

**Université de Rennes 1**  
**Master recherche STI**  
**Examen du cours UE 14**  
**“Filtre de Kalman et modèles de Markov cachés”**  
**Jeudi 27 janvier 2005, 14:00 à 16:00**

**PROBLÈME :**

L’objectif de ce problème est de retrouver les équations du filtre de Kalman, en appliquant les équations du filtre bayésien optimal dans le cas particulier des systèmes linéaires gaussiens.

On considère le système dynamique suivant

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

$$Y_k = H_k X_k + V_k ,$$

où  $\{X_k\}$ ,  $\{Y_k\}$ ,  $\{W_k\}$  et  $\{V_k\}$  prennent respectivement leurs valeurs dans  $\mathbb{R}^m$ ,  $\mathbb{R}^d$ ,  $\mathbb{R}^p$  et  $\mathbb{R}^d$ . On fait les hypothèses suivantes sur les coefficients :  $F_k \in \mathbb{R}^{m \times m}$ ,  $G_k \in \mathbb{R}^{m \times p}$ ,  $H_k \in \mathbb{R}^{d \times m}$ , pour tout  $k \in \mathbb{N}$ . On suppose que

- le bruit  $\{W_k\}$  est un bruit blanc gaussien centré, de matrice de covariance  $Q_k^W$  *pas nécessairement inversible*,
- la condition initiale  $X_0$  est gaussienne, de moyenne  $\bar{X}_0$  et de matrice de covariance  $Q_0^X$  *pas nécessairement inversible*,
- le bruit d’observation  $\{V_k\}$  est un bruit blanc gaussien centré, de matrice de covariance  $Q_k^V$  *inversible*,
- les bruits  $\{W_k\}$  et  $\{V_k\}$ , et la condition initiale  $X_0$ , sont mutuellement indépendants.

Il s’agit de calculer la loi conditionnelle de la variable aléatoire  $X_k$  sachant  $Y_{0:k}$ , et la loi conditionnelle de la variable aléatoire  $X_k$  sachant  $Y_{0:k-1}$ , définies par

$$\mu_k(dx) = \mathbb{P}[X_k \in dx \mid Y_{0:k}] \quad \text{et} \quad \mu_k^-(dx) = \mathbb{P}[X_k \in dx \mid Y_{0:k-1}] ,$$

respectivement, et on se propose de procéder par récurrence.

On rappelle (voir l'annexe *Rappels de probabilités* dans le cours) que la fonction caractéristique d'une distribution de probabilité  $\mu(dx)$  sur  $\mathbb{R}^m$  est définie pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$  par

$$\Phi_\mu(u) = \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x\} \mu(dx) ,$$

et que la distribution  $\mu(dx)$  est gaussienne, de moyenne  $\chi$  et de matrice de covariance (pas nécessairement inversible)  $\Sigma$ , *si et seulement si* sa fonction caractéristique s'écrit

$$\Phi_\mu(u) = \exp\{i u^* \chi - \frac{1}{2} u^* \Sigma u\} ,$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$ . Enfin, si la matrice de covariance  $\Xi$  est inversible, on admettra la formule suivante (qui sera utilisée seulement à la question (x) ci-dessous) : pour tout  $v \in \mathbb{R}^d$  et tout  $z \in \mathbb{C}^d$

$$\int_{\mathbb{R}^d} \exp\{i v^* y'\} \exp\{-\frac{1}{2} (y' - z)^* \Xi^{-1} (y' - z)\} \frac{dy'}{\sqrt{\det(2\pi \Xi)}} = \exp\{i v^* z - \frac{1}{2} v^* \Xi v\} .$$

- (i) **Donner l'expression de la fonction caractéristique  $\Phi_{\mu_0^-}(u)$  de la loi conditionnelle  $\mu_0^-(dx)$ , c'est-à-dire de la loi du vecteur aléatoire  $X_0$ .**

---

SOLUTION

---

D'après l'énoncé, la loi  $\mu_0^-(dx)$  est gaussienne, de moyenne  $\bar{X}_0$  et de matrice de covariance  $Q_0^X$ , et sa fonction caractéristique est donc donnée par

$$\Phi_{\mu_0^-}(u) = \exp\{i u^* \bar{X}_0 - \frac{1}{2} u^* Q_0^X u\} ,$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$ . □

