

МАТЕМАТИКА

УДК 519.21

О СХОДИМОСТИ РЕШЕНИЯ ЗАДАЧИ КОШИ ДЛЯ ПАРАБОЛИЧЕСКОГО УРАВНЕНИЯ С БЫСТРЫМИ СЛУЧАЙНЫМИ ОСЦИЛЛЯЦИЯМИ

Б.В.Бондарев, А.А.Симогин

1. Введение. В данной работе получены оценки близости реализаций решения задачи Коши для стохастического дифференциального уравнения в частных производных параболического типа с быстрыми случайными осцилляциями и решения задачи Коши для соответствующего уравнения Ито.

Рассмотрим в слое $D_{n+1}^{(T)} = [0, T] \times R_n$ задачу Коши для уравнения

$$\begin{aligned} \frac{\partial U_\varepsilon(t, x)}{\partial t} &= L_{t,x} U_\varepsilon(t, x) + A(t, x, U_\varepsilon(t, x)) + B(t, x, U_\varepsilon(t, x)) \eta(t/\varepsilon), \\ U_\varepsilon(0, x) &= u_0(x), \end{aligned} \quad (1)$$

где $\varepsilon > 0$ – малый параметр, $L_{t,x} = \sum_{i,j=1}^n a_{ij}(t, x) \frac{\partial^2}{\partial x_i \partial x_j} + \sum_{i=1}^n b_i(t, x) \frac{\partial}{\partial x_i}$ – равномерно эллиптический оператор, $\eta(t)$ – центрированный стационарный в узком смысле случайный процесс, удовлетворяющий условию равномерно сильного перемешивания, с коэффициентом перемешивания $\varphi(t)$, $A(t, x, y)$ и $B(t, x, y)$ некоторые неслучайные функции, удовлетворяющие условию Липшица:

$$|A(t, x, y_1) - A(t, x, y_2)| + |B(t, x, y_1) - B(t, x, y_2)| \leq L |y_1 - y_2|. \quad (2)$$

Пусть коэффициенты оператора $L_{t,x}$ и функции $A(t, x, y)$, $B(t, x, y)$ принадлежат классу $H^{l, l/2}(\overline{D_{n+1}^{(T)}})$, а функция $u_0(x)$ классу $H^{l+2}(\overline{R_n})$ тогда существует и единственно классическое решение задачи (1) из класса функций $H^{l+2, l/2+1}(\overline{D_{n+1}^{(T)}})$ [1].

2. Некоторые вспомогательные результаты. Относительно процесса $\eta(t)$ потребуем выполнения условий

$$\begin{aligned} M\eta(t) &= 0, \quad D \int_0^T \eta(u) du = 1, \quad P \left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} |\eta(t)| > R \right\} \leq C_1 \exp\{C_2 R\} \\ 0 < \sigma &= M \left(\int_0^T \eta(u) du \right)^2 + 2 \sum_{j=1}^\infty M \int_0^T \eta(u) du \int_{jT}^{(j+1)T} \eta(u) du < +\infty, \end{aligned} \quad (3)$$

В работе [2] приведены условия, достаточные для слабой сходимости процесса $\zeta_\varepsilon(t) = \frac{\sqrt{\varepsilon}}{\sqrt{\sigma}} \int_0^{t/\varepsilon} \eta(u) du$ к $w(t)$, $t \in [0, T]$. (Здесь $w(t)$, $t \in [0, T]$, стандартный винеровский процесс.)

В тоже время, опираясь на результат известной теоремы А.В.Скорохода [3] стр.13, в работе [4] получены условия, при выполнении которых на одном вероятностном пространстве с $w(t)$ можно построить процесс $\tilde{\zeta}_\varepsilon(t)$, имеющий одинаковые конечномерные распределения с $\zeta_\varepsilon(t)$. Причем $\tilde{\zeta}_\varepsilon(t)$ будет уже сходиться по вероятности к $w(t)$ в каждой точке отрезка $[0, T]$. А также в работе [4] найдена оценка скорости сходимости по вероятности нормированного интеграла $\tilde{\zeta}_\varepsilon(t)$ к $w(t)$, $t \in [0, T]$ в метрике пространства $C_{[0, T]}$.

На основании результата работы [4] можно в частности получить оценку для вероятности выхода за уровень величины $\sup_{0 \leq t \leq T} |\tilde{\zeta}_\varepsilon(t)|$. А именно справедлив результат.

Лемма 1. Пусть выполнены условия теоремы 1 [4]: для некоторого r , $2 < r < 5$, справедливо $\varphi(s) \leq As^{-g}$, где $g > j(u)(j(u)-1)$, $u = (2+5r)/2(5-r)$, $j(u) = 2 \min\{k \in N : 2k \geq u\}$. Функция $\beta(\varepsilon)$ такая, что $\frac{\beta(\varepsilon)}{\sqrt{\varepsilon}} \rightarrow \infty$ при $\varepsilon \rightarrow 0$,

$$\mu(\varepsilon) = C_0 \left(\left(\frac{\varepsilon}{1-\varepsilon} \right)^{r/2-1} M \left| \int_0^T \eta(u) du \right|^r \right)^{1/(r+1)}. \quad \text{Тогда при } R - \beta(\varepsilon) - \mu(\varepsilon) > 1 \text{ верно следующее}$$

неравенство

$$P \left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} |\tilde{\zeta}_\varepsilon(t)| > R \right\} \leq \left(1 + \frac{3}{\varepsilon} C_1 \right) \exp \left\{ - \frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma}}{4\sqrt{\varepsilon}} \right\} + \mu(\varepsilon) + \frac{C_3}{R - \beta(\varepsilon) - \mu(\varepsilon)} \exp \left\{ - \frac{(R - \beta(\varepsilon) - \mu(\varepsilon))^2}{2T} \right\}, \quad C_3 = \frac{4\sqrt{T}}{\sqrt{2\pi}}. \quad (4)$$

Аналогичный результат можно получить для процесса $\eta'(u) = |\eta(u)| - M|\eta(u)|$. Не трудно убедиться в том, что процесс $\eta'(t)$, $t \geq 0$, является стационарным в узком смысле случайным процессом с нулевым средним, который удовлетворяет условию равномерно сильного перемешивания.

Лемма 2. Если для процесса $\eta'(t)$, $t \geq 0$, выполнены условия леммы 1, тогда если $\mu'(\varepsilon)$ и σ' определены аналогично $\mu(\varepsilon)$ и σ , верна следующая оценка:

$$P \left\{ \frac{\sqrt{\varepsilon}}{\sqrt{\sigma}} \int_0^{T/\varepsilon} (|\eta(t)| - M|\eta(t)|) dt > R \right\} \leq \left(1 + \frac{3}{\varepsilon} C_4 \right) \exp \left\{ - \frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma'}}{4\sqrt{\varepsilon}} \right\} + \mu'(\varepsilon) + \frac{C_3}{R - \beta(\varepsilon) - \mu'(\varepsilon)} \exp \left\{ - \frac{(R - \beta(\varepsilon) - \mu'(\varepsilon))^2}{2T} \right\}, \quad C_4 = C_1 e^{bC_2}. \quad (5)$$

3. Оценки близости для реализаций решений уравнения с быстрыми осцилляциями и уравнения Ито.

Вместе с задачей (1) рассмотрим задачу Коши с теми же начальными условиями, сформулированную для уравнения

$$\frac{\partial Y_\varepsilon(t, x)}{\partial t} = L_{t,x} Y_\varepsilon(t, x) + A(t, x, Y_\varepsilon(t, x)) + B(t, x, U_0(t, x)) \eta(t/\varepsilon), \quad Y_\varepsilon(0, x) = u_0(x), \quad (6)$$

здесь $U_0(t, x)$ – решение задачи

$$\frac{\partial U_0(t, x)}{\partial t} = L_{t,x} U_0(t, x) + A(t, x, U_0(t, x)), U_0(0, x) = u_0(x). \quad (7)$$

Решения задач (6) и (7) существуют и единственны в классе функций $H^{l+2, l/2+1}(\overline{D_{n+1}^T})$ [1].

Пусть поле $\tilde{Y}_\varepsilon(t, x)$ построено на одном вероятностном пространстве с $w(t)$ и является решением задачи

$$\frac{\partial \tilde{Y}_\varepsilon(t, x)}{\partial t} = L_{t,x} \tilde{Y}_\varepsilon(t, x) + A(t, x, \tilde{Y}_\varepsilon(t, x)) + B(t, x, U_0(t, x))\eta(t/\varepsilon), \tilde{Y}_\varepsilon(0, x) = u_0(x).$$

Относительно решений задач (6) и (7) справедливо следующее утверждение.

Лемма 3. Пусть существуют и единственны решения задач (1), (6) и (7), а также а) выполнено условие (2);

$$\begin{aligned} \text{б) } \int_0^T \left(\int_{R_n} |L_{t,x}^* B(t, x, U_0(t, x))|^2 dx \right)^{1/2} dt &\leq A_1, L_{t,x}^* - \text{оператор, сопряженный к } L_{t,x}, \\ \int_0^T \left(\int_{R_n} \left| \frac{\partial B(t, x, U_0(t, x))}{\partial t} \right|^2 dx \right)^{1/2} &\leq A_2, \\ \sup_{0 \leq t \leq T} \left(\int_{R_n} |B(t, x, U_0(t, x))|^2 dx \right)^{1/2} &\leq A_3; \end{aligned}$$

в) выполнены условия леммы 1, тогда справедлива оценка:

$$\begin{aligned} P \left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{Y_\varepsilon(t, x) - U_0(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dx > R \right\} &\leq \left(1 + \frac{3}{\varepsilon} C_1 \right) \exp \left\{ -\frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma}}{4\sqrt{\varepsilon}} \right\} + \mu(\varepsilon) + \\ &+ \frac{C_3}{R/N_1 - \beta(\varepsilon) - \mu(\varepsilon)} \exp \left\{ -\frac{(R/N_1 - \beta(\varepsilon) - \mu(\varepsilon))^2}{2T} \right\}, \end{aligned} \quad (8)$$

Доказательство. Введем в рассмотрение, следующее случайное поле:

$$\xi_\varepsilon^{(1)}(t, x) = \frac{Y_\varepsilon(t, x) - U_0(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}}. \text{ Оно удовлетворяет уравнению}$$

$$\begin{aligned} \frac{\partial \xi_\varepsilon^{(1)}(t, x)}{\partial t} &= L_{t,x} \xi_\varepsilon^{(1)}(t, x) + \frac{1}{\sqrt{\varepsilon}} (A(t, x, Y_\varepsilon(t, x)) - A(t, x, U_0(t, x))) + \\ &+ \frac{1}{\sqrt{\varepsilon}} B(t, x, U_0(t, x))\eta(t/\varepsilon), \quad \xi_\varepsilon^{(1)}(0, x) = 0. \end{aligned} \quad (9)$$

Классическое решение задачи Коши (9) в силу сделанных предположений можно записать [1] формулой:

$$\begin{aligned} \xi_\varepsilon^{(1)}(t, x) &= \frac{1}{\sqrt{\varepsilon}} \int_0^t \int_{R_n} z(t, x, s, y) (A(s, y, Y_\varepsilon(s, y)) - A(s, y, U_0(s, y))) dy ds + \\ &+ \frac{1}{\sqrt{\varepsilon}} \int_0^t \int_{R_n} z(t, x, s, y) B(s, y, U_0(s, y)) \eta(s/\varepsilon) dy ds, \end{aligned} \quad (10)$$

