### Méthodes à haute résolution

Augustin HOFF et Gustavo CIOTTO PINTON



2014



### Table des matières

### Généralités

Outils mathématiques Application à un signal sinuisoïdal complexe

### Algorithme MUSIC

Aspect théorique Mise en oeuvre Resultats Critère de Rayleight

Algorithme ESPRIT

Références



#### **Définitions**

L'autocorrelation d'un processus aléatoire pour deux indices de temps différents  $n_1$  et  $n_2$  est définie comme

$$r_{xx} = \mathcal{E}\{x[n_1]x^*[n_2]\} \tag{1}$$

La matrice formée par les valeurs d'autocorrelation :

$$R_{N-1} = \begin{bmatrix} r_{xx}[0] & r_{xx}[-1] & r_{xx}[-2] & \cdots & r_{xx}[-(N-1)] \\ r_{xx}[1] & r_{xx}[0] & r_{xx}[-1] & \cdots & r_{xx}[-(N-2)] \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ r_{xx}[N-1] & r_{xx}[N-2] & r_{xx}[N-3] & \cdots & r_{xx}[0] \end{bmatrix}$$
(2)

#### **Définitions**

▶ Le rapport entre les puissances du signal et du bruit (SNR) :

$$SNR = \frac{P_{signal}}{P_{bruit}} \tag{3}$$

Il est souvent écrit en décibels [dB] :

$$SNR_{dB} = 10 * log \left[ \frac{P_{signal}}{P_{bruit}} \right]$$
 (4)

 La puissance d'un processus aléatoire est calculée par l'équation suivante

$$P_{x} = \frac{1}{2\pi} \int_{-\pi}^{\pi} S_{x}(\omega) d\omega = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} S_{x}(\nu) d\nu$$
 (5)

où 
$$S_x(f) = \mathcal{F}\{r_{xx}[k]\}$$

### Application à un signal sinuisoïdal complexe

► On pose le signal d'entrée

$$s[n] = \sum_{k=1}^{P} A_k \exp(j(2\pi f_k nT + \theta_k))$$
 (6)

▶ En supposant que les variables aléatoires  $\theta_k$  sont idépendantes et uniformement distribuées sur l'intervalle  $[0, 2\pi[$ , on obtient alors

$$\overline{s}[n] = 0 \quad \text{et} \quad r_{ss}[m] = \sum_{k=1}^{P} A_k^2 \exp(j2\pi f_k mT)$$
 (7)

De plus :

$$SNR_{dB} = 10 * \log \left[ \frac{P_{signal}}{P_{bruit}} \right] = 10 * \log \left[ \frac{\sum_{k=1}^{P} A_k^2}{P_{bruit}} \right]$$
 (8)

Application à un signal sinuisoïdal complexe

 La matrice d'autocorrelation s'écrit en présence de bruit blanc de variance p<sub>w</sub>

$$R_{xx} = R_{ss} + R_w = \sum_{k=1}^{P} A_k^2 \boldsymbol{e}_{N-1}(f_k) \boldsymbol{e}_{N-1}^H(f_k) + p_w \boldsymbol{I}$$
 (9)

οù

$$\boldsymbol{e}_{N-1}(f_k) = \begin{bmatrix} 1 \\ \exp(2\pi j f_k T) \\ \vdots \\ \exp(2\pi j f_k (N-1) T) \end{bmatrix}$$
(10)

Application à un signal sinuisoïdal complexe

▶ La matrice se réécrit à partir des P valeurs propres de R<sub>ss</sub>

$$R_{xx} = \sum_{i=1}^{P} (\lambda_i + p_w) \mathbf{v}_i \mathbf{v}_i^H + p_w \sum_{i=P+1}^{N} \mathbf{v}_i \mathbf{v}_i^H$$
 (11)

► Les P premiers vecteurs propres de  $R_{xx}$  forment l'espace signal orthogonal à l'espace bruit donné par les N-P autres vecteurs propres.

Aspect théorique

▶ On pose alors :

$$\sum_{k=P+1}^{N} \alpha_k \left| \mathbf{e}_{N-1}^H(f) \mathbf{v}_k \right|^2 = \mathbf{e}_{N-1}^H(f) \left( \sum_{k=P+1}^{N} \alpha_k \mathbf{v}_k \mathbf{v}_k^H \right) \mathbf{e}_{N-1}(f)$$
 (12)

- ▶ Cette quantité est nulle si  $e_{N-1}(f)$  est un des vecteurs de l'espace signal i.e si f est une fréquence du signal car  $\mathbf{v}_k$  est un vecteur propre de l'espace bruit pour  $\mathbf{k} \in \llbracket P+1, N \rrbracket$
- L'estimateur est donc donné par l'expression

$$P_{MUSIC}(f) = \frac{1}{\boldsymbol{e}_{N-1}^{H}(f) \left(\sum_{k=P+1}^{N} \boldsymbol{v}_{k} \boldsymbol{v}_{k}^{H}\right) \boldsymbol{e}_{N-1}(f)}$$
(13)

Mise en oeuvre - P\_music.m

Les principales variables

```
function [ resultat ] = P_music(signal_x, frequences ,
    P)
N = size(signal_x ,2);
T = 1/N;
```

Calcul de la matrice d'autocorrelation

```
z = corrmtx( signal_x, 0 );
Rxx = toeplitz(z);
```

Mise en oeuvre - test.m

Paramètres initiaux du test

```
clear all; close all; clc;
N = 100:
n = 0: 1: N - 1;
P = 3:
T = 1/N;
fDebut = 1e0:
fFin = 7e1:
fPas = 1e-1;
A = [1 \ 2.5 \ 3];
F = [4.9e1 5e1 6e1];
Theta = 2*pi*[rand(1) rand(1) rand(1)];
SNR = [0.001 \ 40 \ 100 \ 500]; \%(dB)
```

