

INTRODUCTION À LA THÉORIE DU CODAGE

Arthur Leclaire

Centre de Mathématiques et de leur Applications
École Normale Supérieure de Cachan

Institut Notre-Dame
Bourg-la-Reine
Mardi 5 Avril 2016

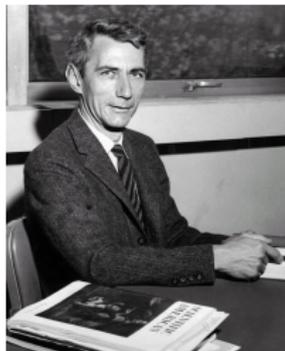
L'Article Fondateur

A Mathematical Theory of Communication.

Par Claude Shannon.

Bell System Technical Journal,

Volume 27, pages 379–423, 623–656, 1948.

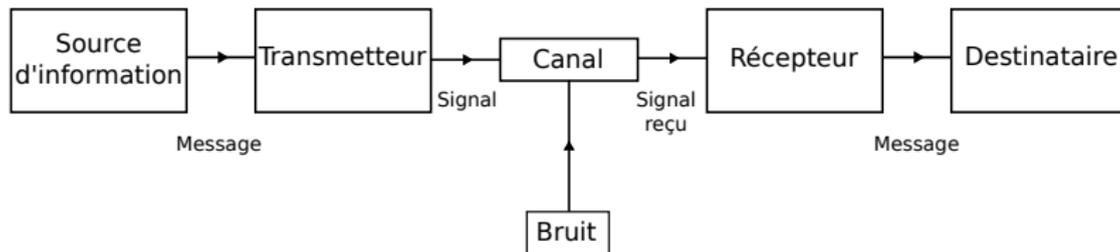


C. Shannon
1916–2001

Cet article a posé les bases de la

**Théorie de l'information
et du codage.**

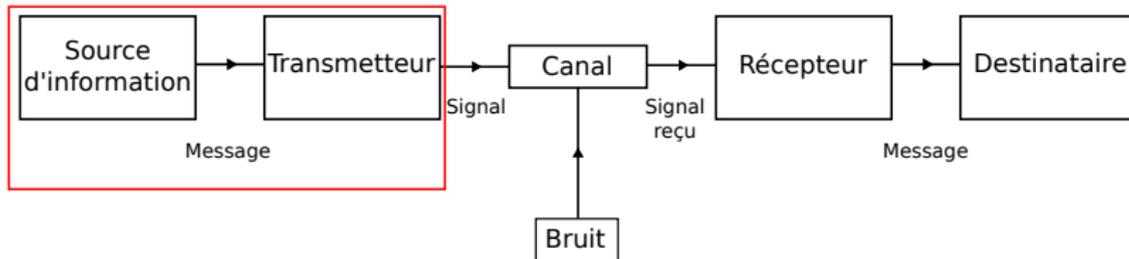
Le Modèle de Communication de Shannon



Question fondamentale :

Selon la capacité du canal et le niveau de bruit, à quelle vitesse peut-on transmettre l'information pour un niveau d'erreur donné ?

Le Modèle de Communication de Shannon



Question fondamentale :

Selon la capacité du canal et le niveau de bruit, à quelle vitesse peut-on transmettre l'information pour un niveau d'erreur donné ?

Dans cet exposé, on va se concentrer sur la partie « **Transmission** ».

De Nombreux Signaux

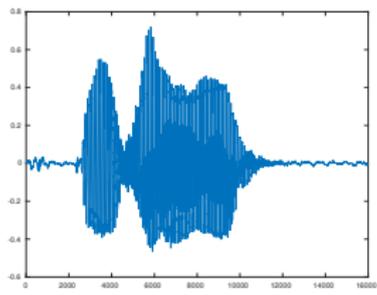
Quelle type d'information veut-on transmettre ?

- Texte

De Nombreux Signaux

Quelle type d'information veut-on transmettre ?

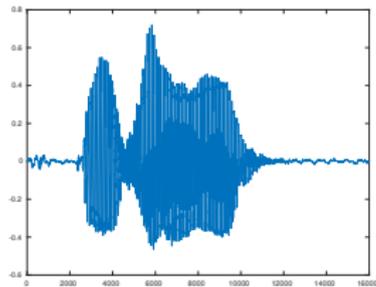
- Texte
- Son



De Nombreux Signaux

Quelle type d'information veut-on transmettre ?

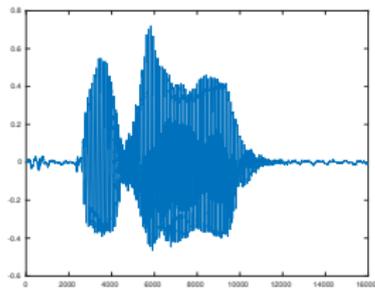
- Texte
- Son
- Images



De Nombreux Signaux

Quelle type d'information veut-on transmettre ?

- Texte
- Son
- Images
- Vidéos



→ Tous ces signaux peuvent être représentés par des suites de nombres, et même par des suites de chiffres 0 et 1.

Plan de la Présentation

Compter en Binaire

Codage de Source

Et pour la suite...

Plan

Compter en Binaire

Compter sur ses mains

Représentation des nombres en binaire

Introduction au logarithme

Codage de Source

Des sources et des codes

Un algorithme de codage

La limite entropique

Et pour la suite...

Information et langage

Codage de canal

Compter sur une main

Jusqu'à combien pouvez-vous compter avec une seule main ?



Compter sur une main

Jusqu'à combien pouvez-vous compter avec une seule main ?

→ Jusqu'à 5.



Compter sur une main

Jusqu'à combien pouvez-vous compter avec une seule main ?

→ Jusqu'à 5. NON ! Jusqu'à 31 (au moins)



