

ВИПРАВЛЕННЯ $T(q)$ -ВІРОГІДНОЇ ОЦІНКИ В ПОКАЗНИКОВІЙ СТРУКТУРНІЙ МОДЕЛІ З ПОХИБКАМИ ВИМІРЮВАННЯ

УДК 519.21

А. В. САВЧЕНКО

Анотація. Вивчається показникова структурна модель регресії з похибками вимірювання. Побудовано виправлену $T(q)$ -вірогідну оцінку для коефіцієнтів регресії. Отримано достатню умову строгої конзистентності оцінки, коли обсяг вибірки прямує до нескінченності, а q залежить від обсягу вибірки і прямує до 1.

Анотація. The exponential structural measurement error model is studied. The corrected $T(q)$ -likelihood estimator of regression coefficients is constructed. When the sample size tends to infinity and q depends on the sample size and q tends to 1, a sufficient condition for strong consistency of the estimator is presented.

Анотація. Изучается показательная структурная модель регрессии с ошибками измерения. Построена исправленная $T(q)$ -правдоподобная оценка для коэффициентов регрессии. Получено достаточное условие строгой состоятельности оценки, когда размер выборки стремится к бесконечности и q зависит от объема выборки и стремится к 1.

1. Вступ

У статті вивчається загальна модель нелінійної регресії з похибками у змінних, де відгук має умовний показниковий розподіл відносно прихованої змінної.

За невідомого розподілу прихованої змінної, виправлена (CS, Corrected Score) оціночна процедура дає конзистентну оцінку, див. роботу [4]. Але відомо, що CS оцінка має нестійку поведінку при малих і середніх обсягах вибірки. В роботах [1] та [5] побудовано модифікацію CS оцінки для малої вибірки, що стійкіша для малої і середньої вибірок і асимптотично еквівалентна CS оцінці, коли обсяг вибірки прямує до нескінченності. В даній статті використовується інша ідея модифікувати CS оцінку при малих і середніх обсягах вибірки.

Існує низка статей, пов'язаних з $T(q)$ -вірогідною оцінкою за відсутності похибок у змінних. У роботах [2, 3] вивчаються властивості оцінки шляхом асимптотичного аналізу і комп'ютерних моделювань.

Метою цієї статті є розгляд виправленої $T(q)$ -вірогідної оцінки за наявності похибок вимірювання.

Позначимо через \mathbf{E} математичне сподівання випадкових величин, векторів або матриць, \mathbf{D} означає дисперсію. Математичне сподівання $\mathbf{E}_b f$ береться за умови, що b — істинне значення параметра β . Верхній індекс T означає транспонування.

Стаття влаштована наступним чином. У розділі 2 описується модель спостережень. Розділ 3 представляє виправлену $T(q)$ -вірогідну оцінку. В розділі 4 доводиться строга конзистентність оцінки. Розділ 5 містить висновки, а в додатку формулюється лема, на якій ґрунтуються доведення конзистентності.

2010 Mathematics Subject Classification. 62J12.

Ключові слова і фрази. Показникова структурна модель, похибка вимірювання, $T(q)$ -вірогідна оцінка, виправлена оціночна функція.

2. МОДЕЛЬ СПОСТЕРЕЖЕНЬ

Розглянемо відгук y , $f(y|\lambda) = \lambda e^{-\lambda y}$, $y \geq 0$, з неспостережуваною випадковою пояснювальною змінною ξ , такою що $\lambda = e^{\beta_0 + \beta_1 \xi}$. Замість ξ спостерігається сурогата змінна $x = \xi + \delta$, де $\delta \sim \mathcal{N}(0, \sigma_\delta^2)$. Випадкова величина δ називається похибкою вимірювання і припускається незалежною від ξ та y . Вважаємо дисперсію похибки σ_δ^2 відомою.

Спостерігаються незалежні копії моделі $z_i = (y_i, x_i)$, $i = 1, \dots, n$, оцінюється вектор $\beta = (\beta_0; \beta_1)^T$ (тут β є істинним значенням параметра). Позначимо $f(y, \xi, \beta) = f(y|\lambda)$, $\lambda = e^{\beta_0 + \beta_1 \xi}$. Припускаємо, що всі експоненційні моменти ξ скінчені, тобто для всіх $a \in \mathbb{R}$ $\mathbb{E}e^{a\xi} < \infty$. Маємо

$$\begin{aligned}\mathbb{E}_\beta y &= \mathbb{E}\mathbb{E}_\beta(y|\xi) = \mathbb{E}\frac{1}{\lambda} = \mathbb{E}e^{-\beta_0 - \beta_1 \xi} = e^{-\beta_0}\mathbb{E}e^{-\beta_1 \xi}, \\ \mathbb{D}_\beta y &= \mathbb{E}\mathbb{D}_\beta(y|\xi) + \mathbb{D}\mathbb{E}_\beta(y|\xi) = \mathbb{E}\frac{1}{\lambda^2} + \mathbb{D}\frac{1}{\lambda} = \mathbb{E}e^{-2\beta_0 - 2\beta_1 \xi} + \mathbb{D}e^{-\beta_0 - \beta_1 \xi} \\ &= e^{-2\beta_0} (2\mathbb{E}e^{-2\beta_1 \xi} - (\mathbb{E}e^{-\beta_1 \xi})^2).\end{aligned}$$