здесь $z(t, x, s, y)$ – единственное фундаментальное решение задачи Коши [1] такое, что $z(t, x, s, y)$, $\int_{R_n} z(t, x, s, y) dy = 1$ и $z(t, x, s, y) \leq C(t-s)^{-n/2} \exp\left\{-\mu \frac{|x-y|^2}{t-s}\right\}$. Из последнего неравенства вытекает оценка $\int_{R_n} z(t, x, s, y) dx \leq C\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2}$. Далее из (10) следует

$$\left| \xi_\varepsilon^{(1)}(t, x) \right| \leq L \int_0^t \int_{R_n} z(t, x, s, y) \left| \xi_\varepsilon^{(1)}(s, y) \right| dy ds + \left| \frac{1}{\sqrt{\varepsilon}} \int_0^t \int_{R_n} z(t, x, s, y) B(s, y, U_0(s, y)) \eta(s/\varepsilon) dy ds \right|. \quad (11)$$

Далее

$$\int_{R_n} \int_0^t \int_{R_n} z(t, x, s, y) \left| \xi_\varepsilon^{(1)}(s, y) \right| dy ds dx \leq C\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2} \int_0^t \int_{R_n} \left| \xi_\varepsilon^{(1)}(s, y) \right| dy ds. \quad (12)$$

Пусть $\zeta_\varepsilon = \sup_{0 \leq t \leq T} |\xi_\varepsilon(t)|$. Для второго слагаемого в правой части (11) имеем

$$\frac{1}{\sqrt{\varepsilon}} \int_{R_n} \left| \int_0^t \int_{R_n} z(t, x, s, y) B(s, y, U_0(s, y)) \eta(s/\varepsilon) dy ds \right| dx \leq \sqrt{\sigma} \zeta_\varepsilon \left[A_3 + C\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2} (A_1 + A_2) \right] \quad (13)$$

Обозначим $\xi_\varepsilon^{(1)}(t) = \int_{R_n} \left| \xi_\varepsilon^{(1)}(t, x) \right| dx$, $\xi_\varepsilon^{(1)} = \sup_{0 \leq t \leq T} \xi_\varepsilon^{(1)}(t)$. Из (11) с учетом неравенств

(12) и (13) получаем оценку

$$\xi_\varepsilon^{(1)}(t) \leq LC\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2} \int_0^t \xi_\varepsilon^{(1)}(s) ds + \sqrt{\sigma} \zeta_\varepsilon \left[A_3 + C\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2} (A_1 + A_2) \right]. \quad (14)$$

Из (14), применив лемму Гронуолла, получаем

$$\xi_\varepsilon^{(1)} \leq \exp\left\{LCT\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2}\right\} \left[\sqrt{\sigma} \zeta_\varepsilon \left[A_3 + C\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2} (A_1 + A_2) \right] \right].$$

Учитывая результат леммы 1, из последнего следует оценка (8), где

$$N_1 = \sqrt{\sigma} \exp\left\{LCT\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2}\right\} \left[A_3 + C\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2} (A_1 + A_2) \right].$$

Лемма 4. При выполнении условий леммы 3 справедлива оценка

$$\begin{aligned} P\left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{U_\varepsilon(t, x) - Y_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dx > R \right\} &\leq \left(1 + \frac{3}{\varepsilon} C_1\right) \exp\left\{-\frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma}}{4\sqrt{\varepsilon}}\right\} + \\ &+ \frac{C_3}{R/N_2 - \beta(\varepsilon) - \mu(\varepsilon)} \exp\left\{-\frac{(R/N_2 - \beta(\varepsilon) - \mu(\varepsilon))^2}{2T}\right\} + \mu(\varepsilon) + \mu'(\varepsilon) + \\ &+ \frac{C_3 \sqrt{\varepsilon} \sigma'}{1 - \sqrt{\varepsilon} \sigma' (\beta(\varepsilon) - \mu'(\varepsilon))} \exp\left\{-\frac{(1 - \sqrt{\varepsilon} \sigma' (\beta(\varepsilon) - \mu'(\varepsilon)))^2}{2T \varepsilon \sigma'}\right\} + \left(1 + \frac{3}{\varepsilon} C_4\right) \exp\left\{-\frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma'}}{4\sqrt{\varepsilon}}\right\}. \end{aligned} \quad (15)$$

Доказательство. Пусть теперь $\xi_\varepsilon^{(2)}(t, x) = \frac{U_\varepsilon(t, x) - Y_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}}$, а $\xi_\varepsilon^{(2)}(t)$ и $\xi_\varepsilon^{(2)}$ определены как в лемме 1. Из (1) и (6) следует оценка

$$\begin{aligned} |\xi_\varepsilon^{(2)}(t, x)| \leq & L \int_0^t \int_{R_n} z(t, x, s, y) |\xi_\varepsilon^{(2)}(t, x)| dy ds + L \int_0^t |\eta(s/\varepsilon)| \int_{R_n} z(t, x, s, y) |\xi_\varepsilon^{(2)}(s, y)| dy ds + \\ & + L \int_0^t |\eta(s/\varepsilon)| \int_{R_n} z(t, x, s, y) \left| \frac{Y_\varepsilon(s, y) - U_0(s, y)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dy ds. \end{aligned} \quad (16)$$

Проинтегрировав (16) по x и применив лемму Гронуолла, получаем

$$\begin{aligned} P\{\xi_\varepsilon^{(2)} > R\} \leq & P\left\{L \exp\left\{CL\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2} \int_0^T (|\eta(s/\varepsilon)| - M|\eta(s/\varepsilon)|) ds + \right. \right. \\ & + CL\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2} (T + Tb)\left\} \sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{Y_\varepsilon(s, y) - U_0(s, y)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dy \right. \\ & \left. \left(\int_0^T (|\eta(s/\varepsilon)| - M|\eta(s/\varepsilon)|) ds + bT \right) > R\right\}. \end{aligned} \quad (17)$$

Учитывая оценку (5) из неравенства (17) получим (15), где

$$N_2 = N_1 L (1 + Tb) \exp\left\{CL\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2} (1 + T + Tb)\right\}$$

Лемма доказана.

Рассмотрим задачу Коши для уравнения Ито

$$\begin{aligned} \partial_t V_\varepsilon(t, x) = & L_{t,x} V_\varepsilon(t, x) dt + A(t, x, V_\varepsilon(t, x)) dt + \sqrt{\varepsilon} \sigma B(t, x, U_0(t, x)) dw(t), \\ V_\varepsilon(0, x) = & u_0(x), \end{aligned} \quad (18)$$

здесь $w(t)$ стандартный винеровский процесс. У задачи (18) существует и единственно “сильное” классическое решение (см. например [6] и [7]) из класса функций, для которых $\sup_{(t,x) \in D_{n+1}^{(i)}} X^2(t, x) < \infty$ при выполнении условий: матрица $a_{ij}(t, x)$, $i, j = \overline{1, n}$ симметрична и положительно определена, коэффициенты оператора $L_{t,x}$ ограничены и непрерывны по t ($a_{ij}(t, x)$, $i, j = \overline{1, n}$ непрерывны по t равномерно относительно переменной x) имеют одну непрерывную ограниченную гильдерову по x производную; функции $A(t, x, u)$ и $B(t, x, u)$ удовлетворяют условию $F_{1,\alpha}$ [7].

Лемма 5. Пусть существуют и единственны решения задач (6) и (18). Тогда в условиях леммы 3 верна следующая оценка

$$P\left\{\sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{\tilde{Y}_\varepsilon(t, x) - V_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dx > \beta(\varepsilon) + \mu(\varepsilon)\right\} \leq \left(1 + \frac{3}{\varepsilon} C_1\right) \exp\left\{-\frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma}}{4 \sqrt{\varepsilon} N_1}\right\} + \frac{\mu(\varepsilon)}{N_1} \quad (19)$$

Доказательство. Обозначим $\xi_\varepsilon^{(3)}(t, x) = \frac{\tilde{Y}_\varepsilon(t, x) - V_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}}$. Очевидно, что

$$\xi_\varepsilon^{(3)} \leq \exp\left\{LCT\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2}\right\} \left\{A_3 + C\left(\frac{\pi}{\mu}\right)^{n/2} (A_1 + A_2)\right\} \sqrt{\sigma} \sup_{0 \leq t \leq T} |\tilde{\xi}_\varepsilon(t) - w_\varepsilon(t)|.$$

С учетом оценки теоремы 1 работы [4] получаем неравенство (19). *Лемма доказана.*

Используя результаты (15) и (19) можно оценить вероятность выхода за уровень нормированной разности реализаций решений задач (1) и (18), т.е. оценить близость траекторий полей $U_\varepsilon(t, x)$ и $V_\varepsilon(t, x)$ в метрике пространства L_1 .

Теорема 1. Пусть существуют и единственны решения задач (1) и (18) тогда выполнение условий леммы 3 влечет за собой справедливость оценки

$$\begin{aligned} P \left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{U_\varepsilon(t, x) - V_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dx > R \right\} &\leq \left(1 + \frac{3}{\varepsilon} C_4 \right) \exp \left\{ -\frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma'}}{4\sqrt{\varepsilon}} \right\} + \left(1 + \frac{3}{\varepsilon} C_1 \right) \times \\ &\times \left(\exp \left\{ -\frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma}}{4\sqrt{\varepsilon} N_1} \right\} + \exp \left\{ -\frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma}}{4\sqrt{\varepsilon}} \right\} \right) + \frac{N_1 + 1}{N_1} \mu(\varepsilon) + \mu'(\varepsilon) \\ &+ \frac{C \sqrt{\varepsilon} \sigma'}{1 - \sqrt{\varepsilon} \sigma' (\beta(\varepsilon) + \mu'(\varepsilon))} \exp \left\{ -\frac{(1 - \sqrt{\varepsilon} \sigma' (\beta(\varepsilon) + \mu'(\varepsilon)))^2}{2T \varepsilon \sigma'} \right\} + \\ &+ \frac{N_2 C_3}{R - (N_2 + 1)(\beta(\varepsilon) + \mu(\varepsilon))} \exp \left\{ -\frac{(R - (N_2 + 1)(\beta(\varepsilon) + \mu(\varepsilon)))^2}{2TN_2^2} \right\}. \end{aligned} \quad (20)$$

Доказательство. Не трудно видеть, что

$$\begin{aligned} P \left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{\tilde{U}_\varepsilon(t, x) - V_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dx > R \right\} &\leq P \left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{\tilde{U}_\varepsilon(t, x) - \tilde{Y}_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dx > R - \beta(\varepsilon) - \mu(\varepsilon) \right\} + \\ &+ P \left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{\tilde{Y}_\varepsilon(t, x) - V_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dx > \beta(\varepsilon) + \mu(\varepsilon) \right\} \leq \\ &\leq P \left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{U_\varepsilon(t, x) - Y_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dx > R - \beta(\varepsilon) - \mu(\varepsilon) \right\} + \\ &+ P \left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{\tilde{Y}_\varepsilon(t, x) - V_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dx > \beta(\varepsilon) + \mu(\varepsilon) \right\}. \end{aligned}$$

Отсюда и из неравенств (15) и (19) получаем оценку (20). Теорема доказана.

