

Reprezentacja martyngałowa względem addytywnych procesów Markowa-Itô

Anna Sulima

Instytut Matematyki Uniwersytetu Jagiellońskiego
Instytut Nauk Ekonomicznych PAN

Wyniki wspólne z prof. Ł. Stettnerem (IM PAN) i prof. Z. Palmowskim (UWr)

Oznaczenia

- ▶ $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ - przestrzeń probabilistyczna,
- ▶ $\mathbb{T} := [0; T]$, gdzie $T < \infty$,
- ▶ $\mathbf{J} := \{\mathbf{J}(t) : t \in \mathbb{T}\}$ - nieredukowalny łańcuch Markowa,
- ▶ $E := \{\mathbf{e}_1, \mathbf{e}_2, \dots, \mathbf{e}_N\}$, gdzie $\mathbf{e}_i \in \mathbb{R}^N$ oraz j -ta współrzędna \mathbf{e}_i jest deltą Kroneckera δ_{ij} dla każdego $i, j = 1, 2, \dots, N$,
- ▶ $\Lambda(t) = [\lambda_{ij}(t)]_{i,j=1,2,\dots,N}$ - macierz intensywności przejścia ze stanu i do stanu j .

Proces Markowsko addytywny

Proces $\{(X(t), J(t)) : t \geq 0\}$ nazywamy Markowsko addytywny jeśli:

1. $\{(X(t), J(t)) : t \geq 0\}$ jest procesem Markowa,
2. Rozkład warunkowy $(X(t+s) - X(t), J(t+s))$ względem $(X(t), J(t))$ zależy tylko od $J(t)$.

Proces Markowsko addytywny

$$X(t) = \bar{X}(t) + \bar{\bar{X}}(t),$$

gdzie

$$\bar{\bar{X}}(t) := \sum_{j \in E} \psi_j(t),$$

$$\psi_j(t) := \sum_{n \geq 1} U_n^{(j)} \mathbf{1}_{\{J(T_n) = e_j, T_n \leq t\}}.$$

Zakładamy, że $U_n^{(i)}$ ($n \geq 1, 1 \leq i \leq N$) są niezależnymi zmiennymi losowymi, które są niezależne od J oraz dla ustalonego i , $U_n^{(i)}$ mają ten sam rozkład.

Proces Lévyego-Itô

$$\bar{X}(t) = \bar{X}(0) + \int_0^t \mu_0(s) ds + \int_0^t \sigma_0(s-) dW(s) + \int_0^t \int_{\mathbb{R}} \gamma(s, x) \bar{\Pi}(ds, dx),$$

gdzie $W(t)$ jest ruchem Browna niezależnym od $J(t)$,

$\bar{\Pi}(dt, dx) = \bar{\Pi}(dt, dx) - \nu(dx)dt$ jest skompensowaną miarą Poissona niezależną od $W(t)$ i od $J(t)$. Ponadto

$$\mu_0(t) = \langle \mu_0, \mathbf{J}(t) \rangle = \sum_{i=1}^N \mu_i \langle \mathbf{e}_i, \mathbf{J}(t) \rangle,$$

$$\sigma_0(t) = \langle \sigma_0, \mathbf{J}(t) \rangle = \sum_{i=1}^N \sigma_i \langle \mathbf{e}_i, \mathbf{J}(t) \rangle,$$

$$\gamma(t, x) = \langle \gamma(x), \mathbf{J}(t) \rangle = \sum_{i=1}^N \gamma_i(x) \langle \mathbf{e}_i, \mathbf{J}(t) \rangle,$$

gdzie $\gamma(x) := (\gamma_1(x), \gamma_2(x), \dots, \gamma_i(x))$, $\mu_0 := (\mu_0^1, \mu_0^2, \dots, \mu_0^N)' \in \mathbb{R}^N$,

$\sigma_0 := (\sigma_0^1, \sigma_0^2, \dots, \sigma_0^N)' \in \mathbb{R}^N$ oraz $\sigma_0^i > 0$, $\mu_0^i > r_i$ dla każdego

$i = 1, 2, \dots, N$.

