

## АСИМПТОТИЧНИЙ РОЗКЛАД ФУНКЦІОНАЛУ МЕТОДУ КРОС-ПЕРЕВІРКИ

УДК 519.21

Т. О. БАРДАДИМ ТА О. В. ІВАНОВ

РЕЗЮМЕ. Одержано асимптотичний розклад функціоналу методу крос-перевірки, що використовується для оцінювання дисперсії помилки спостережень у нелінійній регресійній моделі.

### 1. Вступ

Метод крос-перевірки належить до методів статистичного оцінювання, пов'язаних із переформуванням вибірки (resampling methods). Так само, як і в методі "складаного ножа", що належить до того ж типу, для одержання оцінки невідомого параметра використовується спеціальний спосіб обробки експериментальних даних, а саме: обчислюється певна функція (найчастіше — середнє арифметичне) від оцінок, одержаних за зменшеною вибіркою. В результаті ймовірнісні характеристики оцінки змінюються у порівнянні з стандартними, наприклад, змінюється величина зсуву.

У даній роботі метод крос-перевірки використовується для оцінки дисперсії помилки спостережень у нелінійній регресійній моделі: одержано асимптотичний розклад (а.р.) цієї оцінки дисперсії, знайдено початкові члени а.р. її зсуву та дисперсії. В роботі продовжуються дослідження, розпочаті в [1-2].

В роботі [3] для нелінійної регресійної моделі з гауссовими помилками спостережень знайдено перші три члени а.р. Розвинута в [4] теорія дозволяє обійтись без припущення про гауссовість помилок. Виявилось, що при обчисленні членів а.р. треба ретельніше враховувати різницю між поняттями ймовірнісної та алгебраїчної малості залишкових членів, ніж це зроблено в роботі [3].

### 2. ОПИС МОДЕЛІ ТА ПОЗНАЧЕННЯ

Нехай  $R^n$  —  $n$ -вимірний евклідів простір,  $B^n$  —  $\sigma$ -алгебра його борельових підмножин. Нашу увагу буде зосереджено на статистичних експериментах  $\{R^n, B^n, P_\theta^n, \theta \in \Theta\}$ , породжених спостереженнями  $X = (X_1, \dots, X_n)$  вигляду

$$X_j = g(j, \theta) + \varepsilon_j, \quad j = 1, \dots, n. \quad (1)$$

В запису (1)  $g(j, \theta)$ ,  $j = 1, \dots, n$  — не випадкові функції, що визначені на  $\Theta^c$ ,  $\Theta^c$  — замкнення в  $R^q$  відкритої опуклої множини  $\Theta \in R^q$ ,  $\{\varepsilon_j\}$  — незалежні випадкові величини (в.в.) з однією й тією ж функцією розподілу  $P(X)$ , що не залежить від  $\theta$ , та дисперсією  $\sigma^2$ .

Обзначення. Оцінкою найменших квадратів (о.н.к.) невідомого параметра  $\theta \in \Theta^c$ , одержаною за спостереженнями  $X_1, \dots, X_n$  виду (1), називається будь-який випадковий вектор  $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}_n(X_1, \dots, X_n) \in \Theta^c$ , для якого

$$L_n(\hat{\theta}_n) = \inf_{\tau \in \Theta^c} L_n(\tau), \quad L_n(\tau) = \sum_{j=1}^n [X_j - g(j, \tau)]^2.$$

Будемо вважати виконаними умови, що забезпечують існування о.н.к. Ці умови необтяжливі й наведені в роботі [5].

Якщо звичайно для оцінки дисперсії помилки спостережень використовують статистику [6]

$$\hat{\sigma}_n^2 = \hat{\sigma}_n^2(\hat{\theta}_n) = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n [X_j - g(j, \hat{\theta}_n)]^2, \quad (2)$$

то в методі крос-перевірки її замінює статистика

$$C_n = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n [X_j - g(t, \hat{\theta}_{(-t)})]^2, \quad (3)$$

де  $\hat{\theta}_{(-t)}$  — о.н.к. параметра  $\theta$ , одержана за вибіркою, з якої вилучено  $t$ -й елемент. Будемо й надалі використовувати індекс  $(-t)$  для величин, що відносяться до такої скороченої вибірки.

Припустимо, що у функції  $g(j, \theta)$  для кожного  $j$  існують та неперервні в  $\Theta^c$  всі частинні похідні за змінними  $\theta = (\theta^1, \dots, \theta^q)$  до порядку  $k \geq 6$  включно. Нехай  $\alpha = (\alpha_1, \dots, \alpha_q)$  — мультиіндекс,  $|\alpha| = \sum_{i=1}^q \alpha_i$ ,  $g^{(\alpha)}(\theta) = (\partial^{|\alpha|} / \partial \theta^{\alpha_1} \dots \partial \theta^{\alpha_q})g$ . Будемо користуватися також іншим записом похідних: для  $r = 1, \dots, q$  і  $i_1, \dots, i_r \in \{1, \dots, q\}$  нехай  $g_{i_1, \dots, i_r}(\theta) = (\partial^r / \partial \theta_{i_1} \dots \partial \theta_{i_r})g$ . Введемо позначення:

