## Résumé - Traitement du Signal

22 Janvier, 2024

## Louis Thevenet

## Table des matières

2 2
2
2
2
2
2
2
2
2
2
2
2

```
Théorème 1.2.1: Classes de signaux
   1. Déterministes à énergie finie
   2. Déterministes périodiques à puissance finie
   3. Déterministes non périodique à puissance finie
   4. Aléatoires stationnaires
1.2.1. Déterministes à énergie finie
   Théorème 1.2.1.1: Signaux à énergie finie
   Définition E = \int_{\mathbb{R}} |x(t)|^2 dt = \int_{\mathbb{R}} |X(f)|^2 df < \infty
   Fonction d'autocorrélation R_x(\tau) = \int_{\mathbb{R}} x(t) x^*(t-\tau) \mathrm{d}t = \langle x(t), x(t-\tau) \rangle
   Fonction d'intercorrélation R_{\{xy\}}(\tau) = \int_{\mathbb{R}} x(t) y^*(t-\tau) \mathrm{d}t = \langle x(t), y(t-\tau) \rangle
   Produit scalaire \langle x,y \rangle = \int_{\mathbb{R}} x(t) y^*(t) dt
Remarque:
• La fonction d'autocorrélation mesure la similarité entre x(t) et x(t-\tau) (similarité entre un
    singal et sa version décalée dans le temps)
• La fonction d'intercorrélation (corrélation croisée) mesure la similarité entre x(t) et y(t-\tau)
    (similarité entre deux signaux décalés dans le temps)
   Définition 1.2.1.1: On définit la densité spectrale d'énergie par
                                                       s_x(f) = \operatorname{TF} R_x(\tau)
Remarque:
• La densité spectrale d'énergie mesure la répartition de l'énergie du signal dans le domaine
    fréquentiel
   Proposition 1.2.1.1: s_x(f) = |X(f)|^2
    Exemple: x(t) = \Pi_T(t) avec T la largeur de la fenêtre
    On cherche la fonction d'autocorrélation et la densité spectrale d'énergie de x(t).
    • Méthode 1
        • Calcul de R_x(\tau) \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(\tau) x(t-\tau) dt
             • Premier cas: \tau - \frac{T}{2} > \frac{T}{2} \Leftrightarrow \tau > T \ R_x(\tau) = \int 0 dt = 0
            • Deuxième cas : \begin{cases} \tau - \frac{T}{2} < \frac{T}{2} \\ \tau + \frac{T}{3} > \frac{T}{2} \end{cases} \Leftrightarrow \tau \in ]0, T[\ R_x(\tau) = \int_{-\frac{T}{2}}^{\tau - \frac{T}{2}} 1 \times 1 \mathrm{d}t = T - \tau
            Comme R_x est paire, il suffit de la connaître entre 0 et \infty. Ainsi R_x(\tau) = T\Lambda_T(\tau)
        • Calcul de s_x (f) s_x(f) = \text{TF}(R_x(\tau)) = T \times T \text{sinc}^2(\pi \tau f) = T^2 \text{sinc}^2(\pi \tau f)
• Méthode 2
     • Calcul de s_x(f) = |x(f)|^2
        x(\tau) \xrightarrow{\mathrm{TF}} X(f) = T \operatorname{sinc}(\pi \tau f)
               \xrightarrow{\mid \mid^2} s_{x(f)} = |X(f)|^2 = T^2 \operatorname{sinc}^2(\pi \tau f)
        • Calcul de R_x(\tau)
            R_x(\tau) = \mathrm{TF}^{-1} \, s_x(f)
                      =T^{-1}(\operatorname{sinc}(\pi\tau f))
                      =T\Lambda_T(\tau)
1.2.2. Déterministes périodiques
   Définition 1.2.2.1:
   Definition P = \frac{1}{T_0} \int_{-\frac{T_0}{2}}^{\frac{T_0}{2}} |x(t)|^2 dt < \infty
   Fonction d'autocorrélation R_x(\tau) = \frac{1}{T_0} \int_{-\frac{T_0}{2}}^{\frac{T_0}{2}} x(t) x^*(t-\tau) \mathrm{d}t = \langle x(t), x(t-\tau) \rangle
   Fonction d'intercorrélation R_{xy}(\tau) = \frac{1}{T_0} \int_{-\frac{T_0}{2}}^{\frac{T_0}{2}} x(t) y^*(t-\tau) \mathrm{d}t = \langle x(t), y(t-\tau) \rangle
   Produit scalaire \langle x, y \rangle = \frac{1}{T_0} \int_{-\frac{T_0}{2}}^{\frac{T_0}{2}} x(t) y^*(t) dt
   Définition 1.2.2.2: On définit la densité spectrale de puissance par
                                                        s_x(f) = \operatorname{TF} R_x(\tau)
   Proposition 1.2.2.1:
                                                s_x(f) = \sum_{k \in \mathbb{Z}} |c_k|^2 \delta(f - kf_0)