Exemple

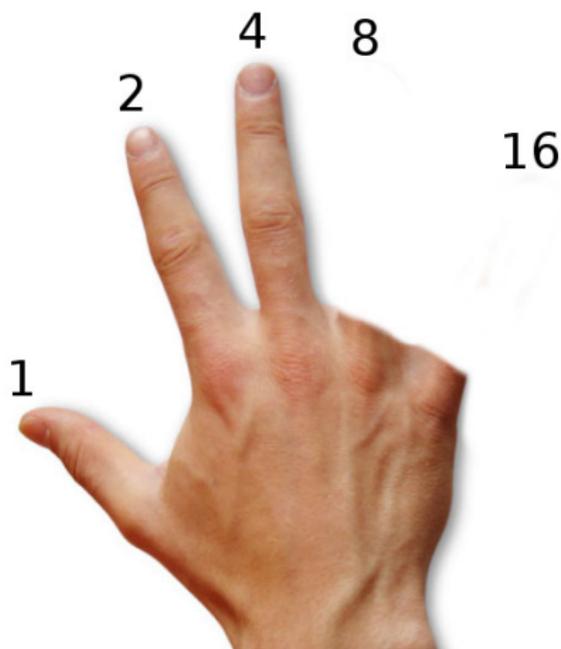


Exemple



$$= 1 + 2 + 4$$

Exemple



$$= 1 + 2 + 4 = 7$$

Exemple



Exemple



$$= 1 + 2 + 8 + 16$$

Exemple



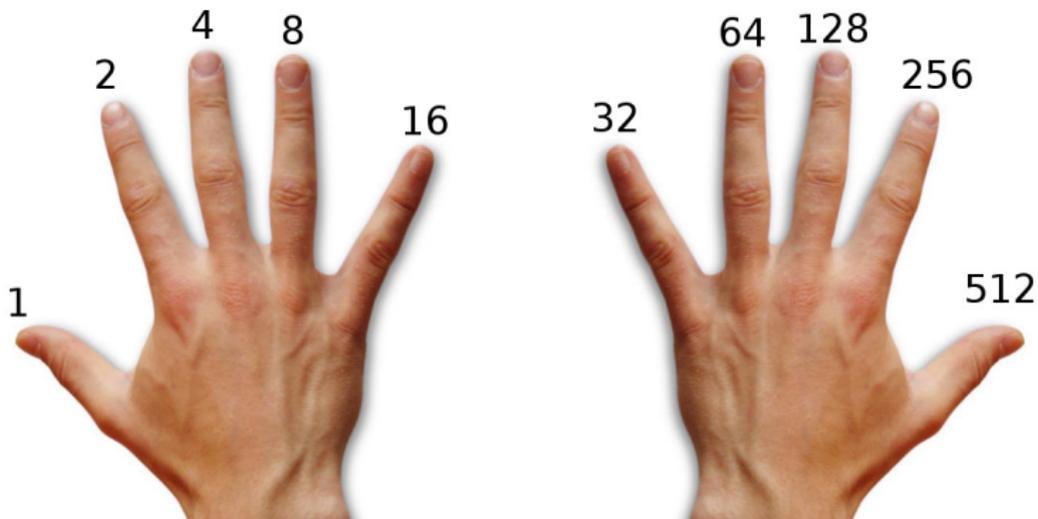
$$= 1 + 2 + 8 + 16 = 1 + 10 + 16 = 27$$

Compter sur deux mains

Jusqu'à combien pouvez-vous compter avec deux mains ?

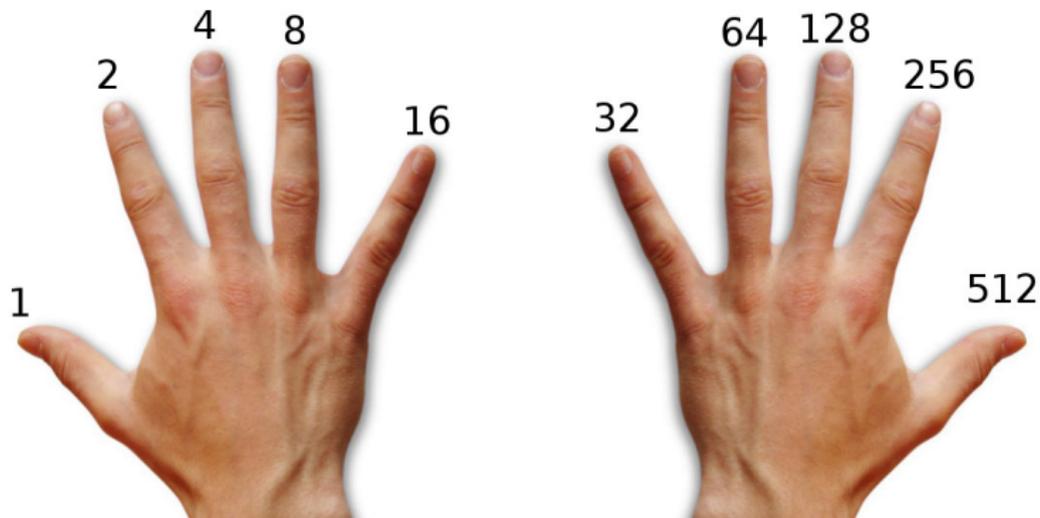
Compter sur deux mains

Jusqu'à combien pouvez-vous compter avec deux mains ?



Compter sur deux mains

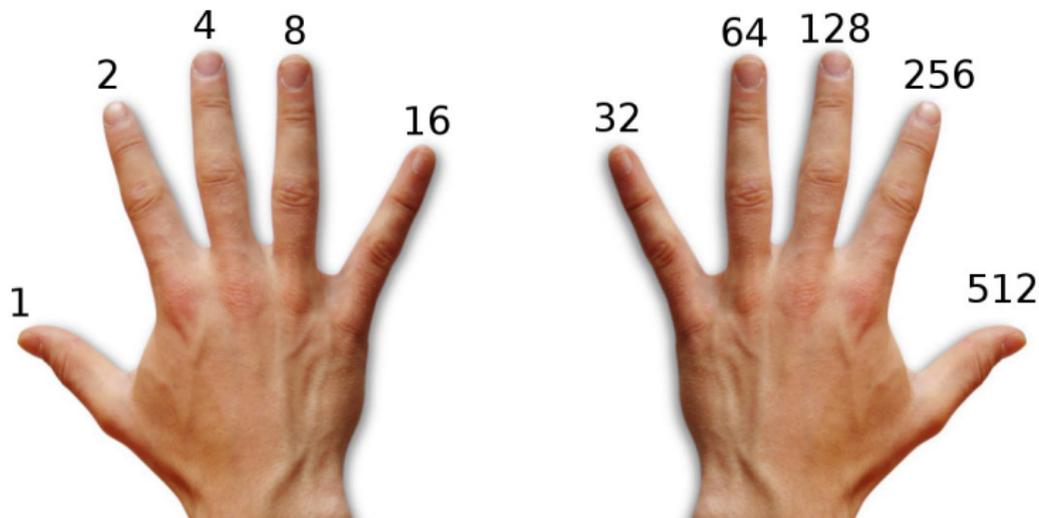
Jusqu'à combien pouvez-vous compter avec deux mains ?



→ Jusqu'à $1 + 2 + 4 + \dots + 512$

Compter sur deux mains

Jusqu'à combien pouvez-vous compter avec deux mains ?



$$\rightarrow \text{Jusqu'à } 1 + 2 + 4 + \dots + 512 = \frac{2^{10} - 1}{2 - 1} = \frac{1024 - 1}{1} = 1023.$$

(somme des termes d'une suite géométrique !)

À vous de jouer !

Votre jeu : Représenter le nombre 19 avec votre main droite.

À vous de jouer !

Votre jeu : Représenter le nombre 19 avec votre main droite.

Indice : $19 = 16 + 2 + 1$.

À vous de jouer !

Votre jeu : Représenter le nombre 19 avec votre main droite.

Indice : $19 = 16 + 2 + 1$.

Réponse



Écriture binaire

Associons à chaque doigt la valeur 0 ou 1, avec le pouce à droite.



Écriture binaire

Associons à chaque doigt la valeur 0 ou 1, avec le pouce à droite.



1 0 0 1 1

Écriture binaire

Associons à chaque doigt la valeur 0 ou 1, avec le pouce à droite.



