

Modélisation et détection de délit d'initié

Soutenance mi-parcours P3A

Heang Kitiyavirayuth, Lucas Broux

12 décembre 2017

1 Introduction

- Sujet choisi, problématique générale
- Objectifs du projet

2 Compréhension actuelle du problème

- Modélisation mathématique

3 Simulations

- Modèle et hypothèses
- Résultats obtenus

4 Conclusion

Introduction



Sujet choisi

■ Modélisation et détection de délit d'initié.



Sujet choisi

- **Modélisation et détection de délit d'initié.**
- Problématique concrète mais actuellement assez mal résolue.



oooooooooooooooooooo

ooo
ooo

Objectifs du projet

- Comprendre et analyser des articles sur le sujet :



oooooooooooooooooooo

ooo
ooo

Objectifs du projet

- Comprendre et analyser des articles sur le sujet :
 - 1 A. Grorud, M. Pontier, Insider trading in a continuous time market model, International Journal of Theoretical and Applied Finance, 1, p. 331-347, 1998.



oooooooooooooooooooo

oooo
ooo

Objectifs du projet

- Comprendre et analyser des articles sur le sujet :
 - 1 A. Grorud, M. Pontier, Insider trading in a continuous time market model, International Journal of Theoretical and Applied Finance, 1, p. 331-347, 1998.
 - 2 H. Föllmer, P. Imkeller, Anticipation cancelled by a Girsanov transformation : a paradox on Wiener space, Ann. Inst. H. Poincaré Probab. Statist 29.4, 569-586, 1993.



oooooooooooooooooooo

oooo
ooo

Objectifs du projet

- Comprendre et analyser des articles sur le sujet :
 - 1 A. Grorud, M. Pontier, Insider trading in a continuous time market model, International Journal of Theoretical and Applied Finance, 1, p. 331-347, 1998.
 - 2 H. Föllmer, P. Imkeller, Anticipation cancelled by a Girsanov transformation : a paradox on Wiener space, Ann. Inst. H. Poincaré Probab. Statist 29.4, 569-586, 1993.
- Pour la suite du projet : à préciser :



oooooooooooooooooooo

oooo
ooo

Objectifs du projet

- Comprendre et analyser des articles sur le sujet :
 - 1 A. Grorud, M. Pontier, Insider trading in a continuous time market model, International Journal of Theoretical and Applied Finance, 1, p. 331-347, 1998.
 - 2 H. Föllmer, P. Imkeller, Anticipation cancelled by a Girsanov transformation : a paradox on Wiener space, Ann. Inst. H. Poincaré Probab. Statist 29.4, 569-586, 1993.
- Pour la suite du projet : à préciser :
 - Réalisation de simulations numériques.



oooooooooooooooooooo

oooo
ooo

Objectifs du projet

- Comprendre et analyser des articles sur le sujet :
 - 1 A. Grorud, M. Pontier, Insider trading in a continuous time market model, International Journal of Theoretical and Applied Finance, 1, p. 331-347, 1998.
 - 2 H. Föllmer, P. Imkeller, Anticipation cancelled by a Girsanov transformation : a paradox on Wiener space, Ann. Inst. H. Poincaré Probab. Statist 29.4, 569-586, 1993.
- Pour la suite du projet : à préciser :
 - Réalisation de simulations numériques.
 - Analyse théorique de cas particuliers.



oooooooooooooooooooo

ooo
ooo
ooo

Objectifs du projet

- Comprendre et analyser des articles sur le sujet :
 - 1 A. Grorud, M. Pontier, Insider trading in a continuous time market model, International Journal of Theoretical and Applied Finance, 1, p. 331-347, 1998.
 - 2 H. Föllmer, P. Imkeller, Anticipation cancelled by a Girsanov transformation : a paradox on Wiener space, Ann. Inst. H. Poincaré Probab. Statist 29.4, 569-586, 1993.
- Pour la suite du projet : à préciser :
 - Réalisation de simulations numériques.
 - Analyse théorique de cas particuliers.
 - ...

