

ВИРОДЖЕНА АСИМПТОТИЧНА НОРМАЛЬНІСТЬ ОЦІНКИ У МОДЕЛІ ОЦІНЮВАННЯ КОНІЧНИХ ПЕРЕРІЗІВ. I

УДК 519.21

С. В. ШКЛЯР

АНОТАЦІЯ. Розглянуто задачу оцінювання параметрів кривої другого порядку. Вважаємо, що на такій кривій лежать не випадкові “істинні” точки. Ці точки спостерігаються з адитивними похибками, що незалежні між собою та мають двовимірний нормальний розподіл $N(0, \sigma^2 I)$ з невідомим σ^2 . Вивчаються асимптотичні властивості оцінки параметрів кривої, наведеної в статті Kukush et al. (Computational Statistics and Data Analysis **47** (2004), 123–147). Знайдено достатні умови виродженої асимптотичної нормальності цієї оцінки (через те, що за параметричну множину беремо одиничну сферу в евклідовому просторі, асимптотична коваріаційна матриця оцінки виявляється виродженою та має дефект 1).

АБСТРАКТ. Conic section fitting problem is considered. True points are assumed to lie on a conic section. The points are observed with additive errors, which are independent and have bivariate normal distribution $N(0, \sigma^2 I)$, with unknown σ^2 . We study asymptotic properties of the estimator of conic section parameters introduced in Kukush et al., Computational Statistics and Data Analysis **47** (2004), 123–147. The conditions for singular asymptotic normality of the estimator are provided. (The asymptotic covariance matrix is singular and has defect 1 because the unit sphere in Euclidean space is taken for a parameter space.)

Аннотация. Рассмотрена задача оценивания параметров кривой второго порядка. Считаем, что на такой кривой лежат истинные точки. Эти точки наблюдаются с аддитивными ошибками, которые независимы и имеют двумерное нормальное распределение $N(0, \sigma^2 I)$ с неизвестным σ^2 . Изучаются асимптотические свойства оценки параметров кривой из статьи Kukush et al. (Computational Statistics and Data Analysis **47** (2004), 123–147). Найдены достаточные условия вырожденной асимптотической нормальности этой оценки (так как в качестве параметрического множества берётся единичная сфера в евклидовом пространстве, асимптотическая ковариационная матрица вырождена, а ее дефект равен 1).

1. СТАТИСТИЧНА МОДЕЛЬ

Розглядається задача оцінювання параметрів кінцевого перерізу за збуреними спостереженнями точок, які лежать на цьому перерізі. Кінцевий переріз — це крива на площині, задана рівнянням

$$Ax^2 + 2Bxy + Cy^2 + 2Dx + 2Ey + F = 0. \quad (1)$$

Вимагаємо, щоб хоча б один із коефіцієнтів A , B або C був ненульовим.

Вважаємо, що істинні точки (ξ_k, η_k) лежать на кінцевому перерізі, тобто

$$A\xi_k^2 + 2B\xi_k\eta_k + C\eta_k^2 + 2D\xi_k + 2E\eta_k + F = 0, \quad k \geq 1. \quad (2)$$

Ці точки спостерігаються з похибками $(\delta_k, \varepsilon_k)$, тобто спостереженнями $e = (x_k, y_k)$, $k = 1, \dots, n$, де

$$x_k = \xi_k + \delta_k, \quad y_k = \eta_k + \varepsilon_k, \quad k \geq 1.$$

2010 *Mathematics Subject Classification.* Primary 65D10; Secondary 62F12.

Ключові слова і фрази. Похибки в змінних, асимптотична нормальність, оцінювання параметрів кінцевого перерізу.

Вважаємо, що вектор $(\delta_k, \varepsilon_k)$ має двовимірний нормальний розподіл $N(0, \sigma^2 I)$ з нульовим середнім та коваріаційною матрицею, пропорційною одиничній. За спостереженнями (x_k, y_k) , $k = 1, \dots, n$, оцінюємо коефіцієнти A, B, \dots, F рівняння (1).

У статті [6] встановлено достатні умови сильної консистентності оцінки ALS2, яку ми продовжимо вивчати в даній роботі. Розгорнемо коефіцієнти рівняння (1) в один вектор:

$$\beta = (A, 2B, C, 2D, 2E, F)^\top.$$

Цей вектор визначається з точністю до скалярного множника, і тому модель не є ідентифіковною. Для часткового усунення неідентифіковності вимагатимемо $\|\beta\| = 1$, де $\|\beta\|$ позначає норму вектора β в евклідовому просторі. При такому нормуванні вектор β визначений з точністю до знаку. Під сильною консистентністю оцінки $\hat{\beta}_n$ розуміємо збіжність

$$\min(\|\hat{\beta}_n - \beta\|, \|\hat{\beta}_n + \beta\|) \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty, \quad (3)$$

майже напевно.

