Théorèmes Limites Avec Poids Pour Les Martingales Vectorielles à Temps Continu

FAOUZI CHAABANE* & AHMED KEBAIER[†]

16 mars 2007

Résumé: On développe une approche générale du Théorème limite centrale presque sûre pour les martingales vectorielles quasi-continues à gauche convenablement normalisées dont on dégage une extension quadratique et un nouveau théorème de la limite centrale. L'application de ce résultat à l'estimation de la variance d'un processus à accroissements indépendants et stationnaires illustre l'usage qu'on peut en faire en statistique.

1 Introduction.

1.1 Motivation.

Établi suite aux travaux pionniers de Brosamler (1988) et de Schatte (1988), le théorème de la limite centrale presque-sûre (TLCPS) a révélé un nouveau phénomène dans la théorie classique des théorèmes limites. En effet, pour une marche aléatoire $(S_n)_{n\geq 1}$ dont les accroissements sont des v.a. i.i.d., centrées de variance C, le (TLCPS) assure que les mesures empiriques logarithmiques associées aux v.a. $(n^{-1/2}S_n)$, c'est à dire :

$$\mu_N = (\log N)^{-1} \sum_{n=1}^N n^{-1} \delta_{n^{-1/2} S_n}$$

vérifient

$$\mu_N \Rightarrow \mu_\infty \ p.s.,$$

où μ_{∞} est la loi gaussienne de moyenne 0 et de variance C, δ_x désigne la mesure de Dirac en x et " \Rightarrow " dénote la convergence étroite des mesures ou la convergence en loi des variables aléatoires. Dans ce cadre, on dispose de la propriété suivante appelée loi forte quadratique (LFQ):

$$\lim_{N \to \infty} (\log N)^{-1} \sum_{n=1}^{N} n^{-2} S_n^2 = C \ p.s..$$

Le théorème de la limite centrale presque-sûre ainsi que la détermination des vitesses de convergence de la LFQ sous-jacente ont mené à une littérature étendue durant la décennie passée. En effet, ces propriétés ont été généralisées aux martingales discrètes unidimensionnelles par Chaabane (1996) et Lifshits (2002) puis aux martingales discrètes d-dimensionnelles par Chaabane et al. (1998)

e-mail: ahmed.kebaier@ceremade.dauphine.fr

Mathematics subject classification: 60G46; 60G51; 60F05

Key words or phrases: Quasi-continuous martingales; Almost-sure central limit theorem; Quadratic strong law; Law of iterated logarithm.

^{*}Équipe d'Analyse Stochastique et Modélisation Statistique (DGRST, 05UR15-06) Faculté Des Sciences de Bizerte. 7021 Jarzouna, Tunisie.

[†]CEREMADE (UMR CNRS no. 7534), université Paris Dauphine, Place de Lattre de Tassigny, 75775 Paris cédex 16, France.

et Bercu (2004) et ensuite aux martingales continues par Chaabane (2002). Les résultats de Chaabane (1996) et Chaabane (2002) ont été obtenus grâce à une approximation forte de la martingale M par une trajectoire Brownienne. Alors que les résultats de Chaabane et al. (1998) et Chaabane and Maaouia (2000) ont été obtenus en reprenant la technique de la fonction caractéristique utilisée par Touati (1993) pour démontrer une extension du théorème de la limite centrale pour les martingales.

Le but de cet article consiste d'une part à généraliser le théorème de la limite centrale presque-sûre aux martingales quasi-continues à gauches et d'autre part à établir des théorèmes limites précisant les vitesses de convergences (en loi et au sens presque-sûr) de la loi forte quadratique (LFQ) dans ce cadre. L'exemple suivant met en évidence l'application des différents théorèmes obtenus et leur usage en statistique.

1.2 Estimation de la variance d'un P.A.I.S.

Soit $(S_t)_{t\geq 0}$ un processus à accroissements indépendants et stationnaires (P.A.I.S.) dont la mesure de Lévy des sauts $\nu(dt, dx) = dt F(dx)$ vérifie :

$$\int |x|^{2p} F(dx) < \infty \text{ pour un } p > 1, \tag{1.1}$$

F étant une mesure positive sur $\mathbb{R}^*.$ On note :

$$m = \mathbb{E} S_1$$
, $\sigma^2 = \mathbb{E} S_1^2 - m^2$ et $\hat{m}_t = \frac{S_t}{t}$.

La loi forte quadratique (voir Théorème 2.2) nous permet de dégager un estimateur fortement consistant de σ^2 . En effet, on a le résultat suivant

$$(\log(1+t))^{-1} \int_0^t \frac{(S_r - mr)^2}{(1+r)^2} dr \xrightarrow[t \to \infty]{} \sigma^2 \quad p.s.$$

dont on déduit que

$$\hat{\sigma}_t^2 := (\log(1+t))^{-1} \int_0^t \frac{(S_r - r\hat{m}_r)^2}{1 + r^2} dr$$

est un estimateur fortement consistant de σ^2 . Le théorème de la limite centrale associé à la loi forte quadratique (voir Corollaire 2.2) nous permet d'établir le résultat suivant

$$\sqrt{\log(1+t)}(\hat{\sigma}_t^2 - \sigma^2) \Rightarrow \mathfrak{N}(0, 4\sigma^4).$$

Dans la partie 4, ces résultats seront améliorés par une technique de pondération.

1.3 Préliminaires

On note $\|.\|$ la norme Euclidienne sur \mathbb{R}^d . Pour une matrice réelle carrée $A:A^*$, $\operatorname{tr}(A)$, et $\det(A)$ désignent respectivement la matrice transposée, la trace et le déterminant de A. La norme de A est définie par : $\|A\|^2 = \operatorname{tr}(A^*A)$. Le vecteur obtenu en empilant les vecteurs colonnes de la matrice A est noté $\operatorname{Vect}(A)$ et $[\operatorname{Vect}(A)(\operatorname{Vect}(A)^*]^{\perp}$ est la matrice à blocs dans le bloc d'indice $1 \leq i, j \leq d$ est $A_j A_i^*$ où A_1, \ldots, A_d sont les vecteurs colonnes de A.

On considère une martingale quasi-continue à gauche $M=(M_t)_{t\geq 0}$ d-dimensionnelle, localement de carré intégrable, définie sur un espace de probabilité filtré $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t\geq 0}, \mathbb{P})$ et un processus déterministe $V=(V_t)_{t\geq 0}$ à valeurs dans l'ensemble des matrices inversibles. Pour $u\in \mathbb{R}^d$, on définit

$$\Phi_t(u) := \exp\left(-\frac{1}{2}u^* < M^c >_t u + \int_0^t \int_{\mathbb{R}^d} \left(\exp(i < u, x) - 1 - i < u, x > \right) \nu^{\scriptscriptstyle M}(ds, dx)\right)$$

où M^c , ν^M sont respectivement la partie martingale continue et la mesure de Lévy des sauts de M. Le théorème fondamental suivant de Touati (1991) nous sera utile dans les preuves de nos principaux résultats. Il donne une version généralisée du TLC utilisant non pas la condition de Lindeberg mais une hypothèse sur les fonctions caractéristiques valable même dans le cas non gaussien.

Théorème 1.1 (Théorème Limte Centrale Généralisé pour les Martingales). Soit $M=(M_t)_{t\geq 0}$ une martingale locale, d-dimensionnelle, nulle en 0 et quasi-continue à gauche. Soit $V=(V_t)_{t\geq 0}$ une famille déterministe de matrices inversibles. Et soit $\mathcal Q$ une probabilité sur l'espace $\mathscr C(\mathbb R^d,\mathbb R^d)$ des fonctions continues de $\mathbb R^d$ dans $\mathbb R^d$. Si le couple (M,V) vérifie l'hypothèse :

$$(\mathcal{H}) \begin{cases} \Phi_t((V_t^*)^{-1}u) \to \Phi_\infty(\eta, u) \ p.s. \\ \Phi_\infty(\eta, u) \ non \ nulle \ p.s. \end{cases}$$

où η désigne une v.a., éventuellement dégénérée, à valeurs dans \mathbb{R}^d et pour $(x,u) \in \mathbb{R}^d \times \mathbb{R}^d$:

$$\Phi_{\infty}(x, u) = \int_{\mathbb{R}^d} \exp(i < u, \xi >) \pi(x, d\xi)$$

désigne la transformée de Fourier des lois marginales unidimensionnelles $(\pi(x,.); x \in \mathbb{R}^d)$ de la probabilité Q. Alors

$$Z_t := V_t^{-1} M_t \Rightarrow Z_\infty := \Sigma(\eta)$$

de manière stable où $(\Sigma(x), x \in \mathbb{R}^d)$ est un processus de loi \mathcal{Q} et indépendant de la v.a. η .

Les principaux résultats sont énoncés au paragraphe suivant et démontrés au paragraphe 3. Dans le paragraphe 4, on donne l'application des résultats théoriques de la partie 2 pour l'estimation de la matrice de covariance d'un processus à accroissements indépendants et stationnaires d-dimensionnel.

2 Enoncés des principaux résultats

Désormais on dit que la normalisation matricielle (V_t) vérifie les conditions (C) si les trois propriétés $\{(C1), (C2), (C3)\}$ suivantes ont lieu :

- (C1) $t \mapsto V_t$ est de classe \mathscr{C}^1 ;
- (C2) il existe $s_0 \ge 0$ tel que pour tout $t \ge s \ge s_0$ on a $V_s V_s^* \le V_t V_t^*$ (au sens des matrices réelles symétriques positives);
 - (C3) il existe une fonction $a = (a_t)$ continue, décroissante vers 0 à l'infini, telle que :

$$A_t := \int_0^t a_s ds \uparrow \infty \text{ pour } t \uparrow \infty$$

et une matrice U vérifiant :

$$\begin{cases} U + U^* = S, & S \text{ inversible} \\ a_t^{-1} V_t^{-1} \frac{dV_t}{dt} - U = \Delta_t, & \text{avec } \lim_{t \to \infty} \Delta_t = 0. \end{cases}$$

Les conditions (C) sont notamment vérifiées lorsque la normalisation (V_t) est de type scalaire, à savoir

$$V_t = v_t I_d,$$

où $t\mapsto v_t$ est une fonction de classe $\mathscr C^1$ telle que $t\mapsto v_t^2$ soit croissante pour t assez grand. Dans ce cas, on a évidemment

$$a_t = v_t^{-1} \frac{dv_t}{dt} = \frac{1}{2} \frac{d}{dt} \log v_t^2, \quad \text{et} \quad U = 1.$$

Remarque 1. Notons que la condition (C1) est nécessaire afin de pouvoir gérer les formules d'intégrations par parties qui apparaissent dans nos preuves. La condition (C2) apparaît comme une condition naturelle, vu que $(V_t)_{t\geq 0}$ sert de normalisation pour la martingale $(M_t)_{t\geq 0}$. La condition (C3) permet de donner un équivalent de la vitesse $\log(\det V_t^2)$ (voir la relation (3.4)) et de contrôler la vitesse de sa différentielle. Ces conditions sont simples à vérifier, surtout dans le cas d'une normalisation scalaire $(v_t)_{t\geq 0}$.

2.1 Théorème de la limite centrale presque-sûre généralisé.

Théorème 2.1. Soit $M = (M_t)_{t \geq 0}$ une martingale locale, d-dimensionnelle, nulle en 0 et quasicontinue à gauche. Soit $V = (V_t)_{t \geq 0}$ une famille déterministe de matrices inversibles satisfaisant aux conditions (C), ci-dessus, avec

$$\sup_{0 < \rho < r} \|\Delta_{\rho}\| = O(A_r^{-1}) \quad \text{ou bien} \quad \|\Delta_r\| = O(A_r^{-\beta}), \quad (r \to \infty) \quad \text{pour un} \quad \beta > 1.$$

Si le couple (M, V) vérifie l'hypothèse (\mathcal{H}) du théorème 1.1 et l'hypothèse

$$(\mathcal{H}1): V_t^{-1} < M >_t (V_t^*)^{-1} \to C \quad p.s., \quad (t \to \infty),$$

(où C est une matrice aléatoire ou non) alors les mesures (μ_R) aléatoires définies par :

$$\mu_R = (\log (\det V_R^2))^{-1} \int_0^R \delta_{Z_r} d\log (\det V_r^2), \quad où \quad Z_r = V_r^{-1} M_r$$

vérifient la version généralisée suivante du TLCPS :

$$(TLCPSG): \mu_R \Longrightarrow \mu_\infty \ p.s., \ (R \to \infty),$$

où μ_{∞} est la loi de $Z_{\infty} = \Sigma(\eta)$ (cf théorème 1.1).