   avec x(t) = \sum_{k \in \mathbb{Z}} c_k \exp(j2\pi k f_0 t)
   Exemple: x(t) = A\cos(2\pi f_0 t)
                           R_x(\tau) = \frac{1}{T_0} \int_{-T_0}^{\frac{T_0}{2}} A\cos(2\pi f_0 t) A\cos(2\pi f_0 (t-\tau)) \mathrm{d}t
                                     = \frac{1}{T_0} \int_{-\frac{T_0}{2}}^{\frac{T_0}{2}} \frac{A^2}{2} \underbrace{\cos(4\pi f_0 t - 2\pi f_0 \tau) + \cos(2\pi f_0 \tau)}_{\gcd(a) \gcd(b)^{-1}(\gcd(a+b)) + \gcd(a-b)} dt
                                     = 0 + \frac{1}{T_0} \frac{A^2}{2} \left( \int_{-\frac{T_0}{2}}^{\frac{T_0}{2}} dt \right) \cos(2\pi f_0 \tau)
                                     =\frac{A^2}{2}\cos(2\pi f_0\tau)
    • Méthode 1
               s_x(f) = TF(R_x(\tau))
                       = \underbrace{\frac{A^2}{4}(\delta(f-f_0)+\delta(f+f_0))}_{\text{Deux fréquences pures}}
    • Méthode 2
        On a
       x(t) = A\cos(2\pi f_0 t) = \underbrace{\frac{A}{2}}_{c} e^{j2\pi f_0 t} + \underbrace{\frac{A}{2}}_{c} e^{-j2\pi f_0 t}
                               R_x(\tau) = \frac{A^2}{4} \underbrace{{\rm TF}^{-1}[\delta(f-f_0)]}_{e^{j2\pi f_0\tau}} + \frac{A^2}{4} \underbrace{{\rm TF}^{-1}[\delta(f+f_0)]}_{e^{-j2\pi f_0\tau}}
                                         =\frac{A^2}{2}\cos(2\pi f_0\tau)
Remarque: R_x(0) = \text{puissance} = \frac{A^2}{2}
1.2.3. Déterministes à puissance finie
   Théorème 1.2.3.1:
   Définition P = \lim_{T_0 \to \infty} \frac{1}{T_0} \int_{-\frac{T_0}{2}}^{\frac{T_0}{2}} |x(t)|^2 dt < \infty
   Produit scalaire \langle x,y\rangle = \lim_{t\to\infty} \int_{-\frac{T}{2}}^{\frac{T}{2}} x(t) y^*(t) dt
   Fonction d'autocorrélation R_x(\tau) = \langle (x(t), x(t-\tau)) \rangle
   Fonction d'intercorrélation R_{xy}(\tau) = \langle (x(t), y(t-\tau)) \rangle
   Définition 1.2.3.1: On définit la densité spectrale de puissance par
                                                       s_x(f) = \operatorname{TF} R_x(\tau)
   Proposition 1.2.3.1:
                                                s_x(f) = \lim_{t \to \infty} \int_{-T}^{\frac{t}{2}} \left| X_{T(f)} \right|^2 \mathrm{d}f
   avec
                                                X_T(f) = \int_{-T}^{\frac{T}{2}} x(t)e^{-j2\pi ft} dt
1.2.4. Aléatoires stationnaires
   Théorème 1.2.4.1:
   Moyenne E[x(t)] indépendant de t
   Moment d'ordre 2 E[x(t)x^*(t-\tau)] indépendant de t
   Produit scalaire \langle x, y \rangle = E[x(t)y^*(t)]
   Fonction d'autocorrélation R_x(\tau) = \langle x(t), x(t-\tau) \rangle = E[x(t)x^*(t-\tau)]
   Fonction d'intercorrélation R_{xy}(\tau) = \langle x(t), y(t-\tau) \rangle = E[x(t)y^*(t-\tau)]
   Définition 1.2.4.1:
   Puissance moyenne P = R_x(0) = E[\left|x(t)^2\right|] = \int_{\mathbb{R}} s_x(f) df
   Densité spectrale de puissance s_x(f) = \text{TF } R_x(\tau) = \lim_{t \to \infty} \frac{1}{T} E[|X_T(f)|^2]
Remarque: En général X(f) n'existe pas!
    Exemple: x(t) = A\cos(2\pi f_0 t + \theta) avec \theta \sim \mathcal{U}([0, 2\pi])
                                                    m_x(t) = E_{\theta}(x(t)) = 0
1.3. Propriétés de R_x(\tau) et de s_x(f)
   Théorème 1.3.1: Propriétés de R_x(\tau)
   Symétrie hermitienne R_x(\tau) = R_x^*(-\tau)
    Valeur maximale |R_x(\tau)| \leq R_x(0)
   Distance entre x(t) et x(t-\tau) Si x(t) est un signal réel :
                                          d^{2}[x(t), x(t-\tau)] = 2[R_{x}(0) - R_{x}](\tau)
   Donc R_x(\tau) mesure le lien entre x(t) et x(t-\tau)
   Décomposition de Lebesgue on a
                                                   R_x(\tau) = R_1(\tau) + R_2(\tau)
```