---

- (ii) **On suppose que la loi conditionnelle  $\mu_{k-1}(dx)$  est gaussienne, de moyenne  $\hat{X}_{k-1}$  et de matrice de covariance  $P_{k-1}$  pas nécessairement inversible. Donner l'expression de la fonction caractéristique  $\Phi_{\mu_{k-1}}(u)$  de la loi conditionnelle  $\mu_{k-1}(dx)$ .**

---

SOLUTION

---

Par définition

$$\Phi_{\mu_{k-1}}(u) = \exp\{i u^* \hat{X}_{k-1} - \frac{1}{2} u^* P_{k-1} u\} ,$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$ . □

---

- (iii) Dans le cas particulier du système linéaire gaussien considéré, décrire la loi conditionnelle  $Q_k(x, dx')$  du vecteur aléatoire  $X_k$  sachant  $X_{k-1} = x$ . En déduire l'expression de la fonction caractéristique

$$\Phi_k(x, u) = \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} Q_k(x, dx') ,$$

paramétrée par  $x \in \mathbb{R}^m$ , du noyau markovien  $Q_k(x, dx')$ .

---

SOLUTION

---

Dans le cas particulier où

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

et avec les hypothèses faites, la loi conditionnelle  $Q_k(x, dx')$  du vecteur aléatoire  $X_k$  sachant  $X_{k-1} = x$  est une loi gaussienne, de moyenne  $F_k x$  et de matrice de covariance  $G_k Q_k^W G_k^*$ , et sa fonction caractéristique est donc donnée par

$$\Phi_k(x, u) = \exp\{i u^* F_k x - \frac{1}{2} u^* G_k Q_k^W G_k^* u\} ,$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$  et tout  $x \in \mathbb{R}^m$ .

---

□

- (iv) Rappeler l'expression générale de la loi conditionnelle  $\mu_k^-(dx')$  en fonction de la loi conditionnelle  $\mu_{k-1}(dx)$  et du noyau markovien  $Q_k(x, dx')$ .

---

SOLUTION

---

D'après le cours

$$\mu_k^-(dx') = \mu_{k-1} Q_k(dx') = \int_{\mathbb{R}^m} \mu_{k-1}(dx) Q_k(x, dx') .$$

---

□

- (v) Déduire de (ii), (iii) et (iv) l'expression de la fonction caractéristique  $\Phi_{\mu_k^-}(u)$  de la loi conditionnelle  $\mu_k^-(dx')$ . En déduire que la loi conditionnelle  $\mu_k^-(dx')$  est gaussienne et donner l'expression de sa moyenne  $\widehat{X}_k^-$  et de sa matrice de covariance  $P_k^-$  en fonction de  $\widehat{X}_{k-1}$  et de  $P_{k-1}$ .

---

SOLUTION

---

Par définition, et en utilisant les résultats obtenus en (ii), (iii) et (iv), on obtient

$$\begin{aligned}
\Phi_{\mu_k^-}(u) &= \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} \mu_k^-(dx') \\
&= \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} \left\{ \int_{\mathbb{R}^m} \mu_{k-1}(dx) Q_k(x, dx') \right\} \\
&= \int_{\mathbb{R}^m} \left\{ \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} Q_k(x, dx') \right\} \mu_{k-1}(dx) \\
&= \int_{\mathbb{R}^m} \Phi_k(x, u) \mu_{k-1}(dx) \\
&= \int_{\mathbb{R}^m} \exp\left\{i u^* F_k x - \frac{1}{2} u^* G_k Q_k^W G_k^* u\right\} \mu_{k-1}(dx) \\
&= \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* F_k x\} \mu_{k-1}(dx) \exp\left\{-\frac{1}{2} u^* G_k Q_k^W G_k^* u\right\} \\
&= \Phi_{\mu_{k-1}}(F_k^* u) \exp\left\{-\frac{1}{2} u^* G_k Q_k^W G_k^* u\right\} \\
&= \exp\left\{i u^* F_k \widehat{X}_{k-1} - \frac{1}{2} u^* F_k P_{k-1} F_k^* u\right\} \exp\left\{-\frac{1}{2} u^* G_k Q_k^W G_k^* u\right\} \\
&= \exp\left\{i u^* \widehat{X}_k^- - \frac{1}{2} u^* P_k^- u\right\},
\end{aligned}$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$ , avec

$$\widehat{X}_k^- = F_k \widehat{X}_{k-1} \quad \text{et} \quad P_k^- = F_k P_{k-1} F_k^* + G_k Q_k^W G_k^* .$$

On en déduit que la loi conditionnelle  $\mu_k^-(dx')$  est gaussienne, de moyenne  $\widehat{X}_k^-$  et de matrice de covariance  $P_k^-$ , dont les expressions sont données ci-dessus en fonction de  $\widehat{X}_{k-1}$  et de  $P_{k-1}$ .

