

Canaux de transmission et Codage

Mostafa Belkasmi

2009-2010 ENSIAS

Plan

- Définition d'un canal
- Capacité d'un canal
- Limite du codage canal

Définition d'un canal

Canal discret stationnaire sans mémoire :

Il possède

un alphabet d'entrée fini $A = \{x_1, \dots, x_N\}$

un alphabet de sortie fini $B = \{y_1, \dots, y_M\}$



Caractérisé par les probabilités de transition à l'instant k :

$$p^{(k)}(y_j/x_i) = \text{Prob}(Y_k = y_j/X_k = x_i)$$

pour i dans $\{1, \dots, N\}$ et j dans $\{1, \dots, M\}$

Définition d'un canal

- Et pour tout i dans $\{1, \dots, N\}$

$$\sum_{j=1}^M p^{(k)}(y_j/x_i) = 1$$

- Ces Proba sont regroupées dans une matrice dite matrice de transitions $T = [t_{ij}] = [p^{(k)}(y_j/x_i)]$

$$T = \begin{bmatrix} t_{11} & \cdots & t_{1M} \\ t_{21} & \cdots & t_{2M} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ t_{N1} & \cdots & t_{NM} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} p(y_1/x_1) & \cdots & p(y_M/x_1) \\ p(y_1/x_2) & \cdots & p(y_M/x_2) \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ p(y_1/x_N) & \cdots & p(y_M/x_N) \end{bmatrix}$$

Propriétés de canaux

- **Canal Stationnaire** si ses probabilités de transition sont indépendantes du temps :

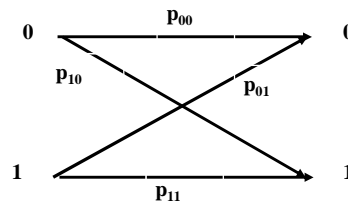
$$p^{(k)}(y_j/x_i) = p^{(k+r)}(y_j/x_i)$$

- **Sans mémoire** si le symbole de sortie Y_k ne dépend que du symbole d'entrée X_k .

EXEMPLE

Le canal binaire symétrique (CBS) est un canal discret stationnaire sans mémoire.

$$A = \{0, 1\} \quad B = \{0, 1\}$$



- Il est symétrique si :

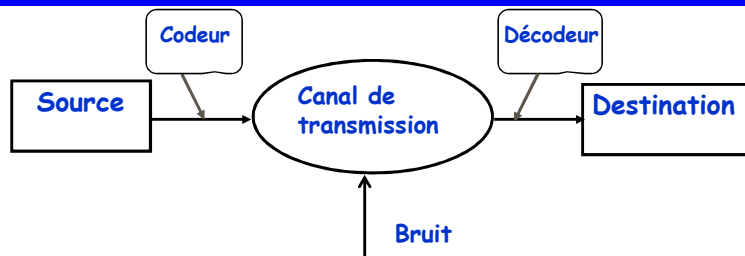
$$p_{00} = p_{11} = 1-p \quad p_{10} = p_{01} = p$$

où p est la probabilité d'erreur sur le canal.

Propriétés de canaux

- Avec mémoire quand le symbole Y_k dépend de plusieurs symboles d'entrée (X_k, X_{k-1}, \dots).
- Par exemple les transmissions en présence d'interférences entre symboles.

Capacité d'un canal



Deux adaptations :

- Codage pour une source $S \rightarrow$ limite $H(S)$
- Codage pour un canal \rightarrow Capacité C
 \rightarrow Étudier les Entrées/Sorties d'un canal

Information mutuelle entre deux messages

- La source délivre un ensemble de N messages
 $[X] = [x_1, \dots, x_N]$
- L'utilisateur reçoit un ensemble de M messages
 $[Y] = [y_1, \dots, y_M]$

→ Il y a perturbation sur observation x_i :

soit y_1 observé alors que x_i émis

→ l'incertitude sur la réalisation de x_i , ayant observé y_1 :

$$I(x_i/y_1) = -\log p(x_i/y_1) : \text{incertitude a posteriori}$$

Information mutuelle entre deux messages

- Donc après réception d'un message y_j :
les probabilités $p(x_i)$ (probabilité a priori) deviennent
 $p(x_i/y_j)$ (probabilité a posteriori)

