

УДК 519.21

## ВІДШУКАННЯ ЕКСТРЕМУМІВ ЕНТРОПІЙНИХ ФУНКЦІОНАЛІВ

Ю. С. МІШУРА, Г. С. ЖЕЛЕЗНЯК

**Анотація.** Розглянемо суму двох незалежних вінерівських процесів зі зносом і побудуємо сім'ю ймовірнісних мір, відносно яких знос дорівнює нулю. Серед цих мір шукаємо ті, які мінімізують або максимізують певні функціонали, у тому числі функціонали ентропійного типу.

**Ключові слова і фрази.** Вінерівський процес, похідна Радона – Нікодима, ентропійний функціонал, мінімізація, максимізація.

2010 *Mathematics Subject Classification.* Primary 60G22, 60J65; Secondary 94A17.

### 1. ВСТУП ТА ПОСТАНОВКА ЗАДАЧІ

Нехай  $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \in [0, T]}, \mathbb{P})$  — ймовірнісний простір із фільтрацією, на якому визначено всі об'єкти, що далі розглядаються. Зафіксуємо  $T > 0$ , та нехай  $\mathbb{P}_1$  — інша ймовірнісна міра на  $(\Omega, \mathcal{F})$ , причому міра  $\mathbb{P}_1$  абсолютно неперервна відносно міри  $\mathbb{P}$ . Згідно з означенням [1, с. 121–130], у випадку коли  $\mathbb{P}_1$  абсолютно неперервна відносно міри  $\mathbb{P}$ , ентропія ймовірнісної міри  $\mathbb{P}_1$  відносно  $\mathbb{P}$  визначається як

$$H(\mathbb{P}_1|\mathbb{P}) := \mathbb{E} \left[ \frac{d\mathbb{P}_1}{d\mathbb{P}} \log \frac{d\mathbb{P}_1}{d\mathbb{P}} \right].$$

Основною властивістю функціонала  $H(\mathbb{P}_1|\mathbb{P})$  є те, що  $H(\mathbb{P}_1|\mathbb{P}) \geq 0$  та  $H(\mathbb{P}_1|\mathbb{P}) = 0$  тоді й тільки тоді, коли  $\mathbb{P}_1 = \mathbb{P}$ .

Дійсно, функція  $h(x) = x \log x$  є строго опуклою на  $(0, \infty)$ . Застосувавши нерівність Йенсена до функції  $h(x)$ , отримаємо

$$H(\mathbb{P}_1|\mathbb{P}) = \mathbb{E} \left[ h \left( \frac{d\mathbb{P}_1}{d\mathbb{P}} \right) \right] \geq h \left( \mathbb{E} \left[ \frac{d\mathbb{P}_1}{d\mathbb{P}} \right] \right) \geq h(1) = 0,$$

та рівність справедлива тоді й тільки тоді, коли  $\mathbb{P}_1 = \mathbb{P}$ . Від стандартної ентропії перейдемо до інших функціоналів, заданих на щільностях ймовірнісних мір. Вони виникають при розгляді, наприклад, такої задачі.

Припустимо, що на  $(\Omega, \mathcal{F}, (\mathcal{F}_t)_{t \in [0, T]}, \mathbb{P})$  задано два незалежні вінерівські процеси  $W_1 = \{W_1(t), t \in [0, T]\}$  та  $W_2 = \{W_2(t), t \in [0, T]\}$ , і нехай невід'ємна невід'ємна функція  $f \in L_2([0, T], \lambda_1)$ ,  $\lambda_1$  — міра Лебега на прямій. Розглянемо суми цих вінерівських процесів зі зносом, тобто випадковий процес вигляду

$$S(t) = W_1(t) + W_2(t) + \int_0^t f(s) ds, \quad t \in [0, T]. \quad (1)$$

Незважаючи на те, що сума двох незалежних вінерівських процесів знову є вінерівським процесом, із точністю до сталого множника, ми будемо розглядати ці процеси окремо. Перейдемо до іншої ймовірнісної міри  $\tilde{\mathbb{P}}$ , відносно якої сума  $S(t)$  з (1) набуває вигляду

$$\tilde{S}(t) = \tilde{W}_1(t) + \tilde{W}_2(t), \quad t \in [0, T], \quad (2)$$

де  $\widetilde{W}_1$  та  $\widetilde{W}_2$  — два незалежні вінерівські процеси відносно міри  $\widetilde{P}$ . У силу незалежності вінерівських процесів  $\widetilde{W}_1$  та  $\widetilde{W}_2$ , відношення вірогідностей розпадеться в добуток:

$$\frac{d\widetilde{P}}{dP} = \frac{dP_1}{dP} \times \frac{dP_2}{dP},$$

де міри  $P_1$  та  $P_2$  відповідають вінерівським процесам  $\widetilde{W}_1$  та  $\widetilde{W}_2$ . Суму процесів  $W_1$  та  $W_2$  зі зносом розкладемо і будемо усувати знос  $\int_0^t f(s)ds$  таким чином:

$$\begin{aligned}\widetilde{W}_1(t) &= W_1(t) + \int_0^t f_1(s)ds, \\ \widetilde{W}_2(t) &= W_2(t) + \int_0^t f_2(s)ds, \\ f_1(t) + f_2(t) &= f(t), t \in [0, T],\end{aligned}$$

причому функції  $f_i$  задовольняють умови

$$f_i \in L_2([0, T], \lambda_1), 0 \leq f_i(t) \leq f(t), t \in [0, T].$$

Тоді за теоремою Гірсанова

$$\frac{dP_i}{dP} = \exp\left\{\int_0^T f_i(s)dW_i(s) - 1/2 \int_0^T f_i^2(s)ds\right\}, i = 1, 2.$$