Для $u > 0$, $q > 0$, введемо перетворення Бокса–Кокса

$$T(q, u) = \begin{cases} \frac{u^{1-q}-1}{1-q}, & \text{якщо } q \neq 1; \\ \ln u, & \text{якщо } q = 1. \end{cases}$$

$T(q)$ -вірогідна оціночна функція визначається як

$$S^{(q)}(y, \xi, \beta) = \frac{\partial}{\partial \beta} T(q, f(y, \xi, \beta)) = f^{-q} \frac{\partial f}{\partial \beta} = e^{\lambda y(q-1)} \lambda^{1-q} (1 - \lambda y)(1; \xi)^T.$$

Для $q = 1$, $S^{(q)}$ збігається з оціночною функцією методу максимальної вірогідності. За відсутності похибки вимірювання, $S^{(q)}$ розглядалась в статтях [2, 3]. З $q = q_n \rightarrow 1$ і $\sqrt{n}(q_n - 1) \rightarrow 0$ при $n \rightarrow \infty$, $T(q)$ -вірогідна оціночна функція дає конзистентну оцінку β з тою ж ефективністю, що і оцінка максимальної вірогідності (OMB), але з кращою поведінкою для малих вибірок. За відсутності похибки вимірювання OMB, позначена як $\widehat{\beta}_n$, задається рівністю:

$$\widehat{\beta}_n = \underset{\beta \in \Theta}{\operatorname{argmax}} \sum_{i=1}^n \ln(f(y_i, \xi_i, \beta)),$$

де $\widehat{\beta}_n = (\widehat{\beta}_{0,n}, \widehat{\beta}_{1,n})^T$ і параметрична множина $\Theta \subset \mathbb{R}^2$.

3. ПОБУДОВА ОЦІНОЧНОГО РІВНЯННЯ

Адаптуємо оціночну функцію $S^{(q)}$ до похибок вимірювання, побудувавши виправлену оціночну функцію $S_C^{(q)}$ таку, що для всіх β з Θ виконується майже напевно

$$\mathbb{E}_b \left[S_C^{(q)}(y, x, \beta) \middle| y, \xi \right] = S^{(q)}(y, \xi, \beta). \quad (1)$$

Виправлена $T(q)$ -вірогідна оцінка $\widehat{\beta}_n(q)$ визначається як вимірний розв'язок рівняння

$$\sum_{i=1}^n S_C^{(q)}(y_i, x_i, \beta) = 0, \quad \beta \in \Theta. \quad (2)$$

Позначимо $h(y, x) = S_C^{(q)}(y, x, \beta)$. Тоді

$$\begin{aligned} \mathbb{E}_b[h(y, x)|y, \xi] &= f^{-q} \frac{\partial f}{\partial \beta} = e^{\lambda(q-1)y} \cdot (\lambda^{1-q} - \lambda^{2-q}y) \binom{1}{\xi} \\ &= \left(\sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^{n-q+1}(q-1)^n y^n}{n!} - \sum_{n=0}^{\infty} \frac{\lambda^{n-q+2}(q-1)^n y^{n+1}}{n!} \right) \binom{1}{\xi}, \end{aligned} \quad (3)$$

де $\lambda = e^{\beta_0 + \beta_1 \xi}$. Розв'язок рівняння деконволюції (3) можна знайти у вигляді

$$h(y, x) = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(q-1)^n y^n}{n!} \binom{\varphi_n(x)}{\psi_n(x)} - \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(q-1)^n y^{n+1}}{n!} \binom{\varphi_{n+1}(x)}{\psi_{n+1}(x)}. \quad (4)$$

Тут $\varphi_n(x)$ і $\psi_n(x)$ задовольняють наступні рівняння деконволюції:

$$\mathbb{E}[\varphi_n(x)|\xi] = \lambda^{n-q+1} = e^{(\beta_0 + \beta_1 \xi)(n-q+1)}, \quad (5)$$

$$\mathbb{E}[\psi_n(x)|\xi] = \lambda^{n-q+1}\xi = e^{(\beta_0 + \beta_1 \xi)(n-q+1)}\xi. \quad (6)$$

Тепер розв'яжемо рівняння (5). Нехай $a_n = \beta_0(n - q + 1)$, $r_n = \beta_1(n - q + 1)$. Перепишемо (5) у вигляді $\mathbb{E}[\varphi_n(x)|\xi] = e^{a_n + r_n \xi}$ і шукаємо $\varphi_n(x)$ виду $\varphi_n(x) = C_n e^{r_n x}$. Отримаємо $\mathbb{E}(e^{r_n(\xi+\delta)} \cdot C_n|\xi) = C_n e^{r_n \xi} \mathbb{E}e^{r_n \delta} = e^{a_n + r_n \xi}$, звідки $C_n = (\mathbb{E}e^{r_n \delta})^{-1} e^{a_n}$. Нагадаємо, що $\delta \sim \mathcal{N}(0, \sigma_\delta^2)$. З рівності $\mathbb{E} \exp(r_n \delta) = \exp(r_n^2 \sigma_\delta^2 / 2)$ маємо

$$\mathbb{E} \delta \exp(r_n \delta) = \frac{d}{dr_n} \mathbb{E} \exp(r_n \delta) = r_n \sigma_\delta^2 \exp\left(\frac{r_n^2 \sigma_\delta^2}{2}\right).$$

