

Examen final du 4 mai 2017. Durée 3h00.

Barème indicatif: QC: 2pts, E1: 2pts, E2: 4pts Pb: 12pts.

**Question de cours: Filtre de Kalman-Bucy**

Étant donné un système dynamique aléatoire défini par  $X_{n+1} = AX_n + \varepsilon_{n+1}$  avec  $A \in \mathbb{R}^{d \times d}$  et  $(\varepsilon_n)_n$  une suite i.i.d de v.a dans  $\mathbb{R}^d$  de loi  $\mathcal{N}(0, Q)$  ( $Q \in \mathbb{R}^{d \times d}$ ) et  $X_0 = 0$ . Les observations sont données par  $Y_n := CX_n + \tau_n$  où  $C \in \mathbb{R}^{p \times d}$  et  $(\tau_n)_n$  est une suite i.i.d de v.a dans  $\mathbb{R}^p$  de loi  $\mathcal{N}(0, R)$  où  $R$  est supposée inversible. On note  $\hat{X}_n := \mathbb{E}[X_n | Y_0, \dots, Y_n]$ ,  $\hat{X}_n^- := \mathbb{E}[X_n | Y_0, \dots, Y_{n-1}]$  et  $J_n := Y_n - \mathbb{E}[Y_n | Y_0, \dots, Y_{n-1}]$ .

1. Qu'est ce que  $J_n$  ?
2. La matrice de gain de Kalman  $K_n$  est définie par  $\mathbb{E}[X_n | J_n] = K_n J_n$ . Montrer que  $K_n = P_n^- C^* (C P_n^- C^* + R)^{-1}$  où  $P_n^-$  est la matrice de covariance de  $X_n - \hat{X}_n^-$ .

**Exercice 1.**

On considère un marché à deux temps  $t = 0$  et  $t = 1$ . L'actif sans-risque vaut 1€ à  $t = 0$  et 2€ à  $t = 1$ . L'actif risqué vaut 30€ à la date  $t = 0$  et a 85% de chance de valoir 70€ et 15% de chance de valoir 10€ à la date  $t = 1$ . Calculer le prix, à  $t = 0$ , d'un call européen de prix d'exercice 40€.

**corrigé:** Il existe une unique proba risque neutre puisque il y a un unique  $p \in ]0, 1[$  tel que  $p70/2 + (1 - p)10/2 = 30$  et on trouve  $p = 5/6$ . Le marché est viable et complet et on peut calculer le prix du call européen:

$$\mathbb{E}[\frac{1}{2}(S_1 - 40)^+] = \frac{1}{2} \times \frac{5}{6} \times 30 = 12,5.$$

**Exercice 2.**

Soit  $(B_t)_{t \geq 0}$  un mouvement Brownien.

1. Soit  $(\sigma_t)_{t \geq 0}$  un processus adapté continu tel que  $\mathbb{E} \left[ \int_0^{+\infty} \sigma_s^2 ds \right] < +\infty$ . Montrer, en utilisant des théorèmes du cours, que  $M_t := \int_0^t \sigma_s dB_s$  converge presque sûrement lorsque  $t \rightarrow +\infty$ .
2. Pour  $\alpha \in \mathbb{R}$ , montrer que pour  $t > 0$

$$\frac{B_t^2}{(1+t)^{2\alpha}} = 2 \int_0^t \frac{B_s}{(1+s)^{2\alpha}} dB_s - 2\alpha \int_0^t \frac{B_s^2}{(1+s)^{2\alpha+1}} ds + \int_0^t \frac{ds}{(1+s)^{2\alpha}}.$$

3. En déduire que si  $\alpha > 1/2$  alors  $B_t^2/t^{2\alpha}$  converge presque sûrement lorsque  $t$  tend vers  $+\infty$ .
4. En utilisant le lemme de Fatou, identifier cette limite et conclure en ce qui concerne la limite en  $+\infty$  de  $B_t/t^\alpha$ , pour  $\alpha > 1/2$ .

