

1 Signal déterministe

1.1 Définitions

Echelon :

$$u(t) = \begin{cases} 1 & \text{si } t \geq 0 \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Signal rectangulaire :

$$\text{Rect}_T(t) = \begin{cases} 1 & \text{si } |t| \leq T \\ 0 & \text{sinon} \end{cases}$$

Sinus cardinal :

$$\text{sinc}(t) = \frac{\sin \pi t}{\pi t}$$

Energie :

$$E_x = \int_{-\infty}^{+\infty} |x(t)|^2 dt = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) \overline{x(t)} dt$$

Puissance :

$$P_X = \lim_{T \rightarrow +\infty} \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} |x(t)|^2 dt$$

1.2 Représentation en fréquence des signaux d'énergie finis

Transformée de Fourier :

$$X(f) = \int_{-\infty}^{+\infty} x(t) e^{-2\pi j f t} dt$$

Si $x(t) = \text{Rect}_T(t)$,

$$X(f) = 2T \text{sinc}(2Tf)$$

$$\overline{X(f)} = \int_{-\infty}^{+\infty} \overline{x(t)} e^{2\pi j f t} dt$$

1.2.1 Propriétés des transformées

1. Addition : $\alpha x(t) + \beta y(t) \xrightarrow{TF} \alpha X(f) + \beta Y(f)$
2. Dérivée : $-2\pi j t x(t) \xrightarrow{TF} \frac{dX(f)}{df}$
3. Symétrie de correspondance : $x(t) \xrightarrow{TF} X(f) \Leftrightarrow X(t) \xrightarrow{TF} x(f)$
4. Identité de Parseval : $\int x(t) y(t) dt = \int X(f) Y(f) df$
En particulier, $\int x(t)^2 dt = \int X(f)^2 df$: pas de perte d'énergie.
5. Convolution : $h(t) = x(t) * y(t) = \int x(\tau) y(t - \tau) d\tau$
 $x(t) * y(t) \xrightarrow{TF} X(f) Y(f)$
6. Décalage temporel : $x(t - \theta) \xrightarrow{TF} e^{-2\pi j f \theta} X(f)$ et $e^{-2\pi j f_0 t} x(t) \xrightarrow{TF} X(f + f_0)$

1.3 Représentation fréquentielle de signaux x-périodique et de signaux limités en temps

Notion de distribution

$\delta(t)$: distribution de Dirac.

$$\forall \phi(t), \forall a, \int \delta(t - a) \phi(t) dt = \phi(a)$$

1.3.1 Développement de Fourier

Développement en série de Fourier d'un signal limité en temps

$$x(t) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} X_k e^{2\pi j \frac{k}{T} t}$$

où T est la période ou la durée du signal, et X_k le coefficient de Fourier, qui vaut :

$$X_k = \frac{1}{T} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) e^{-2\pi j \frac{k}{T} t} dt = \frac{1}{T} X\left(\frac{k}{T}\right)$$

1.3.2 TF de la Dirac

$$\begin{aligned} \delta(t) &\xrightarrow{TF} 1 \\ e^{2\pi j \frac{k}{T} t} &\xrightarrow{TF} \delta\left(f - \frac{k}{T}\right) \\ \sum_{k=-\infty}^{+\infty} X_k e^{2\pi j \frac{k}{T} t} &\xrightarrow{TF} \sum_{k=-\infty}^{+\infty} X_k \delta\left(f - \frac{k}{T}\right) \end{aligned}$$

Donc quand on a un signal de période T, on obtient un spectre en fréquence échantillonné en $\frac{1}{T}$

1.3.3 Fonction d'inter et d'autocorrélation

Fonction d'intercorrélacion :

$$R_{XY}(t) = x(t) * \overline{y(-t)} = \int x(\tau) \overline{y(\tau - t)} d\tau$$

Fonction d'autocorrélation :

$$R_X(t) = x(t) * \overline{x(-t)} = \int x(\tau) \overline{x(\tau - t)} d\tau$$

2 Signaux à temps discret

Introduction

Jusqu'à présent, nous n'avions qu des signaux continus. On s'intéresse à présent à des signaux à temps discret.

$$x_k, k \in \mathbb{Z}, \text{ temps discret } TD$$

Par rapport à un signal continu, on peut poser un pas d'échantillonnage T qui nous permettra de discrétiser notre signal.

$$x_k = x(kT)$$

x_k sera l'échantillon. On a donc besoin d'un infinié d'échantillon pour retrouver le signal continu.