Звідси

$$\begin{aligned} \varphi_n(x) &= C_n e^{r_n x} = \frac{e^{(\beta_0 + \beta_1 x)(n-q+1)}}{\mathbb{E} e^{\beta_1(n-q+1)\delta}} \\ &= \exp\left((\beta_0 + \beta_1 x)(n - q + 1) - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n - q + 1)^2}{2}\right). \end{aligned} \quad (7)$$

Далі розв'яжемо (6). Перепишемо (6) у вигляді $\mathbb{E}[\psi_n(x)|\xi] = \xi e^{a_n + r_n \xi}$ і шукаємо $\psi_n(x)$ виду $\psi_n(x) = e^{r_n x} (C_{1,n} + C_{2,n} x)$. Analogічно знаходимо

$$\begin{aligned} \psi_n(x) &= e^{r_n x} (C_{1,n} + C_{2,n} x) = -\frac{e^{a_n + r_n x} \mathbb{E} \delta e^{r_n \delta} - x e^{a_n + r_n x} \mathbb{E} e^{r_n \delta}}{(\mathbb{E} e^{r_n \delta})^2} \\ &= \frac{e^{(\beta_0 + \beta_1 x)(n-q+1)}}{\mathbb{E} e^{\beta_1(n-q+1)\delta}} \left(x - \frac{\mathbb{E} \delta e^{\beta_1 \delta (n-q+1)}}{\mathbb{E} e^{\beta_1 \delta (n-q+1)}} \right) \\ &= (x - \beta_1(n - q + 1) \sigma_\delta^2) \exp\left((\beta_0 + \beta_1 x)(n - q + 1) - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n - q + 1)^2}{2}\right). \end{aligned} \quad (8)$$

Нарешті отримаємо $h(y, x)$ згідно з (4), (7), (8). Ряди в (4) абсолютно збіжні за ознакою Даламбера. За теоремою Фубіні можемо змінити порядок підсумування і обчислити $\mathbb{E}[\varphi_n(x)|\xi]$ та $\mathbb{E}[\psi_n(x)|\xi]$, тому справді функція (4) з $\varphi_n(x)$ і $\psi_n(x)$, представленими у (7), (8), задовольняє рівняння (1).

Якщо $q = 1$, тоді з (4) отримаємо

$$S_C^{(1)}(y, x, \beta) = \binom{\varphi_0}{\psi_0} - y \binom{\varphi_1}{\psi_1} = \begin{pmatrix} 1 - y \exp\left(\beta_0 + \beta_1 x - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2}\right) \\ x - y(x - \beta_1 \sigma_\delta^2) \exp\left(\beta_0 + \beta_1 x - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2}\right) \end{pmatrix}.$$

При побудові оцінки $\widehat{\beta}_n(q)$, $q > 0$, не використовується розподіл ξ .

4. Конзистентність оцінки

Нижче “зрештою” означає наступне: для послідовності випадкових величин

$$\{U_n : n \geq 1\}$$

послідовність тверджень $A_n(U_n)$ виконується зрештою за ймовірнісною мірою P , якщо існує випадкова подія $\Omega_0 \subset \Omega$, $\mathsf{P}(\Omega_0) = 1$, така що $\forall \omega \in \Omega_0 \exists N(\omega) \forall n \geq N : A_n(U_n(\omega))$ виконується.

Теорема 4.1. *Нехай виконуються умови:*

1. $q = q_n$, причому $0 < q_n \leq 1$, $n \geq 1$, та $q_n \rightarrow 1$ при $n \rightarrow \infty$.
2. Параметрична множина Θ – відома компактна множина в \mathbb{R}^2 та істинне значення b параметра β є внутрішньою точкою Θ .
3. Існує $K > 0$ таке, що $|\xi| \leq K$ майже напевно, де K – невідома стала.
4. $D\xi \neq 0$.

Тоді зрештою рівняння (2) має розв’язок.

Визначимо оцінку $\widehat{\beta}_{CS}^{(q)}$ як розв’язок (2), якщо існує такий розв’язок; інакше покладемо $\widehat{\beta}_{CS}^{(q)} = 0$. Доведення теореми 4.1 наводиться нижче.

Теорема 4.2. *За умов теореми 4.1 оцінка $\widehat{\beta}_{CS}^{(q)}$ є строго конзистентною, тобто $\widehat{\beta}_{CS}^{(q)} \rightarrow b$ з ймовірністю 1 при $n \rightarrow \infty$, де b є істинним значенням β .*

Доведення теорем 4.1 і 4.2. Використовуємо лему О. Усольцевої [6] (див. Додаток) Маємо оціночне рівняння $\sum_{i=1}^n S_C(y_i, x_i, \beta, q_n) = 0$, в якому $q_n \rightarrow 1$ при $n \rightarrow \infty$, де

$$\begin{pmatrix} S_1(y_i, x_i, \beta, q_n) \\ S_2(y_i, x_i, \beta, q_n) \end{pmatrix} = S_C(y_i, x_i, \beta, q_n) = S_C^{(q_n)}(y_i, x_i, \beta).$$

Позначимо

$$\begin{aligned} S_n(\beta) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n S_C(y_i, x_i, \beta, 1), \\ \Phi_n(\beta) &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (S_C(y_i, x_i, \beta, q_n) - S_C(y_i, x_i, \beta, 1)). \end{aligned}$$

Перепишемо оціночне рівняння у вигляді $S_n(\beta) + \Phi_n(\beta) = 0$, $\beta \in \Theta$.