Наша мета — підібрати функції  $f_1(t)$  та  $f_2(t)$  таким чином, щоб вони мінімізували або максимізували функціонали виду

$$E\left[F\left(\frac{dP_1}{dP}, \frac{dP_2}{dP}\right)\right],$$

де  $F(\cdot, \cdot) : \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}_+$  — деяка невід'ємна вимірна функція. Зауважимо, що інший підхід до мінімізації ентропійних функціоналів реалізовано у статті [2]. Щоб розв'язати поставлену задачу, розглянемо два випадки — коли функція  $F$  є диференційовною і до неї можна застосувати стандартну формулу Іто, і випадок, коли  $F$  задає функціонал ентропійного типу, що містить логарифми. Далі статтю організовано таким чином. У розділі 2 сформульовано теорему про точки максимуму та мінімуму для функціонала від трьох імовірнісних мір, в якому задіяно двічі диференційовну функцію. У розділі 3 знайдено точки екстремуму для ентропійного функціонала від трьох ймовірнісних мір, що містить логарифми. Висновки розміщено у розділі 4.

## 2. ЕКСТРЕМУМИ ФУНКЦІОНАЛІВ ДЛЯ ДИФЕРЕНЦІЙОВНИХ ФУНКЦІЙ

Отже, розглянемо випадок, коли функція  $F \in C^2(\mathbb{R}^2)$  і при цьому має, разом зі своїми похідними, зростання не вище степеневого. Уведемо в розгляд невід'ємні мартингали

$$M_i(t) = \exp\left\{\int_0^t f_i(s)dW_i(s) - 1/2 \int_0^t f_i^2(s)ds\right\}, i = 1, 2.$$

Очевидно  $\frac{dP_i}{dP} = M_i(T), i = 1, 2$ .

**Лема 2.1.** *Нехай  $F \in C^2(\mathbb{R}^2)$  та існують такі сталі  $k \in \mathbb{N}$  та  $C > 0$ , що*

$$|F(x_1, x_2)|, \left|\frac{\partial F(x_1, x_2)}{\partial x_i}\right|, \left|\frac{\partial^2 F(x_1, x_2)}{\partial x_i^2}\right| \leq C\|x\|^k, i = 1, 2,$$

де  $\|x\|^2 = x_1^2 + x_2^2$ . Тоді

$$\mathbb{E} \left[ F \left( \frac{dP_1}{dP}, \frac{dP_2}{dP} \right) \right] = F(1, 1) + 1/2 \left( \int_0^T \left( \mathbb{E} \left( \frac{\partial^2 F(M_1(s), M_2(s))}{\partial x_1^2} \right) f_1^2(s) + \mathbb{E} \left( \frac{\partial^2 F(M_1(s), M_2(s))}{\partial x_2^2} \right) f_2^2(s) \right) ds \right). \quad (3)$$

*Доведення.* Застосуємо стандартну формулу Іто до функції  $F$  та мартингалів  $M_i$ ,  $i = 1, 2$ . При цьому, у силу умови зростання не вище степеневого, усі стохастичні інтеграли, наведені нижче, існують і мають моменти всіх порядків. Отже,

$$F \left( \frac{dP_1}{dP}, \frac{dP_2}{dP} \right) = F(M_1(T), M_2(T)) = F(1, 1) + \sum_{i=1,2} \int_0^T \frac{\partial F(M_1(s), M_2(s))}{\partial x_i} f_i(s) dW_i(s) + 1/2 \sum_{i=1,2} \int_0^T \frac{\partial^2 F(M_1(s), M_2(s))}{\partial x_i^2} f_i^2(s) ds,$$

звідки безпосередньо випливає доведення.  $\square$

Тепер, задачу відшукування екстремумів функціонала  $\mathbb{E} \left[ F \left( \frac{dP_1}{dP}, \frac{dP_2}{dP} \right) \right]$  доречно звести до випадків, коли математичне сподівання у правій частині (3) можна явно обчислити. Наприклад, розглянемо функціонал вигляду

$$F(x_1, x_2) = x_1^{k+2} + x_2^{l+2},$$

де  $k$  і  $l$  — цілі невід'ємні числа. У цьому разі

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left( \frac{\partial^2 F(M_1(s), M_2(s))}{\partial x_1^2} \right) &= (k+2)(k+1) \mathbb{E}(M_1(s))^k = \\ &= (k+2)(k+1) \mathbb{E} \exp \left\{ k \int_0^s f_1(u) dW_1(u) - \frac{1}{2} k \int_0^s f_1^2(u) du \right\} = \\ &= (k+2)(k+1) \exp \left\{ \frac{1}{2} (k^2 - k) \int_0^s f_1^2(u) du \right\}, \end{aligned} \quad (4)$$

і, цілком аналогічно,

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left( \frac{\partial^2 F(M_1(s), M_2(s))}{\partial x_2^2} \right) &= (l+2)(l+1) \mathbb{E}(M_2(s))^l = \\ &= (l+2)(l+1) \mathbb{E} \exp \left\{ l \int_0^s f_2(u) dW_2(u) - \frac{1}{2} l \int_0^s f_2^2(u) du \right\} = \\ &= (l+2)(l+1) \exp \left\{ \frac{1}{2} (l^2 - l) \int_0^s f_2^2(u) du \right\}. \end{aligned} \quad (5)$$

