

SIGMA 2023 . Estimation spectrale paramétrique II (C1)

Méthode MVDR (Capon).

Peut-on trouver un filtre RIF qui extrait une sinusoïde à la fréquence f_0 .

$$X_t = A e^{j2\pi f_0 t} + V_t \quad \text{où } V_t \text{ est un bruit.}$$

$$\text{Filtre RIF: } Y_t = \sum_{k=0}^P \varphi_k X_{t-k} \quad \left(\text{ressemble à la prédiction linéaire} \right. \\ \left. \text{mais } \varphi_0 \neq 1 \right)$$

$$\text{Minimiser } E(|Y_t|^2) \quad \text{MV = minimum variance}$$

Respecter la sinusoïde :

$$\text{si } X_t = A e^{j2\pi f_0 t} \quad \sum_{k=0}^P \varphi_k \tilde{X}_{t-k} = A \sum_{k=0}^P \varphi_k e^{+j2\pi f_0 (t-k)}$$

on veut que

$$\text{soit égal à } A e^{j2\pi f_0 t} = \tilde{X}_t$$

$$\text{d'où la contrainte: } 1 = \sum_{k=0}^P \varphi_k e^{-j2\pi f_0 k} \rightarrow \text{Distortionless Response}$$

MVDR = Minimum Variance Distortionless Response.

$$C = E(|Y|^2) = E|\Phi^H X_t|^2 \quad \text{avec } \Phi = \begin{bmatrix} \varphi_0^* \\ \varphi_1^* \\ \vdots \\ \varphi_P^* \end{bmatrix} \quad X_t = \begin{bmatrix} X_t \\ X_{t-1} \\ \vdots \\ X_{t-P} \end{bmatrix}$$

$$C = \Phi^H E(X_t X_t^H) \Phi = \Phi^H \Gamma_P \Phi$$

$$\Gamma_P = \begin{bmatrix} \gamma(0) & \gamma(-1) & \dots & \gamma(-P) \\ \gamma(1) & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \ddots & \ddots & \gamma(-1) \\ \gamma(P) & \gamma(1) & \gamma(0) & \end{bmatrix} \quad \text{avec } \gamma(k) = E(X_t X_{t-k}^*)$$

posons $e_0 = \begin{bmatrix} 1 \\ e^{-j2\pi f_0} \\ e^{-j2\pi 2f_0} \\ \vdots \\ e^{-j2\pi p f_0} \end{bmatrix}$

la contrainte s'écrit $1 = e_0^H \Phi$

Multiplicons de Lagrange λ pour minimiser

$$\begin{cases} \Phi^H \Gamma_p \Phi + \lambda (1 - e_0^H \Phi) \\ e_0^H \Phi = 1 \end{cases}$$

Peut-on dériver $\Phi^H \Gamma_p \Phi$ par rapport à Φ ?

Pas directement car la forme quadratique n'est pas holomorphe

Exemple : $f(x) = x^* x$ $\exists ? \lim_{\delta \rightarrow 0} \frac{f(x+\delta) - f(x)}{\delta}$

$$\frac{1}{\delta} [(x+\delta)^*(x+\delta) - x^* x] = \frac{1}{\delta} [x^* \delta + \delta^* x + \delta^* \delta]$$

$$= x^* + \frac{\delta^*}{\delta} x + \delta^*$$

Le premier terme est la dérivée attendue.

Le troisième terme tend vers 0

Mais le second n'a pas de limite définie.

On ne dérivera donc pas par rapport à Φ , mais par rapport à $\text{Re}(\Phi)$ et $\text{Im}(\Phi)$

Posons $\Phi = A + jB$ et $\Gamma = R + jQ$

$$\begin{aligned} \Phi^H \Gamma \Phi &= (A + jB)^H (R + jQ) (A + jB) \\ &= (A^T - jB^T) (RA - QB + j(QA + RB)) \\ &= A^T RA - A^T QB + B^T QA + B^T RB \\ &\quad + j(-B^T RA + B^T QB + A^T QA + A^T RB) \\ &= A^T RA + B^T RB + j(A^T QA + B^T QA) \end{aligned}$$

Notons que $\Gamma = \Gamma^H \Rightarrow \begin{cases} R = R^T \\ Q = -Q^T \end{cases}$

