

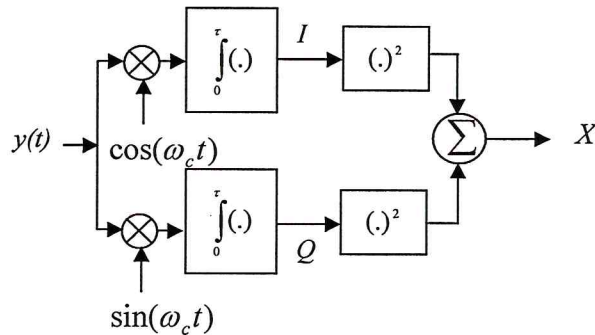
## "Techniques radars"

### Corrigé type du module « Traitement avancé du signal »

#### Questions de cours :

- Application des radars : (Navigation aérienne et maritime, guidage et recherche des fusés, météorologie, astronomie, ...etc).

-



Le rôle de ce détecteur est de mesurer en temps réel les deux composantes du module du signal reçu avec une phase aléatoire.

- Dans la détection classique on a trois critères qui sont le test de Bayes, le test de minimax et le critère de Neyman Pearson. Le 1<sup>er</sup> est lié aux coûts,  $C_{ij}$  et aux probabilités *a priori* ( $p_0$  et  $p_1$ ), le 2<sup>ème</sup> est lié aux coûts seulement et le 3<sup>ème</sup> ne dépend pas de coûts et de  $p_0$  et  $p_1$ .

- La détection classique (à seuil fixe) est fortement sensible aux variations de la puissance du bruit.

- La détection radar CFAR a pour but de maintenir une probabilité de fausse alarme constante pour quelque soit la puissance du clutter.

- Les lois de Weibull et de Log-normal sont :

$$p(x) = \frac{c}{b} \left(\frac{x}{b}\right)^{c-1} \exp\left(-\left(\frac{x}{b}\right)^c\right)$$

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma x} \exp\left(-\frac{(\ln(x) - \mu)^2}{2\sigma^2}\right)$$

#### Ex #1 : (Processus Stochastique)

##### a- Ergodicité dans la moyenne et l'autocorrélation :

L'espérance mathématique et la moyenne temporelle sont déterminées comme suit :

$$\begin{cases} E[X(t)] = \int_0^{2\pi} A \cos(\omega t + \theta) \frac{1}{2\pi} d\theta = 0 \\ \langle x(t) \rangle = \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T A \cos(\omega_0 t + \Theta) dt = 0 \end{cases} \Rightarrow \text{Le processus est ergodique dans la moyenne}$$

$$\begin{aligned}
R_{xx}(t+\tau, t) &= E[X(t+\tau)X(t)] = E[A \cos(\omega_0 t + \omega_0 \tau + \Theta) A \cos(\omega_0 t + \Theta)] \\
&= \frac{A^2}{2} E[\cos(\omega_0 \tau) + \cos(2\omega_0 t + \omega_0 \tau + 2\Theta)] \\
&= \frac{A^2}{2} \cos(\omega_0 \tau)
\end{aligned}$$

La transformation  $\cos \alpha \cos \beta = \frac{1}{2}(\cos(\alpha - \beta) + \cos(\alpha + \beta))$  est utilisée

$$\begin{aligned}
\langle x(t+\tau)x(t) \rangle &= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{1}{2T} \int_{-T}^T A^2 \cos(\omega_0 t + \omega_0 \tau + \Theta) \cos(\omega_0 t + \Theta) dt \\
&= \lim_{T \rightarrow \infty} \frac{A^2}{4T} \int_{-T}^T [\cos(2\omega_0 t + \omega_0 \tau + 2\Theta) + \cos(\omega_0 \tau)] dt = \frac{A^2}{2} \cos(\omega_0 \tau)
\end{aligned}$$

On obtient  $E[X(t+\tau)X(t)] = \langle x(t+\tau)x(t) \rangle$ , alors  $X(t)$  est ergodique dans l'autocorrélation.

### b- Densité spectrale de puissance :

En se basant sur la stationnarité au sens large de  $X(t)$ , la densité spectrale de puissance peut être calculée par la transformée de Fourier de  $R_{xx}(t+\tau, t)$  comme suit :

$$\begin{aligned}
S_{xx}(f) &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{A^2}{2} \cos(2\pi f_0 \tau) e^{-j2\pi f \tau} d\tau \\
&= \frac{A^2}{4} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{-j2\pi(f-f_0)\tau} + e^{-j2\pi(f+f_0)\tau} d\tau \\
&= \frac{A^2}{4} [\delta(f-f_0) + \delta(f+f_0)]
\end{aligned}$$

Où  $\delta(\cdot)$  est l'impulsion de Dirac.

### Ex #2 : (Détection classique)

#### a- Règle de décision :

Sous les deux hypothèses, on a

$$f_{Y|H_0}(y|H_0) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(y+A)^2}{2\sigma^2}\right]$$

$$f_{Y|H_1}(y|H_1) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left[-\frac{(y-A)^2}{2\sigma^2}\right]$$

Pour  $C_{00}=C_{11}=0$  et  $C_{10}=C_{01}=1$ , le rapport de vraisemblance est :

$$\Lambda(y) = \frac{f_{Y|H_1}}{f_{Y|H_0}} = \frac{\exp[-(y-A)^2 / 2\sigma^2]}{\exp[-(y+A)^2 / 2\sigma^2]} > \underset{H_0}{\underset{H_1}{\eta}} = \frac{P_0}{P_1}$$

$$\Rightarrow \ln \Lambda(y) = \frac{(y-A)^2}{2\sigma^2} - \frac{(y+A)^2}{2\sigma^2} > \underset{H_0}{\underset{H_1}{\ln \frac{P_0}{P_1}}}$$

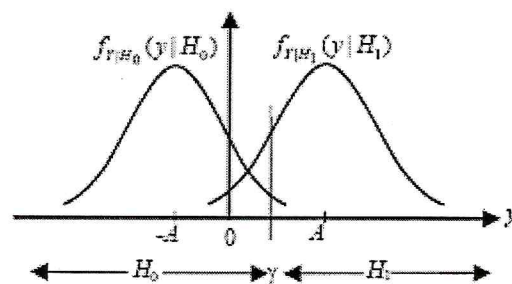
$$\Rightarrow y > \underset{H_0}{\underset{H_1}{\frac{\sigma^2}{2A} \ln \frac{P_0}{P_1}}}$$

**b- Etude des règles de décision :**

$$P_1 = \frac{P_0}{3} \Rightarrow y > \underset{H_0}{\underset{H_1}{\frac{\sigma^2}{2A} \ln 3}} = \frac{0.549\sigma^2}{A}$$

$$P_1 = P_0 \Rightarrow y > \underset{H_0}{\underset{H_1}{0}}$$

$$P_1 = \frac{5P_0}{3} \Rightarrow y > \underset{H_0}{\underset{H_1}{\frac{0.405\sigma^2}{A}}} = \frac{-256\sigma^2}{A}$$



Comme  $p_1$  augmente  $\Rightarrow$  croissance de la  $P_D$  et de la  $P_{FA}$ , mais la  $P_{FA}$  croît d'une manière rapide.