Тепер, з урахуванням формул (3)–(5), задача зводиться до оптимізації (відшукування максимумів або мінімумів) функціонала

$$\begin{aligned} G &:= \int_0^T \left[ \mathbb{E} \left( \frac{\partial^2 F(M_1(s), M_2(s))}{\partial x_1^2} \right) f_1^2(s) + \mathbb{E} \left( \frac{\partial^2 F(M_1(s), M_2(s))}{\partial x_2^2} \right) f_2^2(s) \right] ds = \\ &= (k+2)(k+1) \int_0^T \exp \left\{ \frac{1}{2} (k^2 - k) \int_0^s f_1^2(u) du \right\} f_1^2(s) ds + \\ &+ (l+2)(l+1) \int_0^T \exp \left\{ \frac{1}{2} (l^2 - l) \int_0^s f_2^2(u) du \right\} f_2^2(s) ds = \\ &= k_1 \left( \exp \left\{ \frac{1}{2} (k^2 - k) \int_0^T f_1^2(u) du \right\} - 1 \right) + l_1 \left( \exp \left\{ \frac{1}{2} (l^2 - l) \int_0^T f_2^2(u) du \right\} - 1 \right), \end{aligned} \quad (6)$$

де  $k_1 = \frac{2(k+2)(k+1)}{k^2-k}$ ,  $l_1 = \frac{2(l+2)(l+1)}{l^2-l}$ . У свою чергу, формулу (6) доречно переписати таким чином: введемо позначення  $f_1(t) = \alpha(t)f(t)$ , де  $\alpha(t) \in [0, 1]$  — вимірна функція, при цьому  $f_2(t) = (1 - \alpha(t))f(t)$ , і задачу (6) зведемо до наступної: відшукати екстремуми функціонала

$$G(\alpha) := k_1 \exp\left\{k_2 \int_0^T \alpha^2(u) f^2(u) du\right\} + l_1 \exp\left\{l_2 \int_0^T (1 - \alpha(u))^2 f^2(u) du\right\}, \quad (7)$$

де  $k_2 = \frac{1}{2}(k^2 - k)$ ,  $l_2 = \frac{1}{2}(l^2 - l)$ . Не обмежуючи загальності, будемо вважати, що  $k > l$ .

**Теорема 2.1.** 1) Існує єдина функція  $\alpha(s) = \alpha_0$ , яка мінімізує функціонал  $G(\alpha)$ , причому  $\alpha_0$  задовольняє рівняння

$$\alpha_0 = \frac{l_1 l_2 \exp\{l_2 c (1 - \alpha_0)^2\}}{k_1 k_2 \exp\{k_2 c \alpha_0^2\} + l_1 l_2 \exp\{l_2 c (1 - \alpha_0)^2\}}, \quad \text{де } c = \|f\|_{L_2([0, T], \lambda_1)}^2.$$

2) При  $k = l$   $\alpha_0 = \frac{1}{2}$ .

3) Максимум  $G(\alpha)$  дорівнює  $\max\{k_1 + l_1 \exp\{l_2 c\}, k_1 \exp\{k_2 c\} + l_1\}$ .

*Доведення.* Доведемо перше твердження. Із цією метою, підставимо в (7) замість  $\alpha(u)$  функцію  $\alpha(u) + \varepsilon \beta(u)$ , де  $\varepsilon \in \mathbb{R}$ ,  $\beta$  — будь-яка обмежена вимірна функція. Тобто, розглянемо функціонал  $G(\alpha, \varepsilon) := G(\alpha + \varepsilon \beta)$ . Позначимо

$$G_1(\alpha, \varepsilon) = \exp\left\{k_2 \int_0^T (\alpha(u) + \varepsilon \beta(u))^2 f^2(u) du\right\},$$

$$G_2(\alpha, \varepsilon) = \exp\left\{l_2 \int_0^T (1 - \alpha(u) - \varepsilon \beta(u))^2 f^2(u) du\right\}.$$

Тоді  $G(\alpha, \varepsilon) = k_1 G_1(\alpha, \varepsilon) + l_1 G_2(\alpha, \varepsilon)$ . Візьмемо похідну по  $\varepsilon$ :

$$G'_\varepsilon(\alpha, \varepsilon) = k_1 G'_1(\alpha, \varepsilon) + l_1 G'_2(\alpha, \varepsilon) = 2k_1 k_2 G_1(\alpha, \varepsilon) \int_0^T (\alpha(u) + \varepsilon \beta(u)) \beta(u) f^2(u) du -$$

$$- 2l_1 l_2 G_2(\alpha, \varepsilon) \int_0^T (1 - \alpha(u) - \varepsilon \beta(u)) \beta(u) f^2(u) du. \quad (8)$$

Оскільки зараз ми шукаємо точки мінімуму, то має бути  $G(\alpha, 0) \leq G(\alpha, \varepsilon)$  для всіх  $\varepsilon \in \mathbb{R}$ . Тому похідну, обчислену у (8), прирівняємо в нулі до нуля:

$$k_1 k_2 G_1(\alpha, 0) \int_0^T \alpha(u) \beta(u) f^2(u) du - l_1 l_2 G_2(\alpha, 0) \int_0^T (1 - \alpha(u)) \beta(u) f^2(u) du = 0,$$

або

$$\int_0^T [k_1 k_2 G_1(\alpha, 0) \alpha(u) - l_1 l_2 G_2(\alpha, 0) + l_1 l_2 G_2(\alpha, 0) \alpha(u)] \beta(u) f^2(u) du = 0$$

для будь-якої обмеженої функції  $\beta$ .