Рассмотрим наряду с задачей (1) задачу Коши с тем же начальным условием для уравнения Ито вида

$$\begin{aligned} \partial_t X_\varepsilon(t, x) &= L_{t,x} X_\varepsilon(t, x) dt + A(t, x, U_0(t, x)) dt + \sqrt{\varepsilon} \sigma B(t, x, U_0(t, x)) dw(t) \\ X_\varepsilon(0, x) &= u_0(x), \end{aligned} \quad (21)$$

Проводя выкладки, повторяющие доказательства лемм 3-5 и теоремы 1, нетрудно убедиться в том, что верна соответствующая оценка скорости сходимости траекторий решений задач (1) и (21).

Теорема 2. Пусть существуют и единственны решения задач (1) и (21), а также выполнены условия леммы 3, тогда справедлива оценка

$$\begin{aligned} P \left\{ \sup_{0 \leq t \leq T} \int_{R_n} \left| \frac{U_\varepsilon(t, x) - X_\varepsilon(t, x)}{\sqrt{\varepsilon}} \right| dx > R \right\} &\leq \left(1 + \frac{3}{\varepsilon} C_4 \right) \exp \left\{ -\frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma'}}{4\sqrt{\varepsilon}} \right\} + \\ &\mu'(\varepsilon) + \left(1 + \frac{3}{\varepsilon} C_1 \right) \times \left(\exp \left\{ -\frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma}}{4\sqrt{\varepsilon}} \right\} + \exp \left\{ -\frac{C_2 \beta(\varepsilon) \sqrt{\sigma}}{4\sqrt{\varepsilon} N_1} \right\} \right) + \frac{N_3 + 1}{N_3} \mu(\varepsilon) + \end{aligned}$$

$$\frac{N_4 C_3}{R - (N_4 + 1)(\beta(\varepsilon) + \mu(\varepsilon))} \times \exp \left\{ - \frac{(R - (N_4 + 1)(\beta(\varepsilon) + \mu(\varepsilon)))^2}{4TN_4^2} \right\} +$$

$$\frac{C_3 \sqrt{\varepsilon \sigma'}}{\sqrt{\varepsilon \sigma'}(\beta(\varepsilon) + \mu'(\varepsilon))} \exp \left\{ - \frac{(1 - \sqrt{\varepsilon \sigma'}(\beta(\varepsilon) + \mu'(\varepsilon)))^2}{2T\varepsilon \sigma'} \right\}, \text{ где}$$

$$N_3 = \sqrt{\sigma} \left(A_3 + CL \left(\frac{\pi}{\mu} \right)^{n/2} (A_1 + A_2) \right),$$

$$N_4 = N_3 \exp \left\{ CL \left(\frac{\pi}{\mu} \right)^{n/2} (1 + T + Tb) \right\} CL \left(\frac{\pi}{\mu} \right)^{n/2} (1 + T + Tb).$$

РЕЗЮМЕ

Знайдені оцінки швидкості збіжності реалізації класичного розв'язку задачі Коші для параболического рівняння з швидкими випадковими осциляціями до розв'язку рівняння Іто в рівномірній метриці за ймовірністю.

SUMMARY

For the rate of convergence of realization of classic solution of Cauchy problem for the parabolic equation with quick random oscillations to a solution of Ito equation in a uniform metric in probability, estimates are obtained.

СПИСОК ЛІТЕРАТУРИ

1. Порпер Ф.О., Эйдельман С.Д. Двухсторонние оценки фундаментальных решений параболических уравнений второго порядка и некоторые их приложения. – Успехи мат. наук. – 1984, т.39, № 2, – С.107-156.
2. Давыдов А.В. Принцип инвариантности для стационарных процессов. – Теория вероятностей и ее применения. – 1970. – 15, №3. – С.498-509.
3. Скороход А.В. Исследования по теории случайных процессов. – Киев: Изд-во Киев. ун-та, 1961. – 216с.
4. Бондарев Б.В., Шурко И.Л. Диффузионная аппроксимация нормированных интегралов со слабой зависимостью и ее применения. – Украинский математический журнал. – 1994, т.46, №11. – С.1448-1466.
5. Гихман И.И., Скороход А.В. Введение в теорию случайных процессов. М.: Наука, 1977. – 568 с.
6. Розовский Б.Л. О стохастических уравнениях в частных производных. – Математический сборник. – 1975, т.96(138), №2, – С.314-341.
7. Махно С.Я. Граничные задачи для стохастических уравнений в частных производных. – Теория случайных процессов. – 1984, вып. 12. – С.48-56.

Надійшла до редакції 01.09.1998 р.

УДК 519.21

О СКОРОСТИ СХОДИМОСТИ ОЦЕНКИ НЕИЗВЕСТНОЙ ФУНКЦИИ РАСПРЕДЕЛЕНИЯ В СХЕМЕ АВТОРЕГРЕССИИ I ПОРЯДКА

К.Б.Селяков

Рассмотрим скалярную процедуру авторегрессии $U_k = \beta U_{k-1} + \varepsilon_k$, $k=1,2,\dots$ в которой β – неизвестный неслучайный параметр, $U_0 = \varepsilon_0$, ε_k , $k=1,2,\dots$ – независимые одинаково распределенные величины со средним нуль, дисперсией σ^2 и функцией распределения – $G(x)$. Будем предполагать, что $|\beta| < 1$. Пусть $\hat{\beta}_n$ – оценка параметра β , причем для нормированного уклонения $\sqrt{n}(\hat{\beta}_n - \beta)$, $n=1,2,\dots$ верна оценка из [2]. В дальнейшем будем считать, что известна априорная оценка β , т.е. существует $\Lambda: |\beta| \leq \Lambda < 1$. Предположим, что наблюдается последовательность $\{U_k\}_0^n$. Пусть $\hat{\varepsilon}_n = U_k - \hat{\beta}_n U_{k-1}$ ($k=1,\dots,n$) – оценка неизвестных $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \dots, \varepsilon_n$,

$\hat{G}_n(x) = \frac{1}{n}$ (число $\hat{\varepsilon}_k < x$, $k=1,\dots,n$) – оценка неизвестной функции распределения

$G(x)$. Естественно считать статистику $\hat{G}_n(x)$ оценкой эмпирической функции распределения $G_n(x)$, построенной непосредственно по $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$. В [1] было установлено сближение по вероятности в равномерной метрике эмпирических функций $\hat{G}_n(x)$ к $G_n(x)$, а именно:

если $\sup_x |G''(x)| < \infty$, то $\sup_x |\hat{G}_n(x) - G_n(x)| \xrightarrow{P} 0$, $n \rightarrow \infty$.

В данной работе изучается скорость сближения $\hat{G}_n(x)$ к $G_n(x)$.

Теорема. При сделанных предположениях, а также если:

$$\{\varepsilon_k\}_0^n: M|\varepsilon_k|^m \leq \frac{\sigma^2}{2} H^{m-2} m!, \quad m \geq 2, \quad H > 0 - \text{известна}; \quad Me^{z(\varepsilon_k^2 - M\varepsilon_k^2)} \leq e^{z^2 \sigma_1^2};$$

$$\sup_x |G'(x)| \leq K_1 < \infty; \quad \sup_x |G''(x)| \leq K_2 < \infty; \quad R > 0, \quad \varepsilon > 0, \quad 0 < \tilde{\varepsilon} < |\sigma|(\sqrt{2}-1), \quad \text{то}$$

$$P\left\{\sup_x \sqrt{n} |\hat{G}_n(x) - G_n(x)| > 6\varepsilon\right\} \leq 2\exp\{-(R-1)\tilde{\varepsilon}^2\} +$$

$$+ 6\exp\left\{-\frac{n}{48H^2} \left[1 - \frac{\tilde{\varepsilon}^2}{\sigma^2(\sqrt{2}-1)^2}\right]^2\right\} + (6n-2)\exp\left\{-\frac{\sqrt{n}\sqrt{1-\Lambda^2}}{8H^2|\sigma|}\right\} \quad (0.81$$

$$+ \frac{|\sigma|}{\sqrt{n(1-\Lambda^2)}})^{-1}\} + \exp\left\{-\frac{n}{4\sigma_1^2} \left(\frac{\varepsilon(1-\Lambda^2)}{2K_2R^2} - \frac{\sigma^2}{\sqrt{n}}\right)^2\right\} + 2\exp\left\{-\frac{n^2}{n-1} \frac{\varepsilon^2}{4\sigma^2 K_1^2 R^2} (1-\Lambda)^2\right\} +$$

$$+ \exp\left\{-\left(\frac{\varepsilon(1-\Lambda^2)n}{4R^2 K_2} - \tilde{\varepsilon}^2\right)\right\} + (2N_n+1)(3^{m_n}+1)[2\exp\{-n^{0.25\gamma}\varepsilon+3K_1e\} +$$

$$+ 4n\exp\left\{-\frac{n^{0.5\gamma}(1-\Lambda)^{0.5}}{8H^2|\sigma|} \left(0.81 + \frac{|\sigma|}{\sqrt{n^\gamma(1-\Lambda^2)}}\right)^{-1}\right\} + (N_n-2)\exp\{-\varepsilon N_n n^{-0.5} + e+1\} +$$

$$+ 2\exp\left\{-\frac{n^{2\gamma+1}}{n-1} \left(\frac{1-\Lambda}{2\sigma}\right)^2 \left(\frac{\varepsilon - \sqrt{n}N_n^{-1}}{6K_1}\right)^2\right\} +$$

$$\begin{aligned}
 &+ 2n \exp \left\{ -\frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{12 K_1} n^{-0.5+\gamma} 3^{m_n} \frac{(1-\Lambda^2)^2}{2} (|\sigma| \left(\frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{12 K_1} n^{-0.5+\gamma} 3^{m_n} \right)^{-1} + 1.62 H)^{-1} \right\} + \\
 &+ \exp \left\{ -\frac{n}{4\sigma_1^2} \left(\frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{27 K_2} n^{\gamma+0.5} 3^{m_n} - \sigma^2 \right)^2 \right\} + \exp \left\{ -\frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{27 K_2} n^{\gamma+1} 3^{m_n} - \tilde{\varepsilon}^2 \right\} + \\
 &+ \exp \left\{ -\frac{n}{48 H^2} \left[1 - \frac{\tilde{\varepsilon}^2}{\sigma^2 (\sqrt{2}-1)^2} \right]^2 \right\} + 2n \exp \left\{ -\frac{\sqrt{n} \sqrt{1-\Lambda^2}}{8 H^2 |\sigma|} \left(0.81 + \frac{|\sigma|}{\sqrt{n(1-\Lambda^2)}} \right)^{-1} \right\} + \\
 &+ 2 \exp \left\{ -(n^{0.5-\gamma} - 1) \tilde{\varepsilon}^2 \right\}, \text{ где } 3^{m_n} \sim n^{\frac{\gamma}{4}}, N_n \sim n^{\frac{1+\gamma}{2+4}}.
 \end{aligned}$$

Доказательство. Воспользуемся идеей доказательства из [1].

Пусть $\Delta_k(x) = \begin{cases} 1, \varepsilon_k < x \\ 0, \varepsilon_k \geq x \end{cases}$, тогда $G_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \Delta_k(x)$,

а т.к. $\hat{\varepsilon}_k = \varepsilon_k - (\hat{\beta}_n - \beta) U_{k-1}$, то $\hat{G}_n(x) = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \Delta_k(x + (\hat{\beta}_n - \beta) U_{k-1})$.

