

Introduction au traitement du signal

Amn  zic

S5 Ing1

Table des matières

1	Énergie et puissance d'un signal	3
2	Corrélation et convolution	4
2.1	Autocorrélation	4
2.2	Intercorrélation	4
2.3	Convolution	5
3	Séries de Fourier	6
4	La transformée de Fourier	8
5	Du signal analogique au signal numérique	10
5.1	Échantillonnage	10
5.2	Théorème de Shannon	11
5.3	Quantification (vide)	12

2 Corrélation et convolution

2.1 Autocorrélation

Autocorrélation

L'autocorrélation Γ^a d'un signal $x \in \mathcal{L}^2(\mathbb{R})$ d'un "temps" τ^b représente la ressemblance de x avec x décalé d'un facteur τ . On note :

$$\Gamma_{xx} : \tau \rightarrow \langle x(t), x(t - \tau) \rangle = \int_{\mathbb{R}} x(t) \overline{x(t - \tau)} dt$$

a. prononcé "gamma"

b. prononcé "tau"

Elle **doit** vérifier ces 2 propriétés :

- $\Gamma_{xx}(0) = \begin{cases} E_x : \text{énergie du signal si } x \in \mathcal{L}^2(\mathbb{R}) \\ P_x : \text{puissance maximale du signal si } x \in \mathcal{L}^{pm}(\mathbb{R}) \end{cases}$
- si $x \in \begin{cases} \mathbb{C} : \Gamma_{xx}(-\tau) = \overline{\Gamma_{xx}(\tau)} \text{ (symétrie hermitienne)} \\ \mathbb{R} : \text{paire } \forall \tau \in \mathbb{R} \end{cases}$

Attention : si $x \in \mathcal{L}^{pm}$, l'intégrale n'est plus convergente donc on utilise la formule suivante :

$$\Gamma_{xx}(\tau) = \lim_{T \rightarrow +\infty} \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \overline{x(t - \tau)} dt$$

mais les propriétés précédentes sont toujours valables. De plus, si x est T -périodique, on peut enlever la limite.

2.2 Intercorrélation

Intercorrélation

L'intercorrélation Γ entre deux signaux $x, y \in \mathcal{L}^2(\mathbb{R})$ d'un "temps" τ représente la ressemblance de x avec y au fur et à mesure du temps. On note :

$$\Gamma_{xy} : \tau \rightarrow \langle x(t), y(t - \tau) \rangle = \int_{\mathbb{R}} x(t) \overline{y(t - \tau)} dt$$

L'intercorrélation permet la reconnaissance de motif en signal.

De la même manière, si $x, y \in \mathcal{L}^{pm}$, on a :

$$\Gamma_{xy}(\tau) = \lim_{T \rightarrow +\infty} \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) \overline{y(t - \tau)} dt$$

On peut enlever la limite si les deux signaux sont de même période.

3 Séries de Fourier

Le signal suit le **principe de superposition**³ qui le décrit comme une *somme de plusieurs excitations qui est la somme des réponses qui auraient été causées par chaque excitation prise individuellement*.

Rappel :

Soit x un signal T -périodique, donc de puissance finie ($x \in \mathcal{L}^{pm}$), alors x est caractrisé par :

- sa période T
- sa fréquence $\nu = \frac{1}{T} = \frac{\omega}{2\pi}$
- sa pulsation $\omega = 2\pi\nu = \frac{2\pi}{T}$

Série de Fourier

La représentation temporelle d'un signal $x \in \mathcal{L}^{pm}$ dérivable par morceaux^a peut être modélisée par une série de Fourier^b :

$$x(t) \simeq a_0 + \sum_{n=1}^N \left(a_n \cos\left(2\pi \frac{n}{T}t\right) + b_n \sin\left(2\pi \frac{n}{T}t\right) \right)$$

$$\text{avec } \begin{cases} a_0 = \frac{1}{T} \int_0^T x(t) dt \text{ est appelée moyenne du signal sur une période} \\ a_n = \frac{2}{T} \int_0^T x(t) \cos\left(2\pi \frac{n}{T}t\right) dt \text{ (= 0 si } x(t) \text{ est impair)} \\ b_n = \frac{2}{T} \int_0^T x(t) \sin\left(2\pi \frac{n}{T}t\right) dt \text{ (= 0 si } x(t) \text{ est pair)} \end{cases}$$

Globalement, les séries de Fourier permettent de décomposer un signal périodique en une somme de signaux sinusoïdaux périodiques.