Définition :

- L'information mutuelle entre x_i et y_j :
 $I(x_i, y_j) = \text{incertitude avant observation de } y_j$
- incertitude après observation de y_j

$$= I(x_i) - I(x_i / y_j)$$

$$= -\log p(x_i/y_j) + \log p(x_i)$$

Information mutuelle entre deux messages

- $I(x_i, y_j) = I(x_i) - I(x_i / y_j)$
 $= \log p(x_i/y_j)/p(x_i)$

Deux cas limites :

- $p(x_i / y_j) = 1$, perturbations nulles
→ $I(x_i, y_j) = I(x_i)$
- $p(x_i / y_j) = p(x_i)$, perturbations très fortes
→ $I(x_i, y_j) = 0$

PROPRIÉTÉS FONDAMENTALES DE L'ENTROPIE ET LE CANAL (1)

- **Travaillons sur un exemple.**
- **Considérons un canal avec les probabilités des symboles d'entrée : $p_1 = 1/4$ et $p_2 = 3/4$.**

- **Sa matrice de transitions est donnée par :**

$$T = \begin{pmatrix} 2/3 & 1/3 \\ 2/5 & 3/5 \end{pmatrix}$$

- **La distribution de Y est alors : (champ à la sortie)**

$$q_1 = p_1 P\{Y = y_1 / X = x_1\} + p_2 P\{Y = y_1 / X = x_2\} = 7/15$$
$$q_2 = p_1 P\{Y = y_2 / X = x_1\} + p_2 P\{Y = y_2 / X = x_2\} = 8/15$$

PROPRIÉTÉS FONDAMENTALES DE L'ENTROPIE ET LE CANAL (2)

- La distribution de (X,Y) est : champ composé
Entrée/Sortie :

$$p_{11} = p_1 p_{1/1} = 1/6 \quad p_{12} = p_1 p_{2/1} = 1/12$$

$$p_{21} = p_2 p_{1/2} = 3/10 \quad p_{22} = p_2 p_{2/2} = 9/20$$

- Ceci définit l'espace produit (X,Y) et
 $[P(X,Y)] = \{P(x_i, y_j) = \Pr(X=x_i, Y=y_j)\}$

PROPRIÉTÉS FONDAMENTALES DE L'ENTROPIE ET LE CANAL (3)

- Calculons les entropies de X , Y , et (X,Y) :

$$H(X) = -1/4 \log 1/4 - 3/4 \log 3/4 = 0,811 \text{ bit}$$

$$H(Y) = -7/15 \log 7/15 - 8/15 \log 8/15 = 0,997 \text{ bit}$$

$$\begin{aligned} H(X,Y) &= -1/6 \log 1/6 - 1/12 \log 1/12 \\ &\quad - 3/10 \log 3/10 - 9/20 \log 9/20 \\ &= 1,769 \text{ bit} \end{aligned}$$

PROPRIÉTÉS FONDAMENTALES DE L'ENTROPIE ET LE CANAL (4)

Entropies conditionnelles (cas général)

- Si le champ de sortie est connu il reste, à cause des perturbations, une incertitude sur la connaissance du champ d'entrée.
- La valeur moyenne de cette incertitude est :

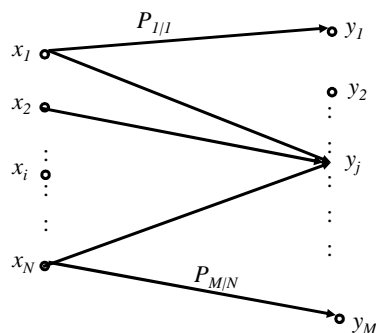
l'entropie du champ X
conditionnée par le champ Y

} --> $H(X/Y)$ incertitude résiduelle
moyenne

PROPRIÉTÉS FONDAMENTALES DE L'ENTROPIE ET LE CANAL (5)

$$H(X/Y) = \sum_{j=1}^M p(y_j) H(X/y_j)$$

$$= - \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M p(y_j) p(x_i/y_j) \log p(x_i/y_j)$$