Remarque: Cours en ligne

1. Corrélations et Spectres

1.2. Classes de signaux déterministes et aléatoires

1.1. Transformée de Fourier

## Remarque : C'est une définition large qui s'adapte à tout système, on verra que dans le cas des systèmes linéaires invariants par décalage, le système est entièrement caractérisé par sa réponse impulsionnelle.

2.2.1. Définitions

οù

•  $R_2(\tau) \underset{\tau \to +\infty}{\longrightarrow} 0$ 

**DSP réelle**  $s_x(f) \in \mathbb{R}$ 

Positivité  $s_x(f) \ge 0$ 

•  $R_1(\tau)$  est une somme de fonctions périodiques

**Théorème 1.3.2**: Propriétés de  $s_x(f)$ 

Si x(t) est un signal réel  $s_x(f)$  est paire

**Décomposition**  $s_x(f) = s_1(f) + s_2(f)$  où

•  $s_1(f)$  est un spectre de raies •  $s_2(f)$  est un spectre continu

2. Filtrage Linéaire

2.1. Introduction

et qui produit un signal en sortie.

Définition 2.1.2: Système causal

Théorème 2.1.1: Système stable

Lien entre DSP et puissance/énergie P ou  $E = \int_{\mathbb{R}} s_x(f) df$ 

Méthode 2.1: [jsp où le mettre] Identifier une relation de filtrage linéaires

faire une correspondance à l'aide d'une isométrie)

**Linéarité** T(ax(t) + by(t)) = aT(x(t)) + bT(y(t))

instants  $t' \leq t$  (la sortie ne dépend pas du futur)

2.2. Filtrage des signaux déterministes

**Définition 2.2.1.1**: Réponse impulsionnelle

on a donc la caractérisation suivante :

où X(f) = TF[x(t)] et H(f) = TF[h(t)]