D'après le théorème de Dirichlet : en tout point de continuité de x , cette série converge vers $x(t)$ ou $\frac{1}{2}(x(t^-) + x(t^+))$.

^a. qu'on peut noter $x \in \mathcal{C}_{pm}^1$

^b. on notera cette série S_N pour la suite

³. ne s'applique qu'aux signaux périodiques

Phénomène de Gibbs

Lors de l'étude des séries et transformées de Fourier, on peut parfois observer un effet de bord qui se produit à proximité d'une discontinuité du signal lors de l'analyse d'une fonction dérivable par morceaux. Cette déformation du signal est appelé *phénomène de Gibbs*. En d'autres termes, le phénomène de Gibbs explique pourquoi l'oscillation devient de plus en plus forte aux points de discontinuité au fur et à mesure que l'on augmente l'ordre d'approximation de la série de Fourier.

Égalite de Parseval

L'égalité de Parseval est une propriété fondamentale des séries de Fourier. Elle permet de calculer l'énergie d'un signal à partir de sa série de Fourier.

- énergie temporelle : soit $x \in \mathcal{L}^2([0, T])$ ⁴, alors son énergie temporelle $E_x = \frac{1}{T} \int_0^T |x(t)|^2 dt$
- énergie spectrale : correspond à la somme des énergies de toutes les harmoniques de x ,

$$E_s = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} E_{x_n} = \sum_{n=-\infty}^{n=+\infty} |c_n|^2 = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} |c_n e^{i2\pi \frac{n}{T} t}|^2$$

Égalité de Parseval

$$E_x = E_s \iff \frac{1}{T} \int_0^T |x(t)|^2 dt = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} |c_n|^2 = a_0^2 + \frac{1}{2} \sum_{n=1}^{+\infty} (a_n^2 + b_n^2)$$

4. ensemble des signaux d'énergie finie **sur une période**

4 La transformée de Fourier

L'étude de signaux via les séries de Fourier est limitée aux signaux périodiques (infini donc théorique). La *transformée de Fourier*⁵ permet de généraliser aux signaux non périodiques les outils introduits avec les séries de Fourier.

Reprenons le théorème de Dirichlet :

$$x(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} c_n e^{i2\pi \frac{n}{T} t}$$

qui nous permet d'avoir le gap de fréquence entre deux harmoniques

$$\Delta\nu = \nu_{n+1} - \nu_n = \frac{n+1}{T} - \frac{n}{T} = \frac{1}{T} \xrightarrow{+\infty} 0$$

c'est à dire que ce gap se réduit au fur et à mesure que la période du signal augmente.

Transformée de Fourier

La TDF d'un signal x est définie par la fonction

$$X = \begin{cases} \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{C} \\ \nu \mapsto \int_{\mathbb{R}} x(t) e^{-i2\pi\nu t} dt \end{cases}$$

La TDF est une décomposition du signal en série de Fourier dans laquelle les harmoniques varient de manière continue. $e^{-i2\pi\nu t}$ est appelé *noyau de la transformation*. Pour qu'un signal ait une TDF, il suffit que ce signal soit intégrable.

La TDF admet une fonction inverse appelé "TDF inverse" définie par :

$$x(t) = \int_{\mathbb{R}} X(\nu) e^{i2\pi\nu t} d\nu$$

La TDF permet de calculer la représentation fréquentielle d'un signal et de faire le lien entre cette dernière et sa représentation temporelle.

Propriété :

$$\mathcal{X}(\nu) = 0 \Rightarrow x \text{ est un signal à bande limitée}$$

Delta de Dirac

On appelle *delta de Dirac* la fonction

$$\alpha\delta(t - t_0) = \begin{cases} \alpha \times +\infty & \text{si } t = t_0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases} \quad \int_{\mathbb{R}} \delta(t - t_0) dt = \alpha \text{ appelé } \textit{masse de Dirac}$$

δ est une distribution et se représente graphiquement par une flèche verticale égale à sa masse en $t = 0$. Cet objet sera très utile pour l'échantillonnage (5.1).

5. que l'on notera TDF pour le nom et \mathcal{F} pour la fonction à partir de maintenant

5 Du signal analogique au signal numérique

Un signal analogique est un signal pour lequel on possède un nombre "infini" de valeurs au cours du temps, raison pour laquelle il peut aussi être caractérisé de continu. On cherche, afin de passer à un signal numérique, à discrétiser les valeurs de ce signal.