2. ОЦІНКА ALS2

Позначення 1. Набір власних чисел (з урахуванням кратності) дійсної симетричної матриці M розміру $n \times n$, впорядкований за зростанням, позначатимемо $(\lambda_{\min,1}(M), \lambda_{\min,2}(M), \dots, \lambda_{\min,n}(M))$,

$$\lambda_{\min,1}(M) \leq \lambda_{\min,2}(M) \leq \dots \leq \lambda_{\min,n}(M).$$

Найменше власне число позначено $\lambda_{\min}(M) = \lambda_{\min,1}(M)$. Найбільше власне число дорівнює $\lambda_{\max}(M) = \lambda_{\min,n}(M)$.

Означимо матрицю $\psi(x, y, \sigma^2)$ розміру 6×6 наступним чином. При $\sigma^2 = 0$ покладемо

$$\psi(x, y, 0) = (x^2, xy, y^2, x, y, 1)^\top (x^2, xy, y^2, x, y, 1).$$

При $\sigma^2 > 0$ означимо $\psi(x, y, \sigma^2)$ як розв'язок функціонального рівняння

$$\mathbb{E}_{(\delta, \varepsilon)^\top \sim N(0, \sigma^2 I)} \psi(\xi + \delta, \eta + \varepsilon, \sigma^2) = \psi(\xi, \eta, 0). \quad (4)$$

Тут при обчисленні математичного сподівання вважаємо, що ξ та η є невинпадковими числами, δ та ε є незалежними випадковими змінними, що мають однаковий розподіл $N(0, \sigma^2)$.

Матричнозначна функція $\psi(x, y, \sigma^2)$ подається у вигляді симетричної матриці, складеної з многочленів:

$$\psi(x, y, \sigma^2) = \begin{pmatrix} x^4 - 6x^2\sigma^2 + 3\sigma^4 & (x^3 - 3x\sigma^2)y & (x^2 - \sigma^2)(y^2 - \sigma^2) & * & * & * \\ (x^3 - 3x\sigma^2)y & (x^2 - \sigma^2)(y^2 - \sigma^2) & x(y^3 - 3y\sigma^2) & * & * & * \\ (x^2 - \sigma^2)(y^2 - \sigma^2) & x(y^3 - 3y\sigma^2) & y^4 - 6y^2\sigma^2 + 3\sigma^4 & * & * & * \\ x^3 - 3x\sigma^2 & (x^2 - \sigma^2)y & x(y^2 - \sigma^2) & x^2 - \sigma^2 & xy & x \\ (x^2 - \sigma^2)y & x(y^2 - \sigma^2) & y^3 - 3y\sigma^2 & xy & y^2 - \sigma^2 & y \\ x^2 - \sigma^2 & xy & y^2 - \sigma^2 & x & y & 1 \end{pmatrix}.$$

Оскільки матриця симетрична, то окремі наддіагональні елементи позначено зірочками. Надалі симетричні матриці будемо записувати подібним чином.

Спочатку побудуємо оцінку параметра σ^2 . Для фіксованого n позначимо

$$\Psi(v) = \sum_{k=1}^n \psi(x_k, y_k, v), \quad v \geq 0.$$

Рівняння для оцінки параметра σ^2 можна записати кількома схожими способами. Можна шукати $\hat{\sigma}^2$ як розв'язок рівняння

$$\lambda_{\min}(\Psi(\hat{\sigma}^2)) = 0. \quad (5)$$

Можна також шукати $\hat{\sigma}^2$ як найменший невід'ємний розв'язок рівняння

$$\det(\Psi(\hat{\sigma}^2)) = 0. \quad (6)$$

При $n \geq 6$ майже напевно матриця $\Psi(0)$ невироджена. У випадку, коли матриця $\Psi(0)$ невироджена, рівняння (5) має рівно один розв'язок, цей розв'язок додатний і є найменшим невід'ємним розв'язком рівняння (6).

Матриця $\Psi(\hat{\sigma}^2)$ виявляється виродженою. Означимо оцінку вектора β як довільний нормований вектор $\hat{\beta} \in \mathbb{R}^6$, $\|\hat{\beta}\| = 1$, такий що $\Psi(\hat{\sigma}^2)\hat{\beta} = 0$. Для того, щоб вектор $\hat{\beta}$ був статистичною оцінкою, потрібно ще накласти умову, щоб $\hat{\beta}$ був борелевою функцією від спостережень $(x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)$. За теоремою про вимірний вибір [5] така оцінка існує.

Оцінка ALS2 запропонована в статті [2]. Алгоритм її обчислення наведений в [4].

