

# Second Théorème de Shannon

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Second  
Théorème de  
Shannon

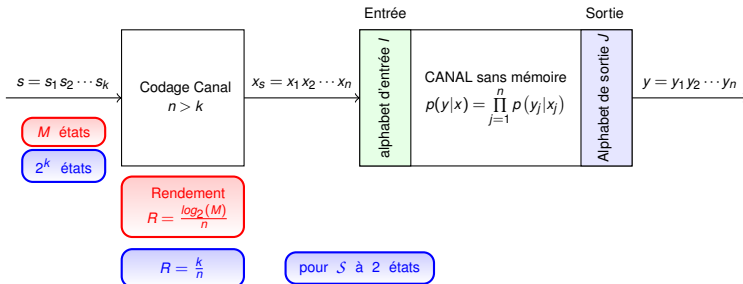
Codage Canal

## Notations

- $X_n$  l'ensemble des suites  $x$  de longueur  $n$  en entrée de canal
- $Y_n$  l'ensemble des suites  $y$  de longueur  $n$  en sortie de canal

## Hypothèses

- $S$  source simple et de loi uniforme
- Le canal est sans mémoire à entrées et sorties discrètes



Dans le cas d'une source simple à deux états et d'un codage binaire :  $2^k$  mots de codes choisis parmi  $2^n$

# Décodage au sens du maximum de vraisemblance (voir TD 8)

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Second  
Théorème de  
Shannon

Codage Canal

Connaissant la séquence  $y$  en sortie le mot  $x_m$  en entrée est vraisemblablement celui pour lequel  $p(y|x_m)$  est maximal.  
On décode donc  $y$  en choisissant le mot  $x_m \in X_n$  tel que

$$(\forall x_{m'} \in X_n) (x_{m'} \neq x_m \implies p(y|x_m) > p(y|x_{m'}))$$

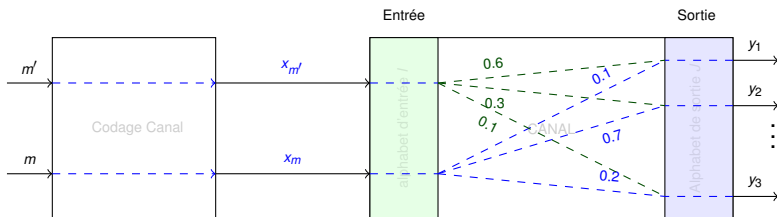
# Probabilité d'erreur de décodage pour un mot donné en entrée

Théorie de l'information

Michel Celette

Second Théorème de Shannon

Codage Canal



Exemple 1 : 2 mots en entrée, 3 mots possibles en sortie

- Sachant que  $x_m$  a été émis en entrée de canal, quelle est la probabilité d'avoir un décodage erroné ?
- Même question sachant que  $x_{m'}$  a été émis en entrée de canal

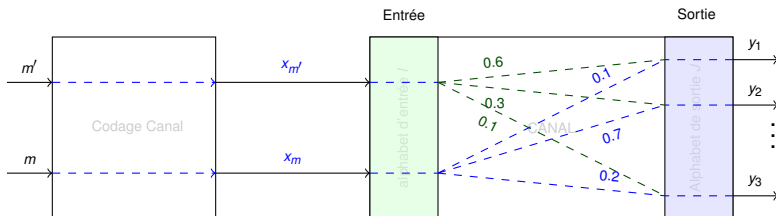
# Probabilité d'erreur de décodage pour un mot donné en entrée

Théorie de l'information

Michel Celette

Second Théorème de Shannon

Codage Canal



Exemple 2 : en entrée tous les mots de  $X_n$  sont possibles, 3 mots possibles en sortie lorsque  $x_m$  est en entrée

- Sachant que  $m$  a été émis en entrée de canal, quelle est la probabilité d'avoir un décodage erroné ? On pourra utiliser la fonction  $\Phi$  défini ci dessous :

$$\Phi_m(y) = \begin{cases} 1 & \text{si il existe } m' \text{ tel que } p(y|x_{m'}) > p(y|x_m) \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

# Majoration de la probabilité d'erreur de décodage pour un mot donné en entrée

Théorie de  
l'information

Michel Cèlette

Second  
Théorème de  
Shannon

Codage Canal

$$P_e(m) = \sum_{y \in Y_n} P(y|x_m) \Phi_m(y)$$

pour tout  $m \in X_n$ ,  $s > 0$ ,  $y \in Y_n$  on peut majorer  $\Phi_m(y)$  par

$$\Phi_m(y) \leq \left( \frac{\sum_{m' \neq m} P(y|x_{m'})^{\frac{1}{1+s}}}{P(y|x_m)^{\frac{1}{1+s}}} \right)^s$$

$$P_e(m) \leq \sum_{y \in Y_n} \left\{ P(y|x_m)^{\frac{1}{1+s}} \left( \sum_{m' \neq m} P(y|x_{m'})^{\frac{1}{1+s}} \right)^s \right\}$$

