TP2 : Débruitage de signaux aléatoires par filtrage de Wiener

Filière RT4, INSAT

Chargée de cours/TP: R. Amara Boujemâa

Dans ce TP, on s'intéresse au débruitage de signaux aléatoires en utilisant un filtre de Wiener de type RIF.

Partie préliminaire

Rappelons qu'un filtre de Wiener à RIF de FT $W(z)=\sum_{k=0}^{P-1}w(k)z^{-k}$ a pour but la poursuite d'un certain signal de référence inconnu d(n) en filtrant un signal observable x(n), lié statistiquement à d(n). Les coefficients du filtre de Wiener optimal sont choisis de façon à minimiser l'Erreur Quadratique Moyenne (EQM)

$$\xi = E\{(d(n) - \hat{d}(n))^2\}$$

Ainsi, a-t-on montré, dans le cours, que le vecteur des coefficients de la RI du filtre de Wiener noté $\mathbf{w}_{opt} = [w_{opt}(0), \dots, w_{opt}(P-1)]^T$ obéit aux équations de Wiener-Hopf comme suit

$$R_x \mathbf{w}_{opt} = \mathbf{r}_{dx}$$

où R_x est la matrice d'autocorrélation de x(n) et \mathbf{r}_{dx} est le vecteur d'intercorrélation du couple (d(n), x(n)).

- 1. Rappeler la forme de R_x et \mathbf{r}_{dx} .
- 2. Ecrire la sortie du filtre de Wiener optimal $\hat{d}(n)$ en fonction de \mathbf{w}_{opt} et $\mathbf{x}(n) = [x(n), \dots, x(n-P+1)]^T$.
- 3. Pour l'application du filtrage de Wiener en débruitage, il est clair que le signal à traiter n'est que x(n) = d(n) + v(n) avec v(n) un bruit blanc, centré, décorrélé de d(n) et de variance σ_v^2 .

Expliciter dans ce cas R_x en fonction de R_d et R_v , les matrices d'autocorrélation respectives de d(n) et v(n), ainsi que le vecteur d'intercorrélation \mathbf{r}_{dx} . on notera $r_d(k)$ l'autocorrélation du signal de référence et on précisera la valeur de R_v .

4. On appelle Rapport Signal à Bruit (RSB) avant débruitage le rapport de puissance du signal utile

(de référence donc) et de celle du bruit qui l'a entaché (v(n)) en dB calculé comme suit

$$RSB|_{dB} = 10.log_{10}(\frac{E\{d^2(n)\}}{E\{v^2(n)\}})$$

Après débruitage, d(n) et v(n) auront subi le filtrage de Wiener pour se transformer en respectivement $d'(n) = w_{opt}(n) * d(n)$ et $v'(n) = w_{opt}(n) * v(n)$. Ainsi, le RSB après débruitage devient donné par

$$RSB'|_{dB} = 10.log_{10}(\frac{E\{d'^2(n)\}}{E\{v'^2(n)\}})$$

Exprimer RSB' en fonction de \mathbf{w}_{opt} , R_d et R_v .

5. Montrer que la valeur de l'EQM minimale atteinte par le filtre de Wiener est

$$\xi_{min} = r_d(0) - \mathbf{w}_{opt}^T \cdot \mathbf{r}_{dx}$$

Implémentation

(1). Générer $N=10^3$ échantillons d'un signal de référence

$$d(n) = sin(w_0 n + \phi(n)), \quad n = 1, ..., N, \quad , w_0 = 0.05\pi \text{ où } \phi(n) \sim U([0, 2\pi])$$

- (2). Générer le signal bruité x(n) en utilisant un bruit blanc du type gaussien centré de puissance $\sigma_v^2 = 0.1$. Stocker le dans un vecteur \mathbf{x}
- (3). Déterminer le vecteur des coefficients de la RI du filtre de Wiener d'ordre P=3, \mathbf{w}_{opt} .
- (4). Générer la sortie du filtre de Wiener $\hat{d}(n)$ qu'on stockera dans un vecteur dhat.
- (5). Afficher le signal de référence, celui bruité et le signal ainsi débruité sur le même graphe. Qu'estce que vous remarquez ?
- (6). Déterminer ainsi les valeurs des RSB avant et après débruitage ainsi que la valeur de ξ_{min} .
- (7). Afin d'étudier l'effet de l'ordre P du filtre de Wiener sur la performance de l'opération de débruitage ainsi menée, visualiser les variations de RSB' et ξ_{min} en fonction de P. Interpréter.
- (8). Maintenant, nous allons considérer un signal de référence de type audio.
- Ouvrir un fichier audio *.wav sous MATLAB avec la commande wavread et reprendre les mêmes étapes (2)-(7).
- (9). Afin de tenir compte de la non stationnarité du signal audio, faites un découpage de ce signal en fenêtres d'analyses de durée 3ms et refaire le débruitage par fenêtre.
- (10). Comparer ainsi les deux procédés de débruitage.