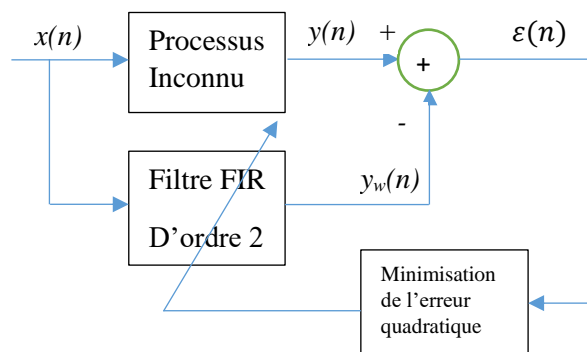


<b>ESIEE AMIENS</b>	<b>FILTRAGE I4</b>	<b>Année : 2014-2015</b>
	<b>Travaux dirigés : n°1</b> <b>Remis par : N. ZITOUNI</b>	<b>Date :28-08-14</b>

Le but de ce TD est d'étudier analytiquement, dans un premier temps, le filtrage adaptatif appliqué à la suppression d'interférences, puis dans un second temps, expérimentalement à travers la simulation sur matlab.

### EXERCICE I

On donne le système suivant :



- 1- Exprimer l'expression de l'échantillon du signal estimé  $y_w(n)$  en fonction des échantions  $x(n)$  et des coefficients du filtre FIR.
- 2- Exprimer la puissance moyenne de l'erreur quadratique  $\varepsilon(n)$  calculée sur N points
- 3- Trouver les coefficients  $w_i$  qui minimisent la fonction coût  $J(\varepsilon) = E\{\varepsilon^2(n)\}$

### EXERCICE II

On considère un problème de soustraction de bruit où  $u(n)$  est la référence bruit en entrée du filtre de Wiener. Le signal observé est  $x(n) = s(n) + b(n)$ . On suppose par ailleurs que l'on dispose d'un lien entre  $u(n)$  et  $\hat{b}(n)$  :  $\hat{b}(n) = \sum_{i=0}^{p-1} \alpha_i u(n-i)$

1. Donner le schéma synoptique du système et exprimer le vecteur d'intercorrélation  $R_{ux}$  en fonction de la matrice de corrélation  $R_{uu}$  et du vecteur des coefficients  $\alpha$ ,
2. Quel est le filtre de Wiener optimal?
3. Donner l'algorithme du gradient.
4. Quel est le pas optimal théorique  $\mu$ ? Donner une valeur pratique dans le cas où  $u(n)$  est un bruit blanc de variance  $\sigma^2$  ?

### EXERCICE III

Dans le but de vous familiariser avec les résultats de la corrélation, appliquez la fonction de corrélation

$R_{xy} = \text{xcorr}(y, x, L, 'unbiased')$  à chacun des trois signaux suivants :

$x_c = \sin(2\pi n/N)$ ,  $x_q = \text{square}(2\pi n/N)$ ,  $x_g = \text{randn}(\text{size}(n))$  ;

où  $N=50$  et  $n=0:1000$ . Pour faire :

1. Calculer et tracer chaque signal dans une fenêtre.
2. Calculer et tracer chaque fonction d'autocorrélation dans une autre fenêtre à côté du signal correspondant.
3. Quelle est l'utilité du paramètre L ?
4. Que doit être le maximum de chaque fonction d'autocorrélation ?
5. Calculer et tracer l'intercorrélacion entre  $x_c$  et  $x_q$ . Prenez garde à l'ordre des signaux.

#### **EXERCICE IV**

On souhaite extraire un signal inconnu  $s(n)$  fortement perturbé par le réseau électrique de fréquence 50Hz. Pour ce faire, on a mesuré simultanément le signal du réseau  $x(n)$  et le signal bruité  $y(n)$  en les échantillonnant à la fréquence  $f_e=10\text{kHz}$ . Pour résoudre ce problème,

1. Charger les signaux contenus dans le fichier xy50hz.txt  

```
Signaux=load('xy50hz.txt');  
xn=signaux(:,1);  
yn=signaux(:,2);
```
2. Tracez  $x(n)$  et  $y(n)$
3. Dessiner le schéma de Wiener ; où se trouve le signal  $s(n)$  ?
4. Rechercher  $s(n)$  en appliquant l'algorithme de Wiener Hopf avec 2 paramètres.
5. Augmenter le nombre de paramètres P ; Observer leur valeurs et la puissance de  $s(n)$  ;  
Conclure ;
6. Calculer le rapport signal sur bruit :  $S_{\text{eff}}/y_{\text{eff}}$ .

