY] - E[X]E[Y]$  :

Par définition :

$$Cov(X, Y) = E[(X - E[X])(Y - E[Y])]$$

Ainsi :

$$\begin{aligned} &= E[XY - XE[Y] - YE[X] + E[X]E[Y]] \\ &= E[XY] - E[X]E[Y] - E[Y]E[X] + E[X]E[Y] \end{aligned}$$

Par continuité de l'espérance :

$$= E[XY] - E[X]E[Y]$$

### 1.4 Question 4

Soit  $X$ , une variable aléatoire binaire représentée par la distribution suivantes :

$$0; 0; 0; 1; 0; 0; 1; 0; 1; 0$$

A partir de cette distribution, nous pouvons déduire que :

- $P(X = 0) = \frac{7}{10}$ , car il y a sept "0" sur dix tirages.
- $P(X = 1) = \frac{3}{10}$ , car il y a trois "1" sur dix tirages.

Pour calculer l'espérance, par définition  $E[X] = \sum_{i=1}^n x_i p_i$ , alors :

$$E[X] = 0 \cdot \frac{7}{10} + 1 \cdot \frac{3}{10} = \frac{3}{10}$$

Pour calculer la variance, par définition  $V[X] = E[X^2] - (E[X])^2$ , alors :

$$E[X^2] = 0^2 \cdot \frac{7}{10} + 1^2 \cdot \frac{3}{10} = \frac{3}{10}$$

$$(E[X])^2 = \left(\frac{3}{10}\right)^2 = \frac{9}{100}$$

Ainsi :

$$V[X] = \frac{3}{10} - \frac{9}{100} = \frac{21}{100}$$

Pour calculer l'entropie, par définition  $H[X] = -\sum_{i=1}^n P(X=x_i) \cdot \log(P(X=x_i))$ , alors :

$$H[X] = -\frac{7}{10} \cdot \log\left(\frac{7}{10}\right) - \frac{3}{10} \cdot \log\left(\frac{3}{10}\right) = 0,88$$