Mise en oeuvre - test.m

► Calcul des pics pour chaqu'un des SNRs

```
bAux = randn(1,N);
%signal
s = zeros (1, N);
for k = 1:P
s = s + A(k) * exp(2*pi*1i*n*T*F(k) + 1i*Theta(k));
end
%bruit
for l = 1 : size(SNR, 2)
varianceNoise = sum (A.*A) / (10 ^ (SNR(1) / 10));
b = sqrt(varianceNoise) * bAux;
x = s + b;
frequences = fDebut : fPas : fFin;
result = P_music (x, frequences, P);
plot(...)
end
```

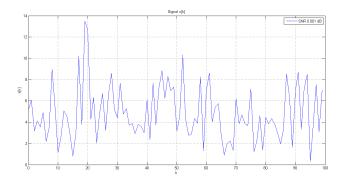


FIGURE 1: Signal avec du bruit pour  $SNR_{dB} = 0.001dB$ 

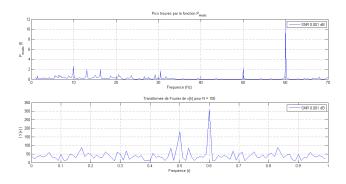


FIGURE 2: Resultats obtenus pour  $SNR_{dB} = 0.001dB$ 

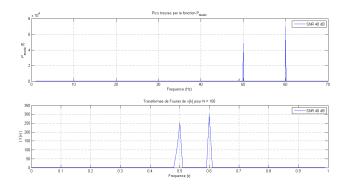


FIGURE 3: Resultats obtenus pour  $SNR_{dB} = 40 dB$ 

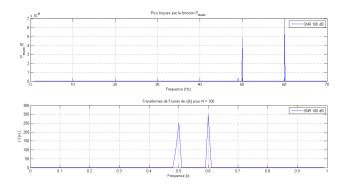


FIGURE 4: Resultats obtenus pour  $SNR_{dB} = 100dB$ 

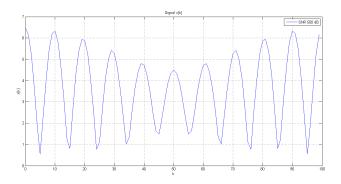


FIGURE 5: Signal avec du bruit pour  $SNR_{dB} = 500dB$ 

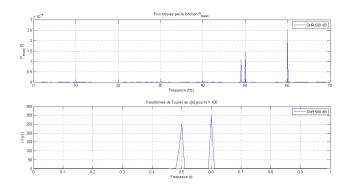


FIGURE 6: Resultats obtenus pour  $SNR_{dB} = 500dB$ 

### Critère de Rayleight

Analogie avec la lumière

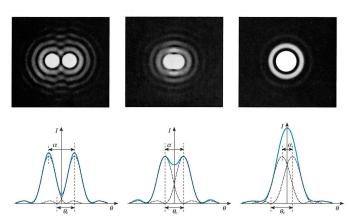


FIGURE 7: Distinction des différentes taches de lumière selon les cas

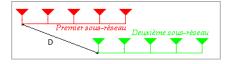


FIGURE 8: Disposition des antennes.

Déphasage temporel de  $\frac{\mathit{Dsin}(\phi)}{\mathit{c}}$  où  $\phi$  est l'angle d'incidence du signal

$$S_2 = S_1\Omega \tag{14}$$
 si 
$$S_1 = \begin{bmatrix} \boldsymbol{e}_{N-1}(f_1) & \cdots & \boldsymbol{e}_{N-1}(f_P) \end{bmatrix}$$
 et 
$$\Omega = \begin{bmatrix} \exp(2\pi j f_1 \frac{D sin(\phi_1)}{c}) & \boldsymbol{0} \\ & \ddots \\ \boldsymbol{0} & \exp(2\pi j f_p \frac{D sin(\phi_P)}{c}) \end{bmatrix}$$

► La matrice d'autocorrélation s'écrit alors

$$R_{xx} = \begin{bmatrix} S_1 \\ S_1 \Omega \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_1^2 & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & A_P^2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} S_1 \\ S_1 \Omega \end{bmatrix}^H + \rho_w \mathbf{I}$$
 (15)

Ce qui donne :

$$U = [u_1 \cdots u_P] = \begin{bmatrix} U_1 \\ U_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} S_1 \\ S_1 \Omega \end{bmatrix} T = \begin{bmatrix} S_1 T \\ S_1 \Omega T \end{bmatrix}$$
 (16)

Finalement

$$U_2 = U_1 T^{-1} \Omega T = U_1 \Psi \tag{17}$$

 $\blacktriangleright$  La méthode des moindres carrés donne alors une estimation de  $\Psi$  la matrice semblable à  $\Omega$  contenant les informations du signal

$$\Psi = (U_1 U_1^H)^{-1} U_1^H U_2 \tag{18}$$

### Références

- Institute for Dynamics Systems and Control. White noise and power spectral density.
  - http://www.idsc.ethz.ch/Courses/signals\_and\_systems/ ArchiveFall10/lectureNotes8.pdf
- ► S. Lawrence Marple Jr. *Digital Spectral Analysis with Applications*. Prentice-Hall Inc, 1988
- ▶ Bernard Picinbono. Signaux aléatoires Tome 2 Fonctions aléatoires et modèles avec problèmes résolus. Dunod Université, 1993
- Les méthodes à haute résolution. HERMES, 1998
- Yves Grenier. Méthodes haute-résolution en analyse spectrale et localisation.
  - http://perso.telecom-paristech.fr/~rioul/liesse/2012liesse4/YG-slides.pdf