Покладемо  $\beta(u) = (k_1 k_2 G_1(\alpha, 0) + l_1 l_2 G_2(\alpha, 0)) \alpha(u) - l_1 l_2 G_2(\alpha, 0)$ , й одержимо рівняння для  $\alpha(u)$ :

$$\alpha(u) = \frac{l_1 l_2 G_2(\alpha, 0)}{k_1 k_2 G_1(\alpha, 0) + l_1 l_2 G_2(\alpha, 0)}. \quad (9)$$

Рівняння (9) означає, що  $\alpha(u) = \alpha \in (0, 1)$  — деяка стала, яка задовольняє рівняння

$$\alpha = \frac{l_1 l_2 \exp\{l_2 (1 - \alpha)^2 c\}}{k_1 k_2 \exp\{k_2 \alpha^2 c\} + l_1 l_2 \exp\{l_2 (1 - \alpha)^2 c\}}, \quad (10)$$

де  $c := \|f\|_{L_2([0,T],\lambda_1)}^2$ ,  $k_1k_2 = (k + 2)(k + 1)$ ,  $l_1l_2 = (l + 2)(l + 1)$ . Ліва частина (10) зростає від 0 до 1. Праву частину (10) спростимо до дробу

$$\frac{1}{r \exp\{(k_2\alpha^2 - l_2(1 - \alpha)^2)c\} + 1}, \text{ де } r = \frac{k_1k_2}{l_1l_2},$$

і дослідимо поведінку функції  $\varphi(\alpha) = \exp\{c(k_2 - l_2)\alpha^2 + 2l_2c\alpha\}$ . Оскільки  $k > l$ , то  $k_2 > l_2$ , і значить, функція  $\varphi(\alpha)$  зростає по  $\alpha$ . Тому дріб спадає від

$$\frac{l_1l_2 \exp\{l_2c\}}{k_1k_2 + l_1l_2 \exp\{l_2c\}} \text{ до } \frac{l_1l_2}{k_1k_2 \exp\{k_2c\} + l_1l_2},$$

причому обидва значення з інтервалу (0, 1). Із неперервності функцій у лівій і правій частинах (10) випливає, що рівняння (10) має єдиний розв'язок. Позначимо його  $\alpha_0$ . Тепер обчислимо другу похідну  $G''_{\varepsilon\varepsilon}(\alpha, \varepsilon)$  і встановимо її знак при  $\varepsilon = 0$ .

Очевидно, що  $G''_{\varepsilon\varepsilon}(\alpha, \varepsilon) = k_1G''_1(\alpha, \varepsilon) + l_1G''_2(\alpha, \varepsilon)$ , тому достатньо дослідити знак кожного доданка. Наприклад, для  $G''_1(\alpha, \varepsilon)$  одержимо за допомогою (8):

$$\begin{aligned} G''_1(\alpha, \varepsilon)|_{\varepsilon=0} &= \left[ 2k_2G'_1(\alpha, \varepsilon) \int_0^T (\alpha(u) + \varepsilon\beta(u))\beta(u)f^2(u)du \right. \\ &+ \left. 2k_2G_1(\alpha, \varepsilon) \int_0^T \beta^2(u)f^2(u)du \right]_{\varepsilon=0} = 4k_2^2G_1(\alpha, 0) \left( \int_0^T \alpha(u)\beta(u)f^2(u)du \right)^2 + \\ &+ 2k_2G_1(\alpha, 0) \int_0^T \beta^2(u)f^2(u)du > 0. \end{aligned} \quad (11)$$

Аналогічно,

$$\begin{aligned} G''_2(\alpha, \varepsilon)|_{\varepsilon=0} &= 4l_2^2G_2(\alpha, 0) \left( \int_0^T (1 - \alpha(u))\beta(u)f^2(u)du \right)^2 + \\ &+ 2l_2G_2(\alpha, 0) \int_0^T \beta^2(u)f^2(u)du > 0. \end{aligned} \quad (12)$$

Таким чином, у точці  $\alpha_0$  справді досягається мінімум функціонала  $G(\alpha)$ , звідки випливає перше твердження. Твердження 2) і 3) є очевидними.  $\square$

### 3. ЕКСТРЕМУМИ ФУНКЦІОНАЛІВ ЕНТРОПІЙНОГО ТИПУ

Як було сказано у вступі, ентропія однієї ймовірнісної міри відносно іншої є невід'ємним функціоналом від похідної Радона–Нікодіма цих мір, який дорівнює нулю тоді й тільки тоді, коли міри однакові. Такі функціонали будемо називати функціоналами ентропійного типу. Продовжуючи розглядати задачу про усунення зсуву для суми двох незалежних вінерівських процесів, знайдемо ті міри  $P_1$  і  $P_2$ , які доставляють екстремуми сумі двох функціоналів ентропійного типу:

$$H(P, P_1, P_2) = E \left[ \left( \frac{dP_1}{dP} \right)^2 \left( -\log \frac{dP_2}{dP} \right) \right] + E \left[ \left( \frac{dP_2}{dP} \right)^2 \left( -\log \frac{dP_1}{dP} \right) \right]. \quad (13)$$

Вибір функціонала (13) умотивовано таким чином: з одного боку, цікаво розглянути функціонал, який має нетривіальні точки мінімізації. З іншого боку, бажано спочатку підібрати такий функціонал, для якого точки мінімізації можна обчислити. Властивості функціонала  $H(P, P_1, P_2)$ , згідно з якими його справді можна вважати ентропійним, розглянуто в лемі 3.1.