Маємо

$$\begin{aligned} \mathsf{E}_b y^n e^{\beta_1 \xi} &= \mathsf{E} \mathsf{E}_b (y^n e^{\beta_1 \xi} | \xi) = \mathsf{E} \frac{e^{\beta_1 \xi} n!}{\lambda^n(b_0, b_1)} = n! e^{-b_0 n} \mathsf{E} e^{(\beta_1 - b_1) \xi}, \quad (9) \\ \mathsf{E}_b y e^{\beta_1 \xi} &= \mathsf{E} \mathsf{E}_b (y e^{\beta_1 \xi} | \xi) = \mathsf{E} \frac{e^{\beta_1 \xi}}{\lambda(b_0, b_1)} = e^{-b_0} \mathsf{E} e^{(\beta_1 - b_1) \xi}, \\ \mathsf{E}_b y |\xi| e^{\beta_1 \xi} &= \mathsf{E} \mathsf{E}_b (y |\xi| e^{\beta_1 \xi} | \xi) = \mathsf{E} \frac{|\xi| e^{\beta_1 \xi}}{\lambda(b_0, b_1)} = e^{-b_0} \mathsf{E} |\xi| e^{(\beta_1 - b_1) \xi}, \\ \mathsf{E}_b y \xi^2 e^{\beta_1 \xi} &= \mathsf{E} \mathsf{E}_b (y \xi^2 e^{\beta_1 \xi} | \xi) = \mathsf{E} \frac{\xi^2 e^{\beta_1 \xi}}{\lambda(b_0, b_1)} = e^{-b_0} \mathsf{E} \xi^2 e^{(\beta_1 - b_1) \xi}, \\ \mathsf{E} e^{ax} &= \mathsf{E} e^{a\xi + a\delta} = \mathsf{E} e^{a\xi} e^{\frac{a^2 \sigma_\delta^2}{2}}, \\ \mathsf{E} x e^{ax} &= \mathsf{E} \xi e^{a\xi} \mathsf{E} e^{a\delta} + \mathsf{E} e^{a\xi} \mathsf{E} \delta e^{a\delta} = (\mathsf{E} \xi e^{a\xi} + a\sigma_\delta^2 \mathsf{E} e^{a\xi}) e^{\frac{a^2 \sigma_\delta^2}{2}}. \end{aligned}$$

Нагадаємо, що $\delta \sim \mathcal{N}(0, \sigma_\delta^2)$. З рівності $\mathsf{E} \exp(r_n \delta) = \exp(r_n^2 \sigma_\delta^2 / 2)$ маємо

$$\mathsf{E} \delta^2 \exp(r_n \delta) = \frac{d^2}{dr_n^2} \mathsf{E} \exp(r_n \delta) = (r_n^2 \sigma_\delta^4 + \sigma_\delta^2) \exp\left(\frac{r_n^2 \sigma_\delta^2}{2}\right).$$

Тоді $E x^2 e^{ax} = (E \xi^2 e^{a\xi} + 2a\sigma_\delta^2 E \xi e^{a\xi} + (a^2\sigma_\delta^4 + \sigma_\delta^2) E e^{a\xi}) \exp(a^2\sigma_\delta^2/2)$. Усі наведені математичні сподівання скінченні згідно з умовою 3 теореми 4.1.

Розглянемо умову 1 леми 6.1. Те, що $S_C(y_i, x_i, \cdot, 1) \in C^1(\Theta)$ майже напевно, випливає з вигляду цієї вектор-функції; належність до класу $C^1(\Theta)$ означає, що не-перервна диференційованість виконується на деякій відкритій множині, що містить Θ . Тепер введемо норму в \mathbb{R}^2 : $\|z\| = |z_1| + |z_2|$, $z \in \mathbb{R}^2$. Обмежимо наступне математичне сподівання, використовуючи незалежність ξ та δ , нормальний розподіл δ та нерівність $E|\delta|e^{\beta_1\delta} \leq \sigma_\delta e^{\beta_1\sigma_\delta^2}$, яка випливає з нерівності Коші–Шварца:

$$\begin{aligned} E_b \|S_C(y, x, \beta, 1)\| &= E_b \left| 1 - y \exp \left(\beta_0 + \beta_1 \xi + \beta_1 \delta - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2} \right) \right| \\ &\quad + E_b \left| \xi + \delta - y (\xi + \delta - \beta_1 \sigma_\delta^2) \cdot \exp \left(\beta_0 + \beta_1 \xi + \beta_1 \delta - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2} \right) \right| \\ &\leq 1 + \exp \left(\beta_0 - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2} \right) E e^{\beta_1 \delta} E_b y e^{\beta_1 \xi} + E |\xi| + E |\delta| \\ &\quad + \exp \left(\beta_0 - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2} \right) (E e^{\beta_1 \delta} E_b y (|\xi| + |\beta_1| \sigma_\delta^2) e^{\beta_1 \xi} E |\delta| e^{\beta_1 \delta} E_b y e^{\beta_1 \xi}) \\ &\leq 1 + E |\xi| + E |\delta| \\ &\quad + e^{\beta_0 - b_0} \left(E |\xi| e^{(\beta_1 - b_1) \xi} + \left(1 + \sigma_\delta \exp \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2} + |\beta_1| \sigma_\delta^2 \right) E e^{(\beta_1 - b_1) \xi} \right). \end{aligned}$$

Усі вирази в правій частині нерівності за умовою 3 теореми 4.1 обмежені зверху. Таким чином, $E_b \|S_C(y, x, \beta, 1)\| < \infty$.