□

---

- (vi) **Dans le cas particulier du système linéaire gaussien considéré, donner l'expression de la densité conditionnelle  $g_k(x', y')$ , paramétrée par  $x' \in \mathbb{R}^m$ , du vecteur aléatoire  $Y_k$  sachant  $X_k = x'$ . En déduire l'expression de la fonction de vraisemblance  $\Psi_k(x') = g_k(x', Y_k)$ .**

---

SOLUTION

---

Dans le cas particulier où

$$Y_k = H_k X_k + V_k ,$$

et avec les hypothèses faites, la loi conditionnelle du vecteur aléatoire  $Y_k$  sachant  $X_k = x'$  est une loi gaussienne, de moyenne  $H_k x'$  et de matrice de covariance inversible  $Q_k^V$ , et cette loi conditionnelle possède donc une densité donnée par

$$g_k(x', y') = \frac{1}{\sqrt{\det(2\pi Q_k^V)}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(y' - H_k x')^* (Q_k^V)^{-1} (y' - H_k x')\right\},$$

pour tout  $x' \in \mathbb{R}^m$  et tout  $y' \in \mathbb{R}^d$ . La fonction de vraisemblance est donnée (à une constante multiplicative près) par

$$\Psi_k(x') = \exp\left\{-\frac{1}{2}(Y_k - H_k x')^* (Q_k^V)^{-1} (Y_k - H_k x')\right\}.$$

pour tout  $x' \in \mathbb{R}^m$ .

□

(vii) **Rappeler l'expression générale de la loi conditionnelle  $\mu_k(dx')$  en fonction de la loi conditionnelle  $\mu_k^-(dx')$  et de la fonction de vraisemblance  $\Psi_k(x')$ . En déduire une première expression, non explicite, de la fonction caractéristique  $\Phi_{\mu_k}(u)$  de la loi conditionnelle  $\mu_k(dx')$ .**

SOLUTION

D'après le cours

$$\mu_k(dx') = c_k \Psi_k(x') \mu_k^-(dx'),$$

avec la constante de normalisation  $c_k$ . On en déduit l'expression de la fonction caractéristique

$$\Phi_{\mu_k}(u) = \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} \mu_k(dx') = c_k \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} \Psi_k(x') \mu_k^-(dx') = c_k F_k(u),$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$ , avec

$$\begin{aligned} F_k(u) &= \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} \Psi_k(x') \mu_k^-(dx') \\ &= \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} \exp\left\{-\frac{1}{2}(Y_k - H_k x')^* (Q_k^V)^{-1} (Y_k - H_k x')\right\} \mu_k^-(dx'). \end{aligned}$$

En particulier pour  $u = 0$ , on obtient  $\Phi_{\mu_k}(0) = c_k F_k(0) = 1$ , avec

$$F_k(0) = \int_{\mathbb{R}^m} \exp\left\{-\frac{1}{2}(Y_k - H_k x')^* (Q_k^V)^{-1} (Y_k - H_k x')\right\} \mu_k^-(dx').$$

□

Pour pouvoir calculer

$$F_k(u) = \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} \exp\{-\frac{1}{2} (Y_k - H_k x')^* (Q_k^V)^{-1} (Y_k - H_k x')\} \mu_k^-(dx') ,$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$ , on définit

$$F_k(u, y') = \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} \exp\{-\frac{1}{2} (y' - H_k x')^* (Q_k^V)^{-1} (y' - H_k x')\} \mu_k^-(dx') ,$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$  et tout  $y' \in \mathbb{R}^d$ , et on se propose de calculer la transformée de Fourier de la fonction  $y' \mapsto F_k(u, y')$ , où  $u \in \mathbb{R}^m$  est fixé.

