Entropie conditionnelle

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'information

Codage source

$$H(Y|X = x) = -\sum_{y \in \mathcal{A}_Y} p(y|x) log_2(p(y|x))$$

$$H(Y|X) = -\sum_{x \in \mathcal{A}_X} p(x) H(Y|X = x)$$

$$H(Y|X) = -\sum_{x \in \mathcal{A}_X} \sum_{y \in \mathcal{A}_Y} p(x,y) \log_2(p(y|x))$$

Cas particulier

- opour le couple (X,X) on a H(X,X)=0 $(\forall (x_i,x_j)\in\mathcal{A}_X^2)p(x_i|x_j)=\delta_{ij}$, et donc $(\forall x_j\in\mathcal{A}_X)H(X|x_j)=0$
- ② pour un couple (X, Y) indépendant H(Y|X) = H(Y): $(\forall (x_i, y_j) \in \mathcal{A}_X \times \mathcal{A}_Y) p(y_j|x_i) = p(y_j)$, et donc $(\forall x_i \in \mathcal{A}_X) H(Y|x_i) = H(Y)$



Entropie conditionnelle : règle du chaînage

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'informatio

Codage source

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

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

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

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

généralisation

$$H(X_1, X_2, \dots, X_n) = \sum_{i=1}^n H(X_i | X_{i-1}, \dots, X_1)$$

majoration de l'entropie conditionnelle

Théorie de l'information

Michel Celette

d'information

Codage source

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

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

avec égalité ssi X et Y indépendants

Information mutuelle et entropie conditionnelle

Théorie de l'information

Michel Celett

Chaine d'informatior

Codage sourc

attention I'entropie conditionnelle diminue en moyenne mais pour un y particulier on peut avoir H(X|Y=y)>H(X) Exemple

	X = 0	<i>X</i> = 1
Y = 0	0	<u>3</u> 4
<i>Y</i> = 1	<u>1</u> 8	$\frac{1}{8}$

$$H(X)=H\left(\mathcal{B}\left(\frac{1}{8}\right)\right)=0.544$$
 bits $H(X|Y=1)=0$ et $H(X|Y=2)=1$ bit mais en moyenne

$$H(X|Y) = \frac{3}{4}H(X|Y=1) + \frac{1}{4}H(X|Y=2)$$

= $\frac{1}{4}$
 $\leq H(X)$

Information mutuelle et entropie conditionnelle

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'information

$$H(X,Y) = H(X) + H(Y) - I(X,Y)$$

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

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

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

Entropie conditionnelle nulle

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'informatio

- dans quel cas I(X, Y) = 0?
- **2** Comment interpréter H(Y|X) = 0 ie I(X, Y) = H(Y)

•
$$H(Y|X) = -\sum_{x \in \mathcal{A}_X} \sum_{y \in \mathcal{A}_Y} p(x,y) log_2\left(\frac{p(x,y)}{p(x)}\right)$$

- $(\forall X) = 0 \text{ ssi}$ $(\forall x \in \mathcal{A}_X)(\forall y \in \mathcal{A}_Y)(p(x,y) > 0 \Longrightarrow p(x,y) = p(x))$
- $(\forall x \in \mathcal{A}_X)(p(x) > 0 \Longrightarrow (\exists ! y \in \mathcal{A}_Y))p(x,y) = p(x))$
- Y est une fonction déterministe de X

prévisions météorologiques

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'information

Codage source

On teste un système de prévisions météorologiques pour lequel on a obtenu sur un an , les fréquences de résultats suivantes :

	temps : pluie	temps : soleil
temps prévu : pluie	1 12	$\frac{1}{6}$
temps prévu : soleil	1 12	$\frac{2}{3}$

- quelle est la probabilité que le système donne une prévision incorrecte?
- Calculer l'information mutuelle entre le temps prévu et le temps effectif
- Comparer à un système de prévisions qui prédit systématiquement le soleil



test de dépistage

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'information

Codage source

Un test de dépistage pour une maladie est censé discriminer entre le situations $X \in \{C, \overline{C}\}$ en donnant un resultat $Y \in \{T^+, T^-\}$

	$Y = T^+$	$Y = T^-$
X = C	0.07	0.01
$X = \overline{C}$	0.03	0.89

On définit l'efficacité du test par $r = \frac{I(X,Y)}{H(X)}$

- Calculer H(X), I(X, Y), H(X|Y), r
- ② Que signifie r = 0?, r = 1?