В умові 2 леми 6.1 функція

$$\begin{aligned} S_\infty(\beta, b) &:= E_b S_C(y, x, \beta, 1) = E_b S_C^{(1)}(y, x, \beta) = E_b E_b (S^{(1)}(y, x, \beta) \mid y, \xi) \\ &= E_b S^{(1)}(y, \xi, \beta) = E_b (1 - \lambda(\beta)y)(1; \xi)^T = E \left(1 - \frac{\lambda(\beta)}{\lambda(b)} \right) (1; \xi)^T \\ &= E (1 - \exp(\beta_0 - b_0 + (\beta_1 - b_1)\xi)) (1; \xi)^T \end{aligned}$$

неперервна по $\beta = (\beta_0; \beta_1)^T$ на Θ .

Перевіримо умову 3 леми 6.1. Матриця Якобі

$$\frac{\partial S_C^{(1)}(y, x, \beta)}{\partial \beta^T} = y \exp(\beta_0 + \beta_1 x - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2}) \begin{pmatrix} -1 & -(x - \beta_1 \sigma_\delta^2) \\ -(x - \beta_1 \sigma_\delta^2) & (\sigma_\delta^2 - (x - \beta_1 \sigma_\delta^2)^2) \end{pmatrix} = (a_{ij})_{i,j=1}^2$$

є 2×2 -матриця.

Будемо використовувати матричну норму $\|A\| = \sum_{i,j=1}^2 |a_{ij}|$. Обмежимо математичне сподівання норми цієї матриці зверху, використовуючи умову 3 теореми 4.1:

$$\begin{aligned} E_b \left\| \frac{\partial S_C^{(1)}(y, x, \beta)}{\partial \beta^T} \right\| &\leq \exp \left(\beta_0 - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2} \right) E_b y (1 + 2|x| + 2|\beta_1| \sigma_\delta^2 + \sigma_\delta^2 + 2x^2 + 2\beta_1^2 \sigma_\delta^4) e^{\beta_1 x} \\ &\leq e^{\beta_0 - b_0} \left(2E|\xi| e^{(\beta_1 - b_1)\xi} + \left(1 + 2|\beta_1| \sigma_\delta^2 + 5\sigma_\delta^2 + 6\beta_1^2 \sigma_\delta^4 + 2\sigma_\delta \exp \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2} \right) E e^{(\beta_1 - b_1)\xi} \right. \\ &\quad \left. + E \xi^2 e^{(\beta_1 - b_1)\xi} \right) < \infty. \end{aligned}$$

Розглянемо умову 4 леми 6.1. Матриця Якобі

$$\frac{\partial S_\infty(\beta, b)}{\partial \beta^T} = -e^{\beta_0 - b_0} \begin{pmatrix} \mathbb{E} e^{(\beta_1 - b_1)\xi} & \mathbb{E} \xi e^{(\beta_1 - b_1)\xi} \\ \mathbb{E} \xi e^{(\beta_1 - b_1)\xi} & \mathbb{E} \xi^2 e^{(\beta_1 - b_1)\xi} \end{pmatrix}$$

є симетричною;

$$V := \left. \frac{\partial S_\infty(\beta, b)}{\partial \beta^T} \right|_{\beta=b} = \frac{\partial S_\infty(b, b)}{\partial \beta^T}$$

— невироджена матриця, бо її визначник відрізняється від 0 внаслідок умови 4 теореми 4.1:

$$\det \frac{\partial S_\infty(b, b)}{\partial \beta^T} = \begin{vmatrix} 1 & \mathbb{E} \xi \\ \mathbb{E} \xi & \mathbb{E} \xi^2 \end{vmatrix} = D\xi \neq 0.$$

Для перевірки умови 5 леми 6.1 розв'яжемо систему рівнянь відносно β :

$$S_\infty(\beta, b) = 0,$$

або

$$\begin{cases} 1 - e^{\beta_0 - b_0} \mathbb{E} e^{(\beta_1 - b_1)\xi} = 0, \\ \mathbb{E} \xi - e^{\beta_0 - b_0} \mathbb{E} \xi e^{(\beta_1 - b_1)\xi} = 0. \end{cases}$$

Якщо $\beta = b$, тоді $S_\infty(b, b) = 0$.

Припустимо, що існує таке $\beta \neq b$, що $S_\infty(\beta, b) = 0$, позначимо $f(\beta) = S_\infty(\beta, b)$. Розглянемо $g(t) = (f(tb + (1-t)\beta), b - \beta)$, тоді за припущенням $g(0) = g(1) = 0$. За теоремою Ролля існує таке $\tau \in (0, 1)$, що $g'(\tau) = 0$ і

$$(b - \beta)^T \left(\left. \frac{\partial S_\infty(\beta, b)}{\partial \beta^T} \right|_{\beta=\bar{b}} \right) (b - \beta) = 0, \quad (10)$$

де точка \bar{b} розташована на відрізку з кінцями b і β . З нерівності Коші випливає, що

$$\left(\mathbb{E} \xi e^{(\beta_1 - b_1)\xi/2} e^{(\beta_1 - b_1)\xi/2} \right)^2 \leq \mathbb{E} \xi^2 e^{(\beta_1 - b_1)\xi} \mathbb{E} e^{(\beta_1 - b_1)\xi},$$

звідки

$$\det \frac{\partial S_\infty(\beta, b)}{\partial \beta^T} \geq 0.$$

Тут насправді виконується строга нерівність, бо

$$\frac{\xi e^{(\beta_1 - b_1)\xi/2}}{e^{(\beta_1 - b_1)\xi/2}} = \xi$$

не є сталою величиною внаслідок умови 4 теореми 4.1. Звідси, використовуючи критерій Сильвестра, остаточно отримаємо, що матриця

$$\left. \frac{\partial S_\infty(\beta, b)}{\partial \beta^T} \right|_{\beta=\bar{b}}$$

від'ємно визначена для для всіх $b \in \Theta$, тоді приходимо до суперечності з рівністю (10).