De même, on peut redéfinir plusieurs notions du cas continu dans le cas discret :

Cas continu	Cas discret
$E_x = \int x(t) ^2 dt$	$E_x = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x_k ^2$
$x(t) * y(t) = \int x(\tau)y(t-\tau)d\tau$	$x_k * y_k = \sum_{m=-\infty}^{+\infty} x_m y_{k-m}$
$u(t) = \begin{cases} 1 \text{ pour } t \geq 0 \\ 0 \text{ sinon} \end{cases}$	$u_k = \begin{cases} 1 \text{ pour } k \geq 0 \\ 0 \text{ sinon} \end{cases}$
$\delta(t) = \begin{cases} 1 \text{ si } t = 0 \\ 0 \text{ sinon} \end{cases}$	$\delta_k = \begin{cases} 1 \text{ si } k = 0 \\ 0 \text{ sinon} \end{cases}$

2.1 Transformée en z, $z \in \mathbb{C}$

$$\{x_k\} \xrightarrow{TZ} X(z) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x_k z^{-k} : \text{ on précise toujours un domaine de convergence au sens du critère de Cauchy.}$$

Critère de Cauchy : $\sum_{k=0}^{+\infty} u_k$ converge ssi $\lim_{k \rightarrow +\infty} (u_k)^{\frac{1}{k}} < 1$

$$X^+(z) = \sum_{k=0}^{+\infty} x_k z^{-k}$$

$$\begin{aligned} \lim_{k \rightarrow +\infty} |u_k z^{-k}|^{\frac{1}{k}} &< 1 \\ \lim_{k \rightarrow +\infty} |u_k|^{\frac{1}{k}} |z^{-1}| &< 1 \\ r_1 |z^{-1}| &< 1 \\ r_1 &< |z| \end{aligned}$$

Si $\sum_{k=-\infty}^{+\infty}$: bilatérale. Si $\sum_{k=0}^{+\infty}$: monolatérale.

Quelques définitions

- Un signal x_k est causal s'il est nul pour $k < 0$. Dans ce cas, $X(z)$ est monolatéral et la région de convergence est supérieure à r_1
- Un signal x_k est anticausal s'il est nul pour $k \geq 0$. Dans ce cas, $X(z)$ est monolatéral et la région de convergence est inférieure à r_2
- Un signal x_k est bilatéral s'il est défini non nul pour tout k. Le domaine de convergence est compris entre r_1 et r_2 .

Attention ! :

$$\begin{aligned} a^k u_k &\xrightarrow{TZ} \frac{1}{1 - az^{-1}} \text{ pour } |z| > |a| \\ -a^k u_{-k-1} &\xrightarrow{TZ} \frac{1}{1 - az^{-1}} \text{ pour } |a| > |z| \end{aligned}$$

Propriétés

- $\delta_k \xrightarrow{TZ} 1$
- $x_k \xrightarrow{TZ} X(Z)$, on pose $y_k = x_{k-m}$

$$Y(Z) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} y_k z^{-k} \sum_k x_{k-m} z^{-k}$$

On pose $l = k-m$.

$$Y(z) = \sum_l x_l z^{-l-m} = z^{-m} X(z)$$

- $x_k * y_k \xrightarrow{TZ} X(z)Y(z)$

On a vu en TD que $x_k * z^k = z^k X(z)$. On pose $y_k = x_k * h_k$. On a $y_k * z^k = Y(z)$

$$(x_k * h_k) * z^k = x_k * (h_k * z^k) = x_k * (H(z)z^k) = (x_k * z^k)H(z) = z^k X(z)H(z)$$

Par identification, $Y(z) = X(z)Y(z)$.

- $kx_k \xrightarrow{TZ} -z \frac{dX(z)}{dz}$

On prend x_k et sa TZ $X(Z) = \sum_k x_k z^{-k}$. On pose $y_k = kx_k$. Ainsi, $Y(z) = \sum_k kx_k z^{-k}$. Or,

$$\frac{dX(z)}{dz} = - \sum_k kx_k z^{-k-1} = -z^{-1}Y(z)$$

D'où le résultat.

