

Exemple:

$$S = \{0, 1\}$$

$$P = \{p, 1-p\}$$

1. Calculer $H(S)$

2. P ? pour $H(S)$ est max.

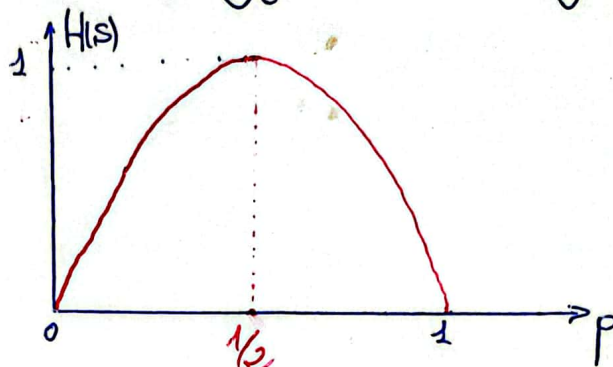
• H est max pour $p = \frac{1}{2}$

$$\Rightarrow p(0) = \frac{1}{2}$$

$$p(1) = 1 - \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$$

$$H(S) = - \sum_{k=1}^2 P_k \log_2(P_k)$$
$$= -p(0) \log_2(p(0)) - p(1) \log_2(p(1))$$

$$H(p) = -p \log_2 p - (1-p) \log_2 (1-p)$$



• H est maximal lorsque les symboles sont équiprobables.

$$* \cdot \overline{S = \{s_1, s_2, \dots, s_N\}} ; \overline{P(s_k) = \frac{1}{N}}_{k=1 \dots N}$$

si les symboles sont
équiprobables Alors
 H est max

$$H(S) = - \sum_{k=1}^N P_k \log_2(P_k) = -\frac{1}{N} \log_2 \frac{1}{N} - \frac{1}{N} \log_2 \frac{1}{N} - \dots - \frac{1}{N} \log_2 \frac{1}{N}$$

$$H(S) = N \left(\frac{1}{N} \right) \log_2(N) = \log_2(N)$$

$$\overline{H(S) = \log_2(N)}$$

• N symboles équiprobables $\Rightarrow H(S) = \log_2(N)$

Exemple

1) on considère une source $S = \{0, 1\}$. Calculer son entropie $H(S)$ lorsque les symboles sont équiprobables.

2) on considère une source S pouvant transmettre deux valeurs oui ou non. Les résultats sont équiprobables. Calculer $H(S)$

Réponse:

1. $S = \{0, 1\}$; $p(0) = p(1) = \frac{1}{2}$

$$H(S) = \log_2(2) = 1 \text{ sh}$$

2. $S = \{\text{oui/non}\}$

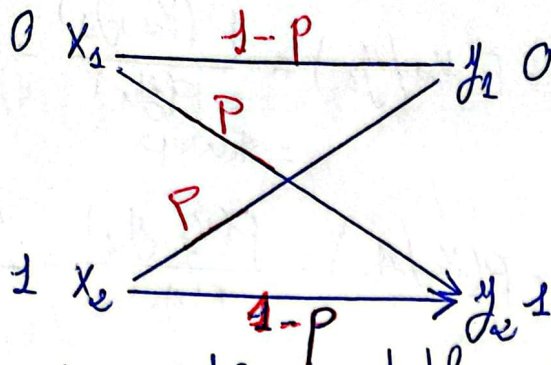
$$p(\text{oui}) = p(\text{non}) = \frac{1}{2}$$

$$H(S) = \log_2(2) = 1 \text{ sh}$$

②

Quantité d'information & Entropie conditionnelle :

source binaire avec Entrée $X(x_1, x_2)$ et la sortie $Y(y_1, y_2)$



(Entrées équiprobables)
(x_1, x_2)
2 entrées + 2 sorties
(y_1, y_2)

$I(X, Y)$?
 $H(X|Y)$?
 $H(Y|X)$?

x_1 et x_2 sont équiprobables : $P(x_1) = P(x_2) = 1/2$

Probabilités conditionnelles

-1- $P(Y|X)$?

$$Y = (y_1, y_2) \quad X = (x_1, x_2)$$

(Loi de Bayes)
donnée du graphique

$$P(y_1|x_1) = 1-p \quad | \quad P(y_2|x_1) = p$$

$$P(y_1|x_2) = p \quad | \quad P(y_2|x_2) = 1-p$$

canal binaire
symétrique
canal de sortie
deux bits 0 ou 1

Prob. jointes de la source

-2- $P(X, Y)$?