**Solution : EX01**

1- La fonction de transfert du filtre FIR est :

$$H(z) = \sum_{i=0}^2 w_i z^{-i}$$

Donc l'expression de  $y_w(n)$  est :

$$y_w(n) = \sum_{i=0}^2 w_i x(n-i) = w_0 x(n) + w_1 x(n-1) + w_2 x(n-2)$$

$$2- \varepsilon^2(n) = (y(n) - y_w(n))^2 = (y(n) - w_0 x(n) - w_1 x(n-1) - w_2 x(n-2))^2$$

La fonction coût vaut :

$$J(\varepsilon) = E\{\varepsilon^2(n)\} = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} \varepsilon^2(n) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} (y(n) - w_0 x(n) - w_1 x(n-1) - w_2 x(n-2))^2$$

$w_0$ ,  $w_1$  et  $w_2$  qui minimisent la fonction coût s'obtiennent comme suit :

$$\begin{aligned} \frac{\partial J(\varepsilon)}{\partial w_0} &= \frac{2}{N} \sum_{n=0}^{N-1} (y(n) - w_0 x(n) - w_1 x(n-1) - w_2 x(n-2))(-x(n)) = 0 \\ \frac{\partial J(\varepsilon)}{\partial w_1} &= \frac{2}{N} \sum_{n=0}^{N-1} (y(n) - w_0 x(n) - w_1 x(n-1) - w_2 x(n-2))(-x(n-1)) = 0 \\ \frac{\partial J(\varepsilon)}{\partial w_2} &= \frac{2}{N} \sum_{n=0}^{N-1} (y(n) - w_0 x(n) - w_1 x(n-1) - w_2 x(n-2))(-x(n-2)) = 0 \end{aligned}$$

Ce qui donne :

$$\begin{aligned} \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} y(n)x(n) &= w_0 \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n)x(n) + w_1 \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n)x(n-1) + w_2 \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n)x(n-2) \\ \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} y(n)x(n-1) &= w_0 \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n)x(n-1) + w_1 \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n-1)x(n-1) + w_2 \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n-1)x(n-2) \\ \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} y(n)x(n-2) &= w_0 \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n)x(n-2) + w_1 \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n-1)x(n-2) + w_2 \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n-2)x(n-2) \end{aligned}$$

Donc :

$$\begin{aligned} R_{yx}(0) &= w_0 R_{xx}(0) + w_1 R_{xx}(1) + w_2 R_{xx}(2) \\ R_{yx}(1) &= w_0 R_{xx}(1) + w_1 R_{xx}(0) + w_2 R_{xx}(1) \\ R_{yx}(2) &= w_0 R_{xx}(2) + w_1 R_{xx}(1) + w_2 R_{xx}(0) \end{aligned}$$

$R_{xx}(i) = R_{xx}(-i)$ : La fonction d'autocorrélation est une fonction paire

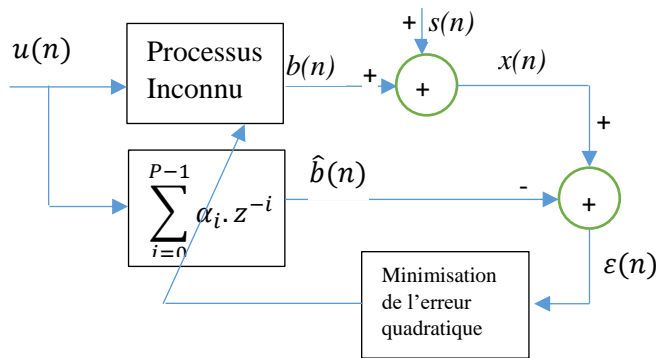
Donc :

$$\begin{pmatrix} R_{yx}(0) \\ R_{yx}(1) \\ R_{yx}(2) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} R_{xx}(0) & R_{xx}(1) & R_{xx}(2) \\ R_{xx}(1) & R_{xx}(0) & R_{xx}(1) \\ R_{xx}(2) & R_{xx}(1) & R_{xx}(0) \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} w_0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix}$$

$$\text{Ce qui donne } \begin{pmatrix} w_0 \\ w_1 \\ w_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} R_{xx}(0) & R_{xx}(1) & R_{xx}(2) \\ R_{xx}(1) & R_{xx}(0) & R_{xx}(1) \\ R_{xx}(2) & R_{xx}(1) & R_{xx}(0) \end{pmatrix}^{-1} \cdot \begin{pmatrix} R_{yx}(0) \\ R_{yx}(1) \\ R_{yx}(2) \end{pmatrix}$$

**Solution EXOII**

1- Le schéma synoptique du système est :