3. УМОВИ КОНСИСТЕНТНОСТІ

Достатні умови консистентності в загальнішій моделі (а саме — моделі оцінювання параметрів поверхні, заданої одним рівнянням другого порядку, у просторі довільної розмірності) наведені в статті [6]. Для нашого випадку оцінювання параметрів конічного перерізу на площині ці умови наведені в наступній теоремі

Теорема 1 ([6]). *Нехай розташування істинних точок задовольняє умови:*

(iii) *Для матриці*

$$\bar{\Psi}_n = \sum_{k=1}^n \psi(\xi_k, \eta_k, 0) = \sum_{k=1}^n (\xi_k^2, \xi_k \eta_k, \eta_k^2, \xi_k, \eta_k, 1)^\top (\xi_k^2, \xi_k \eta_k, \eta_k^2, \xi_k, \eta_k, 1)$$

має місце співвідношення

$$\liminf_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \lambda_{\min, 2}(\bar{\Psi}_n) > 0.$$

Вимагаємо, щоб виконувалась умова

(iv) *існують $C_1 > 0$ та $\gamma \in [0, 1)$, такі що при всіх $n \geq 1$*

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (\xi_k^6 + \eta_k^6) < C_1 n^\gamma$$

або щоб виконувалась більш загальна умова

$$(iv-) \quad \sum_{k=1}^{\infty} \frac{\xi_k^6 + \eta_k^6}{k^2} < \infty.$$

Чи потрібна умова (vi), залежить від істинних значень параметрів. Вимагаємо виконання хоча б однієї з умов:

(v) *$AC \neq B^2$, тобто істинний конічний переріз не є ані параболою, ані парою паралельних прямих,*

або

(vi) *послідовність $\{\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (\xi_k^2 + \eta_k^2), n \geq 1\}$ обмежена.*

При виконанні умови (iii), а також умови (iv) або (iv-) оцінка параметра σ^2 , наведена в розділі 2, сильно консистентна, тобто $\lim_{n \rightarrow \infty} \hat{\sigma}^2 = \sigma^2$ майже напевно.

При виконанні умови (iii), принаймні одної з умов (iv) або (iv-) та хоча б одної з умов (v) або (vi) оцінка параметра β , наведена в розділі 2, сильно консистентна в сенсі збіжності (3) майже напевно.

Нумерація умов відповідає статті [6]. В теоремі 1 сформульовані основні результати цієї статті (у [6] вони наведені в теоремі 17, наслідку 18 і теоремі 21).

4. УМОВИ ВИРОДЖЕНОЇ АСИМПТОТИЧНОЇ НОРМАЛЬНОСТІ ОЦІНКИ

Наведемо достатні умови того, що оцінка є \sqrt{n} -консистентною та розподіл $\sqrt{n}(\hat{\beta} - \beta)$ прямує до виродженого нормального.

Для оцінки $\hat{\beta}$ параметра β покладемо

$$\hat{\beta}^* = \begin{cases} \hat{\beta}, & \text{якщо } \beta^\top \hat{\beta} \geq 0; \\ -\hat{\beta}, & \text{якщо } \beta^\top \hat{\beta} < 0. \end{cases}$$

Таким чином, $\hat{\beta}^* = \pm \hat{\beta}$, де знак вибирається так, щоб вектори $\hat{\beta}^*$ та β утворювали гострий або прямий кут. Вектор $\hat{\beta}^*$ є “нечесною” оцінкою параметра β , тобто при фіксованому β вектор $\hat{\beta}^*$ є борелевою функцією від спостережень, але при різних β ця функція різна.

Теорема 2. *Нехай істинні точки задовольняють умови*

(1) *При $i \geq 0, j \geq 0, i + j \leq 6$ має місце збіжність до скінченних границь*

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \xi_k^i \eta_k^j \rightarrow \mu_{i,j}, \quad n \rightarrow \infty.$$

(2) *Симетрична матриця*

$$\bar{\Psi}_\infty := \begin{pmatrix} \mu_{4,0} & \mu_{3,1} & \mu_{2,2} & \mu_{3,0} & \mu_{2,1} & \mu_{2,0} \\ \mu_{3,1} & \mu_{2,2} & \mu_{1,3} & \mu_{2,1} & \mu_{1,2} & \mu_{1,1} \\ \mu_{2,2} & \mu_{1,3} & \mu_{0,4} & \mu_{1,2} & \mu_{0,3} & \mu_{0,2} \\ \mu_{3,0} & \mu_{2,1} & \mu_{1,2} & \mu_{2,0} & \mu_{1,1} & \mu_{1,0} \\ \mu_{2,1} & \mu_{1,2} & \mu_{0,3} & \mu_{1,1} & \mu_{0,2} & \mu_{0,1} \\ \mu_{2,0} & \mu_{1,1} & \mu_{0,2} & \mu_{1,0} & \mu_{0,1} & 1 \end{pmatrix}$$

має ранг 5.