Таким чином, рівняння $S_\infty(\beta, b) = 0$ має єдиний розв'язок на Θ . Крім того, $S_\infty(\beta, b) = 0$ тоді і тільки тоді, коли $\beta = b$.

Розглянемо умову 6 леми 6.1. Для того, щоб показати, що $\sup_{\beta \in \Theta} |\Phi_n(\beta)| \xrightarrow{P1} 0$, оцінимо

$$\begin{aligned} \|\Phi_n(\beta)\| &\leq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \|S_C(y_i, x_i, \beta, q_n) - S_C(y_i, x_i, \beta, 1)\| \\ &\leq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^2 \sup_{q_n \leq \gamma_n \leq 1, \beta \in \Theta} \left| \frac{\partial S_k(y_i, x_i, \beta, \gamma_n)}{\partial q} \right| |q_n - 1|, \\ |q_n - 1| \cdot \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^2 &\sup_{1-\tilde{\delta} \leq \gamma \leq 1, \beta \in \Theta} \left| \frac{\partial S_k(y_i, x_i, \beta, \gamma)}{\partial q} \right| \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty. \end{aligned}$$

Вимагаємо, щоб для кожного $k = 1, 2$ $\exists \tilde{\delta} > 0$:

$$\mathsf{E}_b \sup_{1-\tilde{\delta} \leq \gamma \leq 1, \beta \in \Theta} \left| \frac{\partial S_k(y_i, x_i, \beta, \gamma)}{\partial q} \right| < \infty.$$

Диференціюючи $S_C^{(q)}(y, x, \beta)$ по q , отримаємо вектор. Для першого компоненту ($k = 1$):

$$\begin{aligned} \frac{\partial S_1(y, x, \beta, q)}{\partial q} &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(q-1)^n y^{n+1}}{n!} \exp \left((\beta_0 + \beta_1 x)(n-q+2) - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+2)^2}{2} \right) \\ &\quad + \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(q-1)^n y^n}{n!} (-\beta_0 - \beta_1 x + \beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+1)) \\ &\quad \times \exp \left((\beta_0 + \beta_1 x)(n-q+1) - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+1)^2}{2} \right) \\ &\quad - \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(q-1)^n y^{n+2}}{n!} \exp \left((\beta_0 + \beta_1 x)(n-q+3) - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+3)^2}{2} \right) \\ &\quad - \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(q-1)^n y^{n+1}}{n!} (-\beta_0 - \beta_1 x + \beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+2)) \\ &\quad \times \exp \left((\beta_0 + \beta_1 x)(n-q+2) - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+2)^2}{2} \right). \end{aligned}$$

Оцінимо $x \leq |x| \leq |\xi| + |\delta|$, $|\beta_0| \leq C_0$, $|\beta_1| \leq C_1$ та

$$\begin{aligned} \mathsf{E} \sup_{|\beta_1| \leq C_1} &\exp \left(-\frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+1)^2}{2} + \beta_1 (n-q+1) |\delta| \right) \\ &\leq \mathsf{E} \sup_{|\beta_1| \leq C_1} \exp \left(-\frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+1)^2}{2} + \beta_1 (n-q+1) \delta \right) \\ &\quad + \mathsf{E} \sup_{|\beta_1| \leq C_1} \exp \left(-\frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+1)^2}{2} - \beta_1 (n-q+1) \delta \right) \\ &\leq 2 \mathsf{E} \sup_{|\beta_1| \leq C_1} \exp \left(-\frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+1)^2}{2} + |\beta_1| (n-q+1) \delta \right). \end{aligned}$$

Із рівностей в лемі 6.2 та $\delta = \sigma_\delta \tau$, де $\tau \sim \mathcal{N}(0, 1)$, випливають нерівності

$$\begin{aligned} \mathbf{E} \sup_{|\beta_1| \leq C_1} \exp \left(-\frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+1)^2}{2} + |\beta_1|(n-q+1)\delta \right) &\leq C_1 \sigma_\delta (n-q+1) \sqrt{\frac{2}{\pi}} + 1, \\ \mathbf{E} \sup_{|\beta_1| \leq C_1} |\delta| \exp \left(-\frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+1)^2}{2} + |\beta_1|(n-q+1)\delta \right) \\ &\leq \frac{C_1^2 \sigma_\delta^3 (n-q+1)^2}{\sqrt{2\pi}} + C_1 \sigma_\delta^2 (n-q+1) + \sigma_\delta \sqrt{\frac{2}{\pi}}. \end{aligned}$$

Використовуючи формулу (9), умови 2 і 3 теореми 4.1, формули суми геометричної прогресії та дії над степеневими рядами, отримаємо скінченість

$$\mathbf{E}_b \sup_{1-\tilde{\delta} \leq q \leq 1, \beta \in \Theta} \left| \frac{\partial S_1(y, x, \beta, q)}{\partial q} \right|.$$

Вибираємо $\tilde{\delta}$ так, щоб

$$\tilde{\delta} < \exp(b_0 - |b_1|K - C_0 - C_1 K). \quad (11)$$

Аналогічно до першого компоненту оцінюється другий компонент

$$\frac{\partial S_2(y, x, \beta, q)}{\partial q}.$$

Розглянемо умову 7 леми 6.1.