Поэтому $\sqrt{n} (\hat{G}_n(x) - G_n(x)) = z_{1n}(x) + z_{2n}(x)$, где

$$z_{1n}(x) = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x + (\hat{\beta}_n - \beta) U_{k-1}) - G(x + (\hat{\beta}_n - \beta) U_{k-1}) - \Delta_k(x) + G(x)]$$

$$z_{2n}(x) = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [G(x + (\hat{\beta}_n - \beta) U_{k-1}) - G(x)]. \text{ Рассмотрим } z_{2n}(x).$$

Разлагая в ряд Тейлора, имеем:

$$\begin{aligned}
 P \left\{ \sup_x |z_{2n}(x)| > 2\varepsilon \right\} &\leq P \left\{ \sup_x |G'(x)| R \frac{1}{n} \left| \sum_{k=1}^n U_{k-1} \right| > \varepsilon \right\} + \\
 &+ P \left\{ \sup_x |G''(x)| R^2 \frac{1}{n\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n U_{k-1}^2 > \varepsilon \right\} + P \left\{ \sqrt{n} |\hat{\beta}_n - \beta| > R \right\}.
 \end{aligned}$$

Обозначим $\frac{\varepsilon}{K_1 R} = \delta$, тогда

$$P \left\{ \left| \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n U_{k-1} \right| > \delta \right\} = P \left\{ \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n U_{k-1} > \delta \right\} + P \left\{ -\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n U_{k-1} > \delta \right\}.$$

Построим оценку первого слагаемого:

$$P \left\{ \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n U_{k-1} > \delta \right\} = P \left\{ \exp \left\{ z \sum_{k=1}^n U_{k-1} \right\} > e^{z n \delta} \right\} \leq e^{-z n \delta} M \exp \left\{ z \sum_{k=1}^n U_{k-1} \right\}, z > 0.$$

Пусть F_k – расширяющийся поток σ – алгебр, порожденных $\varepsilon_k, k = 0, \dots, n$.

$$\text{Тогда } M \exp \left\{ z \sum_{k=1}^n U_{k-1} \right\} = M [M \exp \left\{ z \sum_{k=1}^n U_{k-1} \right\} / F_{n-2}] =$$

$$= M \left[\exp \left\{ z \sum_{k=1}^{n-1} U_{k-1} + z(1+\beta) U_{n-2} \right\} M(\exp \{ z \varepsilon_{n-1} \} / F_{n-2}) \right].$$

Пусть $\varphi(z) = M(e^{z \varepsilon_{n-1}} / F_{k-2})$.

$$\text{Легко увидеть, что } M(\exp \{ z \varepsilon_{k-1} \} / F_{k-2}) \leq 1 + \sum_{m=2}^{\infty} \frac{z^m M |\varepsilon_{k-1}|^m}{m!} \leq \exp \{ z^2 \sigma^2 \},$$

если $0 < z < \frac{1}{2H}$.

Таким образом $M \exp \{z \sum_{k=1}^n U_{k-1}\} \leq \varphi(z) \varphi((1+|\beta|)z) \dots \varphi((1+|\beta|+\dots+|\beta|^{n-2})z) \leq$
 $\leq \exp\{\sigma^2 z^2 (n-1)(1-\Lambda)^{-2}\}$. Тогда $P\{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n U_{k-1} > \delta^2\} \leq \exp\{\sigma^2 z^2 (\frac{1}{1-\Lambda})^2 (n-1) - zn\delta\}$.

Минимизируя по $\frac{1}{2H} > z > 0$, получим:

$$P\{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n U_{k-1} > \frac{\varepsilon}{K_1 R}\} \leq \exp\{-\frac{n^2}{n-1} \frac{\varepsilon^2}{4\sigma^2 K_1^2 R^2} (1-\Lambda)^2\}.$$

Легко убедиться, что такая же оценка верна и для $P\{-\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n U_{k-1} > \frac{\varepsilon}{K_1 R}\}$.

В результате получаем оценку: $P\{|\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n U_{k-1}| > \frac{\varepsilon}{K_1 R}\} \leq 2 \exp\{-\frac{n^2 \varepsilon^2 (1-\Lambda)^2}{(n-1) 4\sigma^2 K_1^2 R^2}\}$.

Далее $P\{\frac{1}{2} \sup_x |G''(x)| R^2 \frac{1}{n\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n U_{k-1}^2 > \varepsilon\} \leq P\{\frac{1}{n\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n U_{k-1}^2 > \frac{2\varepsilon}{R^2 K_2}\}$.

В силу того, что $\sum_{k=1}^n U_{k-1}^2 = 2\beta \sum_{k=2}^n U_{k-2} \varepsilon_{k-1} + \sum_{k=1}^n \varepsilon_{k-1}^2 + \beta^2 \sum_{k=1}^n U_{k-1}^2 - \beta^2 U_{n-1}^2$

имеем $(1-\beta^2) \sum_{k=1}^n U_{k-1}^2 = 2\beta \sum_{k=2}^n U_{k-2} \varepsilon_{k-1} + \sum_{k=1}^n \varepsilon_{k-1}^2 - \beta^2 U_{n-1}^2 \leq 2\beta \sum_{k=2}^n U_{k-2} \varepsilon_{k-1} + \sum_{k=1}^n \varepsilon_{k-1}^2$.

Тогда $P\{\frac{1}{n\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n U_{k-1}^2 > \frac{2\varepsilon}{R^2 K_2}\} \leq P\{\frac{1}{n\sqrt{n}} \sum_{k=2}^n U_{k-2} \varepsilon_{k-1} > \delta\} + P\{\frac{1}{n\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n \varepsilon_{k-1}^2 > \delta\}$,

где $\delta = \frac{\varepsilon(1-\Lambda^2)}{2R^2 K_2}$. Рассмотрим второе слагаемое: $P\{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \varepsilon_{k-1}^2 > \delta \sqrt{n}\} \leq$

$\leq \exp\{-z(\delta \sqrt{n} - M\varepsilon_0^2)\} [M \exp\{\frac{z}{n} (\varepsilon_0^2 - M\varepsilon_0^2)\}]^2 \leq \exp\{\frac{\sigma_1^2 z^2}{n} - z\varepsilon \sqrt{n} + zM\varepsilon_0^2\}$.

Минимизируя по $z > 0$ получим:

$$P\{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \varepsilon_{k-1}^2 > \delta \sqrt{n}\} \leq \exp\{-\frac{n}{4\sigma_1^2} \left(\frac{\varepsilon(1-\Lambda^2)}{2K_2 R^2} - \frac{\sigma^2}{\sqrt{n}} \right)^2\}.$$

Для первого слагаемого имеем: $P\{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n-1} U_{k-1} \varepsilon_k > \delta \sqrt{n}\} \leq P\{\frac{\sigma^2}{n} \sum_{k=1}^{n-1} U_{k-1}^2 \leq \tilde{\varepsilon}^2\} +$

$+ P\{\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^{n-1} U_{k-1} \varepsilon_k - \frac{\sigma^2}{n} \sum_{k=1}^{n-1} U_{k-1}^2 > \delta n - \tilde{\varepsilon}^2\} \leq P\{\frac{\sigma^2}{n} \sum_{k=1}^{n-1} U_{k-1}^2 \leq \tilde{\varepsilon}^2\} +$

$+ \sum_{k=0}^{n-2} P\{|U_k| > \frac{\sqrt{n}}{2H}\} + \exp\{-\delta n + \tilde{\varepsilon}^2\} M \prod_{k=1}^{n-1} I(|U_{k-1}| \leq \frac{\sqrt{n}}{2H}) \exp\{\frac{U_{k-1} \varepsilon_k}{\sqrt{n}} - \frac{\sigma^2 U_{k-1}^2}{n}\},$

где $I(|U_{k-1}| \leq \frac{\sqrt{n}}{2H})$ – индикатор события

$$|U_{k-1}| \leq \frac{\sqrt{n}}{2H} \cdot M\{I(|U_{n-1}| \leq \frac{\sqrt{n}}{2H}) \exp\{\frac{U_{n-1}\varepsilon_n}{\sqrt{n}} - \frac{\sigma^2}{n} U_{n-1}^2\} / F_{n-1}\} \leq \\ \leq \exp\{-\frac{\sigma^2 U_{n-1}^2}{n}\} [1 + \sum_{m=2}^{\infty} \frac{U_{n-1}^m}{m!} H^{m-2} \frac{m! \sigma^2}{2n^{m/2}}] \leq \exp\{-\frac{\sigma^2 U_{n-1}^2}{n}\} [1 + \frac{\sigma^2 U_{n-1}^2}{n}] \leq 1 \text{ и т.д.}$$

Тогда

$$P\{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^{n-1} U_{k-1} \varepsilon_k > \delta \sqrt{n}\} \leq P\{\frac{\sigma^2}{n} \sum_{k=1}^{n-1} U_{k-1}^2 \leq \tilde{\varepsilon}^2\} + \sum_{k=1}^{n-1} P\{|U_{k-1}| > \frac{\sqrt{n}}{2H}\} + \\ + \exp\{-0.5\delta n - \tilde{\varepsilon}^2\}.$$

$$\text{Из [2] получим оценку: } P\{\frac{\sigma^2}{n} \sum_{k=1}^{n-1} U_{k-1}^2 \leq \tilde{\varepsilon}^2\} \leq \exp\{-\frac{n}{48H^2} [1 - \frac{\tilde{\varepsilon}^2}{\sigma^2(\sqrt{2}-1)^2}]\}^2.$$

Теперь по [3] найдем оценку

$$P\{|U_k| > \frac{\sqrt{n}}{2H}\} \leq 2 \exp\{-\frac{\sqrt{n}\sqrt{1-\Lambda^2}}{8H^2|\sigma|} (0.81 + \frac{|\sigma|}{\sqrt{n(1-\Lambda^2)}})^{-1}\}.$$

$$\text{из [2] } P\{\sqrt{n}|\hat{\beta}_n - \beta| > R\} \leq 2 \exp\{-(R-1)\tilde{\varepsilon}^2\} + 2 \exp\{-\frac{n}{48H^2} [1 - \frac{\tilde{\varepsilon}^2}{\sigma^2(\sqrt{2}-1)^2}]\}^2 +$$

$$+ 2n \exp\{-\frac{\sqrt{n}\sqrt{1-\Lambda^2}}{8H^2|\sigma|} (0.81 + \frac{|\sigma|}{\sqrt{n(1-\Lambda^2)}})^{-1}\}. \text{ Таким образом}$$

$$P\{\sup_x |z_{2n}(x)| > 2\varepsilon\} \leq 2 \exp\{-(R-1)\tilde{\varepsilon}^2\} + 4 \exp\{-\frac{n}{48H^2} [1 - \frac{\tilde{\varepsilon}^2}{\sigma^2(\sqrt{2}-1)^2}]\}^2 + \\ + (4n-2) \exp\{-\frac{\sqrt{n}\sqrt{1-\beta^2}}{8H^2|\sigma|} (0.81 + \frac{|\sigma|}{\sqrt{n(1-\Lambda^2)}})^{-1}\} + \exp\{-\frac{n}{4\sigma_1^2} \left(\frac{\varepsilon(1-\Lambda^2)}{2K_2R^2} - \frac{\sigma^2}{\sqrt{n}}\right)^2\} + \\ + 2 \exp\{-\frac{n^2}{n-1} \frac{\varepsilon^2}{4\sigma^2 K_1^2 R^2} (1-\Lambda)^2\} + \exp\{-\frac{\varepsilon(1-\Lambda^2)n}{4R^2 K_2} - \tilde{\varepsilon}^2\}.$$