Remarque 2. Notons que le TLC classique s'obtient sous l'hypothèse $(\mathcal{H}1)$ et la condition de Lindeberg

$$(\mathcal{H}'): \ \forall \ \delta>0, \quad \int_{\mathbb{R}^d} \int_0^t \|V_t^{-1}x\|^2 \mathbf{1}_{\{\|V_t^{-1}x\|>\delta\}} \nu^{\scriptscriptstyle M}(ds,dx) \underset{t\to\infty}{\longrightarrow} 0,$$

les quels impliquent l'hypothèse (\mathcal{H}) avec

$$\eta = C^{1/2}$$
 et $\Phi_{\infty}(x, u) = \exp(-\frac{1}{2} < u, x >^2),$

et que les preuves sont plus faciles à mener sous (\mathcal{H}') que sous (\mathcal{H}) .

2.2 Lois fortes quadratiques associées au TLCPS

Le théorème suivant donne une loi forte des grands nombres avec une normalisation matricielle :

Théorème 2.2. Soit $M = (M_t)_{t\geq 0}$ une martingale locale, d-dimensionnelle, quasi-continue à gauche et nulle en 0. On suppose que pour une famille de matrices inversibles $V = (V_t)_{t\geq 0}$, vérifiant les conditions (\mathcal{C}) avec

$$\sup_{0 \le \rho \le r} \|\Delta_\rho\| = O(A_r^{-1}) \quad ou \ bien \quad \|\Delta_r\| = O(A_r^{-\beta}), \quad (r \to \infty) \quad pour \ un \quad \beta > 1.$$

le couple (M, V) satisfait aux hypothèses : (\mathcal{H}) , $(\mathcal{H}1)$,

$$(\mathcal{H}2): V_t^{-1}[M]_t(V_t^*)^{-1} \xrightarrow[t \to \infty]{} C \quad p.s.$$

et

$$(\mathcal{H}3): C = \int xx^* d\mu_{\infty}(x).$$

Alors on a les résultats suivants :

$$(LFQ): \left(\log\left(\det V_R^2\right)\right)^{-1} \int_0^R V_s^{-1} M_s M_s^* V_s^{*-1} d\left(\log\left(\det V_s^2\right) \underset{R \to \infty}{\longrightarrow} C \quad p.s.,$$

$$(LL): ||V_r^{-1}M_r|| = o(\sqrt{\log(\det V_r^2)}) \quad p.s..$$

Ces deux propriétés sont encore vraies en remplaçant l'hypothèse (H2) par

$$(\mathcal{H}'2) \quad \exists \ p \in [1,2]; \int_0^\infty \int_{\mathbb{R}^d} (1+A_s)^{-p} \|V_s^{-1}x\|^{2p} \nu^M(ds,dx) < \infty \quad p.s..$$

Remarque 3. 1. l'hypothèse $(\mathcal{H}'2)$ implique que

$$\int_0^t V_s^{-1}(d[M]_s - d < M >_s)(V_s^*)^{-1} = o(A_t) \ p.s..$$

2. Notons aussi que l'hypothèse (H3) est automatiquement vérifiée sous les hypothèses (H') et (H1), car dans ce cas $Z_{\infty} = C^{1/2}G$ où G est une v.a. gaussienne d-dimensionnelle standard indépendante de C.

2.3 Vitesse de convergence de la LFQ

On donne ici un TLC précisant la vitesse de convergence en probabilité de la LFQ établie cidessus. A cet effet, on renforce l'hypothèse ($\mathcal{H}'2$) de la façon suivante

$$(\mathcal{H}''2) \quad \exists \ p \in [1,2]; \int_0^\infty \int_{\mathbb{R}^d} (1+A_s)^{-p/2} \|V_s^{-1}x\|^{2p} \nu^M(ds,dx) < \infty \quad p.s..$$

Sous cette hypothèse (cf, remarque 2), on montre que

$$\int_0^t (V_s)^{-1} (d[M]_s - d < M >_s) (V_s^*)^{-1} = o(A_t^{1/2}), \quad p.s..$$

Théorème 2.3. Soit $M=(M_t, t \geq 0)$ une martingale locale, d-dimensionnelle, quasi-continue à gauche, nulle en 0. On suppose que pour une famille de matrices inversibles $V=(V_t)_{t\geq 0}$ vérifiant les conditions (\mathcal{C}) le couple (M,V) satisfait aux hypothèses : (\mathcal{H}) , $(\mathcal{H}1)$, $(\mathcal{H}''2)$ et $(\mathcal{H}3)$. Supposons de plus, que la condition $(\mathcal{C}3)$ est vérifiée avec $\Delta_t = O(A_t^{-3/2})$, $(t \to \infty)$. Alors posant

$$\tilde{D}_s = V_s^{-1} (M_s M_s^* - \langle M \rangle_s) (V_s^*)^{-1}$$

on a

$$\left(\log(\det V_t^2)\right)^{-1/2} \int_0^t \left[U\tilde{D}_s + \tilde{D}_s U^*\right] d\left(\log(\det V_s^2)\right) \Rightarrow \nu_{\infty}, \quad pour \quad (t \to \infty)$$

où conditionnellement à $C=\Gamma$, ν_{∞} est une loi gaussienne matricielle centrée, indépendante de la v.a. C et de covariance

$$\mathscr{C} = 2\Gamma \otimes \Gamma + 2 \left[\left(\operatorname{Vect}(\Gamma) \right) \left(\operatorname{Vect}(\Gamma) \right)^* \right]^{\perp}.$$

Remarque 4. Sous les hypothèses du théorème 2.3 on a en fait le résultat plus fort suivant

$$\left\{ \left(\log(\det V_t^2) \right)^{-1/2} \int_0^t \left[U \tilde{D}_s + \tilde{D}_s U^* \right] d\left(\log(\det V_s^2) \right), V_t^{-1} M_t \right\} \Rightarrow \nu_\infty \otimes \mu_\infty, \quad pour \quad (t \to \infty)$$

dont la preuve est une adaptation au cas continu de celle du théorème 2.3 de Chaabane and Maaouia (2000). Cette preuve est plus difficile à mener sous l'hypothèse (H) que sous l'hypothèse (H').

Corollaire 2.1. Dans le cadre du théorème 2.3, si R est la matrice symétrique positive solution de l'équation de Lyapounov

$$RU + U^*R = \Gamma,$$

alors, on a pour $t \to \infty$

$$\left(\log(\det V_t^2)\right) \int_0^t \operatorname{tr}\left(V_s^{-1}\left(M_s M_s^* - \langle M \rangle_s\right)(V_s^*)^{-1}\right) d\left(\log(\det V_s^2)\right) \Rightarrow 2\sqrt{\operatorname{tr}(\tilde{C}RCR)}G,$$

où $\tilde{C} = CU + U^*C$ et G est une gaussienne centrée réduite et indépendante de C.

Corollaire 2.2. Si les hypothèses du théorème 2.3 sont vérifiées avec une normalisation scalaire alors, on a

$$\left(\log(v_t^2)\right)^{-1/2} \int_0^t v_s^{-2} \left[M_s M_s^* - \langle M \rangle_s \right] d\left(\log(v_s^2)\right) \Rightarrow \nu_\infty, \quad pour \quad (t \to \infty)$$

où conditionnellement à $C = \Gamma$, ν_{∞} est une loi gaussienne matricielle centrée indépendante de C et de covariance $2\Gamma \otimes \Gamma + 2 \left[\left(\operatorname{Vect}(\Gamma) \right) \left(\operatorname{Vect}(\Gamma) \right)^* \right]^{\perp}$.

3 Démonstration des principaux résultats

On donne d'abord une propriété nous permettant de simplifier les preuves des principaux résultats. La différentielle du déterminant d'une matrice inversible X est donnée par

$$d\det(X) = \det(X)\operatorname{tr}(X^{-1}dX). \tag{3.2}$$

On en déduit alors que

$$\int_0^t \operatorname{tr} \left\{ (V_s V_s^*)^{-1} \frac{d}{ds} (V_s V_s^*) \right\} ds = \log(\det V_t)^2, \tag{3.3}$$

en supposant que $V_0 = I_d$ et compte tenu de la condition (C3) on voit que

$$\frac{\log(\det(V_t)^2)}{A_t \operatorname{tr}(S)} \to 1 \quad \text{pour} \quad (t \to \infty)$$
(3.4)

où S est la matrice introduite dans (C3).

3.1 Preuve du Théorème 2.1

3.1.1 Préliminaire

Pour démontrer le Théorème 2.1 on va étudier la convergence de la fonction caractéristique de la mesure μ_R donnée par

$$\psi_R(u) = \left(\log \left(\det V_R^2 \right) \right)^{-1} \int_0^R \exp\{i < u, Z_r > \} d(\log(\det V_r^2))$$

Lemme 3.1. Sous les hypothèses du Théorème 2.1

$$\lambda_R := \psi_R(u) - A_R^{-1} \int_0^R \exp\{i \langle u, Z_r \rangle\} dA_r \to 0 \ p.s. \ (R \to \infty).$$

Preuve. En décomposant l'expression de λ_R comme suit

$$\lambda_R = \lambda_R^1 + \lambda_R^2,$$

avec

$$\lambda_R^1 := \left(\log \left(\det V_R^2 \right) \right)^{-1} \int_0^R \exp\{i < u, Z_r >\} d\left(\log \left(\det V_r^2 \right) - 2 \operatorname{tr}(U) A_r \right)$$

et

$$\lambda_R^2 := \left(\left(2\operatorname{tr}(U)\log \left(\det V_R^2 \right) \right)^{-1} - A_R^{-1} \right) \int_0^R \exp\left\{ i \left\langle u, Z_r \right\rangle \right\} dA_r,$$

on remarque que

$$\left|\lambda_R^1\right| \leq \left|\log\,\left(\det V_R^2\right)\right|^{-1} \left|\log\left(\det V_R^2\right) - 2\operatorname{tr}(U)A_R\right|$$

on déduit alors de la relation (3.4) que $\lambda_R^1 \to 0$, $(R \to \infty)$. De la même façon on voit que

$$|\lambda_R^2| \le \left| 2 \frac{A_R \operatorname{tr}(U)}{\log (\det V_R^2)} - 1 \right| \to 0, \quad \text{pour} \quad (R \to \infty).$$

Ce qui achève la preuve du lemme.

Compte tenu du lemme précédent on conclut que pour démontrer la propriété (TLCPS) il nous suffit de prouver que

$$A_R^{-1} \int_0^R \exp\left\{i \left\langle u, Z_r \right\rangle\right\} dA_r \to \Phi_\infty(\eta, u) \quad \text{pour} \quad (R \to \infty)$$
 (3.5)

où $\Phi_{\infty}(\eta, u)$ est la fonction caractéristique associée à la mesure limite μ_{∞} . A cet effet, notons

$$B_{t}\left(u\right):=-\frac{1}{2}\ u^{*}\left\langle M^{c}\right\rangle _{t}\ u\ +\int_{0}^{t}\int_{\mathbb{R}^{d}}\left(\exp\left\{i\left\langle u,x\right\rangle \right\}-1-i\left\langle u,x\right\rangle \right)\nu^{M}\left(ds,dx\right)$$

et considérons le processus $(L_t(u))_{t\geq 0}$ défini par

$$L_t(u) := \left[\Phi_t(u)\right]^{-1} \exp i \left\langle u, M_t \right\rangle,\,$$

où on rappelle (cf paragraphe 1.3) que $\Phi_t(u) := \exp\{B_t(u)\}$. Alors on a le résultat suivant

Lemme 3.2. Le processus $(L_t(u))_{t\geq 0}$ est une martingale locale complexe. De plus on a

$$|L_t(u)| \le \exp\left\{\frac{1}{2}u^* \langle M \rangle_t u\right\}. \tag{3.6}$$

Preuve. Comme $(B_t(u))_{t\geq 0}$ est un processus continu on en déduit que $(L_t(u))_{t\geq 0}$ est une martingale locale complexe (cf. Jacod and Shiryaev (2003)). D'autre part le module de celle-ci vaut

$$|L_t(u)| = \exp\left\{\frac{1}{2} u^* \langle M^c \rangle_t u\right\} \times \exp\left\{\int_0^t \int_{\mathbb{R}^d} (1 - \cos\langle u, x \rangle) \nu^M(ds, dx)\right\}.$$
(3.7)

