

И. Ю. КАНИОВСКАЯ, асп.  
Киевский университет

ОБ АСИМПТОТИЧЕСКОМ РАСПРЕДЕЛЕНИИ ПРОЦЕДУРЫ  
РОБИНСА—МОНРО  
С НЕГЛАДКОЙ ФУНКЦИЕЙ РЕГРЕССИИ

Для нахождения нуля  $N$ -мерной вектор-функции регрессии  $R(t, x)$ , наблюдаемой с аддитивным шумом  $D(t, x) d\omega(t)$ , рассмотрим уравнение

$$dx^{\xi}(t) = [a + o(1)] t^{-1} [R(t, x^{\xi}(t)) dt + D(t, x^{\xi}(t)) d\omega(t)], \quad t \geq t_0 > 0; \quad (1)$$

$$x^{\xi}(t_0) = \xi, \quad (2)$$

где  $D(t, x)$  —  $N \times N$  матрица,  $R(t, x)$  и  $D(t, x)$  — борелевские функции по  $x \in R^N$ ,  $t \geq t_0$ ,  $\omega(t)$  — стандартный  $N$ -мерный винеровский процесс,  $\xi$  — случайный вектор, не зависящий от  $\omega(t)$ ,  $t \geq t_0$ . Будем предполагать, что  $x=0$  является единственным решением уравнения  $R(t, x) = 0 \quad \forall t \geq t_0$ . Асимптотическая нормальность и слабая сходимость случайных процессов  $\tilde{x}_L(t) = L^{1/2} \exp(t/2) \times \times x^{\xi}(L \exp(t))$  доказаны в книге [1] для случая, когда  $R(t, x) = R(x)$  — гладкая функция. Здесь будут получены аналогичные результаты для негладкой  $R(t, x)$ .

В  $R^N$  рассмотрим скалярное произведение  $\langle x, y \rangle = \sum_{i=1}^N [x]_i [y]_i$  и норму  $\|x\| = \langle x, x \rangle^{1/2}$ , где  $[x]_i$  —  $i$ -я координата вектора  $x$ . Под нормой матрицы  $B$  понимается величина  $\|B\| = \max_{\|x\|=1} \langle Bx, x \rangle$ . Через  $k$  обозначим положительные постоянные, штрихом — транспонирование. Предположим, что

$$\|R(t, x) - R(t, y)\| + \|D(t, x) - D(t, y)\| \leq k \|x - y\| \quad \forall x, y \in R^N, \quad t \geq t_0. \quad (3)$$

Тогда решение уравнения (1), (2) существует, является единственным и непрерывным с вероятностью 1. В силу непрерывности случайного процесса  $x^{\xi}(t)$  траектории процессов  $x_L(t) = L^{1/2} x^{\xi}(Lt)$ ,  $0 < \tau_0 \leq t \leq T < \infty$ ,  $L \geq t_0 \tau_0^{-1}$  с вероятностью 1 принадлежат  $C^N[\tau_0, T]$  — пространству  $N$ -мерных действительных вектор-функций с равномерной метрикой, заданных на  $[\tau_0, T]$ .

**Теорема 1.** Пусть: 1)  $x^{\xi}(t) \xrightarrow[t \rightarrow \infty]{\text{п.н.}} 0$ ;

2)  $R^N$  разбито гиперплоскостями, проходящими через точку 0, на  $K$  многогранных конусов  $\Gamma_j$ ,  $j = \overline{1, K}$  с вершиной в точке 0,  $\bigcup_{j=1}^K \Gamma_j = R^N$ ,  $\Gamma_i \cap \Gamma_j = \partial\Gamma_i \cap \partial\Gamma_j$  при  $i \neq j$  ( $\partial\Gamma_i$  — граница  $\Gamma_i$ ) и имеет место разложение  $R(t, x) = A(x)x + \delta(t, x)$ , где  $A(x) = A_j$  на  $\text{Int } \Gamma_j$ ,  $A(0) = 0$ ,  $A_j$ ,  $j = \overline{1, K}$  — устойчивые матрицы [1],  $A_i A_j = A_j A_i$  при  $i \neq j$ ,  $\min_{j=\overline{1, K}} \min_{i=\overline{1, N}} |\text{Re } \lambda_i(A_j)| = \omega$ ,  $\omega \omega > 1/2$ ,  $\lambda_i(A_j)$ ,

$i = \overline{1, N}$  — собственные числа матрицы  $A_j$ , причем существует симметричная положительно-определенная матрица  $C$  [2] такая, что  $\langle CA(x)x, x \rangle \leq -\lambda \langle Cx, x \rangle$ ,  $a\lambda > 1/2$ ,  $\sup_{t \geq t_0} \|\delta(t, x)\| = o(\|x\|)$  при  $x \rightarrow 0$ .

