
EXAMEN TRAITEMENT DU SIGNAL - SIGNAUX ALÉATOIRES - 2 EEEA

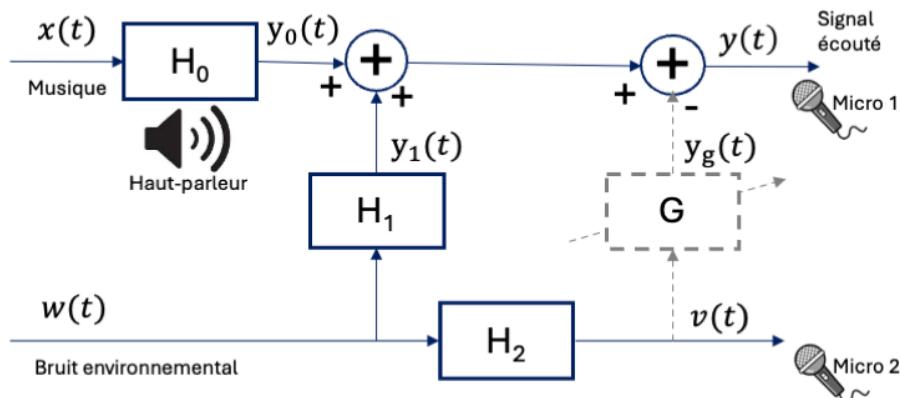
Mardi 2 Décembre 2025 (10h15-11h45)

Partiel sans document (Une feuille A4 recto-verso autorisée)

Exercice 1 : Réduction de bruit (6 points)

Le schéma de principe d'un casque (écouteur) à réduction de bruit environnemental est décrit ci-dessous. Nous souhaitons écouter de la musique $x(t)$ transmise sur un haut-parleur au travers d'un filtre de transmittance inconnue $H_0(f)$ et de réponse impulsionnelle $h_0(t)$, mais le signal en sortie du haut-parleur $y_0(t)$ est perturbé par un bruit additif d'environnement inconnu $w(t)$, qui a été filtré par un filtre de transmittance inconnue $H_1(f)$ et de réponse impulsionnelle $h_1(t)$. Nous mesurons le signal reçu par l'oreille $y(t)$ avec le microphone 1. Un microphone supplémentaire (Micro 2) capte également le signal $v(t)$ qui est le bruit filtré par un filtre inconnu de transmittance $H_2(f)$ et de réponse impulsionnelle $h_2(t)$.

Nous souhaitons concevoir un filtre $G(f)$ annulateur de bruit tel que le bruit affectant le signal reçu $y(t)$ soit parfaitement annulé. Tous les signaux considérés dans cet exercice sont à valeurs dans \mathbb{R} .



- Le signal reçu par le microphone 1 est $y(t) = y_0(t) + y_1(t) - y_g(t)$, où $y_0(t)$ est le terme dépendant du signal $x(t)$ et de $h_0(t)$ (sortie du filtre de transmittance H_0), $y_1(t)$ est le terme dépendant du bruit $w(t)$ et de $h_1(t)$, et enfin $y_g(t)$ dépend de $w(t)$, $h_2(t)$ et $g(t) = \text{TF}^{-1}[G(f)]$. Déterminer la transmittance idéale $G(f)$ permettant d'annuler le bruit d'environnement $y_1(t) - y_g(t)$. (1pt)

Le signal reçu par le microphone s'écrit

$$y(t) = x(t) * h_0(t) + w(t) * h_1(t) - w(t) * h_2(t) * g(t).$$

Pour annuler le terme de bruit, il suffit donc de choisir $g(t)$ tel que

$$w(t) * h_1(t) = w(t) * h_2(t) * g(t).$$

Comme cette condition doit être vérifiée pour tout bruit $w(t)$, on obtient

$$h_1(t) = h_2(t) * g(t) \Leftrightarrow H_1(f) = H_2(f)G(f) \Leftrightarrow G(f) = H_2^{-1}(f)H_1(f).$$

Attention, la transformée de Fourier de $w(t)$ n'est pas définie. Donc, on ne peut pas calculer la transformée de Fourier de l'équation $w(t) * h_1(t) = w(t) * h_2(t) * g(t)$.