Ainsi la majoration (3.6) découle directement du fait que

$$1 - \cos x \le x^2/2, \ \forall x \in \mathbb{R}.$$

Par conséquent, démontrer la relation (3.5) revient à prouver que

$$A_R^{-1} \int_0^R L_r((V_r^*)^{-1}u) \Phi_r((V_r^*)^{-1}u) dA_r \to \Phi_\infty(\eta, u), \quad \text{pour } (R \to \infty).$$
 (3.8)

Afin d'exploiter le lemme précédent, on introduit les temps d'arrêts suivants. Pour u fixé dans \mathbb{R}^d , soit b>0 un point de continuité de la v.a. $\operatorname{tr}(C)$ et c>0 un point de continuité de la v.a. $|\Phi_{\infty}(\eta,u)|^{-1}$. Considérons les événements

$$E_r^b = \left\{ \operatorname{tr}(C_r) > b \right\} \quad \text{et} \quad E_r^{u,c} = \left\{ |\Phi_r((V_r^*)^{-1}u)|^{-1} > c \right\},$$

avec

$$C_r := V_r^{-1} < M >_r (V_r^*)^{-1},$$

et le temps d'arrêt :

$$T_r := T_r^{b,c}(u) = T_r^b \wedge T_r^c(u),$$

avec

$$T^b_r := \left\{ \begin{array}{ll} \inf \left\{ t \leq r \ / \ \operatorname{tr} \left(V_r^{-1} < M >_t \ (V_r^*)^{-1} \right) > b \right\} & \text{ si } \quad E^b_r \text{ est r\'ealis\'e}, \\ r & \text{ sinon } \end{array} \right.$$

et

$$T_r^c(u) := \begin{cases} \inf\left\{t \le r \ / \ |\Phi_t\big((V_r^*)^{-1}u\big)|^{-1} > c\right\} & \text{si} \quad E_r^{u,c} \text{ est r\'ealis\'e}, \\ r & \text{sinon.} \end{cases}$$

Notons que d'après l'inégalité (3.6), $\left(L_{t\wedge T_r}((V_r^*)^{-1}u)\right)_{t\geq 0}$ est une martingale locale complexe dont le module est majoré par $\exp(b\|u\|^2/2)$. C'est donc une martingale d'espérance 1. D'où la propriété :

$$\mathbb{E} L_{r \wedge T_r} ((V_r^*)^{-1} u) = 1.$$

Par conséquent,

$$A_R^{-1} \int_0^R L_r((V_r^*)^{-1}u) \Phi_r((V_r^*)^{-1}u) dA_r - \Phi_\infty(\eta, u) =$$

$$A_R^{-1} \int_0^R \left[L_{r \wedge T_r}((V_r^*)^{-1}u) - 1 \right] \Phi_\infty(\eta, u) dA_r + \Delta_R(b, c, u) + \delta_R'(b, c, u) + \delta_R''(b, c, u)$$
(3.9)

avec

$$\Delta_{R}(b,c,u) := A_{R}^{-1} \int_{0}^{R} \exp\left\{i\left\langle u, V_{r}^{-1} M_{r}\right\rangle\right\} dA_{r}$$

$$-A_{R}^{-1} \int_{0}^{R} \exp\left\{i\left\langle u, V_{r}^{-1} M_{r \wedge T_{r}}\right\rangle\right\} dA_{r}, \quad (3.10)$$

$$\delta_R'(b,c,u) := A_R^{-1} \int_0^R L_{r \wedge T_r} ((V_r^*)^{-1} u) \left[\Phi_r ((V_r^*)^{-1} u) - \Phi_\infty(\eta,u) \right] dA_r,$$

et

$$\delta_R''(b,c,u) := A_R^{-1} \int_0^R L_{r \wedge T_r} ((V_r^*)^{-1} u) \left[\Phi_{r \wedge T_r} ((V_r^*)^{-1} u) - \Phi_r ((V_r^*)^{-1} u) \right] dA_r.$$

Ainsi, la relation (3.8) est immédiate dès que les deux propriétés suivantes ont lieu

$$\begin{cases}
\lim \sup_{R,b,c\to\infty} |\Delta_R(b,c,u)| + \delta_R''(b,c,u) = 0 \\
\lim_{R\to\infty} |\delta_R'(b,c,u)| = 0
\end{cases}$$
(3.11)

et

$$A_R^{-1} \int_0^R \left[L_{r \wedge T_r} \left((V_r^*)^{-1} u \right) - 1 \right] dA_r \to 0 \ p.s..$$
 (3.12)

3.1.2 Preuve de la propriété (3.11)

Comme $|L_{r \wedge T_r}((V_r^*)^{-1}u)| \leq c$, on en déduit que

$$|\delta'_R(b,c,u)| \le c A_R^{-1} \int_0^R |\Phi_r((V_r^*)^{-1}u) - \Phi_\infty(\eta,u)| dA_r.$$

Ainsi, vu l'hypothèse (\mathcal{H}) , il vient que

$$\overline{\lim}_{R\to\infty} \left| \delta_R'(b,c,u) \right| = 0 \text{ p.s.}.$$

Par ailleurs, comme $r \mapsto |\Phi_r(u)|$ est décroissante, on obtient que

$$\Delta_R(b, c, u) \vee \delta_R''(b, c, u) \le 2A_R^{-1} \int_0^R \mathbf{1}_{\{T_r < r\}} dA_r.$$

Or, d'une part on a

$$\begin{aligned} \mathbf{1}_{\left\{T_r < r\right\}} &\leq \mathbf{1}_{\left\{T_r^b < r\right\}} + \mathbf{1}_{\left\{T_r^c(u) < r\right\}} \\ &\leq \mathbf{1}_{E_r^b} + \mathbf{1}_{E_r^{u,c}} \end{aligned}$$

et d'autre part, $\mathbb{P}(\operatorname{tr}(C) = b) = \mathbb{P}(|\Phi_{\infty}(\eta, u)|^{-1} = c) = 0$. Par conséquent, à l'aide des hypothèses $(\mathcal{H}1)$ et (\mathcal{H}) , il vient que

$$\limsup_{R\to\infty} \Delta_R(b,c,u) \vee \delta_R''(b,c,u) \le 2\Big(\mathbf{1}_{\{\operatorname{tr}(C)>b\}} + \mathbf{1}_{\{|\Phi_\infty(\eta,u)|^{-1}>c\}}\Big).$$

Ainsi, en faisant tendre b et c vers l'infini de manière séquentielle et de sorte qu'on ait toujours $\mathbb{P}(\operatorname{tr}(C) = b) = \mathbb{P}(|\Phi_{\infty}(\eta, u)|^{-1} = c) = 0$, on obtient que

$$\lim_{R,b,c\to\infty} |\Delta_R(b,c,u)| + |\delta_R''(b,c,u)| = 0 \text{ p.s.}.$$

En vue de simplifier les notations, on pose

$$\tilde{L}_r(u) := L_{r \wedge T_r} ((V_r^*)^{-1} u).$$

La suite de la preuve du théorème, consiste à établir la convergence p.s. des moyennes $A_R^{-1} \int_0^R \tilde{L}_r(u) dA_r$ vers 1. On se propose alors de montrer d'abord que cette convergence a lieu en moyenne quadratique. D'où l'étape cruciale suivante consacrée à l'estimation de la covariance du couple $(\tilde{L}_r(u), \tilde{L}_\varrho(u))$.

3.1.3 Estimation de la covariance du couple $\left(ilde{L}_{r}\left(u\right) , ilde{L}_{ ho}\left(u\right) ight) .$

Pour tous $u \in \mathbb{R}^d$, $(\rho, r) \in \mathbb{R}_+ \times \mathbb{R}_+$ avec $\rho \leq r$, notons

$$K_{\rho,r}\left(u\right) := \mathbb{E}\left\{\left(\tilde{L}_{\rho}\left(u\right) - 1\right)\overline{\left(\tilde{L}_{r}\left(u\right) - 1\right)}\right\}.$$

Comme $(L_{t \wedge T_r}((V_r^*)^{-1}u))_{t \geq 0}$ est une martingale d'espérance 1 on vérifie aisément que :

$$K_{\rho,r}(u) = \mathbb{E}\left\{\tilde{L}_{\rho}(u) \frac{\tilde{L}_{r}(u)}{\mathbb{E}\left\{\tilde{L}_{r}(u) / \mathfrak{F}_{\rho \wedge T_{\rho}}\right\}}\right\} - 1$$

$$= \mathbb{E}\left\{\tilde{L}_{\rho}(u) \frac{\mathbb{E}\left\{\tilde{L}_{r}(u) / \mathfrak{F}_{\rho \wedge T_{\rho}}\right\}\right\} - 1$$

$$= \mathbb{E}\left\{\tilde{L}_{\rho}(u) \frac{\overline{L_{\rho \wedge T_{\rho}}((V_{r}^{*})^{-1}u)}}{1 - 1}\right\} - 1$$

$$= \mathbb{E}\left\{\tilde{L}_{\rho}(u) \left[\overline{L_{\rho \wedge T_{\rho}}((V_{r}^{*})^{-1}u)} - 1\right]\right\}.$$

Ainsi, l'inégalité de Cauchy Schwarz donne

$$|K_{\rho,r}(u)| \leq \left(\mathbb{E}\left|\tilde{L}_{\rho}(u)\right|^{2}\right)^{1/2} \left(\mathbb{E}\left|L_{\rho \wedge T_{\rho}}\left((V_{r}^{*})^{-1}u\right) - 1\right|^{2}\right)^{1/2}$$
$$\leq \left(\mathbb{E}\left|\tilde{L}_{\rho}(u)\right|^{2}\right)^{1/2} \left(\mathbb{E}\left|L_{\rho \wedge T_{\rho}}\left((V_{r}^{*})^{-1}u\right)\right|^{2} - 1\right)^{1/2}.$$

Or, de l'inégalité (3.6), on voit que, d'une part

$$\mathbb{E}\left|\tilde{L}_{\rho}(u)\right|^{2} \leq \mathbb{E}\exp\left\{u^{*} V_{\rho}^{-1} \langle M \rangle_{\rho \wedge T_{\rho}} (V_{\rho}^{*})^{-1} u\right\}$$
$$\leq \exp\left\{b \|u\|^{2}\right\}$$

et que, d'autre part

$$\mathbb{E} \left| L_{\rho \wedge T_{\rho}} \left((V_r^*)^{-1} u \right) \right|^2 \le \mathbb{E} \exp \left\{ u^* V_r^{-1} \langle M \rangle_{\rho \wedge T_{\rho}} (V_r^*)^{-1} u \right\}$$

$$\le \exp \left\{ b \|u\|^2 \|V_r^{-1} V_{\rho}\|^2 \right\}.$$

Ensuite, en utilisant l'inégalité : $\forall t>0, \ e^t-1 \leq te^t$ il vient que

$$\mathbb{E} \left| L_{\rho \wedge T_{\rho}} \left((V_r^*)^{-1} u \right) \right|^2 - 1 \le b \|u\|^2 \|V_r^{-1} V_{\rho}\|^2 \exp \left\{ b \|u\|^2 \|V_r^{-1} V_{\rho}\|^2 \right\}.$$

Notons que par la condition (C2) on peut majorer $\left\|V_r^{-1}V_\rho\right\|^2$ par d, par conséquent

$$\mathbb{E} \left| L_{\rho \wedge T_{\rho}} \left((V_r^*)^{-1} u \right) \right|^2 - 1 \le b \|u\|^2 \|V_r^{-1} V_{\rho}\|^2 \exp \left\{ b \|u\|^2 d \right\}.$$

En conclusion, il existe c > 0 tel que

$$|K_{\rho,r}(u)| \le c \|V_r^{-1}V_\rho\|^2$$
 (3.13)

pour une constante positive indépendante de ρ et de r.