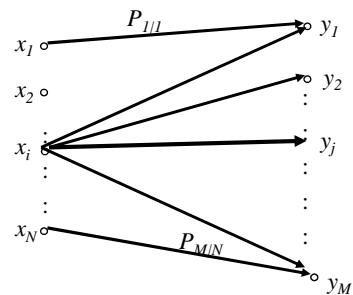
c'est l'équivoque
i.e. : la mesure de
l'équivoque sur le champ
d'entrée si le champ de
sortie est connu

PROPRIÉTÉS FONDAMENTALES DE L'ENTROPIE ET LE CANAL (6)

De façon analogue on a :

$$H(Y/X) = -\sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M p(x_i)p(y_j/x_i) \log p(y_j/x_i)$$

On l'appelle l'erreur moyenne
et ça mesure l'incertitude
sur le champ de sortie si
le champ d'entrée est connu.



PROPRIÉTÉS FONDAMENTALES DE L'ENTROPIE ET LE CANAL (7)

- On montre que :
$$H(X,Y) = H(X) + H(Y/X) = H(Y) + H(X/Y)$$

- On peut maintenant définir la quantité :

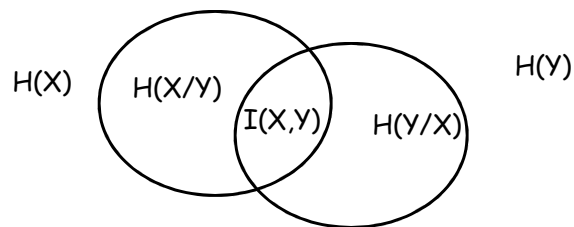
$$I(X,Y) = H(X) - H(X/Y)$$

- $I(X,Y)$ = l'information que l'on obtient sur le champ d'entrée X en recevant celle sur le champ de sortie Y.
- c'est l'information transmise par le canal
→ Transinformation

PROPRIÉTÉS FONDAMENTALES DE L'ENTROPIE ET LE CANAL (8)

- On montre qu'on a aussi :

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



PROPRIÉTÉS FONDAMENTALES DE L'ENTROPIE ET LE CANAL (9)

- Revenons maintenant à l'exemple:
- Calculons l'erreur moyenne $H(Y/X)$ et en déduisons la transinformation $I(X,Y)$:

$$H(Y/X=x_1) = -2/3 \log 2/3 - 1/3 \log 1/3 = 0,918 \text{ bit}$$

$$H(Y/X=x_2) = -2/5 \log 2/5 - 3/5 \log 3/5 = 0,971 \text{ bit}$$

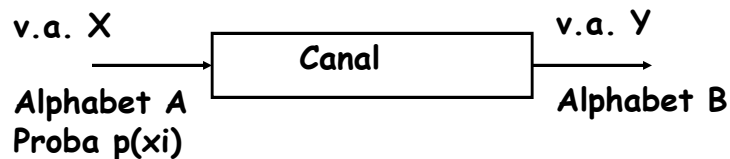
$$H(Y/X) = 1/4 * 0,918 + 3/4 * 0,971 = 0,958 \text{ bit}$$

$$\begin{aligned} \text{d'où : } I(X,Y) &= H(Y) - H(Y/X) \\ &= 0,997 - 0,958 = 0,039 \text{ bit} \end{aligned}$$

- tout ceci étant mesuré par symbole de l'entrée ou de la sortie du canal.

Capacité d'un canal (1)

- Revenons au cas général :



- L'information mutuelle moyenne entre les ensembles A et B (l'entrée et la sortie du canal) :

$$I(X,Y) = I(A,B) = H(X) - H(X/Y)$$

Capacité d'un canal (2)

- L' I.M. moyenne:

$$I(X,Y) = I(A,B) = H(X) - H(X/Y)$$

$$= \sum_{i=1}^N \sum_{j=1}^M p(x_i, y_j) \log \frac{p(x_i / y_j)}{p(x_i)}$$

dépend à la fois :

- de la source (i.e. les $p(x_i)$)
- du canal (les $p(y_j/x_i)$)

et on montre que $0 \leq I(X,Y) \leq H(X)$

Capacité d'un canal (3)

- Nous sommes ainsi tentés de déterminer le maximum de $I(X,Y)$
- Maximum par rapport à quoi ?
 - Certainement pas par rapport aux probabilités conditionnelles (donnée du problème).
 - Mais maximum par rapport aux différentes distributions de probabilité possibles pour les symboles appartenant à A.