Теперь перейдем к оценке $z_{1n}(x)$.

$$\text{Рассмотрим } z_n(x, \eta_n, U) = \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x + \eta_n U_{k-1}) - G(x + \eta_n U_{k-1}) - \Delta_k(x) + G(x)],$$

где η_n неслучайная, и заметим, что $\forall \varepsilon > 0 \ P\{\sup_x |z_{1n}(x)| > 4\varepsilon\} \leq$

$$\leq P\{\sup_x \sup_{|\eta_n| < n^{-\gamma}} |z_n(x, \eta_n, U)| > 4\varepsilon\} + P\{\sqrt{n}|\hat{\beta}_n - \beta| > n^{0.5-\gamma}\}, \quad 0.4 < \gamma < 0.5.$$

Найдём оценку для $P\{\sup_x \sup_{|\eta_n| < n^{-\gamma}} |z_n(x, \eta_n, U)| > 4\varepsilon\}$. Пусть m_n и N_n – натуральные

числа, такие, что $3^{m_n} \sim n^{\frac{\gamma}{4}}$, $N_n \sim n^{\frac{1+\gamma}{2} \frac{1}{4}}$. Разделим отрезок $[-n^{-\gamma}, n^{-\gamma}]$ на 3^{m_n} частей точками $\eta_{1n} = -n^{-\gamma} + 2n^{-\gamma} 3^{-m_n} s$, $s=0,1,\dots, 3^{m_n}$, а действительную ось на N_n -частей точками $-\infty = x_0 < x_1 < \dots < x_{N_n-1} < x_{N_n} = +\infty$, где $G(x_i) = iN_n^{-1}$. Используя идею доказательства предложения 1 из [4], перейдем от верхней грани по континууму значений x и η_n к верхней грани по ко-

нечным множествам: $x \in \{x_i, i=0,1,\dots,N_n\}$, $\eta_n \in \{\eta_{sn}, s=0,1,\dots,3^{m_n}\}$. Для этого рассмотрим случайные величины из [1] $\tilde{v}_{sk} = U_{k-1}(1-2n^{-\gamma}3^{-m_n} \eta_{sn}^{-1} I_{(U_{k-1}>0)})$,

$\hat{v}_{sk} = U_{k-1}(1-2n^{-\gamma}3^{-m_n} \eta_{sn}^{-1} I_{(U_{k-1}<0)})$ и векторы $\tilde{v}_s = (\tilde{v}_{s1}, \dots, \tilde{v}_{sn})$, $\hat{v}_s = (\hat{v}_{s1}, \dots, \hat{v}_{sn})$. Тогда для x ,

η_n таких, что $x_r \leq x \leq x_{r+1}$, $0 \leq \eta_{jn} - \eta_n \leq 2n^{-\gamma}3^{-m_n}$ имеем

$$x_r + \eta_{jn} \tilde{v}_{jk} \leq x + \eta_n U_{k-1} \leq x_{r+1} + \eta_{jn} \hat{v}_{jk}, k=1, \dots, n,$$

и, вследствие монотонности $G(x)$, $\Delta_k(x)$,

$$z_n(x, \eta_n, U) \geq z_n(x_r, \eta_{jn}, \tilde{v}_j) + \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x_r) - G(x_r) - \Delta_k(x_{r+1}) + G(x_{r+1})] +$$

$$+ \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [G(x_r + \eta_{jn} \tilde{v}_{jk}) - G(x_{r+1} + \eta_{jn} \hat{v}_{jk})];$$

$$z_n(x, \eta_n, U) \leq z_n(x_{r+1}, \eta_{jn}, \hat{v}_j) + \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x_{r+1}) - G(x_{r+1}) - \Delta_k(x_r) + G(x_r)] +$$

$$+ \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [G(x_{r+1} + \eta_{jn} \hat{v}_{jk}) - G(x_r + \eta_{jn} \tilde{v}_{jk})],$$

следовательно, $P\{\sup_x \sup_{|\eta_n| < n^{-\gamma}} |z_n(x, \eta_n, U)| > 4\epsilon\} \leq$

$$\leq P\{\sup_{i \leq N_n - 1} \sup_{s \leq 3^{m_n}} |z_n(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s)| > \epsilon\} + \quad (1)$$

$$+ P\{\sup_{i \leq N_n} \sup_{s \leq 3^{m_n}} |z_n(x_i, \eta_{sn}, \tilde{v}_s)| > \epsilon\} + \quad (2)$$

$$+ P\{\sup_{i \leq N_n - 2} \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x_{i+1}) - G(x_{i+1}) - \Delta_k(x_i) + G(x_{i+2})] > \epsilon\} + \quad (3)$$

$$+ P\{\sup_{i \leq N_n - 1} \sup_{s \leq 3^{m_n}} \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [G(x_{r+1} + \eta_{sn} \hat{v}_{sk}) - G(x_r + \eta_{sn} \tilde{v}_{sk})] > \epsilon\}. \quad (4)$$

Рассмотрим (1): $P\{\sup_{i \leq N_n - 1} \sup_{s \leq 3^{m_n}} |z_n(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s)| > \epsilon\} \leq$

$$\leq \sum_{i=0}^{N_n-1} \sum_{s=0}^{3^{m_n}} P\{|z_n(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s)| > \epsilon, |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n}\} + \sum_{k=1}^n P\{|U_{k-1}| > n^{\frac{\gamma}{2}}\}.$$

$$P\{|z_n(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s)| > \epsilon, |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n}\} \leq P\{z_n(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s) > \epsilon, |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n}\} +$$

$$+ P\{-z_n(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s) > \epsilon, |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n}\}. \text{ Теперь}$$

$$P\{z_n(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s) > \epsilon, |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n}\} \leq \exp\{-z\epsilon\} (\text{Mexp}\{\frac{z}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x_{i+1} + \eta_{sn} \hat{v}_{sk}) -$$

$$- G(x_{i+1} + \eta_{sn} \hat{v}_{sk}) - \Delta_k(x_{i+1}) + G(x_{i+1})]\}, |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n}).$$

Заметим, что так как $|1-2n^{-\gamma}3^{-m_n} \eta_{sn}^{-1}| \leq 3$ для любого s , то $\max(|\tilde{v}_{sk}|, |\hat{v}_{sk}|) \leq 3|U_{k-1}|$.

Тогда если $\eta_{sn} \hat{v}_{sk} > 0$, то $\text{Mexp}\{z z_n(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s), |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n}/F_{n-1}\} \leq$

$$\leq \exp\left\{3 \frac{z^2}{n} e^{\frac{z}{\sqrt{n}}} \sup_x G'(x) n^{-0.5\gamma}\right\} \exp\{z z_{n-1}(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s), |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n/F_{n-1}}\}.$$

Если $\eta_{sn} \hat{v}_{sk} < 0$, то $\text{Мехр}\{z z_{n-1}(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s), |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n/F_{n-1}}\} \leq$

$$\leq \exp\left\{3 \sup_x G'(x) \frac{2z^2}{n} n^{\frac{-\gamma}{2}} + z z_{n-1}(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s), |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n/F_{n-1}}\right\}.$$

Пусть $C = \max(2, \exp\{\frac{z}{\sqrt{n}}\})$, тогда $\text{Мехр}\{z z_{n-1}(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s)/F_{n-1}\} \leq$

$$\leq \exp\{3K_1 C z^2 n^{\frac{-\gamma}{2}-1} + z z_{n-1}(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s)\}, \text{ и после } n\text{-й итерации получаем}$$

$$\text{Мехр}\{z z_{n-1}(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s)\} \leq \exp\{3K_1 C z^2 n^{\frac{-\gamma}{2}}\}. \text{ Таким образом,}$$

$$P\{z_{n-1}(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s) > \varepsilon, |U_k| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n}\} \leq \exp\{-z\varepsilon + 3K_1 C z^2 n^{\frac{-\gamma}{2}}\}. \text{ Положим } z = n^{\frac{\gamma}{4}} \text{ и}$$

$$\text{получим } P\{z_{n-1}(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s) > \varepsilon, |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n}\} \leq \exp\{-n^{\frac{\gamma}{4}} \varepsilon + 3K_1 e\}.$$

Аналогично $P\{-z_{n-1}(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s) > \varepsilon, |U_{k-1}| \leq n^{\frac{\gamma}{2}}, k=\overline{1, n}\} \leq \exp\{-n^{\frac{\gamma}{4}} \varepsilon + 3K_1 e\}.$

Теперь, согласно [3],

$$\sum_{k=1}^n P\{|U_{k-1}| > n^{0.5\gamma}\} \leq 2n \exp\left\{-\frac{n^{0.5\gamma}(1-\Lambda)^{0.5}}{8H^2|\sigma|} \left(0.81 + \frac{|\sigma|}{\sqrt{n^\gamma(1-\Lambda^2)}}\right)^{-1}\right\}.$$

Таким образом

$$P\left\{\sup_{i \leq N_n-1} \sup_{s \leq 3^{m_n}} |z_n(x_{i+1}, \eta_{sn}, \hat{v}_s)| > \varepsilon\right\} \leq N_n(3^{m_n}+1)[2 \exp\{-n^{0.25\gamma} \varepsilon + 3K_1 e\} + \\ + 2n \exp\left\{-\frac{n^{0.5\gamma}(1-\Lambda)^{0.5}}{8H^2|\sigma|} \left(0.81 + \frac{|\sigma|}{\sqrt{n^\gamma(1-\Lambda^2)}}\right)^{-1}\right\}], 3^{m_n} \sim n^{\frac{\gamma}{4}}, N_n \sim n^{\frac{1+\gamma}{2+4}}.$$

Легко проверить, что для (2) верна следующая оценка:

$$P\left\{\sup_{i \leq N_n} \sup_{s \leq 3^{m_n}} |z_n(x_{i+1}, \eta_{sn}, \tilde{v}_s)| > \varepsilon\right\} \leq (N_n+1)(3^{m_n}+1)[2 \exp\{-n^{0.25\gamma} \varepsilon + 3K_1 e\} + \\ + 2n \exp\left\{-\frac{n^{0.5\gamma}(1-\Lambda)^{0.5}}{8H^2|\sigma|} \left(0.81 + \frac{|\sigma|}{\sqrt{n^\gamma(1-\Lambda^2)}}\right)^{-1}\right\}], 3^{m_n} \sim n^{\frac{\gamma}{4}}, N_n \sim n^{\frac{1+\gamma}{2+4}}.$$

$$\text{Рассмотрим (3): } P\left\{\sup_{i \leq N_n-2} \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x_{i+1}) - G(x_{i+1}) - \Delta_k(x_i) + G(x_{i+2})] > \varepsilon\right\} \leq$$

$$\leq \sum_{i=0}^{N_n} P\left\{\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x_{i+1}) - G(x_{i+1}) - \Delta_k(x_i) + G(x_{i+2})] > \varepsilon\right\}.$$

$$P\left\{\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x_{i+1}) - G(x_{i+1}) - \Delta_k(x_i) + G(x_{i+2})] > \varepsilon\right\} \leq$$

$$\leq \exp\{-z\varepsilon\} M \exp\left\{\frac{z}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x_{i+1}) - G(x_{i+1}) - \Delta_k(x_i) + G(x_{i+2})]\right\} = I_1.$$