(viii) **Montrer que**

$$\begin{aligned} & \int_{\mathbb{R}^d} \exp\{i v^* y'\} F_k(u, y') \frac{dy'}{\sqrt{\det(2\pi Q_k^V)}} \\ &= \exp\{i u^* \widehat{X}_k^- - \frac{1}{2} u^* P_k^- u\} \exp\{i v^* H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u) - \frac{1}{2} v^* \Xi_k v\} , \end{aligned}$$

**pour tout  $v \in \mathbb{R}^d$  et tout  $u \in \mathbb{R}^m$ , avec  $\Xi_k = H_k P_k^- H_k^* + Q_k^V$ .**

---

SOLUTION

---

Par définition, et en utilisant l'expression de la fonction caractéristique d'une loi gaussienne de moyenne  $H_k x'$  et de matrice de covariance  $Q_k^V$ , on obtient

$$\begin{aligned} & \int_{\mathbb{R}^d} \exp\{i v^* y'\} F_k(u, y') \frac{dy'}{\sqrt{\det(2\pi Q_k^V)}} \\ &= \int_{\mathbb{R}^d} \left\{ \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} \exp\{-\frac{1}{2} (y' - H_k x')^* (Q_k^V)^{-1} (y' - H_k x')\} \mu_k^-(dx') \right\} \\ & \quad \exp\{i v^* y'\} \frac{dy'}{\sqrt{\det(2\pi Q_k^V)}} \\ &= \int_{\mathbb{R}^m} \left\{ \int_{\mathbb{R}^d} \exp\{i v^* y'\} \exp\{-\frac{1}{2} (y' - H_k x')^* (Q_k^V)^{-1} (y' - H_k x')\} \frac{dy'}{\sqrt{\det(2\pi Q_k^V)}} \right\} \\ & \quad \exp\{i u^* x'\} \mu_k^-(dx') \\ &= \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i u^* x'\} \exp\{i v^* H_k x' - \frac{1}{2} v^* Q_k^V v\} \mu_k^-(dx') \\ &= \int_{\mathbb{R}^m} \exp\{i (u + H_k^* v)^* x'\} \mu_k^-(dx') \exp\{-\frac{1}{2} v^* Q_k^V v\} \end{aligned}$$

$$= \Phi_{\mu_k^-}(u + H_k^* v) \exp\{-\frac{1}{2} v^* Q_k^V v\}$$

$$= \exp\{i(u + H_k^* v)^* \widehat{X}_k^- - \frac{1}{2}(u + H_k^* v)^* P_k^- (u + H_k^* v)\} \exp\{-\frac{1}{2} v^* Q_k^V v\}$$

$$= \exp\{i u^* \widehat{X}_k^- - \frac{1}{2} u^* P_k^- u\} \exp\{i v^* H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u) - \frac{1}{2} v^* \Xi_k v\},$$

pour tout  $v \in \mathbb{R}^d$  et tout  $u \in \mathbb{R}^m$ , avec  $\Xi_k = H_k P_k^- H_k^* + Q_k^V$ .

□

(ix) **Monter que la matrice de covariance  $\Xi_k = H_k P_k^- H_k^* + Q_k^V$  est inversible.**

SOLUTION

D'après l'énoncé, la matrice symétrique  $Q_k^V$  est inversible, et la matrice symétrique  $\Xi_k = H_k P_k^- H_k^* + Q_k^V \geq Q_k^V$  est donc inversible.

□

(x) **Déduire de (viii) que**

$$F_k(u, y') = \frac{\sqrt{\det Q_k^V}}{\sqrt{\det \Xi_k}} \exp\{i u^* \widehat{X}_k^- - \frac{1}{2} u^* P_k^- u\} \\ \exp\{-\frac{1}{2} (y' - H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u))^* \Xi_k^{-1} (y' - H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u))\},$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$  et tout  $y' \in \mathbb{R}^d$ .

SOLUTION

D'après la formule rappelée en préambule, et compte tenu que la matrice  $\Xi_k$  est inversible

$$\int_{\mathbb{R}^d} \exp\{i v^* y'\} \exp\{-\frac{1}{2} (y' - H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u))^* \Xi_k^{-1} (y' - H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u))\} \\ \frac{dy'}{\sqrt{\det(2\pi \Xi_k)}} = \exp\{i v^* H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u) - \frac{1}{2} v^* \Xi_k v\},$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$ , c'est-à-dire que les deux applications

$$y' \longmapsto F_k(u, y') \frac{1}{\sqrt{\det(2\pi Q_k^V)}},$$

et

$$y' \longmapsto \exp\{-\frac{1}{2} (y' - H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u))^* \Xi_k^{-1} (y' - H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u))\} \frac{1}{\sqrt{\det(2\pi \Xi_k)}} \\ \exp\{i u^* \widehat{X}_k^- - \frac{1}{2} u^* P_k^- u\},$$

ont même transformée de Fourier pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$ , et sont donc égales.