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'information

Codage source



La source délivre un message informatif

- * numérique
- * analogique : Conversion Analogique Numérique (échantillonnage et quantification)

La source numérique est modélisé de façon probabiliste.

- * suite de v.a.r indépendentes et identiquement distribuées idd
- * chaines de Markov

compression:

améliorer l'efficaité informationnelle en introduisant un codage préalable des signes suppression de redondance dans le message issu de la source

taux de compression et réversibilité

codeurs avec perte

taux de compression élévé au risque de ne pas revenir au message exact. dégradation acceptable : MPEG. JPEG. MP3. ...

codeur sans perte: message après codage reversible quitte à avoir un taux de compression plus faible (fichier executable, ...)

Ajout de redondance pour permettre de corriger des erreurs dues au canai, lors de l'estimation de l'entrée du canal à partir de sa sortie

Problème de débit? 2ème Théorème de Shannon

on peut assurer le taux d'erreur aussi faible que voulu sans réduire à 0 le débit pourvu que ce dernier soit inférieur à une limite liée aux caractéristiques du can

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'information

Codage source



La source délivre un message informatif

- * numerique
- * analogique : Conversion Analogique Numerique (echantillonnage et quantification

La source numérique est modélisé de façon probabiliste.

- suite de v.a.r indépendentes et identiquement distribuées identiquement distribuées
- * chaines de Markov

compression:

améliorer l'efficaité informationnelle en introduisant un codage préalable des signes suppression de redondance dans le message issu de la source

taux de compression et réversibilité

codeurs avec perte :

taux de compression élévé au risque de ne pas revenir au message exact. dégradation acceptable : MPEG, JPEG, MP3, ..

codeur sans perte : message après codage réversible quitte à avoir un taux de compression plus faible (fichier executable, ..)

Ajout de redondance pour permettre de corriger des erreurs dues au canal lors de l'estimation de l'entrée du canal à partir de sa sortie

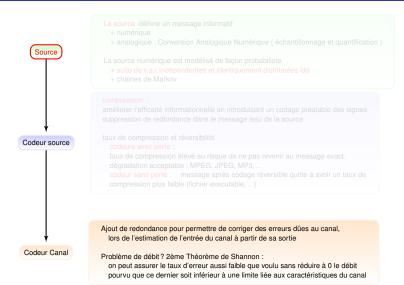
Problème de débit? 2ème Théorème de Shannon

n peut assurer le taux d'erreur aussi faible que voulu sans réduire à 0 le débit ourvu que ce dernier soit inférieur à une limite liée aux caractéristiques du cana

