

Principes du codage sans perte

Codage d'Huffman, Lempel-Ziv, arithmétique

Marco Cagnazzo

Département Traitement du Signal et des Images
TELECOM ParisTech

11 Janvier 2013

Plan

- 1 Principes
- 2 Codage optimale
 - Huffman
 - Codage arithmétique
 - Codage adaptive et basé contexte
- 3 Autres Techniques
 - Lempel-Ziv
 - Run Length
 - JBIG
- 4 Quantification avec contrainte entropique

Plan

1 Principes

2 Codage optimale

- Huffman
- Codage arithmétique
- Codage adaptive et basé contexte

3 Autres Techniques

- Lempel-Ziv
- Run Length
- JBIG

4 Quantification avec contrainte entropique

Introduction

La compression sans perte est basée sur les statistiques des données

- Mots de code **courts** pour les symboles **probables**
- Mots de code **longs** pour les symboles **peu probables**

Définitions :

Alphabet : $\mathcal{X} = \{x_1, x_2, \dots, x_M\}$ ensemble des symboles à coder

- $\{0, 1, \dots, 255\}$ dans le cas de valeurs de luminance
- alphabet français dans le cas d'un texte

Code : application entre \mathcal{X} et $\{0, 1\}^*$, l'ensemble des chaînes de bits de longueur finie.

- Codes à longueur fixe
- Codes à longueur variable

Choix du code

Code : $\mathcal{C} : x_i \in \mathcal{X} \rightarrow c_i \in \{0, 1\}^*$

Codes à longueur fixe (FLC)

- Tout mot de code a la même longueur
- Si on a $M = 256$ symboles, il nous faut $\lceil \log M \rceil = 8$ bits pour coder chaque symbole
- Dans le cas d'un texte, $M = 26$, il nous faut $\lceil \log M \rceil = 5$ bpS (bit par symbole)

Codes à longueur variable (VLC)

- l_j : longueur du mot de code c_j
- On peut compresser *sans pertes* si :
 - Condition de décodabilité : condition du préfixe
 - Les symboles ne sont pas équiprobables

Exemple : Compression d'un texte français

Technique	Code à longueur fixe
Nombre de symboles	26
Taux de codage (\mathcal{L})	5 bpS
Rapport de compression	1

- Chaque lettre est représentée sur 5 bits
- Aucune compression est obtenue

VLC : condition de décodabilité

- On utilise pas de “séparateurs” entre les mots de code
- Codes instantanés et décodables
- Inégalité de Kraft : il existe un code instantané avec longueurs $\{\ell_1, \dots, \ell_M\}$ si et seulement si :

$$\sum_i 2^{-\ell_i} \leq 1$$

- Les codes décodables n'ont pas des meilleures performances par rapport aux codes instantanés

Inégalité de Kraft : Principes de la démonstration

Condition du préfix $\Rightarrow \sum_i 2^{-\ell_i} \leq 1$

- Construction de l'arbre binaire de profondeur ℓ_{\max}
- Association entre mots de code et nœuds
- Pour chaque feuille, on remonte vers la racine : combien de mots de codes peut-on rencontrer ?
 - Zéro ou un (condition du préfix)
- Numéro feuilles = $A \geq B$ = Numéro feuille avec exactement un mot de code entre les ancêtres
- $A = 2^{\ell_{\max}}$
- $B = \sum_{i=1}^M$ Numéro feuilles qui descendent de l' i -ème mot de code = $\sum_{i=1}^M 2^{\ell_{\max} - \ell_i}$

Inégalité de Kraft : Principes de la démonstration

$\sum_i 2^{-\ell_i} \leq 1 \Rightarrow$ Condition du préfix

- Construction de l'arbre binaire de profondeur ℓ_{\max}
- Premier mot de code c_1 : prendre une feuille et remonter au niveau ℓ_1
- Couper le sous-arbre associé au premier mot de code c_1
- Tout nœud survécu n'a pas c_1 comme préfix
- Pour tout nouveau mot de code, on coupe le sous-arbre associé
- Par conséquence, si il reste des feuilles, on pourra trouver un nouveau mot de code

Inégalité de Kraft : Principes de la démonstration

$\sum_i 2^{-\ell_i} \leq 1 \Rightarrow$ Condition du préfix

- Raisonnement par récurrence et par construction
- On a montré comment trouver c_1
- Récurrence : si on a trouvé $\{c_i\}_{i=1}^{n-1}$, on peut trouver c_n , avec $n \leq M$
- Combien de feuilles on a éliminé au pas $n - 1$?
- Pour le mot de code c_i on a éliminé $2^{\ell_{\max} - \ell_i}$ feuilles ; en total :

$$\sum_{i=1}^{n-1} 2^{\ell_{\max} - \ell_i} = 2^{\ell_{\max}} \sum_{i=1}^{n-1} 2^{-\ell_i} \quad (1)$$

$$< 2^{\ell_{\max}} \sum_{i=1}^M 2^{-\ell_i} \leq 2^{\ell_{\max}} \quad (2)$$

- On peut donc ajouter c_n en remontant d'une des feuilles résiduelles jusqu'au niveau ℓ_n