1

0

0

1

1

 1×16

Écriture binaire

Associons à chaque doigt la valeur 0 ou 1, avec le pouce à droite.



$$\begin{array}{cccccc}
 1 & & 0 & & 0 & & 1 & & 1 \\
 1 \times 16 & + & 0 \times 8 & & & & & &
 \end{array}$$

Écriture binaire

Associons à chaque doigt la valeur 0 ou 1, avec le pouce à droite.



$$\begin{array}{cccccc} 1 & & 0 & & 0 & & 1 & & 1 \\ 1 \times 16 & + & 0 \times 8 & + & 0 \times 4 & & & & \end{array}$$

Écriture binaire

Associons à chaque doigt la valeur 0 ou 1, avec le pouce à droite.



$$\begin{array}{ccccccccc} 1 & & 0 & & 0 & & 1 & & 1 \\ 1 \times 16 & + & 0 \times 8 & + & 0 \times 4 & + & 1 \times 2 & & 1 \end{array}$$

Écriture binaire

Associons à chaque doigt la valeur 0 ou 1, avec le pouce à droite.



$$\begin{array}{cccccc}
 1 & & 0 & & 0 & & 1 & & 1 \\
 1 \times 16 & + & 0 \times 8 & + & 0 \times 4 & + & 1 \times 2 & + & 1 \times 1
 \end{array}$$

Écriture binaire

Associons à chaque doigt la valeur 0 ou 1, avec le pouce à droite.



$$1 \quad 0 \quad 0 \quad 1 \quad 1 \\ 1 \times 16 \quad + \quad 0 \times 8 \quad + \quad 0 \times 4 \quad + \quad 1 \times 2 \quad + \quad 1 \times 1 \quad = \quad 19$$

Écriture binaire

Associons à chaque doigt la valeur 0 ou 1, avec le pouce à droite.



$$\begin{array}{ccccccccc} 1 & & 0 & & 0 & & 1 & & 1 \\ 1 \times 16 & + & 0 \times 8 & + & 0 \times 4 & + & 1 \times 2 & + & 1 \times 1 & = & 19 \end{array}$$

Ainsi, l'écriture binaire de 19 est 10011.

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal

Binaire

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
	1010

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010
100	

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010
100	1100100

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010
100	1100100
	111011101

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010
100	1100100
477	111011101

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010
100	1100100
477	111011101

Comparaison des deux systèmes :

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010
100	1100100
477	111011101

Comparaison des deux systèmes :

$$37 \text{ (décimal)} \longrightarrow 3 \times 10 + 7$$

$$100101 \text{ (binaire)} \longrightarrow 1 \times 32 + 0 \times 16 + 0 \times 8 + 1 \times 4 + 0 \times 2 + 1 \times 1 = 37$$

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010
100	1100100
477	111011101

Comparaison des deux systèmes :

$$37 \text{ (décimal)} \longrightarrow 3 \times 10 + 7$$

$$100101 \text{ (binaire)} \longrightarrow 1 \times 32 + 0 \times 16 + 0 \times 8 + 1 \times 4 + 0 \times 2 + 1 \times 1 = 37$$

$$273 \text{ (décimal)} \longrightarrow 200 + 70 + 3 = 2 \times 100 + 7 \times 10 + 3$$

$$10001001 \text{ (binaire)} \longrightarrow 256 + 16 + 1 = 273$$

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010
100	1100100
477	111011101

Comparaison des deux systèmes :

$$37 \text{ (décimal)} \rightarrow 3 \times 10 + 7$$

$$100101 \text{ (binaire)} \rightarrow 1 \times 32 + 0 \times 16 + 0 \times 8 + 1 \times 4 + 0 \times 2 + 1 \times 1 = 37$$

$$273 \text{ (décimal)} \rightarrow 200 + 70 + 3 = 2 \times 100 + 7 \times 10 + 3$$

$$10001001 \text{ (binaire)} \rightarrow 256 + 16 + 1 = 273$$

Conclusion :

Le binaire prend plus de place sur le papier !

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010
100	1100100
477	111011101

Comparaison des deux systèmes :

$$37 \text{ (décimal)} \longrightarrow 3 \times 10 + 7$$

$$100101 \text{ (binaire)} \longrightarrow 1 \times 32 + 0 \times 16 + 0 \times 8 + 1 \times 4 + 0 \times 2 + 1 \times 1 = 37$$

$$273 \text{ (décimal)} \longrightarrow 200 + 70 + 3 = 2 \times 100 + 7 \times 10 + 3$$

$$10001001 \text{ (binaire)} \longrightarrow 256 + 16 + 1 = 273$$

Conclusion :

Le binaire prend plus de place sur le papier !

Oui ! mais l'ordinateur aime les 0 et les 1.

Représentation des entiers naturels en binaire

Il y a une correspondance entre les écritures binaires et décimales.

Décimal	Binaire
3	11
10	1010
100	1100100
477	111011101

Comparaison des deux systèmes :

37 (décimal) $\rightarrow 3 \times 10 + 7$

100101 (binaire) $\rightarrow 1 \times 32 + 0 \times 16 + 0 \times 8 + 1 \times 4 + 0 \times 2 + 1 \times 1 = 37$

273 (décimal) $\rightarrow 200 + 70 + 3 = 2 \times 100 + 7 \times 10 + 3$

10001001 (binaire) $\rightarrow 256 + 16 + 1 = 273$

Conclusion :

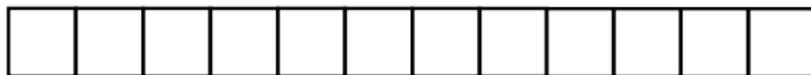
Le binaire prend plus de place sur le papier !

Oui ! mais l'ordinateur aime les 0 et les 1.

Un chiffre binaire est appelé un « **bit** » (*binary digit*).

Compter avec n chiffres binaires

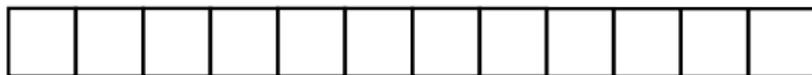
Imaginons que l'on dispose de n chiffres binaires.



Combien de nombres puis-je représenter avec n chiffres binaires ?

Compter avec n chiffres binaires

Imaginons que l'on dispose de n chiffres binaires.



Combien de nombres puis-je représenter avec n chiffres binaires ?

Réponse :

La case à droite correspond à $1 = 2^0$, celle à gauche à 2^{n-1} .

Compter avec n chiffres binaires

Imaginons que l'on dispose de n chiffres binaires.



Combien de nombres puis-je représenter avec n chiffres binaires ?

Réponse :

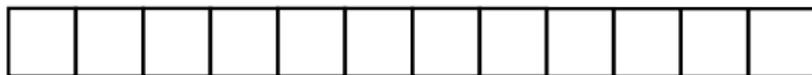
La case à droite correspond à $1 = 2^0$, celle à gauche à 2^{n-1} .

Le plus grand nombre entier représenté est donc

$$1 + 2 + 4 + \dots + 2^{n-1} = \frac{2^n - 1}{2 - 1} = 2^n - 1 .$$

Compter avec n chiffres binaires

Imaginons que l'on dispose de n chiffres binaires.



Combien de nombres puis-je représenter avec n chiffres binaires ?

Réponse :

La case à droite correspond à $1 = 2^0$, celle à gauche à 2^{n-1} .

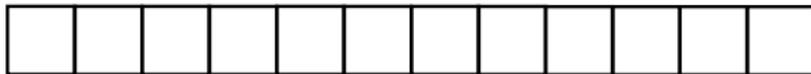
Le plus grand nombre entier représenté est donc

$$1 + 2 + 4 + \dots + 2^{n-1} = \frac{2^n - 1}{2 - 1} = 2^n - 1 .$$

Je peux donc représenter les nombres entiers de 0 à $2^n - 1$, c'est-à-dire 2^n nombres.

Compter avec n chiffres binaires

Imaginons que l'on dispose de n chiffres binaires.



Combien de nombres puis-je représenter avec n chiffres binaires ?

Réponse :

La case à droite correspond à $1 = 2^0$, celle à gauche à 2^{n-1} .

Le plus grand nombre entier représenté est donc

$$1 + 2 + 4 + \dots + 2^{n-1} = \frac{2^n - 1}{2 - 1} = 2^n - 1 .$$

Je peux donc représenter les nombres entiers de 0 à $2^n - 1$, c'est-à-dire 2^n nombres.