$$\begin{aligned} \mathfrak{S}_n(\theta) &= \left( n^{-1} \sum_{j=1}^n g^t(j, \theta) g^t(j, \theta) \right)_{t,l=1}^q, \\ \Lambda_n(\theta) &= (\Lambda_n^u(\theta))_{u,l=1}^q = \mathfrak{S}_n^{-1}(\theta), \\ \varphi_n(\theta_1, \theta_2) &= \sum_{j=1}^n [g(j, \theta_1) - g(j, \theta_2)]^2, \quad u_n = n^{1/2}(\hat{\theta}_n - \theta), \\ d(\alpha; \theta) &= \left( \sum_{j=1}^n (g^{(\alpha)}(j, \theta_2))^2 \right)^{1/2}, \quad \mu_r = E|\varepsilon_j|^r, \\ {}_l b_{i_1, \dots, i_r}(\theta) &= n^{-1/2} \sum_{j=1}^n \varepsilon_j^l g_{i_1, \dots, i_r}(\theta), \quad l = 1, 2, \dots, \\ {}_l b^{(\alpha)}(\theta) &= n^{-1/2} \sum_{j=1}^n \varepsilon_j^l g^{(\alpha)}(\theta), \quad l = 1, 2, \dots, \\ \Phi_{\text{ан}}(u_1, u_2) &= \sum_{j=1}^n [g^{(\alpha)}(j, \theta + u_1) - g^{(\alpha)}(j, \theta + u_2)]^2, \\ s(R) &= \{u \in R^q: |u| < R\}, \quad U(\theta) = \Theta - \theta, \end{aligned}$$

$T \subset \Theta$  — деякий компакт,  $\lambda_{\min}(A)$  — найменше власне число симетричної додатно визначеної матриці  $A$ ,

$$\Pi_{(i_1)(i_2 i_3)}(\theta) = n^{-1} \sum_{j=1}^n g_{i_1}(j, \theta) g_{i_2 i_3}(j, \theta),$$

$$\Pi_{(i_1)(i_2 i_3 i_4)}(\theta) = n^{-1} \sum_{j=1}^n g_{i_1}(j, \theta) g_{i_2 i_3 i_4}(j, \theta), \quad \text{і т.д.}$$

Прийmemo тензорну угоду: якщо в добутку двох або більшого числа співмножників який-небудь індекс зустрічається двічі, то це означає підсумування за всіма значеннями цього індексу від 1 до  $q$ . Наприклад,

$$\Lambda_n^{i_1} \Lambda_n^{i_2 i_3} b_{i_1 i_2} b_{i_3} = \sum_{i_1, i_2, i_3=1}^q \Lambda_n^{i_1} \Lambda_n^{i_2 i_3} b_{i_1 i_2} b_{i_3}.$$

### 3. УМОВИ РЕГУЛЯРНОСТІ

Для доведення теореми про а.р. функціоналу  $Q_n$  нам будуть потрібні умови, за яких одержано а.р. функціоналу методу “складаного ножа” (див. [1]).

I(1). Для довільного  $R > 0$  існують такі константи  $c_i = c_i(\alpha, R) < \infty$ ,  $i = 1, 2$ , що

- 1)  $\sup_{\theta \in T} \sup_{u \in s^c(R) \cap U^c(\theta)} n^{-1} d^2(\alpha; \theta + u) \leq c_1$ ,  $|\alpha| = 1, \dots, l$ ;
- 2)  $\sup_{\theta \in T} \sup_{u_1, u_2 \in s^c(R) \cap U^c(\theta)} n^{-1} \Phi_{\alpha n}(u_1, u_2) |u_1 - u_2|^{-2} \leq c_2$ ,  $|\alpha| = l$ .

II(1). 1)  $\lim_{n \rightarrow \infty} \inf_{\theta \in T} n^{-1} \sum_{j=1}^n \left( \prod_{r=1}^{l+1} g^{(\alpha_r)}(j, \theta) \right)^2 > 0$  для всіх  $|\alpha_r| = 1, \dots, l$ , для яких  $g^{(\alpha_r)}(j, \theta) \neq 0$ .

$$2) \lim_{n \rightarrow \infty} \inf_{\theta \in T} \min_{1 \leq t \leq n} (n-1)^{-1} d_{(-t)}^2(\alpha, \theta) > 0$$

для всіх  $|\alpha| = 1, \dots, l+2$ , для яких  $g^{(\alpha)}(j, \theta) \neq 0$ .

III(1,m).  $\lim_{n \rightarrow \infty} \sup_{\theta \in T} n^{-1} \sum_{j=1}^n |g^{(\alpha)}(j, \theta)|^{lm} < \infty$ ,  $|\alpha| = 1, \dots, l$ .

IV.  $\lim_{n \rightarrow \infty} \inf_{\theta \in T} \min_{1 \leq t \leq n} \lambda_{\min} \left( (n-1)^{-1} (n\mathfrak{Z}_n(\theta) - \mathfrak{Z}(i, \theta)) \right) \geq \lambda_0 > 0$ , де

$$\mathfrak{Z}(j, \theta) = \left( g^i(j, \theta) g^r(j, \theta) \right)_{i,r=1}^q.$$

V(1,m).  $\mu_{lm+\delta} < \infty$  для деякого  $\delta > 0$ .