3.1.4 Convergence presque sûre de $A_R^{-1} \int_0^R \tilde{L}_r(u) dA_r$ vers 1.

Montrons d'abord que

$$\mathbb{E}\left\{ \left| \int_0^R \left(\tilde{L}_r(u) - 1 \right) dA_r \right|^2 \right\} = O\left(A_R \right), \quad (R \to \infty). \tag{3.14}$$

En effet, on a

$$\mathbb{E}\left\{\left|\int_0^R \left(\tilde{L}_r(u) - 1\right) dA_r\right|^2\right\} = 2\int_0^R \int_0^r K_{\rho,r} dA_\rho dA_r \tag{3.15}$$

or, de la relation (3.13) on obtient que

$$\begin{split} \int_0^r |K_{\rho,r}| \, dA_{\rho} & \leq c \int_0^r \left\| V_r^{-1} V_{\rho} \right\|^2 \, dA_{\rho} \\ & = c \operatorname{tr} \Big((V_r V_r^*)^{-1} \int_0^r a_{\rho} V_{\rho} V_{\rho}^* \, d\rho \Big). \end{split}$$

Mais la condition (C3) donne

$$V_{\rho}^{-1} \frac{d}{d\rho} (V_{\rho} V_{\rho}^*) (V_{\rho}^*)^{-1} = V_{\rho}^{-1} \frac{dV_{\rho}}{d\rho} + \frac{dV_{\rho}^*}{d\rho} (V_{\rho}^*)^{-1}$$
$$= a_{\rho} S + a_{\rho} \Delta_{\rho},$$

donc en prenant $V_0 = I_d$, on a

$$V_r V_r^* - I_d = \int_0^r a_{\rho} V_{\rho} S V_{\rho}^* d\rho + \int_0^{\rho} a_{\rho} V_{\rho} (\Delta_{\rho} + \Delta_{\rho}^*) V_{\rho}^* d\rho.$$

On en déduit que

$$\operatorname{tr} \left\{ (V_r V_r^*)^{-1} \int_0^r a_\rho V_\rho S V_\rho^* d\rho \right\} = d - \|V_r^{-1}\|^2 - 2 \int_0^r a_\rho \operatorname{tr} \left\{ (V_r^{-1} V_\rho) \Delta_\rho (V_r^{-1} V_\rho)^* \right\} d\rho.$$

Par conséquent

$$\operatorname{tr}\left\{ (V_r V_r^*)^{-1} \int_0^r a_\rho V_\rho S V_\rho^* d\rho \right\} \le d + 2 \int_0^r a_\rho \|\Delta_\rho\| \|V_r^{-1} V_\rho\|^2 d\rho.$$

Comme on a supposé que pour $r \to \infty$, $\sup_{\rho \le r} \|\Delta_{\rho}\| = O(A_r^{-1})$ où bien $\|\Delta_r\| = O(A_r^{-\beta})$ avec $\beta > 1$, on peut affirmer que

$$\operatorname{tr}\left\{ (V_r V_r^*)^{-1} \int_0^r a_\rho V_\rho S V_\rho^* d\rho \right\} = O(1), \quad (r \to \infty).$$

Cette propriété est également vraie en y remplaçant la matrice S par l'identité

$$\operatorname{tr}\left\{ (V_r V_r^*)^{-1} \int_0^r a_\rho V_\rho V_\rho^* d\rho \right\} = O(1), \quad (r \to \infty).$$
 (3.16)

En effet, la matrice S étant symétrique définie positive, notant $\lambda_{max}(S)$ et $\lambda_{min}(S)$ respectivement sa plus grande et sa plus petite valeur propre, on a

$$\lambda_{min}(S) \int_0^r a_\rho V_\rho S V_\rho^* d\rho \le \int_0^r a_\rho V_\rho S V_\rho^* d\rho \le \lambda_{max}(S) \int_0^r a_\rho V_\rho V_\rho^* d\rho$$

(Les inégalités étant évidemment considérées au sens des matrices symétriques positives). Il en résulte que

$$\operatorname{tr}(V_r V_r^*)^{-1} \int_0^r a_\rho V_\rho V_\rho^* d\rho = O\left(\operatorname{tr}(V_r V_r^*)^{-1} \int_0^r a_\rho V_\rho V_\rho^* d\rho\right).$$

La relation (3.16) implique que

$$\int_0^r |K_{\rho,r}| \, dA_\rho = O(1), \quad (r \to \infty),$$

d'où le résultat annoncé en (3.14), à savoir $A_R^{-1} \int_0^R \tilde{L}_r(u) dA_r$ tend vers 1 en moyenne quadratique.

Posant maintenant

$$R_k = \inf \{ r / \forall t > r, \quad A_t > k^2 \},$$

il est clair que $A_{R_k} = O(k^2)$ $(k \to \infty)$. Par conséquent

$$\mathbb{E}\left\{\left|A_{R_k}^{-1} \int_0^{R_k} \left(\tilde{L}_r(u) - 1\right) dA_r\right|^2\right\} = O\left(k^{-2}\right) (k \to \infty);$$

ce qui implique que

$$A_{R_k}^{-1} \int_0^{R_k} \tilde{L}_r(u) dA_r \to 1 \text{ p.s.}.$$

Or pour $R \in [R_k, R_{k+1}]$ on a :

$$\begin{split} \left| A_R^{-1} \int_0^R (\tilde{L}_r(u) - 1) dA_r - A_{R_k}^{-1} \int_0^{R_k} (\tilde{L}_r(u) - 1) dA_r \right| \\ & \leq \left| A_R^{-1} \int_0^R (\tilde{L}_r(u) - 1) dA_r - A_R^{-1} \int_0^{R_k} (\tilde{L}_r(u) - 1) dA_r \right| \\ & + \left| A_R^{-1} \int_0^{R_k} (\tilde{L}_r(u) - 1) dA_r - A_{R_k}^{-1} \int_0^{R_k} (\tilde{L}_r(u) - 1) dA_r \right| \\ & \leq A_{R_k}^{-1} \int_{R_k}^{R_{k+1}} \left(|\tilde{L}_r(u)| + 1 \right) dA_r + |A_R^{-1} - A_{R_k}^{-1}| \int_0^{R_k} \left(|\tilde{L}_r(u)| + 1 \right) dA_r \\ & \leq 2(1 + c) A_{R_k}^{-1} \left(A_{R_{k+1}} - A_{R_k} \right) \\ & = O\left(\frac{1}{k}\right), \ (k \to \infty); \end{split}$$

puisque $(A_{R_{k+1}} - A_{R_k}) = O(k)$. Ceci achève la preuve du Théorème 2.1.

3.2 Preuve du Théorème 2.2

Pour $Z_t := V_t^{-1} M_t$ et S la matrice introduite dans la condition (C3), la première partie de la preuve consiste à démontrer la relation suivante

$$A_t^{-1}(\|Z_t\|^2 + 2\int_0^t Z_s^* S Z_s dA_s) \underset{t \to \infty}{\longrightarrow} \operatorname{tr}(S^{1/2} C S^{1/2}) \ p.s..$$
 (3.17)

A cet effet, appliquant la formule d'Itô à la semi-martingale $||Z_t||^2$, on obtient la relation suivante :

$$||Z_t||^2 = 2\int_0^t Z_{s_-}^* V_s^{-1} dM_s + \operatorname{tr}\left(\int_0^t (V_s^*)^{-1} V_s^{-1} d[M]_s\right) - \int_0^t Z_{s_-}^* V_s^{-1} d(V_s V_s^*) (V_s^*)^{-1} Z_{s_-}.$$
(3.18)

Posons

$$J_t = \int_0^t Z_{s_-}^* V_s^{-1} d(V_s V_s^*) (V_s^*)^{-1} Z_{s_-},$$

$$K_t = \int_0^t V_s^{-1} d[M]_s (V_s^*)^{-1} \quad \text{et} \quad Q_t = \int_0^t Z_{s_-}^* V_s^{-1} dM_s.$$

Avec ces notations, l'égalité (3.18) s'écrit :

$$||Z_t||^2 + J_t = 2Q_t + \operatorname{tr}(K_t) \tag{3.19}$$

et on a les résultats suivants

Lemme 3.3. Sous l'hypothèse $(\mathcal{H}2)$ ou bien sous les hypothèses $(\mathcal{H}1)$ et $(\mathcal{H}'2)$, on a

$$\frac{K_t}{A_t} \xrightarrow[t \to \infty]{} UC + CU^* \quad p.s.. \tag{3.20}$$

Preuve. Par la formule d'intégration par parties, on voit que

$$d(V_s^{-1}[M]_s(V_s^*)^{-1}) = V_s^{-1}d[M]_s(V_s^*)^{-1} - V_s^{-1}(dV_s)V_s^{-1}[M]_s(V_s^*)^{-1} - V_s^{-1}[M]_s(V_s^*)^{-1}(dV_s)^*(V_s^*)^{-1},$$

$$(3.21)$$

donc

$$K_t = C_t' + \int_0^t C_s' (V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds})^* ds + \int_0^t (V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds}) C_s' ds$$

avec $C'_t := V_t^{-1}[M]_t(V_t^*)^{-1}$. Par conséquent,

$$K_t = C_t' + \int_0^t C_s' (a_s^{-1} V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds})^* dA_s + \int_0^t (a_s^{-1} V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds}) C_s' dA_s.$$

Vu les conditions (C), il est clair que le résultat (3.20) a lieu sous l'hypothèse $(\mathcal{H}2)$ grâce au lemme de Toeplitz. Montrons qu'il est encore vrai sous les hypothèses $(\mathcal{H}1)$ et $(\mathcal{H}'2)$. Le compensateur prévisible du processus $(K_t)_{t>0}$ est

$$\tilde{K}_t = \int_0^t V_s^{-1} d < M >_s (V_s^*)^{-1}.$$

En utilisant une décomposition semblable à celle de K_t , on verifie que

$$\tilde{K}_{t} = C_{t} + \int_{0}^{t} C_{s} (V_{s}^{-1} \frac{dV_{s}}{ds})^{*} ds + \int_{0}^{t} (V_{s}^{-1} \frac{dV_{s}}{ds}) C_{s} ds$$

$$= C_{t} + \int_{0}^{t} C_{s} a_{s}^{-1} (V_{s}^{-1} \frac{dV_{s}}{ds})^{*} dA_{s} + \int_{0}^{t} a_{s}^{-1} (V_{s}^{-1} \frac{dV_{s}}{ds}) C_{s} dA_{s},$$

où $C_t = V_t^{-1} < M >_t (V_t^*)^{-1}$. Si l'hypothèse $(\mathcal{H}1)$ est vérifiée avec une normalisation $(V_t)_{t \geq 0}$ satisfaisant aux conditions (\mathcal{C}) , alors

$$\frac{\tilde{K}_t}{A_t} \longrightarrow UC + CU^* \ p.s. \quad \text{quand} \ \ (t \to \infty).$$

Par ailleurs, posant

$$\bar{H}_t = K_t - \tilde{K}_t = \int_0^t V_s^{-1}(d[M]_s - d < M >_s)(V_s^*)^{-1}$$

on a $\Delta \bar{H}_t = V_t^{-1} \Delta [M]_t (V_t^*)^{-1} = V_t^{-1} (\Delta M_t) (\Delta M_t)^* (V_t^*)^{-1}$. Donc le compensateur prévisible du processus croissant

$$\delta_t^{p,M} = \sum_{s \le t} \|\Delta \bar{H}_s\|^{2P} = \sum_{s \le t} \|V_s^{-1} \Delta M_s\|^{2p}$$

est

$$\tilde{\delta}_t^{p,M} = \int_0^t \int_{\mathbb{R}^d} \|V_s^{-1} x\|^{2p} \nu^M(ds, dx).$$

Dés lors, l'hypothèse ($\mathcal{H}'2$) signifie que

$$\int_0^\infty (1+A_s)^{-p} d\tilde{\delta}_s^{p,M} < \infty \quad p.s..$$

Donc en vertu du lemme 3 de Le Breton and Musiela (1989), on peut affirmer que la martingale

$$\int_0^t (1+A_s)^{-1} d\bar{H}_s = \int_0^t (1+A_s)^{-1} dK_s - \int_0^t (1+A_s)^{-1} d\tilde{K}_s$$

converge p.s. vers une limite finie quand $t \to \infty$; et il en résulte que

$$\frac{K_t - \tilde{K}_t}{A_t} \to 0 \ p.s..$$

La propriété (3.20) a donc lieu sous ($\mathcal{H}1$) et ($\mathcal{H}'2$).

Lemme 3.4.

$$J_t \sim \int_0^t Z_s^* S Z_s dA_s \ p.s. \ (t \to \infty). \tag{3.22}$$

Preuve. On a

$$J_t = \int_0^t Z_{s_-}^* V_s^{-1} d(V_s V_s^*) (V_s^*)^{-1} Z_{s_-} = \int_0^t Z_s^* \left[\left(V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds} \right) + \left(V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds} \right)^* \right] Z_s \ ds,$$

ainsi compte tenu de la condition (C3) on déduit le résultat annoncé.