2. Les signaux $x(t)$ et $w(t)$ sont supposés aléatoires stationnaires de densités spectrales de puissance $s_x(f)$ et $s_w(f)$. On suppose également que le bruit $w(t)$ est de moyenne nulle et que les signaux $x(t)$ et $w(t)$ sont indépendants.

- Déterminer $s_v(f)$ en fonction de $H_2(f)$ et $s_w(f)$ (1pt).

Puisque $v(t)$ est obtenu par filtrage linéaire de $w(t)$, d'après la relation de Wiener-Lee, on a

$$s_v(f) = s_w(f)|H_2(f)|^2.$$

- On rappelle que d'après la formule des interférences, si $y_1(t) = w(t) * h_1(t)$ et $y_2(t) = w(t) * h_2(t)$ alors

$$s_{y_1 y_2}(f) = \text{TF}[R_{y_1 y_2}(\tau)] = s_w(f)H_1(f)H_2^*(f),$$

où $R_{y_1 y_2}(\tau) = E[y_1(t)y_2(t - \tau)]$ est la fonction d'intercorrélation entre les signaux $y_1(t)$ et $y_2(t)$. En l'absence du filtre annulateur G , montrer que $R_{yv}(\tau) = E[y_1(t)v(t - \tau)] = E[y_1(t)v(t - \tau)]$, où $y_1(t)$ et $v(t)$ ont été définis ci-dessus. En déduire $s_{yv}(f) = \text{TF}[R_{yv}(\tau)]$ en fonction de $s_w(f)$, $H_1(f)$ et $H_2(f)$ (2pts).

La fonction d'autocorrélation entre $y(t)$ et $v(t)$ est définie par

$$R_{yv}(\tau) = E[y(t)v(t - \tau)] = E\{[x(t) * h_0(t) + w(t) * h_1(t)][w(u) * h_2(u)|_{u=t-\tau}]\}.$$

En utilisant l'indépendance entre les signaux $w(t)$ et $x(t)$ et le fait que $w(t)$ est de moyenne nulle, on obtient

$$E\{[x(t) * h_0(t)][w(u) * h_2(u)|_{u=t-\tau}]\} = E[x(t) * h_0(t)]E[w(u) * h_2(u)|_{u=t-\tau}] = 0,$$

d'où

$$R_{yv}(\tau) = E\{[w(t) * h_1(t)][w(u) * h_2(u)|_{u=t-\tau}]\} = E[y_1(t)v(t - \tau)]$$

avec $y_1(t) = w(t) * h_1(t)$ et $v(t) = w(t) * h_2(t)$. On en déduit

$$s_{yv}(f) = s_w(f)H_1(f)H_2^*(f).$$

- Déduire des résultats précédents, l'expression de la transmittance du filtre annulateur de bruit $G(f)$ en fonction de $s_v(f)$ et de $s_{yv}(f)$ (1pt). En déduire comment déterminer ce filtre dans la situation pratique où on ne connaît pas les transmittances $H_1(f)$ et $H_2(f)$ (1pt).

En utilisant les expressions précédentes de $s_v(f)$ et de $s_{yv}(f)$, on en déduit

$$\frac{s_{yv}(f)}{s_v(f)} = \frac{s_w(f)H_1(f)H_2^*(f)}{s_w(f)H_2(f)H_2^*(f)} = H_1(f)H_2^{-1}(f) = G(f).$$

Dans la situation pratique où on ne connaît pas les transmittances $H_1(f)$ et $H_2(f)$, il suffit donc d'estimer les densités spectrales $s_{yv}(f)$ et $s_v(f)$ à partir de $y(t)$ et de $v(t)$, c'est-à-dire à partir des signaux reçus par les microphones 1 et 2.

Exercice 2 : Puissance n ème d'un signal aléatoire (4 points)

On considère un signal aléatoire réel $x(t)$ gaussien de moyenne nulle. On suppose que ce signal est stationnaire de fonction d'autocorrélation $R_x(\tau)$ et de densité spectrale de puissance $s_x(f)$. L'objectif de cet exercice est de montrer que la fonction d'autocorrélation du signal $y_n(t) = x^n(t)$ avec $n \in \mathbb{N}$ notée $R_n(\tau)$ est une fonction polynomiale de degré n de $R_x(\tau)$.