$$P(X, Y) = P(Y|X) P(X)$$

Loi de Bayes

$$\begin{aligned} P(x_1, y_1) &= P(y_1|x_1) P(x_1) \\ &= (1-p) \cdot \frac{1}{2} \\ &= \frac{1-p}{2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(x_2, y_1) &= P(y_1|x_2) P(x_2) \\ &= p \cdot \frac{1}{2} \\ &= \frac{p}{2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(x_1, y_2) &= P(y_2|x_1) P(x_1) \\ &= p \cdot \frac{1}{2} \\ &= \frac{p}{2} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} P(x_2, y_2) &= P(y_2|x_2) P(x_2) \\ &= (1-p) \cdot \frac{1}{2} \\ &= \frac{1-p}{2} \end{aligned}$$

Prob. marginales de la source

-3- $P(Y)$?

$$P(y_j) = \sum_{i=1}^2 P(x_i, y_j)$$

probabilités jointes

$$P(y_1) = \sum_{i=1}^2 P(x_i, y_1) = P(x_1, y_1) + P(x_2, y_1) = \frac{1}{2}$$

$$P(y_2) = \sum_{i=1}^2 P(x_i, y_2) = P(x_1, y_2) + P(x_2, y_2) = \frac{1}{2}$$

• Probabilités conditionnelles $p(x/y)$:

• $p(x/y)$?

$$p(x/y) = p(x, y) / p(y) \quad \text{Loi de Bayes}$$

$$p(x_1/y_1) = \frac{p(x_1, y_1)}{p(y_1)} = \frac{\frac{1}{2}(1-p)}{\frac{1}{2}} = 1-p$$

$$p(x_2/y_1) = \frac{p(x_2, y_1)}{p(y_1)} = \frac{\frac{1}{2}p}{\frac{1}{2}} = p$$

$$p(x_1/y_2) = \frac{p(x_1, y_2)}{p(y_2)} = \frac{\frac{1}{2}p}{\frac{1}{2}} = p$$

$$p(x_2/y_2) = \frac{p(x_2, y_2)}{p(y_2)} = \frac{\frac{1}{2}(1-p)}{\frac{1}{2}} = 1-p$$

• Quantité d'information d'un caractère:

$$I(x_j) = -\log_2(p(x_j))$$

$$I(x_1) = -\log_2\left(\frac{1}{2}\right) = \log_2(2) = 1 \text{ bit}$$

$$I(y_1) = -\log_2\left(\frac{1}{2}\right) = \log_2(2) = 1 \text{ bit}$$

$$I(x_2) = -\log_2\left(\frac{1}{2}\right) = \log_2(2) = 1 \text{ bit}$$

$$I(y_2) = -\log_2\left(\frac{1}{2}\right) = \log_2(2) = 1 \text{ bit}$$

• Entropie de chaque source:

$$H(X) = -\sum_{k=1}^K p_k \log_2(p_k)$$

$$H(X) = 1 \text{ bit/symbole} (= \log_2(K) = \log_2(2)) = 1 \text{ sh}$$

$$H(Y) = 1 \text{ bit/symbole} = 1 \text{ sh}$$

• Entropie jointe:

$$H(X, Y) = H(Y) - H(Y/X)$$

$$H(Y/X) = \sum_i p(x_i) H(Y/x_i)$$

$$H(Y/x_i) = \sum_j p(y_j/x_i) \log_2\left(\frac{1}{p(y_j/x_i)}\right)$$

• Entropie conditionnelle moyenne:

$$H(Y/X) = \sum_i p(x_i) \sum_j p(y_j/x_i) \log_2\left(\frac{1}{p(y_j/x_i)}\right)$$

$$\begin{aligned} H(Y/X) &= p(x_1) \left[p(y_1/x_1) \log_2\left(\frac{1}{p(y_1/x_1)}\right) + p(y_2/x_1) \log_2\left(\frac{1}{p(y_2/x_1)}\right) \right] + \\ &\quad p(x_2) \left[p(y_1/x_2) \log_2\left(\frac{1}{p(y_1/x_2)}\right) + p(y_2/x_2) \log_2\left(\frac{1}{p(y_2/x_2)}\right) \right] \\ &= \frac{1}{2} \left[\frac{1}{2} \log_2(1-p) - \frac{1}{2} \log_2(p) \right] + \frac{1}{2} \left[\frac{1}{2} \log_2(p) + \frac{1}{2} \log_2(1-p) \right] \end{aligned}$$