Заметим, что $M \exp\left\{\frac{z}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x_{i+1}) - G(x_{i+1}) - \Delta_k(x_i) + G(x_{i+2})]\right\} / F_{n-1} =$

$$= \exp\left\{\frac{z}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^{n-1} [\Delta_k(x_{i+1}) - G(x_{i+1}) - \Delta_k(x_i) + G(x_{i+2})] + \frac{z}{\sqrt{n}} (G(x_{i+2}) - G(x_{i+1}))\right\} [1 + (\exp\{\frac{z}{\sqrt{n}}\} - 1)^* \\ * (G(x_{i+1}) - G(x_i))] \leq \exp\{N_n^{-1} \frac{z}{\sqrt{n}} (\exp\{\frac{z}{\sqrt{n}}\} +$$

$$+ 1)\} \exp\left\{\frac{z}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^{n-1} [\Delta_k(x_{i+1}) - G(x_{i+1}) + \Delta_k(x_i) - G(x_{i+2})]\right\}$$
 и после n -й итерации получим:

$$I_1 \leq \exp\{-\varepsilon z + z N_n^{-1} \sqrt{n} (\exp\{\frac{z}{\sqrt{n}}\} + 1)\}.$$

Положим $z = N_n n^{-0.5}$, тогда

$$P\left\{\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [\Delta_k(x_{i+1}) - G(x_{i+1}) - \Delta_k(x_i) + G(x_{i+1})] > \varepsilon\right\} \leq \exp\{-\varepsilon N_n n^{-0.5} + e + 1\}.$$

Применяя к разности под знаком суммы в (4) формулу Тейлора,

получаем, что $\sup_{i \leq N_n - 1} \sup_{s \leq 3^{m_n}} \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n [G(x_{r+1} + \eta_{sn} \hat{v}_{sk}) - G(x_r + \eta_{sn} \tilde{v}_{sk})] \leq$

$$\leq \sup_{i \leq N_n - 1} \sqrt{n} [G(x_{i+1}) - G(x_i)] + \sup_x G'(x) \sup_{s \leq 3^{m_n}} \left(\frac{1}{\sqrt{n}} \left| \sum_{k=1}^n \eta_{sn} \tilde{v}_{sk} \right| + \frac{1}{\sqrt{n}} \left| \sum_{k=1}^n \eta_{sn} \hat{v}_{sk} \right|\right) +$$

$$+ 0.5 \sup_x |G''(x)| \frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n \eta_{sn}^2 (v_{sk}^2 + \tilde{v}_{sk}^2).$$

Чтобы оценить последнее выражение сверху, заметим, что

$$\max\left(\left|\sum_{k=1}^n \eta_{sn} \tilde{v}_{sk}\right|, \left|\sum_{k=1}^n \eta_{sn} \hat{v}_{sk}\right|\right) \leq n^{-\gamma} \left|\sum_{k=1}^n U_{k-1}\right| + 2n^{-\gamma} 3^{-m_n} \sum_{k=1}^n |U_{k-1}|, \text{ а так как}$$

$|1 - 2n^{-\gamma} 3^{-m_n} \eta_{sn}^{-1}| \leq 3$ для любого s , то $\max(|\tilde{v}_{sk}|, |\hat{v}_{sk}|) \leq 3|U_{k-1}|$ и, следовательно,

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n \eta_{sn}^2 (v_{sk}^2 + \tilde{v}_{sk}^2) \leq 18n^{-0.5-2\gamma} \sum_{k=1}^n U_{k-1}^2. \text{ Таким образом (4) не превосходит}$$

$$P\{2K_1 n^{-0.5-\gamma} \left|\sum_{k=1}^n U_{k-1}\right| + 4K_1 n^{-0.5-\gamma} 3^{-m_n} \sum_{k=1}^n |U_{k-1}| + 9K_2 n^{-0.5-2\gamma} \sum_{k=1}^n U_{k-1}^2 > \varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}\} \leq$$

$$\leq P\{n^{-0.5-\gamma} \left|\sum_{k=1}^n U_{k-1}\right| > \frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{6K_1}\} + P\{n^{-0.5-\gamma} 3^{-m_n} \sum_{k=1}^n |U_{k-1}| > \frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{12K_1}\} +$$

$$+ P\{n^{-0.5-2\gamma} \sum_{k=1}^n U_{k-1}^2 > \frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{27K_2}\} \leq 2 \exp\left\{-\frac{n^{2\gamma+1}}{n-1} \left(\frac{1-\Lambda}{2\sigma}\right)^2 \left(\frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{6K_1}\right)^2\right\} +$$

$$+ P\{n^{-0.5-\gamma} 3^{-m_n} \sum_{k=1}^n |U_{k-1}| > \frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{12K_1}\} + \exp\left\{-\frac{n}{4\sigma_1^2} \left(\frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{27K_2} n^{\gamma+0.5} 3^{m_n} - \sigma^2\right)^2\right\} +$$

$$+ \exp\left\{-\frac{\varepsilon - \sqrt{n} N_n^{-1}}{27K_2} n^{\gamma+1} 3^{m_n} - \tilde{\varepsilon}^2\right\} + \exp\left\{-\frac{n}{48H^2} \left[1 - \frac{\tilde{\varepsilon}^2}{\sigma^2(\sqrt{2}-1)^2}\right]^2\right\} +$$

$$+ 2n \exp \left\{ -\frac{\sqrt{n}\sqrt{1-\Lambda^2}}{8H^2|\sigma|} \left(0.81 + \frac{|\sigma|}{\sqrt{n(1-\Lambda^2)}}\right)^{-1} \right\}.$$

$$\begin{aligned} & \text{Теперь оценим } P\{n^{-0.5-\gamma} 3^{-m_n} \sum_{k=1}^n |U_{k-1}| > \frac{\varepsilon - \sqrt{n}N_n^{-1}}{12K_1}\} \leq \\ & \leq \sum_{k=1}^n P\{|U_{k-1}| > \frac{\varepsilon - \sqrt{n}N_n^{-1}}{12K_1} n^{-0.5+\gamma} 3^{m_n}\} \leq 2n \exp \left\{ -\frac{\varepsilon - \sqrt{n}N_n^{-1}}{12K_1} n^{-0.5+\gamma} 3^{m_n} \right\} \cdot \\ & \cdot \frac{(1-\Lambda^2)^2}{2} (|\sigma| \left(\frac{\varepsilon - \sqrt{n}N_n^{-1}}{12K_1} n^{-0.5+\gamma} 3^{m_n} \right)^{-1} + 1.62H)^{-1}. \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} & \text{И из [2]} P\{\sqrt{n}|\hat{\beta}_n - \beta| > n^{0.5-\gamma}\} \leq 2 \exp\{-(n^{0.5-\gamma}-1)\tilde{\varepsilon}^2\} + \\ & + 2 \exp\left\{-\frac{n}{48H^2} \left[1 - \frac{\tilde{\varepsilon}^2}{\sigma^2(\sqrt{2}-1)^2}\right]^2\right\} + 2n \exp \left\{ -\frac{\sqrt{n}\sqrt{1-\Lambda^2}}{8H^2|\sigma|} \left(0.81 + \frac{|\sigma|}{\sqrt{n(1-\Lambda^2)}}\right)^{-1} \right\}. \end{aligned}$$

Теорема доказана.

Автор искренне благодарен проф. Бондареву Б.В. за постановку задачи и помощь, оказанную в процессе работы.

РЕЗЮМЕ

Розглядається схема авторегресії $U_k = \beta U_{k-1} + \varepsilon_k$ ($k=1, \dots, n$), де β – невідомий та не випадковий параметр, а ε_k – незалежні, однаково розподілені випадкові елементи з середнім нуль, обмеженою дисперсією та невідомою функцією розподілу $G(x)$. $\hat{G}(x)$ є оцінкою для $G(x)$. Знайдено експоненційні оцінки для ймовірності виходу величини $\sup_x \sqrt{n} |\hat{G}_n(x) - G_n(x)|$ за убывающий рівень

SUMMARY

Let $U_k = \beta U_{k-1} + \varepsilon_k$ ($k=1, \dots, n$) are n observations of autoregressive scheme, where β is unknown nonrandom parameter and ε_k are independent identically distributed random variables with zero mean, finite variance and unknown distribution function $G(x)$. The estimate $\hat{G}(x)$ of $G(x)$ is considered. It's founded exponential estimate for the exit's probability $\sup_x \sqrt{n} |\hat{G}_n(x) - G_n(x)|$ from downing level.

СПИСОК ЛІТЕРАТУРИ

1. Болдин М.В. Оценка возмущений в схеме авторегрессии. – Теория вероятностей и ее применения, 1982, т. 17, в. 4. – С.805-810.
2. Бондарев Б.В. Нерівність С.Н.Бернштейна для оцінки параметру авторегресії першого порядку. – Теорія ймовірностей та математична статистика. Вип. 55, 1996, С.13-19.
3. V.V.Yarinski. Exponential inequalities for sums of random vectors. J.Multivar. Anal. 6 (1976), N.4, pp. 473-499.
4. Муганцева Л.А. Проверка нормальности в схемах одномерной и многомерной регрессии. Теория вероятностей и ее применения, 1977, т. 22, в. 3, с. 603-614.

Надійшла до редакції 02.09.1998 р.

УДК 519.21

ВОССТАНОВЛЕНИЕ ВИНЕРОВСКОГО ПОЛЯ В ПРОСТРАНСТВЕ ПО ЕГО ЗНАЧЕНИЯМ НА ПОВЕРХНОСТИ ПРЯМОУГОЛЬНОГО ПАРАЛЛЕЛЕПИПЕДА

Т.В.Земляк

Введение. В статье решается следующая задача: пусть (Ω, σ, P) – некоторое вероятностное пространство, на котором задано винеровское поле $w(x, y, z)$, $x \geq 0, y \geq 0, z \geq 0$. Предполагается, что мы наблюдаем винеровское поле $w(x, y, z)$, $(x, y, z) \in S$ (где S – поверхность прямоугольного параллелепипеда, длина, ширина и высота которого равны d, c и h соответственно и грани параллелепипеда параллельны координатным плоскостям) и хотим восстановить поле в точке $(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) \notin S$. Под восстановлением понимается построение наилучшей в среднеквадратическом смысле оценки для $w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$, основанной на значениях $w(x, y, z)$ при $(x, y, z) \in S$. Известно, что эта оценка задается формулой $\bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = M\{w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) | F\}$ и ее ошибка вычисляется по формуле $d(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = M\{(w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) - \bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}))^2 | F\}$, где $F = \sigma\{w(x, y, z), (x, y, z) \in S\}$. Целью работы является построение явных формул для $\bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ и $d(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$.

В работах [1,2] приведено решение задач восстановления винеровского поля на плоскости по его значениям на кривых некоторого типа. Заметим, что возможность упорядочить точки на кривой играет важную роль для построения явных формул в задачах на плоскости, в то время как на поверхности мы можем упорядочить точки лишь частично. Кроме того, в задачах в пространстве сильно усложняется структура рассматриваемых случайных векторов, которые в этом случае состоят из n случайных векторов, каждый из которых имеет свое распределение и, что самое главное, эти векторы зависимы между собой.