Capacité d'un canal (4)

- On définit ainsi une quantité C (capacité du canal) comme étant le maximum de $I(X,Y)$, max sur toutes les distributions possibles des symboles à l'entrée.

$$C = \max_{\{p(x_i)\}} [I(X,Y)].$$

- L'unité de la capacité est le bit par symbole.
- Si un symbole entre dans le canal chaque T_c sec, la capacité en bit/sec est $C' = C/T_c$.

Canaux Uniformes

- **Définition** : Un canal (supposé discret et sans mémoire) est dit uniforme lorsque les lignes et les colonnes de sa matrice de transitions sont les permutations d'un même ensemble de nombres.
- Dans ce cas particulier, on montre que :

$$C = \log M + \sum_{j=1}^M p(y_j / x_i) \log p(y_j / x_i)$$

Pour un x_i fixe quelconque

Canaux Uniformes

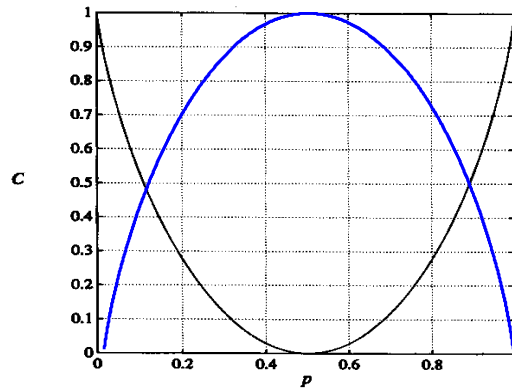
- **EXEMPLE** : le canal binaire symétrique. C'est le canal uniforme le plus simple que l'on puisse imaginer.

$$T = \begin{bmatrix} 1-p & p \\ p & 1-p \end{bmatrix}$$

- Sa capacité a pour valeur :
$$C = 1 + p \log p + (1-p) \log(1-p)$$
- Donc de façon générale pour un CBS on a :
$$C \leq 1 \text{ bit/symbole.}$$

Canaux Uniformes

- La capacité C d'un CBS en fonction de p :



Canal entrée discrète sortie continue

- L'entrée du canal est un élément de l'alphabet $A = \{x_1, \dots, x_N\}$
- La sortie peut être n'importe quelle valeur réelle $\rightarrow B = \mathbb{R}$ ($M = \infty$)
- Caractérisé par un ensemble fini de densité de probabilité :

$$P(y/ X=x_i) \quad \text{pour } i = 1, \dots, N$$

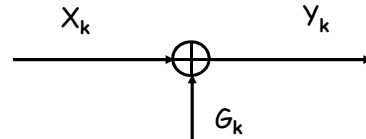
Exemple

- Canal à bruit additif, blanc et gaussien (AWGN) :

Dans ce cas :

$$Y_k = X_k + G_k$$

où G_k est un échantillon d'une variable gaussienne de moyenne nulle et de variance σ^2 cad



$$p(y/x=x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(y-x)^2}{2\sigma^2}}$$

Capacité

- Extension du discret au continu :
Distribution de probabilité \rightarrow densité de probabilité

$$\sum \rightarrow \int$$

- Capacité = maximum de la transinformation

$$C = \max \sum_{i=1}^N \int_{-\infty}^{+\infty} p(y/x_i) p(x_i) \log \frac{p(y/x_i)}{p(y)} dy$$

où $p(y) = \sum_{i=1}^N p(y/x_i) p(x_i)$

Exemple

- Canal AWGN à entrées binaires :
- Les deux symboles en entrée sont supposées équiprobables $p(X=a)=p(X=-a)=1/2$
- Dans ce cas la capacité est donnée par:

$$C = \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} p(y/a) \log \frac{p(y/a)}{p(y)} dy + \frac{1}{2} \int_{-\infty}^{+\infty} p(y/-a) \log \frac{p(y/-a)}{p(y)} dy$$

Les canaux de transmission continus

- Modèles discrets = modèles simples
- Malheureusement, les signaux de la réalité :
 - sont continus et dépendant du temps : parole, musique, télémétrie d'une grandeur continue, image,
- Par analogie :
 - un message continu sera considéré comme une réalisation possible
 - d'une v.a. continue,
 - d'un vecteur de v.a.c.
 - ou d'une fonction aléatoire
 - auxquelles on identifie la source.