Inégalité de Kraft

- Un code est défini par l'ensemble des longueurs $\{l_1, \dots, l_M\}$
- De l'ensemble des longueurs on construit un arbre
- De l'arbre on construit le code

Information et entropie

- Le symbole x_i a une probabilité p_i d'apparaître
- Longueur moyenne du code : $\mathcal{L} = \sum p_i \ell_i$
- L'information associé à x_i est $I(x_i) = -\log p_i$
 - $I(x_i) \geq 0$
 - Si $p_i = 1$, $I = 0$
 - Si deux symboles sont indépendants, $I(x_i, x_j) = I(x_i) + I(x_j)$
- Entropie de la source : information moyenne des symboles

$$H(X) = - \sum_i p_i \log p_i$$

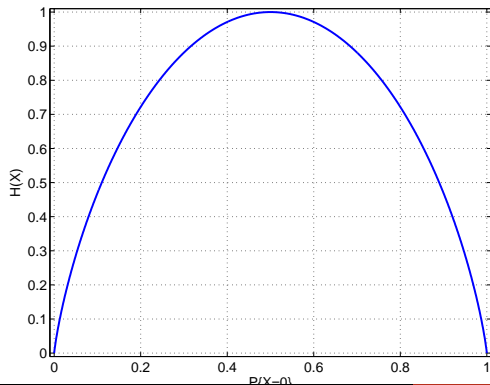
Entropie d'une variable binaire

Exemple

$$p = P\{X = 0\}$$

$$q = P\{X = 1\} = 1 - p$$

$$H(X) = -p \log(p) - (1 - p) \log(1 - p)$$



Distribution à entropie maximum

On peut montrer que la distribution qui maximise l'entropie d'une v.a. discrete à M valeurs est le vecteur $\mathbf{p}^* = [p_1^* p_2^* \dots p_M^*]$ tel que

$$p_i^* = \frac{1}{M} \quad \forall i \in \{1, 2, \dots, M\}$$

Problème de maximisation avec contrainte :

$$\mathbf{p}^* = \arg \max_{\mathbf{p}} \sum_{i=1}^M p_i \log \frac{1}{p_i} \quad \sum_{i=1}^M p_i = 1$$

Distribution à entropie maximum

On peut montrer que la distribution qui maximise l'entropie d'une v.a. discrete à M valeurs est le vecteur $\mathbf{p}^* = [p_1^* p_2^* \dots p_M^*]$ tel que

$$p_i^* = \frac{1}{M} \quad \forall i \in \{1, 2, \dots, M\}$$

Problème de maximisation avec contrainte :

$$\mathbf{p}^* = \arg \max_{\mathbf{p}} \sum_{i=1}^M p_i \log \frac{1}{p_i} \quad \sum_{i=1}^M p_i = 1$$

$$J(\mathbf{p}) = - \sum_{i=1}^M p_i \log p_i + \lambda \left(\sum_{i=1}^M p_i - 1 \right) \quad \frac{\partial J}{\partial p_i}(\mathbf{p}^*) = 0$$

$$\frac{\partial J}{\partial p_i} = - \left(\frac{1}{\ln 2} + \log p_i^* \right) + \lambda \quad p_i^* = \lambda - \log e = \text{cnste}$$

Entropie conjointe

- Considerons un couple de v.a. X et Y
- Distribution de probabilité conjointe
 $p_{i,j} = P\{X = x_i, Y = y_j\}$
- Entropie conjointe : information moyenne des couples

$$H(X, Y) = - \sum_{i,j} p_{i,j} \log p_{i,j}$$

- Formalement, il n'y a pas de différence entre l'entropie d'un couple et l'entropie d'une variable Z avec les mêmes probabilités (indépendamment des valeurs)

Entropie conditionnelle

- Considerons un couple de v.a. X et Y
- Soit $p_j = P\{Y = y_j\}$
- Entropie conditionnelle :

$$H(X|Y) = \sum_j p_j H(X|Y = y_j)$$

- On montre facilement que :

$$\begin{aligned} H(X, Y) &= H(Y) + H(X|Y) \\ &= H(X) + H(Y|X) \end{aligned}$$

Propriétés de l'entropie

$$H(X) > 0$$

$$H(X, Y) = H(Y) + H(X|Y)$$

$$H(X) + H(Y|X)$$

$$H(X, Y) \leq H(X) + H(Y)$$

$$H(X|Y) \leq H(X)$$

$$H(X) \leq \log_2 M$$

avec égalité \Leftrightarrow indépendance

avec égalité \Leftrightarrow indépendance

avec égalité $\Leftrightarrow X \sim \mathcal{U}$

Code optimal

- On relâche la condition ℓ_i entier
- Minimisation avec contrainte :

$$\underline{\ell}^* = \arg \min_{\underline{\ell}} \sum_i p_i \ell_i \quad \text{soumis à} \quad \sum_i 2^{-\ell_i} = 1$$