# Codage aléatoire

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Second  
Théorème de  
Shannon

Codage Canal

- les mots de codes sont issus de tirages indépendants selon une loi  $P(x)$  définie sur l'ensemble des séquences d'entrées
- lorsque les mots de codes sont aléatoires, les  $P(y|x_m)$  qui en dépendent sont des variables aléatoires indépendantes
- $P_e(m)$  est une variable aléatoire dont nous allons majorer l'espérance et en déduire qu'il existe nécessairement un code pour lequel la probabilité d'erreur est aussi inférieure à la borne obtenue

# Majoration de la probabilité d'erreur moyenne pour un ensemble probabilisé de codes

Théorie de l'information

Michel Cèlette

Second  
Théorème de  
Shannon

Codage Canal

- pour tout mot  $m$  on a  $E\left(P(y|x_m)^{\frac{1}{1+s}}\right) = \sum_{x \in X_n} P(x)(P(y|x)^{\frac{1}{1+s}})$

- pour tout  $0 < s < 1$  on a

$$\begin{aligned}
 E(P_e(m)) &\leq E\left\{\sum_{y \in Y_n} \left[P(y|x_m)^{\frac{1}{1+s}} \left(\sum_{m' \neq m} P(y|x'_m)^{\frac{1}{1+s}}\right)^s\right]\right\} \\
 &\stackrel{\text{linéarité}}{\leq} \sum_{y \in Y_n} E\left\{\left[P(y|x_m)^{\frac{1}{1+s}} \left(\sum_{m' \neq m} P(y|x'_m)^{\frac{1}{1+s}}\right)^s\right]\right\} \\
 &\stackrel{\text{indépendance}}{\leq} \sum_{y \in Y_n} \left\{E\left[P(y|x_m)^{\frac{1}{1+s}}\right] E\left[\left(\sum_{m' \neq m} P(y|x'_m)^{\frac{1}{1+s}}\right)^s\right]\right\} \\
 &\stackrel{x^s \text{ concave}}{\leq} \sum_{y \in Y_n} \left\{E\left[P(y|x_m)^{\frac{1}{1+s}}\right] \left[E\left(\sum_{m' \neq m} P(y|x'_m)^{\frac{1}{1+s}}\right)\right]^s\right\} \\
 &\stackrel{\text{linéarité}}{\leq} \sum_{y \in Y_n} \left\{E\left[P(y|x_m)^{\frac{1}{1+s}}\right] \left[\sum_{m' \neq m} E\left(P(y|x'_m)^{\frac{1}{1+s}}\right)\right]^s\right\}
 \end{aligned}$$

$$E(P_e(m)) \leq (M-1)^s \sum_{y \in Y_n} \left(\sum_{x \in X_n} P(x)P(y|x)^{\frac{1}{1+s}}\right)^{1+s}, \quad 0 < s < 1$$

# Borne de la probabilité d'erreur moyenne pour un canal sans mémoire et une source simple

Théorie de l'information

Michel Celette

Second  
Théorème de  
Shannon

Codage Canal

- la source est source simple :  $P(x = x_1 x_2 \cdots x_n) = \prod_{k=1}^n P(x_k)$
- le canal est sans mémoire :  $P(y|x) = \prod_{k=1}^n P(y_k|x_k)$

on en déduit pour  $0 < s < 1$

$$E(P_e(m)) \leq (M-1)^s \sum_{y \in Y_n} \left[ \sum_{x \in X_n} \prod_{k=1}^n p(x_k) P(y_k|x_k)^{\frac{1}{1+s}} \right]^{\frac{1}{1+s}}$$

En se ramenant aux alphabets  $I$  d'entrée et  $J$  de sortie du canal on a

$$E(P_e(m)) \leq (M-1)^s \sum_{j \in J} \left[ \sum_{i \in I} p(i) p(j|i)^{\frac{1}{1+s}} \right]^{1+s}, \quad 0 < s < 1$$

$$E(P_e(m)) \leq 2^{-nE(R)}$$

où  $E(R) = \max_{s, \{p(k)\}} \left\{ -sR - \log_2 \left( \sum_{j \in J} \left[ \sum_{i \in I} p(i) p(j|i)^{\frac{1}{1+s}} \right]^{1+s} \right) \right\}$