(C3)

donc $A^T Q A = (A^T Q A)^T = A^T Q^T A = -A^T Q A = 0$

Mais nous conservons ces termes dans le calcul ...

$$\text{Grad}_A(\Phi^H \Gamma \Phi) = 2RA + 2jQA$$

$$\text{Grad}_B(\Phi^H \Gamma \Phi) = 2RB + 2jQB$$

Ecrire que ces deux vecteurs réels sont nuls équivaut à écrire $0 = \text{Grad}_A(\cdot) + j \text{Grad}_B(\cdot)$

soit :

$$\text{Grad}_A(\Phi^H \Gamma \Phi) + j \text{Grad}_B(\Phi^H \Gamma \Phi) = 2[RA - QB + j(QA + RB)]$$

$$= 2(R + jQ)(A + jB)$$

$$= 2\Gamma\Phi$$

La dérivation est donc possible.

$$\text{Min } \Phi^H \Gamma \Phi + \lambda(1 - e_0^H \Phi) \quad \text{avec } e_0^H \Phi = 1$$

$$0 = 2\Gamma\Phi - \lambda e_0$$

$$\Rightarrow \Phi = \frac{\lambda}{2} \Gamma^{-1} e_0$$

$$\text{puis } e_0^H \Phi = 1 \Rightarrow \frac{\lambda}{2} e_0^H \Gamma^{-1} e_0 = 1 \Rightarrow \frac{\lambda}{2} = \frac{1}{e_0^H \Gamma^{-1} e_0}$$

$$\text{d'où } \Phi = \frac{\Gamma^{-1} e_0}{e_0^H \Gamma^{-1} e_0}$$

$$\text{et } \Phi^H \Gamma \Phi = \frac{(e_0^H \Gamma^{-1}) \Gamma (\Gamma^{-1} e_0)}{(e_0^H \Gamma^{-1} e_0)^2} = \frac{e_0^H \Gamma^{-1} e_0}{(e_0^H \Gamma^{-1} e_0)^2} = \frac{1}{e_0^H \Gamma^{-1} e_0}$$

L'estimateur spectral MVDR est :

$$\hat{S}_{xx}(f) = \frac{1}{e_0^H(f) \Gamma^{-1} e_0(f)}$$

Variante (Lagunas)

(C4)

rapporter la puissance trouvée à celle d'un bruit blanc filtré par Φ .

$$\Phi^H I \Phi = \frac{e_0^H \Gamma^{-1} e_0}{e_0^H \Gamma^{-1} e_0} \times \frac{\Gamma^{-1} e_0}{e_0^H \Gamma^{-1} e_0} = \frac{e_0^H \Gamma^{-2} e_0}{(e_0^H \Gamma^{-1} e_0)^2}$$

$$\frac{\Phi^H R \Phi}{\Phi^H I \Phi} = \frac{1}{e_0^H \Gamma^{-1} e_0} \times \frac{(e_0^H \Gamma^{-1} e_0)^2}{e_0^H \Gamma^{-2} e_0} = \frac{e_0^H \Gamma^{-1} e_0}{e_0^H \Gamma^{-2} e_0}$$

$$\text{d'où } \hat{S}_{xx}(f) = \frac{e_0^H \Gamma^{-1} e_0}{e_0^H \Gamma^{-2} e_0}$$

Remarque : calcul $e_0^H \Gamma^{-1} e_0$

Γ est Toeplitz, mais Γ^{-1} ne l'est pas.

Posons $\Gamma^{-1} = [g_{km}]$

g_{km} = élément en ligne k et colonne m de Γ^{-1}

$$e_0^H \Gamma^{-1} e_0 = \sum_{k=0}^P \sum_{m=0}^P e^{j2\pi f_0 k} g_{km} e^{-j2\pi f_0 m}$$

$$\tilde{k} = m - k$$

$$= \sum_{\tilde{k}=-P}^P e^{-j2\pi f_0 \tilde{k}} \sum_{m=\max(0, \tilde{k})}^{\min(P, P+\tilde{k})} g_{m-\tilde{k}, m}$$

On peut donc calculer $e_0^H \Gamma^{-1} e_0$ par Transformée de Fourier de la séquence $[a_{-P} \dots a_0 \dots a_P]$

avec

$$a_k = \sum_{m=\max(0, k)}^{\min(P, P+k)} g_{m-k, m}$$