- 1pts Déterminer $R_{y_2}(\tau)$ pour $n = 2$ à une constante additive près et en déduire que le résultat est vrai pour $n = 2$.

Ce résultat a été déterminé en cours et découle du théorème de Price

$$\begin{aligned}\frac{\partial R_y(\tau)}{\partial R_x(\tau)} &= E \left[\frac{\partial y(t)}{\partial x(t)} \frac{\partial y(t-\tau)}{\partial x(t-\tau)} \right] \\ &= E [2x(t)2x(t-\tau)] \\ &= 4R_x(\tau).\end{aligned}\tag{1}$$

En intégrant cette équation, on obtient

$$R_2(\tau) = 2R_x^2(\tau) + K,$$

qui est une fonction polynomiale de degré 2 de $R_x(\tau)$.

2. On suppose que la fonction d'autocorrélation de $y_n(t)$ est

$$R_n(\tau) = \sum_{k=0}^n a_k R_x^k(\tau).$$

Déterminer la fonction d'autocorrélation de $y_{n+1}(t)$ en fonction des coefficients a_k , de $R_x(\tau)$ et d'une constante additive K (2pt).

En utilisant le théorème de Price, on obtient

$$\begin{aligned}\frac{\partial R_{n+1}(\tau)}{\partial R_x(\tau)} &= E \left[\frac{\partial y(t)}{\partial x(t)} \frac{\partial y(t-\tau)}{\partial x(t-\tau)} \right] \\ &= E [(n+1)x^n(t) \times (n+1)x^n(t-\tau)] \\ &= (n+1)^2 R_n(\tau) = (n+1)^2 \sum_{k=0}^n a_k R_x^k(\tau).\end{aligned}\tag{2}$$

En intégrant cette équation, on obtient

$$R_{n+1}(\tau) = (n+1)^2 \sum_{k=0}^n a_k \frac{R_x^{k+1}(\tau)}{k+1} + K = \sum_{k=0}^n \frac{(n+1)^2}{k+1} a_k R_x^{k+1}(\tau) + K,$$

qui est bien une fonction polynomiale de degré $n+1$ de $R_x(\tau)$, ce qui termine la récurrence.

3. On rappelle que pour une variable aléatoire Z de loi gaussienne de moyenne nulle et de variance σ^2 , on a pour tout $n \in \mathbb{N}^*$

$$E [Z^{2n}] = [(2n-1) \times (2n-3) \times \dots \times 5 \times 3 \times 1] \sigma^{2n}.$$

Déterminer la constante additive K en fonction des coefficients a_k et de $R_x(0)$ (1pt).

Pour $\tau = 0$, on a

$$K = R_{n+1}(0) - \sum_{k=0}^n \frac{(n+1)^2}{k+1} a_k R_x^{k+1}(0).$$

En utilisant le rappel, on a

$$R_{n+1}(0) = E[y^{2n+2}(0)] = [(2n+1) \times \dots \times 3 \times 1] R_x^{n+1}(0).$$

d'où

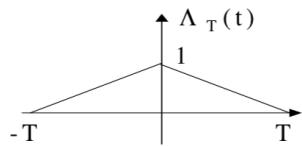
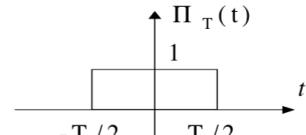
$$K = [(2n+1) \times \dots \times 3 \times 1] R_x^{n+1}(0) - \sum_{k=0}^n \frac{(n+1)^2}{k+1} a_k R_x^{k+1}(0).$$