Тоді “нечесна” оцінка параметра β та оцінка параметра σ^2 задовольняють співвідношення

$$\sqrt{n} \begin{pmatrix} \hat{\beta}^* - \beta \\ \hat{\sigma}^2 - \sigma^2 \end{pmatrix} \xrightarrow{d} N(0, \Sigma), \quad (7)$$

де

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \bar{\Psi}_\infty & \bar{\Psi}'_\infty \beta \\ \beta^\top \bar{\Psi}'_\infty & 0 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} \Sigma_6 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \bar{\Psi}_\infty & \beta \\ \beta^\top \bar{\Psi}'_\infty & 0 \end{pmatrix}^{-1}, \quad (8)$$

Σ_6 — матриця, елементами якої є многочлени від $\mu_{i,j}$, $i + j \leq 6$, та від істинних параметрів A, B, \dots, F, σ^2 ; матриця $\bar{\Psi}'_\infty$ симетрична та дорівнює

$$\bar{\Psi}'_\infty = \begin{pmatrix} -6\mu_{2,0} & -3\mu_{1,1} & -\mu_{2,0} - \mu_{0,2} & * & * & * \\ -3\mu_{1,1} & -\mu_{2,0} - \mu_{0,2} & -3\mu_{1,1} & * & * & * \\ -\mu_{2,0} - \mu_{0,2} & -3\mu_{1,1} & -6\mu_{0,2} & * & * & * \\ -3\mu_{1,0} & -\mu_{0,1} & -\mu_{1,0} & -1 & 0 & 0 \\ -\mu_{0,1} & -\mu_{1,0} & -3\mu_{0,1} & 0 & -1 & 0 \\ -1 & 0 & -1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Теорема 3. *За умов теореми 2 оцінка $\hat{\beta}$ сильно консистентна в сенсі (3). “Нечесна” оцінка $\hat{\beta}^*$ та оцінка $\hat{\sigma}^2$ сильно консистентні в звичайному сенсі, тобто $\hat{\beta}^* \rightarrow \beta$ та $\hat{\sigma}^2 \rightarrow \sigma^2$ при $n \rightarrow \infty$ майже напевно.*

Доведення. Ми перевіримо умови (iii), (iv) та (vi) теореми 1. З умови 1 теореми 2 випливає

$$\frac{1}{n}\bar{\Psi}_n \rightarrow \bar{\Psi}_\infty, \quad n \rightarrow \infty. \quad (9)$$

Матриці $\bar{\Psi}_n$ невід’ємно визначені, тому границя $\bar{\Psi}_\infty$ також невід’ємно визначена. Тому з умови $\text{rank } \bar{\Psi}_\infty = 5$ випливає, що матриця $\bar{\Psi}_\infty$ має власне число 0 кратності 1; інші власні числа додатні та мають сумарну кратність 5. Тобто маємо $\lambda_{\min,2}(\bar{\Psi}_\infty) > 0$.

За теоремою про стійкість власних чисел (див. [7], наслідок IV.4.10)

$$\frac{1}{n}\lambda_{\min,2}(\bar{\Psi}_n) = \lambda_{\min,2}\left(\frac{1}{n}\bar{\Psi}_n\right) \rightarrow \lambda_{\min,2}(\bar{\Psi}_\infty) > 0, \quad n \rightarrow \infty,$$

звідки випливає умова (iii) теореми 1.

Також згідно з умовою 1 теореми 2 послідовності $\{\frac{1}{n}\sum_{k=1}^n \xi_k^6, n \geq 1\}$, $\{\frac{1}{n}\sum_{k=1}^n \eta_k^6, n \geq 1\}$, $\{\frac{1}{n}\sum_{k=1}^n \xi_k^2, n \geq 1\}$, $\{\frac{1}{n}\sum_{k=1}^n \eta_k^2, n \geq 1\}$ збіжні, тому ці послідовності обмежені, і тому умови (iv) (з $\gamma = 0$) та (vi) теореми 1 виконуються.

Вектор $\hat{\beta}^*$ вибрано так, що

$$\|\hat{\beta}^* - \beta\| = \min(\|\hat{\beta} - \beta\|, \|\hat{\beta} + \beta\|).$$

Тому за теоремою 1 отримуємо

$$\|\hat{\beta}_n^* - \beta\| \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty, \quad (10)$$

$$\hat{\sigma}_n^2 \rightarrow \sigma^2, \quad n \rightarrow \infty \quad (11)$$

майже напевно. □

Доведення теореми 2. Ми скористаємось лемою зі статті [3]. Умови цієї леми достатньо перевіряти лише при істинному значенні параметра. Тому ця лема справедлива і для “нечесних” оцінок. Оцінки $(\hat{\beta}_n, \hat{\sigma}^2)$ та $(\hat{\beta}_n^*, \hat{\sigma}^2)$ є точками, у яких випадкова функція

$$G_n(b, v) = \left(\frac{1}{n}\Psi_n b \right)_{b^\top b - 1}$$

зі значеннями в \mathbb{R}^7 дорівнює 0.