Code optimal

- On relâche la condition ℓ_i entier
- Minimisation avec contrainte :

$$\underline{\ell}^* = \arg \min_{\underline{\ell}} \sum_i p_i \ell_i \quad \text{soumis à} \quad \sum_i 2^{-\ell_i} = 1$$

$$J(\underline{\ell}) = \sum_i p_i \ell_i + \lambda \left(\sum_i 2^{-\ell_i} - 1 \right) \quad \frac{\partial J}{\partial \ell_i} = p_i - (\lambda \ln 2) 2^{-\ell_i^*} = 0$$

$$\sum_i p_i = (\lambda \ln 2) \sum_i 2^{-\ell_i^*} \quad 1 = \lambda \ln 2$$

$$2^{-\ell_i^*} = p_i \quad \ell_i^* = -\log_2 p_i$$

$$\mathcal{L}^* = \sum_i -p_i \log_2 p_i = H(X)$$

Théoreme de Shannon sur le codage de source

Si on introduit à nouveau la condition $\ell_i \in \mathbb{N}$, on peut montrer que :

- **Théoreme de Shannon**

$$\mathcal{L}^* \geq H(X)$$

avec égalité si et seulement si:

$$\forall i \in \{1, 2, \dots, M\}, \exists \ell_i \in \mathbb{N} \mid p_i = 2^{-\ell_i}$$

Codage *entropique*

Théorème de Shannon:

Taux de codage code optimale \geq Entropie de la source
du coup le nom *Codage Entropique*.

- La relation devient une identité stricte si les probabilités sont *dyadiques* (puissances négatives de deux)
- La relation est pratiquement une identité quand il y a un nombre important de symboles dans l'alphabet.

Codage *entropique*

- En conséquence du Théorème de Shannon, on peut facilement montrer que :

$$H(X) \leq \mathcal{L}^* < H(X) + 1 \quad (3)$$

- Il suffit de prendre $\ell_k = \left\lceil \log_2 \frac{1}{p_k} \right\rceil$
- Il est facile de montrer que l'inégalité de Kraft est satisfaite
- Il est aussi facile de prouver l'inégalité (3)

Codage *entropique*

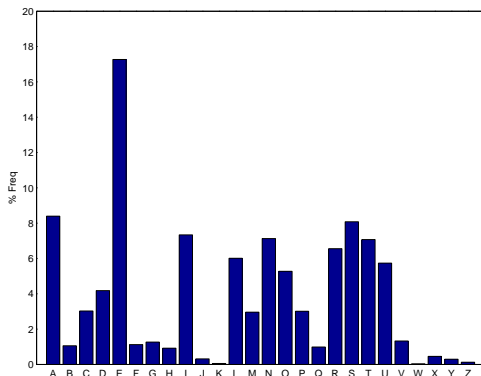
- Théorème de Shannon :

$$H(X) \leq \mathcal{L}^* < H(X) + 1$$

- L'entropie est une excellente approximation du taux de codage optimale
- Dans la suite on sera souvent amenés à considérer $\mathcal{L}^* = H(X)$

Exemple : Compression d'un texte français

Entropie de la source	3.999 bpS
Technique	Code à longueur variable
Taux de codage (\mathcal{L})	≥ 3.999 bpS
Rapport de compression	≤ 1.25



Distribution des lettres dans un texte français

Plan

- 1 Principes
- 2 Codage optimale
 - Huffman
 - Codage arithmétique
 - Codage adaptive et basé contexte
- 3 Autres Techniques
 - Lempel-Ziv
 - Run Length
 - JBIG
- 4 Quantification avec contrainte entropique

Codage de Huffman

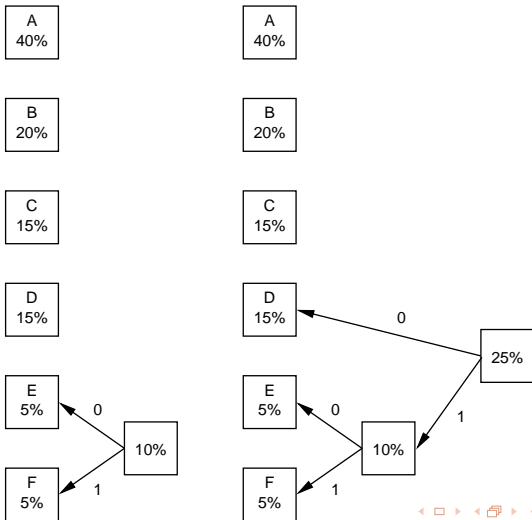
Huffman a découvert comment construire le code optimum pour n'importe quelle source.