**corrigé:**

1. Puisque  $\mathbb{E}[\int_0^t \sigma_s^2 ds]$  est fini pour tout  $t$  on en déduit que les martingales locales  $(M_t)_{t \geq 0}$  et  $(M_t^2 - \int_0^t \sigma_s^2 ds)_t$  sont des vraies martingales. On a donc  $\mathbb{E}[M_t^2] = \mathbb{E}[\int_0^t \sigma_s^2 ds]$  et donc  $\sup_{t \geq 0} \mathbb{E}[M_t^2] = \int_0^{+\infty} \mathbb{E}[\sigma_s^2] ds < +\infty$ . Ainsi d'après le résultat du cours on a que  $M_t$  est une martingale qui converge p.s et dans  $L^2$ .
2. On applique la formule d'Ito pour le mouvement Brownien avec la fonction  $f(t, x) := \frac{x^2}{(1+t)^{2\alpha}}$ .
3. Si  $\alpha > 1/2$  alors, par Fubini,  $\mathbb{E}[\int_0^{+\infty} \frac{B_s^2}{(1+s)^{2\alpha+1}} ds] = \int_0^{+\infty} \frac{1}{(1+s)^{2\alpha}} ds < +\infty$  et donc  $\int_1^t \frac{B_s^2}{s^{2\alpha+1}} ds$  converge p.s lorsque  $t \rightarrow +\infty$ . De plus par la question précédente le terme martingale  $\int_0^t \frac{B_s}{(1+s)^{2\alpha}} dB_s$  converge p.s lui aussi lorsque  $t \rightarrow +\infty$ . D'où le résultat.
4. On note  $\ell := \lim_{t \rightarrow +\infty} \frac{B_t^2}{t^{2\alpha}}$ . Par Fatou :  $\mathbb{E}[\ell] \leq \liminf \mathbb{E}[\frac{B_t^2}{t^{2\alpha}}] = 0$  d'où  $\ell = 0$ . On en déduit aussi que  $\lim_{t \rightarrow \infty} \frac{B_t}{t^\alpha} = 0$ .

**Problème.**

On considère un marché à **temps discret** de maturité  $T \geq 1$ ,  $(\Omega, (\mathcal{F}_t)_{0 \leq t \leq T}, \mathbb{P})$  dans lequel l'**actif risqué** est défini par

$$\forall t \in \{0, 1, \dots, T\}, \quad S_t := s_0 \exp \left( \left( \mu - \frac{\sigma^2}{2} \right) t + \sigma W_t \right),$$

$\mu \in \mathbb{R}$ ,  $s_0 \in \mathbb{R}^*$ ,  $\sigma \in \mathbb{R}^*$  et  $(W_t)_{t \geq 0}$  est un mouvement Brownien (pour la probabilité  $\mathbb{P}$ ) et on suppose que, pour  $t \in \{0, 1, \dots, T\}$ ,  $\mathcal{F}_t = \sigma(W_s, s \leq t)$ .

L'**actif non risqué** est défini pour  $t \in \{0, 1, \dots, T\}$  par  $B_t := e^{rt}$  où  $r > 0$ .

On note, pour  $t \in \{1, \dots, T\}$ ,  $A_t := W_t - W_{t-1}$  et on pose,

$$Z_0 := 1, \quad \text{et}, \quad Z_t := \prod_{s=1}^t f_s(A_s), \quad \forall t \in \{1, \dots, T\},$$

où les fonctions  $f_t$  sont définies à partir de variables aléatoires  $X_t$  par

$$\forall x, \in \mathbb{R}, \quad f_t(x) := \mathbb{E} \left[ \exp \left( X_t x - \frac{X_t^2}{2} \right) \right].$$

On suppose que les v.a  $(X_1, \dots, X_T)$  sont indépendantes et indépendantes des v.a  $(A_1, \dots, A_T)$ .