Transformée de Fourier

$X(f) = \int_{\mathbb{R}} x(t)e^{-i2\pi f t} dt$	$x(t) = \int_{\mathbb{R}} X(f)e^{i2\pi f t} df$
T.F.	
$x(t)$ réelle paire	$\Rightarrow X(f)$ réelle paire
$x(t)$ réelle impaire	$\Rightarrow X(f)$ imaginaire pure impaire
$x(t)$ réel	$\Rightarrow \begin{cases} \operatorname{Re}\{X(f)\} \text{ paire} \\ \operatorname{Im}\{X(f)\} \text{ impaire} \\ X(f) \text{ pair} \\ \arg\{X(f)\} \text{ impaire} \end{cases}$
$ax(t) + by(t)$	$aX(f) + bY(f)$
$x(t - t_0)$	$X(f)e^{-i2\pi f t_0}$
$x(t)e^{+i2\pi f_0 t}$	$X(f - f_0)$
$x^*(t)$	$X^*(-f)$
$x(t) \cdot y(t)$	$X(f) * Y(f)$
$x(t) * y(t)$	$X(f) \cdot Y(f)$
$x(at)$	$\frac{1}{ a } X\left(\frac{f}{a}\right)$
$\frac{dx^{(n)}(t)}{dt^n}$	$(i2\pi f)^n X(f)$
$(-i2\pi t)^n x(t)$	$\frac{dX^{(n)}(f)}{df^n}$

Formule de Parseval	Série de Fourier
$\int_{\mathbb{R}} x(t)y^*(t)dt = \int_{\mathbb{R}} X(f)Y^*(f)df$	$x(t) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} c_n e^{+i2\pi n f_0 t} \Leftrightarrow X(f) = \sum_{n \in \mathbb{Z}} c_n \delta(f - n f_0)$
$\int_{\mathbb{R}} x(t) ^2 dt = \int_{\mathbb{R}} X(f) ^2 df$	avec $c_n = \frac{1}{T_0} \int_{-T_0/2}^{T_0/2} x(t) e^{-i2\pi n f_0 t} dt$

T.F.	
1	$\delta(f)$
$\delta(t)$	1
$e^{+i2\pi f_0 t}$	$\delta(f - f_0)$
$\delta(t - t_0)$	$e^{-i2\pi f t_0}$
$\sum_{k \in \mathbb{Z}} \delta(t - kT)$	$\frac{1}{T} \sum_{k \in \mathbb{Z}} \delta(f - \frac{k}{T})$
$\cos(2\pi f_0 t)$	$\frac{1}{2} [\delta(f - f_0) + \delta(f + f_0)]$
$\sin(2\pi f_0 t)$	$\frac{1}{2i} [\delta(f - f_0) - \delta(f + f_0)]$
$e^{-a t }$	$\frac{2a}{a^2 + 4\pi^2 f^2}$
$\frac{2a}{a^2 + 4\pi^2 t^2}$	$e^{-a f }$
$e^{-at} \mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}(t)$	$\frac{1}{a + 2i\pi f}$
$\frac{t^n}{n!} e^{-at} \mathbb{I}_{\mathbb{R}^+}(t)$	$\frac{1}{(a + 2i\pi f)^{n+1}}$
$e^{-\pi t^2}$	$\frac{\sqrt{\pi}}{a} \exp(-\frac{\pi^2 f^2}{a^2})$
$e^{-a^2 t^2}$	$e^{-\pi f^2}$
$\Pi_T(t)$	$T \frac{\sin(\pi T f)}{\pi T f} = T \sin c(\pi T f)$
$\Lambda_T(t)$	$T \sin c^2(\pi T f)$
$B \sin c(\pi B t)$	$\Pi_B(f)$
$B \sin c^2(\pi B t)$	$\Lambda_B(f)$



!!!!!! Attention !!!!!

$\Pi_T(t)$ est de support égal à T .
 $\Lambda_T(t)$ est de support égal à $2T$
et on a $\Pi_T(t) * \Pi_T(t) = T \Lambda_T(t)$

$$\delta(t) = \begin{cases} 0 \text{ si } t \neq 0 \\ +\infty \text{ si } t = 0 \end{cases} \quad \text{et} \quad \int_{\mathbb{R}} \delta(t) dt = 1$$

$$\delta(t - t_0) f(t) = \delta(t - t_0) f(t_0)$$

$$\delta(t - t_0) * f(t) = f(t - t_0)$$