Skokowy martyngał Markova

Niech $T_n, n = 1, 2, \dots$ będzie okresem skoku łańcucha Markova \mathbf{J} i niech $\mathbf{J}_n := \mathbf{J}(T_n)$. Wtedy proces skokowy $\Phi_j(t)$ definiujemy jako:

$$\Phi_j(t) := \Phi([0, t] \times \mathbf{e}_j) = \sum_{n \geq 1} \mathbf{1}_{\{T_n \leq t, \mathbf{J}_n = \mathbf{e}_j\}}.$$

Niech $\phi_j(t) := \int_0^t \lambda_j(s) ds$, gdzie $\lambda_j(t) := \sum_{i \neq j} \mathbf{1}_{\{\mathbf{J}(t-) = \mathbf{e}_i\}} \lambda_{ij}$ dla każdego $j = 1, 2, \dots, N$.

Wtedy proces

$$\bar{\Phi}_j(t) := \Phi_j(t) - \phi_j(t)$$

nazywamy skokowym martyngałem Markova.

Martyngały potęgowo-skokowe Lévyego-Itô

Corcuera, Nualart and Schoutens [2003]

Niech

$$X^{(k)}(t) := \sum_{0 < s \leq t} (\Delta X(s))^k, \quad k \geq 2,$$

gdzie $\Delta X(s) = X(s) - X(s-)$ oraz bierzemy $X^{(1)}(s) = \bar{X}(s)$. Ponadto

$$\mathbb{E}X^{(k)}(t) = \mathbb{E}\left(\sum_{0 < s \leq t} (\Delta X(s))^k\right) = \int_0^t \int_{\mathbb{R}} \gamma^k(s, x) \nu(dx) ds < \infty, \quad k \geq 2,$$

zatem

$$\bar{X}^{(k)}(t) := X^{(k)}(t) - \int_0^t \int_{\mathbb{R}} \gamma^k(s, x) \nu(dx) ds, \quad k \geq 2,$$

nazywamy martyngalami potęgowo-skokowymi.

Martyngały potęgowo-skokowe

Niech

$$\Psi_j^{(l)}(t) := \sum_{n \geq 1} \left(U_n^{(j)} \right)^l \mathbf{1}_{\{J(T_n) = \mathbf{e}_j, T_n \leq t\}}, \quad l \geq 1.$$

Wtedy

$$\bar{\Psi}_j^{(l)}(t) := \Psi_j^{(l)}(t) - \mathbb{E} \Psi_j^{(l)}(t)$$

nazywamy martyngałem potęgowo-skokowym.

Twierdzenie reprezentacyjne

Niech $\mathcal{F}_t := \sigma\{\bar{X}(s), \bar{\Phi}_1(s), \dots, \bar{\Phi}_N(s), \bar{\Psi}_1(s), \dots, \bar{\Psi}_N(s); s \leq t\}$ oraz $\mathcal{F} := \bigvee_{t \geq 0} \mathcal{F}_t$.

Każdy martynał całkowalny z kwadratem $M(t)$ możemy przedstawić jako:

$$\begin{aligned} M(t) = & M(0) + \int_0^t h_X^{(1)}(s) d\bar{X}(s) + \sum_{k=2}^{\infty} \int_0^t h_X^{(k)}(s) d\bar{X}^{(k)}(s) \\ & + \sum_{j=1}^N \int_0^t h_{\Phi}^{(j)}(s) d\bar{\Phi}_j(s) + \sum_{l=1}^{\infty} \sum_{i=1}^N \int_0^t h_{\Psi}^{(l,i)}(s) d\bar{\Psi}_i^{(l)}(s), \end{aligned}$$

gdzie $h_X^{(1)}(t), h_X^{(2)}(t), \dots, h_{\Phi}^{(1)}(t), h_{\Phi}^{(2)}(t), \dots, h_{\Phi}^{(N)}(t), h_{\Psi}^{(1,1)}(t), h_{\Psi}^{(1,2)}(t), \dots$ są procesami prognozowalnymi.

Lemat 1.