**PARTIE I**

1. Quelle est la loi du vecteur  $(A_1, \dots, A_T)$  ?
2. Montrer que  $(Z_t)_{t=0, \dots, T}$  est une  $(\mathcal{F}_t)_t$ -martingale.

On définit  $\mathbb{Q}$  une nouvelle mesure sur  $(\Omega, \mathcal{F}_T)$  par

$$d\mathbb{Q} := Z_T d\mathbb{P}.$$

3. En déduire que  $\mathbb{Q}$  est une probabilité équivalente à  $\mathbb{P}$ .
4. Montrer que pour  $t \in \{1, \dots, T\}$ ,

$$\mathbb{E} [f_t(A_t) e^{\sigma A_t}] = e^{\frac{\sigma^2}{2}} \mathbb{E} [e^{\sigma X_t}].$$

5. En déduire que  $\mathbb{Q}$  est une mesure martingale si et seulement si

$$\forall t \in \{1, \dots, T\}, \quad \mathbb{E} [e^{\sigma X_t}] = e^{r - \mu}.$$

6. Que peut-on dire du marché ?

**Corrigé:**

1.  $(A_1, \dots, A_T)$  est un vecteur gaussien centré de matrice de covariance la matrice identité.
2. Puisque si  $Z$  est une v.a normale centrée réduite on a  $\forall \theta, \mathbb{E}[e^{\theta Z}] = e^{\theta^2/2}$  on en déduit par Fubini-Tonelli et l'indépendance de  $A_s$  et  $X_s$  que  $\mathbb{E}[f_s(A_s)] = 1$ . Ainsi par indépendance on a que  $Z_t$  est intégrable. Par ailleurs, c'est un processus adapté et puisque  $Z_{t+1} = Z_t f_{t+1}(A_{t+1})$  on a que  $\mathbb{E}[Z_{t+1} | \mathcal{F}_t] = Z_t$ .
3.  $Z_T$  est strictement positive et est d'espérance égale à 1 (par propriété de martingale mais par indépendance on a que c'est le produit des  $\mathbb{E}[f_s(A_s)] = 1$ ). Ainsi  $\mathbb{Q}$  est une proba équivalente à  $\mathbb{P}$ .
4. Par indépendance de  $A_t$  et  $X_t$  et le théorème de Fubini on a

$$\mathbb{E} (f_t(A_t) e^{\sigma A_t}) = \int_{\Omega} \mathbb{E} \left[ e^{(\sigma + X_t(\omega)) A_t} \right] e^{-\frac{X_t^2(\omega)}{2}} \mathbb{P}(d\omega) = \int_{\Omega} e^{\frac{1}{2}(\sigma + X_t(\omega))^2} e^{-\frac{X_t^2(\omega)}{2}} \mathbb{P}(d\omega) = e^{\frac{\sigma^2}{2}} \mathbb{E}[e^{\sigma X_t}]$$

5.  $\mathbb{Q}$  est une mesure martingale si et seulement si  $\forall 1 \leq t \leq T$ ,  $\mathbb{E}^{\mathbb{Q}}[\frac{\tilde{S}_t}{\tilde{S}_{t-1}} | \mathcal{F}_{t-1}] = 1$ . Or  $\frac{\tilde{S}_t}{\tilde{S}_{t-1}} = e^{-\frac{\sigma^2}{2} - r + \mu + \sigma A_t}$  et par la formule de Bayes

$$\mathbb{E}^{\mathbb{Q}}[e^{\sigma A_t} | \mathcal{F}_{t-1}] = \mathbb{E}[e^{\sigma A_t} \frac{Z_t}{Z_{t-1}} | \mathcal{F}_{t-1}] = \mathbb{E}[e^{\sigma A_t} f_t(A_t) | \mathcal{F}_{t-1}] = \mathbb{E}[e^{\sigma A_t} f_t(A_t)] = e^{\frac{\sigma^2}{2}} \mathbb{E}[e^{\sigma X_t}].$$

On en déduit donc que  $\mathbb{Q}$  est une mesure martingale ssi  $\mathbb{E}[e^{\sigma X_t}] = e^{-(\mu-r)}$

6. Le marché est donc viable mais pas complet: il y a autant de mesure martingales possible que de v.a  $X_t$  tels que  $\mathbb{E}[e^{\sigma X_t}] = e^{-(\mu-r)}$ .