On peut même aller jusqu'à la dérivée seconde.

$$\frac{d^2 X(z)}{dz^2} = \sum_k k(k+1)x_k z^{-k-2} = -z^{-2} \left(\sum_k k^2 x_k z^{-k} + \sum_k kx_k z^{-k} \right)$$

Si on pose $w_k = k^2 x_k$ on a :

$$W(z) = z^2 \frac{d^2 X(z)}{dz^2} + z \frac{dX(z)}{dz}$$

2.2 Transformée inverse

Commençons par un exemple :

$$X(z) = \frac{1}{(1 - \frac{1}{2}z^{-1})(1 - \frac{1}{3}z^{-1})} = \frac{3}{1 - \frac{1}{2}z^{-1}} - \frac{2}{1 - \frac{1}{3}z^{-1}}$$

Les pôles sont les valeurs qui annulent le dénominateur.

$$p_1 = \frac{1}{2} \text{ et } p_2 = \frac{1}{3}$$

$\frac{3}{1 - \frac{1}{2}z^{-1}}$ correspondra au signal $\frac{1}{2}^k u_k$ si $|z| > \frac{1}{2}$ et à $-\frac{1}{2}^k u_{-k-1}$ si $|z| < \frac{1}{2}$.

$\frac{-2}{1 - \frac{1}{3}z^{-1}}$ correspondra au signal $\frac{1}{3}^k u_k$ si $|z| > \frac{1}{3}$ et à $-\frac{1}{3}^k u_{-k-1}$ si $|z| < \frac{1}{3}$.

Ainsi, pour avoir un signal causal, on prend $|z| > \frac{1}{2}$ et ainsi, $x_k = 2 \left(\frac{1}{2}\right)^k u_k - 3 \left(\frac{1}{3}\right)^k u_k$

Pour avoir un signal anticausal, on prend $|z| < \frac{1}{3}$ et ainsi, $x_k = -2 \left(\frac{1}{2}\right)^k u_{-k-1} + 3 \left(\frac{1}{3}\right)^k u_{-k-1}$

Pour avoir un signal bilatéral, on prend $\frac{1}{3} < |z| < \frac{1}{2}$ et ainsi, $x_k = -2 \left(\frac{1}{2}\right)^k u_{-k-1} - 3 \left(\frac{1}{3}\right)^k u_k$

Ainsi, on voit que le nombre de pôle entraîne le nombre de régions de convergence.

2.3 Transformée de Fourier des signaux à temps discret

Pour les signaux discret, on définit la transformée de Fourier par :

$$(f) = \sum_{k=-\infty}^{+\infty} x_k e^{-2\pi j k f}$$

$X(f)$ est une fonction périodique de fréquence 1. On étudie donc $X(f)$ sur $[-\frac{1}{2}, \frac{1}{2}]$ ou sur $[0, 1]$. On remarque que si le cercle unité appartient à la région de convergence de la transformée en z , $X(f) = X(z)|_{z=e^{2\pi j f}}$

3 Systèmes linéaires-Filtres

3.1 Définition d'un SL

$x(t) \xrightarrow{S} y(t)$ avec $x(t)$ et $y(t)$ signal de sortie. On a une relation entrée/sortie.
 $\forall x(t)$, en supposant connaître S , on sait déterminer la sortie.
 $\mathcal{L}\{x(t)\} = y(t)$: L'opérateur du système appliqué au signal d'entrée donne l'observation.

Ensemble des propriétés :

- Linéaire :

$$\forall \alpha \beta, \alpha x_1(t) + \beta x_2(t) \xrightarrow{S} \alpha y_1(t) + \beta y_2(t)$$

- Invariance temporelle (ou par translation) :

$$x(t - \theta) \xrightarrow{S} y(t - \theta)$$

- Instantané ou sans mémoire $y(t_1)$ ne dépend que de $x(t_1)$, et pas de son passé.

3.2 Filtre linéaire

Définition :

Un filtre linéaire (FL) est un système linéaire invariant par translation (SLIT)

Définition :

Un FL est un convoluteur.