Théorie de l'information

Michel Celette

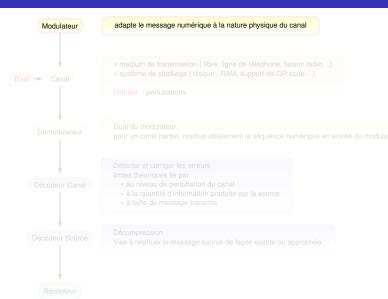
Chaine d'information



Théorie de l'information

Michel Celette

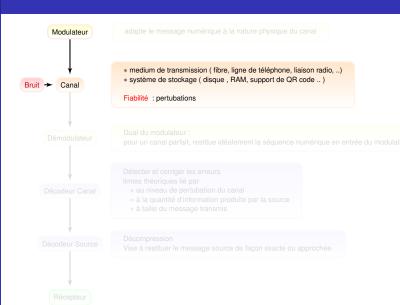
Chaine d'information



Théorie de l'information

Michel Celette

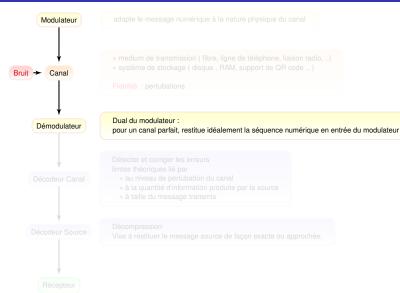
Chaine d'information



Théorie de l'information

Michel Celette

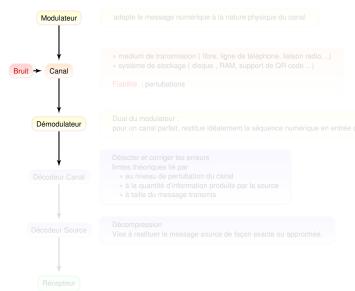
Chaine d'information



Théorie de l'information

Michel Celette

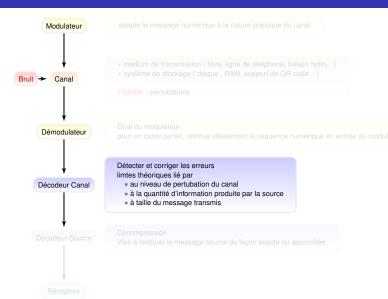
Chaine d'information



Théorie de l'information

Michel Celette

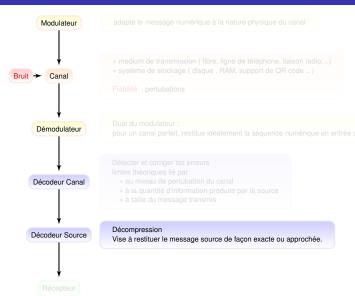
Chaine d'information



Théorie de l'information

Michel Celette

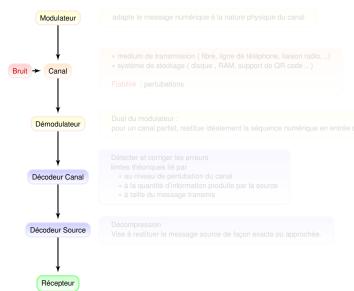
Chaine d'information



Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'information



Définition d'un codage Source d'un seul état

Théorie de l'information

Codage source

 une source S émet des symboles d'un alphabet source On la considère comme une variable aléatoire $A_X = \{x_1, x_2, \dots, x_N\}$ avec la loi de probabilité $\{p(X = x_1) = p_1, \cdots, p(X = x_N)\}\$

• **Définition " code source"** C d'alphabet de codage $\mathcal{D} = \{a_1, \dots a_D\}$ où $D = card(\mathcal{D})$.

$$\begin{array}{cccc} C & : & \mathcal{A}_X & \longrightarrow & \mathcal{D}^* \\ & x & \longrightarrow & C(x) \end{array}$$

où \mathcal{D}^{\star} est l'ensemble des séquences de longueurs finies d'éléments de \mathcal{D}

- Définition "mot de code " A chaque symbole possible $x \in \mathcal{A}_X$, le mot de code associé est la séquence C(x)
- Définition "le code" est l'ensemble des mots de code $\{C(x)|x\in\mathcal{A}_X\}$
- **exemple** codage binaire $\mathcal{D} = \{0,1\}$, \mathcal{D}^* est l'ensemble doe mote binairee de languaur finia



Codage source d'un seul état

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'informatio

- Définition : code non singulier On dit que le code est non singulier si C est injective
 à deux états distincts sont associés des mots de code distincts
 un mot de code est le mot de code d'un unique état
- ullet un mot de \mathcal{D}^* n'est pas nécessairement un mot de code

Codage source d'un seul état : compacité du code

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'information Codage source

- **Notation** on note $I(x_i) = I_i$ la longueur du mot de code $C(x_i)$
- **Définition** On appelle longuer maximale du code $L = max_{i \in \{1, \dots, N\}} I_i$
- Définition " compacité du code " on appelle compacité du code la longueur moyenne des mots du code.
 C'est l'espérance E(I \(\infty X \))

$$v = \sum_{x \in \mathcal{A}} p(x) I(x) = \sum_{i=1}^{i=N} p_i I_i$$

l'objectif du codage source est la compression, la suppression en partie de la redondance de la source. pour x ∈ A_X on définira la longueur de C(x) à partir p(X = x). L'objectif étant de minimiser la compacité du code. Quelles sont les limites à la compacité, autrement dit au choix des longueurs des mots de code.