## PARTIE II

Cette partie est un préliminaire pour la partie III.

7. Pour  $(x_1, \dots, x_T) \in \mathbb{R}^T$  et  $\psi : \mathbb{R}^T \rightarrow \mathbb{R}_+$  mesurable montrer que

$$\mathbb{E} \left[ \psi(A_1, \dots, A_T) \prod_{t=1}^T e^{A_t x_t - \frac{x_t^2}{2}} \right] = \mathbb{E}[\psi(A_1 + x_1, \dots, A_T + x_T)].$$

8. En déduire que pour toute fonction  $\varphi : \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}_+$  mesurable on a l'égalité

$$\mathbb{E}^{\mathbb{Q}}[\varphi(S_T)] = \mathbb{E} \left[ \varphi \left( s_0 e^{(\mu - \frac{\sigma^2}{2})T + \sigma \sum_{t=1}^T A_t + X_t} \right) \right].$$

Pour  $v \in \mathbb{R}$ , on note  $\mathbb{Q}_v$  la probabilité correspondante lorsque les variables  $X_t$  sont i.i.d et de loi normale de moyenne  $-\frac{\mu-r}{\sigma} - \frac{\sigma v^2}{2}$  et de variance  $v^2$ .

9. Montrer alors que, pour tout  $v \in \mathbb{R}$

$$\mathbb{E}^{\mathbb{Q}_v}[\varphi(S_T)] = \int_{\mathbb{R}} \varphi \left( s_0 e^{(r - \frac{\sigma^2}{2}(1+v^2))T + \sigma \sqrt{1+v^2}y} \right) \frac{e^{-\frac{y^2}{2T}}}{\sqrt{2\pi T}} dy$$

### Corrigé:

1. On a

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left[ \psi(A_1, \dots, A_T) \prod_{t=1}^T e^{A_t x_t - \frac{x_t^2}{2}} \right] &= \int_{\mathbb{R}^T} \psi(a_1, \dots, a_T) e^{\sum_{t=1}^T a_t x_t - \frac{x_t^2}{2}} e^{-\frac{1}{2} \sum_{t=1}^T a_t^2} da_1 \dots da_T \\ &= \int_{\mathbb{R}^T} \psi(a_1, \dots, a_T) e^{-\frac{1}{2} \sum_{t=1}^T (a_t - x_t)^2} da_1 \dots da_T \\ &= \mathbb{E}[\psi(A_1 + x_1, \dots, A_T + x_T)]. \end{aligned}$$

2. On a par Fubini et l'indépendance des  $(X_t)_{t \in \{1, \dots, T\}}$ .

$$\begin{aligned} \mathbb{E}^{\mathbb{Q}}[\varphi(S_T)] &= \mathbb{E}[\varphi(S_T) Z_T] = \int_{\Omega} \mathbb{E}[\varphi(s_0 e^{(\mu - \sigma^2/2)T + \sigma \sum_{t=1}^T A_t}) e^{\sum_{t=1}^T X_t(\omega) A_t - \frac{X_t^2(\omega)}{2}}] \mathbb{P}(d\omega) \\ &= \int_{\Omega} \mathbb{E}[\varphi(s_0 e^{(\mu - \sigma^2/2)T + \sigma \sum_{t=1}^T A_t + X_t(\omega)})] \mathbb{P}(d\omega) \quad \text{cf question precedente} \\ &= \mathbb{E}[\varphi(s_0 e^{(\mu - \sigma^2/2)T + \sigma \sum_{t=1}^T A_t + X_t})]. \quad \text{Par independance de } (X_t)_t \text{ et } (A_t)_t \end{aligned}$$