2.2.3. Relations entrée-sortie de Wiener Lee

Théorème 2.2.3.1:

Lee sont données ci-après

On a alors

Stabilité BIBO Si x(t) est borné, alors T(x(t)) est borné

1. Signaux déterministes  $y(t) = x(t) \times h(t) \Leftrightarrow Y(f) = X(f)H(f)$  (i.e. on a tout identifié) 2. signaux aléatoires Si  $x(t) \leftrightarrow e^{j2\pi ft}$ , alors  $y(t) \leftrightarrow e^{j2\pi ft}H(f)$  (on va montrer qu'on peut

Remarque : Une opération de filtrage est comme une boîte noire qui prend un signal en entrée

Un système est dit causal si la sortie à l'instant t ne dépend de l'entrée que pour des

Par définition, la réponse impulsionnelle d'un système notée est la fonction obtenue en sortie d'un système quand on applique une impulsion de Dirac à l'entrée. Formellement,

 $\forall t \in \mathbb{R}, \ h(t) = T[\delta(t)]$ 

2.2.2. CNS de stabilité des FLID (Filtres Linéaires Invariants par Décalage)

Théorème 2.2.2.2: Une opération définit un filtrage linéaire si et seulement

ponse fréquentielle) par  $H(f) = TF[h(t)] = |H(f)|e^{j\arg(H(f))}$ 

Densité spectrale de puissance  $s_y(f) = \left| H(f) \right|^2 s_x(f)$ 

Fonction d'autocorrélation  $R_y(\tau) = h(\tau)h^*(-\tau)R_x(\tau) = R_h(\tau)R_x(\tau)$ 

(i.e. on a deux signaux obtenus par filtrage linéaire d'un même signal x(t))

Dans le domaine fréquentiel :  $s_{y_1y_2} = H_1(f)H_2^{\ast}(f)s_x(f)$  (l'inter-spectre)

On a donc dans le domaine fréquentiel  $Y(f) = X(f) \star X(f)$ 

Il suffira de calculer la transformée de Fourrier de x

Définition 3.2.1: Signal aléatoire gaussien

•  $\sigma^2(t) = E[(X(t) - m(t))^2] = R_X(0) - m^2$ 

**Définition 3.2.3**: Loi bivariée de  $(X(t) \ X(t-\tau))$ 

**Théorème 3.2.1**: Théorème de Price

La loi du vecteur  $V(t) = (X(t) \ X(t-\tau))$  est une loi gaussienne de densité

 $p[x(t), x(t-\tau)] = \frac{1}{2\pi\sqrt{|\Sigma(t)|}} \exp\left(-\frac{1}{2}[V(t) - m(t)]^T \Sigma^{-1}(t)[V(t) - m(t)]\right)$ 

 $m(t) = (E[X(t)] E[X(t-\tau)])$ 

 $\Sigma(t) = \begin{pmatrix} \sigma_1^2(t,\tau) & \sigma_{1,2}(t,\tau) \\ \sigma_{1,2}(\tau) & \sigma_2^2(t,\tau) \end{pmatrix} \underset{X(t) \text{ stat. sens large}}{=} \begin{pmatrix} R_X(0) - m^2 & R_X(\tau) - m^2 \\ R_X(\tau) - m^2 & R_X(0) - m^2 \end{pmatrix}$ 

 $R_{y_1y_2}(\tau) = \int_{\mathbb{R}} s_x(t) H_1(f) H_2^*(f) e^{j2\pi f \tau} \mathrm{d}f = h_1(\tau) \star h_2^*(-\tau) \star R_x(\tau)$ 

Fonction d'intercorrélation  $R_{yx}(\tau) = h(\tau)R_x(\tau)$ 

**Théorème 2.2.2.1**: Un FLID est stable si et seulement si  $h \in L^1 \Leftrightarrow \int_{\mathbb{R}} |h(t)| dt < \infty$ 

