

fiche de cours

Hector Blondel

1 Entropy and other quantities

$$H(Y||X) = \mathbb{E}_{X;Y}(lg(\frac{1}{\mathbb{P}(Y||X)})) = \sum_{i} \mathbb{P}(X = x_i)H(Y||(X = x_i)) I(X;Y) = H(X) - H(X||Y) = H(Y) - H(Y||X)$$

2 Source coding

2.1 Coding methods

 $Instantaneous\ codes \subset Decodable\ codes \subset Regular\ codes \subset Block\ codes \subset Codes$

- Un code est régulier (non singulier) si deux mots codes correspondant à deux messages distincts sont distincts
- Un code régulier est déchiffrable si à toute **suite** de mots codes ne correspond qu'un seul message de la source
- An instantaneous code (*code instantané*) is a code such that a codeword cannot be the beginng of another codeword.

Kraft inequality: There exists a code C for a length r codeword alphabet whose codewords are of length $l_1, ..., l_N$ if and only if:

$$\sum_{n=1}^{N} (\frac{1}{r})^{l_i} \le 1$$

Let *S* be a source and let $L = \sum_{i=1}^{N} p_i l_i$ be the mean code length. We have :

$$L \ge \frac{H(S)}{\log r} = H_r(S)$$

Efficiency (rendement) is $\eta = \frac{H_r(S)}{L}$.

Shannon's source coding theorem : We can build a code such that :

$$\frac{H(S)}{\log r} \le L \le \frac{H(S)}{\log r} + 1$$

1

2.2 Huffman coding:

3 Channel coding

3.1 Channel caracterization

Channel capacity : $C := \max_{P(X)} I(X,Y)$ $C_{awgn} = \log_2(1 + snr)$ bits per symbol, or bits/s/Hz $C = W \log_2(1 + snr) = W \log_2(1 + \frac{P}{N_0 W})$ bits/s

- Low SNR: BAndwidth increases a lot the capacity, but power not so much
- High SNR: bandwidth doesn't increase so much the capacity, power increase it a lot Most of the time, we are in Medium to high SNR regime.

The capacity of the continuous WAGN channel ($Y = X + N, N \sim \mathcal{N}(0, \sigma^2)$) is $C = \max_{\mathbb{P}(X)} I(X; Y) = \frac{1}{2} \log(1 + \frac{P_X}{P_N})$ It is achieved for a gaussian X following $\mathcal{N}(\mu, \sigma^2)$, $\mathbb{H}(X) = \frac{1}{2} \lg(2\pi\sigma^2)$

Symmetric binary channel :
$$C = \mathcal{H}_2(\frac{1}{2}) - \mathcal{H}_2(p) (= \mathcal{H}_2(\frac{1}{2}) - \mathcal{H}_2(1-p)) = 1 - \mathcal{H}_2(p)$$
 where $\mathcal{H}_2(p) = p \lg \frac{1}{p} + (1-p) \lg \frac{1}{1-p}$

3.2 Block error correcting codes

 $C: (\mathbb{F}_2)^k o (\mathbb{F}_2)^n$ code. $C(\mathbb{F}_2^k) \subset \mathbb{F}_2^n$ is the set of codewords The code rate is $\frac{k}{n} \leq 1$ Minimum distance is $t = \min_{c_1, c_2 \in \mathcal{C}} d(c_1, c_2)$, so detection capacity is $t = \lfloor \frac{d-1}{2} \rfloor$

/! d is noted D in the course, with d = D-1

3.3 Linear codes

Linear codes are described by equations:

$$\begin{cases} v = sG \\ \Leftrightarrow vH^T = 0 \end{cases}$$

G is the **generator matrix** and *H* is the **syndrome matrix**.

Systematic code :
$$G = [I_k G'] \Rightarrow H = [-A^T I_{n-k}]$$

Décodage : La donnée d'une table, dite tableau standard associant à chaque syndrome son unique antécédent par H dans la boule de centre le vecteur nul et de rayon t, permet le décodage. La correction d'erreurs consiste à soustraire l'antécédent e à l'élément de F reçu. Le mot du code recherché est c = x - e. L'implémentation informatique de cette méthode utilise une table de hachage et constitue une méthode rapide de décodage.

Singleton bound : $M \le q^{N-d+1}$; pour un code linéaire : d-1 < n-k. Codes MDS satisfont cette borne Hamming bound : $\sum_{i=0}^t C_n^i \le 2^{n-k}$. Codes parfaits (comme code de Hamming) satisfont cette borne. Codes de Hamming permettent de construire des codes très puissants.

Extension et raccourcissement de codes :

- Si le code C(n,k) est de distance D impaire alors le code étendu C(n+1,k) est de distance D+1
- si le code C(n,k) est de distance D alors le code raccourci C(n-s, k-s) est de distance supérieure ou égale à D

3.4 Some code examples

• Hamming codes : systematic, $n = 2^{n-k} - 1$. There have **maximum rate and distance 3**. Hamming codes are perfect codes : Un code parfait correcteur de t bits erronés sur n est tel que tout mot de n bits est à une distance inférieure ou égale à t d'un mot du code.

2

4 Lossy coding

memoryless Gaussian source : $R(D) = \frac{1}{2} \log_2(\frac{\sigma_x^2}{D})$ and $D(R) = 2^{-2R} \sigma_x^2$

For an arbitrary source and under high rate assumption, $D(R) = \varepsilon_X \sigma_X^2 2^{-2R}$

Optimal allocation for N sources after transform :

$$D_{t,k} = \varepsilon_{t,k} \sigma_{t,k}^2 2^{-2R_k} = \left(\prod_{k=1}^N \varepsilon_{t,k} \sigma_{t,k}^2\right)^{1/N} 2^{-2R}$$