Lemme 3.5.

$$Q_t = o(A_t) \quad p.s.. \tag{3.23}$$

Preuve. La variation quadratique prévisible de la martingale locale $(Q_t)_{t>0}$ vaut :

$$< Q>_{t} = \int_{0}^{t} Z_{s_{-}}^{*} V_{s}^{-1} d < M>_{s} (V_{s}^{*})^{-1} Z_{s_{-}} = \int_{0}^{t} Z_{s_{-}}^{*} d\tilde{K}_{s} Z_{s_{-}}$$

οù

$$\tilde{K}_t = \int_0^t V_s^{-1} d < M >_s (V_s^*)^{-1} = C_t + \int_0^t C_s \left(V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds} \right)^* ds + \int_0^t \left(V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds} \right) C_s ds$$

est le compensateur prévisible du processus $(K_t)_{t \geq 0}$, avec $C_t = V_t^{-1} < M >_t (V_t^*)^{-1}$. Par suite

$$< Q>_t = \int_0^t Z_{s_-}^* dC_s Z_{s_-} + \int_0^t Z_s^* \left[C_s \left(a_s^{-1} V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds} \right)^* + \left(a_s^{-1} V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds} \right) C_s \right] Z_s dA_s.$$

Grâce à l'hypothèse $(\mathcal{H}1)$ et aux conditions (\mathcal{C}) , on a

$$< Q>_t = \int_0^t \operatorname{tr}(Z_{s_-} Z_{s_-}^* dC_s) + O\left(\int_0^t Z_s^* (UC + CU^*) Z_s dA_s\right).$$

Comme S est inversible,

$$\begin{split} Z_s^*(UC + CU^*)Z_s &= Z_s^*S^{1/2}S^{-1/2}(UC + CU^*)S^{-1/2}S^{1/2}Z_s \\ &= O(Z_s^*SZ_s). \end{split}$$

On en déduit compte tenu du lemme 3.4, que

$$< Q>_t = O\left(\int_0^t \|Z_s\|^2 \operatorname{tr}(dC_s)\right) + O(J_t).$$

La formule d'intégration par parties et la relation (3.19) donnent :

$$\int_0^t ||Z_s||^2 \operatorname{tr}(dC_s) = ||Z_t||^2 \operatorname{tr}(C_t) + \int_0^t \operatorname{tr}(C_s) \, dJ_s - \int_0^t \operatorname{tr}(C_s) \, \operatorname{tr}(dK_s) - 2 \int_0^t \operatorname{tr}(C_s) \, dQ_s$$
$$= -2\tilde{Q}_t + O(||Z_t||^2 + J_t + \operatorname{tr}(K_t)),$$

avec

$$\tilde{Q}_t := \int_0^t \operatorname{tr}(C_s) \, dQ_s.$$

Vu que $\langle \tilde{Q} \rangle_t = O(\langle Q \rangle_t)$, la loi forte des grands nombres appliquée à la martingale (\tilde{Q}_t) permet d'affirmer que

$$\int_0^t ||Z_s||^2 \operatorname{tr}(dC_s) = O(||Z_t||^2 + J_t + \operatorname{tr}(K_t)) + o(\langle Q \rangle_t).$$

Par conséquent

$$\langle Q \rangle_t = O(||Z_t||^2 + J_t + \operatorname{tr}(K_t) + o(\langle Q \rangle_t)) \ p.s.,$$

autrement dit

$$< Q>_t = O(||Z_t||^2 + J_t + \operatorname{tr}(K_t)) \ p.s..$$

Encore une fois, la loi forte des grands nombres pour les martingales scalaires assure que

$$Q_t = o(\|Z_t\|^2 + J_t + \text{tr}(K_t)) \quad p.s..$$
(3.24)

Compte tenu du lemme 3.3 et de la relation (3.19), on conclut que :

$$Q_t = o(A_t) \quad p.s., \quad (t \to \infty). \tag{3.25}$$

Par conséquent la relation (3.17), à savoir

$$A_t^{-1}(\|Z_t\|^2 + 2\int_0^t Z_s^* S Z_s dA_s) \xrightarrow[t \to \infty]{} \operatorname{tr}(S^{1/2} C S^{1/2}) \ p.s.,$$

découle aisément de la relation (3.19) et des lemmes 3.3, 3.4 et 3.5.

Compte tenu du théorème 2.1, sous les hypothèses $(\mathcal{H}1)$ et (\mathcal{H}) , on a que

$$\tilde{\mu}_t := A_t^{-1} \int_0^t \delta_{Z_s} dA_s \Longrightarrow \mu_\infty \ p.s., \ (t \to \infty).$$

On en déduit, alors que

$$\underline{\lim}_{t \to \infty} \int_{\mathbb{R}^d} x^* Sx \, d\tilde{\mu}_t(x) \ge \int_{\mathbb{R}^d} x^* Sx \, d\mu_{\infty}(x) \quad p.s..$$

Or, d'après l'hypothèse ($\mathcal{H}3$)

$$\int_{\mathbb{R}^d} x^* Sx \, d\mu_{\infty}(x) = \operatorname{tr}\left(S \int x^* x \, d\mu_{\infty}(x)\right) = \operatorname{tr}\left(S^{1/2} C S^{1/2}\right);$$

donc

$$\lim_{t \to \infty} A_t^{-1} \int_0^t Z_s^* S Z_s \, dA_s \ge \text{tr} \left(S^{1/2} C S^{1/2} \right) \ p.s.. \tag{3.26}$$

Vu les propriétés (3.17) et (3.26), on conclut que d'une part

$$\lim_{t \to \infty} A_t^{-1} \int_0^t Z_s^* S Z_s \, dA_s = \text{tr} \left(S^{1/2} C S^{1/2} \right) \tag{3.27}$$

et d'autre part on a une loi du logarithme, à savoir

$$||V_t^{-1}M_t||^2 = o(A_t) \ p.s, \ (t \to \infty).$$
 (3.28)

Par ailleurs, S est inversible et comme

$$\log(\det V_t^2) \sim \operatorname{tr}(S) A_t, \ (t \to \infty)$$

donc la propriété LFQ découle de (3.17) et(3.28). Ce qui achève la preuve.

3.3 Preuve du Théorème 2.3 et des Corollaires 2.1 et 2.2.

3.3.1 Deux relations fondamentales.

Posant $Z_t = V_t^{-1} M_t$, alors la formule d'Itô donne :

$$Z_{t}Z_{t}^{*} = \int_{0}^{t} V_{s}^{-1}(dM_{s})M_{s_{-}}^{*}(V_{s}^{*})^{-1} + \int_{0}^{t} V_{s}^{-1}M_{s_{-}}(dM_{s})^{*}(V_{s}^{*})^{-1}$$

$$- \int_{0}^{t} V_{s}^{-1}(dV_{s})V_{s}^{-1}M_{s_{-}}M_{s_{-}}^{*}(V_{s}^{*})^{-1} + \int_{0}^{t} V_{s}^{-1}d[M]_{s}(V_{s}^{*})^{-1}$$

$$- \int_{0}^{t} V_{s}^{-1}M_{s_{-}}M_{s_{-}}^{*}(V_{s}^{*})^{-1}(dV_{s})^{*}(V_{s}^{*})^{-1}.$$

$$(3.29)$$

Plus précisément, on a appliqué la formule d'Itô à la forme quadratique $(< u, Z_t >^2)$ avec $u \in \mathbb{R}^d$ et on obtient l'expression précédente par polarisation. En utilisant l'expression (3.21) et une formule analogue pour la variation quadratique prévisible < M > de M, on obtient les relations fondamentales suivantes

$$D_t + \int_0^t V_s^{-1} dV_s D_s + \int_0^t D_s (dV_s)^* (V_s^*)^{-1} = H_t + H_t^*$$
(3.30)

et

$$\tilde{D}_t + \int_0^t V_s^{-1} dV_s \tilde{D}_s + \int_0^t \tilde{D}_s (dV_s)^* (V_s^*)^{-1} = H_t + H_t^* + \bar{H}_t$$
(3.31)

avec

$$H_t = \int_0^t V_s^{-1} M_{s_-} (dM_{s_-})^* (V_s^*)^{-1}, \quad \bar{H}_t = \int_0^t V_s^{-1} (d[M]_s - d < M >_s) (V_s^*)^{-1}$$

et

$$D_t = V_t^{-1}(M_t M_t^* - [M]_t)(V_t^*)^{-1}, \quad \tilde{D}_t = V_t^{-1}(M_t M_t^* - \langle M \rangle_t)(V_t^*)^{-1}.$$

Désormais, pour $u \in \mathbb{R}^d$, on pose :

$$H_t^u := \int_0^t V_s^{-1} M_{s_-} (dM_s)^* (V_s^*)^{-1} u.$$
(3.32)

Notre objectif est de démontrer un théorème limite centrale pour la martingale $\operatorname{Vect}(H)$. Pour cela, on va étudier le comportement asymptotique de la variation quadratique prévisible de cette martingale et la validité de la condition de Lindeberg pour celle-ci.

3.3.2 Comportement asymptotique de la variation quadratique de $(Vect(H_t))_{t\geq 0}$

La proposition suivante précise le comportement asymptotique de la variation quadratique prévisible de la martingale (H_t)

Proposition 3.1.

$$\frac{\langle H_t^u \rangle}{A_t} \to u^* \tilde{C} u C \quad p.s.. \tag{3.33}$$

Avec, $\tilde{C} = UC + CU^*$. En conséquence

$$A_t^{-1} < \operatorname{Vect}(H) >_t \longrightarrow \tilde{C} \otimes C, \quad (t \to \infty).$$

Preuve. (H_t^u) est une martingale vectorielle de variation quadratique prévisible :

$$\langle H^{u} \rangle_{t} = \int_{0}^{t} V_{s}^{-1} M_{s_{-}} \left[u^{*} V_{s}^{-1} d < M \rangle_{s} (V_{s}^{*})^{-1} u \right] (M_{s_{-}})^{*} (V_{s}^{*})^{-1}$$

$$= \int_{0}^{t} Z_{s_{-}} \left[u^{*} V_{s}^{-1} d < M \rangle_{s} (V_{s}^{*})^{-1} u \right] Z_{s_{-}}^{*}. \tag{3.34}$$

On en déduit alors que pour tout $x \in \mathbb{R}^d$, on a :

$$x^* < H^u >_t x = \int_0^t x^* Z_{s_-} \left[u^* V_s^{-1} d < M >_s (V_s^*)^{-1} u \right] Z_{s_-}^* x$$

$$= \int_0^t < x, Z_{s_-} >^2 \left[u^* V_s^{-1} d < M >_s (V_s^*)^{-1} u \right]$$

$$= \int_0^t < x, Z_{s_-} >^2 dF_s(u),$$

avec

$$F_t(u) := u^* F_t u, \quad F_t = \int_0^t V_s^{-1} d < M >_s (V_s^*)^{-1}.$$

Comme dans la preuve du lemme 3.5, par la formule d'intégration par parties, on a

$$F_t = C_t + \int_0^t C_s \left(V_s^{-1} \frac{dV_s^*}{ds} \right) ds + \int_0^t \left(V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds} \right) C_s ds.$$

D'où l'on déduit que

$$x^* < H^u >_t x = \int_0^t < x, Z_{s_-} >^2 u^* \Big[C_s \Big(V_s^{-1} \frac{dV_s^*}{ds} \Big) + \Big(V_s^{-1} \frac{dV_s}{ds} \Big) C_s \Big] u ds + \int_0^t < x, Z_{s_-} >^2 d(u^* C_s u) ds + \int_0^t < x, Z_{s_-} >^2 u^* (C_s U + C_s^* U) u dA_s + \int_0^t < x, Z_{s_-} >^2 u^* (\Delta_s + \Delta_s^*) u dA_s + \int_0^t < x, Z_{s_-} >^2 d(u^* C_s u).$$

$$(3.35)$$

Grâce à la loi forte quadratique, le premier terme du membre de droite de (3.35) est équivalent à $(x^*Cx).(u^*\tilde{C}u)A_t$ lorsque $t\to\infty$, $(\tilde{C}=CU+CU^*)$, tandis que le deuxième terme est $o(A_t)$ p.s.. Quant au troisième terme, on vérifie comme dans la preuve du lemme 3.5 qu'il est p.s. $o(A_t)$ en exploitant les lemmes 3.3, 3.4 et la propriété du logarithme (3.28). La preuve de la proposition est achevée en remarquant que d'une part

$$\operatorname{Vect}(H_t) = \begin{pmatrix} H_t^1 \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ \cdot \\ H_t^d \end{pmatrix}, \quad \operatorname{avec} \quad H_t^j = H_t^{e_j}, \quad j = 1, \dots, d,$$

où (e_1,\ldots,e_d) désigne la base canonique de \mathbb{R}^d et que d'autre part

$$< H^i, H^j>_t = \int_0^t Z_{s_-} e_i^* V_s^{-1} d < M>_s (V_s^*)^{-1} e_j Z_{s_-}^*, \text{ pour } 1 \le i, j \le d.$$

3.3.3 Vérification de la condition de Lindeberg pour la martingale ${\it H}$

Définition 3.1. Soient $A = (A_t), B = (B_t)$ deux processus croissants issus de 0. On dit que A est dominé au sens fort par B, et on écrit : A << B, si $(B_t - A_t; t \ge 0)$ est un processus croissant.

