



Traitement Numérique du Signal

Nathalie Thomas

IRIT/ENSEEIHT
Nathalie.Thomas@enseeiht.fr

Traitement Numérique du signal

- 1- Signaux numériques
- 2- Transformée de Fourier Discrète (TFD)
- 3- Estimation des fonctions d'auto et d'inter corrélation
- 4- Estimation de la densité spectrale de puissance (DSP)
- 5- Filtrage numérique linéaire

→ <u>Signaux déterministes</u>

A énergie finie

$$R_{xy}(k) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n)y^*(n-k)$$

A puissance moyenne finie non périodique

$$R_{xy}(k) = \lim_{N \to +\infty} \frac{1}{2N+1} \sum_{n=-N}^{N} x(n)y^*(n-k)$$

A puissance moyenne finie périodique de période N₀

$$R_{xy}(k) = \frac{1}{N_0} \sum_{n=0}^{N_0 - 1} x(n) y^*(n - k)$$

→ Signaux aléatoires

$$R_{xy}(k) = E[x(n)y^*(n-k)]$$

→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1 \qquad \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
 (Symétrie hermitienne)

Exemple:

$$x(t) = \cos(2\pi f_0 t + \phi)$$
$$f_0 = 100 Hz;$$
$$\phi v.a. u.r. sur [0, 2\pi]$$

→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1 \qquad \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
 (Symétrie hermitienne)

Exemple:

$$x(t) = \cos(2\pi f_0 t + \phi)$$

 $f_0 = 100 \ Hz;$
 $\phi \ v.a. \ u.r. \ sur \ [0, 2\pi]$

$$R_x(\tau) = \frac{A^2}{2} \cos\left(2\pi f_0 \tau\right)$$

→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1 \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
(Symétrie hermitienne)

Code Matlab:

Exemple:

$$x(t) = \cos\left(2\pi f_0 t + \phi\right)$$

$$f_0 = 100 \ Hz;$$

 $\phi \ v.a. \ u.r. \ sur \ [0, 2\pi]$

$$R_x(\tau) = \frac{A^2}{2} \cos\left(2\pi f_0 \tau\right)$$

%Paramètres

f0=100; %fréquence du cosinus

Fe=1000; %fréquence d'échantillonnage Te=1/Fe; %période d'échantillonnage N=100; %nombre d'échantillons

%Génération du signal

v=cos/2*ni*f0*[0·To:N*To]+rand*2*ni):

% Calcul et tracé de son autocorrélation biaisée

Rx=xcorr(x);

figure; plot([-N*Te:Te:N*Te],Rx);

xlabel('Temps (s)'); ylabel('R_x')

→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1$$

$\widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$ (Symétrie hermitienne)

Exemple:

$$x(t) = \cos\left(2\pi f_0 t + \phi\right)$$

$$f_0 = 100 \ Hz;$$

 $\phi \ v.a. \ u.r. \ sur \ [0, 2\pi]$

$$R_x(\tau) = \frac{A^2}{2} \cos\left(2\pi f_0 \tau\right)$$

%Paramètres

f0=100; %fréquence du cosinus

Fe=1000; %fréquence d'échantillonnage Te=1/Fe; %période d'échantillonnage N=100; %nombre d'échantillons

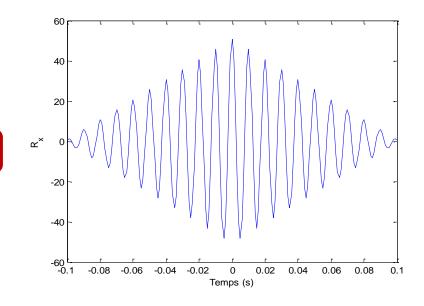
Code Matlab:

%Génération du signal

x-cos(2*pi*f0*[0:To:N*To]+rand*2*pi);

% Calcul et tracé de son autocorrélation biaisée Rx=xcorr(x);

figure; plot([-N*Te:Te:N*Te],Rx); xlabel('Temps (s)'); ylabel('R x')



→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1$$

 $\widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$ (Symétrie hermitienne)

Exemple:

$$x(t) = \cos\left(2\pi f_0 t + \phi\right)$$

$$f_0 = 100 \ Hz;$$

 $\phi \ v.a. \ u.r. \ sur \ [0, 2\pi]$

$$R_x(\tau) = \frac{A^2}{2} \cos\left(2\pi f_0 \tau\right)$$

%Paramètres

f0=100; %fréquence du cosinus

Fe=1000; %fréquence d'échantillonnage Te=1/Fe; %période d'échantillonnage N=100; %nombre d'échantillons