Тогда меры, отвечающие  $x_L(\cdot)$ , слабо компактны при  $L \rightarrow \infty$  в  $C^N[\tau_0, T]$ .

Доказательство. Согласно условию 2 есть  $\varepsilon_1 > 0$  такое, что при  $\|x\| \leq \varepsilon_1$

$$\langle CR(t, x), x \rangle \leq -\lambda_1 \langle Cx, x \rangle; \quad (4)$$

$$a\lambda_1 > 1/2. \quad (5)$$

Зададим положительное число  $v \in (0, 1)$  и последовательности положительных чисел  $\{\varepsilon_j\}$ ,  $j \geq 2$  и  $\{v_j\}$ ,  $j \geq 1$  такие, что  $\varepsilon_j \downarrow 0$  при

$$j \rightarrow \infty, \quad \varepsilon_2 < \varepsilon_1, \quad \sum_{j=1}^{\infty} v_j = v.$$

В силу условия 1 существует последовательность моментов времени  $\{t_j\}$ ,  $j \geq 1$  таких, что  $P\{\|x^k(t)\| \leq \varepsilon_1, t \geq t_1 \geq t_0\} \geq 1 - v_1$ ,  $P\{\|x^k(t)\| \leq \varepsilon_k, t \geq t_k > t_{k-1}\} \geq 1 - v_k$ ,  $k \geq 2$ . Положим при  $t_0 \leq t < t_1$   $\varepsilon(t, x) = \delta(t, x)$ , а при  $t_k \leq t < t_{k+1}$ ,  $k \geq 1$

$$\varepsilon(t, x) = \begin{cases} \delta(t, x), & \|x\| \leq \varepsilon_k, \\ \delta(t, (2\varepsilon_k \|x\|^{-1} - 1)x), & \varepsilon_k < \|x\| \leq 2\varepsilon_k, \\ 0, & \|x\| > 2\varepsilon_k. \end{cases}$$

Рассмотрим уравнение

$$dy^k(t) = [a + o(1)]t^{-1} [f(t, y^k(t)) dt + D(t, y^k(t)) d\omega(t)], \quad t \geq t_0, \\ y^k(t_0) = \zeta,$$

где  $f(t, x) = A(x)x + \varepsilon(t, x)$ . Отметим, что  $f(t, x)$  удовлетворяет условию Липшица, следовательно, решение  $y^k(t)$  существует, единственно и непрерывно с вероятностью 1. Тогда

$$P\{x^k(t) = y^k(t), t \geq t_0\} \geq P\left\{\bigcap_{k=1}^{\infty} \mathfrak{M}_k\right\} = 1 - P\left\{\bigcup_{k=1}^{\infty} \mathfrak{C}\mathfrak{M}_k\right\} \geq \\ \geq 1 - \sum_{k=1}^{\infty} v_k = 1 - v, \quad (6)$$

где  $\mathfrak{M}_k = \{\|x^\xi(t)\| \leq \varepsilon_k, t \geq t_k\}$ . Из соотношения (6) вытекает, что для  $y_L(t) = (Lt)^{1/2} y^\xi(Lt), t \in [\tau_0, T], L \geq t_0 \tau_0^{-1}$  имеет место оценка

$$P\{x_L(\cdot) = y_L(\cdot)\} \geq 1 - \nu. \quad (7)$$

Неравенство (7) в силу произвольности  $\nu > 0$  означает, что для доказательства слабой компактности мер, отвечающих  $x_L(\cdot)$ , достаточно доказать слабую компактность мер, отвечающих  $y_L(\cdot)$ . Сделаем это.

Используя неравенства (4), (5) и рассуждения, аналогичные имеющимся в книге [1], получаем

$$M \|y_L(\tau_0)\|^2 = M \|(\tau_0 L)^{1/2} y^\xi(\tau_0 L)\|^2 \leq k. \quad (8)$$

Поскольку  $\Gamma_j, j = \overline{1, K}$  — конусы (т. е. из того, что  $x \in \Gamma_j$ , следует, что  $\delta x \in \Gamma_j \forall \delta \geq 0$ ), то несложно проверить справедливость соотношения

$$\begin{aligned} dy_L(t) &= t^{\alpha-1} \{[a + o(1)] (Lt)^{1/2} f(Lt, (Lt)^{-1/2} y_L(t) + \\ &+ 2^{-1} y_L(t)\} dt + [a + o(1)] t^{-1/2} D(Lt, (Lt)^{-1/2} y_L(t)) dw_L(t) = \\ &= a_L(t, y_L(t)) dt + D_L(t, y_L(t)) dw_L(t), \end{aligned} \quad (9)$$

где  $w_L(t) = L^{-1/2} w(Lt)$  — стандартный  $N$ -мерный винеровский процесс.