Le résultat utile suivant est évident :

Lemme 3.6. Si $A \ll B$, leurs compensateurs prévisibles \widetilde{A} , \widetilde{B} vérifient aussi $\widetilde{A} \ll \widetilde{B}$.

Application à la martingale (H_t) .

Le saut à l'instant t de la martingale matricielle :

 $H_t = \int_0^t Z_{s-} d(M_s^*) (V_s^*)^{-1}, Z_t = V_t^{-1} M_t,$

vaut:

$$\Delta H_t = Z_{t-}(\Delta M_t)^* (V_t^*)^{-1};$$

donc:

$$\begin{split} \|\Delta H_t\|^2 &= \operatorname{tr}\{\Delta H_t \Delta H_t^*\} \\ &= \|Z_{t-}\|^2 \|V_t^{-1} \Delta M_t\|^2 \\ &= \|Z_{t-}\|^2 \operatorname{tr}\{V_t^{-1} \Delta [M]_t (V_t^*)^{-1}\} \\ &= \|Z_{t-}\|^2 \Delta \Lambda_t, \end{split}$$

où (Λ_t) est le processus croissant :

$$\Lambda_t = \text{tr} \Big\{ \int_0^t V_s^{-1} d[M]_s (V_s^*)^{-1} \Big\}.$$

Pour r > 0, t > 0, posant :

$$\sigma_t^H(r) = \sum_{s \ < \ t} \|\Delta H_s\|^2 \mathbf{1}_{\{ \ \|\Delta H_s\| > r \ \}},$$

la condition de Lindeberg au sens de la convergence presque sûre pour la martingale H s'écrit :

$$\forall \epsilon > 0, \quad A_t^{-1} \sigma_t^H(\epsilon \sqrt{A_t}) \to 0, \quad t \to +\infty, \quad p.s..$$
 (3.36)

Pour établir ce résultat, on exploite les deux lemmes suivants :

Lemme 3.7. L'hypothèse (H2) implique que presque sûrement

$$\sup_{t>0} \|V_t^{-1} \Delta M_t\| < +\infty.$$

Preuve. En effet, on a:

$$\sum_{s < 1} \Delta M_s (\Delta M_s)^* << [M].$$

ce qui implique que

$$\sum_{s < t} \|V_t^{-1} \Delta M_s\|^2 \le \operatorname{tr}\{V_t^{-1}[M]_t(V_t^*)^{-1}\};$$

d'où le résultat du lemme, car

$$||V_t^{-1}\Delta M_t||^2 \le \sum_{s < t} ||V_t^{-1}\Delta M_s||^2 \le \operatorname{tr}\{V_t^{-1}[M]_t(V_t^*)^{-1}\} = O(1) \ p.s.,$$

compte tenu de l'hypothèse ($\mathcal{H}2$)

Lemme 3.8. Etant donné $\alpha \in]0,1]$, alors :

$$\sigma^{H}(\alpha^{-3}) << \sigma^{1}(\alpha^{-1}) + \sigma^{2}(\alpha^{-1})$$

où pour t > 0, r > 0:

$$\sigma_t^1(r) = \sum_{s < t} \|\Delta H_s\|^2 \mathbf{1}_{\{ \|Z_{s-}\| > r \}} \quad ; \quad \sigma_t^2(r) = \sum_{s < t} \|\Delta H_s\|^2 \mathbf{1}_{\{ \|V_s^{-1} \Delta M_s\| > r \}}.$$

Preuve. L'assertion du lemme découle de la décomposition évidente suivante :

$$\begin{split} \sigma_t^H(\alpha^{-3}) &= \sum_{s \le t} \|\Delta H_s\|^2 \mathbf{1}_{\{ \|\Delta H_s\| > \alpha^{-3} , \|Z_{s-}\| > \alpha^{-1} \}} \\ &+ \sum_{s \le t} \|\Delta H_s\|^2 \mathbf{1}_{\{ \|\Delta H_s\| > \alpha^{-3} , \|Z_{s-}\| \le \alpha^{-1} , \|V_s^{-1} \Delta M_s\| \le \alpha^{-1} \}} \\ &+ \sum_{s \le t} \|\Delta H_s\|^2 \mathbf{1}_{\{ \|\Delta H_s\| > \alpha^{-3} , \|Z_{s-}\| \le \alpha^{-1} , \|V_s^{-1} \Delta M_s\| > \alpha^{-1} \}}. \end{split}$$

Il est clair que le premier (resp. le troisième) terme du membre de droite de cette égalité est dominé au sens fort par $(\sigma_t^1(\alpha^{-1}))$ (resp. $(\sigma_t^2(\alpha^{-1})) = (\sigma_t^2(\min(\alpha^{-1},\alpha^{-2}))$). Pour le deuxième terme, comme on a

$$\|\Delta H_t\|^2 = \|Z_{t-}\|^2 \|V_t^{-1} \Delta M_t\|^2,$$

il vient que

$$\{ \|\Delta H_s\| > \alpha^{-3}, \|Z_{s-}\| \le \alpha^{-1}, \|V_s^{-1}\Delta M_s\| \le \alpha^{-1} \} \subset \{ \|Z_{s-}\| \le \alpha^{-1}, \|Z_{s-}\| \ge \alpha^{-2} \} = \emptyset$$
 p.s. d'après le choix de α . Le lemme est établi.

Validité de la condition de Lindeberg: Avec les notations du lemme 3.8, on a :

$$\sigma_{\cdot}^{1}(r) << \int_{0}^{\cdot} \|Z_{s-}\|^{2} \mathbf{1}_{\{\|Z_{s-}\|>r\}} d\Lambda_{s} , \quad \sigma_{\cdot}^{2}(r) << \int_{0}^{\cdot} \|Z_{s-}\|^{2} \mathbf{1}_{\{\Delta \Lambda_{s} > r^{2}\}} d\Lambda_{s}.$$

Par conséquent, pour tout $t \geq 0$:

$$\widetilde{\sigma_{t}^{1}(r)} \leq \int_{0}^{t} \|Z_{s-}\|^{2} \mathbf{1}_{\{\|Z_{s-}\|>r\}} d\widetilde{\Lambda_{s}},$$

$$\widetilde{\sigma_{t}^{2}(r)} \leq \int_{0}^{t} \|Z_{s-}\|^{2} \mathbf{1}_{\{\Delta\Lambda_{s}>r^{2}\}} d\widetilde{\Lambda_{s}} \leq \mathbf{1}_{\{\sup_{s\leq t} \Delta\Lambda_{s}>r^{2}\}} \int_{0}^{t} \|Z_{s-}\|^{2} d\widetilde{\Lambda_{s}},$$

avec

$$\widetilde{\Lambda}_t = \text{tr} \Big\{ \int_0^t V_s^{-1} d < M >_s (V_s^*)^{-1} \Big\}.$$

Compte tenu de ce qui précède, pour tous $\alpha \in (0,1)$, $\epsilon > 0$ et t > 0, on a

$$\overline{\lim_{t}} \ A_{t}^{-1} \sigma_{t}^{H} (\widetilde{\epsilon \sqrt{A_{t}}}) \ \leq \overline{\lim_{t}} \ A_{t}^{-1} \sigma_{t}^{\widetilde{H}} (\widetilde{\alpha^{-3}}).$$

Mais

$$\widetilde{\sigma_t^H(\alpha^{-3})} \leq \int_0^t \|Z_{s-}\|^2 \mathbf{1}_{\{\|Z_{s-}\| > \alpha^{-1}\}} d\widetilde{\Lambda_s} + \mathbf{1}_{\{\sup_{s \leq t} \Delta \Lambda_s > \alpha^{-2}\}} \int_0^t \|Z_{s-}\|^2 d\widetilde{\Lambda_s},$$

donc par la loi forte quadratique, pour tous $\alpha \in (0,1)$, $\epsilon > 0$:

$$\overline{\lim_{t}} \ A_{t}^{-1} \sigma_{t}^{H}(\epsilon \sqrt{A_{t}}) \leq \int_{0}^{+\infty} \|x\|^{2} \mathbf{1}_{\{\|x\| > \alpha^{-1}\}} d\mu_{\infty}(x)
+ \mathbf{1}_{\{\sup_{s \geq 0} \Delta \Lambda_{s} > \alpha^{-2}\}} \int_{0}^{+\infty} \|x\|^{2} d\mu_{\infty}(x) \text{ p.s..}$$

On en déduit que la condition de Lindeberg est vérifiée en vertu du lemme 3.7.

3.3.4 Fin de la preuve du Théorème 2.3

Vu les propriétés (3.33) et (3.36), le (TLCG) s'applique pour la martingale vectorielle Vect(H) et on a :

$$A_t^{-1/2} H_t \Rightarrow \mathfrak{N}_{d \times d}(0, \, \tilde{C} \otimes C) \tag{3.37}$$

où $\tilde{C} = CU + CU^*$. L'égalité (3.30) et la condition (C3) permettent d'écrire

$$\int_0^t [UD_s + D_sU^*] dA_s = H_t + H_t^* - \left(D_t + \int_0^t (\Delta_s D_s + D_s \Delta_s^*) dA_s\right).$$

Or, par la loi du logarithme (qui est valide sous les hypothèses $(\mathcal{H}1)$ et $(\mathcal{H}''2))$:

$$||D_t + \int_0^t (\Delta_s D_s + D_s \Delta_s^*) dA_s|| = o(A_t) + 2 \int_0^t A_s ||\Delta_s|| dA_s;$$

et par l'hypothèse : $\Delta_t = O(A_t^{-3/2}), \ \ (t \to \infty)$:

$$\int_{0}^{t} A_{s} \|\Delta_{s}\| dA_{s} = o(A_{t}^{1/2}), \quad (t \to \infty),$$

on peut donc affirmer que

$$A_t^{-1/2} \int_0^t [UD_s + D_s U^*] dA_s = (H_t + H_t^*) A_t^{-1/2} + o(1) \quad p.s..$$
 (3.38)

Par ailleurs, avec les notations des preuves des lemmes 3.3 et 3.4, on a

$$\bar{H}_t = \int_0^t V_s^{-1}(d[M]_s - d < M >_s)(V_s^*)^{-1} = K_t - \tilde{K}_t$$

et l'hypothèse ($\mathcal{H}''2$) implique (comme dans la preuve du lemme 3.3) que $\bar{H}_t = o(A_t^{1/2})~p.s.$. Ainsi

$$A_t^{-1/2} \int_0^t [U\tilde{D}_s + \tilde{D}_s U^*] dA_s = A_t^{-1/2} (H_t + H_t^*) + o(1) \quad p.s..$$
 (3.39)

Compte tenu des propriétés (3.37), (3.38) et (3.39), on peut affirmer que les v.a.

$$(A_t^{-1/2} \int_0^t (UD_s + D_s U^*) dA_s)$$
 ou bien $(A_t^{-1/2} \int_0^t (U\tilde{D}_s + \tilde{D}_s U^*) dA_s)$

convergent en loi vers ν_{∞} où conditionnellement à $C=\Gamma,\ \nu_{\infty}$ est la loi d'une v.a. gaussienne matricielle de matrice de covariance

$$2\Gamma\otimes\Gamma+2\Big[\mathrm{Vect}(\Gamma)(\mathrm{Vect}(\Gamma))^*\Big]^\perp.$$

Le Théorème 2.3 est établi les corollaires 2.1 et 2.2 en résultent immédiatement.

4 Application : Estimation de la variance d'un P.A.I.S. pondéré

Le but de cette partie ne consiste pas à produire de nouveaux estimateurs efficaces pour la variance d'un PAIS (il est bien connu que le meilleur estimateur dans ce cas est celui des moindres carrées). Cependant, il s'agit d'illustrer d'une façon très concrète l'utilisation de l'ensemble de nos résultats théoriques. Nous complétons ainsi, les résultats récents de Chuprunov and Fazekas (2005), dans le cadre de PAIS, en obtenant des vitesses de convergence pour des fonctionnelles avec poids.

Comme on l'a vu dans l'introduction, en considérant un P.A.I.S. unidimensionnel nous dégageons un estimateur du paramètre de diffusion σ^2 convergeant avec une vitesse logarithmique. Afin d'améliorer cette vitesse, nous proposons une technique de pondération que nous explicitons dans le cadre multidimensionnel.