Classification des sources d'information discrètes

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'informatio

- source sans mémoire : les symboles générés sont indépendant
- source avec mémoire
 - source du premier ordre : la mémoire se limite au dernier symbole émis
 - source d'ordre m : la mémoire tient compte des m symboles émis précédent

Codage source d'une suite d'états

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'information

Codage source

 Source simple : source faite de copies indépendantes d'une même v.a X

Une telle source génère des messages composés de réalisations indépendantes d'une même v.a X

ullet Codage des séquence de longueur ρ d'une source simple

$$C^p: \mathcal{A}^p \to \mathcal{D}^*$$

 $x_1 \cdots x_p \to \mathcal{C}(x_1) \dots \mathcal{C}(x_p)$

2 approches du codage

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'informatio

- Combinatoire : retrouver le mot à partir de son codage (déchiffrabilité)
- Probabiliste : on s'intéresse à des propriétés ou a des grandeurs en moyenne

Notion de déchiffrabilité

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'informatio

Codage source

Un code C est dit déchiffrable (ou non ambigu) si

$$(\forall m \in \mathcal{A}^*)(\forall m' \in \mathcal{A}^*)C(m) = C(m') \Longrightarrow m = m'$$

Un code qui n'est pas déchiffrable est dit ambigu

- si le code est déchiffrable, il existe une fonction de décodage
- Prouver qu'un code est ambigu : il suffit d'exhiber deux mots distincts qui ont le même codage
- il est plus difficile de prouver qu'un code est déchiffrable

Exemples

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'informatio

Codage source

Pour chaque code dire s'il est déchiffrable

•
$$C_1 = \{0, 11, 101\}$$

•
$$C_1 = \{00, 01, 001\}$$

•
$$C_1 = \{0,01,10\}$$

•
$$C_1 = \{0, 10, 000, 100\}$$

$$C_1 = \{000100, 100101, 010101, 111000\}$$

•
$$C_1 = \{0,01,11\}$$

Codage source

Dans un mot m' est préfixe d'un mot m s'il existe un mot m'' tel que

$$m = m'm$$
"

Un code *C* vérifie la condition du préfixe si aucun mot de code n'est préfixe d'un autre

Code déchiffrable : méthodes classiques

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'informatio

Codage source

méthodes classiques

- longueur unique imposée (ex code ASCII et UTF)
- séparateur
- condition du préfixe : un mot de code ne peut être le préfixe d'aucun autre mot de code
 Les codes utilisant cette technique sont dits instantanés.
 Un code instantané est déchiffrable
 Un code déchiffrable n'est pas nécessairement instantané { M₁ = 0, M₂ = 0000001}

Inégalité de Ktraft

Théorie de l'information

Michel Celette

Chaine d'information

Codage source

Si D est le cardinal de l'alphabet utilisé pour le codage, il existe un code instantanné composé de mots de longueur $I_1, ..., I_N$ ssi

$$\sum_{i=1}^{i=N} \frac{1}{D^{l_i}} \le 1$$

- CN : tout code vérifiant la condition du préfixe satisfait Kraft (dem : arbre N-aires)
- CS par récurrence : soit $L_k = \{I_1 \le I_2 \le \cdots \le I_k\}$ tel que $K(L_k) < 1$ et $I_{k+1} \ge I_k$ tel que $K(L_k) \le 1 k^{-l_{k+1}}$, alors pour tout code préfixé d'assortiment de longueurs L_k il existe un mot de longueur I_{k+1} dont aucun préfixe n'est un mot de code.