**Лема 3.1.** *Функціонал  $H(P, P_1, P_2)$ , який задано формулою (13), задовольняє нерівність  $H(P, P_1, P_2) \geq 0$ , причому  $H(P, P_1, P_2) = 0$  тоді й тільки тоді, коли  $P_1 = P$  та  $P_2 = P$ .*

*Доведення.* Функціонал  $H(P, P_1, P_2)$  є сумою доданків

$$\mathbb{E} \left[ \left( \frac{dP_1}{dP} \right)^2 \left( -\log \frac{dP_2}{dP} \right) \right] \text{ та } \mathbb{E} \left[ \left( \frac{dP_2}{dP} \right)^2 \left( -\log \frac{dP_1}{dP} \right) \right].$$

Далі,

$$\mathbb{E} \left[ \left( \frac{dP_1}{dP} \right)^2 \left( -\log \frac{dP_2}{dP} \right) \right] = \mathbb{E} \left[ \left( \frac{dP_1}{dP} \right) \right]^2 \left( -\mathbb{E} \log \frac{dP_2}{dP} \right).$$

Використовуючи угнутість функції  $\log x$ , отримуємо, що

$$\mathbb{E} \log \frac{dP_2}{dP} \leq \log \mathbb{E} \frac{dP_2}{dP} = \log 1 = 0,$$

а отже,  $\mathbb{E} \left[ \left( \frac{dP_1}{dP} \right)^2 \left( -\log \frac{dP_2}{dP} \right) \right] \geq 0$ . Аналогічні властивості має другий доданок.  $\square$

Зауважимо, що за допомогою формули Іто і з урахуванням незалежності вінерських процесів, функціонал  $H(P, P_1, P_2)$  можна переписати у вигляді

$$H(P, P_1, P_2) = \frac{1}{2} \left( \exp \left\{ \int_0^T f_1^2(t) dt \right\} \int_0^T f_2^2(t) dt + \exp \left\{ \int_0^T f_2^2(t) dt \right\} \int_0^T f_1^2(t) dt \right).$$

У статті [3] знайдено мінімуми і максимуми функціонала (13) за умови, що  $f_1(t) = \alpha f(t)$  та  $f_2(t) = (1 - \alpha)f(t)$ , тобто ми шукали точку  $\alpha$ , в якій цей мінімум досягався. Зараз будемо шукати мінімуми і максимуми цього ж функціонала в ширшому класі функцій

$$f_1(t) = \alpha(t)f(t) \quad \text{та} \quad f_2(t) = (1 - \alpha(t))f(t), \quad (14)$$

де  $\alpha(t) \in [0, 1]$  – вимірна обмежена функція. Нагадаємо позначення  $c = \|f\|_{L_2([0, T], \lambda_1)}$ .

**Теорема 3.1.** 1) Якщо  $c \leq 2$ , то функціонал  $H(P, P_1, P_2)$  досягає свого мінімуму при  $f_1(t) = f_2(t) = \frac{f(t)}{2}$ , і це мінімальне значення дорівнює  $\frac{c}{4}e^{c/4}$ , а максимуму, наприклад при  $f_1(t) = 1$ , і це максимальне значення дорівнює  $c/2$ .

2) Якщо  $2 < c < 4$ , то функціонал досягає свого мінімуму при  $f_1(t) = x_1 f(t)$  та  $f_2(t) = (1 - x_1)f(t)$ , де  $x_1$  – той єдиний корінь рівняння

$$x \exp\{c(1 - 2x)\} + x - 1 = 0,$$

який належить до інтервалу  $(0, 1/c)$ . Це мінімальне значення дорівнює  $\frac{1-x_1}{2} \exp\{cx_1^2\}$ . У силу симетрії функціонал досягає свого мінімуму також при  $f_1(t) = (1 - x_1)f(t)$  та  $f_2(t) = x_1 f(t)$ . Щодо максимуму, при  $2 < c < \ln 16$  він дорівнює  $c/2$ , а при  $\ln 16 \leq c < 4$  він дорівнює  $\frac{c}{4}e^{\frac{c}{4}}$ .

3) Якщо  $c \geq 4$ , то мінімум, як і у попередньому випадку, досягається коли  $f_1(t) = x_1 f(t)$  та  $f_2(t) = (1 - x_1)f(t)$ , де  $x_1$  – той єдиний корінь рівняння

$$x \exp\{c(1 - 2x)\} + x - 1 = 0,$$

який належить до інтервалу  $(0, 1/c)$ . При  $c = 4$  максимум дорівнює  $\frac{c}{4}e^{\frac{c}{4}}$ , а коли  $c > 4$  максимум досягається при  $f_1(t) = x_{4,5} f(t)$  та  $f_2(t) = (1 -$

$-x_{4,5})f(t)$ , де  $x_{4,5}$  – корені квадратного полінома  $1 - xc + x^2c = 0$ , які дорівнюють відповідно  $\frac{1}{2} \pm \frac{1}{2}\sqrt{1 - \frac{4}{c}}$ . Значення максимуму рівне

$$\frac{1}{4} \exp\left\{\frac{(c-2) - \sqrt{c(c-4)}}{2}\right\} \left((c-2) - \sqrt{c(c-4)} - \left(\sqrt{c(c-4)} - (c-2)\right) \exp\left\{\sqrt{c(c-4)}\right\}\right).$$

*Доведення.* Використовуючи формулу (14), перепишемо функціонал  $H(P, P_1, P_2)$  у вигляді

$$H(P, P_1, P_2) = \frac{1}{2} \exp\left\{\int_0^T f^2(t)\alpha^2(t)dt\right\} \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))^2 dt + \frac{1}{2} \exp\left\{\int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))^2 dt\right\} \int_0^T f^2(t)\alpha^2(t)dt.$$

