

## Feuille d'exercices n°8

**Exercice 1**

Montrer que la famille des sinus discrets :

$$s_k[n] = \lambda_k \sqrt{\frac{2}{N}} \sin\left(\frac{k\pi}{N}(n + 1/2)\right) \quad (k = 1, \dots, N, n = 0, \dots, N - 1)$$

avec  $\lambda_k = 1$  si  $k < N$  et  $1/\sqrt{2}$  si  $k = N$ , est une base orthonormale de  $\mathbb{R}^N$ .

Expliquer pourquoi, en traitement du signal, on lui préfère la base des cosinus discrets.

**Exercice 2**

On suppose que  $(g_m)_{0 \leq m < N}$  est une base orthonormée de  $\mathbb{R}^N$  et qu'on dispose d'un algorithme rapide pour calculer la décomposition dans cette base de tout signal fini  $x[n], 0 \leq n < N$ . On désigne par  $C(N)$  le temps de calcul de cet algorithme et on suppose que  $C(N) \ll N^2$ .

À partir de  $(g_m)_{0 \leq m < N}$ , déterminer une base orthonormée de  $\mathbb{R}^{N \times N}$  et un algorithme rapide calculant la décomposition d'un signal sur cette base. Exprimer la complexité de cet algorithme en fonction de  $C$ .

**Exercice 3 : choix de la base du codage par transformée**

On code un signal  $X$  en le décomposant sur une base orthonormale  $(g_n)_{1 \leq n \leq N}$  :

$$X = \sum_n \langle X, g_n \rangle g_n$$

On pose  $A_n = \langle X, g_n \rangle$  et on quantifie puis on encode chaque  $A_n$ .

Dans cet exercice, on s'intéresse à la façon de choisir les  $g_n$ .

1. En utilisant les résultats du cours, montrer que pour minimiser le nombre de bits nécessaires pour le codage à taux de distorsion fixée, il faut minimiser l'entropie différentielle moyenne :

$$\bar{H}_d = \frac{1}{N} (H_d(A_1) + \dots + H_d(A_N))$$

2. On étudie le cas des processus gaussiens : on suppose que  $X = (X_1, \dots, X_N)$  est un vecteur gaussien dont on note  $K$  la matrice de covariance.

a) On admet que l'entropie d'une variable aléatoire gaussienne centrée de variance 1 est  $\log_2 \sqrt{2\pi e}$ . Calculer l'entropie d'une variable aléatoire gaussienne de variance  $\sigma^2$ .

b) Pour tout  $n$ , on note  $\sigma_n^2$  la variance de  $A_n$ . Exprimer  $\bar{H}_d$  en fonction des  $\sigma_n$ .

c) Montrer que  $(g_n)_{n \leq N}$  minimise l'entropie différentielle moyenne si et seulement si c'est une base de vecteurs propres de  $K$ .

[Indication : Vérifier que  $\sigma_n^2 = \langle g_n, K g_n \rangle$  puis utiliser la question 3.]

3. Montrer que si  $\phi$  est une fonction strictement concave, alors  $\sum_{n \leq N} \phi(\langle g_n, K g_n \rangle)$  est minimale si et seulement si les  $(g_n)$  forment une base de vecteurs propres de  $K$ .

#### Exercice 4

Soit  $D = D_1 + \dots + D_N$  la distorsion totale d'un code par transformée (c'est-à-dire où on décompose d'abord le signal sur une base orthonormale, puis on quantifie et on encode la valeur de chaque coordonnée).

Soit  $R = R_1 + \dots + R_N$  le débit moyen.

On suppose que, pour tout  $n$ ,  $D_n$  est une fonction strictement convexe du débit.

1. Montrer qu'il existe une unique allocation  $R_1, \dots, R_N$  qui minimise  $D$  à  $R$  fixé et que  $D'_n(R_n)$  est indépendant de  $n$  (en faisant comme si les  $R_k$  pouvaient prendre toutes les valeurs réelles).
2. Utiliser ce résultat pour redémontrer un théorème du cours : si on code chaque coordonnée au moyen d'une quantification uniforme puis d'un codage entropique, la méthode de codage optimale est celle pour laquelle toutes les distorsions sont égales.
3. Afin d'imposer que  $R_n$  soit un entier positif, on utilise un algorithme itératif : soit  $R_{n,p}$  le nombre de bits alloués à la composante  $n$  après  $p$  itérations, i.e.  $\sum_{n=1}^N R_{n,p} = p$ . On alloue le  $p + 1$ -ème bit à la composante  $k$  telle que :

$$|D'_k(R_{k,p})| = \max_m |D'_m(R_{m,p})|$$

Montrer que  $R_{n,R}$  est l'allocation optimale si  $D_n(k+1) - D_n(k) \approx D'_n(k)$ .

#### Exercice 5

Soit  $X$  une variable aléatoire de loi  $p(x)$ .

1. On considère le quantificateur  $Q$  non-uniforme optimal sur  $K$  niveaux. On admettra ici que, dans l'approximation haute résolution, la distorsion associée est :

$$D \sim \frac{1}{12K^2} \left( \int p(x)^{1/3} dx \right)^3$$

[Pour la démonstration, voir l'exercice 2 du TD précédent.]

- a) On suppose que  $X$  est gaussienne, centrée, de variance  $\sigma^2$ , et qu'on a  $K = 2^R$  (et on code chaque valeur quantifiée de  $X$  sur  $R$  bits). Montrer que la distorsion du quantificateur  $Q$  est à peu près :

$$D \sim C\sigma^2 2^{-2R}$$

où  $C$  est une constante qu'on calculera.

- b) Comparer cette approche avec un quantificateur uniforme suivi d'un codage entropique (c'est-à-dire pour lequel le nombre de bits moyen est égal à l'entropie).

2. On code maintenant un vecteur aléatoire  $(A[1], \dots, A[N])$  gaussien. On note  $\sigma_i^2$  la variance de  $A[i]$ .

On quantifie chaque coordonnée  $A[i]$  séparément et on envoie le code de chaque composante quantifiée. Pour chaque  $i$ , on note  $R_i$  le nombre moyen de bits nécessaire pour le codage, après quantification.

- a) On suppose que le nombre moyen de bits  $\bar{R} = (R_1 + \dots + R_N)/N$  est fixé. Trouver la répartition qui minimise la distorsion globale  $D = D_1 + \dots + D_N$ .
- b) Comparer au cas où le nombre de bits est constant :  $R_1 = \dots = R_N$ .