2- Le filtre de Wiener optimal est donné par l'équation :  $\alpha = R_{uu}^{-1} \cdot R_{xu}$   
 Avec  $\alpha$  vecteur de dimension  $P$  et  $R_{uu}$  est la matrice d'autocorrélation de  $u$

$$R_{uu}(i) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n-1)x(n-i)$$

Et

$$R_{xu}(i) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n-1)u(n-i)$$

3- L'algorithme du gradient (appelé aussi RLMS: Recursive Least Mean Square) permet de calculer le vecteur  $\alpha$  des coefficients du filtre adaptatif. Il est donné par :

$$\alpha_n = \alpha_{n-1} + \mu(x_n - U_n^T \cdot \alpha_{n-1})U_n^T$$

Avec

\*  $\alpha_n$  vecteur des coefficients du filtre adaptatif calculés à

l'instant  $nT_e$  :  $\alpha_n = \begin{pmatrix} \alpha_0 \\ \dots \\ \alpha_{p-1} \end{pmatrix}$ .

\*  $x_n$ , dernier échantillon mesuré en sortie.

\*  $U_n^T$  est le transposé du vecteur d'entrée.  $U_n^T = [u_n \ u_{n-1} \ u_{n-2} \ \dots \ u_{n-p+1}]$

\*  $\mu$  est le pas d'adaptation

\*  $x_n - U_n^T \cdot \alpha_{n-1}$  est l'erreur de prédiction à priori.

4- La valeur optimale théorique du pas d'adaptation doit être  $0 < \mu < \frac{2}{P\sigma_x^2}$

$P$  : L'ordre du filtre

$\sigma_u^2$  : La variance du signal d'entrée c'est-à-dire sa puissance moyenne.

Valeur pratique  $\mu = \frac{\mu_0}{P\sigma^2}$  Avec  $\mu_0 \approx (0.01, \dots, 0.01)$

**Solution EXOIII**

n=0:1000;

N=50;

%calcul des signaux

xc=sin(2\*pi\*n/N);

xq=square(2\*pi\*n/N);

xg=randn(size(n));

%tracé des signaux

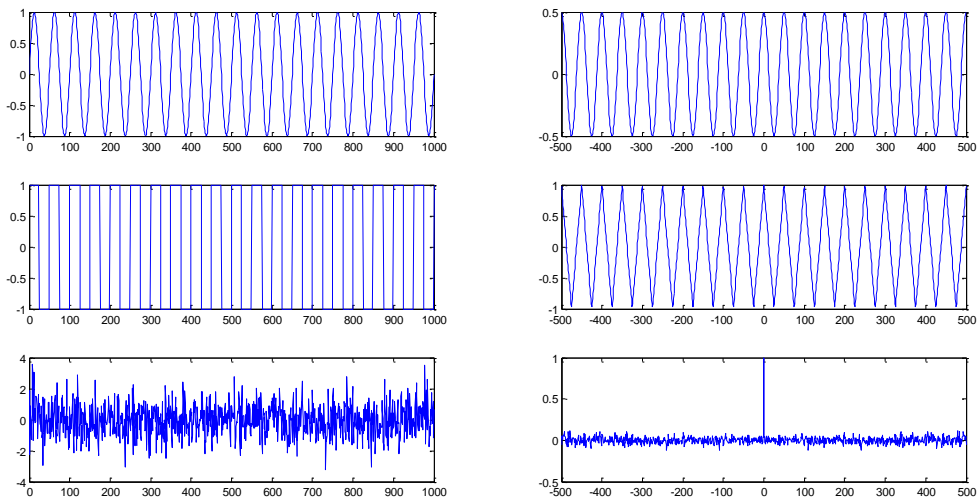
subplot(321),plot(n,xc);

subplot(323),plot(n,xq);

```

subplot(325),plot(n,xg);
%calcul des autocorrélations
[Rxcxc,tau]=xcorr(xc,500,'unbiased');
[Rxqxq,tau]=xcorr(xq,500,'unbiased');
[Rxgxg,tau]=xcorr(xg,500,'unbiased');
%tracé des autocorrélations
subplot(322),plot(tau,Rxcxc);
subplot(324),plot(tau,Rxqxq);
subplot(326),plot(tau,Rxgxg);
%comparaison de la puissance et de l'autocorrélation en zéro
Rxgxg(501)
sum(xg.^2)/length(n)  %/ L'autocorrélation en zéro vaut la puissance
                       moyenne du signal

```



```

%calcul des intercorrélations
[Rxcxq,tau]=xcorr(xc,xq,500,'unbiased');
[Rqxqc,tau]=xcorr(xq,xc,500,'unbiased');
%tracé des intercorrélations
subplot(322),plot(tau,Rxcxq);
subplot(324),plot(tau,Rqxqc);