Exemple :

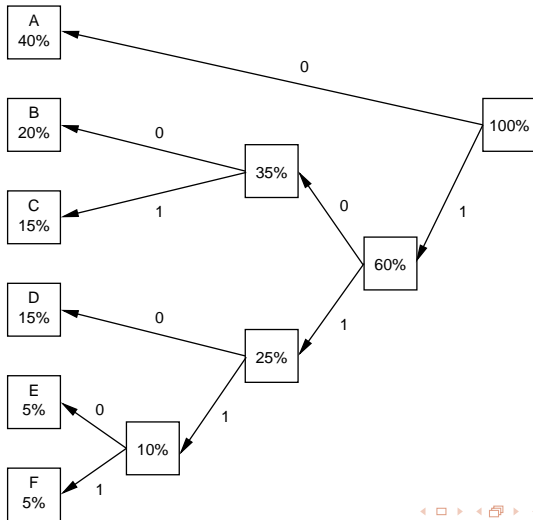
Symbole	Probabilité
A	0.4
B	0.2
C	0.15
D	0.15
E	0.05
F	0.05

6 symboles, 3 bits par symboles sans codage.

Codage de Huffman



Codage de Huffman



Codage de Huffman

Symbole	Probabilité	Code
A	0.4	0
B	0.2	100
C	0.15	101
D	0.15	110
E	0.05	1110
F	0.05	1111

$$\begin{aligned} \mathcal{L} &= 0.4 \cdot 1 + 0.2 \cdot 3 + 0.15 \cdot 3 + 0.15 \cdot 3 + 0.05 \cdot 4 + 0.05 \cdot 4 \\ &= 2.3 \text{ bits/symbole} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} H &= 0.4 \cdot \log_2 \frac{1}{0.4} + 0.2 \cdot \log_2 \frac{1}{0.2} + 2 \cdot 0.15 \cdot \log_2 \frac{1}{0.15} \\ &\quad + 2 \cdot 0.05 \cdot \log_2 \frac{1}{0.05} \\ &\cong 2.2464 \text{ bits/symbole} \end{aligned}$$

Exemple : Compression d'un texte français

Technique

Huffman

Entropie de la source

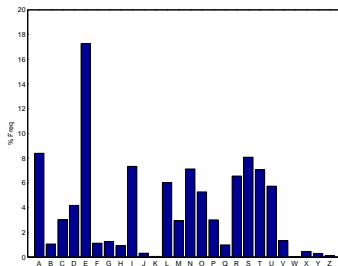
3.999 bpS

Taux de codage (\mathcal{L})

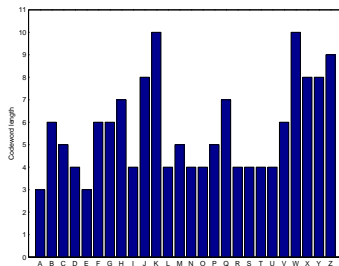
4.041 bpS

Rapport de compression

1.238



Distribution des lettres dans un texte français



Longueur des mots de code dans le code d'Huffman

Codage de Huffman

Comment améliorer les performances ?

- Le bloc des premiers K symboles du processus aléatoire X_i est appelé X^K
- $H(X^K) \leq \sum_i H(X_i)$ avec égalité si et seulement si les variables de X^K sont indépendentes
- Codage par blocs : on essaie de reduire la longueur du code *mesurée en bits par symbole*

Codage de Huffman

Codage par blocs

- Hypothèse : la suite $\frac{H(X^K)}{K}$ est convergente
- Cela est vrai p.e. pour un processus stationnaire
- Longueur moyenne du code optimum :

$$H(X^K) \leq \mathcal{L}^* < H(X^K) + 1$$

$$\frac{H(X^K)}{K} \leq \frac{\mathcal{L}^*}{K} = \mathcal{L}_S^* < \frac{H(X^K)}{K} + \frac{1}{K}$$

$$\lim_K \mathcal{L}_S^* = \lim_K \frac{H(X^K)}{K} = \mathcal{H}(X)$$

$$\mathcal{L}_S^* \rightarrow \mathcal{H}(X) \leq H(X)$$

- $\mathcal{H}(X)$ est appelé *taux entropique*

Codage de Huffman

Codage par blocs

- Codage par blocs :

$$\mathcal{L}_S^* \rightarrow \mathcal{H}(X) \leq H(X)$$

- Les meilleures performances sont obtenues quand on code l'entier message de K symboles comme un symbole d'un alphabet de taille N^K
- Le codage par blocs est avantageux même pour v.a.i.i.d. : cela élimine le bit supplémentaire des distributions non-dyadiques

