

# Introduction

Théorie de  
l'information

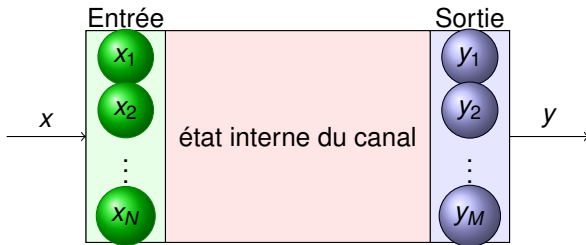
Michel Celette

Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon

Un canal discret est un système acceptant en entrée des suites de symboles définis sur un alphabet  $\mathcal{X} = \{x_1, x_2, \dots, x_N\}$  et émettant en sortie des suites des symboles définis sur un alphabet  $\mathcal{Y} = \{y_1, y_2, \dots, y_M\}$



Soit  $x = x_{i_1} x_{i_2} \dots x_{i_n}$  un message en entrée et  $y = y_{i_1} y_{i_2} \dots y_{i_m}$  le message obtenu en sortie.

Entrées, sorties et état interne du canal sont liés par un modèle probabiliste

# Modélisation probabiliste du canal

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon

$$p(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_m} | x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_n}, \text{état})$$

Pour simplifier ce cadre trop général nous ferons les hypothèses suivantes

- le canal n'a pas d'état interne.

$$p(y_{i_1}, y_{i_2}, \dots, y_{i_m} | x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_n})$$

- le canal est causal : toute sortie est indépendante des entrées futures

$$m \leq n \implies$$

$$p(y_{i_1}, \dots, y_{i_m} | x_{i_1}, \dots, x_{i_n}) = p(y_{i_1}, \dots, y_{i_m} | x_{i_1}, \dots, x_{i_m})$$

- Le canal est causal sans mémoire

$$p(y_{i_1}, \dots, y_{i_n} | x_{i_1}, x_{i_2}, \dots, x_{i_n}) = \prod_{k=1}^n p(y_{i_k} | x_{i_k})$$

# modélisation probabiliste du canal

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon

- Le canal est causal sans mémoire stationnaire  
un canal causal sans mémoire est dit stationnaire si

$$p(Y_k = y_{i_k} | X_k = x_{i_k}) = p(Y = y_{i_k} | X = x_{i_k})$$

autrement dit  $p(Y_k = y_{i_k} | X_k = x_{i_k})$  ne dépend pas du temps

# Canal discret causal sans mémoire stationnaire

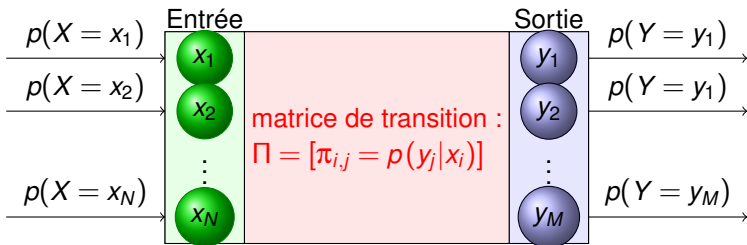
Théorie de  
l'information

Michel Celette

Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon



notons

$$P_X = \begin{pmatrix} p(x_1) \\ p(x_2) \\ \vdots \\ p(x_N) \end{pmatrix} \quad \text{et} \quad P_Y = \begin{pmatrix} p(y_1) \\ p(y_2) \\ \vdots \\ p(y_M) \end{pmatrix}$$

# matrice de transition d'un canal discret causal sans mémoire stationnaire

Théorie de  
l'information

Michel Celette

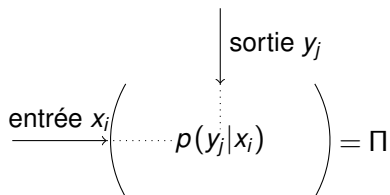
Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon

Matrice de transition d'un canal discret sans mémoire

$$\Pi = [\pi_{i,j} = p(y_j|x_i)]$$



$$P_Y = \Pi^T P_X$$

# Canal uniforme par rapport à entrée

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon

Pour tout  $i \in \{1, 2, \dots, N\}$   $p(\cdot|x_i)$  est une loi de probabilité sur  $\{y_1, \dots, y_M\}$

Ainsi chacune des lignes de la matrice  $\Pi$  est une loi de probabilité .