Перевіримо умови а), . . . , d), f) леми зі статті [3]. Умову е) перевіряти не потрібно.

а). “Нечесна” оцінка $\hat{\beta}^*$ та оцінка $\hat{\sigma}^2$ є консистентними за теоремою 3.

б). Елементи функції $G_n(b, v)$ є многочленами від v та координат b (коефіцієнти многочленів випадкові та є многочленами від координат спостережених точок). Тому випадкова функція $G_n(b, v)$ неперервно диференційовна.

с). Доведемо збіжність до виродженого нормального розподілу

$$\sqrt{n}G_n(\beta, \sigma^2) \xrightarrow{d} N\left(0, \begin{pmatrix} \Sigma_6 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}\right), \quad n \rightarrow \infty \quad (12)$$

для якоїсь матриці Σ_6 .

Тут β та σ^2 — істинні значення параметрів. Оскільки $\|\beta\| = 1$, то останній елемент випадкового вектора $G_n(\beta, \sigma^2)$ не випадковий та дорівнює 0. Тому досить показати збіжність

$$\frac{1}{\sqrt{n}}\Psi_n \beta \xrightarrow{d} N(0, \Sigma_6), \quad n \rightarrow \infty. \quad (13)$$

Для цього ми скористаємось центральною граничною теоремою в схемі серій.

Спочатку зробимо деякі перетворення. Матриця $\psi(\xi + \delta, \eta + \varepsilon, \sigma^2)$ складається з многочленів від $\xi, \delta, \eta, \varepsilon, \sigma$ від 0-го до 4-го степеня. Якщо елементи матриці $\psi(\xi + \delta, \eta + \varepsilon, \sigma^2)$ розглядати як многочлени від ξ та η , з коефіцієнтами, які є многочленами від δ, ε та σ , то коефіцієнти перед $\xi^4, \xi^3\eta, \xi^2\eta^2, \xi\eta^3$ та η^4 будуть константами-многочленами, тобто не будуть залежати від δ, ε та σ . Тому різниця матриць $\psi(\xi + \delta, \eta + \varepsilon, \sigma^2) - \psi(\xi, \varepsilon, 0)$ складається з многочленів від $\xi, \delta, \eta, \varepsilon, \sigma$ до 4 степеня, в якому змінні ξ та η зустрічаються сумарно не більше як у 3 степені. Тобто якщо елементи матриці $\psi(\xi + \delta, \eta + \varepsilon, \sigma^2) - \psi(\xi, \varepsilon, 0)$ розглядати як многочлени від ξ та η , то ці многочлени будуть до 3 степеня. Вектор $(\psi(\xi + \delta, \eta + \varepsilon, \sigma^2) - \psi(\xi, \varepsilon, 0))\beta$, де $\beta \in \mathbb{R}^6$, можна подати у вигляді

$$(\psi(\xi + \delta, \eta + \varepsilon, \sigma^2) - \psi(\xi, \varepsilon, 0))\beta = P_{\beta, \sigma^2}(\xi, \eta) \begin{pmatrix} \delta^4 \\ \delta^3\varepsilon \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix},$$

де $P_{\beta, \sigma^2}(\xi, \varepsilon)$ — матриця розміру 6×15 , складена з многочленів від ξ та η до третього степеня з коефіцієнтами, що залежать від σ^2 та елементів вектора β ,

$(\delta^4, \delta^3\varepsilon, \dots, 1)^\top = (\delta^4, \delta^3\varepsilon, \delta^2\varepsilon^2, \delta\varepsilon^3, \varepsilon^4, \delta^3, \delta^2\varepsilon, \delta\varepsilon^2, \varepsilon^3, \delta^2, \delta\varepsilon, \varepsilon^2, \delta, \varepsilon, 1)^\top$ — 15-вимірний вектор, складений з усіх одночленів від δ та ε до 4 степеня з коефіцієнтом 1.

Зафіксуємо σ^2 та $\beta = (A, 2B, C, 2D, 2E, F)^\top$ — тепер це істинні значення параметрів. Тоді

$$\psi(\xi_k, \eta_k, 0)\beta = \begin{pmatrix} \xi_k^2 \\ \xi_k\eta_k \\ \eta_k^2 \\ \xi_k \\ \eta_k \\ 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \xi_k^2 \\ \xi_k\eta_k \\ \eta_k^2 \\ \xi_k \\ \eta_k \\ 1 \end{pmatrix}^\top \begin{pmatrix} A \\ 2B \\ C \\ 2D \\ 2E \\ F \end{pmatrix} = 0 \quad (14)$$

внаслідок рівності (2).