Основные результаты.

Лемма. Пусть $(\theta, \zeta) = (\theta, \xi_1, \dots, \xi_n, \eta_1, \dots, \eta_m)$ – гауссовский вектор с $m_\theta = 0, m_\zeta = 0, D_{\theta\theta} = \text{cov}(\theta, \theta), D_{\zeta\zeta} = \text{cov}(\zeta, \zeta), D_{\theta\zeta} = \text{cov}(\theta, \zeta)$, случайные величины θ и $\xi_j, j = \overline{1, n}$ независимы с каждой из случайных величин $\eta_i, i = \overline{1, m}$. Тогда

$$M\{\theta | G\} = \xi D_{\xi\xi}^+ D_{\theta\xi}, \quad (1)$$

$$d_\theta = M\{[\theta - M(\theta | G)]^2 | G\} = D_{\theta\theta} - D_{\theta\xi}^* D_{\xi\xi}^+ D_{\theta\xi}, \quad (2)$$

где $G = \sigma\{\xi_j, j = \overline{1, n}, \eta_i, i = \overline{1, m}\}, D_{\theta\xi} = \text{cov}(\theta, \xi), D_{\xi\xi} = \text{cov}(\xi, \xi), D_{\xi\xi}^+ -$ матрица, псевдообратная к матрице $D_{\xi\xi}$.

Доказательство леммы. По теореме о нормальной корреляции из [3, стр.498] имеем:

$$M\{\theta | G\} = \zeta D_{\zeta\zeta}^+ D_{\theta\zeta}, \quad (3)$$

где $D_{\zeta\zeta} = \begin{pmatrix} \text{cov}(\xi, \xi) & \text{cov}(\xi, \eta) \\ \text{cov}(\eta, \xi) & \text{cov}(\eta, \eta) \end{pmatrix}, D_{\theta\zeta} = (\text{cov}(\theta, \xi), \text{cov}(\theta, \eta))$.

Так как случайные величины θ и $\xi_j, j = \overline{1, n}$ независимы с каждой из случайных величин $\eta_i, i = \overline{1, m}$, то вектор $\text{cov}(\theta, \eta)$ и матрица $\text{cov}(\xi, \eta)$ – нулевые. Следовательно

$$D_{\zeta\zeta} = \begin{pmatrix} \text{cov}(\xi, \xi) & O \\ O & \text{cov}(\eta, \eta) \end{pmatrix} \text{ и } D_{\theta\zeta} = (\text{cov}(\theta, \xi), O),$$

где O – нулевые матрицы соответствующего размера.

$$\text{Очевидно, что } D_{\zeta\zeta}^+ = \begin{pmatrix} D_{\xi\xi}^+ & O \\ O & D_{\eta\eta}^+ \end{pmatrix}.$$

Подставляя в (3) вместо $D_{\zeta\zeta}^+$ и $D_{\theta\zeta}$ последние равенства, получим формулу (1) в утверждении леммы. Равенство (2) доказывается аналогично. Лемма доказана.

Пусть d_1 , c_1 , и h_1 – расстояния от точки $(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ до граней прямоугольного параллелепипеда, ближайших координатным плоскостям. Обозначим $\alpha = d_1/d$, $\beta = c_1/c$, $\eta = h_1/h$. Тогда, учитывая эти обозначения и сделанные ранее замечания, имеет место следующее утверждение.

Теорема. Пусть точка $\tilde{T}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ лежит внутри прямоугольного параллелепипеда. Тогда (с вероятностью $P = 1$) имеют место равенства:

$$\overline{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = \sum_{i=1}^{26} \beta_i w_i, \quad (4)$$

$$d(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = (dch)^{-1} d_1(d-d_1)c_1(c-c_1)h_1(h-h_1), \quad (5)$$

$$\text{где } \begin{cases} \beta_1 = \alpha, \\ \beta_2 = 1 - \alpha \end{cases}; \begin{cases} \beta_3 = \eta, \\ \beta_4 = 1 - \eta \end{cases}; \begin{cases} \beta_5 = \gamma, \\ \beta_6 = 1 - \gamma \end{cases}; \begin{cases} \beta_7 = -(1 - \alpha)(1 - \eta), \\ \beta_8 = -\eta(1 - \alpha), \\ \beta_9 = -\alpha\eta, \\ \beta_{10} = -\alpha(1 - \eta) \end{cases}; \begin{cases} \beta_{11} = -(1 - \alpha)(1 - \gamma), \\ \beta_{12} = -(1 - \alpha)\gamma, \\ \beta_{13} = -\alpha\gamma, \\ \beta_{14} = -\alpha(1 - \gamma) \end{cases};$$

$$\begin{cases} \beta_{15} = -(1 - \eta)(1 - \gamma), \\ \beta_{16} = -\eta\gamma, \\ \beta_{17} = -\eta(1 - \gamma) \end{cases}; \begin{cases} \beta_{19} = (1 - \alpha)(1 - \eta)(1 - \gamma), \\ \beta_{20} = (1 - \alpha)(1 - \eta)\gamma, \\ \beta_{21} = (1 - \alpha)\eta\gamma, \\ \beta_{22} = (1 - \alpha)\eta(1 - \gamma) \end{cases}; \begin{cases} \beta_{23} = \alpha(1 - \eta)(1 - \gamma), \\ \beta_{24} = \alpha(1 - \eta)\gamma, \\ \beta_{25} = \alpha\eta\gamma, \\ \beta_{26} = \alpha\eta(1 - \gamma) \end{cases}.$$

Здесь $w_i, i = \overline{1,6}$ – значения поля в точках $E_i, i = \overline{1,6}$ – ортогональных проекциях точки $(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ на грани прямоугольного параллелепипеда; $w_i, i = \overline{7,18}$ – значения поля в точках $E_i, i = \overline{7,18}$, которые получаются при пересечении плоскостей, параллельных координатным плоскостям, которые проведены через точку $(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ с ребрами прямоугольного параллелепипеда; $w_i, i = \overline{19,26}$ – значения поля в точках $E_i, i = \overline{19,26}$ – вершинах прямоугольного параллелепипеда.

Доказательство. Представим случайную величину $w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ в виде суммы следующих случайных величин:

$$w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = \delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) + w(\tilde{x}, y_0, \tilde{z}) + w(x_0, \tilde{y}, \tilde{z}) - w(x_0, y_0, \tilde{z}) + w(\tilde{x}, \tilde{y}, z_0) - w(\tilde{x}, y_0, z_0) - w(x_0, \tilde{y}, z_0) - w(x_0, y_0, z_0), \quad (6)$$

$$\text{где } \delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) - w(\tilde{x}, y_0, \tilde{z}) - w(x_0, \tilde{y}, \tilde{z}) + w(x_0, y_0, \tilde{z}) - w(\tilde{x}, \tilde{y}, z_0) + w(\tilde{x}, y_0, z_0) + w(x_0, \tilde{y}, z_0) + w(x_0, y_0, z_0).$$

Так как все случайные величины в правой части (6), кроме $\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$, измеримы относительно σ – алгебры F , то

$$\overline{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = \delta \overline{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) + w(\tilde{x}, y_0, \tilde{z}) + w(x_0, \tilde{y}, \tilde{z}) - w(x_0, y_0, \tilde{z}) + w(\tilde{x}, \tilde{y}, z_0) - w(\tilde{x}, y_0, z_0) - w(x_0, \tilde{y}, z_0) - w(x_0, y_0, z_0), \quad (7)$$

где $\delta\bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = M\{\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})|F\}$,

при этом $M\{(w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) - \bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}))^2|F\} = M\{(\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) - \delta\bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}))^2|F\}$.

Следовательно, для нахождения $\bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ достаточно найти $\delta\bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$.

Пусть $x_0 = x_{k(n)}^0 < x_{k(n)}^1 < \dots < x_{k(n)}^{k(n)} = x_0 + d, n \geq 1$,

$y_0 = y_{k(m)}^0 < y_{k(m)}^1 < \dots < y_{k(m)}^{k(m)} = y_0 + c, m \geq 1$,

$z_0 = z_{k(l)}^0 < z_{k(l)}^1 < \dots < z_{k(l)}^{k(l)} = z_0 + h, l \geq 1$, разбиения отрезка $[0,1]$ такие, что

a) $1 \leq k(1) < k(2) < \dots < k(n) < \dots$; $1 \leq k(1) < k(2) < \dots < k(m) < \dots$;
 $1 \leq k(1) < k(2) < \dots < k(l) < \dots$;

b) $\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq j \leq k(n)} (x_{k(n)}^j - x_{k(n)}^j) = 0$, $\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq j \leq k(m)} (y_{k(m)}^j - y_{k(m)}^j) = 0$,
 $\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq j \leq k(l)} (z_{k(l)}^j - z_{k(l)}^j) = 0$;

с) для любого $j = \overline{1, k(n)}$ существует $r = \overline{1, k(n+1)}$ такое, что $x_{k(n)}^j = x_{k(n+1)}^r$; для любого $j = \overline{1, k(m)}$ существует $r = \overline{1, k(m+1)}$ такое, что $y_{k(m)}^j = y_{k(m+1)}^r$; для любого $j = \overline{1, k(l)}$ существует $r = \overline{1, k(l+1)}$ такое, что $z_{k(l)}^j = z_{k(l+1)}^r$.

Введем следующие обозначения: $x_i = x_{k(n)}^i$, $y_j = y_{k(m)}^j$, $z_k = z_{k(l)}^k$,

$w_{ijk} = w(x_i, y_j, z_k)$, $F_{k(n,m,l)} = \sigma\{w_{ijk} \in S, i = \overline{0, k(n)}, j = \overline{0, k(m)}, k = \overline{0, k(l)}\}$,

$\delta\bar{m}_{k(n,m,l)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = M\{\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})|F_{k(n,m,l)}\}$,

$d_{k(n,m,l)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = M\{(\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) - \delta\bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}))^2|F_{k(n,m,l)}\}$.

Далее для упрощения записей переобозначим $k(n)$, $k(m)$ и $k(l)$ через n , m и l соответственно, и рассмотрим следующие случайные величины:

$w_{ij}^l = w(x_i, y_j, z_l)$, $i = \overline{0, n}$, $j = \overline{0, m}$, $w_{ik}^m = w(x_i, y_m, z_k)$, $i = \overline{0, n}$, $k = \overline{0, l}$,

$w_{jk}^n = w(x_n, y_j, z_k)$, $j = \overline{0, m}$, $k = \overline{0, l}$,

$\delta w_{ij}^l = w_{ij}^l - w_{0j}^l - w_{i0}^l + w_{00}^l - (w_{ij0} - w_{0j0} - w_{i00} + w_{000})$, (8)

$\delta w_{ik}^m = w_{ik}^m - w_{0k}^m - w_{i0}^m + w_{00}^m - (w_{i0k} - w_{00k} - w_{i00} + w_{000})$, (9)

$\delta w_{jk}^n = w_{jk}^n - w_{0k}^n - w_{j0}^n + w_{00}^n - (w_{0jk} - w_{00k} - w_{0j0} + w_{000})$. (10)

Пусть $G_{nml} = \sigma\left\{\begin{array}{l} w_{ij0}, w_{i0k}, w_{0jk}, i = \overline{0, n}, j = \overline{0, m}, k = \overline{0, l}, \\ \delta w_{ij}^l, \delta w_{ik}^m, \delta w_{jk}^n, i = \overline{1, n}, j = \overline{1, m}, k = \overline{1, l}, \end{array}\right\}$.