Mamy następującą reprezentację:

$$\begin{aligned} \bar{X}^g(t)\bar{\Phi}_j(t)\bar{\Psi}_i^b(t) &= f^{g+b+1}(t) + \sum_{s=1}^g \sum_{v=1}^b \sum_{\substack{(\iota_1, \dots, \iota_{s+v}) \\ \in \{1, \dots, g+b\}^{s+v}}} \int_0^t \int_0^{t_1^-} \dots \\ &\int_0^{t_{s+v}^-} f_{(\iota_1, \dots, \iota_{s+v})}^{g+b+1}(t, 0, t_1, t_2, \dots, t_{s+v+1}) d\bar{\Psi}_i^{(\iota_v)}(t_{s+v+1}) \dots \\ &d\bar{\Psi}_i^{(\iota_1)}(t_{s+2}) d\bar{\Phi}_j(t_{s+1}) d\bar{X}^{(\iota_s)}(t_s) \dots d\bar{X}^{(\iota_2)}(t_2) d\bar{X}^{(\iota_1)}(t_1), \end{aligned}$$

gdzie $f_{(\iota_1, \dots, \iota_{s+v})}^{g+b+1}$ są funkcjami deterministycznymi w $L^2(\mathbb{R}_+^{s+v})$.

Lemat 2.

Niech

$$\begin{aligned} \mathcal{P} := & \left\{ \bar{X}^{g_1}(t_1) (\bar{X}(t_2) - \bar{X}(t_1))^{g_2} \cdot \dots \cdot (\bar{X}(t_m) - \bar{X}(t_{m-1}))^{g_m} \right. \\ & \times \prod_{i,j=1}^N \bar{\Phi}_j(t_1) (\bar{\Phi}_j(t_2) - \bar{\Phi}_j(t_1)) \cdot \dots \cdot (\bar{\Phi}_j(t_m) - \bar{\Phi}_j(t_{m-1})) \\ & \cdot \bar{\Psi}_i^{b_1}(t_1) (\bar{\Psi}_i(t_2) - \bar{\Psi}_i(t_1))^{b_2} \cdot \dots \cdot (\bar{\Psi}_i(t_m) - \bar{\Psi}_i(t_{m-1}))^{b_m} : 0 \leq t_1 < \dots \\ & \left. < t_m, g_1, \dots, g_m \geq 1, b_1, \dots, b_m \geq 1 \right\}. \end{aligned}$$

Liniowa podprzestrzeń rozpięta nad \mathcal{P} jest gęsta w $L^2(\Omega, \mathcal{F})$.

Szkic dowodu twierdzenia reprezentacyjnego

Z Lematu 1. i 2. każdą zmienną losową F w $L^2(\Omega, \mathcal{F})$ możemy przedstawić jako:

$$F = \mathbb{E}(F) + \int_0^\infty h_X^{(1)}(s) d\bar{X}(s) + \sum_{k=2}^\infty \int_0^\infty h_X^{(k)}(s) d\bar{X}^{(k)}(s) \quad (1) \\ + \sum_{j=1}^N \int_0^\infty h_\Phi^{(j)}(s) d\bar{\Phi}_j(s) + \sum_{l=1}^\infty \sum_{i=1}^N \int_0^\infty h_\Psi^{(l,i)}(s) d\bar{\Psi}_i^{(l)}(s),$$

gdzie $h_X^{(1)}(t), h_X^{(2)}(t), \dots, h_\Phi^{(1)}(t), h_\Phi^{(2)}(t), \dots, h_\Phi^{(N)}(t), h_\Psi^{(1,i)}(t), h_\Psi^{(2,i)}(t), \dots$ są procesami prognozowalnymi. Jeśli $M \in \mathcal{M}^2$, wtedy

$\lim_{t \rightarrow \infty} \mathbb{E}(M^2(t)) = \mathbb{E}(M^2(\infty)) < \infty$ oraz $M(t) = \mathbb{E}[M(\infty) | \mathcal{F}_t]$, co kończy dowód.

Dynamika ceny instrumentu bez ryzyka:

$$dB(t) = r(t)B(t)dt, B(0) = 1,$$

gdzie $r(t) = \langle \mathbf{r}, \mathbf{J}(t) \rangle = \sum_{i=1}^N r_i \langle \mathbf{e}_i, \mathbf{J}(t) \rangle$, $\mathbf{r} := (r_1, r_2, \dots, r_N)' \in \mathbb{R}^N$,
 $r_i > 0$ dla każdego $i = 1, 2, \dots, N$.