Codage de Huffman

Codage par blocs

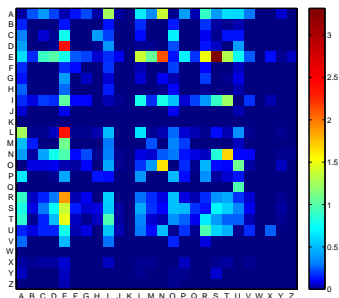
- Codage par contextes : l'entropie d'un symbole donnés ses $K - 1$ voisins est typiquement largement inférieure à $H(X)$
- On peut donc imaginer de coder $X_k|X^{k-1}$ dont l'entropie est inférieure ou égale à $H(X)$
- On peut montrer que, pour un processus stationnaire,

$$\lim_k H(X_k|X^{k-1}) = \mathcal{H}(X)$$

Exemple : Compression d'un texte français

K=1	Entropie des lettres	3.999 bpB	3.999 bpS
K=2	Entropie des digrams	7.440 bpB	3.720 bpS
K=3	Entropie des trigrams	9.452 bpB	3.151 bpS

bpB : bits par bloc ; bpS : bits par symbole, bits par lettre



Distribution des digrams dans un texte français

Les trigrams les plus communs :

ait	ent	les
1.59%	1.25%	0.94%
lle	des	ant
0.78%	0.72%	0.70%
que	our	ien
0.67%	0.63%	0.60%

Limites du code de Huffman

De l'exemple précédent, on comprend qu'on voudrait aller jusqu'à la limite K =longueur du message.

C'est pratiquement impossible avec Huffman

- Difficile et coûteux de connaître les probabilités
- Complexité exponentielle du code avec la taille du bloc
- Le dictionnaire devrait comprendre tout les possibles messages de K symboles:
 - Tous les possibles textes
 - Toutes les possibles images
 - ...

Limites du code de Huffman

De l'exemple précédent, on comprend qu'on voudrait aller jusqu'à la limite K =longueur du message.

C'est pratiquement impossible avec Huffman

- Difficile et coûteux de connaître les probabilités
- Complexité exponentielle du code avec la taille du bloc
- Le dictionnaire devrait comprendre tout les possibles messages de K symboles:
 - Tous les possibles textes
 - Toutes les possibles images
 - ...

Le **codage arithmétique** résout le problème

Codage arithmétique

- Le *codage arithmétique* permet de faire un codage par blocs ou par contextes avec complexité linéaire
- Idée : ne pas chercher le code pour n'importe quelle chaîne de n symboles, mais uniquement pour la chaîne à coder
- Le codeur arithmétique n'est pas optimal, mais *asymptotiquement* optimal

$$\mathcal{L} \leq H(X^K) + 2$$

$$\mathcal{L}_S = \mathcal{L}/K$$

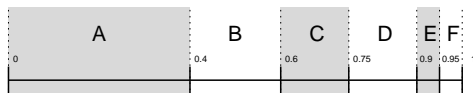
$$\lim_{K \rightarrow \infty} \mathcal{L}_S = \lim_{K \rightarrow \infty} \frac{H^K}{K} = \mathcal{H}(X)$$

- Faible complexité de codage/décodage (opérations arithmétiques, dont le nom)