Autre méthode (plus rapide !) : 2 choix par case, et donc

$$\underbrace{2 \times 2 \times \dots \times 2}_{n \text{ fois}} = 2^n \quad \text{possibilités au total.}$$

Dans l'autre sens maintenant

Supposons que l'on veuille coder tous les nombres entiers de 0 à P .
De combien de bits d'information aurais-je besoin ?

Dans l'autre sens maintenant

Supposons que l'on veuille coder tous les nombres entiers de 0 à P .
De combien de bits d'information aurais-je besoin ?

Réponse :

On prend n suffisamment grand pour que

$$2^n - 1 \geq P.$$

Trouver le plus petit n revient à encadrer

$$2^{n-1} < P + 1 \leq 2^n.$$

Avec n bits, je peux aller jusque $2^n - 1$ et a fortiori jusque P .

Dans l'autre sens maintenant

Supposons que l'on veuille coder tous les nombres entiers de 0 à P .
De combien de bits d'information aurais-je besoin ?

Réponse :

On prend n suffisamment grand pour que

$$2^n - 1 \geq P.$$

Trouver le plus petit n revient à encadrer

$$2^{n-1} < P + 1 \leq 2^n.$$

Avec n bits, je peux aller jusque $2^n - 1$ et a fortiori jusque P .

Exemple : Je veux coder les entiers jusque $P = 95$. J'encadre

$$2^6 = 64 < P + 1 = 96 \leq 128 = 2^7.$$

Avec 7 chiffres binaires, je peux compter jusqu'à 95.

Trouver la bonne valeur de n

Problème : comment retrouver le n à partir de 2^n ?

Exemple :

$$64 = 2^?$$

Trouver la bonne valeur de n

Problème : comment retrouver le n à partir de 2^n ?

Exemple :

$$64 = 2^?$$

Réponse : Il existe une fonction f qui fait exactement ça !

Trouver la bonne valeur de n

Problème : comment retrouver le n à partir de 2^n ?

Exemple :

$$64 = 2^?$$

Réponse : Il existe une fonction f qui fait exactement ça !

x	$f(x)$	Explication
8	3	$8 = 2^3$
64	6	$64 = 2^6$
2^{78}	78	
1	0	$1 = 2^0$

Trouver la bonne valeur de n

Problème : comment retrouver le n à partir de 2^n ?

Exemple :

$$64 = 2^?$$

Réponse : Il existe une fonction f qui fait exactement ça !

x	$f(x)$	Explication
8	3	$8 = 2^3$
64	6	$64 = 2^6$
2^{78}	78	
1	0	$1 = 2^0$

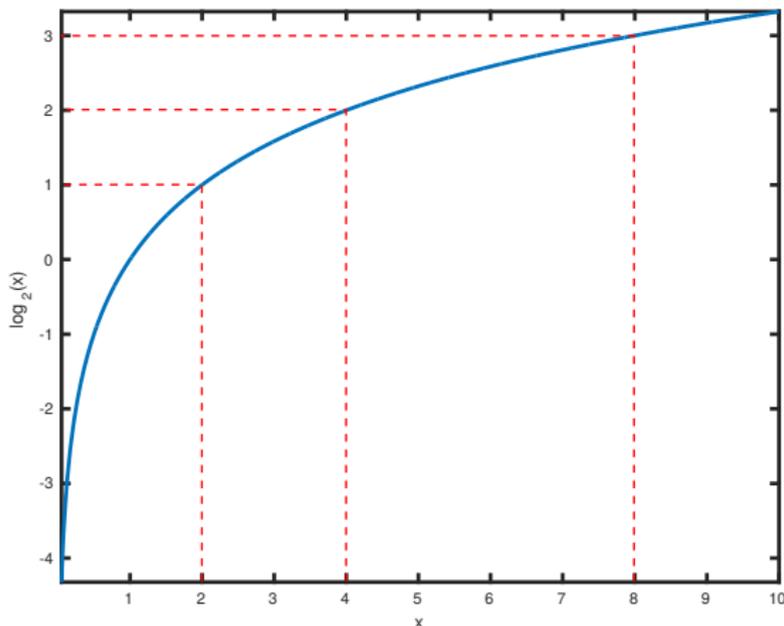
Pratique : Cette fonction a déjà été étudiée et tabulée.

Logarithme en base 2

Elle s'appelle le logarithme en base 2 et se note

$$\log_2 : x \mapsto \log_2(x) .$$

C'est une fonction strictement croissante de $]0, +\infty[$ dans \mathbb{R} .



Utilisation dans notre problème

On cherchait l'unique entier n tel que

$$2^{n-1} < P + 1 \leq 2^n .$$

Utilisation dans notre problème

On cherchait l'unique entier n tel que

$$2^{n-1} < P + 1 \leq 2^n .$$

Comme \log_2 est strictement croissante, cela équivaut à

$$\log_2(2^{n-1}) < \log_2(P + 1) \leq \log_2(2^n) ,$$

Utilisation dans notre problème

On cherchait l'unique entier n tel que

$$2^{n-1} < P + 1 \leq 2^n .$$

Comme \log_2 est strictement croissante, cela équivaut à

$$\log_2(2^{n-1}) < \log_2(P + 1) \leq \log_2(2^n) ,$$

c'est-à-dire à

$$n - 1 < \log_2(P + 1) \leq n .$$

Utilisation dans notre problème

On cherchait l'unique entier n tel que

$$2^{n-1} < P + 1 \leq 2^n .$$

Comme \log_2 est strictement croissante, cela équivaut à

$$\log_2(2^{n-1}) < \log_2(P + 1) \leq \log_2(2^n) ,$$

c'est-à-dire à

$$n - 1 < \log_2(P + 1) \leq n .$$

La solution est le plus petit entier supérieur à $\log_2(P + 1)$.

Utilisation dans notre problème

On cherchait l'unique entier n tel que

$$2^{n-1} < P + 1 \leq 2^n .$$

Comme \log_2 est strictement croissante, cela équivaut à

$$\log_2(2^{n-1}) < \log_2(P + 1) \leq \log_2(2^n) ,$$

c'est-à-dire à

$$n - 1 < \log_2(P + 1) \leq n .$$

La solution est le plus petit entier supérieur à $\log_2(P + 1)$.

Exemples :

- Pour $P = 95$, la calculette donne $\log_2(P + 1) \approx 6.59$. On retrouve donc bien la valeur $n = 7$.

Utilisation dans notre problème

On cherchait l'unique entier n tel que

$$2^{n-1} < P + 1 \leq 2^n .$$

Comme \log_2 est strictement croissante, cela équivaut à

$$\log_2(2^{n-1}) < \log_2(P + 1) \leq \log_2(2^n) ,$$

c'est-à-dire à

$$n - 1 < \log_2(P + 1) \leq n .$$

La solution est le plus petit entier supérieur à $\log_2(P + 1)$.

Exemples :

- Pour $P = 95$, la calculette donne $\log_2(P + 1) \approx 6.59$. On retrouve donc bien la valeur $n = 7$.
- $P = 60000 \rightarrow \log_2(P + 1) \approx 15.87 \rightarrow n = 16$.

Plan

Compter en Binaire

Compter sur ses mains

Représentation des nombres en binaire

Introduction au logarithme

Codage de Source

Des sources et des codes

Un algorithme de codage

La limite entropique

Et pour la suite...

Information et langage

Codage de canal

Qu'est-ce qu'un code efficace ?

Considérons les 26 lettres de l'alphabet plus l'espace

a, b, c, d, e, f, g, h, i, j, k, l, m, n, o, p, q, r, s, t, u, v, w, x, y, z, _

À chaque lettre on associe un nombre entre 0 et 26.