Dynamika cen akcji

$$dS_0(t) = S_0(t-)\left(\mu_0(t)dt + \sigma_0(t-)dW(t) + \int_{\mathbb{R}} \gamma(t, x)\bar{\Pi}(dt, dx)\right),$$

$$S_0(0) = s_0 > 0.$$

Dynamika cen skokowych instrumentów finansowych

$$dS_j(t) = S_j(t-)[\mu_j(t-)dt + \sigma_j(t-)d\bar{\Phi}_j(t)], \quad S_j(0) > 0,$$

gdzie

$$\mu_j(t) = \langle \boldsymbol{\mu}_j, \mathbf{J}(t) \rangle = \sum_{i=1}^N \mu_j^i \langle \mathbf{e}_i, \mathbf{J}(t) \rangle,$$

$$\sigma_j(t) = \langle \boldsymbol{\sigma}_j, \mathbf{J}(t) \rangle = \sum_{i=1}^N \sigma_j^i \langle \mathbf{e}_i, \mathbf{J}(t) \rangle,$$

$$\boldsymbol{\mu}_j := (\mu_j^1, \mu_j^2, \dots, \mu_j^N)' \in \mathbb{R}^N, \quad \boldsymbol{\sigma}_j := (\sigma_j^1, \sigma_j^2, \dots, \sigma_j^N)' \in \mathbb{R}^N, \quad j = 1, 2, \dots, N.$$

Dynamika cen potęgowo-skokowych instrumentów finansowych

$$S^{(k)}(t) = S^{(k)}(t-)[r(t)dt + \sigma^{(k)}(t-)d\bar{X}^{(k)}(t)],$$
$$S^{(k)}(0) > 0.$$

gdzie

$$\sigma^{(k)}(t) = \langle \boldsymbol{\sigma}^{(k)}, \mathbf{J}(t) \rangle = \sum_{j=1}^N \sigma_j^{(k)} \langle \mathbf{e}_j, \mathbf{J}(t) \rangle,$$

$$\boldsymbol{\sigma}^{(k)} := (\sigma_1^{(k)}, \sigma_2^{(k)}, \dots, \sigma_N^{(k)})' \in \mathbb{R}^N \text{ dla } k \geq 2.$$

Dynamika cen potęgowo-skokowych instrumentów finansowych

$$dS_i^{(l)}(t) = S_i^{(l)}(t-)[r(t)dt + \sigma_i^{(l)}(t-)d\bar{\Psi}_i^{(l)}(t)],$$
$$S_i^{(l)}(0) > 0.$$

gdzie

$$\sigma_i^{(l)}(t) = \langle \sigma_i^{(l)}, J(t) \rangle = \sum_{j=1}^N \sigma_{ij}^{(l)} \langle \mathbf{e}_j, J(t) \rangle,$$

$\sigma_i^{(l)} := (\sigma_{i1}^{(l)}, \sigma_{i2}^{(l)}, \dots, \sigma_{iN}^{(l)})' \in \mathbb{R}^N$ dla $l \geq 1$ oraz $i = 1, \dots, N$.

Rozszerzony model Blacka-Scholesa-Mertona

$$\begin{cases} dB(t) = r(t)B(t)dt, \\ dS_0(t) = S_0(t-)\left(\mu_0(t)dt + \sigma_0(t-)dW(t) + \int_{\mathbb{R}} \gamma(t, x)\bar{N}(dt, dx)\right), \\ dS_j(t) = S_j(t-)[\mu_j(t)dt + \sigma_j(t-)d\bar{\Phi}_j(t)], \\ dS^{(k)}(t) = S^{(k)}(t-)[r(t)dt + \sigma^{(k)}(t-)d\bar{X}^{(k)}(t)], \\ dS_i^{(l)}(t) = S_i^{(l)}(t-)[r(t)dt + \sigma_i^{(l)}(t-)d\bar{\Psi}_i^{(l)}(t)], \end{cases} \quad (2)$$

gdzie $i, j = 1, \dots, N$, $k = 2, 3, \dots$ oraz $l = 1, 2, 3, \dots$

Twierdzenie o zupełności rozszerzonego modelu Blacka-Scholesa-Mertona

Rozszerzony model Blacka-Scholesa-Mertona jest zupełny (każda wypłata jest doskonale replikowalna).