Compréhension actuelle du problème

Modèle de marché financier

On considère un modèle de marché financier sur l'espace de probabilité $(\Omega, (\mathcal{F}_t, t \in [0, T]), \mathbb{P})$. Les prix des actions (ici d actions) évoluent selon l'équation différentielle stochastique linéaire :

$$S_t^i = S_0^i + \int_0^t S_s^i b_s^i ds + \int_0^t S_s^i \sigma_s^i dW_s,$$
$$0 \leq t \leq T, S_0 \in \mathbb{R}^d, i = 1, \dots, d$$

Modèle de marché financier

où :

- W est un mouvement brownien de d -dimension.
- Les paramètres b, σ et r sont dans $\mathbb{R}^d, \mathbb{R}^{d \times d}, \mathbb{R}$ respectivement et sont supposés bornés sur $[0, T]$ et \mathcal{F} -adaptés.
- La matrice σ_t est inversible.
- S^0 évolue d'après l'équation $S_t^0 = 1 + \int_0^t S_s^0 r_s ds$.

H1 : La matrice σ est inversible, $dt \otimes d\mathbb{P}$ -presque sûrement, $\eta_t = \sigma_t^{-1}(b_t - r_t \mathbf{1})$ vérifie $\exists A \in]0, T[, \exists C, \exists k > 0, \forall s \in [0, A], \mathbb{E}_{\mathbb{P}}[\exp(k \|\eta_s\|^2)] \leq C$.

Informations sur l'initié

Un des investisseurs sur le marché connaît l'information \mathcal{F}_t qui est l'information normalement disponible au temps t , et il connaît aussi une variable aléatoire $L \in L^1(\mathcal{F}_T)$. L'information totale dont il dispose est donc $\mathcal{F}_t \vee \sigma(L)$ (que l'on note \mathcal{Y}_t), qui est à priori plus grande que \mathcal{F}_t .

Avec cette information \mathcal{Y}_t , l'initié cherche à optimiser sa stratégie de consommation et de placement sur le marché.

Informations sur l'initié

- L'initié dispose d'un capital X_0 à l'instant $t = 0$.
- Il consomme à une vitesse c qui est un processus positif et \mathcal{Y} -adapté, vérifiant $\int_0^T c_s ds < \infty$ p.s.
- Il place sur l'actif i la quantité θ^i et on note $\pi_t^i = \theta_t^i S_t^i$ la somme investie sur la i -ième action pour $i = 1, \dots, d$.
- Sa richesse au temps t s'exprime donc par :

$$X_t = \sum_{i=0}^d \theta_t^i S_t^i - \int_0^t c_s ds.$$

Informations sur l'initié

- Son portefeuille est considéré autofinçant, c'est-à-dire :

$$\mathbf{H2} : dX_t = \sum_{i=0}^d \theta_t^i dS_t^i - c_t dt.$$

- En notant $R_t = (S_t^0)^{-1}$ le facteur d'actualisation, sous la probabilité \mathbb{P} , la richesse X actualisée vérifie l'équation :

$$X_t R_t + \int_0^t R_s c_s ds = \\ X_0 + \int_0^t \langle R_s \pi_s, b_s - r_s \mathbf{1} \rangle ds + \int_0^t \langle R_s \pi_s, \sigma_s dW_s \rangle$$

Méthode du grossissement de la filtration brownienne

HC : $L \in \mathbb{D}^{2,1}$ est tel que $\int_t^T \|D_u L\|^2 du > 0, \mathbb{P} - p.s. \forall t \in [0, T[,$
 ou D est le gradient stochastique usuel associé à W et $\mathbb{D}^{p,q}$ est
 l'espace de Sobolev construit à l'aide de D .

Sous **HC**, on a :

- La loi conditionnelle de L sachant \mathcal{F}_t est absolument continue
 et il existe une version mesurable de la densité conditionnelle
 $(\omega, t, x) \mapsto p(\omega, t, x) = p(0, x) + \int_0^t \alpha(\omega, t, x) dW_s$, qui est
 une $(\mathcal{F}, \mathbb{P})$ -martingale.