Перевіримо умови центральної граничної теореми. За умови незалежності похибок в різних спостереженнях, доданки суми $\frac{1}{\sqrt{n}} \sum_{k=1}^n \psi(x_k, y_k, \sigma^2)\beta$ незалежні в сукупності. Маємо

$$\frac{1}{\sqrt{n}} \mathbb{E} \psi(x_k, y_k, \sigma^2)\beta = \frac{1}{\sqrt{n}} \mathbb{E} \psi(\xi_k + \delta_k, \eta_k + \varepsilon_k, \sigma^2)\beta = \frac{1}{\sqrt{n}} \psi(\xi_k, \eta_k, 0)\beta = 0$$

згідно з означенням (4) та рівністю (14).

Коваріаційна матриця

$$\begin{aligned} & \mathbb{E} \psi(x_k, y_k, \sigma^2)\beta\beta^\top\psi(x_k, y_k, \sigma^2) \\ &= \mathbb{E} [(\psi(x_k, y_k, \sigma^2) - \psi(\xi_k, \eta_k, \sigma^2))\beta\beta^\top(\psi(x_k, y_k, \sigma^2) - \psi(\xi_k, \eta_k, \sigma^2))] \\ &= P_{\beta, \sigma^2}(\xi_k, \eta_k) \mathbb{E} \left[\begin{pmatrix} \xi_k^4 \\ \xi_k^3\eta_k \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \xi_k^4 \\ \xi_k^3\eta_k \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}^\top \right] P_{\beta, \sigma^2}(\xi_k, \eta_k)^\top \end{aligned}$$

складається з многочленів від ξ_i та η_i до 6 степеня. За першою умовою теореми 2

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{E} [\psi(x_i, y_i, \sigma^2)\beta\beta^\top\psi(x_i, y_i, \sigma^2)] \rightarrow \Sigma_6, \quad (15)$$

де Σ_6 — деяка симетрична матриця, елементи якої залежать від істинних значень параметрів β та σ^2 та границь $\mu_{i,j}$, $i + j \leq 6$.

Перевіримо умову Ляпунова. Нагадаємо, що елементи матриці $\psi(\xi + \delta, \eta + \varepsilon, \sigma^2) - \psi(\xi, \eta, 0)$ є многочлени, усі одночлени яких мають вигляд

$$\text{coef} \cdot \xi^i \eta^j \delta^p \eta^q \sigma^{2r}, \quad i + j + p + q + 2r \leq 4, \quad i + j \leq 3.$$

Тому для норми матриці справедлива оцінка

$$\|\psi(\xi + \delta, \eta + \varepsilon, \sigma^2) - \psi(\xi, \eta, 0)\| \leq \text{const} \cdot (|\xi|^3 + |\eta|^3 + 1)(\delta^4 + \varepsilon^4 + \sigma^4 + 1).$$

Далі,

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left\| (\psi(\xi + \delta, \eta + \varepsilon, \sigma^2) - \psi(\xi, \eta, 0)) \beta \right\|^4 &\leq \text{const}^4 \cdot (|\xi|^3 + |\eta|^3 + 1)^4 \mathbb{E} (\delta^4 + \varepsilon^4 + \sigma^4 + 1)^4 \\ &\leq \text{const}(\sigma^2) (\xi^6 + \eta^6 + 1)^2, \end{aligned}$$

де $\text{const}(\sigma^2)$ — многочлен від σ 16-го степеня.

Зі збіжності

$$\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (\xi_k^6 + \eta_k^6 + 1) \rightarrow \mu_{6,0} + \mu_{0,6} + 1, \quad n \rightarrow \infty$$

впливають збіжності

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{(\xi_n^6 + \eta_n^6 + 1)}{n} &= 0, \\ \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \max_{k=1, \dots, n} (\xi_k^6 + \eta_k^6 + 1) &= 0. \end{aligned}$$

Тому

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n \frac{\mathbb{E} \left\| (\psi(x_k, y_k, \sigma^2) - \psi(\xi_k, \eta_k, 0)) \beta \right\|^4}{n^2} &\leq \text{const}(\sigma) \cdot \sum_{k=1}^n \frac{(\xi_k^6 + \eta_k^6 + 1)^2}{n^2} \\ &\leq \text{const}(\sigma) \cdot \left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n (\xi_k^6 + \eta_k^6 + 1) \right) \left(\frac{1}{n} \max_{k=1, \dots, n} (\xi_k^6 + \eta_k^6 + 1) \right), \\ \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n \frac{\mathbb{E} \left\| (\psi(x_k, y_k, \sigma^2) - \psi(\xi_k, \eta_k, 0)) \beta \right\|^4}{n^2} &= 0. \end{aligned}$$

Отже, умова Ляпунова виконується.