(4)

Quantité d'information mutuelle $I(X, Y)$:

$$I(X, Y) = H(Y) - H(Y/X) \quad (2)$$

$$I(X, Y) = H(X) + H(Y) - H(X, Y) \quad (1)$$

$$1) \cdot I(X, Y) = 1 + (1-p) \log_2(1-p) + p \log_2(p)$$

$$\begin{aligned} 2) \cdot I(X, Y) &= 1 + 1 - 1 + p \log_2(p) + (1-p) \log_2(1-p) \\ &= 1 + p \log_2(p) + (1-p) \log_2(1-p) \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} 1) \text{ et } 2) &\Rightarrow H(Y) - H(Y/X) = H(X) + H(Y) - H(X, Y) \\ &\Rightarrow \boxed{H(X) + H(Y/X) = H(X, Y)} \end{aligned}$$

$$P(x, y) = P(x/y) \cdot P(y)$$

$$I(x, y) = I(x/y) + I(y)$$

$$H(Y/X) = -(1-p) \log_2(1-p) - p \log_2(p)$$

• $H(X/Y) = H(Y/X)$ car canal binaire symétrique

$$\begin{aligned} H(Y/X) &= \sum_{i=1}^2 p(x_i) H(Y/X_i) \\ &= - \sum_{i=1}^2 p(x_i) \sum_{j=1}^2 p(y_j/x_i) \log_2(p(y_j/x_i)) \\ &= p(x_1) [-p(y_1/x_1) \log_2 p(y_1/x_1) - p(y_2/x_1) \log_2(p(y_2/x_1))] + \\ &\quad p(x_2) [-p(y_1/x_2) \log_2(p(y_1/x_2)) - p(y_2/x_2) \log_2 p(y_2/x_2)] \\ &= \frac{1}{2} [-(1-p) \log_2(1-p) - p \log_2(p)] + \frac{1}{2} [-p \log_2(p) - (1-p) \log_2(1-p)] \\ &= -(1-p) \log_2(1-p) - p \log_2(p) \end{aligned}$$

Entropie jointe $H(X,Y)$

$$H(X,Y) = - \sum_i \sum_j p(x_i, y_j) \log_2(p(x_i, y_j))$$

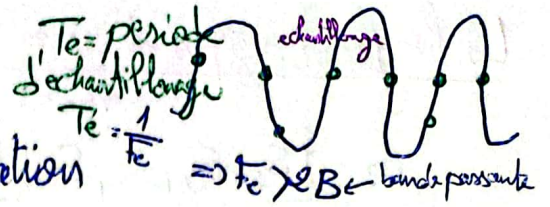
$$\begin{aligned} H(X,Y) &= - [p(x_1, y_1) \log_2 p(x_1, y_1) + p(x_1, y_2) \log_2 p(x_1, y_2) + p(x_2, y_1) \log_2 p(x_2, y_1) \\ &\quad + p(x_2, y_2) \log_2(p(x_2, y_2))] \\ &= - \left[\frac{1}{2} (1-p) \log_2 \left(\frac{1-p}{2} \right) + \frac{p}{2} \log_2 \left(\frac{p}{2} \right) + \frac{1}{2} (1-p) \log_2 \left(\frac{1-p}{2} \right) \right. \\ &\quad \left. + \frac{p}{2} \log_2 \left(\frac{p}{2} \right) \right] \end{aligned}$$

$$= - p \log_2 \left(\frac{p}{2} \right) - (1-p) \log_2 \left(\frac{1-p}{2} \right)$$

$$= - p \log_2(p) + p - (1-p) \log_2(p) + (1-p) \quad \leftarrow + (1-p) \log_2(2)$$

$$\Rightarrow H(X,Y) = 1 - p \log_2(p) - (1-p) \log_2(1-p).$$

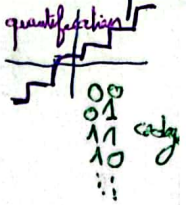
Codage source



codage source = Numérisation de l'information

↳ information analogique → information Numérique

- 3 phases {
- Échantillonnage $T_e = \frac{1}{f_e}$
 - Quantification = mesurer les échantillons
 - Codage



Réduire la quantité d'information délivrée source (éliminer la redondance)