# Calcul de la borne pour un canal binaire symétrique pour une loi d'entrée uniforme

Théorie de l'information

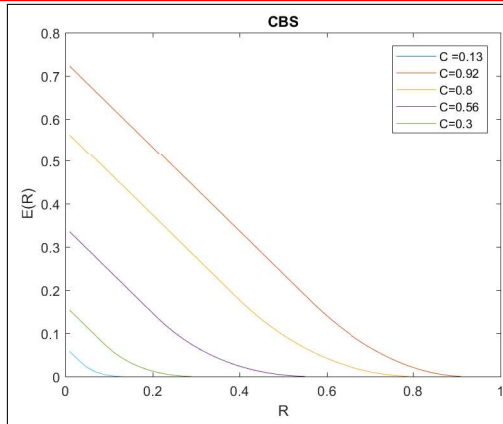
Michel Celette

Second  
Théorème de  
Shannon

Codage Canal

$$E(P_e(m)) \leq 2^{-nE(R)}$$

où  $E(R) = \max_{s \in ]0,1[} \left\{ s(1-R) - (1+s) \log_2 \left( p^{\frac{1}{1+s}} + (1-p)^{\frac{1}{1+s}} \right) \right\}$



# Commentaire sur le second théorème de Shanon

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Second  
Théorème de  
Shannon

Codage Canal

Si  $R < C$  alors **il existe** un code canal de rendement  $R$  dont la probabilité d'erreur est aussi faible que souhaité sitôt à condition que la longueur des mots de codes soit suffisante  
Il est possible de réduire la probabilité d'erreur à une valeur arbitrairement faible à rendement constant.

# Structure $(\mathcal{B} = \{0,1\}, \oplus, \cdot)$ et $\mathcal{B}^k$

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Second  
Théorème de  
Shannon

Codage Canal

- $(\mathcal{B}, \oplus, \cdot)$  est un corps commutatif

$\oplus$	0	1
0	0	1
1	1	0

$\cdot$	0	1
0	0	0
1	0	1

- $(\mathcal{B}^k, \oplus, \cdot)$  est un  $\mathcal{B}$ -e.v.

- $a_1 a_2 \cdots a_k \oplus b_1 b_2 \cdots b_k = (a_1 \oplus b_1) (a_2 \oplus b_2) \cdots (a_k \oplus b_k)$

exemple :  $\oplus$

0	1	0	1	1	1
1	1	0	0	0	1
1	0	0	1	1	0

- $\lambda. (b_1 b_2 \cdots b_k) = (\lambda. b_1) (\lambda. b_2) \cdots (\lambda. b_k)$

exemples : 1. 1101101 = 1101101 et 0.1101101 = 0000000

- vecteur (mot) nul 00...0

- base canonique  $\{e_i = a_1 a_2 \cdots a_k | a_i = 1 \text{ et } j \neq i \Rightarrow a_j = 0, i = 1, \dots, k\}$

- remarque tout vecteur  $= a_1 a_2 \cdots a_k$  est son propre opposé puisque  $a \oplus a = 00 \cdots 0$

- "poids d'un mot" :

$$\omega(a_1 a_2 \cdots a_k) = \sum_{a_i=1} a_i$$

La base canonique de  $(\mathcal{B}^k, \oplus, \cdot)$  est l'ensemble des mots de poids 1

- distance de Hamming entre les mots  $a = a_1 a_2 \cdots a_k$  et  $b = b_1 b_2 \cdots b_k$

$$D_H(a, b) = \omega(a \oplus b)$$

# $(\mathcal{B}^k, \prec)$ algèbre de Boole

- relation  $\prec$  dans  $\mathcal{B}$

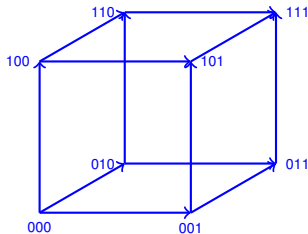
$$a \prec b \iff a \leq b$$

- relation d'ordre  $\prec$  dans  $\mathcal{B}^k$

$$a_1 a_2 \cdots a_k \prec b_1 b_2 \cdots b_k \iff (\forall j \in \{1, 2, \dots, k\}) a_j \prec b_j$$

- $(\mathcal{B}^k, \prec)$  est une algèbre de Boole dont les atomes (successeurs immédiats du plus petit élément  $O$ ) sont les mots de poids 1

Diagramme de Hasse de  $(\mathcal{B}^3, \prec)$



Dans cette représentation la distance de Hamming entre deux mots est le nombre minimale d'arêtes qui les séparent

# Codage par bloc

Théorie de  
l'information

Michel Celette

Second  
Théorème de  
Shannon

Codage Canal

un code par bloc de rendement  $\frac{k}{n}$  est une application

$$\begin{array}{ccc} \mathcal{C} : & \mathcal{B}^k & \rightarrow \mathcal{B}^n \\ & m & \rightarrow C_m \end{array}$$

Notons  $\mathcal{C}$  l'ensemble des mots du code  $\mathcal{C}$

la distance du code  $\mathcal{C}$  est la distance de Hamming minimale entre deux mots de codes distincts

$$d = \min\{d_H(C_i, C_j), i \neq j, C_i \text{ et } C_j \in \mathcal{C}\}$$

Détection : on peut détecter  $d-1$  erreur

Correction : on peut corriger de façon exacte selon la méthode du maximum de vraisemblance au pl