Codage arithmétique: exemple

Symbole	A	B	C	D	E	F
Probabilité	0.4	0.2	0.15	0.15	0.05	0.05

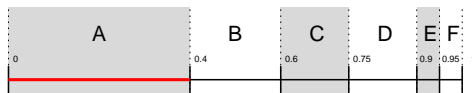
Séquence à coder : ACFD



Codage arithmétique: exemple

Symbole	A	B	C	D	E	F
Probabilité	0.4	0.2	0.15	0.15	0.05	0.05

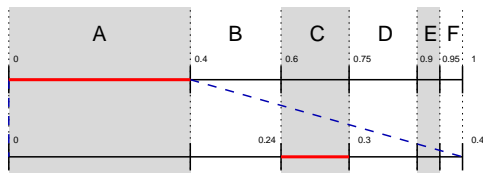
Séquence à coder : ACFD



Codage arithmétique: exemple

Symbole	A	B	C	D	E	F
Probabilité	0.4	0.2	0.15	0.15	0.05	0.05

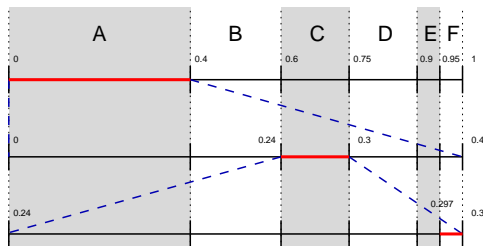
Séquence à coder : ACFD



Codage arithmétique: exemple

Symbole	A	B	C	D	E	F
Probabilité	0.4	0.2	0.15	0.15	0.05	0.05

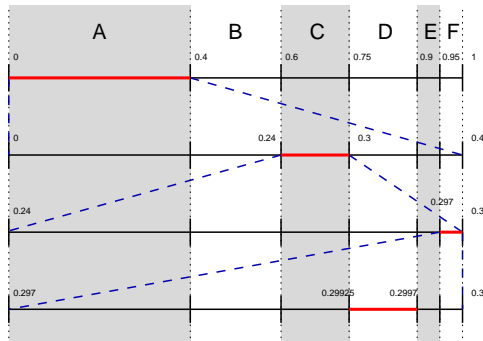
Séquence à coder : ACFD



Codage arithmétique: exemple

Symbole	A	B	C	D	E	F
Probabilité	0.4	0.2	0.15	0.15	0.05	0.05

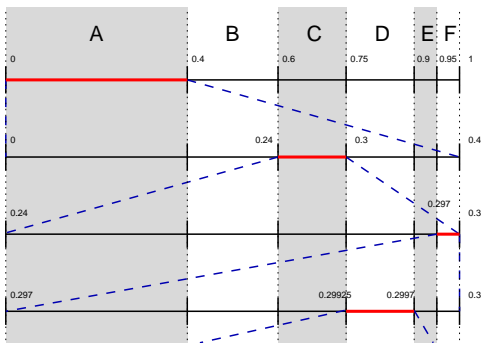
Séquence à coder : ACFD



Codage arithmétique: exemple

Symbole	A	B	C	D	E	F
Probabilité	0.4	0.2	0.15	0.15	0.05	0.05

Séquence à coder : ACFD



Codage arithmétique

- Pour chaque nouveau symbole, 2 multiplications et 2 addition
- Codage de la suite de symboles : centre de l'intervalle sélectionné, avec précision inférieure à la demi-taille de l'intervalle.
- Problème : estimation de $P(X^K)$, en principe avec K =longueur totale du message
- Exemple précédent : Symboles supposés indépendants, $P(X^K) = \prod_{i=1}^K p(x_i)$
- Apprentissage des statistiques au cours du codage (adaptivité)

Codage par contextes

- Estimation de $P(X^K)$: souvent le prochain symbole ne dépende que de peu de voisins.
- Idée : souvent il suffit connaître un voisinage limité du symbole courant (contexte)

$$H(X^K) = \sum_{i=1}^K H(X_i | X^{i-1})$$

- En théorie, le context est tout le passé : X^{i-1}
- Le contexte peut être fait par les quelques lettres précédentes ou les quelques pixels autour du pixel courant
- Si on a M possibles contextes, c'est comme si on avait M codeurs arithmétiques, et si on passe de l'un à l'autre

Codage par contextes : Image N/B

Soient X et Y deux pixels voisins.

Y	X	
	N	B
N	0.15	0.05
B	0.05	0.75

Probabilités conjointes
 de X et Y

Y	X	
	N	B
N	0.75	0.25
B	$\frac{1}{16}$	$\frac{15}{16}$

Probabilités conditionnelles
 de X donné Y

H(X)	H(X,Y)/2	H(X Y)	HE	AE	CB AE
0.722	0.577	0.432	1	0.722	0.432

HE: Huffman Encoder, One Symbol

AE: Arithmetic Encoder

CB-AE: Context-Based AE

Codage arithmétique : conclusions

Avantages

- Permet d'implémenter le codage de longue suites de symboles avec une complexité linéaire
- Codage par blocs : statistiques d'ordre supérieure et distribution dyadiques
- Codage par contexte : simple modélisation des statistiques d'ordre supérieure
- Adaptivité : sources non-stationnaires

Codage arithmétique : conclusions

Inconvénients

- Implémentation parfois compliquée
- Choix des contextes
- Adaptivité : il faut assez de données pour une estimation robuste
- Besoin d'initialisation

Plan

- 1 Principes
- 2 Codage optimale
 - Huffman
 - Codage arithmétique
 - Codage adaptive et basé contexte
- 3 Autres Techniques
 - Lempel-Ziv
 - Run Length
 - JBIG
- 4 Quantification avec contrainte entropique

Codage avec dictionnaire

- Dictionnaire des suites de données communes construit au fur et à mesure
- Capable de s'adapter à des signaux non-stationnaires
- Pas besoin d'initialisation (codage universel)
- À la base des algorithmes populaires de compression sans perte (zip, gzip, bzip, etc.)