Очевидно, что $G_{nml} = F_{nml}$, $\forall n = 1, 2, \dots, \forall m = 1, 2, \dots, \forall l = 1, 2, \dots$, так как все случайные величины, порождающие σ – алгебру G_{nml} , представляют собой сумму или разность случайных величин, порождающих σ – алгебру F_{nml} , и наоборот каждую случайную величину w_{ijk} , $i = \overline{0, n}$, $j = \overline{0, m}$, $k = \overline{0, l}$ можно представить в виде суммы или разности случайных величин, порождающих σ – алгебру G_{nml} . Следовательно

$$M\{\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})|F_{nml}\} = M\{\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})|G_{nml}\} \text{ и } \\ d_{nml}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = M\{(\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) - \delta \bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}))^2|G_{nml}\}.$$

Таким образом, случайная величина $\delta \bar{m}_{nml}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ должна представлять собой линейную комбинацию случайных величин $w_{ij0}, w_{i0k}, w_{0jk}, i = \overline{0, n}, j = \overline{0, m}, k = \overline{0, l}$, $\delta w_{ij}^l, \delta w_{ik}^m, \delta w_{jk}^n, i = \overline{1, n}, j = \overline{1, m}, k = \overline{1, l}$. Покажем, что коэффициенты перед случайными величинами $w_{ij0}, w_{i0k}, w_{0jk}, i = \overline{0, n}, j = \overline{0, m}, k = \overline{0, l}$ равны нулю.

Случайные величины $w_{ij0}, w_{i0k}, w_{0jk}, i = \overline{0, n}, j = \overline{0, m}, k = \overline{0, l}$ можно рассматривать как приращения винеровского поля по прямоугольному параллелепипеду, одна вершина которого имеет координаты $(i, j, 0), (i, 0, k)$, или $(0, j, k), i = \overline{0, n}, j = \overline{0, m}, k = \overline{0, l}$ соответственно, а семь остальных – принадлежат координатным плоскостям, следовательно, случайные величины $w_{ij0}, w_{i0k}, w_{0jk}, i = \overline{0, n}, j = \overline{0, m}, k = \overline{0, l}$ приращения винеровского поля по таким прямоугольным параллелепипедам, которые не имеют общих внутренних точек с прямоугольными параллелепипедами, по которым берутся приращения $\delta w_{ij}^l, \delta w_{ik}^m, \delta w_{jk}^n, i = \overline{1, n}, j = \overline{1, m}, k = \overline{1, l}$ и значит, каждая случайная величина $w_{ij0}, w_{i0k}, w_{0jk}, i = \overline{0, n}, j = \overline{0, m}, k = \overline{0, l}$ независима с каждой из случайных величин $\delta w_{ij}^l, \delta w_{ik}^m, \delta w_{jk}^n, i = \overline{1, n}, j = \overline{1, m}, k = \overline{1, l}$. Кроме того, каждая из случайных величин $w_{ij0}, w_{i0k}, w_{0jk}, i = \overline{0, n}, j = \overline{0, m}, k = \overline{0, l}$ независима со случайной величиной $\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ и, следовательно, согласно лемме, коэффициенты перед случайными величинами $w_{ij0}, w_{i0k}, w_{0jk}, i = \overline{0, n}, j = \overline{0, m}, k = \overline{0, l}$ равны нулю. Для нахождения $\delta \bar{m}_{nml}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = M\{\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})|G_{nml}\}$ воспользуемся теоремой о нормальной корреляции [3]. Для этого найдем решение системы

$$\text{cov}(\delta \bar{w}, \delta \bar{w}) \bar{\beta} = \text{cov}(\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}), \delta \bar{w}), \quad (11)$$

где $\delta \bar{w} = (\delta w, \delta \tilde{w}, \delta \hat{w})$, $\delta w = (\delta w_1^l, \delta w_2^l, \dots, \delta w_i^l, \dots, \delta w_n^l)$, $\delta w_i^l = (\delta w_{1i}^l, \delta w_{2i}^l, \dots, \delta w_{mi}^l), i = \overline{1, n}$,

$$\delta \tilde{w} = (\delta w_1^n, \delta w_2^n, \dots, \delta w_k^n, \dots, \delta w_{l-1}^n), \quad \delta w_k^n = (\delta w_{1k}^n, \delta w_{2k}^n, \dots, \delta w_{mk}^n), k = \overline{1, l},$$

$$\delta \hat{w} = (\delta w_1^m, \delta w_2^m, \dots, \delta w_k^m, \dots, \delta w_{l-1}^m), \quad \delta w_k^m = (\delta w_{1k}^m, \delta w_{2k}^m, \dots, \delta w_{(n-1)k}^m), k = \overline{1, l},$$

$\bar{\beta}$ – неизвестный вектор, имеющий следующую структуру: $\bar{\beta} = (\beta, \tilde{\beta}, \hat{\beta})$,

$$\text{где } \beta = (\beta_1^l, \beta_2^l, \dots, \beta_i^l, \dots, \beta_n^l), \quad \beta_i^l = (\beta_{1i}^l, \beta_{2i}^l, \dots, \beta_{mi}^l), \quad i = \overline{1, n},$$

$$\tilde{\beta} = (\beta_1^n, \beta_2^n, \dots, \beta_k^n, \dots, \beta_{l-1}^n), \quad \beta_k^n = (\beta_{1k}^n, \beta_{2k}^n, \dots, \beta_{mk}^n), k = \overline{1, l},$$

$$\hat{\beta} = (\beta_1^m, \beta_2^m, \dots, \beta_k^m, \dots, \beta_{l-1}^m), \quad \beta_k^m = (\beta_{1k}^m, \beta_{2k}^m, \dots, \beta_{(n-1)k}^m), k = \overline{1, l}.$$

Решая систему (11) и учитывая равенство

$\delta \bar{m}_{nml}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = R^+ \text{cov}(\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}), \delta \bar{w}) \delta \bar{w}$, где R^+ – матрица псевдообратная к матрице $\text{cov}(\delta \bar{w}, \delta \bar{w})$, получим:

$$\delta \bar{m}_{nml}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = \alpha \delta w(x_0 + d, \tilde{y}, \tilde{z}) + \eta \delta w(\tilde{x}, y_0 + c, \tilde{z}) + \gamma \delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, z_0 + h) - \\ - \alpha \eta \delta w(x_0 + d, y_0 + c, \tilde{z}) - \eta \gamma \delta w(\tilde{x}, y_0 + c, z_0 + h) - \alpha \gamma \delta w(x_0 + d, \tilde{y}, z_0 + h) + \quad (12)$$

$$+ \alpha \eta \gamma \delta w(x_0 + d, y_0 + c, z_0 + h).$$

Вспоминая, что $k(n)$, $k(m)$ и $k(l)$ переобозначали через n , m и l , соответственно в равенстве (12) перейдем к пределу при $k(n) \rightarrow \infty$, $k(m) \rightarrow \infty$, $k(l) \rightarrow \infty$. Учитывая определение разбиения отрезка $[0, 1]$, имеем:

$$G_{k(1,1,1)} \subseteq G_{k(2,1,1)} \subseteq \dots \subseteq G_{k(n,m,l)} \subseteq \dots \subseteq G \text{ и } G = \left\{ \bigcup_{n=1, m=1, l=1}^{\infty} G_{k(n,m,l)} \right\}.$$

Следовательно, согласно теореме Леви из [3, стр.25] получим:

$$\delta \bar{m}_{k(n,m,l)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) \xrightarrow{k(n), k(l), k(m) \rightarrow \infty} \delta \bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) \text{ (с вероятностью } P = 1).$$

Так как $M\{(\delta w - \delta \bar{m}_{k(n,m,l)})^2\} \leq M\{(\delta w - \delta \bar{m}_{k(1,1,1)})^2\}$ для $\forall n = 1, 2, \dots$, $\forall m = 1, 2, \dots, \forall l = 1, 2, \dots$, то $\lim_{n, m, l \rightarrow \infty} \delta \bar{m}_{k(n,m,l)}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = \delta \bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$.

Так как выражение в правой части (12) не зависит от n, m, l , то

$$\begin{aligned} \delta \bar{m}(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) &= \alpha \delta w(x_0 + d, \tilde{y}, \tilde{z}) + \eta \delta w(\tilde{x}, y_0 + c, \tilde{z}) + \gamma \delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, z_0 + h) - \\ &- \alpha \eta \delta w(x_0 + d, y_0 + c, \tilde{z}) - \eta \gamma \delta w(\tilde{x}, y_0 + c, z_0 + h) - \alpha \gamma \delta w(x_0 + d, \tilde{y}, z_0 + h) + \\ &+ \alpha \eta \gamma \delta w(x_0 + d, y_0 + c, z_0 + h). \end{aligned}$$

Формула (4) следует из последнего равенства и (8) – (10). Далее, учитывая, что ковариация случайной величины $\delta w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ с каждой из случайных величин в правой части (12) равна $d_1 c_1 h_1$, получим:

$$d(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = d_1 c_1 h_1 - d_1 c_1 h_1 (\alpha + \eta + \gamma + \alpha \eta - \eta \gamma - \alpha \gamma - \alpha \eta \gamma),$$

откуда $d(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) = d_1 c_1 h_1 (1 - \alpha)(1 - \gamma)(1 - \eta)$.

Учитывая, что $\alpha = d_1 / d$, $\beta = c_1 / c$, $\gamma = h_1 / h$, получим равенство (5) в утверждении теоремы.

Таким образом, из доказанной теоремы следует, что наилучшая в среднеквадратическом смысле оценка для $w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$ зависит от значений винеровского поля на поверхности прямоугольного параллелепипеда только в конечном числе точек.

РЕЗЮМЕ

У статті розв'язана наступна задача: нехай $w(x, y, z)$, $x \geq 0$, $y \geq 0$, $z \geq 0$ – вінерівське поле у просторі та S – поверхня прямокутного паралелепіпеда. Побудована найкраща у середньоквадратичному значенні оцінка для $w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$, $(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) \notin S$, яка базується на значеннях $w(x, y, z)$, $(x, y, z) \in S$, та обчислена її помилка.

SUMMARY

The following problem is solved in the paper: let $w(x, y, z)$, $x \geq 0$, $y \geq 0$, $z \geq 0$ be the Wiener field in the space and S is surface of the rectangular parallelepiped. The best valuation in everage quadratic sense for $w(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z})$, $(\tilde{x}, \tilde{y}, \tilde{z}) \notin S$ based on the meaning $w(x, y, z)$, $(x, y, z) \in S$ is constructed and its error is calculated.

СПИСОК ЛІТЕРАТУРИ

1. Шевляков А.Ю. О восстановлении винеровского поля по его реализациям на кривой // Теория случайных процессов. – 1988. – Вып.16. – С.87-93.
2. Земляк Т.В. Восстановление винеровского поля на плоскости по его реализациям на замкнутой кривой некоторого типа // Вісник Донецького державного університету. – 1998. – №1. – Серія А: Природничі науки. – С.24-30.
3. Липцер Р.Ш., Ширяев А.Н. Статистика случайных процессов. – М.: Наука, 1974. – 696 с.

Надійшла до редакції 03.09.1998 р.