Code Matlab:

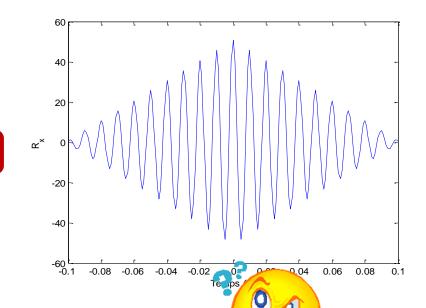
%Génération du signal

x=cos(2*pi*f0*[0:To:N*To]+rand*2*pi);

% Calcul et tracé de son autocorrélation biaisée Rx=xcorr(x);

figure; plot([-N*Te:Te:N*Te],Rx);

xlabel('Temps (s)'); ylabel('R_x')



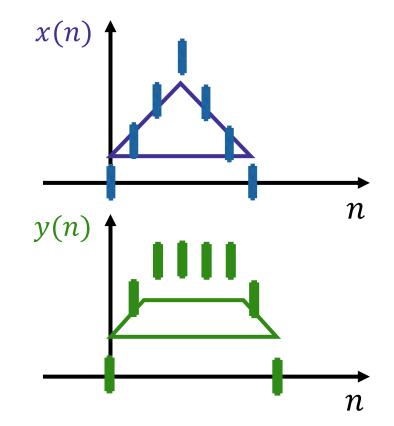
→ <u>Signaux aléatoires : première estimation possible</u>

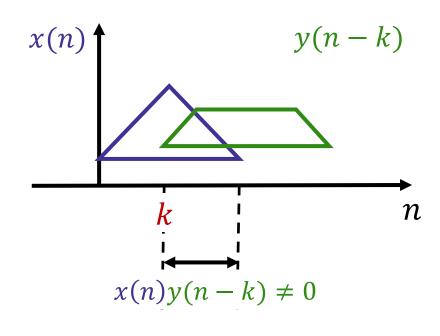
$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1 \qquad \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
 (Symétrie hermitienne)

→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1 \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
 (Symétrie hermitienne)

Exemple:



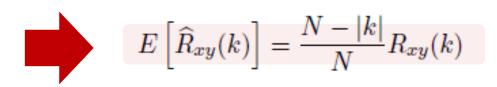


→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1 \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
 (Symétrie hermitienne)

→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1 \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
(Symétrie hermitienne)



→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n)y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1$$

$$\widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
 (Symétrie hermitienne)

Exemple:

$$x(t) = \cos\left(2\pi f_0 t + \phi\right)$$

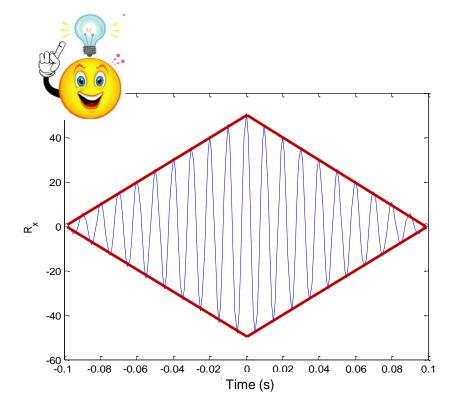
$$f_0 = 100 \ Hz;$$

 $\phi \ v.a. \ u.r. \ sur \ [0, 2\pi]$

$$R_x(\tau) = \frac{A^2}{2} \cos\left(2\pi f_0 \tau\right)$$

Biais Multiplicatif Triangulaire

$$E\left[\widehat{R}_{xy}(k)\right] = \underbrace{\frac{N-|k|}{N}} R_{xy}(k)$$



→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \leq k \leq N-1 \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
 (Symétrie hermitienne)
$$k \qquad \qquad \text{Estimateur biaisé}$$

→ Signaux aléatoires : première estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1 \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
 (Symétrie hermitienne)
$$k \qquad \qquad \text{Estimateur biaisé}$$

→ Signaux aléatoires : deuxième estimation possible

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N-k} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1 \qquad \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
 (Symétrie hermitienne)

Estimateur non biaisé

→ Signaux aléatoires : deuxième estimation possible

Estimateur non biaisé

$$\widehat{R}_{xy}(k) = \frac{1}{N-k} \sum_{n=0}^{N-1} x(n) y^*(n-k) \quad 0 \le k \le N-1 \qquad \widehat{R}_{xy}(-k) = \widehat{R}_{xy}^*(k)$$
 (Symétrie hermitienne)

