

**Université de Rennes 1**  
**DEA STIR**  
**Signal — Télécommunications — Images — Radar**  
**Option Signal**

**Examen du cours**  
**“Filtre de Kalman et modèles de Markov cachés”**  
**Mercredi 19 décembre 2001, 8:00 à 9:30**

**PROBLÈME :**

L’objectif de ce problème est de proposer un algorithme efficace pour calculer l’espérance conditionnelle d’une fonctionnelle additive dans le système linéaire gaussien suivant :

$$X_{k+1} = F_k X_k + G_k W_k ,$$

$$Y_k = H_k X_k + V_k ,$$

où on suppose que

- *Le bruit  $\{W_k\}$  est un bruit blanc gaussien de covariance  $Q_k^W$ .*
- *La condition initiale  $X_0$  est gaussienne, de moyenne  $\bar{X}_0$  et de covariance  $Q_0^X$ .*
- *Le bruit d’observation  $\{V_k\}$  est un bruit blanc gaussien de covariance  $Q_k^V$ .*
- *Les bruits  $\{W_k\}$  et  $\{V_k\}$ , et la condition initiale  $X_0$  sont mutuellement indépendants.*

Il s’agit de calculer la quantité suivante :

$$A_n = \mathbb{E}\left[\sum_{k=0}^{n-1} C_k W_k \mid Y_0, \dots, Y_n\right] .$$

On introduit le système linéaire gaussien :

$$\begin{pmatrix} X_{k+1} \\ \Xi_{k+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} F_k & 0 \\ 0 & I \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X_k \\ \Xi_k \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} G_k \\ C_k \end{pmatrix} W_k ,$$

$$Y_k = (H_k \ 0) \begin{pmatrix} X_k \\ \Xi_k \end{pmatrix} + V_k ,$$

où en plus des hypothèses déjà faites, on suppose que

- La condition initiale  $\Xi_0$  est nulle, c'est-à-dire que la variable aléatoire  $\begin{pmatrix} X_0 \\ \Xi_0 \end{pmatrix}$  est gaussienne, de moyenne  $\begin{pmatrix} \bar{X}_0 \\ 0 \end{pmatrix}$  et de covariance  $\begin{pmatrix} Q_0^X & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ .

(i) **Montrer que**

$$\Xi_n = \sum_{k=0}^{n-1} C_k W_k .$$

Pour tout instant  $k$ , on définit la moyenne et la matrice de covariance

$$\mathbb{E}\left[\begin{pmatrix} X_k \\ \Xi_k \end{pmatrix} \mid Y_0, \dots, Y_k\right] = \begin{pmatrix} \hat{X}_k \\ \hat{\Xi}_k \end{pmatrix} ,$$

$$\mathbb{E}\left[\begin{pmatrix} \hat{X}_k - X_k \\ \hat{\Xi}_k - \Xi_k \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \hat{X}_k - X_k \\ \hat{\Xi}_k - \Xi_k \end{pmatrix}^* \mid Y_0, \dots, Y_k\right] = \begin{pmatrix} P_k & S_k \\ S_k^* & \Sigma_k \end{pmatrix} ,$$

et on définit également la moyenne et la matrice de covariance

$$\mathbb{E}\left[\begin{pmatrix} X_k \\ \Xi_k \end{pmatrix} \mid Y_0, \dots, Y_{k-1}\right] = \begin{pmatrix} \hat{X}_k^- \\ \hat{\Xi}_k^- \end{pmatrix} ,$$

$$\mathbb{E}\left[\begin{pmatrix} \hat{X}_k^- - X_k \\ \hat{\Xi}_k^- - \Xi_k \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \hat{X}_k^- - X_k \\ \hat{\Xi}_k^- - \Xi_k \end{pmatrix}^* \mid Y_0, \dots, Y_{k-1}\right] = \begin{pmatrix} P_k^- & S_k^- \\ (S_k^-)^* & \Sigma_k^- \end{pmatrix} .$$

(ii) **Montrer que**

$$A_n = \mathbb{E}[\Xi_n \mid Y_0, \dots, Y_n] = \hat{\Xi}_n .$$

(iii) **Donner les équations du filtre de Kalman pour le vecteur d'état**  $\begin{pmatrix} X_k \\ \Xi_k \end{pmatrix}$ .

(iv) **En déduire que**

$$A_n = \sum_{k=1}^n L_k [Y_k - H_k \hat{X}_k^-] ,$$

où on donnera l'expression de la matrice  $L_k$  pour tout instant  $k$ .