VI(m).  $\sup_{\theta \in T} P_{\theta}^n \{ |\hat{\theta} - \theta| \leq r \} = o(n^{-(m-2)/2})$  при  $n \rightarrow \infty$  для  $\hat{\theta} = \hat{\theta}_n, \hat{\theta}_{(-t)}$ ,  $1 \leq t \leq n$  і довільного  $r > 0$ .

VII(m).  $\sup_{\theta \in T} P_{\theta}^n \{ n^{1/2} |\hat{\theta} - \theta| > H \} \leq c_3 H^{-m}$  для  $\hat{\theta} = \hat{\theta}_n, \hat{\theta}_{(-t)}$ ,  $1 \leq t \leq n$  з однією й тією ж константою  $c_3 = c_3(m) < \infty$ .

Умови, за яких забезпечується виконання VI(m) та VII(m) для  $\hat{\theta}_n$ , наведені в [4, 7, 8].

### 4. ОСНОВНІ РЕЗУЛЬТАТИ

**Теорема 1.** Якщо для моделі (1) виконуються наведені вище умови регулярності I(k+4), II(k+2), III(k+4,m), IV, V(k+2,m), VI(k+2,m), то для деякого цілого  $m \geq k+4$  одержано за методом крос-перевірки оцінка дисперсії помилки спостережень  $C_n$  допускає а.р.

$$\sup_{\theta \in T} P_{\theta}^n \left\{ \left| n^{1/2} (C_n - \sigma^2) - \sum_{\nu=0}^{k-2} n^{-\nu/2} G_{\nu n}^C(\theta) \right| > c_4 n^{-(k-1)/2} \log^{(k+1)/2} n \right\} \\ = O(n^{-(m-2)/2} \log^{-m/2} n), \quad (4)$$

де

$$G_{0n}^C = n^{-1/2} \sum_{j=1}^n (\varepsilon_j^2 - \sigma^2),$$

а  $G_{\nu n}^C(\theta)$ ,  $\nu = 1, \dots, k-2$  — поліноми степеня  $\nu + 1$  відносно величин  $b^{(\alpha)}(\theta)$ ,  $|\alpha| = 1, \dots, \nu$ ,  $1 \leq l \leq \nu$  з рівномірно обмеженими по  $\theta \in T$  й  $n$  коефіцієнтами. Зокрема,

$$\begin{aligned} G_{1n}^C &= -\Lambda_n^{i_1 j_1} b^{i_1} b^{j_1} + 2\sigma^2 g; \\ G_{2n}^C &= \Lambda_n^{i_1 j_1} \Lambda_n^{i_2 j_2} \Lambda_n^{i_3 j_3} \Pi_{(i_1 i_2)(i_3)} b^{j_1} b^{j_2} b^{j_3} - \Lambda_n^{i_1 j_1} \Lambda_n^{i_2 j_2} b^{i_1 i_2} b^{j_1} b^{j_2} \\ &+ 2n^{-1/2} \sum_{t=1}^n \Lambda_n^{i_1 j_1} (\varepsilon_t^2 - \sigma^2) g^{i_1} g^{j_1} + 2\sigma^2 (-\Lambda_n^{i_1 i_2} \Lambda_n^{i_3 j_3} \Pi_{(i_1 i_2)(i_3)} b^{j_3} + \Lambda_n^{i_1 j_1} b^{i_1 j_1}). \end{aligned}$$

*Коментар.* Як і в одержаному в [1] а.р. функціоналу методу “складаного ножа”, вираз для полінома  $G_{2n}^C$  відрізняється від знайденого в роботі [3]. Це можна пояснити тим, що залишкові члени розкладу у роботі [3] не були центровані.

Слід також зауважити, що на відміну від а.р.  $\hat{\sigma}_n^2$ , помилки  $G_{\nu n}^C$  вже не будуть однорідними по величинах  $b^\alpha(\theta)$ . Це мало місце й для функціоналу методу “складаного ножа”.

З технічної точки зору доцільно подати функціонал (3) у вигляді

$$C_n = nQ_n - \frac{n-1}{n} \sum_{t=1}^n \hat{\sigma}_{(-t)}^2(\hat{\theta}_{(-t)}), \quad (5)$$

де

$$Q_n = \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n \left( X_j - g(j, \hat{\theta}_{(-t)}) \right)^2, \quad (6)$$

а  $\hat{\sigma}_{(-t)}^2(\hat{\theta}_{(-t)}) = (n-1)^{-1} \sum_{j \neq t} [X_j - g(j, \hat{\theta}_{(-t)})]^2$  — аналогічна  $\hat{\sigma}_n^2$  статистика для вибірки, з якої вилучено  $t$ -й елемент. Згадаємо, що функціонал методу “складаного ножа” має вигляд

$$J_n = n\hat{\sigma}_n^2 - \frac{n-1}{n} \sum_{t=1}^n \hat{\sigma}_{(-t)}^2(\hat{\theta}_{(-t)}), \quad (7)$$