Из способа построения  $\varepsilon(t, x)$ , условия 2 и соотношения (3) вытекает оценка

$$\|a_L(t, x)\| + \|D_L(t, x)\| \leq k(1 + \|x\|). \quad (10)$$

Согласно теореме 5 [3, с. 256] выполнения неравенств (8) и (10) достаточно для слабой компактности в  $C^N[\tau_0, T]$  при  $L \rightarrow \infty$  мер, отвечающих процессам  $y_L(\cdot)$ . Теорема доказана.

*Замечание 1.* Условия, обеспечивающие сходимость с вероятностью 1 рассматриваемых процедур, исследовались в книге [1].

**Теорема 2.** При выполнении условий теоремы 1, а также условия

$$3) \lim_{\substack{t \rightarrow \infty \\ x \rightarrow 0}} D(t, x) = D, \det D \neq 0$$

частные распределения случайных процессов  $x_L(t), t \in [0, T]$  сходятся к соответствующим частным распределениям процесса

$$x(t) = \int_0^t \exp \left\{ \int_s^t [aA(x(\tau)) + 2^{-1} E] \tau^{-1} d\tau \right\} a s^{-1/2} D dw(s),$$

где  $E$  — единичная матрица в  $R^N$ .

Доказательство. Из неравенства (7) в силу произвольности  $\nu > 0$  следует, что для доказательства теоремы достаточно доказать сходимость частных распределений случайных процессов  $y_L(t)$ ,  $t \in [0, T]$ . Сделаем это. Положим  $\delta_k = \sup_{\substack{t > t_k \\ \|x\| \leq \varepsilon_k}} \|\delta(t, x)\| \|x\|^{-1}$ .

Тогда из условия 2 вытекает, что  $\delta_k \rightarrow 0$  при  $k \rightarrow \infty$ . Для  $\varepsilon(t, x)$  при  $t \geq t_k$  находим оценку

$$\|\varepsilon(t, x)\| \leq \delta_k \|x\|. \quad (11)$$

Из условий 2, 3 и соотношений (9), (11) получаем

$$\lim_{L \rightarrow \infty} \sup_{\|x\| < \infty} \sup_{t \in [\tau_0, T]} (1 + \|x\|)^{-1} \{ \|a_L(t, x) - t^{-1} [aA(x) + 2^{-1}E]x\| + \|D_L(t, x) - t^{-1/2}aD\| \} = 0. \quad (12)$$

Из оценки (8) и неравенства Маркова вытекает стохастическая ограниченность при  $L \rightarrow \infty$  случайных векторов  $y_L(\tau_0)$ . Все предельные точки  $y(\alpha, \tau_0)$ ,  $\alpha \in B$  являются в силу теоремы о сходимости моментов [4, с. 197] случайными векторами с

$$M \|y(\alpha, \tau_0)\|^\delta \leq k^{\delta/2} \quad \forall \delta \in (0, 2). \quad (13)$$

Соотношения (9), (12) позволяют применить теорему 14 [3, с. 277]. Отсюда следует, что для тех  $L_\alpha$ , для которых  $y_{L_\alpha}(\tau_0) \xrightarrow{с.п.} y(\alpha, \tau_0)$  при  $L_\alpha \rightarrow \infty$ , частные распределения  $y_{L_\alpha}(t)$ ,  $t \in [\tau_0, T]$  сходятся к соответствующим частным распределениям процесса  $y_\alpha(t)$  такого, что

$$dy_\alpha(t) = t^{-1} [aA(y_\alpha(t)) + 2^{-1}E] y_\alpha(t) dt + at^{-1/2} D dw(t), \quad t > \tau_0; \quad (14)$$

$$y_\alpha(\tau_0) = y(\alpha, \tau_0), \quad (15)$$

где  $y_\alpha(\tau_0)$  не зависит от  $w(t)$ . В силу того, что функция  $A(x)$  удовлетворяет условию Липшица, случайный процесс  $y_\alpha(\cdot)$  непрерывен с вероятностью 1  $\forall \alpha \in B$ . Согласно [5], для всякого шара  $S_R = \{x : \|x\| \leq R\}$

$$P \left\{ \mu \left( u : y_\alpha(u) \in \bigcup_{i=1}^K \partial \Gamma_i \cap S_R \right) > \delta \right\} = 0 \quad \forall \delta > 0.$$