* Code à longueur fixe: $S = \{10, 01, 11, 00\}$

↳ représente à la m même bits

* code à longueur variable: $S = \{101, 01, 11, 1111, 011\}$

↳ représente à la m même de bits

$S_1 = \{01, 1, 01\}$ code variable

$S_2 = \{11, 110, 101\}$ c.v

$S_3 = \{00, 10, 01\}$ c. fixe

$S_4 = \{101, 101, 10\}$ c.v

code préfixe:

$S = \{10, 101, 001, 111\}$

code non préfixe

* $S_1 = \{10, 110\}$

code préfixe

Exp:

$S_1 = \{01, 110, 001\}$ P

$S_2 = \{001, 110, 111\}$ N.p

$S_3 = \{011, 001, 11, 110\}$ N.p

$S_4 = \{111, 110, 101\}$ P

La longueur moyenne d'un mot code :

$$\bar{n} = \sum_{i=1}^M p_i n_i$$

$S = \{S_1, S_2, \dots, S_M\}$

; n_i = longueur de S_i = nbre de bit de S_i
 p_i = probabilité de S_i

Exp: $S = \{100, 01, 10, 001, 110\}$; $p_i = \{1/5, 1/5, 1/5, 1/5, 1/5\}$

- 1 - S est un code à longueur fixe? variable? avec ou sans préfixe?
- 2 - Calculer la quantité d'information de chaque mot de S ;
- 3 - Calculer la longueur moyenne de S .

Rep:

1 - S est un code à longueur variable

1 - S est un code sans préfixe.

$$I(S_i) = -\log_2(p_i)$$

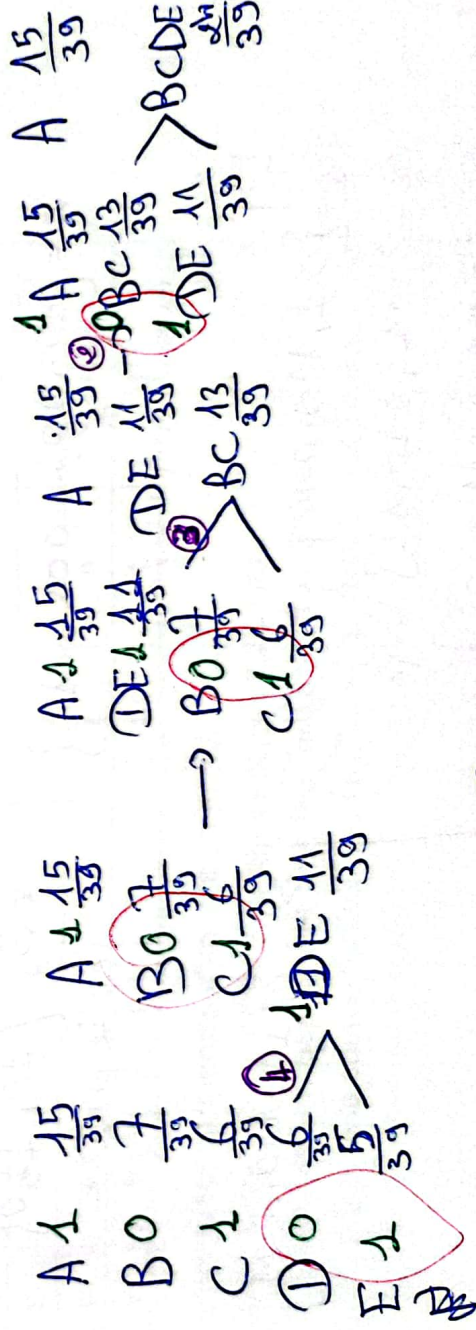
$$I(S_1) = -\log_2\left(\frac{1}{5}\right) = 2,32 \text{ bits} = S_2 = S_3 = S_4 = S_5$$

$$\bar{n} = n_1 \times p_1 + n_2 \times p_2 + n_3 \times p_3 + n_4 \times p_4 + n_5 \times p_5$$

$$= \frac{2}{5} (3 + 2 + 2 + 3 + 3) = \frac{13}{5} = 2,6 \text{ bits}$$

* Code de Huffman:

$S = \{A, B, C, D, E\}$

$$p_i = \left\{ \frac{15}{39}, \frac{7}{39}, \frac{6}{39}, \frac{6}{39}, \frac{5}{39} \right\}$$


②