Qu'est-ce qu'un code efficace ?

Considérons les 26 lettres de l'alphabet plus l'espace

a, b, c, d, e, f, g, h, i, j, k, l, m, n, o, p, q, r, s, t, u, v, w, x, y, z, _

À chaque lettre on associe un nombre entre 0 et 26.

Comme

$$2^4 = 16 < 27 \leq 32 = 2^5,$$

on peut coder les lettres de l'alphabet sur 5 bits.

Qu'est-ce qu'un code efficace ?

Considérons les 26 lettres de l'alphabet plus l'espace

a, b, c, d, e, f, g, h, i, j, k, l, m, n, o, p, q, r, s, t, u, v, w, x, y, z, _

À chaque lettre on associe un nombre entre 0 et 26.

Comme

$$2^4 = 16 < 27 \leq 32 = 2^5,$$

on peut coder les lettres de l'alphabet sur 5 bits.

Exemples :

a → 0 → 00000

f → 5 → 00101

w → 22 → 10110

Qu'est-ce qu'un code efficace ?

Considérons les 26 lettres de l'alphabet plus l'espace

a, b, c, d, e, f, g, h, i, j, k, l, m, n, o, p, q, r, s, t, u, v, w, x, y, z, _

À chaque lettre on associe un nombre entre 0 et 26.

Comme

$$2^4 = 16 < 27 \leq 32 = 2^5,$$

on peut coder les lettres de l'alphabet sur 5 bits.

Exemples :

a → 0 → 00000

f → 5 → 00101

w → 22 → 10110

Dans le langage, certaines lettres sont utilisées plus fréquemment.

Qu'est-ce qu'un code efficace ?

Considérons les 26 lettres de l'alphabet plus l'espace

a, b, c, d, e, f, g, h, i, j, k, l, m, n, o, p, q, r, s, t, u, v, w, x, y, z, _

À chaque lettre on associe un nombre entre 0 et 26.

Comme

$$2^4 = 16 < 27 \leq 32 = 2^5,$$

on peut coder les lettres de l'alphabet sur 5 bits.

Exemples :

a → 0 → 00000

f → 5 → 00101

w → 22 → 10110

Dans le langage, certaines lettres sont utilisées plus fréquemment.

Question : Peut-on en déduire un codage plus efficace ?

Qu'est-ce qu'une source ?

Définition

Une source est une loi de probabilité sur un ensemble de symboles.

Qu'est-ce qu'une source ?

Définition

Une source est une loi de probabilité sur un ensemble de symboles.

Exemple 1 :

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Qu'est-ce qu'une source ?

Définition

Une source est une loi de probabilité sur un ensemble de symboles.

Exemple 1 :

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Exemple de signal émis par cette source :

aaaccababcbaaaaabbbaaaaabddaaccbbabaaacaabdbbadbba

Qu'est-ce qu'une source ?

Définition

Une source est une loi de probabilité sur un ensemble de symboles.

Exemple 1 :

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Exemple de signal émis par cette source :

aaaccababcbaaaaabbaaaaaabddaaccbbabaaacaabdbbadbba

Exemple 2 : Dans le cas de la langue française, on pourrait estimer une loi de probabilité sur l'alphabet entier.

Qu'est-ce qu'une source ?

Définition

Une source est une loi de probabilité sur un ensemble de symboles.

Exemple 1 :

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Exemple de signal émis par cette source :

aaaccababcbaaaaabbaaaaaabddaaccbbabaaacaabdbbadbba

Exemple 2 : Dans le cas de la langue française, on pourrait estimer une loi de probabilité sur l'alphabet entier.

Symbole x_i	e	a	s	i	t	...	k
Probabilité p_i	0.171	0.081	0.079	0.076	0.072	...	0.00049

Codes et Mots-codes

On considère une source

Symboles	x_1	x_2	...	x_k
Probabilités	p_1	p_2	...	p_k

Définition

- Étant donné une source, un **code** associe à chaque symbole x_i un « mot-code » formé de 0 et de 1.

Codes et Mots-codes

On considère une source

Symboles	x_1	x_2	...	x_k
Probabilités	p_1	p_2	...	p_k

Définition

- Étant donné une source, un **code** associe à chaque symbole x_i un « mot-code » formé de 0 et de 1.
- La longueur du mot-code associé à x_i est notée l_i .
- La **longueur moyenne du code** est

$$\sum_{i=1}^k p_i l_i = p_1 l_1 + p_2 l_2 + \dots + p_k l_k .$$

Codes et Mots-codes

On considère une source

Symboles	x_1	x_2	...	x_k
Probabilités	p_1	p_2	...	p_k

Définition

- Étant donné une source, un **code** associe à chaque symbole x_i un « mot-code » formé de 0 et de 1.
- La longueur du mot-code associé à x_i est notée l_i .
- La **longueur moyenne du code** est

$$\sum_{i=1}^k p_i l_i = p_1 l_1 + p_2 l_2 + \dots + p_k l_k .$$

- Un code est dit **préfixe** si aucun mot-code ne commence par un autre mot-code.

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$

$b \rightarrow 01$

$c \rightarrow 10$

$d \rightarrow 11$

Longueur moyenne

= 2

Code préfixe

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$

$b \rightarrow 01$

$c \rightarrow 10$

$d \rightarrow 11$

Longueur moyenne
= 2

Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$

$b \rightarrow 10$

$c \rightarrow 11$

$d \rightarrow 101$

Longueur moyenne
= 1,625

Code non préfixe

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$
 $b \rightarrow 01$
 $c \rightarrow 10$
 $d \rightarrow 11$

Longueur moyenne
 = 2
 Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$
 $b \rightarrow 10$
 $c \rightarrow 11$
 $d \rightarrow 101$

Longueur moyenne
 = 1,625
 Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$
 $b \rightarrow 001$
 $c \rightarrow 01$
 $d \rightarrow 1$

Longueur moyenne
 = 2.625
 Code préfixe

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$

$b \rightarrow 01$

$c \rightarrow 10$

$d \rightarrow 11$

Longueur moyenne

= 2

Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$

$b \rightarrow 10$

$c \rightarrow 11$

$d \rightarrow 101$

Longueur moyenne

= 1,625

Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$

$b \rightarrow 001$

$c \rightarrow 01$

$d \rightarrow 1$

Longueur moyenne

= 2.625

Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

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

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$

$b \rightarrow 01$

$c \rightarrow 10$

$d \rightarrow 11$

Longueur moyenne

= 2

Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$

$b \rightarrow 10$

$c \rightarrow 11$

$d \rightarrow 101$

Longueur moyenne

= 1,625

Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$

$b \rightarrow 001$

$c \rightarrow 01$

$d \rightarrow 1$

Longueur moyenne

= 2.625

Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0 | 0 1 0 0 1 1 0 0 0 0 0 1 0 1 0 1 1 1 1

a

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$

$b \rightarrow 01$

$c \rightarrow 10$

$d \rightarrow 11$

Longueur moyenne

= 2

Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$

$b \rightarrow 10$

$c \rightarrow 11$

$d \rightarrow 101$

Longueur moyenne

= 1,625

Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$

$b \rightarrow 001$

$c \rightarrow 01$

$d \rightarrow 1$

Longueur moyenne

= 2.625

Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0 | 0 1 | 0 0 1 1 0 0 0 0 0 1 0 1 0 1 1 1 1

$a \quad c$

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$
 $b \rightarrow 01$
 $c \rightarrow 10$
 $d \rightarrow 11$