Méthode du grossissement de la filtration brownienne

- Si $M = M_0 + \int_0^t \beta_s dW_s$ est une $(\mathcal{F}, \mathbb{P})$ -martingale locale continue, alors le crochet $d\langle M, P \rangle_t = \langle \alpha, \beta \rangle_t dt$ et le processus $\tilde{M}_t = M_t - \int_0^t \frac{\langle \alpha(\cdot, x), \beta \rangle_{u|x=L}}{p(u, L)} du$ est une $(\mathcal{Y}, \mathbb{P})$ -martingale locale.
- En corollaire, on obtient que le processus vectoriel $(B_t = W_t - \int_0^t l_u du, t \in [0, T])$ est un mouvement brownien sur l'espace de probabilité filtré $(\Omega, (\mathcal{Y}_t, t \in [0, T]), \mathbb{P})$, où $l_u = \frac{\alpha(u, L)}{p(u, L)}$.

Changement de probabilité

On effectue un changement de probabilité pour se ramener à une mesure neutre au risque.

- Pour ce faire, il faut définir $\xi_t = -l_t - \eta_t$.

$$\text{HN} : \mathbb{E}_{\mathbb{P}}[\exp \frac{1}{2} \int_0^A \|\xi_s\|^2 ds] < \infty.$$

$$\text{HP} : \exists C, \exists k > 0, \forall s \in [0, A], \mathbb{E}_{\mathbb{P}}[\exp k \|\xi_s\|^2] \leq C.$$

- Posons $M_t = \exp[\int_0^t \xi_s dB_s - \frac{1}{2} \int_0^t \|\xi_s\|^2 ds]$, $t \in [0, A]$. Alors M_t est une $(\mathcal{Y}, \mathbb{P})$ -martingale uniformément intégrable.

Changement de probabilité

- Sous $\mathbb{Q} = M.\mathbb{P}$, le processus $(\tilde{B}_t = B_t - \int_0^t \xi_s ds, t \in [0, A])$ est un mouvement brownien sur l'espace de probabilité filtré $(\Omega, (\mathcal{Y}_t, t \in [0, A]), \mathbb{Q})$.
- La richesse X actualisée de l'initié vérifie alors, sous la probabilité \mathbb{Q} , l'équation :

$$X_t R_t + \int_0^t R_s c_s ds = X_0 + \int_0^t \langle R_s \pi_s, \sigma_s d\tilde{B}_s \rangle$$

Stratégie de consommation-placement \mathcal{Y} -admissible

Une stratégie de consommation-placement (π, c) \mathcal{Y} -admissible est un couple de processus \mathcal{Y} -adaptés tels que $c \geq 0$, $\int_0^T c_s ds < \infty$ *p.s.*, $\sigma^* \pi$ appartient presque sûrement à $L^2[0, T]$, et la richesse $X^{\pi, c}$ obtenue par cette stratégie est à valeurs positives ou nulles $dt \otimes d\mathbb{P}$ -presque sûrement.

Proposition (Contrainte)

- Sous **HC** et **HN** ou **HP**, soit X_0 une variable \mathcal{Y}_0 -mesurable positive. Alors pour (π, c) un couple admissible, et $X_A^{\pi, c}$ la richesse finale associée, on a :

$$\mathbb{E}_Q[X_A^{\pi, c} R_A + \int_0^A R_t c_t dt | \mathcal{Y}_0] \leq X_0.$$

Proposition (Contrainte)

- Réciproquement, pour une richesse initiale strictement positive $X_0 \in L^1(\mathcal{Y}_0)$ donnée, une consommation c , un processus \mathcal{Y} -adapté positif tel que $\int_0^A c_s ds < \infty$ \mathbb{Q} -p.s., et une variable aléatoire $Z \in L^1(\mathcal{Y}_A, \mathbb{Q})$ telle que $\mathbb{E}_Q[X_A^{\pi,c} R_A + \int_0^A R_t c_t dt | \mathbb{Y}_0] = X_0$, alors il existe un portefeuille π \mathcal{Y} -prévisible tel que (π, c) est admissible et $X_A^{\pi,c} = Z$.

Cette proposition sera notre contrainte du problème d'optimisation.