On note $h(t)$ la fonction qui caractérise le système, appelée réponse impulsionnelle (RI).

$$y(t) = x(t) * h(t)$$

Définition :

Les signaux exponentiels sont les signaux propres du SL.

On caractérise les FL par leur réponse impulsionnelle. Si on ne connaît pas la RI, on met la Dirac en entrée. Ainsi :

$$y(t) = \delta(t) * h(t) = h(t)$$

Définition :

On pose la réponse en fréquence du filtre :

$$H(f) = |H(f)|e^{-j\phi(f)} = \int_{-\infty}^{+\infty} h(t)e^{-2\pi jft} dt$$

3.3 Filtre en parallèle/En série

3.3.1 En série :

Filtre équivalent : $h(t) = h_1(t) * h_2(t)$

Réponse en fréquence : $H(f) = H_1(f) \times H_2(f)$

3.3.2 En parallèle :

Filtre équivalent : $h(t) = h_1(t) + h_2(t)$

Réponse en fréquence : $H(f) = H_1(f) + H_2(f)$

3.4 Filtre réalisable physiquement

Définition :

Un FL est réalisable physiquement s'il est stable et causal.

Causal : La sortie ne peut précéder l'entrée.

$$y_k = \sum_{m=-\infty}^k x_m h_{k-m} = \sum_{m=0}^{+\infty} h_m x_{k-m}$$

On a donc
$$\begin{cases} h_k \neq 0 & \text{pour } k \geq 0 \\ h_k = 0 & \text{pour } k < 0 \end{cases}$$

3.4.1 Stabilité BIBO / EBSB

BIBO : Bounded Input - Bounded Output

EBSB : Entrée Bornée - Sortie Bornée.

$$M = \sum |x_k| < \infty$$
$$\sum h_k x_{k-m} < M \sum |h_k|$$

Théorème :

$$\sum h_k < \infty \Leftrightarrow \{|z| = 1\} \in \text{région de convergence}$$

Pour avoir un filtre physiquement réalisable, on doit avoir tous les pôles à l'intérieur du cercle unité. (Logique, la région de convergence pour les signaux causaux sont à l'extérieur du cercle défini par les pôles, et on doit avoir le cercle unité dans la région de convergence)

3.5 Filtre Passe-bas / Passe-haut / Passe-bande

Voir cours et dessins.

Penser que les filtres sont toujours symétriques par rapport à l'axe des ordonnées.

3.6 Filtres RIF / RII

On pose :

$$H(z) = \frac{\sum_{i=0}^N b_i z^{-i}}{\sum_{k=0}^M a_k z^{-k}} \text{ avec } a_0 = 1$$

3.6.1 RIF : Réponse Impulsionnelle Finie

$$\underbrace{D(z)}_{\text{Dénominateur}} = 1 \Rightarrow \text{Filtre stable}$$

Ici, on a :

$$y_k = b_0 x_k + \underbrace{b_1 x_{k-1} + \dots + b_N x_{k-N}}_{\text{Passé}}$$

Dans les RIF, la sortie ne dépend que du passé de l'entrée.

3.6.2 RII : Réponse impulsionnelle infinie :

Premier cas :

$$H(z) = \frac{1}{\sum_{k=0}^M a_k z^{-k}}$$

$$Y(z) \times \sum_{k=0}^M a_k z^{-k} = X(Z) \xrightarrow{TZ^{-1}} \sum_{i=0}^M a_i y_{k-i} = x_k$$

$$y_k = x_k - \sum_{i=1}^M a_i y_{k-i}$$

Filtre purement récursif : la sortie dépend de son propre passé, et de celui-ci uniquement.

Deuxieme cas :

$$Y(z) \times \sum_{k=0}^M a_k z^{-k} = X(Z) \sum_{i=0}^N b_i z^{-i}$$

$$\xrightarrow{TZ^{-1}} \sum_{i=0}^M a_i y_{k-i} = \sum_{l=0}^N b_l x_{k-l}$$

$$y_k = \sum_{l=0}^N b_l x_{k-l} - \sum_{i=1}^M a_i y_{k-i}$$

\Rightarrow Dépend du passé de l'entrée et de la sortie.

Filtre récursif (mais pas purement).