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1

Output

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Present 0

Table

Output

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

New 0 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1

Output

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Add 0 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0

0

Output

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Output 0 X

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0

0

Output

0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 **0** 0 1 0 0 0 0 0 0 1 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Present 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0
0

Output

0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Present 0 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0
0

Output

0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

New 0 0 1

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0

0

Output

0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Add 0 0 1

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0

0 0

1

Output

0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Output 0 0 X

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0

0 0

1

Output

0 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Present 1

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0
 0 0
 1

Output

0 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

New 1 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0

0 0

1

Output

0 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Add 1 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1

0 0 0

1

Output

0 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Output 1 ~~0~~

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1

0 0 0

1

Output

0 2 1

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Present 0

Table

Output

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 2 1

0	1	0	0	1
	0	0	0	
		1		

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Present 0 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0	1	0	0	1
		0	0	0
				1

Output

0 2 1

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

New 0 0 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1

0 0 0

1

Output

0 2 1

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Add 0 0 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1 0

0 0 0 0

1 0

Output

0 2 1

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Output 0 0 ~~0~~

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1 0

0 0 0 0

1 0

Output

0 2 1 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 **0 0 0** 0 0 0 1 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Prefix

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

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

Output

0 2 1 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 **0 0 0** 0 0 0 1 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Prefix

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0	1	0	0	1
		0	0	0
		0	1	

Output

0 2 1 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 **0** 0 0 0 1 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Present 0

Table

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	A	B	C	D	E
0	1	0	0	1										
		0	0	0										
			0	1										

Output

0 2 1 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Present 0 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0	1	0	0	1
		0	0	0
		0	1	

Output

0 2 1 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Present 0 0 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0	1	0	0	1
		0	0	0
		0	1	

Output

0 2 1 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

New 0 0 0 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1

0 0 0

0 1

Output

0 2 1 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Add 0 0 0 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1 0

0 0 0 0

0 1 0

0

Output

0 2 1 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Output 0 0 0 0 ~~X~~

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1 0

0 0 0 0

0 1 0

0

Output

0 2 1 2 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 **0** 1 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Present 0

Table

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	A	B	C	D	E
0	1	0	0	1	0									
		0	0	0	0									
		0	1		0									
					0									

Output

0 2 1 2 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 **0 1** 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

New 0 1

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1 0

0 0 0 0

0 1 0

0

Output

0 2 1 2 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 **0 1** 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Add 0 1

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1 0 0

0 0 0 0 1

0 1 0

0

Output

0 2 1 2 2

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 **0 1** 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Output 0 X

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1 0 0

0 0 0 0 1

0 1 0

0

Output

0 2 1 2 2 0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 **0 1** 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Prefix 0 1

Table

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	A	B	C	D	E
0	1	0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
0	0	1	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0	0

Output

0 2 1 2 2 0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 **0 1** 0 1 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Prefix 0 1

Table

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	A	B	C	D	E
0	1	0	0	1	0									
1		0	0	0	0									
		0	1	0										
				0										

Output

0 2 1 2 2 0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 0 **1** 0 1 0 0 0 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Present 1

Table

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	A	B	C	D	E
0	1	0	0	1	0									
1	0	0	0	0										
		0	1		0									
					0									

Output

0 2 1 2 2 0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Present 1 0

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1 0

1 0 0 0 0

0 1 0

0

Output

0 2 1 2 2 0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

New 1 0 1

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1 0

1 0 0 0 0

0 1 0

0

Output

0 2 1 2 2 0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Add 1 0 1

Table

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	A	B	C	D	E
0	1	0	0	1	0	1								
1	0	0	0	0	0	0								
	0	1		0	1									
				0										

Output

0 2 1 2 2 0

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

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

Output 1 0 X

Table

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	A	B	C	D	E
0	1	0	0	1	0	1								
1	0	0	0	0	0	0								
	0	1		0	1									
				0										

Output

0 2 1 2 2 0 4

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 1 0 **1 0 0** 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

New 1 0 0

Table

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	A	B	C	D	E
0	1	0	0	1	0	1								
1	0	0	0	0	0									
	0	1		0	1									
				0										

Output

0 2 1 2 2 0 4

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 1 0 **1 0 0** 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Output 1 0 ~~X~~

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1 0 1 1

1 0 0 0 0 0 0

0 1 0 1 0

0

Output

0 2 1 2 2 0 4 4

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 1 0 **1 0 0** 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Prefix 1 0 0

Table

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	A	B	C	D	E
0	1	0	0	1	0	1	1							
1	0	0	0	0	0	0	0							
	0	1		0	0	1	0							
				0										

Output

0 2 1 2 2 0 4 4

Codage avec dictionnaire: exemple

Input

0 0 0 1 0 0 0 0 0 0 1 0 **1 0 0** 0 0 1 0 0 0 0 0 1 0

Prefix 1 0 0

Table

0	1	2	3	4	5	6	7	8	9	A	B	C	D	E
0	1	0	0	1	0	1								
1	0	0		0	0	0								
	0	1		0	0	1								
				0										

Output

0 2 1 2 2 0 4 4

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1

Input

0 2 1 2 2 0

New

Output

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1

Input

0 2 1 2 2 0

New

2 0x

Output

0x

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0

x

New

2 0x

Input

0 2 1 2 2 0

Output

0x

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0

x

New

3 0xy

Input

0 **2** 1 2 2 0

Output

0x

00xy

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0

0 0

y

New

3 00y

Input

0 2 1 2 2 0

Output

000y

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0

0 0

y

New

4 1z

Input

0 2 1 2 2 0

Output

000y

0001z

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1
 0 0 z
 1

New

4 1z

Input

0 2 1 2 2 0

Output

0001z

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 0 0 1

0 0 z

1

New

5 00w

Input

0 2 1 2 2 0

Output

0001z

000100w

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0 1 00 10

00 00

1 w

New

5 00w

Input

0 2 1 2 2 0

Output

000100w

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0	1	0	0	1	0
		0	0	0	0
		1		w	