Soit S un processus d-dimensionnel à accroissements indépendants stationnaires, de matrice de covariance Σ et engendré par le triplet inconnu (A, ν, m) , où m est le drift, ν la mesure de Lévy et A la covariance de la partie gaussienne. On suppose que pour un $\beta \in]1, 2]$, on a

$$\int_{\mathbb{R}^d} \|x\|^{2\beta} \nu(dx) < \infty.$$

Dans la suite on considère l'estimateur pondéré suivant de m, associé au poids $w=(w_r)$:

$$\tilde{m}_t = \frac{1}{\int_0^t w_s ds} \int_0^t w_s dS_s, \quad \text{où} \quad w_t = t^{-\frac{\alpha+\delta}{2}} \exp\Bigl(\frac{t^{1-\alpha}}{2-\alpha}\Bigr), \quad \text{avec} \quad 1 \geq \gamma > \alpha > \max\Bigl(\frac{1}{2}, \frac{2}{\beta} - 1\Bigr).$$

On montrera que l'estimateur \tilde{m} est fortement consistant, ce qui implique que l'estimateur moyennisé :

$$\bar{m}_t = \frac{1}{t} \int_0^t \tilde{m}_s \, ds$$

l'est aussi. Pour la covariance Σ de S, on propose l'estimateur

$$\tilde{\Sigma}_t = \frac{1 - \alpha}{t^{1 - \alpha}} \int_0^t (\tilde{m}_s - \bar{m}_t) (\tilde{m}_s - \bar{m}_t)^* ds$$
(4.40)

dont on montrera la consistance forte et la normalité asymptotique. Plus précisément, on a :

Théorème 4.1. Avec les notations précédentes, on a les résultats suivants

1. (TLC) pour l'estimateur (\tilde{m}_t) :

$$t^{\alpha/2}(\tilde{m}_t - m) \Rightarrow \mathfrak{N}_d(0, \Sigma), \quad (t \to \infty).$$

2. (TLCPS) pour l'estimateur (\tilde{m}_t)

$$\frac{1-\alpha}{t^{1-\alpha}} \int_0^t \delta_{s^{\alpha/2}(\tilde{m}_s - m)} \, \frac{ds}{s^{\alpha}} \Rightarrow \mathfrak{N}_d(0, \Sigma), \quad (t \to \infty).$$

3. TLC pour l'estimateur moyennisé (\bar{m}_t)

$$\sqrt{t}(\bar{m}_t - m) \Rightarrow \mathfrak{N}_d(0, \Sigma), \quad (t \to \infty).$$

4. Consistance forte de $\tilde{\Sigma}_t$

$$\tilde{\Sigma}_t \to \Sigma \quad p.s., \quad (t \to \infty).$$

5. Normalité asymptotique de $\tilde{\Sigma}_t$

$$\left(\frac{t^{1-\alpha}}{1-\alpha}\right)^{1/2}(\tilde{\Sigma}_t - \Sigma) \Rightarrow \mathfrak{N}_{d \times d}(0,\varsigma), \quad (t \to \infty).$$

$$avec \ \varsigma = 2 \bigg(\Sigma \otimes \Sigma + \Big[\mathrm{Vect}(\Sigma) \big(\mathrm{Vect}(\Sigma) \big)^* \Big]^{\perp} \bigg).$$

Preuve. La martingale $M_t^w = \int_0^t w_u d(S_u - mu)$ a pour variation quadratique prévisible :

$$< M^w >_t = v_t^2 \Sigma$$
, où $v_t^2 = \int_0^t w_s^2 \, ds$.

Sa variation quadratique $[M^w]$ donnée par

$$[M^w]_t = v_t^2 A + \sum_{s < t} w_s^2 \Delta S_s (\Delta S_s)^*$$

vérifie $v_t^{-2}[M^w]_t \xrightarrow[t \to \infty]{} \Sigma$ p.s.. La martingale (M_t^w) vérifie en plus la condition de Lindeberg. En effet, pour $\varepsilon > 0$ posons

$$\sigma_t^{\varepsilon}(M^w) = v_t^{-2} \sum_{s < t} \|\Delta M_s^w\|^2 \mathbf{1}_{\{\|\Delta M_s^w\| > \varepsilon v_t\}}.$$

On a

$$v_{\cdot}^{2} \sigma_{\cdot}^{\varepsilon}(M^{W}) << \sum_{s \leq \cdot} w_{s}^{2} \|\Delta S_{s}\|^{2} \mathbf{1}_{\{\|\Delta S_{s}\| > \varepsilon \frac{v_{s}}{w_{s}}\}},$$

et le compensateur du processus dominant est égal à

$$\int_0^t w_s^2 \Bigl(\int_{\mathbb{R}^d} \|x\|^2 \mathbf{1}_{\{\|x\|>\varepsilon\frac{v_s}{w_s}\}} d\nu(x)\Bigr) ds.$$

Grâce à la propriété évidente suivante valable pour tout A>0 :

$$\limsup_{t \to \infty} v_t^{-2} \int_0^t w_s^2 \Big(\int_{\mathbb{R}^d} \|x\|^2 \mathbf{1}_{\{\|x\| > \varepsilon \frac{v_s}{w_s}\}} d\nu(x) \Big) ds \leq \int_{\mathbb{R}^d} \|x\|^2 \mathbf{1}_{\{\|x\| > A\}} d\nu(x),$$

on obtient que

$$\forall A > 0, \quad \limsup_{t \to \infty} \tilde{\sigma}_t^{\varepsilon}(M^w) \le \int_{\mathbb{R}^d} ||x||^2 \mathbf{1}_{\{||x|| > A\}} d\nu(x).$$

Ainsi la condition de Lindeberg pour la convergence p.s. est réalisée. Par conséquent, le couple (M_t^w, v_t) vérifie le TLC et le TLCPS (cf théorème 2.1), à savoir

$$v_t^{-1}M_t^w \Rightarrow \mathfrak{N}_d(0,\Sigma), \quad (t \to \infty)$$

et

$$(\log v_t^2)^{-1} \int_0^t \delta_{v_s^{-1} M_s^w} d\log v_s^2 \Rightarrow \mathfrak{N}_d(0, \Sigma).$$

Par ailleurs, on a d'une part :

$$\frac{u_t}{v_t}(\tilde{m}_t - m) = \frac{M_t^w}{v_t}, \quad \text{avec} \quad u_t = \int_0^t w_s \, ds, \tag{4.41}$$

d'autre part, le poids vérifie les propriétés suivantes

$$(\mathcal{P}1) \quad \frac{4v_t^2}{t^{\alpha}w_t^2} - 1 = O(t^{t^{-(1-\alpha)}}), \quad (t \to \infty)$$

$$(\mathcal{P}2) \quad \frac{2u_t}{t^{\alpha}w_t} - 1 = O(t^{-(1-\alpha)}), \quad (t \to \infty)$$

$$(\mathcal{P}3) \quad \frac{u_t}{v_t} - t^{\alpha/2} = O(t^{-(1-\alpha)}), \quad (t \to \infty)$$

$$(\mathcal{P}4)$$
 $\log v_t^2 \sim 4 \frac{t^{1-\alpha}}{1-\alpha}, \quad (t \to \infty).$

Donc compte tenu de (4.41), des propriétés du poids et du TLC ainsi que du TLCPS vérifiés par la martingale (M_t^w) , les parties 1 et 2 du théorèmes sont établies.

Pour la preuve des autres assertions du théorème, nous allons montrer que le couple (M_t^w, v_t) vérifie en plus l'hypothèse $(\mathcal{H}''2)$ (cf théorème 2.3). Elle résulte de la version à temps continu du théorème de Chow (cf lemme 3 Le Breton and Musiela (1989)). Plus précisément, si $(R_t)_{t\geq 0}$ est la martingale purement discontinue

$$R_t = [M^w]_t - \langle M^w \rangle_t,$$

alors le compensateur du processus croissant

$$\delta_t(R) = \sum_{s \le t} \|\Delta R_s\|^{\beta} = \sum_{s \le t} w_s^{2\beta} \|\Delta S_s\|^{2\beta}$$

à savoir

$$\tilde{\delta}_t(R) = \left(\int_0^t w_s^{2\beta} \, ds\right) \left(\int \|x\|^{2\beta} d\nu(x)\right)$$

vérifie

$$\int_0^\infty (1 + \log v_s^2)^{-\beta/2} (1 + v_s^2)^{-\beta} d\tilde{\delta}_s(R) = O\left(\int_0^\infty (1 + \log v_s^2)^{-\beta/2} (1 + v_s^2)^{-\beta} w_s^{2\beta} ds\right) < \infty$$

 $\mathrm{car}\ (\log v_s^2)^{-\beta/2}(w_s^2/v_s^2)^\beta = O\Big(s^{-\beta(1+\alpha)/2}\Big),\ (s\to\infty)\ \mathrm{et}\ \beta(1+\alpha)/2 > 1\ \mathrm{par}\ \mathrm{hypoth\`ese}.\ \mathrm{Donc}$

$$(\log v_t^2)^{-1/2} v_t^{-2} R_t = (\log v_t^2)^{-1/2} \left[v_t^{-2} [M^w]_t - \Sigma \right] \underset{t \to \infty}{\longrightarrow} 0 \ p.s..$$

L'hypothèse ($\mathcal{H}''2$) est établie.

Posant $Z_t = v_t^{-1} M_t^w$, on a:

$$t(\bar{m}_t - m) = \int_0^t (\tilde{m}_s - m) \, ds = \int_0^t \frac{M_s^w}{u_s} ds$$

= $\int_0^t Z_s (\frac{u_s}{v_s})^{-1} ds$
= $\int_0^t Z_s s^{-\alpha/2} ds + \int_0^t Z_s [(\frac{u_s}{v_s})^{-1} - s^{-\alpha/2}] ds$

d'où par l'inégalité de Cauchy-Schwarz

$$\begin{split} \left| \sqrt{t} (\bar{m}_t - m) - t^{-1/2} \int_0^t Z_s s^{-\alpha/2} ds \right| &\leq t^{-1/2} \int_0^t Z_s s^{-\alpha/2} \Big[s^{\alpha/2} \Big(\frac{u_s}{v_s} \Big)^{-1} - 1 \Big) \Big] \, ds \\ &\leq t^{-1/2} \sqrt{\int_0^t \Big[s^{\alpha/2} \Big(\frac{u_s}{v_s} \Big)^{-1} - 1 \Big] \, ds} \sqrt{\int_0^t Z_s^2 \frac{ds}{s^{\alpha}}}. \end{split}$$

Compte tenu de la loi forte quadratique et de la propriété suivante, conséquence directe de la propriété ($\mathcal{P}3$) du poids,

$$t^{\alpha/2} \left(\frac{u_t}{v_t}\right)^{-1} - 1 = O(t^{-(1-\alpha/2)}), \quad (t \to \infty)$$

on peut affirmer que

$$\sqrt{t}(\bar{m}_t - m) - t^{-1/2} \int_0^t Z_s s^{-\alpha/2} ds = O(t^{-1/2} t^{(1-\alpha)/2} t^{-(1-\alpha)/2}) = O(t^{-1/2}) \quad p.s. \quad (t \to \infty). \quad (4.42)$$

La partie 3 du théorème sera établie si l'on démontre que

$$t^{-1/2} \int_0^t s^{-\alpha/2} Z_s \, ds \Rightarrow \mathfrak{N}_d(0, \Sigma), \quad (t \to \infty). \tag{4.43}$$

A cet effet, on remarque que

$$dZ_t = \frac{dM_t^w}{v_t} - \frac{M_t^w}{v_t^2} dv_t = \frac{dM_t^w}{v_t} - Z_t \frac{dv_t}{v_t}$$

et que

$$v_t^{-1} \frac{dv_t}{dt} = \frac{1}{2} \frac{d}{dt} (\log v_t^2) > 0$$

car $t \mapsto v_t^2$ est strictement croissante. D'où l'on déduit que

$$Z_t \left(v_t^{-1} \frac{dv_t}{dt} \right)^{1/2} dt = -\left(v_t^{-1} \frac{dv_t}{dt} \right)^{-1/2} dZ_t + \left(v_t^{-1} \frac{dv_t}{dt} \right)^{-1/2} \frac{dM_t^w}{v_t},$$

donc

$$\int_{0}^{t} Z_{s} \left(v_{s}^{-1} \frac{dv_{s}}{ds} \right)^{1/2} ds = -\int_{0}^{t} \left(v_{s}^{-1} \frac{dv_{s}}{ds} \right)^{-1/2} dZ_{s} + \mathcal{L}_{t}$$
(4.44)

avec

$$\mathscr{L}_t = \int_0^t \left(v_s^{-1} \frac{dv_s}{ds} \right)^{-1/2} \frac{dM_s^w}{v_s}.$$