Les canaux de transmission continus

- Les canaux de transmission continus sont les moyens de transmission de messages continus (ligne téléphonique, milieu de propagation hertzienne,...)
- On peut ainsi étendre les résultats obtenus à des signaux continus.
- Passer de l'entropie $H \rightarrow$ la transinformation I
 \rightarrow La capacité C

Les canaux de transmission continus

- Ainsi Shannon, Hartley et Tuller ont obtenu:

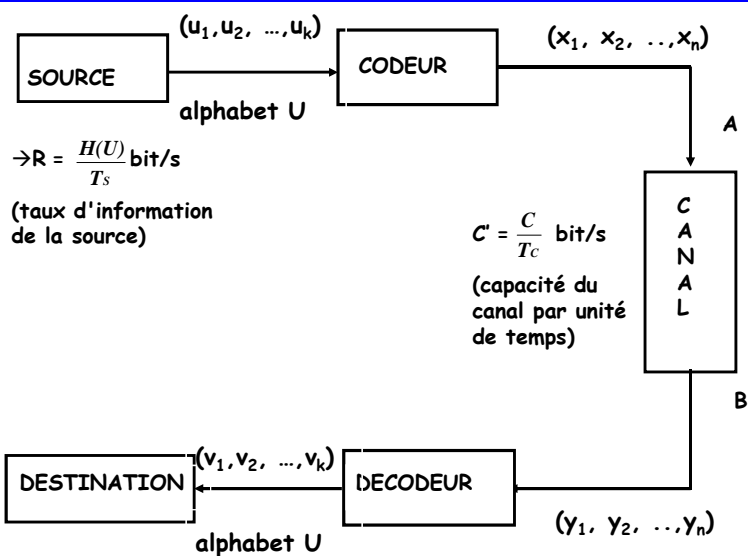
$$C = W \log (1+ S/N)$$

- où S est la puissance moyenne d'un signal $x(t)$ limité à une bande passante W et un intervalle de temps T
- et N est la puissance moyenne du bruit dans la bande W .
- **Précision** : cette formule est obtenue pour un canal qui est supposé être soumis à un bruit additif blanc et gaussien.

Limite du codage canal

- Pour énoncer un résultat très important de cette théorie (second théorème fondamental de Shannon) on se replace dans la cas d'un canal discret sans mémoire.
- Et nous supposons une transmission dans un canal bruité.
- Dans quel cas on peut agir ?

Limite du codage canal



Limite du codage canal

- Remarque : on doit avoir :
 $kT_s = nT_c$

- Notation : la probabilité d'erreur

$$P_e = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^k \text{Pr ob} (u_i \neq v_i)$$

Limite du codage canal

THÉORÈME FONDAMENTAL DU CODAGE :

- Si l'entropie par seconde de la source R est supérieure à la capacité du canal par seconde C' alors il existe une constante α telle que $P_e \geq \alpha$ pour toutes les valeurs de k .
- Sinon on peut toujours trouver un codeur/décodeur avec lequel $P_e \rightarrow 0$.

Limite du codage canal

Résultat 1:

- Pour un débit d'information $>$ à la capacité du canal, la probabilité d'erreur moyenne par digit émis par la source est bornée inférieurement.
- La théorie nous montre ainsi qu'il n'existe aucun espoir d'obtenir une transmission de bonne qualité dans ce cas.

Limite du codage canal

Résultat 2:

- Lorsque $R < C$, et en utilisant une procédure **adéquate** pour le codage et le décodage,
- il est possible de reproduire, après transmission le long du canal, les messages fournis par la source
- avec une probabilité d'erreur **arbitrairement petite**, (P_e n'a pas de borne inférieure).