Code Matlab:

%Paramètres

f0=100; %fréquence du cosinus

Fe=1000; %fréquence d'échantillonnage Te=1/Fe; %période d'échantillonnage

N=100: %nombre d'échantillons

% Calcul et tracé de son autocorrélation non biaisée

% pour différentes réalisations de signal

x1=cos(2*pi*f0*[0:1e:N*1e]+rand*2*pi);

Rx1=xcorr(x1,'unbiased');

xz=cos(z prito [u:re:iv rej+rand z pi);

Rx2=xcorr(x2,'unbiased');

x3=cos(2*pi*f0*[0:Te:N*Te]+rand*2*pi);

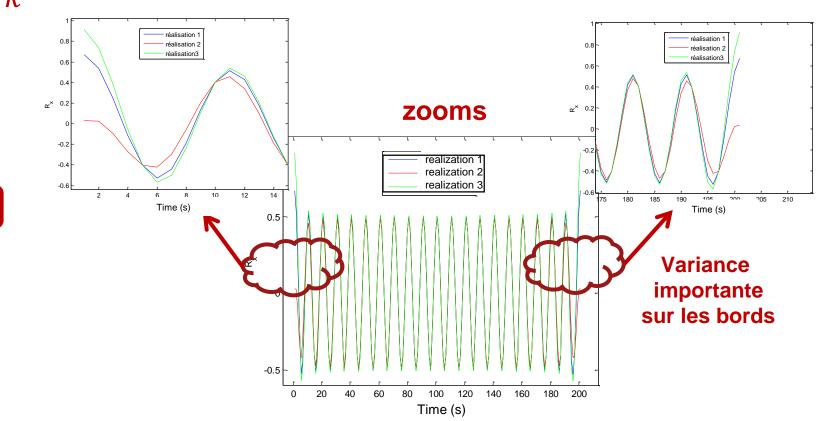
Rx3=xcorr(x3,'unbiased');

figure

plot(Rx1); hold on; plot(Rx2,'r'); plot(Rx3,'g')

legend('réalisation 1', 'réalisation 2', 'réalisation3')

xlabel('Temps (s)'); ylabel('R x')



→ Estimation dans le domaine fréquentiel

Pour:
$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n)y^*(n-k), \ k = 0, ..., N-1$$

Convolution linéaire :
$$(x_1*x_2)(k) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x_1(n)x_2(k-n)$$



$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto x(k) * y^*(-k), \ k = 0, ..., N-1$$

→ Estimation dans le domaine fréquentiel

Pour:
$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n)y^*(n-k), \ k = 0, ..., N-1$$

Convolution linéaire :
$$(x_1 * x_2)(k) = \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x_1(n)x_2(k-n)$$



$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto x(k) * y^*(-k), \ k = 0, ..., N-1$$



$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto TFD^{-1}[X(n)Y^*(n)], 0 \le n \le N-1$$

Estimateur fréquentiel

→ Estimation dans le domaine fréquentiel

Pour:
$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n)y^*(n-k), \ k=0,...,N-1$$
Pour des signaux de taille N

Pour des signaux de taille N points

Convolution linéaire : $(x_1 * x_2)(k) = \sum_{k=0}^{\infty} x_1(n)x_2(k-n)$



$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto x(k) * y^*(-k), \ k = 0, ..., N-1$$



$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto TFD^{-1}[X(n)Y^*(n)], 0 \le n \le N-1$$

Estimateur fréquentiel

Temps de calcul : $N + 3Nlog_2(N) \ll N^2$ opérations $(+/\times)$

→ Estimation dans le domaine fréquentiel

Pour:
$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto \sum_{n=-\infty}^{+\infty} x(n)y^*(n-k), \ k=0,...,N-1$$
No opérations (+/×)

Pour des signaux de taille N points

 $(x_1 * x_2)(k) = \sum_{k=0}^{\infty} x_1(n)x_2(k-n)$ Convolution linéaire :



$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto x(k) * y^*(-k), \ k = 0, ..., N-1$$



!! Condition : si la TFD transforme un produit en produit de convolution linéaire!!

$$\widehat{R}_{xy}(k) \propto TFD^{-1}[X(n)Y^*(n)], 0 \le n \le N-1$$

Estimateur fréquentiel

Temps de calcul : $N + 3Nlog_2(N) \ll N^2$ opérations $(+/\times)$