Нехай n_0 – такий номер, що при всіх $n \geq n_0$ виконується $q_n \geq 1 - \tilde{\delta}$, де $\tilde{\delta}$ задовільняє (11). Маємо

$$\begin{aligned} \sup_{n \geq 1} \sup_{\beta \in \Theta} \left\| \frac{\partial \Phi_n(\beta)}{\partial \beta^T} \right\| &\leq \sup_{n \geq n_0} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sup_{\beta \in \Theta; 1-\tilde{\delta} \leq q \leq 1} \left\| \frac{\partial}{\partial \beta^T} (S_C(y_i, x_i, \beta, q) - S_C(y_i, x_i, \beta, 1)) \right\| \\ &+ \sup_{n < n_0} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sup_{\beta \in \Theta} \left\| \frac{\partial}{\partial \beta^T} (S_C(y_i, x_i, \beta, q_n) - S_C(y_i, x_i, \beta, 1)) \right\|. \end{aligned}$$

Доданок

$$\sup_{n < n_0} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \sup_{\beta \in \Theta} \left\| \frac{\partial}{\partial \beta^T} (S_C(y_i, x_i, \beta, q_n) - S_C(y_i, x_i, \beta, 1)) \right\|$$

скінчений м.н.

Розглянемо

$$\begin{aligned} &\left(\frac{\partial}{\partial \beta^T} S_C(y, x, \beta, q) - \frac{\partial}{\partial \beta^T} S_C(y, x, \beta, 1) \right)_{11} \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(n-q+1)(q-1)^n y^n}{n!} \exp \left((\beta_0 + \beta_1 x)(n-q+1) - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+1)^2}{2} \right) \\ &- \sum_{n=0}^{\infty} \frac{(n-q+2)(q-1)^n y^{n+1}}{n!} \exp \left((\beta_0 + \beta_1 x)(n-q+2) - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2 (n-q+2)^2}{2} \right) \\ &+ y \exp \left(\beta_0 + \beta_1 x - \frac{\beta_1^2 \sigma_\delta^2}{2} \right). \end{aligned}$$

За схожими міркуваннями перевірки умови 6 леми 6.1 встановлюється скінченість математичного сподівання, але істинне значення параметра таке, яке присутнє у виразі для λ .

Безпосередньо перевіряється, що при всіх $k, l = 1, 2$

$$\mathbb{E} \sup_{\beta \in \Theta, 1 - \tilde{\delta} \leq q \leq 1} \left| \left(\frac{\partial}{\partial \beta^T} S_C(y_i, x_i, \beta, q) - \frac{\partial}{\partial \beta^T} S_C(y_i, x_i, \beta, 1) \right)_{kl} \right| < \infty,$$

де елемент

$$\left(\frac{\partial}{\partial \beta^T} S_C(y_i, x_i, \beta, q) - \frac{\partial}{\partial \beta^T} S_C(y_i, x_i, \beta, 1) \right)_{kl}$$

знаходитьться в k -му рядку і в l -му стовпчику матриці 2×2 , тоді

$$\sup_{n \geq 1} \sup_{\beta \in \Theta} \left\| \frac{\partial \Phi_n(\beta)}{\partial \beta^T} \right\| < \infty \quad \text{м.н.}$$

Усі умови леми 6.1 перевірені, і твердження теорем 4.1 та 4.2 виконуються за лемою 6.1.

5. Висновки

Вивчається показникова структурна модель з нормальним розподіленням похибкою вимірювання. Припускається, що дисперсія σ_δ^2 похибки вимірювання відома. Щоб оцінити невідомий параметр $b = (b_0; b_1)^T$, побудовано виправлену $T(q)$ -вирогідну оцінку. Наведено достатні умови її строгої конзистентності. Надалі можна намагатися послабити умови конзистентності і вивчати асимптотичну нормальність оцінки.

Автор вдячний професору О. Г. Кукушу за постановку задачі та обговорення.

ЛІТЕРАТУРА

1. C.-L. Cheng and H. Schneeweiss, *Polynomial regression with errors in the variables*, J. R. Statistical Society B, **60** (1998), 189–199.
2. D. Ferrari and Y. Yang, *Maximum Lq-likelihood Estimation*, Annals of Statistics, **38** (2010), 753–783.
3. N. Kolev, *Maximum T(q)-likelihood Estimation: a New Method and its Application in Risk Management*, 6th Conference in Actuarial Science & Finance on Samos, 2010, p. 22.
4. A. Kukush and H. Schneeweiss *Comparing different estimators in a non-linear measurement error model*, I. Mathematical Methods of Statistics, **14** (2005), 53–79.
5. A. Kukush, I. Markovsky, and S. Van Huffel *Consistent adjusted least squares estimator for errors-in-variables model AXB = C*, Metrika, **57** (2003), 253–285.
6. О. С. Усьольцева, *Конзистентна оцінка в моделі тривалості життя з цензураними спостереженнями за наявності похибок вимірювання*, Теорія ймовірностей та математична статистика, **82** (2010), 156–162.