New

5 00w

Input

0 2 1 2 2 0

Output

000100w

Décodage avec dictionnaire: exemple

Table

0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 A B C D E

0	1	0	0	1
		0	0	0
		0	1	

New

2 000

Input

0 2 1 2 2 0

Output

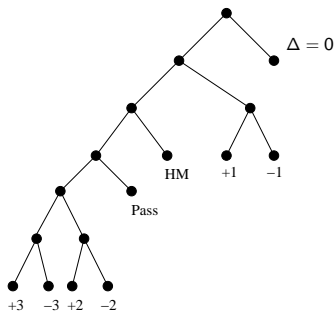
0001000

Run-Length Encoding (RLE)

- Codage d'images B/N
- Longues suites de zéros et uns
- Idée : coder la longueur des suites au lieu des valeurs des pixels

Run-Length Encoding (RLE)

- Code d'Huffman : alphabet trop grand
- Code d'Huffman sur les puissances de 2
- Chaque longueur est représenté comme somme de puissances de 2 (représentation binaire)
- Mode horizontale : longueur absolue
- Mode verticale : différence par rapport à la ligne supérieure (si elle est ≤ 3)
- Pass : nouveau block



Mode verticale : symboles et code d'Huffman

Run-Length Encoding (RLE) : Exemple

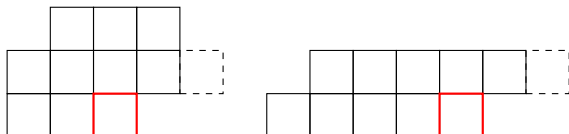
29	23	24		
29	24	23		
18	38	6	4	10
19	41	4	7	5

HM 16+8+4+1	16+4+2+1	16+8		
VM 0	+1	-1		
HM 16+2	32+4+2	4+2	PASS 4	PASS 8+2
VM +1	+3	-2	+3	HM 4+1

JBIG-1

Joint Bi-level Image Experts Group

- Standard ISO/IEC 11544 et recommandation ITU-T T.82
- Codeur arithmétique basé contexte
- codage progressive (scalable en résolution)
- *Template* de 10 pixels, 2 formes et pixel variable



Template à 2 ligne : meilleure vitesse d'exécution mais $\approx 5\%$ de perte en compression

JBIG-2

Joint Bi-level Image Experts Group

- Standard ISO/IEC 14492 et recommandation ITU-T T.88
- Image segmentée en **texte**, **halftones**, et **autre**
- **Texte**: Un dictionnaire de symbole est créé et codé
- **Halftone**: l'image en niveau de gris originale est reconstruite et codée, avec un dictionnaire de *halftone patterns*
- **Autre**: Codage arithmétique basé contexte
- Les fichiers PDF (version 1.4 et supérieure) peuvent contenir données codées un JBIG2

Plan

- 1 Principes
- 2 Codage optimale
 - Huffman
 - Codage arithmétique
 - Codage adaptive et basé contexte
- 3 Autres Techniques
 - Lempel-Ziv
 - Run Length
 - JBIG
- 4 Quantification avec contrainte entropique

Quantification et codage

- Quantificateur optimal : doit-il être changé en vue du codage sans perte ?
- Quelles sont les performances d'un système simple comme un quantificateur uniforme suivi d'un codage entropique ?

Quantification et codage

Formulation du problème

- On représente le quantificateur avec un q.u. dont le pas est δ précédé d'une non transformation non linéaire, dont la caractéristique est $f(x)$
- Il s'agit de minimiser la puissance de l'erreur de quantification :

$$\sigma_Q^2 = \frac{\delta}{12} \int \frac{p_X(x)}{f'^2(x)} dx$$

- sous contrainte sur l'entropie : $H(\hat{X}) \leq b$
- On peut montrer que en hypothèse d'haute résolution f' doit être constant

Quantification et codage

On peut montrer que, en hypothèse d'haute résolution :

- Pour un niveau de distortion (EQM) fixé, l'entropie minimum des symboles du quantificateur est obtenue avec un quantificateur uniforme
- Pour une entropie des symboles donnée, la distortion minimum est obtenue avec un quantificateur uniforme
- Un q.u. suivi d'un codeur entropique a un gain de 2.81 dB sur un codeur de Lloyd-Max dans le cas de sources Gaussienne i.i.d.
- La courbe RD est toujours dans la forme $D \propto 2^{-2R}$