Longueur moyenne
 = 2
 Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$
 $b \rightarrow 10$
 $c \rightarrow 11$
 $d \rightarrow 101$

Longueur moyenne
 = 1,625
 Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$
 $b \rightarrow 001$
 $c \rightarrow 01$
 $d \rightarrow 1$

Longueur moyenne
 = 2.625
 Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0 | 0 1 | 0 0 1 | 1 0 0 0 0 0 1 0 1 0 1 1 1 1
 $a \quad c \quad b$

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$
 $b \rightarrow 01$
 $c \rightarrow 10$
 $d \rightarrow 11$

Longueur moyenne
 = 2
 Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$
 $b \rightarrow 10$
 $c \rightarrow 11$
 $d \rightarrow 101$

Longueur moyenne
 = 1,625
 Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$
 $b \rightarrow 001$
 $c \rightarrow 01$
 $d \rightarrow 1$

Longueur moyenne
 = 2.625
 Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0 | 0 1 | 0 0 1 | 1 | 0 0 0 0 0 1 0 1 0 1 1 1 1
 $a \quad c \quad b \quad d$

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A	
a	→ 00
b	→ 01
c	→ 10
d	→ 11
Longueur moyenne = 2	
Code préfixe	

Code B	
a	→ 0
b	→ 10
c	→ 11
d	→ 101
Longueur moyenne = 1,625	
Code non préfixe	

Code C	
a	→ 000
b	→ 001
c	→ 01
d	→ 1
Longueur moyenne = 2.625	
Code préfixe	

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0 | 0 1 | 0 0 1 | 1 | 0 0 0 | 0 0 1 0 1 0 1 1 1 1

a c b d a

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$
 $b \rightarrow 01$
 $c \rightarrow 10$
 $d \rightarrow 11$

Longueur moyenne
 = 2
 Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$
 $b \rightarrow 10$
 $c \rightarrow 11$
 $d \rightarrow 101$

Longueur moyenne
 = 1,625
 Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$
 $b \rightarrow 001$
 $c \rightarrow 01$
 $d \rightarrow 1$

Longueur moyenne
 = 2.625
 Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0|0 1|0 0 1|1|0 0 0|0 0 1|0 1 0 1 1 1 1
 $a \quad c \quad b \quad d \quad a \quad b$

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$
 $b \rightarrow 01$
 $c \rightarrow 10$
 $d \rightarrow 11$

Longueur moyenne
 = 2
 Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$
 $b \rightarrow 10$
 $c \rightarrow 11$
 $d \rightarrow 101$

Longueur moyenne
 = 1,625
 Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$
 $b \rightarrow 001$
 $c \rightarrow 01$
 $d \rightarrow 1$

Longueur moyenne
 = 2.625
 Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0|0 1|0 0 1|1|0 0 0|0 0 1|0 1|0 1 1 1 1
 $a \quad c \quad b \quad d \quad a \quad b \quad c$

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$
 $b \rightarrow 01$
 $c \rightarrow 10$
 $d \rightarrow 11$

Longueur moyenne
 = 2
 Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$
 $b \rightarrow 10$
 $c \rightarrow 11$
 $d \rightarrow 101$

Longueur moyenne
 = 1,625
 Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$
 $b \rightarrow 001$
 $c \rightarrow 01$
 $d \rightarrow 1$

Longueur moyenne
 = 2.625
 Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0|0 1|0 0 1|1|0 0 0|0 0 1|0 1|0 1|1 1 1
 $a \quad c \quad b \quad d \quad a \quad b \quad c \quad c$

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$
 $b \rightarrow 01$
 $c \rightarrow 10$
 $d \rightarrow 11$

Longueur moyenne
 = 2
 Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$
 $b \rightarrow 10$
 $c \rightarrow 11$
 $d \rightarrow 101$

Longueur moyenne
 = 1,625
 Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$
 $b \rightarrow 001$
 $c \rightarrow 01$
 $d \rightarrow 1$

Longueur moyenne
 = 2.625
 Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0|0 1|0 0 1|1|0 0 0|0 0 1|0 1|0 1|1|1 1
 $a \quad c \quad b \quad d \quad a \quad b \quad c \quad c \quad d$

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$
 $b \rightarrow 01$
 $c \rightarrow 10$
 $d \rightarrow 11$

Longueur moyenne
 = 2
 Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$
 $b \rightarrow 10$
 $c \rightarrow 11$
 $d \rightarrow 101$

Longueur moyenne
 = 1,625
 Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$
 $b \rightarrow 001$
 $c \rightarrow 01$
 $d \rightarrow 1$

Longueur moyenne
 = 2.625
 Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0|0 1|0 0 1|1|0 0 0|0 0 1|0 1|0 1|1|1|1
 $a \quad c \quad b \quad d \quad a \quad b \quad c \quad c \quad dd$

Exemples de codes

Source

Symbole x_i	a	b	c	d
Probabilité p_i	0.5	0.25	0.125	0.125

Code A

$a \rightarrow 00$
 $b \rightarrow 01$
 $c \rightarrow 10$
 $d \rightarrow 11$

Longueur moyenne
 = 2
 Code préfixe

Code B

$a \rightarrow 0$
 $b \rightarrow 10$
 $c \rightarrow 11$
 $d \rightarrow 101$

Longueur moyenne
 = 1,625
 Code non préfixe

Code C

$a \rightarrow 000$
 $b \rightarrow 001$
 $c \rightarrow 01$
 $d \rightarrow 1$

Longueur moyenne
 = 2.625
 Code préfixe

Avec un code préfixe, on peut décoder à la volée.

Exemple : Décodons avec le code C la séquence

0 0 0|0 1|0 0 1|1|0 0 0|0 0 1|0 1|0 1|1|1|1
 $a \quad c \quad b \quad d \quad a \quad b \quad c \quad c \quad d d d$

Un algorithme de codage efficace

Principe :

- On classe les probabilités d'apparition dans des intervalles.
- Si $2^{n-1} < \frac{1}{p_i} \leq 2^n$ on attribue à x_i un mot de longueur n .
- On attribue les mots-codes dans l'ordre, en commençant par les symboles moins probables.

Exemple :

Intervalles	Probabilités	Symboles	Mots-codes
$[\frac{1}{2}, 1]$	0.5	<i>a</i>	
$[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}[$	0.25	<i>b</i>	
$[\frac{1}{8}, \frac{1}{4}[$	0.125	<i>c</i>	
	0.125	<i>d</i>	

Un algorithme de codage efficace

Principe :

- On classe les probabilités d'apparition dans des intervalles.
- Si $2^{n-1} < \frac{1}{p_i} \leq 2^n$ on attribue à x_i un mot de longueur n .
- On attribue les mots-codes dans l'ordre, en commençant par les symboles moins probables.

Exemple :

Intervalles	Probabilités	Symboles	Mots-codes
$[\frac{1}{2}, 1]$	0.5	<i>a</i>	
$[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}[$	0.25	<i>b</i>	
$[\frac{1}{8}, \frac{1}{4}[$	0.125	<i>c</i>	000
	0.125	<i>d</i>	001

Un algorithme de codage efficace

Principe :

- On classe les probabilités d'apparition dans des intervalles.
- Si $2^{n-1} < \frac{1}{p_i} \leq 2^n$ on attribue à x_i un mot de longueur n .
- On attribue les mots-codes dans l'ordre, en commençant par les symboles moins probables.

