

**Е. А. Пчелинцев** (Томск, ТГУ, Руан, Руанский университет). **Улучшенные оценки параметров регрессии с импульсными шумами.**

Предлагается процедура оценивания параметров регрессии с непрерывным временем при негауссовских шумах, включающих импульсные воздействия, и с неизвестными корреляционными свойствами. Показывается, что эта процедура превосходит по среднеквадратической точности оценки МНК и является оптимальной в минимаксном смысле.

Пусть наблюдаемый процесс  $y_t$  описывается уравнением

$$dy_t = S(t) dt + d\xi_t, \quad 0 \leq t \leq n, \quad (1)$$

где  $S(t) = \sum_{j=1}^p \theta_j \phi_j(t)$ ,  $\theta = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_p)'$  — вектор неизвестных параметров из некоторого компакта  $\Theta \subset \mathbf{R}^p$ ,  $(\phi_j)_{1 \leq j \leq p}$  — система линейно независимых 1-периодических ортонормальных ограниченных функций из пространства  $L_2[0, 1]$ ,  $(\xi_t)_{t \geq 0}$  — скалярный негауссовский процесс Орнштейна–Уленбека, т. е.

$$d\xi_t = a\xi_t dt + du_t, \quad (2)$$

где  $a$  ( $a \leq 0$ ) — мешающий параметр,  $(u_t)_{t \geq 0}$  — процесс Леви вида

$$u_t = \varrho_1 w_t + \varrho_2 z_t, \quad (3)$$

$(w_t)_{t \geq 0}$  — стандартное броуновское движение,  $(z_t)_{t \geq 0}$  — составной пуассоновский процесс, т. е.

$$z_t = \sum_{j=1}^{N_t} Y_j, \quad (4)$$

$(N_t)_{t \geq 0}$  — пуассоновский процесс с интенсивностью  $\lambda > 0$  и  $(Y_j)_{j \geq 1}$  — последовательность независимых одинаково распределенных стандартных гауссовских случайных величин. Параметры  $a$ ,  $\varrho_1$ ,  $\varrho_2$  и  $\lambda$  неизвестны.

Задача: оценить неизвестный параметр  $\theta$  по наблюдениям  $(y_t)_{0 \leq t \leq n}$ . Качество оценки  $\hat{\theta}$  измеряется квадратическим риском  $R(\theta, \hat{\theta}) = \mathbf{E}_\theta \|\theta - \hat{\theta}\|^2$ .

Классической оценкой для  $\theta$  в модели (1) является оценка МНК  $\hat{\theta} = (\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_p)'$  с  $\hat{\theta}_j = n^{-1} \int_0^n \phi_j(t) dy_t$ ,  $j = 1, 2, \dots, p$ . Отсюда с учетом (1) имеем

$$\hat{\theta} = \theta + \varepsilon_n \zeta(n), \quad (5)$$

где  $\varepsilon_n = n^{-1/2}$  и  $\zeta(n)$  — случайный вектор с координатами  $\zeta_j(n) = n^{-1/2} \int_0^n \phi_j(t) d\xi_t$ . Эта параметрическая модель не является гауссовской из-за наличия импульсных воздействий  $z_t$  в составе шума  $\xi_t$ . Однако вектор  $\zeta(n)$ , как следует из (2), имеет условно-гауссовское распределение с нулевым средним и условной ковариационной матрицей  $V_n(\mathcal{G}) = \text{cov}(\zeta(n), \zeta(n)' | \mathcal{G})$  с элементами  $v_{ij}(n) = \mathbf{E}(\zeta_i(n)\zeta_j(n) | \mathcal{G})$ , где  $\mathcal{G} = \sigma\{N_t, t \geq 0\}$  —  $\sigma$ -алгебра, порожденная пуассоновским процессом.

Таким образом, исходная задача оценивания параметра  $\theta$  в (1) сводится к оцениванию параметра  $\theta$  в условно-гауссовской дискретной регрессионной модели (5).

В качестве оценки неизвестного параметра  $\theta$  предлагается использовать следующую величину:

$$\theta^* = \left(1 - \frac{\varrho_1^2(p-1)\gamma_p}{n\|\hat{\theta}\|}\right)\hat{\theta}, \quad (6)$$

где

$$\gamma_p = \frac{1}{2^{p/2-1}\Gamma(p/2)d} \left[ \sum_{j=0}^{p-2} 2^{(j-1)/2} (-1)^{p-j} (\kappa)^{p-1-j} \Gamma\left(\frac{j+1}{2}\right) - (-\kappa)^p I(\kappa) \right],$$

$$\kappa = \frac{d}{\varepsilon_n \sqrt{p \varrho^* (1 + 2K^2)}}, \quad I(a) = \int_0^\infty \frac{e^{-x^2/2}}{a+x} dx, \quad d = \sup\{\|\theta\|: \theta \in \Theta\}.$$

Здесь  $\varrho^* = \varrho_1^2 + \lambda \varrho_2^2$  и  $K$  — положительная константа, которой не превосходят функции  $(\phi_j)_{1 \leq j \leq p}$ . Обозначим  $\Delta(\theta) := R(\theta, \theta^*) - R(\theta, \widehat{\theta})$ .

Основной результат содержит следующая теорема (см. [1]).

**Теорема.** Пусть регрессионная модель определяется уравнениями (1)–(4). Тогда для всех  $n \geq 1$  и  $p \geq 2$  оценка (6) для  $\theta$  превосходит по точности оценку  $\widehat{\theta}$  МНК:

$$\sup_{\theta \in \Theta} \Delta(\theta) \leq - \left[ \frac{\varrho_1^2 (p-1) \gamma_p}{n} \right]^2.$$

**З а м е ч а н и е.** Можно показать, что оценка  $\theta^*$  является также оптимальной в минимаксном смысле.

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Pchelintsev E. On improved estimation in a conditionally Gaussian regression, 2011. <http://hal.archives-ouvertes.fr/hal-00595298/fr/>.