Szkic dowodu

Niech

$$M(t) := E[\exp(-\int_0^T r(s)ds)A \mid \mathcal{F}_t]$$

oraz

$$\begin{aligned} M^K(t) &= M^K(0) + \int_0^t h_0(s) d\bar{X}^Q(s) + \sum_{j=1}^N \int_0^t h_j(s) d\bar{\Phi}_j^Q(s) \\ &+ \sum_{k=2}^K \int_0^t h^{(k)}(s) d\bar{X}^{(k)}(s) + \sum_{i=1}^N \sum_{l=1}^K \int_0^t h_i^{(l)}(s) d\bar{\Psi}_i^{(l)}(s). \end{aligned}$$

Wtedy

$$\lim_{K \rightarrow \infty} M^K(t) = M(t).$$

Definiujemy portfel:

$$\theta^K(t) := (\alpha^K(t), \beta_0(t), \beta_1(t), \dots, \beta_N(t), \beta^{(1)}(t), \dots, \beta^{(K)}(t), \beta_1^{(1)}(t), \dots, \beta_N^{(K)}(t)).$$

gdzie

$$\begin{aligned} \alpha^K(t) := & M^K(t-) - \beta_0(t)B^{-1}(t)S_0(t-) - \sum_{j=1}^N \beta_j(t)B^{-1}(t)S_j(t-) \\ & - \sum_{k=2}^K \beta^{(k)}(t)B^{-1}(t)S^{(k)}(t-) - \sum_{i=1}^N \sum_{l=1}^K \beta_i^{(l)}(t)B^{-1}(t)S_i^{(l)}(t-), \end{aligned}$$

$$\beta_0(t) := h_0(t)B(t)S_0^{-1}(t-),$$

$$\beta_j(t) := \frac{h_j(t)}{\sigma_j(t-)} B(t)S_j^{-1}(t-),$$

$$\beta^{(k)}(t) := \frac{h^{(k)}(t)}{\sigma^{(k)}(t-)} B(t)(S^{(k)})^{-1}(t-),$$

$$\beta_i^{(l)}(t) := \frac{h_i^{(l)}(t)}{\sigma_i^{(l)}(t-)} B(t)(S_i^{(l)})^{-1}(t-).$$

Replikacja:






$$V^K(t) = \alpha^K(t)B(t) + \beta_0(t)S_0(t) + \sum_{j=1}^N \beta_j(t)S_j(t) + \sum_{i=2}^N \beta^{(i)}(t)S^{(i)}(t) \\ + \sum_{i=1}^N \sum_{l=1}^K \beta_i^{(l)}(t)\Delta S_i^{(l)}(t) = M^K(t)B(t).$$

Proces zdefiniowany następująco:

$$G^K(u) = \int_0^u \alpha^K(t)dB(t) + \int_0^u \beta_0(t)dS_0(t) + \sum_{j=1}^N \int_0^u \beta_j(t)dS_j(t) \\ + \sum_{k=2}^K \int_0^u \beta^{(k)}(t)dS^{(k)}(t) + \sum_{i=1}^N \sum_{l=1}^K \int_0^u \beta_i^{(l)}(t)dS_i^{(l)}(t)$$

nazywamy procesem zysku. Można pokazać że $G^K(u) + M(0) = M^K(u)B(u)$, co implikuje, że portfel jest samofinansujący.

Bibliografia

-  Boel R., Kohlmann M., Semimartingale models of stochastic optimal control, with applications to double Martingales, *SIAM Journal on Control and Optimization* 18 (1980), p.511-533.
-  Corcuera J.M., Nualart D., Schoutens W., Completion of a Levy market by power-jumpassets, *Finance and Stochastics*, 9(1)(2003), p.109-127.
-  Oksendal B., Sulem A., *Applied Stochastic Control of Jump Diffusions*, Springer, 2004.
-  Palmowski Z., Stettner Ł. and Sulima A. (2016) *A note on chaotic and predictable representations for Itô-Markov additive processes*, w przygotowaniu
-  Zhang X., Kuen Siu T., Meng Q., Portfolio Selection in the Enlarged Markovian Regime-Switching Market, *SIAM Journal of Control and Optimization*, 48 (2010), p.3368-3388.