тобто статистика (6) для  $C_n$  відіграє таку ж роль, як статистика (2) для  $J_n$ , що дає підстави для використання її при оцінюванні дисперсії помилки спостережень. Нійсно, має місце

**Лема.** Якщо для моделі (1) виконуються наведені вище умови регулярності I(k+2), II(k), III(k+2, m), IV, V(k, m), VI(m), то для деякого цілого  $m \geq k+2$  оцінка дисперсії помилки спостережень  $Q_n$  допускає а.р.

$$\begin{aligned} \sup_{\theta \in T} P_\theta^n \left\{ \left| n^{1/2} (Q_n - \sigma^2) - \sum_{\nu=0}^{k-2} n^{-\nu/2} G_{\nu n}^Q(\theta) \right| > c_5 n^{-(k-1)/2} \log^{(k+1)/2} n \right\} \\ = O(n^{-(m-2)/2} \log^{-m/2} n), \end{aligned} \quad (8)$$

де

$$G_{0n}^Q = n^{-1/2} \sum_{j=1}^n (\varepsilon_j^2 - \sigma^2),$$

а  $G_{\nu n}^Q(\theta)$ ,  $\nu = 1, \dots, k-2$  — поліноми степеня  $\nu+1$  відносно величин  $i b^{(\alpha)}(\theta)$ ,  $|\alpha| = 1, \dots, \nu$ ,  $1 \leq i \leq \nu$  з рівномірно обмеженими по  $\theta \in T$  й  $n$  коефіцієнтами. Зокрема,

$$G_{1n}^Q = -\Lambda_n^{i_1 j_1} b_{i_1}^{j_1} b^{j_1};$$

$$G_{2n}^Q = \Lambda_n^{i_1 j_1} \Lambda_n^{i_2 j_2} \Lambda_n^{i_3 j_3} \Pi_{(i_1 i_2)(i_3)} b_{i_1}^{j_1} b_{i_2}^{j_2} b_{i_3}^{j_3} - \Lambda_n^{i_1 j_1} \Lambda_n^{i_2 j_2} b_{i_1}^{i_2} b_{i_1}^{j_1} b^{j_2}.$$

*Доведення леми.* Поведення проводиться аналогічно [1]. Спочатку функціонал розкладається у ряд Тейлора й за допомогою умов регулярності розподілу 3 доводиться, що

$$\sup_{\theta \in T} P_{\theta}^n \left\{ \left| n^{1/2} (Q_n - \sigma^2) - \sum_{\nu=0}^{k-2} n^{-\nu/2} G_{\nu n}^Q(\theta) \right| > c_5 n \cdot n^{-(k-1)/2} \log^{k/2} n \right\} \quad (9)$$

$$= O(n^{-(m-2)/2} \log^{m/2} n),$$

де  $G_{\nu n}^Q(\theta) = (n/(n-1))^{1/2} A_{\nu n}^Q(\theta) - 2B_{\nu n}^Q(\theta)$ ,  $\nu = 1, \dots, k-2$ , а

$$A_{\nu n}^Q(\theta) = \sum_{r+|\alpha(r)|=\nu+1} 1/r! a_{i_1 \dots i_r}(\theta) \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n h_{\alpha_1(-t)}^{i_1}(\theta) \dots h_{\alpha_r(-t)}^{i_r}(\theta),$$

$$B_{\nu n}^Q(\theta) = \sum_{r+|\alpha(r)|=\nu} 1/r! b_{i_1 \dots i_r}(\theta) \frac{1}{n} \sum_{t=1}^n h_{\alpha_1(-t)}^{i_1}(\theta) \dots h_{\alpha_r(-t)}^{i_r}(\theta).$$

$h_{\alpha_1(-t)}^{i_1}$  —  $i$ -та компонента полінома а.р. оцінки найменших квадратів, одержаної за вибіркою, в якій вилучено  $t$ -й елемент. Далі використовується твердження про структуру поліномів а.р. о.н.к. [9]: при виконанні умов регулярності розділу 3 поліноми  $h_{\nu(-t)}(\theta)$  а.р. о.н.к. має таку структуру:

$$h_{\nu(-t)}(\theta) = \sum_{\mu=0}^{\nu} \sum_{\{i,j\}} c(\nu, \mu) \prod_{r=1}^{\nu+\mu+1} \Lambda_{(-t)}^{i_r j_r} \prod_{r=1}^{\mu} \Pi_{(m_1^1)(m_2^2)}^{(-t)}(\theta) \prod_{r=1}^{\nu+1} b_{(-t)}^{(\alpha_r)}(\theta),$$

де  $\sum_{\{i,j\}}$  означає підсумування за всіма можливими розбиттями множини

$$\{i_2, \dots, i_{\nu+\mu+1}\} \cup \{j_1, \dots, j_{\nu+\mu+1}\}$$

на  $U_{r=1}^{\mu} ((m_r^1) \cup (m_r^2)) \cup U_{\gamma=1}^{\nu+1} (\alpha_{\gamma})$ ,  $c(\nu, \mu)$  — не випадкові сталі коефіцієнти.