6. ДОДАТОК

Лема 6.1 ([6]). *Нехай $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P})$ – імовірнісний простір, Θ – компактна підмножи-на \mathbb{R}^m . Спостерігаються незалежні однаково розподілені в \mathbb{R}^k випадкові вектори Z_i , $i = 1, \dots, n$, розподіл яких залежить від $\beta \in \Theta$. Для заданої борелевої функції $q: \Theta \times \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^m$ розглянемо $S_n(\beta) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n q(\beta, Z_i)$, $\beta \in \Theta$. Нехай істинне значення параметра β дорівнює b , причому b є внутрішньою точкою Θ .*

Нехай виконуються наступні умови:

1. $q(\cdot, Z) \in C^1(\Theta)$ майже напевно; $\mathbb{E}_b \|q(\beta, Z)\| < \infty$, $\beta \in \Theta$.
2. Функція $S_\infty(\beta, b) := \mathbb{E}_b q(\beta, Z)$ неперервна по β на Θ .
3. $\mathbb{E}_b \|\partial q(\beta, Z)/\partial \beta^T\| < \infty$, $\beta \in \Theta$.
4. $V := \partial S_\infty(\beta, b)/\partial \beta^T|_{\beta=b}$ – невироджена матриця.
5. $S_\infty(\beta, b) = 0$, $\beta \in \Theta$, тоді і тільки тоді, коли $\beta = b$.

Нехай випадкові вектор-функції $\Phi_n(\beta) = \Phi_n(\beta, \omega)$, $n \geq 1$, із значеннями в \mathbb{R}^m задовільняють умови:

6. Для всіх $\beta \in \Theta$: $\Phi_n(\beta) \rightarrow 0$ з ймовірністю 1 при $n \rightarrow \infty$, $\Phi_n(\cdot) \in C^1(\Theta)$ майже напевно.

7. $\sup_{n \geq 1} \sup_{\beta \in \Theta} \left\| \frac{\partial \Phi_n(\beta)}{\partial \beta^T} \right\| < \infty$ майже напевно.

Тоді мають місце наступні твердження:

- a) зрештою існує розв'язок оціночного рівняння $S_n(\beta) + \Phi_n(\beta) = 0$, $\beta \in \Theta$;
- b) оцінка $\hat{\beta}_n$ параметра β , для якої зрештою виконується $S_n(\hat{\beta}_n) + \Phi_n(\hat{\beta}_n) = 0$, є строго конзистентною.

Лема 6.2. Нехай $\tau \sim \mathcal{N}(0, 1)$. Тоді мають місце рівності

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \sup_{|b| \leq C} \exp \left(-\frac{b^2}{2} + b\tau \right) &= C \sqrt{\frac{2}{\pi}} + 1, \\ \mathbb{E} \sup_{|b| \leq C} |\tau| \exp \left(-\frac{b^2}{2} + b\tau \right) &= \frac{C^2}{\sqrt{2\pi}} + C + \sqrt{\frac{2}{\pi}}. \end{aligned}$$

Доведення леми 6.2. Якщо $|t| \leq C$, то

$$\sup_{|b| \leq C} \exp \left(-\frac{b^2}{2} + bt \right)$$

досягається при $b = t$, а для $|t| \geq C$ при $|b| = C$. Розглянемо

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \sup_{|b| \leq C} \exp \left(-\frac{b^2}{2} + b\tau \right) &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} \exp \left(-\frac{t^2}{2} \right) \sup_{|b| \leq C} \exp \left(-\frac{b^2}{2} + bt \right) dt \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-C}^C \exp \left(-\frac{t^2}{2} \right) \sup_{|b| \leq C} \exp \left(-\frac{b^2}{2} + bt \right) dt \\ &\quad + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{-C} \exp \left(-\frac{t^2}{2} \right) \sup_{|b| \leq C} \exp \left(-\frac{b^2}{2} + bt \right) dt \\ &\quad + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_C^{\infty} \exp \left(-\frac{t^2}{2} \right) \sup_{|b| \leq C} \exp \left(-\frac{b^2}{2} + bt \right) dt \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-C}^C \exp \left(-\frac{t^2}{2} - \frac{t^2}{2} + t^2 \right) dt + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{-C} \exp \left(-\frac{t^2}{2} - \frac{C^2}{2} - Ct \right) dt \\ &\quad + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_C^{\infty} \exp \left(-\frac{t^2}{2} - \frac{C^2}{2} + Ct \right) dt \\ &= C \sqrt{\frac{2}{\pi}} + 1. \end{aligned}$$

Схожими міркуваннями встановлюється інша рівність леми. \square

КАФЕДРА МАТЕМАТИЧНОГО АНАЛІЗУ, МЕХАНІКО-МАТЕМАТИЧНИЙ ФАКУЛЬТЕТ, НАЦІОНАЛЬНИЙ УНІВЕРСИТЕТ ІМ. ТАРАСА ШЕВЧЕНКА, ВУЛИЦЯ ВОЛОДИМИРСЬКА, 64, КІЇВ 01601, УКРАЇНА
Адреса електронної пошти: nebulous@bigmir.net

Надійшла 02/06/2011