 $y(t) = x(t) \star h(t) \Leftrightarrow Y(f) = X(f)H(f)$ 

Définition 2.2.2.1: On définit la fonction de transfert ou transmittance (ou ré-

Pour les signaux déterministe (ie. à énergie finie, à puissance finie et périodiques), on peut caractériser analytiquement la fonction d'autocorrélation et la densité spectrale de la sortie du système en fonction des caractéristiques de l'entrée. Ainsi, les relations entre les fonctions d'autocorrélation et densités spectrales de et de appelées relations de Wiener-

**Définition 2.1.1**: On cherche une opération T qui a les propriétés suivantes

Invariance dans le temps Si y(t) = T(x(t)), alors  $T(x(t-t_0)) = y(t-t_0)$ 

Un système est stable si et seulement si  $x\in\mathcal{L}_\infty(\mathbb{R})\Rightarrow y=T[x]\in\mathcal{L}_\infty$ 

Ce qui se signifie que si  $|x(t)| \leq M_x,$  alors  $\exists M_y \ | \ |y(t)| = |T[x(t)]| \leq M_y$ 

2.2.4. Interférences et intercorrélation entrée-sortie **Théorème 2.2.4.1**: On considère  $y_1(t) = x(t) \times h_1(t)$  et  $y_2(t) = x(t) \times h_2(t)$ 

3. Traitements non linéaires

Exemple: Quadrateur  $y() = x^2(t)$ 

3.1. Cas déterministe

3.2. Cas aléatoires

• m(t) = E[X(t)]

οù

Et aipnsi

et

Avec

5. Partiel

1. stationarité à l'ordre 1

exponentielle, etc)

4. Quantification

 $N = 2^n$  nombre de niveaux de quantification

2. vérifier à l'ordre 2 et démontrer que ça dépend que de  $\tau$ 

3. savoir reprouver  $\Sigma(t)$  dans Définition 27

suit une autre loi de probabilité.

On dit qu'un singal aléatoire X(t) est gaussien si pour tout ensemble d'instants  $t_1,...,t_n,$  $(X(t_1) \dots X(t_n))^T$  est un vecteur gaussien de  $\mathbb{R}^n$ **Définition 3.2.2**: Loi univariée de X(t)La loi de X(t) est alors une loi gaussienne de densité  $p[X(t)] = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2(t)}} e^{\frac{(X(t) - m(t))^2}{2\sigma^2(t)}}$ De plus, si X(t) est stationnaire au sens large alors

Ici on veut montrer que le signal d'entrée suit une loi de probabilité et que le signal de sortie

Pour tout vecteur gaussien centré  $(X_1, X_2)$ , pour toute fonction **non-linéaire** g, on a  $\frac{\partial E(Y_1 Y_2)}{\partial E(X_1 X_2)} = E\left(\frac{\partial Y_1}{\partial X_2} \frac{\partial Y_2}{\partial X_2}\right)$ Avec  $Y_1 = g(X_1)$  et  $Y_2 = g(X_2)$ Puis avec •  $X_1 = x(t)$ •  $X_2 = x(t-\tau)$ On a  $\begin{array}{ll} \bullet & Y_1=y(t)=g(x(t)) \\ \bullet & Y_2=y(t-\tau)=g(x(t-\tau)) \end{array}$ 

 $\frac{\partial R_y(\tau)}{\partial R_x(\tau)} = E \left[ \frac{\partial y(t)}{\partial x(t)} \frac{\partial y(t-\tau)}{\partial x(t-\tau)} \right]$ 

**Définition 4.1**: ★ Quantification  $x_Q(t) = i\delta_{q_i} = x_i$  $x_i - \frac{\Delta_{q_i}}{2} \le x(t) \le x_i + \frac{\Delta_{q_i}}{2}$  $\boldsymbol{\Delta}_{q_i}~$  pas de quantification (si  $\Delta_{q_i}=\Delta_q,$  on parle de quantification uniforme)  $x_i$  niveau de quantification

4. savoir faire ça (déterminer DSP et autocorrélation d'un signal non linéaire (carré, cube, 2