Posons

$$a_s = \left(v_s^{-1} \frac{dv_s}{ds}\right)^{-1} = \left(\frac{1}{2} \frac{d}{ds} \log v_s^2\right)^{-1},$$

pour tout $n \in \mathbb{N}^*$, il existe $r \in]n, n+1[$ tel que

$$\frac{1}{2} \left(\log v_{n+1}^2 - \log v_n^2 \right) = a_r^{-1}.$$

Or, d'après la propriété $(\mathcal{P}1)$ du poids, on a

$$\frac{4v_t^2}{t^\alpha w_t^2} = 1 + O(t^{-(1-\alpha)}), \quad (t \to \infty)$$

on en déduit donc que

$$\frac{n^{\alpha}}{2} \left(\log v_{n+1}^2 - \log v_n^2 \right) \longrightarrow 2, \quad (n \to \infty).$$

On peut donc affirmer que $a_t \sim \frac{1}{2} t^{\alpha}, \quad (t \to \infty).$ Il en résulte que

$$t^{-1} < \mathcal{L} >_t = t^{-1} \left(\int_0^t a_s \frac{w_s^2}{v_s^2} ds \right) \Sigma \longrightarrow 2\Sigma, \quad (t \to \infty).$$

La condition de Lindeberg pour la convergence presque sûre est vérifiée immédiatement pour la martingale (\mathcal{L}_t) . Dans ces conditions on peut affirmer que

$$t^{-1/2}\mathcal{L}_t \Rightarrow \mathfrak{N}_d(0, 2\Sigma), \quad (t \to \infty).$$
 (4.45)

Par ailleurs, d'après (4.44), on a

$$\begin{aligned}
\left| t^{-1/2} \int_{0}^{t} Z_{s} a_{s}^{-1/2} ds - t^{-1/2} \mathcal{L}_{t} \right| &= \left| t^{-1/2} \int_{0}^{t} a_{s}^{1/2} dZ_{s} \right| \\
&= \left| t^{-1/2} \left(a_{t}^{1/2} Z_{t} - \frac{1}{2} \int_{0}^{t} Z_{s} a_{s}^{-1/2} da_{s} \right) \right| \\
&= O(t^{-(1-\alpha)/2} Z_{t}) + O\left(t^{-1/2} t^{(1-\alpha)/2} \sqrt{\int_{0}^{t} \left(\frac{da_{s}}{ds} \right)^{2} ds} \right) \\
&= o(1) + O(t^{-1/2} t^{(1-\alpha)/2} t^{\alpha - \frac{1}{2}}) \\
&= o(1) + O(t^{-(1-\alpha)/2}), \quad (t \to \infty).
\end{aligned} \tag{4.46}$$

Donc compte tenu de (4.45), on a

$$t^{-1/2} \int_0^t a_s^{-1/2} Z_s ds \Rightarrow \mathfrak{N}_d(0, 2\Sigma), \quad (t \to \infty).$$

La propriété (4.43) en découle car on a

$$\int_0^t a_s^{-1/2} Z_s ds \sim \sqrt{2} \int_0^t s^{-\alpha/2} Z_s ds \ p.s., \ (t \to \infty).$$

La partie 3 du théorème est établie.

En appliquant la loi forte quadratique à la martingale M^w et la normalisation scalaire v voir théorème 2.2, on peut affirmer que

$$(\log v_t^2)^{-1} \int_0^t Z_s Z_s^* d\log v_s^2 \longrightarrow \Sigma, \quad p.s., \quad (t \to \infty)$$

Mais compte tenu des propriétés $(\mathcal{P}1)$, $(\mathcal{P}2)$, $(\mathcal{P}3)$, $(\mathcal{P}4)$ du poids et de l'égalité (4.42), ce résultat s'écrit aussi

$$\frac{1-\alpha}{t^{1-\alpha}} \int_0^t (\tilde{m}_s - m)(\tilde{m}_s - m)^* ds \longrightarrow \Sigma \quad p.s., \quad (t \to \infty). \tag{4.47}$$

Pour montrer la consistance forte de l'estimateur $\tilde{\Sigma}_t$ défini par (4.40), on remarque que

$$\int_0^t (\tilde{m}_s - m)(\tilde{m}_s - m)^* ds - \int_0^t (\tilde{m}_s - \bar{m}_t)(\tilde{m}_s - \bar{m}_t)^* ds = t(\bar{m}_t - m)(\bar{m}_t - m)^* = o(t^{1-\alpha}).$$
 (4.48)

En effet,

$$\begin{split} t(\bar{m}_t - m) &= \int_0^t \frac{M_s^w}{v_s} \left(\frac{u_s}{v_s}\right)^{-1} ds = \int_0^t s^{-\alpha} Z_s s^\alpha \left(\frac{u_s}{v_s}\right)^{-1} ds \\ &= O\left(\int_0^t s^{\alpha/2} d\left(\int_0^s r^{-\alpha} Z_r dr\right)\right) \\ &= O\left(t^{\alpha/2} \int_0^t r^{-\alpha} Z_r dr - \frac{\alpha}{2} \int_0^t s^{\alpha/2 - 1} \int_0^s r^{-\alpha} Z_r dr\right). \end{split}$$

Vu que le couple (M^w, v) vérifie le TLCPS et la loi forte quadratique, on peut affirmer que pour toute fonction φ de $\mathbb{R}^d \to \mathbb{R}$ presque partout continue et telle que $\varphi(x) = O(\|x\|^2)$ quand $\|x^2\| \to \infty$, on a

$$\frac{1-\alpha}{t^{1-\alpha}} \int_0^t \varphi(Z_s) s^{-\alpha} ds \underset{t \to \infty}{\longrightarrow} \int \varphi d\mu_{\infty} \quad p.s.$$

avec $\mu_{\infty}=\mathfrak{N}_d(0,\Sigma)$. Par conséquent $\int_0^t r^{-\alpha}Z_r\,dr=o(t^{1-\alpha})$ p.s., ce qui implique que

$$\bar{m}_t - m = o(t^{-\alpha/2}).$$

Ainsi la propriété (4.48) est établie. Combinée avec (4.47), celle-ci assure la consistance forte de $\tilde{\Sigma}_t$. La partie 4 du théorème est établie.

Appliquant le corollaire 2.2 au couple (M^w,v) on peut affirmer que les v.a. $Z_t=v_t^{-1}M_t^w$ vérifie

$$(\log v_t^2)^{-1/2} \int_0^t (Z_s Z_s^* - \Sigma) d\log v_s^2 \Rightarrow \mathfrak{N}_{d \times d}(0, \varsigma), \quad (t \to \infty)$$
 (4.49)

avec $\varsigma = 2\left(\Sigma \otimes \Sigma + \left[\operatorname{Vect}(\Sigma)(\operatorname{Vect}(\Sigma))^*\right]^{\perp}\right)$. Mais compte tenu des propriétés du poids et de (4.42), ce résultat s'écrit

$$\sqrt{\frac{1-\alpha}{t^{1-\alpha}}} \left(\int_0^t (\tilde{m}_s - m)(\tilde{m}_s - m)^* ds - \frac{t^{1-\alpha}}{1-\alpha} \Sigma \right) \Rightarrow \mathfrak{N}_{d \times d}(0, \varsigma), \quad (t \to \infty).$$
 (4.50)

Par ailleurs, les propriétés (4.42) et (4.46) impliquent que

$$\sqrt{t}(\bar{m}_t - m) = t^{-1/2} \mathcal{L}_t + o(1) \quad p.s.$$
$$= O(\sqrt{\log \log t}) \quad p.s.,$$

car on peut appliquer la loi logarithmique itéré à la martingale (\mathcal{L}_t). Par conséquent, on a la propriété suivante meilleure que (4.48)

$$\int_0^t (\tilde{m}_s - m)(\tilde{m}_s - m)^* ds - \int_0^t (\tilde{m}_s - \bar{m}_t)(\tilde{m}_s - \bar{m}_t)^* ds = t(\bar{m}_t - m)(\bar{m}_t - m) = O(\log \log t) \quad p.s..$$

Combinée avec le résultat (4.50), cette propriété nous permet d'en déduire la propriété 5 du théorème :

$$\sqrt{\frac{t^{1-\alpha}}{1-\alpha}} (\tilde{\Sigma}_t - \Sigma) \Rightarrow \mathfrak{N}_{d \times d}(0, \varsigma), \quad (t \to \infty).$$

Le théorème 4.1 est ainsi établi.

Références

Bercu, B. (2004). On the convergence of moments in the almost sure central limit theorem for martingales with statistical applications. *Stochastic Process. Appl.* **111** 157–173.

Bhattacharya, R. N. (1982). On the functional central limit theorem and the law of the iterated logarithm for Markov processes. Z. Wahrsch. Verw. Gebiete 60 185–201.

Brosamler, G. A. (1988). An almost everywhere central limit theorem. *Math. Proc. Cambridge Philos. Soc.* **104** 561–574.

Chaabane, F. (1996). Version forte du théorème de la limite centrale fonctionnel pour les martingales. C. R. Acad. Sci. Paris Sér. I Math. 323 195–198.

- Chaabane, F. (2001). Invariance principles with logarithmic averaging for martingales. *Studia Sci. Math. Hungar.* **37** 21–52.
- Chaabane, F. (2002). Invariance principles with logarithmic averaging for continuous local martingales. Statist. Probab. Lett. **59** 209–217.
- Chaabane, F. and Maaouia, F. (2000). Théorèmes limites avec poids pour les martingales vectorielles. *ESAIM Probab. Statist.* 4 137–189 (electronic).
- Chaabane, F., Maaouia, F. and Touati, A. (1998). Généralisation du théorème de la limite centrale presque-sûr pour les martingales vectorielles. C. R. Acad. Sci. Paris Sér. I Math. 326 229–232.
- Chuprunov, A. and Fazekas, I. (2005). Integral analogues of almost sure limit theorems. *Period. Math. Hungar.* **50** 61–78.
- Duflo, M. (1997). Random iterative models, vol. 34 of Applications of Mathematics (New York). Springer-Verlag, Berlin.
- Jacod, J. and Shiryaev, A. N. (2003). Limit theorems for stochastic processes, vol. 288 of Grundlehren der Mathematischen Wissenschaften [Fundamental Principles of Mathematical Sciences]. Springer-Verlag, Berlin.
- Lamberton, D. and Pagès, G. (2002). Recursive computation of the invariant distribution of a diffusion. *Bernoulli* 8 367–405.
- LE BRETON, A. and MUSIELA, M. (1989). Laws of large numbers for semimartingales with applications to stochastic regression. *Probab. Theory Related Fields* 81 275–290.
- LÉPINGLE, D. (1978). Sur le comportement asymptotique des martingales locales. In Séminaire de Probabilités, XII (Univ. Strasbourg, Strasbourg, 1976/1977), vol. 649 of Lecture Notes in Math. Springer, Berlin, 148–161.
- LIFSHITS, M. A. (2002). Almost sure limit theorem for martingales. In *Limit theorems in probability* and statistics, Vol. II (Balatonlelle, 1999). János Bolyai Math. Soc., Budapest, 367–390.
- Maaouia, F. (1996). Versions fortes du théorème de la limite centrale pour les processus de Markov. C. R. Acad. Sci. Paris Sér. I Math. 323 293–296.
- REVUZ, D. and YOR, M. (1999). Continuous martingales and Brownian motion, vol. 293 of Grundlehren der Mathematischen Wissenschaften [Fundamental Principles of Mathematical Sciences]. Springer-Verlag, Berlin.
- Schatte, P. (1988). On strong versions of the central limit theorem. Math. Nachr. 137 249-256.
- Stout, W. F. (1970). A martingale analogue of Kolmogorov's law of the iterated logarithm. Z. Wahrscheinlichkeitstheorie und Verw. Gebiete 15 279–290.
- Touati, A. (1991). Sur la convergence en loi fonctionnelle de suites de semimartingales vers un mélange de mouvements browniens. *Teor. Veroyatnost. i Primenen.* **36** 744–763.
- Touati, A. (1993). Deux théorèmes de convergence en loi pour des intégrales stochastiques et application statistique. *Teor. Veroyatnost. i Primenen.* **38** 128–153.
- Wang, F. and Cheng, S. (2001). A law of the iterated logarithm for the heavily trimmed sums. Beijing Daxue Xuebao Ziran Kexue Ban 37 289–293.