Згідно з центральною граничною теоремою для векторів має місце збіжність (13), а з нею і збіжність (12).

d). Матриця-похідна векторної функції $G_n(b, v)$ має вигляд

$$G'_n(b, v) = \begin{pmatrix} \frac{\partial G_n(b, v)}{\partial b^\top} & \frac{\partial G_n(b, v)}{\partial v} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} \Psi(v) & \frac{1}{n} \Psi'(v) b \\ b^\top & 0 \end{pmatrix}.$$

Тут $\Psi'(v)$ позначає похідну матричнозначної функції $\Psi(v)$. Ця похідна дорівнює

$$\Psi'(v) = \sum_{k=1}^n \psi'_v(x_i, y_i, v),$$

де

$$\psi'_v(x, y, v) = \frac{\partial}{\partial v} \psi(x, y, v).$$

Явний вигляд матриці $\psi'_v(x, y, v)$ визначається формулою

$$\psi'_v(x, y, \sigma^2) = - \begin{pmatrix} 6(x^2 - \sigma^2) & 3xy & x^2 + y^2 - 2\sigma^2 & * & * & * \\ 3xy & x^2 + y^2 - 2\sigma^2 & 3xy & * & * & * \\ x^2 + y^2 - 2\sigma^2 & 3xy & 6(y^2 - \sigma^2) & * & * & * \\ 3x & y & x & 1 & 0 & 0 \\ y & x & 3y & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Нам потрібно в точці істинних значень параметрів (тобто при $b = \beta$ та $v = \sigma^2$) довести збіжність

$$G'_n(\beta, \sigma^2) \xrightarrow{P} \begin{pmatrix} \overline{\Psi}_\infty & \overline{\Psi}'_\infty \beta \\ \beta^\top & 0 \end{pmatrix} := V_1 \quad (16)$$

та перевірити, що гранична матриця V_1 є невиродженою. Насправді за умов теореми має місце збіжність майже напевно.

Матриця $\Psi(\sigma^2)$ є матрицею оператора Ψ_{als} зі статті [6], матриця $\bar{\Psi}_n$ є матрицею оператора $\bar{\Psi}_{\text{ols}}$ у цій самій системі координат. Згідно з лемою 7 з [6]

$$\frac{1}{n}(\Psi_{\text{als}} - \bar{\Psi}_{\text{ols}}) \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty$$

майже напевно, і тому

$$\frac{1}{n}(\Psi(\sigma^2) - \bar{\Psi}_n) \rightarrow 0 \quad (17)$$

майже напевно. Зі збіжностей (9) та (17) випливає

$$\frac{1}{n}\Psi(\sigma^2) \rightarrow \bar{\Psi}_\infty \quad \text{м.н.} \quad (18)$$

Введемо лінійний оператор $A \in L(\mathbb{R}^{6 \times 6})$ на просторі матриць розміру 6×6 за формулою

$$A \begin{pmatrix} * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ * & * & * & * & * & * \\ a & b & c & d & e & f \end{pmatrix} = - \begin{pmatrix} 6a & 3b & a+c & 3d & e & f \\ 3b & a+c & 3b & e & d & 0 \\ a+c & 3b & 6c & d & 3e & f \\ 3d & e & d & f & 0 & 0 \\ e & d & 3e & 0 & f & 0 \\ f & 0 & f & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Зірочки в лівій частині означають, що $A(M)$ залежить лише від нижнього рядка матриці M . Безпосередньо перевіряються рівності $A(\bar{\Psi}_\infty) = \bar{\Psi}'_\infty$ та $A(\psi(x, y, v)) = \psi'_v(x, y, v)$. Зі збіжностей (18) та (9) випливають збіжності

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n}\Psi'(\sigma) = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n}A(\Psi(\sigma^2)) = A(\bar{\Psi}_\infty) = \bar{\Psi}'_\infty \quad \text{м.н.}, \quad (19)$$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n}\bar{\Psi}'_n = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n}A(\Psi_n) = A(\bar{\Psi}_\infty) = \bar{\Psi}'_\infty, \quad (20)$$

де $\bar{\Psi}'_n = \sum_{k=1}^n \psi'_v(\xi_k, \eta_k, 0)$.