Поэтому, применяя формулу Ито с обобщенными производными [6], получаем

$$y_\alpha(t) = \exp \left\{ \int_{\tau_0}^t [aA(y_\alpha(s)) + 2^{-1}E] s^{-1} ds \right\} \left\{ y_\alpha(\tau_0) + \int_{\tau_0}^t \exp \left\{ - \int_{\tau_0}^s [aA(y_\alpha(\tau)) + 2^{-1}E] \tau^{-1} d\tau \right\} as^{-1/2} D dw(s) \right\}. \quad (16)$$

Используя хорошо известный факт в теории сильно непрерывных однопараметрических полугрупп операторов (см. книгу [7, с. 133]) и то, что  $K < \infty$ , можно установить неравенство

$$\left\| \exp \left\{ a \int_u^{\tau} A(y_{\alpha}(s)) ds \right\} \right\|_{\text{п.н.}} \leq k \exp \{ -\alpha \omega (\tau - u) \}, \quad (17)$$

где  $\tau \geq u \geq \tau_0$ ,  $\tau < \infty$ . Устремляя в соотношении (16)  $\tau_0$  к 0, учитывая оценки (13) и (17), заключаем, что пределы частных распределений  $y_{\alpha}(t)$ ,  $t \in [0, T]$  не зависят от  $\alpha$  и совпадают с частными распределениями  $x(t)$ ,  $t \in [0, T]$ . Теорема доказана.

*Следствие.* Случайные векторы  $L^{1/2} x_{\xi}(L)$  слабо сходятся при  $L \rightarrow \infty$  к

$$x(1) = \int_0^1 \exp \left\{ \int_s^1 [aA(x(\tau)) + 2^{-1}E] \tau^{-1} d\tau \right\} a s^{-1/2} D d w(s).$$

*Замечание 2.* Если  $R(t, x) = R(x)$  — гладкая не зависящая от  $t$  функция, то  $A(x) = A$  и

$$x(t) = a \int_0^t \exp \{ (aA + 2^{-1}E) \ln(t-s) \} s^{-1/2} D d w(s),$$

$$x(1) = N \left( 0, a^2 \int_0^{\infty} \exp \{ (aA + 2^{-1}E) t \} D D' \exp \{ (aA' + 2^{-1}E) t \} dt \right).$$

*Замечание 3.* Некоторые из рассуждений, использованных при доказательстве сходимости частных распределений, заимствованы из статьи [8]. В этой работе доказывалась слабая сходимость мер для одномерной дискретной процедуры Роббинса—Монро с гладкой функцией регрессии.

*Замечание 4.* Если не требовать перестановочности матриц  $A_i$ ,  $i = \overline{1, K}$ , то можно утверждать, что у случайных процессов  $y_L(\cdot)$  существует некоторое множество предельных точек в смысле слабой сходимости в  $C^N[\tau_0, T]$  и они имеют вид (14), (15).

В заключение отметим, что основываясь на результатах книги [1], можно исследовать дискретную марковскую процедуру Роббинса—Монро с негладкой функцией регрессии.

1. Невельсон М. Б., Хасьминский Р. З. Стохастическая аппроксимация и рекуррентное оценивание. М., 1972.
2. Далецкий Ю. Л., Крейн М. Г. Устойчивость решений дифференциальных уравнений в банаховом пространстве. М., 1970.
3. Гихман И. И., Скороход А. В. Теория случайных процессов, т. 3. М., 1975.
4. Лозв М. Теория вероятностей. М., 1962.
5. Гирсанов И. В. О стохастическом интегральном уравнении Ито. — ДАН СССР, 1961, 138, № 1.
6. Крылов Н. В. Управляемые процессы диффузионного типа. М., 1977.
7. Функциональный анализ / Под общ. ред. С. Г. Крейна. М., 1972.
8. Анисимова З. П. О сходимости рекуррентных процедур типа Роббинса, — Монро в схеме серий. — ДАН УССР. Сер. А, 1978, № 9.

Поступила в редколлегию 10.04.79

*I. Yu. Kaniovskaya*

ON THE ASYMPTOTIC DISTRIBUTION OF THE ROBBINS — MONRO  
PROCEDURE WITH THE NONSMOOTH REGRESSION FUNCTION

The conditions of weak convergence are given for processes generated by the Markov Robbins — Monro procedure with the nondifferentiable regression function and continuous time.