Problème d'optimisation

- L'initié essaie d'optimiser sa stratégie pour maximiser sa richesse et sa consommation.
- On choisit comme critère d'optimisation de la stratégie un couple de fonctions d'utilité (U_1, U_2) croissantes, concaves et positives.
- Il s'agit donc de réaliser :

$$\max_{(\pi, c)} \{J(\pi, c) = \mathbb{E}_{\mathbb{P}} \left[\int_0^A U_1(c_t) dt + U_2(X_A^{\pi, c}) | \mathcal{Y}_0 \right] \}$$

sous contrainte $\mathbb{E}_Q[X_A^{\pi, c} R_A + \int_0^A R_t c_t dt | \mathcal{Y}_0] \leq X_0.$

Résolution du problème d'optimisation

Sous **H1**, **H2**, **HC** et **HN** ou **HP**, en utilisant la méthode des multiplicateurs de Lagrange, il existe une stratégie optimale (π^*, c^*) telle que

$$J(\pi^*, c^*) = \max\{J(\pi, c), (\pi, c) \text{ admissibles}\}$$

de la forme :

$$\begin{aligned} c_t^* &= I_1(\lambda^* M_t R_t) \\ X_A^{\pi^*, c^*} &= I_2(\lambda^* M_A R_A) \end{aligned}$$

Résolution du problème d'optimisation

où

$$I_i = (U'_i)^{-1}$$

$$\chi(y) = \mathbb{E}_p[\int_0^A R_t M_t I_1(y R_t M_t) dt + R_A M_A I_2(y R_A M_A) | \mathcal{Y}_0]$$

La valeur optimale du problème est donc :

$$\mathbb{E}_{\mathbb{P}}[U_2 \circ I_2(\lambda^* M_A R_A) + \int_0^A U_1 \circ I_1(\lambda^* M_t R_t) dt | \mathcal{Y}_0].$$

Test statistique

On veut proposer un test statistique dans le cas :

- $U_i(x) = \log(x)$, $i = 1, 2$, donc $I_i(x) = (U'_i)^{-1}(x) = \frac{1}{x}$.
- $L = \ln(S_1(T)) - \ln(S_2(T))$

L'optimisation s'explique :

- $\lambda^* = \frac{A+1}{X_0}$.
- $c_t^* R_t = \frac{X_0}{A+1} (M_t)^{-1}$.
- $X_A^* R_A = \frac{X_0}{A+1} (M_A)^{-1}$.

Test statistique

On oppose les deux hypothèses :

- $H_0 : L \in \mathcal{F}_0$ (L'agent n'est pas initié)
- $H_1 : L \notin \mathcal{F}_0$ (L'agent est initié)

L'idée est de comparer les consommations :

- $\log(R_t c_t^*) = \log\left(\frac{X_0}{A+1}\right) + \int_0^t \eta_s dW_s + \frac{1}{2} \int_0^t \|\eta_s\|^2 ds$ sous H_0
- $\log(R_t c_t^*) = \log\left(\frac{X_0}{A+1}\right) + \int_0^t \eta_s dW_s + \frac{1}{2} \int_0^t \|\eta_s\|^2 ds + \log q(t, L)$
sous H_1

Test statistique

On partitionne $[0; T]$ en $0 \leq t_0 < t_1 < \dots < t_n = T$ et on définit pour $0 \leq i \leq n-1$,

$$Y_i := \log(R_{t_{i+1}} c_{t_{i+1}}) - \log(R_{t_i} c_{t_i})$$

Sous H_0 ,

$$\begin{aligned} Y_i &= \int_{t_i}^{t_{i+1}} \eta_s dW_s + \frac{1}{2} \int_{t_i}^{t_{i+1}} \|\eta_s\|^2 ds \\ &\sim N\left(\frac{1}{2} \int_{t_i}^{t_{i+1}} \|\eta_s\|^2 ds, \int_{t_i}^{t_{i+1}} \|\eta_s\|^2 ds\right) \end{aligned}$$

Sous H_1 , il y a un terme supplémentaire $\log \frac{q(t_{i+1}, L)}{q(t_i, L)}$

Test statistique

On teste donc la variable Y_i par un test de région critique au niveau $\alpha = 0.05$:

$$RC_i = \left\{ \omega : \left\| Y_i(\omega) - \frac{1}{2} \int_{t_i}^{t_{i+1}} \|\eta_s\|^2 ds \right\| > 1.96 \sqrt{\int_{t_i}^{t_{i+1}} \eta_s ds} \right\}$$