Exemple :

Intervalles	Probabilités	Symboles	Mots-codes
$[\frac{1}{2}, 1]$	0.5	<i>a</i>	
$[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}[$	0.25	<i>b</i>	01
$[\frac{1}{8}, \frac{1}{4}[$	0.125	<i>c</i>	000
	0.125	<i>d</i>	001

Un algorithme de codage efficace

Principe :

- On classe les probabilités d'apparition dans des intervalles.
- Si $2^{n-1} < \frac{1}{p_i} \leq 2^n$ on attribue à x_i un mot de longueur n .
- On attribue les mots-codes dans l'ordre, en commençant par les symboles moins probables.

Exemple :

Intervalles	Probabilités	Symboles	Mots-codes
$[\frac{1}{2}, 1]$	0.5	<i>a</i>	1
$[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}[$	0.25	<i>b</i>	01
$[\frac{1}{8}, \frac{1}{4}[$	0.125	<i>c</i>	000
	0.125	<i>d</i>	001

Un algorithme de codage efficace

Principe :

- On classe les probabilités d'apparition dans des intervalles.
- Si $2^{n-1} < \frac{1}{p_i} \leq 2^n$ on attribue à x_i un mot de longueur n .
- On attribue les mots-codes dans l'ordre, en commençant par les symboles moins probables.

Exemple :

Intervalles	Probabilités	Symboles	Mots-codes
$[\frac{1}{2}, 1]$	0.5	<i>a</i>	1
$[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}[$	0.25	<i>b</i>	01
$[\frac{1}{8}, \frac{1}{4}[$	0.125	<i>c</i>	000
	0.125	<i>d</i>	001

On obtient un code préfixe de longueur moyenne

$$0.5 \times 1 + 0.25 \times 2 + 0.125 \times 3 + 0.125 \times 3 = 1.75$$

Autre exemple

Source

Symbole x_i	a	b	c	d	r
Probabilité p_i	0.52	0.15	0.10	0.08	0.15

Autre exemple

Source

Symbole x_i	a	b	c	d	r
Probabilité p_i	0.52	0.15	0.10	0.08	0.15

Intervalles	Probabilités	Symboles	Mots-codes
$[\frac{1}{2}, 1]$	0.52	a	
$[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}[$			
$[\frac{1}{8}, \frac{1}{4}[$	0.15	b	
	0.15	r	
$[\frac{1}{16}, \frac{1}{8}[$	0.10	c	
	0.08	d	

Autre exemple

Source

Symbole x_i	a	b	c	d	r
Probabilité p_i	0.52	0.15	0.10	0.08	0.15

Intervalles	Probabilités	Symboles	Mots-codes
$[\frac{1}{2}, 1]$	0.52	a	
$[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}[$			
$[\frac{1}{8}, \frac{1}{4}[$	0.15	b	
	0.15	r	
$[\frac{1}{16}, \frac{1}{8}[$	0.10	c	0000
	0.08	d	0001

Autre exemple

Source

Symbole x_i	a	b	c	d	r
Probabilité p_i	0.52	0.15	0.10	0.08	0.15

Intervalles	Probabilités	Symboles	Mots-codes
$[\frac{1}{2}, 1]$	0.52	a	
$[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}[$			
$[\frac{1}{8}, \frac{1}{4}[$	0.15	b	001
	0.15	r	010
$[\frac{1}{16}, \frac{1}{8}[$	0.10	c	0000
	0.08	d	0001

Autre exemple

Source

Symbole x_i	a	b	c	d	r
Probabilité p_i	0.52	0.15	0.10	0.08	0.15

Intervalles	Probabilités	Symboles	Mots-codes
$[\frac{1}{2}, 1]$	0.52	a	1
$[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}[$			
$[\frac{1}{8}, \frac{1}{4}[$	0.15	b	001
	0.15	r	010
$[\frac{1}{16}, \frac{1}{8}[$	0.10	c	0000
	0.08	d	0001

Autre exemple

Source

Symbole x_i	a	b	c	d	r
Probabilité p_i	0.52	0.15	0.10	0.08	0.15

Intervalles	Probabilités	Symboles	Mots-codes
$[\frac{1}{2}, 1]$	0.52	a	1
$[\frac{1}{4}, \frac{1}{2}[$			
$[\frac{1}{8}, \frac{1}{4}[$	0.15	b	001
	0.15	r	010
$[\frac{1}{16}, \frac{1}{8}[$	0.10	c	0000
	0.08	d	0001

On obtient un code préfixe de longueur moyenne

$$0.52 \times 1 + 0.15 \times 3 + 0.10 \times 4 + 0.08 \times 4 + 0.15 \times 3 = 2.14$$

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décoder la séquence

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

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décoder la séquence

1|001010100001000110010101
a

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décoder la séquence

1|001|010100001000110010101
a b

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décoder la séquence

1|001|010|100001000110010101
a b r

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décoder la séquence

1|001|010|1|00001000110010101
a b r a

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décoder la séquence

1|001|010|1|0000|1000110010101
a b r a c

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décoder la séquence

1|001|010|1|0000|1|000110010101
a b r a c a

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décoder la séquence

1|0 0 1|0 1 0|1|0 0 0 0|1|0 0 0 1|1 0 0 1 0 1 0 1
a b r a c a d

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décoder la séquence

1|0 0 1|0 1 0|1|0 0 0 0|1|0 0 0 1|1|0 0 1 0 1 0 1
a b r a c a d a

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décodé la séquence

1|0 0 1|0 1 0|1|0 0 0 0|1|0 0 0 1|1|0 0 1|0 1 0 1
a b r a c a d a b

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décoder la séquence

1|0 0 1|0 1 0|1|0 0 0 0|1|0 0 0 1|1|0 0 1|0 1 0|1
a b r a c a d a b r a

À vous de décoder !

On prend le code obtenu à l'instant :

a	→	1
b	→	001
c	→	0000
d	→	0001
r	→	010

Décodé la séquence

1|0 0 1|0 1 0|1|0 0 0 0|1|0 0 0 1|1|0 0 1|0 1 0|1
a b r a c a d a b r a



25 bits pour 11 lettres !

Mesure d'efficacité

Étudions la longueur moyenne obtenue avec l'algorithme précédent.

Mesure d'efficacité

Étudions la longueur moyenne obtenue avec l'algorithme précédent.

Si $2^{n-1} < \frac{1}{p_i} \leq 2^n$ alors $\ell_i = n$.

Mesure d'efficacité

Étudions la longueur moyenne obtenue avec l'algorithme précédent.

Si $2^{n-1} < \frac{1}{p_i} \leq 2^n$ alors $\ell_i = n$.

Aussi, $n - 1 < \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) \leq n$,

Mesure d'efficacité

Étudions la longueur moyenne obtenue avec l'algorithme précédent.

Si $2^{n-1} < \frac{1}{p_i} \leq 2^n$ alors $\ell_i = n$.

Aussi, $n - 1 < \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) \leq n$, et donc

$$\log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) \leq \ell_i = n < \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) + 1 .$$

Mesure d'efficacité

Étudions la longueur moyenne obtenue avec l'algorithme précédent.

Si $2^{n-1} < \frac{1}{p_i} \leq 2^n$ alors $\ell_i = n$.

Aussi, $n - 1 < \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) \leq n$, et donc

$$\log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) \leq \ell_i = n < \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) + 1 .$$

En multipliant par p_i et en sommant sur tous les i , on obtient

$$\sum_{i=1}^k p_i \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) \leq \sum_{i=1}^k p_i \ell_i < \sum_{i=1}^k p_i \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) + p_i$$

Mesure d'efficacité

Étudions la longueur moyenne obtenue avec l'algorithme précédent.

Si $2^{n-1} < \frac{1}{p_i} \leq 2^n$ alors $\ell_i = n$.