Pour un canal uniforme par rapport à l'entrée les lois  $p(\cdot|x_i)$  sont identiques à une permutation près : les symboles à l'entrée sont tous affectés de la même manière par les erreurs

**conséquences :**

$$(\forall i \in \{1, 2, \dots, N\})(\forall j \in \{1, 2, \dots, N\})H(Y|x_i) = H(Y|x_j)$$

$$(\forall i \in \{1, 2, \dots, N\})H(Y|X) = H(Y|x_i)$$

# Canal uniforme par rapport à la sortie

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon

Les colonnes de la matrice de transition  $\Pi$  sont identiques à une permutation près.

Attention quelque soit  $j$  la colonne composée des valeurs  $p(y_j|x_1), \dots, p(y_j|x_N)$  n'est pas une loi de probabilité.

**conséquence : si  $P_X$  est uniforme alors  $P_Y$  est uniforme**

$$\begin{aligned} (\forall j \in \{1, 2, \dots, M\}) \quad p(y_j) &= \sum_{i=1}^N p(y_j|x_i)p(x_i) \\ &= \frac{1}{N} \sum_{i=1}^N p(y_j|x_i) \end{aligned}$$

Or

$$(\forall j \in \{1, 2, \dots, M\})(\forall k \in \{1, 2, \dots, M\}) \sum_{i=1}^N p(y_j|x_i) = \sum_{i=1}^N p(y_k|x_i)$$

par conséquent

$$(\forall j \in \{1, 2, \dots, M\})(\forall k \in \{1, 2, \dots, M\}) p(y_j) = p(y_k)$$

# canal particuliers

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Canal

Capacité

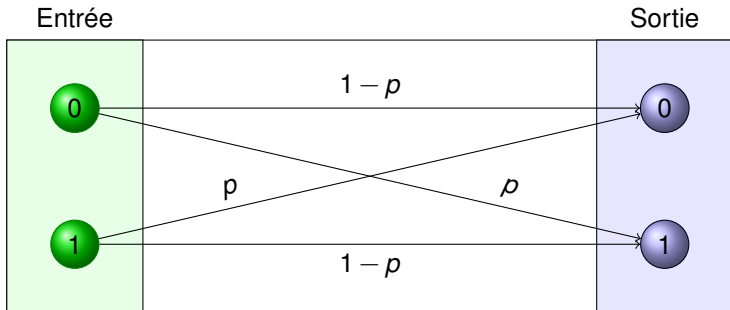
Théorème de  
Shannon

- Le canal est dit symétrique si  $|\mathcal{X}| = |\mathcal{Y}|$ , s'il est uniforme par rapport à l'entrée et à la sortie
- Canal sans perte : l'observation de la sortie permet de déterminer avec certitude l'entrée.  
 $H(X|Y) = 0$
- Canal déterministe : la sortie est une fonction déterministe de l'entrée  
pour ce type de canal on a aussi  $H(X|Y) = 0$
- Canal sans bruit : déterministe et sans perte
- Canal de capacité nulle : si la sortie n'apporte aucune information sur l'entrée



# Le canal binaire symétrique (CBS)

canal discret causal sans mémoire stationnaire,



$$\Pi = \begin{pmatrix} 1-p & p \\ p & 1-p \end{pmatrix}$$

# Canal à bruit additif Gaussien

Théorie de  
l'information

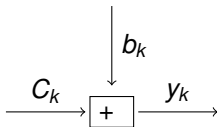
Michel Celette

Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon

canal causal sans mémoire



Si  $b_k \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$  alors  $y_k | C_k \sim \mathcal{N}(C_k, \sigma^2)$

Sa densité  $p(y_k | C_k)$  est donnée par

$$p(y_k | C_k) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(y_k - C_k)^2}{2\sigma^2}}$$

Les performances du canal sont déterminées par  $\sigma$

# Capacité

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon

$$I(X; Y) = H(X) - H(X|Y)$$

$H(X)$  entropie de de la source

$H(X; Y)$  Incertitude résiduelle sur  $X$  sachant  $Y$

L'information mutuelle dépend de la loi de  $X$  et de la nature du canal de transmission

On appelle capacité du canal l'information maximale

$$C = \max_{P_X} I(X; Y)$$

# capacité d'un canal symétrique

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon

- $H(X|X) = H(Y|X = x_i)$  est indépendante de  $i$
- $H(Y)$  est maximum lorsque la loi d'entrée est uniforme
- $C = \log_2(N) + \sum_{k=1}^N p(y_i|x_i) \log_2(p(y_j|x_i))$

# Capacité d'un canal binaire symétrique

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Canal

Capacité

Théorème de  
Shannon

$$\begin{aligned}C &= 1 + (1 - p)\log_2(1 - p) + p\log_2(p) \\C &= 1 - H(p)\end{aligned}$$

- Cas sans bruit  $p = 0$  ou  $p = 1$
- Canal de capacité nulle  $p = \frac{1}{2}$