Аналогічно роботі [1], звільнімося за допомогою наведених нижче підстановок від величин, що мають індекс  $(-t)$ :

$$\Pi_{(m_1)(m_2)}^{(-t)} = [n/(n-1)] \left[ \Pi_{(m_1)(m_2)}^{(n)} - n^{-1} g^{(m_1)}(t, \theta) g^{(m_2)}(t, \theta) \right]; \quad (10)$$

$$i b_{(-t)}^{(\alpha)}(\theta) = [n/(n-1)]^{1/2} \left[ i b_n^{(\alpha)} - n^{-1/2} \varepsilon_t^i g^{(\alpha)}(t, \theta) \right]; \quad (11)$$

$$\Lambda_{(-t)}^{i_1 i_2} = (n-1)/n [\Lambda_n^{i_1 i_2} + n^{-1} (\Lambda_n^{i_1 j_1} g^{j_1}(t, \theta) g^{j_2}(t, \theta) \Lambda_n^{j_2 i_2}) + n^{-2} (\Lambda_n^{i_1 j_1} g^{j_1}(t, \theta) g^{j_2}(t, \theta)) \Lambda_n^{j_2 i_2} + \dots]. \quad (12)$$

В результаті одержуємо ряд за степенями  $n^{-1/2}$ . В загальному члені  $n$  стоїть у степені  $-\rho = -(\rho_{\Pi} + \frac{1}{2} \rho_{\Lambda} \rho_B + \frac{1}{2})$ , якщо  $\rho_B \neq 0$ , де  $\rho_{\Pi}$  — степень, одержаний з добутку  $\prod_{r=1}^{\nu+\mu} \Lambda_n^{i_r j_r}$ ,  $\rho_{\Lambda}$  — з добутку  $\prod_{r=1}^{\mu} \Pi_{(m_1^1)(m_2^2)}^{(n)}(\theta)$ ,  $\rho_B$  — з добутку  $\prod_{r=1}^{\nu+1} b_{(-t)}^{(\alpha_r)}(\theta)$ ,

і в степені  $-\rho = -(\rho_{\Pi} + \rho_{\Lambda})$ , якщо  $\rho_B = 0$ . Зберемо у  $G_{\nu n}(\theta)$  всі члени із степенем  $n^{-\nu/2}$  й проведемо центрування, як у [1]:

$$\begin{aligned}
 G_{\nu n}(\theta) = & P_{\nu n}(\theta) + \sum_{\{i,j\}} \sum_{r=1}^{\nu-1} \sum_{\mu=0}^{r-1} \sum_{\frac{r}{2} + \rho_{\Pi} + \rho_{\Lambda} = \frac{r}{2} + 1} \sum c(r, \rho_{\Pi}, \rho_{\Lambda}, \mu) (-1)^{\rho_{\Pi}} \prod_{\gamma=1}^{\mu+r+\rho_{\Lambda}} \Lambda_n^{i_{\gamma}, j_{\gamma}} \\
 & \times \prod_{\gamma=1}^{\mu-\rho_{\Lambda}} \Pi_{(m_{\gamma}^1)(m_{\gamma}^2)}^{(n)} \Pi_{(m_1) \dots (m_{2(\rho_{\Pi} + \rho_{\Lambda})})}^{(n)} \prod_{\gamma=1}^{r+1} 1 b_n^{(\alpha_{\gamma})} \\
 & + \sum_{\{i,j\}} \sum_{r=1}^{\nu-1} \sum_{\mu=0}^{r-1} \sum_{\frac{r}{2} + \rho_{\Pi} + \rho_{\Lambda} + \frac{\rho_B}{2} - \frac{1}{2} = \frac{r}{2}} \sum c(r, \rho_{\Pi}, \rho_{\Lambda}, \rho_B, \mu) (-1)^{\rho_{\Pi} + \rho_B} \prod_{\gamma=1}^{\mu+r+\rho_{\Lambda}} \Lambda_n^{i_{\gamma}, j_{\gamma}} \\
 & \times \prod_{\gamma=1}^{\mu-\rho_{\Lambda}} \Pi_{(m_{\gamma}^1)(m_{\gamma}^2)}^{(n)} \prod_{\gamma=1}^{r-\rho_B+1} 1 b_n^{(\alpha_{\gamma})} \cdot \rho_B B_n^{(\alpha_1) \dots (\alpha_{2(\rho_{\Pi} + \rho_{\Lambda}) + \rho_B})} \\
 & + \sum_{\{i,j\}} \sum_{r=1}^{\nu} \sum_{\mu=1}^{r-1} \sum_{\frac{r}{2} + \rho_{\Pi} + \rho_{\Lambda} + \frac{\rho_B}{2} = \frac{r}{2} + 1} \sum c(r, \rho_{\Pi}, \rho_{\Lambda}, \rho_B, \mu) (-1)^{\rho_{\Pi} + \rho_B} m_{\rho_B} \prod_{\gamma=1}^{\mu+r+\rho_{\Lambda}} \Lambda_n^{i_{\gamma}, j_{\gamma}} \\
 & \times \prod_{\gamma=1}^{\mu-\rho_{\Lambda}} \Pi_{(m_{\gamma}^1)(m_{\gamma}^2)}^{(n)} \Pi_{(m_1) \dots (m_{2(\rho_{\Pi} + \rho_{\Lambda}) + \rho_B})}^{(n)} \prod_{\gamma=1}^{r-\rho_B+1} 1 b_n^{(\alpha_{\gamma})},
 \end{aligned} \tag{13}$$