Як і при доведенні теореми 2.1, для довільної функції  $\beta \in L_2[0, T]$  та  $\varepsilon \in \mathbb{R}$  розглянемо значення функціонала  $H$  при  $\alpha(t) + \varepsilon\beta(t)$ :

$$H(\alpha + \varepsilon\beta) = \frac{1}{2} \exp\left\{\int_0^T f^2(t)(\alpha(t) + \varepsilon\beta(t))^2 dt\right\} \int_0^T f^2(t)(1 - (\alpha(t) + \varepsilon\beta(t)))^2 dt + \frac{1}{2} \exp\left\{\int_0^T f^2(t)(1 - (\alpha(t) + \varepsilon\beta(t)))^2 dt\right\} \int_0^T f^2(t)(\alpha(t) + \varepsilon\beta(t))^2 dt. \quad (15)$$

Позначимо  $I_1 = \exp\left\{\int_0^T f^2(t)\alpha^2(t)dt\right\}$  та  $I_2 = \exp\left\{\int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))^2 dt\right\}$ . Якщо шукаємо таку функцію  $\alpha$ , яка мінімізує (15), то зрозуміло, що  $H(\alpha) \leq H(\alpha + \varepsilon\beta)$ , тому  $\forall \varepsilon \in \mathbb{R}, \forall \beta \in L_2[0, T]$   $H(\alpha + \varepsilon\beta)$  досягає мінімуму при  $\varepsilon = 0$ . Знаходимо першу похідну функціонала  $H(\alpha + \varepsilon\beta)$  по  $\varepsilon$ :

$$H'(\alpha + \varepsilon\beta)|_{\varepsilon=0} = I_1 \int_0^T f^2(t)\alpha(t)\beta(t)dt \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))^2 dt - I_1 \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))\beta(t)dt - I_2 \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))\beta(t)dt \int_0^T f^2(t)\alpha^2(t)dt + I_2 \int_0^T f^2(t)\alpha(t)\beta(t)dt. \quad (16)$$

Спростимо праву частину (16), прирівняємо її до нуля й отримаємо таке рівняння:

$$I_1 \left[ \int_0^T f^2(t)\alpha(t)\beta(t)dt \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))^2 dt - \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))\beta(t)dt \right] - I_2 \left[ \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))\beta(t)dt \int_0^T f^2(t)\alpha^2(t)dt - \int_0^T f^2(t)\alpha(t)\beta(t)dt \right] = 0. \quad (17)$$

Позначимо  $K = \frac{I_1}{I_2}$ . Тоді рівність (17) можна переписати у вигляді

$$K := \frac{\int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))\beta(t)dt \int_0^T f^2(t)\alpha^2(t)dt - \int_0^T f^2(t)\alpha(t)\beta(t)dt}{\int_0^T f^2(t)\alpha(t)\beta(t)dt \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))^2 dt - \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))\beta(t)dt},$$

або, що те саме,

$$\int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))\beta(t)dt \int_0^T f^2(t)\alpha^2(t)dt - \int_0^T f^2(t)\alpha(t)\beta(t)dt = K \left( \int_0^T f^2(t)\alpha(t)\beta(t)dt \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))^2 dt - \int_0^T f^2(t)(1 - \alpha(t))\beta(t)dt \right). \quad (18)$$

Тепер перегрупуємо доданки у (18) таким чином, щоб відокремити множники, що містять  $\beta(t)$ :

$$\begin{aligned} \left[ \int_0^T f^2(t)\alpha^2(t)dt + K \right] \int_0^T f^2(t)\beta(t)(1-\alpha(t))dt = \\ = \left[ 1 + K \int_0^T f^2(t)(1-\alpha(t))^2 dt \right] \int_0^T f^2(t)\alpha(t)\beta(t)dt. \end{aligned} \quad (19)$$

Уведемо позначення для такого коефіцієнта  $L$ :

$$L := \frac{\int_0^T f^2(t)\alpha^2(t)dt + K}{1 + K \int_0^T f^2(t)(1-\alpha(t))^2 dt},$$

тоді рівність (19) можна переписати у вигляді

$$\int_0^T f^2(t)\beta(t)[\alpha(t) - L(1-\alpha(t))]dt = 0. \quad (20)$$

Оскільки рівність (20) виконується для довільної обмеженої функції  $\beta = \beta(t)$ , то можна покласти:

$$\beta(t) = (1+L)\alpha(t) - L.$$

Тоді рівняння (20) набуває вигляду

$$\int_0^T f^2(t)(\alpha(t) - L(1-\alpha(t)))^2 dt = 0, \quad (21)$$

звідки  $\alpha(t) = \alpha := \frac{L}{1+L}$ , тобто  $L = \frac{\alpha}{1-\alpha}$ . При сталому  $\alpha$  маємо рівності

$$K = \exp\{c(2\alpha - 1)\}, \quad L = \frac{\alpha}{1-\alpha} = \frac{\alpha^2 c + \exp\{c(2\alpha - 1)\}}{1 + \exp\{c(2\alpha - 1)\}c(1-\alpha)^2},$$

й остання рівність еквівалентна такому трансцендентному рівнянню:

$$(\alpha^2 c - \alpha c + 1)((1-\alpha)\exp\{c(2\alpha - 1)\} - \alpha) = 0. \quad (22)$$

У статті [3] доведено, що ліва частина рівняння (22) — це похідна нашого ентропійного функціонала з точністю до множника  $e^{c\alpha^2}$ , якщо розглядати його тільки при сталих  $\alpha \in [0, 1]$ . Оскільки ми довели, що екстремальні значення нашого ентропійного функціонала досягаються саме при сталих  $\alpha$ , тепер потрібно знайти корені рівняння (22), з'ясувати, які з них відповідають максимумам або мінімумам, і порівняти відповідні значення зі значеннями ентропійного функціонала при  $\alpha = 0, 1$ . Позначимо  $x = 1 - \alpha$ , при цьому перший множник у (22) не зміниться, а другий буде дорівнювати  $x \exp\{c(1-2x)\} + x - 1$ . Сам функціонал виглядатиме так:

$$H(P, P_1, P_2) = c/2((1-x)^2 \exp\{cx^2\} + x^2 \exp\{c(1-x)^2\}). \quad (23)$$