3. Par définition de  $X_t$  et indépendance avec les  $A_t$  la variable aléatoire

$$(\mu - \sigma^2/2)T + \sum_{t=1}^T A_t + X_t$$

est une gaussienne de moyenne  $(\mu - \sigma^2/2)T - \sigma T (\frac{\mu-r}{\sigma} + \frac{\sigma v^2}{2})$  c'est à dire  $(r - \frac{\sigma^2}{2}(1+v^2))T$  et de variance  $\sigma^2 T(1+v^2)$ . Elle s'écrit donc  $(r - \frac{\sigma^2}{2}(1+v^2))T + \sigma \sqrt{1+v^2}Y$  où  $Y$  suit une loi normal centrée de variance  $T$ . D'où la formule demandée en utilisant la question précédente.

### PARTIE III

On souhaite maintenant déterminer le prix de *surréplication* d'un put européen de maturité  $T$  et de prix d'exercice  $K$ . C'est par définition l'infimum sur toutes les valeurs initiales des portefeuilles autofinancés qui surréplique ce put :

$$p := \inf \{x \in \mathbb{R}, \exists (\alpha_s)_{1 \leq s \leq T} \text{ prévisible tel que, } V_T^{x, \alpha} \geq (K - S_T)_+\},$$

où on note  $V_t^{x, \alpha}$  la valeur en  $t$  d'un portefeuille autofinancé de valeur initiale  $x$  et de stratégie  $\alpha$  (c'est à dire que  $\alpha_t$  est le nombre de parts d'actif risqué du portefeuille au temps  $t$ ).

10. En considérant un portefeuille particulier montrer que  $p \leq K e^{-rT}$ .
11. Montrer que pour toute mesure martingale  $\tilde{\mathbb{Q}}$  on a  $p \geq e^{-rT} \mathbb{E}^{\tilde{\mathbb{Q}}}[(K - S_T)_+]$ .
12. En utilisant les probabilités  $\mathbb{Q}_v$  de la partie II, montrer que  $p = K e^{-rT}$ .

#### Corrigé:

1. On considère le portefeuille autofinancé de valeur initiale  $K e^{-rT}$  avec la stratégie  $\alpha_t = 0 \forall t$ . Sa valeur en  $T$  est donc de  $K \geq (K - S_T)^+$  et il surréplique le put. Donc par définition on a  $p \leq K e^{-rT}$ .
2. On a  $\tilde{V}_T^{x, \alpha} \geq e^{-rT} (K - S_T)^+$  et en prenant l'espérance avec une mesure martingale  $\tilde{\mathbb{Q}}$  on a

$$x \geq e^{-rT} \mathbb{E}^{\tilde{\mathbb{Q}}}[(K - S_T)^+].$$

En prenant l'inf on obtient donc  $p \geq e^{-rT} \mathbb{E}^{\tilde{\mathbb{Q}}}[(K - S_T)^+]$

3. On a, pour tout  $v$ ,  $\mathbb{E}^{\mathbb{Q}_v}[(K - S_T)^+] = \int_{\mathbb{R}} \varphi \left( s_0 e^{(r - \frac{\sigma^2}{2}(1+v^2))T + \sigma\sqrt{1+v^2}y} \right) \frac{e^{-\frac{y^2}{2T}}}{\sqrt{2\pi T}} dy$  avec  $\varphi(s) := (K - s)^+$  et par convergence dominée on déduit en faisant tendre  $v$  vers  $+\infty$  que  $\mathbb{E}^{\mathbb{Q}_v}[(K - S_T)^+]$  converge vers  $K$ . D'où le résultat.