де

$$m_{\rho_B} B_n^{(\alpha_1) \dots (\alpha_r)} = n^{-1/2} \sum_{i=1}^n (c_i^{\rho_B} - m_{\rho_B}) g^{(\alpha_1)}(t, \theta) \dots g^{(\alpha_r)}(t, \theta).$$

Структура поліномів а.р.  $Q_n$  збігається з структурою поліномів а.р. функціоналу методу "складаного ножа", так що поліноми  $G_{\nu n}^Q(\theta)$  вже не будуть однорідними по величинах  $\delta_n^{(i)}(\theta)$ , як це мало місце для поліномів а.р.  $\hat{\sigma}_n^2$ .

Інформація про структуру поліномів а.р.  $Q_n$  нам потрібна, щоб звільнитися від лишаткового степеня  $n$  у формулі (9) й привести її до вигляду (8). Дійсно, в [1] за допомогою одновимірного рівномірного по  $\theta \in \Theta$  варіанту твердження 17.13 [10, с. 185–186] для поліномів, що мають структуру (19) при  $\nu = k - 1$ ,  $k$  доведено

$$\sup_{\theta \in \Theta} P_n^Q \{ |G_{\nu n}^Q(\theta)| > c_6 \log^{k+1/2} n \} = O(n^{-(m-2)/2} \log^{-m/2} n).$$

Це дозволяє винести  $n^{-\nu/2} G_{\nu n}^Q$ ,  $\nu = k - 1, k$  у залишковий член і звести (9) до виду (8).  $\square$

*Схема доведення теореми 1.* На підставі (5)–(7) функціонал (3) зводиться до вигляду

$$C_n = J_n + n(Q_n - \hat{\sigma}_n^2), \tag{14}$$

причому розклади усіх елементів правої частини (14) вже одержані. Скориставшись цими розкладами, прирівняємо в (14) поліноми при однакових степенях  $n^{-\nu/2}$  (верхній індекс позначає функціонал, до якого відноситься вираз):

$$G_{\nu n}^C = G_{\nu n}^J + n(G_{\nu+2, n}^Q - G_{\nu+2, n}^{\sigma}); \tag{15}$$

аналогічно для залишкових членів виконується

$$|R_{k-1, n}^C| \leq |R_{k-1, n}^J| + n(|R_{k+1, n}^Q| + |R_{k+1, n}^{\sigma}|),$$

де, згідно з (8) і аналогічними виразами з [1], [4], [5]

$$\begin{aligned} R_{k+1,n}^Q(\theta) &= n^{-(k-1)/2} n^{-1} \eta_{k+1,n}^Q(\theta), \\ \sup_{\theta \in T} P_{\theta}^n \{ |\eta_{k+1,n}^Q(\theta)| > c_7 \log^{(k+3)/2} n \} &= O(n^{-(m-2)/2} \log^{-m/2} n), \\ R_{k-1,n}^J(\theta) &= n^{-(k-1)/2} \eta_{k-1,n}^J(\theta), \\ \sup_{\theta \in T} P_{\theta}^n \{ |\eta_{k-1,n}^J(\theta)| > c_8 \log^{(k+1)/2} n \} &= O(n^{-(m-2)/2} \log^{-m/2} n), \\ R_{k+1,n}^{\sigma}(\theta) &= n^{-(k-1)/2} n^{-1} \eta_{k+1,n}^{\sigma}(\theta), \\ \sup_{\theta \in T} P_{\theta}^n \{ |\eta_{k+1,n}^{\sigma}(\theta)| > c_9 \log^{(k+2)/2} n \} &= O(n^{-(m-2)/2} \log^{-m/2} n). \end{aligned}$$

В результаті

$$R_{k-1,n}^C(\theta) = n^{-(k-1)/2} \eta_{k-1,n}^C(\theta),$$

де  $\eta_{k-1,n}^C(\theta) = \eta_{k-1,n}^J(\theta) + \eta_{k+1,n}^Q(\theta) + \eta_{k+1,n}^{\sigma}(\theta)$  й має місце

$$\sup_{\theta \in T} P_{\theta}^n \{ |\eta_{k-1,n}^C(\theta)| > c_{10} \log^{(k+3)/2} n \} = O(n^{-(m-2)/2} \log^{-m/2} n).$$

Початкові члени а.р. (4) можна одержати, виконавши підстановки (10)–(12) безпосередньо у функціоналі (3).  $\square$

*Зауваження.* Виразом (15) і початковими членами розкладів  $C_n$ ,  $J_n$  можна скористатися для доведення того факту, що різниця між а.р. функціоналів  $Q_n$  та  $\sigma_n^2$  проявляється, починаючи з третього члена:

$$G_{3,n}^Q = G_{3,n}^{\sigma} + \sigma^2 q n^{-1}.$$

За допомогою одержаних а.р. (4) й (8) за схемою [2, 4, 6] доводиться теорема про а.р. зсуву та дисперсії запропонованих оцінок. Для скорочення запису будемо позначати  $S(C_n) = E_{\theta}^n (n^{1/2} (C_n - \sigma^2))^2$ ,  $D(C_n) = D_{\theta}^n (n^{1/2} (C_n - \sigma^2))$  і так само для всіх інших функціоналів.

