

## АСИМПТОТИЧЕСКОЕ ПОВЕДЕНИЕ ОЦЕНОК НАИМЕНЬШИХ КВАДРАТОВ В СЛУЧАЕ НЕЛИНЕЙНОЙ РЕГРЕССИИ

В настоящей заметке приведены условия асимптотической нормальности состоятельных оценок наименьших квадратов нелинейно входящих параметров функции регрессии.

Пусть  $[0, \Delta, 2\Delta, \dots, n\Delta = T]$  — разбиение интервала  $[0, T]$ . Рассмотрим регрессию

$$x_{kn} = g(t_k^{(n)}, \alpha) + \varepsilon_{kn}, \quad k = \overline{1, n},$$

$$g \in C([0, T] \times \Omega), \quad \Omega \subset R^p, \quad t_k^{(n)} \in [(k-1)\Delta, k\Delta),$$

$\varepsilon_{kn}$  — независимые одинаково распределенные случайные величины,  $M\varepsilon_{kn} = 0$ ,  $M\varepsilon_{kn}^2 = \sigma^2$ ,  $M\varepsilon_{kn}^4 < \infty$ .

**Теорема 1.** Допустим, что:

1) существует  $\delta > 0$ , компактное множество  $K \subset \Omega$ , такое, что истинное значение параметра  $\alpha^0 \in K$  и неравенство

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n [g(t_k^{(n)}, \alpha) - g(t_k^{(n)}, \alpha^0)]^2 \geq 4\sigma^2 + \delta$$

имеет место для  $\alpha \in K$  и всех  $n > n_0$ ;

$$2) \int_0^T [g(t, \alpha) - g(t, \beta)]^2 dt > 0 \text{ для всех } \alpha \neq \beta, \alpha, \beta \in K.$$

Тогда оценка наименьших квадратов  $\hat{\alpha}$  является состоятельной оценкой  $\alpha^0$ .

Теорема доказывается аналогично теореме 2 работы [1].

Предположим, что  $\hat{\alpha} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{P} \alpha^0$  по вероятности,  $\alpha^0$  — внутренняя точка  $\Omega$ ,  $g \in C^3(U_{\alpha^0, \varepsilon})$ ,

$$U_{\alpha^0, \varepsilon} = \{\alpha : \|\alpha - \alpha^0\| < \varepsilon\}.$$

**Теорема 2.** Пусть  $\frac{\partial}{\partial \alpha_i} g(t, \alpha)$ ,  $\frac{\partial^2}{\partial \alpha_i \partial \alpha_j} g(t, \alpha)$ ,  $\frac{\partial^3}{\partial \alpha_i \partial \alpha_j \partial \alpha_m} g(t, \alpha)$ ,  $i, j, m = \overline{1, p}$ , непрерывны на  $[0, T] \times U_{\alpha^0, \varepsilon}$ . Тогда слу-

чайная величина  $\sqrt{n}(\hat{\alpha} - \alpha^0)$  асимптотически имеет нормальное распределение  $N(0, \sigma^2 D_T^{-1})$ ,

$$D_T = \left[ \frac{1}{T} \int_0^T \frac{\partial}{\partial \alpha_i} g(t, \alpha^0) \frac{\partial}{\partial \alpha_i} g(t, \alpha^0) dt \right]_{i,j=1}^p.$$

Доказательство использует те же стандартные приемы, с помощью которых устанавливается асимптотическая нормальность оценок максимального правдоподобия [2].

**Теорема 3.** Пусть  $y_{kn}$ ,  $k = \overline{1, n}$ , — независимые  $p$ -мерные случайные величины с нулевым вектором средних и дисперсионной матрицей  $D^2(y_{kn}) = D_{kn}$ . Допустим, что  $\sum_{k=1}^n D_{kn} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} D$ , и для любого  $\varepsilon > 0$

$$\sum_{k=1}^n \int_{\{\|y\| > \varepsilon\}} \|y\|^2 dF_{kn}(y) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0,$$

$F_{kn}(y)$  — функция распределения случайной величины  $y_{kn}$ . Тогда  $\sum_{k=1}^n y_{kn}$  асимптотически распределена нормально  $N(0, D)$ .

Более простой вариант этой теоремы сформулирован в работе [3]. Рассмотрим регрессию вида  $x(t) = g(t, \alpha) + \varepsilon(t)$ ,  $t \in [0, T]$ ,  $g \in C([0, \infty) \times \Omega)$ ,  $\Omega \subset R^p$ .  $\varepsilon(t)$  — случайный процесс.

Условия состоятельности оценок наименьших квадратов  $\hat{\alpha}$  для одного класса процессов  $\varepsilon(t)$  получены в работе [4].