Aussi, $n - 1 < \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) \leq n$, et donc

$$\log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) \leq \ell_i = n < \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) + 1 .$$

En multipliant par p_i et en sommant sur tous les i , on obtient

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^k p_i \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) &\leq \sum_{i=1}^k p_i \ell_i < \sum_{i=1}^k p_i \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) + p_i \\ &= 1 + \sum_{i=1}^k p_i \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) . \end{aligned}$$

La limite entropique

Définition

On appelle entropie de la source le nombre

$$H(p) = \sum_{i=1}^k p_i \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right)$$

La limite entropique

Définition

On appelle entropie de la source le nombre

$$H(p) = \sum_{i=1}^k p_i \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right)$$

On vient de montrer que pour l'algorithme de codage précédent,

$$H(p) \leq \sum_{i=1}^k p_i \ell_i < H(p) + 1 .$$

La limite entropique

Définition

On appelle entropie de la source le nombre

$$H(p) = \sum_{i=1}^k p_i \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right)$$

On vient de montrer que pour l'algorithme de codage précédent,

$$H(p) \leq \sum_{i=1}^k p_i \ell_i < H(p) + 1 .$$

Exemple : Dans l'exemple « abracadabra », on a $H(p) \approx 1.94$.
On a bien

$$H(p) \leq 2.14 < H(p) + 1 .$$

La limite entropique

Définition

On appelle entropie de la source le nombre

$$H(p) = \sum_{i=1}^k p_i \log_2 \left(\frac{1}{p_i} \right) = - \sum_{i=1}^k p_i \log_2 p_i .$$

On vient de montrer que pour l'algorithme de codage précédent,

$$H(p) \leq \sum_{i=1}^k p_i \ell_i < H(p) + 1 .$$

Exemple : Dans l'exemple « abracadabra », on a $H(p) \approx 1.94$.
 On a bien

$$H(p) \leq 2.14 < H(p) + 1 .$$

Le premier théorème de Shannon

Théorème

Étant donnée une source,

1. *On peut trouver un code préfixe tel que $\sum_{i=1}^k p_i l_i < H(p) + 1$.*

Le premier théorème de Shannon

Théorème

Étant donnée une source,

1. *On peut trouver un code préfixe tel que $\sum_{i=1}^k p_i l_i < H(p) + 1$.*
2. *La longueur moyenne de n'importe quel code préfixe vérifie*

$$H(p) \leq \sum_{i=1}^k p_i l_i .$$

Le premier théorème de Shannon

Théorème

Étant donnée une source,

1. *On peut trouver un code préfixe tel que $\sum_{i=1}^k p_i l_i < H(p) + 1$.*
2. *La longueur moyenne de n'importe quel code préfixe vérifie*

$$H(p) \leq \sum_{i=1}^k p_i l_i .$$

3. *En encodant des groupes de symboles, on peut atteindre une longueur moyenne arbitrairement proche de $H(p)$.*

Remarque : La borne est mauvaise lorsque $H(p)$ est grand.

Le premier théorème de Shannon

Théorème

Étant donnée une source,

1. *On peut trouver un code préfixe tel que $\sum_{i=1}^k p_i l_i < H(p) + 1$.*
2. *La longueur moyenne de n'importe quel code préfixe vérifie*

$$H(p) \leq \sum_{i=1}^k p_i l_i .$$

3. *En encodant des groupes de symboles, on peut atteindre une longueur moyenne arbitrairement proche de $H(p)$.*

Remarque : La borne est mauvaise lorsque $H(p)$ est grand. Le maximum est atteint pour la source uniforme $p_i = \frac{1}{k}$ sur k symboles, alors

$$H(p) = \sum_i p_i \times \log_2(k) = \log_2(k) .$$

Plan

Compter en Binaire

- Compter sur ses mains
- Représentation des nombres en binaire
- Introduction au logarithme

Codage de Source

- Des sources et des codes
- Un algorithme de codage
- La limite entropique

Et pour la suite...

- Information et langage
- Codage de canal

La redondance du langage

- Si l'on code un texte en français, nous pouvons comprendre un texte sans lire toutes les lettres.

C t exp sé e t b c p t p l ng!

La redondance du langage

- Si l'on code un texte en français, nous pouvons comprendre un texte sans lire toutes les lettres.

C t | exp sé | e t | b c p | t p | l ng!

La redondance du langage

- Si l'on code un texte en français, nous pouvons comprendre un texte sans lire toutes les lettres.

Cet | exposé | est | beaucoup | trop | long !

La redondance du langage

- Si l'on code un texte en français, nous pouvons comprendre un texte sans lire toutes les lettres.

Cet | exposé | est | beaucoup | trop | long !

Il y a donc une certaine **redondance** à exploiter !

La redondance du langage

- Si l'on code un texte en français, nous pouvons comprendre un texte sans lire toutes les lettres.

Cet | exposé | est | beaucoup | trop | long !

Il y a donc une certaine **redondance** à exploiter !

→ Codage de sources avec mémoire.

La redondance du langage

- Si l'on code un texte en français, nous pouvons comprendre un texte sans lire toutes les lettres.

Cet | exposé | est | beaucoup | trop | long !

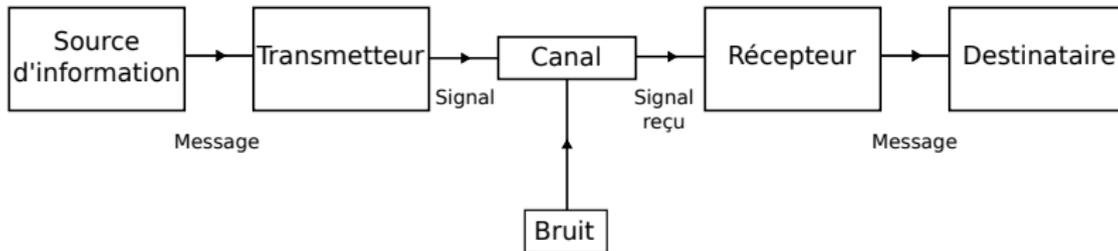
Il y a donc une certaine **redondance** à exploiter !

→ Codage de sources avec mémoire.

- Autre application : la complétion d'image (*inpainting*).

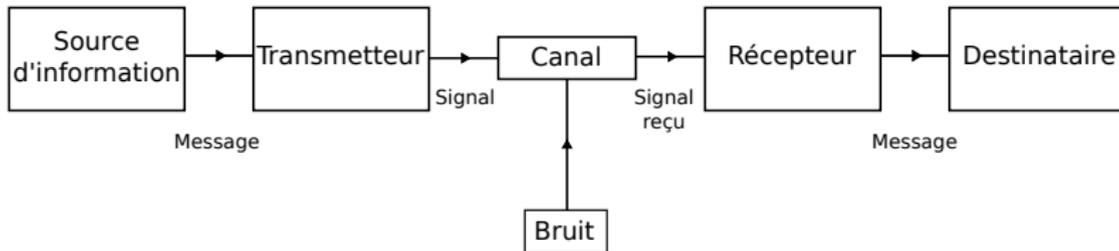


Retour au schéma de Shannon



Comment gérer les perturbations sur le canal ?

Retour au schéma de Shannon



Comment gérer les perturbations sur le canal ?

Réponse : Transmettre des bits de vérification !

Merci !

Questions ?

Vous pouvez me contacter par mail :

`Arthur.Leclaire@cmla.ens-cachan.fr`

Ma page web où je présente mes travaux :

`www.math-info.univ-paris5.fr/~aleclair/`

MERCI DE VOTRE ATTENTION !