**Теорема 2.** *Якщо для моделі (1) при  $k = 4$  та  $m \geq 6$  виконуються наведені вище умови регулярності I(k+4), II(k+4), III(k+4,m), IV, V(k+2,m), VI(m), то для функціоналу  $Q_n$*

$$\sup_{\theta \in T} |E_{\theta}^n n^{1/2} (Q_n - \sigma^2) + q \sigma^2 n^{-1/2}| = \begin{cases} O(n^{-1/2} (\log n)^{-1}), & m = 6, 7; \\ O(n^{-1/2} (\log n)^{-3/2}), & m = 8, 9; \\ O(n^{-1/2} (\log n)^{-5/2}), & m \geq 10; \end{cases}$$

$$\sup_{\theta \in T} |S(Q_n) - \sigma^4 [(\gamma_2 + 2) + n^{-1} (q^2 - 2q - 2q\gamma_2 + 2\gamma_1 \sigma Z(\theta))]| = o(n^{-1}), \quad m \geq 12;$$

$$\sup_{\theta \in T} |D(Q_n) - \sigma^4 [(\gamma_2 + 2) + n^{-1} (-2q(\gamma_2 + 1) + 2\gamma_1 \sigma Z(\theta))]| = o(n^{-1}), \quad m \geq 12;$$

а для функціоналу методу крос-перевірки  $C_n$  —

$$\sup_{\theta \in T} |E_{\theta}^n n^{1/2} (C_n - \sigma^2) + q \sigma^2 n^{-1/2}| = \begin{cases} o(n^{-1/2}), & m = 10, 11; \\ o(n^{-1}), & m \geq 12; \end{cases}$$

$$\sup_{\theta \in T} |S(C_n) - \sigma^4 [(\gamma_2 + 2) + n^{-1} (q^2 + 2q - 2q(\gamma_2 + 3) - 2\gamma_1 \sigma Z(\theta))]| = o(n^{-1}),$$

$$\sup_{\theta \in T} |D(C_n) - \sigma^4 [(\gamma_2 + 2) + n^{-1} (2q(\gamma_2 + 3) + 2\gamma_1 \sigma Z(\theta))]| = o(n^{-1}),$$

$$m \geq 18;$$

де  $\gamma_1$  й  $\gamma_2$  — коефіцієнти асиметрії та ексцесу в.в.  $\varepsilon_j$ , а

$$Z(\theta) = \Lambda_n^{i_1 i_2} (\Lambda_n^{i_1 i_2} \Pi_{(i_1 i_2)(l_1)} \Pi_{(l_2)} - \Pi_{(i_1 i_2)}). \quad (16)$$

## 5. Висновки

Порівняємо на основі знайдених у даній роботі та в роботах [1, 2, 4, 6] а.р. статистичні властивості всіх чотирьох оцінок дисперсії помилки спостережень:  $C_n$ ,  $Q_n$ ,  $\hat{\sigma}_n^2$  та  $J_n$ . З точністю до членів степеня  $n^{-3/2}$  функціонал  $Q_n$  збігається із стандартним функціоналом  $\hat{\sigma}_n^2$ , але потребує більше операцій при обчисленні. Тому можна відзначити лише його теоретичну цінність. Дійсно, він виявився дуже корисним при одержанні а.р. функціоналу методу крос-перевірки, де безпосереднє застосування методики [4, 6] потребувало складніших умов регулярності, ніж наведені у розділі 3. З точністю до  $o(n^{-1})$  оцінка  $J_n$  має найменший зсув. Величини зсуву для  $C_n$  та  $Q_n$ ,  $\hat{\sigma}_n^2$  однакові за модулем й відрізняються за знаком.

Наведемо формули для а.р. середньоквадратичного відхилення та дисперсії  $\hat{\sigma}_n^2$  й  $J_n$ , одержані в [2, 4, 6].

$$S(J_n) = \sigma^4(\gamma_2 + 2) + 2q\sigma^4 n^{-1} + o(n^{-1}).$$

Вираз для  $D(J_n)$  збігається в виразом для  $S(J_n)$ .

$$S(\hat{\sigma}_n^2) = \sigma^4((\gamma_2 + 2) + n^{-1}[q^2 - 2q(\gamma_2 + 1) + 2\gamma_1 \sigma Z(\theta)]) + o(n^{-1}),$$

$$D(\hat{\sigma}_n^2) = \sigma^4((\gamma_2 + 2) + n^{-1}[-2q(\gamma_2 + 1) + 2\gamma_1 \sigma Z(\theta)]) + o(n^{-1}).$$

Ці оцінки рівномірні по  $\theta \in T$  й  $n$  і виконуються для  $m \geq 18$ .