Simulations

On se place dans la situation simplifiée suivante :

- Le marché consiste en un actif sans risque (r) et deux actifs risqués ($b_i, \sigma_i, i = 1, 2$), sous un mouvement brownien $W = (W_1, W_2)$
- La variable aléatoire connue par l'initié est $L = \ln(S_1(T)) - \ln(S_2(T))$
- La fonction d'utilité à optimiser est logarithmique : $U_i = \log$

On note :

$$\blacksquare \eta := \sigma^{-1} (b - r\mathbb{1}) = \begin{bmatrix} \frac{b_1 - r}{\sigma_1} \\ \frac{b_2 - r}{\sigma_2} \end{bmatrix}$$

$$\blacksquare \gamma := \begin{bmatrix} \sigma_1 \\ -\sigma_2 \end{bmatrix}$$

■ A : temps final considéré

■ x : richesse initiale.

Les hypothèses de l'article sont vérifiées, et en notant

$$I_r := \left(\frac{\gamma \cdot (W_T - W_r)}{T - r} \right) \gamma \quad \text{pour } r \in [0; A],$$

On définit un $(\Omega, \mathcal{Y}, \mathbb{P})$ - mouvement brownien par :

$$B_t := W_t - \int_0^t I_u du \quad \text{pour } t \in [0; A],$$

Les valeurs de richesse optimales en A sont :

- $X_A^* = \left(\frac{xe^{rA}}{A+1} \right) M_A^{-1}$ pour le non initié

- $X_A^* = \left(\frac{xe^{rA}}{A+1} \right) \tilde{M}_A^{-1}$ pour l'initié

où $(t \in [0; A])$:

$$\begin{cases} M_t &:= e^{-\eta \cdot W_t - \frac{t \|\eta\|^2}{2}} \\ \tilde{M}_t &:= e^{-\int_0^t (I_s + \eta, dB_s) - \frac{1}{2} \int_0^t \|I_s + \eta\|^2 ds} \end{cases}$$

Marché



Figure – Marché simulé

Richesses

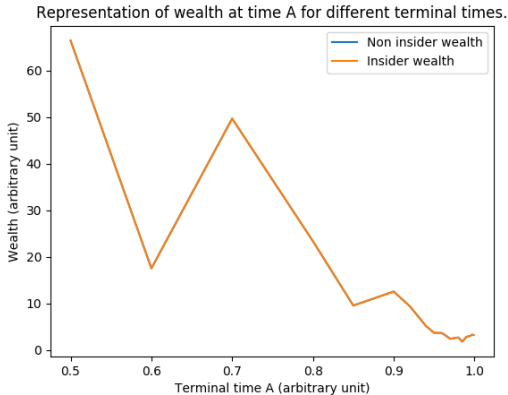


Figure – Richesse optimale des agents en A

Richesses

Relative difference of wealth at time A for different terminal times.

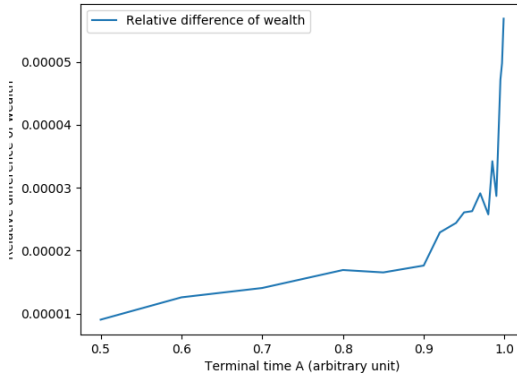


Figure – Écart relatif des richesses

Conclusion

Résumé

- Compréhension générale du raisonnement de l'article.
- Implémentation informatique des formules dans un cas particulier.

Perspectives du projet

Approfondissement théorique :

- Cas plus réaliste : "sauts" de valeur dans le marché.
- Études de cas particuliers.
- ...