□

- (xi) **En déduire l'expression de la fonction caractéristique  $\Phi_{\mu_k}(u)$  de la loi conditionnelle  $\mu_k(dx')$ . En déduire que la loi conditionnelle  $\mu_k(dx')$  est gaussienne et donner l'expression de sa moyenne  $\widehat{X}_k$  et de sa matrice de covariance  $P_k$  en fonction de  $\widehat{X}_k^-$  et de  $P_k^-$ .**

---

SOLUTION

---

En développant l'expression suivante tirée de (x), on obtient

$$\begin{aligned}
F_k(u) &= F_k(u, Y_k) \\
&= \frac{\sqrt{\det Q_k^V}}{\sqrt{\det \Xi_k}} \exp\left\{i u^* \widehat{X}_k^- - \frac{1}{2} u^* P_k^- u\right\} \\
&\quad \exp\left\{-\frac{1}{2} (Y_k - H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u))^* \Xi_k^{-1} (Y_k - H_k (\widehat{X}_k^- + i P_k^- u))\right\} \\
&= \frac{\sqrt{\det Q_k^V}}{\sqrt{\det \Xi_k}} \exp\left\{-\frac{1}{2} (Y_k - H_k \widehat{X}_k^-)^* \Xi_k^{-1} (Y_k - H_k \widehat{X}_k^-)\right\} \\
&\quad \exp\left\{i u^* (\widehat{X}_k^- + P_k^- H_k^* \Xi_k^{-1} (Y_k - H_k \widehat{X}_k^-))\right. \\
&\quad \left. - \frac{1}{2} u^* (P_k^- - P_k^- H_k^* \Xi_k^{-1} H_k P_k^-) u\right\} \\
&= F_k(0) \exp\left\{i u^* \widehat{X}_k - \frac{1}{2} u^* P_k u\right\},
\end{aligned}$$

pour tout  $u \in \mathbb{R}^m$ , avec

$$\widehat{X}_k = \widehat{X}_k^- + P_k^- H_k^* \Xi_k^{-1} (Y_k - H_k \widehat{X}_k^-) \quad \text{et} \quad P_k = P_k^- - P_k^- H_k^* \Xi_k^{-1} H_k P_k^-,$$

et avec

$$F_k(0) = \frac{\sqrt{\det Q_k^V}}{\sqrt{\det \Xi_k}} \exp\left\{-\frac{1}{2} (Y_k - H_k \widehat{X}_k^-)^* \Xi_k^{-1} (Y_k - H_k \widehat{X}_k^-)\right\}.$$

En utilisant l'expression obtenue en (vii) pour la fonction caractéristique de la loi conditionnelle  $\mu_k(dx')$ , et en utilisant la relation  $\Phi_{\mu_k}(0) = c_k F_k(0) = 1$ , on obtient

$$\begin{aligned}
\Phi_{\mu_k}(u) &= c_k F_k(u) = c_k F_k(0) \exp\left\{i u^* \widehat{X}_k - \frac{1}{2} u^* P_k u\right\} \\
&= \exp\left\{i u^* \widehat{X}_k - \frac{1}{2} u^* P_k u\right\}.
\end{aligned}$$



On en déduit que la loi conditionnelle  $\mu_k(dx')$  est gaussienne, de moyenne  $\widehat{X}_k$  et de matrice de covariance  $P_k$ , dont les expressions sont données ci-dessus en fonction de  $\widehat{X}_k^-$  et de  $P_k^-$ . En comparant avec l'expression obtenue en (vii) pour  $F_k(0)$ , on obtient également

$$\begin{aligned} & \int_{\mathbb{R}^m} \exp\left\{-\frac{1}{2} (Y_k - H_k x')^* (Q_k^V)^{-1} (Y_k - H_k x')\right\} \mu_k^-(dx') \\ &= \frac{\sqrt{\det Q_k^V}}{\sqrt{\det \Xi_k}} \exp\left\{-\frac{1}{2} (Y_k - H_k \widehat{X}_k^-)^* \Xi_k^{-1} (Y_k - H_k \widehat{X}_k^-)\right\}. \end{aligned}$$

---

□