Його значення в точках 0 та 1/2 дорівнюють, відповідно,  $c/2$  та  $\frac{c}{4}e^{\frac{c}{4}}$ . Розглянемо окремо рівняння

$$x \exp\{c(1-2x)\} + x - 1 = 0. \quad (24)$$

У статті [3] рівняння (22) проаналізовано, при цьому одержано такі результати. Перший множник має корені лише при  $c \geq 4$ . У випадку, коли  $c \leq 2$ , другий множник має єдиний корінь  $x = \frac{1}{2}$ , це точка мінімуму. Відповідно максимум досягається на кінцях відрізка та дорівнює  $c/2$ . Звідси випливає перше твердження.

Випадок, коли  $c > 2$ , розглянемо більш детально. Нехай  $c \in (2, 4)$ . Позначимо

$$z(x) = x \exp\{c(1-2x)\} + x - 1.$$



Для відшукування точок екстремуму функції  $z$  знайдемо першу та другу похідні:

$$\begin{aligned} z'(x) &= e^{c-2xc}(1-2xc) + 1, \\ z''(x) &= 4c(xc-1)e^{c-2xc}. \end{aligned}$$

Друга похідна змінює знак у точці  $\frac{1}{c}$ , а саме  $z''(x) < 0$ , якщо  $x \in [0, \frac{1}{c})$ , та  $z''(x) \geq 0$ , якщо  $x \in (\frac{1}{c}, 1]$ . Для знаку першої похідної  $z'(x)$  маємо такі випадки:

$$\begin{aligned} z'(x) &> 0 \text{ при } x \in [0, x_1), \text{ де } x_1 \in \left(0, \frac{1}{c}\right), \\ z'(x) &< 0 \text{ при } x \in [x_1, x_2), \text{ де } x_2 \in \left(1 - \frac{1}{c}, 1\right), \\ z'(x) &> 0 \text{ при } x \in [x_2, 1]. \end{aligned}$$

Як наслідок, функція  $z(x)$  не спадає на інтервалі  $[0, x_1)$ , потім не зростає на інтервалі  $[x_1, x_2)$  та знову не спадає на  $[x_2, 1]$ . Оскільки  $z(0) = -1 < 0$ ,  $z(1/2) = 0$  та  $z(1) = e^{-c} > 0$ , ми робимо висновок про те, що  $z(x)$  має три корені:  $x_1 \in (0, 1/c)$ ,  $x_2 = \frac{1}{2}$  та  $x_3 \in (1 - 1/c, 1)$ . Отже, при  $2 < c < 4$  функціонал набуває мінімального значення в точках  $x_1, x_3$ , і воно дорівнює  $\frac{1-x_1}{2} \exp\{cx_1^2\}$ . Порівнюючи значення функціонала в  $x_2$  та на кінцях відрізка, отримуємо, що максимальне значення дорівнює  $c/2$ , коли  $c \in (2, \ln 16)$ , та  $\frac{c}{4}e^{\frac{c}{4}}$ , коли  $c \in [\ln 16, 4)$ .

Нехай тепер  $c \geq 4$ . На цьому проміжку рівняння (22) має 5 коренів:

$$x_1 \in (0, 1/c), \quad x_2 = \frac{1}{2}, \quad x_3 \in (1 - 1/c, 1), \quad \text{та} \quad x_{4,5} = \frac{\sqrt{c} \pm \sqrt{c-4}}{2\sqrt{c}}.$$

Позначимо ліву частину рівняння (22) через  $y$ . Враховуючи антисиметричність функції  $y$  відносно  $x = \frac{1}{2}$ , отримуємо, що точками локального мінімуму є  $x_1 \in (0, 1/c)$ ,  $x_2 = \frac{1}{2}$ ,  $x_3 \in (1 - 1/c, 1)$ . Досить порівняти значення функціонала в точках  $x_1$  та  $x_2 = \frac{1}{2}$ . Для цього розглянемо функцію  $g(x) = e^{cx^2}(1-x)$ ,  $x \in [0, 1]$ . Її перша похідна є  $g'(x) = e^{cx^2}(2cx - 2cx^2 - 1)$  та має два корені  $\tilde{x}_{1,2} = \frac{1}{2} \pm \frac{1}{2}\sqrt{1 - \frac{2}{c}}$ . Дійсно,  $\tilde{x}_1 < \frac{1}{2} < \tilde{x}_2$ , та  $g'(x) > 0$  для  $x \in (\tilde{x}_1, \tilde{x}_2)$ ,  $g'(x) < 0$  для  $x \in (0, \tilde{x}_1) \cup (\tilde{x}_2, 1)$ .

Крім того, у точці  $\tilde{x}_1$   $z(\tilde{x}_1) = \left(\frac{1}{2} - \frac{1}{2}\sqrt{1 - \frac{2}{c}}\right) \left(e^{c\sqrt{1 - \frac{2}{c}}} + 1\right) - 1 > 0$ . Ця нерівність еквівалентна такій

$$e^{\sqrt{c^2-2c}} > \frac{1 + \sqrt{1 - \frac{2}{c}}}{1 - \sqrt{1 - \frac{2}{c}}}.$$

Перепишемо праву частину у вигляді

$$\frac{1 + \sqrt{1 - \frac{2}{c}}}{1 - \sqrt{1 - \frac{2}{c}}} = \left(c - 1 - \sqrt{c^2 - 2c}\right),$$

тоді для  $u = \sqrt{c^2 - 2c}$  маємо

$$e^u > 1 + u + \frac{u^2}{2} = 1 + \sqrt{c^2 - 2c} + \frac{c^2}{2} - c > c - 1 - \sqrt{c^2 - 2c} \quad \text{при} \quad c \geq 4.$$

Це означає, що  $\tilde{x}_1 > x_1$ . Зауважимо, що  $g(1) = 1$  та до  $\tilde{x}_1$   $g'(x) < 0$ .