Розглянемо різницю

$$S(\hat{\sigma}_n^2) - S(J_n) = \sigma^4(q^2 - 2q(\gamma_2 + 2) + 2\gamma_1 \sigma Z(\theta))n^{-1} + o(n^{-1}). \quad (17)$$

Знак різниці залежить від знаку виразу в правій частині (17). Відомо, що  $\gamma_2 \geq -2$  причому випадок  $\gamma_2 = -2$  відповідає виродженій ситуації, коли  $\varepsilon_j = \text{const}$ , і не буде розглядатися нижче. Нехай  $\gamma_1 = 0$ , тоді для  $q > 2(2 + \gamma_2)$  й великих  $n$   $S(\hat{\sigma}_n^2) > S(J_n)$ . А, наприклад, для гауссової  $(0, \sigma^2)$  в.в.  $\varepsilon_j$  ( $\gamma_2 = 0$ ) для вимірностей  $q = 1, 2, 3$  при великих  $n$   $S(\hat{\sigma}_n^2) < S(J_n)$ . Так само

$$S(C_n) - S(J_n) = \sigma^4(q^2 + 2q(\gamma_2 + 2) + 2\gamma_1 \sigma Z(\theta))n^{-1} + o(n^{-1}).$$

Оскільки  $\gamma_2 > -2$ , то при  $\gamma_1 = 0$  й великих  $n$   $S(C_n) > S(J_n)$ . Аналогічно

$$S(C_n) - S(\hat{\sigma}_n^2) = \sigma^4(4q(\gamma_2 + 2) - 4\gamma_1 \sigma Z(\theta))n^{-1} + o(n^{-1}).$$

Оскільки  $\gamma_2 > -2$ , то при  $\gamma_1 = 0$  й великих  $n$   $S(C_n) > S(\hat{\sigma}_n^2)$ .

Таким чином, при  $\gamma_1 = 0$  й великих  $n$  дисперсії та середньоквадратичні відхилення функціоналів  $Q_n$  та  $\hat{\sigma}_n^2$  виявляються найменшими (за винятком випадку  $q > 2(2 + \gamma_2)$ , коли  $S(\hat{\sigma}_n^2) > S(J_n)$ ). На другому місці за цими показниками стоїть  $J_n$ , а функціонал  $C_n$  має найгірші характеристики. Якщо ж в.в.  $\varepsilon_j$  має ненульову асиметрію ( $\gamma_1 \neq 0$ ), то на співвідношення дисперсій та середньоквадратичних відхилень впливатимуть властивості функції регресії, що характеризуються членом  $Z(\theta)$  (див. (16)). Зауважимо також, що на відміну від середньоквадратичних відхилень, співвідношення між  $D(\hat{\sigma}_n^2)$  і  $D(J_n)$  при  $\gamma_1 = 0$  й великих  $n$  не залежить від вимірності простору  $D(\hat{\sigma}_n^2) < D(J_n)$ .



## ЛІТЕРАТУРА

1. Т. А. Бардадым, А. В. Иванов, *Асимптотические разложения, связанные с функционалом метода "складного ножа" I*, Український математичний журнал **47** (1995), № 4, 443-451.
2. ———, *Асимптотические разложения, связанные с функционалом метода "складного ножа" II*, Український матем. журнал **47** (1995), № 6, 731-736.
3. S. A. Zwanzig, *A third order asymptotic comparison of least squares, Jackknifing and cross-validation for error variance estimation in nonlinear regression*, Math. Operat. und Statist. **16** (1985), № 1, 47-54.
4. А. В. Иванов, *Теория оценивания параметров нелинейных моделей регрессии*, Дис. д-ра физ.-мат. наук. 01.01.05. Защищена 18.11.91; Утв. 06.03.92; 0357000782, Киев, 1991.
5. J. Pfanzagl, *On the measurability and consistency of minimum contrast Estimates*, Metrika **14** (1996), № 2-3, 249-272.
6. Т. А. Бардадым, А. В. Иванов, *Асимптотические разложения, связанные с оценкой дисперсии ошибки наблюдения для модели "сигнал плюс шум"*, Теор. вероятност. и матем. статист. **33** (1985), 11-20.
7. А. В. Иванов, *Асимптотические разложения для распределения оценки наименьших квадратов параметра нелинейной функции регрессии*, Теор. вероятност. и применен. **21** (1976), № 3, 571-583.
8. ———, *Две теоремы о состоятельности оценок наименьших квадратов*, Теор. вероятност. и матем. статист. **28** (1983), 25-34.
9. Т. А. Бардадым, *Про структуру асимптотичних розкладів оцінки найменших квадратів та оцінки дисперсії*, Теор. ймовірност. та матем. статист. **53** (1995), 1-5.
10. Р. Н. Бхаттачария, Р. Ранга Рао, *Аппроксимация нормальным распределением и асимптотические разложения*, "Наука", Москва, 1982.

252650, ГСП КИЇВ, ПРОСПЕКТ АКАДЕМІКА ГЛУШКОВА, 40, ІНСТИТУТ КІБЕРНЕТИКИ ІМ. В. М. ГЛУШКОВА

252650, ГСП КИЇВ, ПРОСПЕКТ АКАДЕМІКА ГЛУШКОВА, 40, ІНСТИТУТ КІБЕРНЕТИКИ ІМ. В. М. ГЛУШКОВА

Надійшла 21.06.94