Un signal analogique est continu aussi bien dans ses variables que dans ces valeurs, tandis qu'un signal numérique est discret pour ses variables et ses valeurs.

Le \mathbb{F} fait référence à un ensemble de valeurs discrètes.

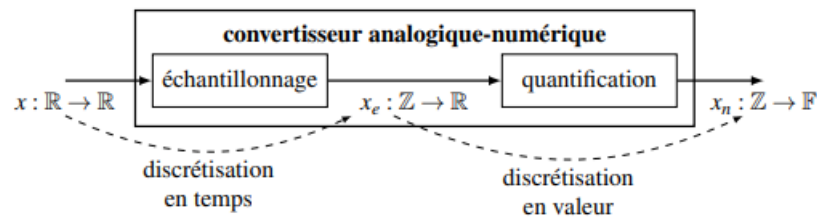


FIGURE 1 – Schéma résumant le Convertisseur Analogique-Numérique (CAN)

5.1 Échantillonnage

La phase d'échantillonnage consiste à prélever des valeurs de x à des instants réguliers, notés $(t_n)_{n \in \mathbb{Z}}$. Réaliser un échantillonnage consiste juste à produire une suite de valeurs discrètes $x(t_n)$ appelés **échantillons**.

Une approche simplificatrice serait d'avoir des intervalles de temps réguliers entre t_i et $t_{i'}$ et ainsi avoir $\forall n \in \mathbb{N}, t_n = nT_e$ avec T_e la période d'échantillonnage.

Une autre méthode utilise l'outil δ de Dirac pour récupérer les valeurs de x à des instants t_n . Il nous permet de récupérer facilement autant de valeurs que nécessaire. C'est ce qu'on appelle le *peigne de Dirac*.

Peigne de Dirac

Le peigne de Dirac, notée III^a (ou fonction d'échantillonnage) de période T_e la distribution :

$$III_{T_e}(t) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta(t - nT_e)$$

On obtiendrait ainsi le signal échantillonné $x_e(t) = x(t)III_{T_e}(t)$

^a. normalement notée par la lettre sha de l'alphabet cyrilique dont je ne dispose pas

Propriété :

Le peigne de Dirac de période T_e admet une TDF qui est un peigne de Dirac de période $\frac{1}{T_e}$:

$$\mathcal{F}(III_{T_e}(t)) = \frac{1}{T_e} \sum_{n=-\infty}^{+\infty} \delta\left(\nu - \frac{n}{T_e}\right)$$

Ces deux méthodes d'échantillonnage posent un problème : comment choisir la meilleure fréquence d'échantillonnage ν_e ?

$$T_e \begin{cases} \text{trop grande} \rightarrow \text{sous-échantillonnage donc perte d'informations} \\ \text{trop petite} \rightarrow \text{sur-échantillonnage donc gaspillage de mémoire} \end{cases}$$

La période d'échantillonnage doit être en lien avec la vitesse de variation maximale du signal x à échantillonner.

Échantillonner dans le domaine temporel revient à périodiser dans le domaine fréquentiel

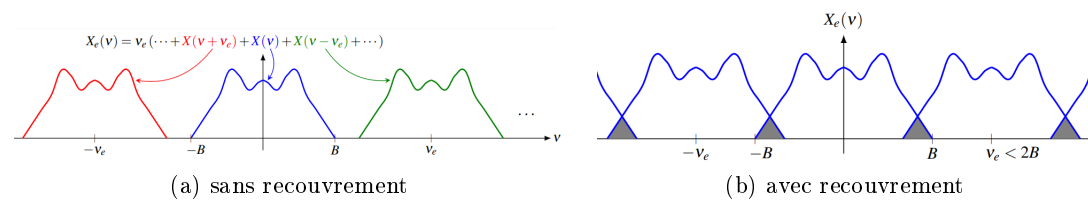
5.2 Théorème de Shannon

Théorème de Shannon

L'échantillonnage d'un signal à bande limitée de fréquence max ν_{max} se fait sans perte d'information si la fréquence d'échantillonnage $\nu_e \geq 2\nu_{max}$ ^{a.}

^{a.} aussi appelée *condition de Nyquist*

FIGURE 2 – Spectre d'un signal



Lorsqu'il y a recouvrement, on parle alors de *repliement spectral* (ou aliasing).

Ainsi, d'après le théorème de Shannon, on peut échantillonner un signal à bande limitée sans perte si $\nu_e \geq 2\nu_{max}$.

5.3 Quantification (vide)

(je le remplirais plus tard)