Порівнюючи значення  $g'(x)$  у точках 0 та  $\frac{1}{2}$ , ми отримуємо, що  $g'(0) < g'(\frac{1}{2})$ . Більше того, маємо, що значення функціонала в точці  $x_1$  менше за значення в  $\frac{1}{2}$ .

У випадку, коли  $c = 4$ ,  $x_2 = x_4 = x_5 = \frac{1}{2}$  та максимальне значення дорівнює  $\frac{c}{4}e^{\frac{c}{4}}$ . При  $c > 4$  максимум досягається в точках, які є коренями квадратного полінома, а саме  $x_{4,5} = \frac{c \pm \sqrt{c^2 - 4c}}{2c} = \frac{\sqrt{c} \pm \sqrt{c-4}}{2\sqrt{c}}$ . Визначимо, у яких інтервалах містяться корені

$x_4$  та  $x_5$ . Порівняємо  $x_4$  з  $\frac{1}{c}$ , маємо  $\frac{1}{2} - \frac{1}{2}\sqrt{1 - \frac{4}{c}} > \frac{1}{c}$ . Отже, корінь  $x_4 \in (\frac{1}{c}, \frac{1}{2})$  та  $x_5 \in (\frac{1}{2}, 1 - \frac{1}{c})$ . Максимальне значення дорівнює

$$\frac{1}{4} \exp\left\{\frac{(c-2) - \sqrt{c(c-4)}}{2}\right\} \left( (c-2) - \sqrt{c(c-4)} - \left( \sqrt{c(c-4)} - (c-2) \right) \exp\left\{\sqrt{c(c-4)}\right\} \right).$$

Це справді є найбільшим значенням функціонала, що впливає з наступних міркувань: між точками максимуму  $x_4$  та  $x_5$  міститься точка локального мінімуму  $x = 1/2$ . Отже, значення функції в точці  $x_2 = 1/2$  менше, ніж значення в точках  $x_4$  та  $x_5$ , а, як уже було сказано, при  $c > 4$  значення в точці  $x = 1/2$ , яке дорівнює  $\frac{c}{4}e^{\frac{c}{4}}$ , перевищує значення на кінцях, яке дорівнює  $c/2$ . Отже, теорему доведено.  $\square$

#### 4. ВИСНОВКИ

У статті доведено теорему про екстремуми функціонала, побудованого на трьох імовірнісних мірах, і такого, що містить двічі неперервно диференційовну функцію, а також знайдено екстремуми функціоналу ентропійного типу, побудованого на трьох імовірнісних мірах.

#### СПИСОК ЛІТЕРАТУРИ

1. H. Follmer, A. Schied, *Stochastic finance: an introduction in discrete time*, Walter de Gruyter, Berlin (2002), 121–130.
2. C. Leonard, *Minimization of entropy functionals*, Journal of Mathematical Analysis and Applications (2008), Volume 346, Issue 1, 183–204.
3. Y. Mishura, H. Zhelezniak, *Extreme measures for entropy functionals*, Bulletin of Taras Shevchenko National University of Kyiv. Series: Physics & Mathematics (2017), no. 4, 15–20.

КАФЕДРА ТЕОРІЇ ЙМОВІРНОСТЕЙ, СТАТИСТИКИ ТА АКТУАРНОЇ МАТЕМАТИКИ, МЕХАНІКО-МАТЕМАТИЧНИЙ ФАКУЛЬТЕТ, НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ ІМЕНІ ТАРАСА ШЕВЧЕНКА, ВУЛ. ВОЛОДИМИРСЬКА, 64/13, КИЇВ, УКРАЇНА, 01601

Адреса електронної пошти: [myus@univ.kiev.ua](mailto:myus@univ.kiev.ua)

КАФЕДРА ТЕОРІЇ ЙМОВІРНОСТЕЙ, СТАТИСТИКИ ТА АКТУАРНОЇ МАТЕМАТИКИ, МЕХАНІКО-МАТЕМАТИЧНИЙ ФАКУЛЬТЕТ, НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ ІМЕНІ ТАРАСА ШЕВЧЕНКА, ВУЛ. ВОЛОДИМИРСЬКА, 64/13, КИЇВ, УКРАЇНА, 01601

Адреса електронної пошти: [hanna.zhelezniak@gmail.com](mailto:hanna.zhelezniak@gmail.com)

Стаття надійшла до редколегії 15.10.2018

#### CALCULATION OF EXTREMUMS OF ENTROPY FUNCTIONALS

Y. S. MISHURA, H. S. ZHELEZNIAK

ABSTRACT. We consider a sum of two independent Wiener processes with a drift and construct new probabilistic measures, with respect to which the drift is zero. Among these measures, we are looking for those that minimize or maximize certain including entropy functionals.

#### ОТЫСКАНИЕ ЭСТРЕМУМОВ ЭНТРОПИЙНЫХ ФУНКЦИОНАЛОВ

Ю. С. МИШУРА, А. С. ЖЕЛЕЗНЯК

Аннотация. Рассмотрим сумму двух независимых винеровских процессов со сносом и построим семью вероятностных мер, относительно которых снос равен нулю. Среди этих мер ищем те, которые минимизируют или максимизируют определенные функционалы, в том числе функционалы энтропийного типа.