```

## **Solution EXO IV**

### **1.**

```

signaux=load('C:\MATLAB\Travail\xy50hz.txt');
xn=signaux(:,1);
yn=signaux(:,2);

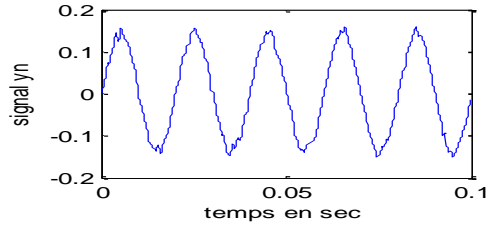
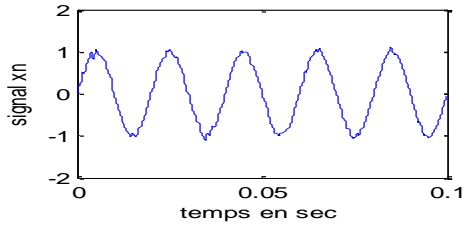
```

### **2.**

```

fe=10000;
N=length(xn);
n=0:N-1;
t=n/fe;
subplot(221),plot(t,xn);
subplot(222),plot(t,yn);

```



### 3.

```

%
%
%          |====>| sn
%          |====>| yw
%  xn====>|proces inconnu |====>+====|
%          | |====>| |====>| yn
%          | |====>| |====>| +====|
%          | |====>| |====>| ^yw
%          |====>|filtre |de Wiener |====> |epsilon(n)
%          |====>| |====>|
%          |====>|
%
% Dans le cas optimal, le signal erreur epsilon sera égal à sn ( signal
% recherché). dans ce cas W=inv(Rxx)*Ryx et sn=epsilon=yn-yw
%

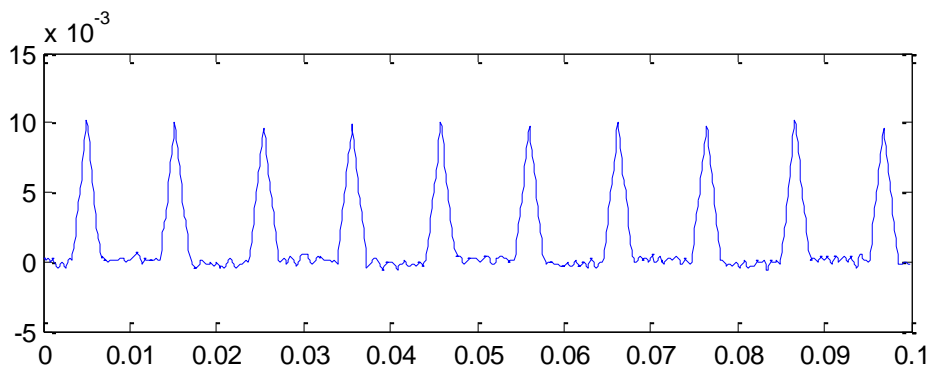
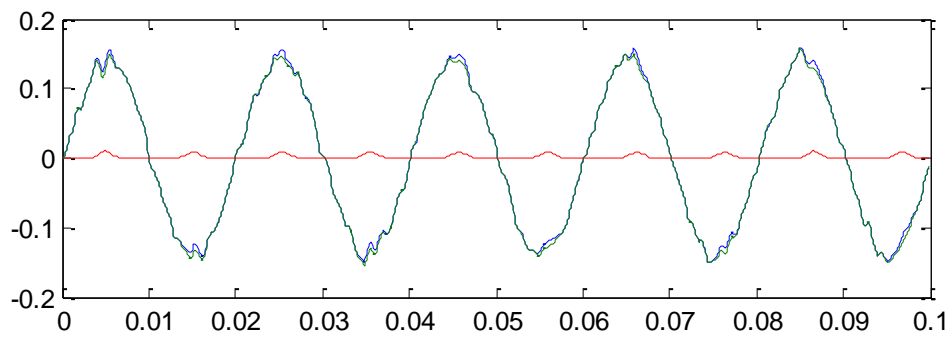
```

### 4.

```

x=xn;
y=yn;
P=10 ;
[Rxx,tau1]=xcorr(x,x,P-1,'none');
[Ryx,tau2]=xcorr(y,x,P-1,'none');
Rxx=Rxx(max(tau1)+1:2*max(tau1)+1);
Rxx=toeplitz(Rxx);
Ryx=Ryx(max(tau2)+1:2*max(tau2)+1);
W=inv(Rxx)*Ryx
yw=filter(W,[1,0],x);
s=y-yw;
clg ;
subplot(211),plot(t,y,t,yw);
subplot(211),plot(t,s);

```



```

x=xn;
y=yn;
Seff=((1/N)*sum(s.^2))
Yeff=((1/N)*sum(y.^2))

RSN=Seff/Yeff

```