Предположим, что  $p = 1$ ,  $\hat{\alpha} \xrightarrow[T \rightarrow \infty]{} \alpha^0$  по вероятности,

$$\alpha^0 \in \text{Int } \Omega, \quad g \in C^3(U_{\alpha^0, \varepsilon}),$$

$$\frac{d^j}{d\alpha^j} g(t, \alpha) \in C([0, \infty) \times U_{\alpha^0, \varepsilon}), \quad j = 1, 2, 3.$$

**Теорема 4.** Пусть  $\varepsilon(t)$  — вещественный гауссовский строго стационарный эргодический процесс с непрерывной корреляционной функцией  $r(t)$ . Пусть также

$$\int_0^T |r(t)| dt < \infty, \quad \int_0^T r(t) dt = \gamma > 0;$$

$$\frac{d}{d\alpha} g(t, \alpha^0) \xrightarrow[T \rightarrow \infty]{} c(\alpha^0), \quad 0 < |c(\alpha^0)| < \infty;$$

для  $\alpha \in U_{\alpha^0, \varepsilon}$ ,  $T > T_0$

$$\frac{1}{T} \int_0^T [g(t, \alpha) - g(t, \alpha^0)]^2 dt \leq M_1 < \infty;$$

$$\frac{1}{T} \int_0^T \left[ \frac{d^j}{d\alpha^j} g(t, \alpha) \right]^2 dt \leq M_2 < \infty, \quad j = 2, 3.$$

Тогда величина  $\sqrt{T}(\hat{\alpha} - \alpha^0)$  асимптотически распределена нормально  $N(0, \frac{2\gamma}{c^2(\alpha^0)})$ .

Теорема аналогична теореме 2 и устанавливается такими же рассуждениями (см. также [4]).

Пусть

$$x_k = g(k, \alpha) + \varepsilon_k, \quad k = \overline{1, n},$$

$\varepsilon_k$  — независимые одинаково распределенные случайные величины,  $M\varepsilon_k = 0$ ,  $M\varepsilon_k^2 = \sigma^2$ .

Условия состоятельности оценки наименьших квадратов  $\alpha$  в этой ситуации получены в работе [1].

Предположим, как и выше, что  $\hat{\alpha} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} \alpha^0$  по вероятности,  $\alpha^0 \in \text{Int } \Omega$ ,  $g \in C^3(U_{\alpha^0, \varepsilon})$ ,  $k = 1, 2, \dots$

**Теорема 5.** Пусть:

$$1) \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_j} g(k, \alpha^0) \right]^2 > 0 \text{ для } n > n_0, \quad j = \overline{1, p};$$

$$2) D_n = \left| \frac{\sum_{k=1}^n \frac{\partial}{\partial \alpha_i} g(k, \alpha^0) \frac{\partial}{\partial \alpha_j} g(k, \alpha^0)}{\left[ \sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_i} g(k, \alpha^0) \right]^2 \sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_j} g(k, \alpha^0) \right]^2 \right]^{\frac{1}{2}}} \right|_{i, j=1}^p \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} D;$$

$$3) \frac{\max_{1 \leq k \leq n} \left| \frac{\partial}{\partial \alpha_j} g(x, \alpha^0) \right|}{\left[ \sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_j} g(k, \alpha^0) \right]^2 \right]^{\frac{1}{2}}} \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} 0, \quad j = \overline{1, p};$$

для  $\alpha \in U_{\alpha^0, \varepsilon}$  и всех  $n > n_0$

$$4) \frac{\sum_{k=1}^n [g(k, \alpha) - g(k, \alpha^0)]^2}{\sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_j} g(k, \alpha^0) \right]^2} \leq R_0 < \infty, \quad j = \overline{1, p};$$

$$5) \frac{\sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_i} g(k, \alpha) \right]^2}{\sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_j} g(k, \alpha^0) \right]^2} \leq R_1 < \infty,$$

$$\frac{\sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial^2}{\partial \alpha_i \partial \alpha_j} g(k, \alpha) \right]^2}{\sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_i} g(k, \alpha^0) \right]^2} \leq R_2 < \infty,$$

$$\frac{\sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial^3}{\partial \alpha_i \partial \alpha_j \partial \alpha_m} g(k, \alpha) \right]^2}{\sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_j} g(k, \alpha^0) \right]^2} \leq R_3 < \infty, \quad i, j, m = \overline{1, p}.$$

При выполнении условий 1) — 5) величина  $I_n^{\frac{1}{2}} (\hat{\alpha} - \alpha^0)$  асимптотически распределена нормально  $N(0, \sigma^2 D^{-1})$ ,

$$I_n = \begin{vmatrix} \sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_1} g(k, \alpha^0) \right]^2 & & & & \\ & \sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_2} g(k, \alpha^0) \right]^2 & & & 0 \\ & & \ddots & & \\ & & & \sum_{k=1}^n \left[ \frac{\partial}{\partial \alpha_p} g(k, \alpha^0) \right]^2 & \\ 0 & & & & \end{vmatrix}.$$

Теорема доказывается аналогично теореме 2.

#### ЛИТЕРАТУРА

1. Malinvaud E. The consistency of nonlinear regressions.— The annals of Mathematical Statistics, 1970, 41, No 3.
2. Уилкс С. Математическая статистика. М., «Наука», 1967.
3. Рао С. Р. Линейные статистические методы и их применения. М., «Наука», 1968.
4. Иванов А. В. Состоятельность оценок нелинейной регрессии.— Теор. вероят. и матем. статистика, вып. 6, 1972.

A. V. Ivanov

ASYMPTOTIC BEHAVIOUR OF LEAST SQUARES ESTIMATION  
IN THE NONLINEAR REGRESSION CASE

S u m m a r y

The asymptotic behaviour of least squares estimation is studied in the nonlinear regression case.

Поступила в редколлегию 23.V 1971.