Враховуючи (18) та (19), отримуємо, що майже напевно

$$G'_n(\beta, \sigma^2) = \begin{pmatrix} \frac{1}{n}\Psi(\sigma^2) & \frac{1}{n}\Psi'(\sigma^2)\beta \\ \beta^\top & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} \bar{\Psi}_\infty & \bar{\Psi}'_\infty\beta \\ \beta^\top & 0 \end{pmatrix} = V_1, \quad n \rightarrow \infty.$$

Перевіримо невиродженість граничної матриці V_1 . Спочатку доведемо нерівність $\beta^\top \bar{\Psi}'_\infty \beta \neq 0$. Для цього використаємо лему 5 зі статті [6]. Квадратична форма $b^\top \bar{\Psi}'_n b$ у [6] позначена так: $-\bar{Q}_{10}(b)$. Згідно з лемою 5 з [6] $\beta^\top \bar{\Psi}'_n \beta \leq -n\varepsilon_0(A^2 + 2B^2 + C^2)^2$ для якогось фіксованого $\varepsilon_0 > 0$ та для всіх достатньо великих n . Зробимо граничний перехід згідно із (20). Отримуємо нерівність

$$\beta^\top \bar{\Psi}'_\infty \beta \leq -\varepsilon_0(A^2 + 2B^2 + C^2)^2 < 0.$$

Для того, щоб довести невиродженість матриці V_1 , припустимо, що $(v^\top, u)V_1 = 0$, тобто

$$\begin{pmatrix} v \\ u \end{pmatrix}^\top \begin{pmatrix} \bar{\Psi}_\infty & \bar{\Psi}'_\infty\beta \\ \beta^\top & 0 \end{pmatrix} = 0, \quad (21)$$

та доведемо, що $(v^\top, u) = 0$. Рівність (21) записується як система рівнянь

$$v^\top \bar{\Psi}_\infty + u\beta^\top = 0, \quad (22)$$

$$v^\top \bar{\Psi}'_\infty \beta = 0. \quad (23)$$

З рівняння (22) отримаємо

$$0 = (v^\top \overline{\Psi}_\infty + u\beta^\top) \beta = v^\top \overline{\Psi}_\infty \beta + u\beta^\top \beta = u$$

(тут використано рівності $\overline{\Psi}_\infty \beta = 0$ та $\beta^\top \beta = \|\beta\|^2 = 1$). З рівностей (22) та $u = 0$ маємо $v^\top \overline{\Psi}_\infty = 0$, $\overline{\Psi}_\infty v = 0$ (тут використано симетрію матриці $\overline{\Psi}_\infty$). При доведенні теореми 3 показано, що нульовий простір матриці $\overline{\Psi}_\infty$ одновимірний. Цей простір породжується вектором β та містить вектор v . Тому $v = k\beta$ для якогось скалярного коефіцієнта $k \in \mathbb{R}$. Підставимо $v = k\beta$ в рівняння (23):

$$k\beta^\top \overline{\Psi}'_\infty \beta = 0. \quad (24)$$

З урахуванням нерівності $\beta^\top \overline{\Psi}'_\infty \beta < 0$, з рівняння (24) отримаємо $k = 0$. Отже $(v^\top, u) = (k\beta^\top, u) = 0$. Доведено, що з рівності $(v^\top, u)V_1 = 0$ випливає $(v^\top, u) = 0$. Тому матриця V_1 невироджена.

f). Потрібно довести наступну неперервність: для всіх $\delta > 0$

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \overline{\lim}_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \max_{\substack{\|b-\beta\| \leq \varepsilon \\ \|v-\sigma^2\| \leq \varepsilon}} \|G'_n(b, v) - G'_n(\beta, \sigma^2)\| \geq \delta \right\} = 0. \quad (25)$$

Тут δ та ε — не випадкові числа.

Доведемо, що майже напевно

$$\lim_{\substack{\varepsilon \rightarrow 0 \\ n \rightarrow \infty}} \max_{\substack{\|b-\beta\| \leq \varepsilon \\ \|v-\sigma^2\| \leq \varepsilon}} \|G'_n(b, v) - G'_n(\beta, \sigma^2)\| = 0. \quad (26)$$

Із (26) випливає умова (25).

Елементи матриці $\Psi(v)$ є многочленами до 2 степеня від v ,

$$\Psi(v) = \Psi(\sigma^2) + (v - \sigma^2) \Psi'(\sigma^2) + \frac{n(v - \sigma^2)^2}{2} \Psi''_1,$$

де

$$\Psi''_1 = \frac{\partial^2}{\partial v^2} \psi(x, y, v) = \begin{pmatrix} 6 & 0 & 2 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 2 & 0 & 6 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}.$$

Тому

$$0 \leq \max_{\|v-\sigma^2\| < \varepsilon} \left\| \frac{1}{n} \Psi(v) - \frac{1}{n} \Psi(\sigma^2) \right\| \leq \varepsilon \left\| \frac{1}{n} \Psi(v) \right\| + \frac{\varepsilon^2}{2} \|\Psi''_1\|. \quad (27)$$

Матричнозначна функція $\Psi'(v)$ лінійна по v ,

$$\Psi'(v) = \Psi'(\sigma^2) + n(v - \sigma^2) \Psi''_1.$$

Тому

$$\begin{aligned} \frac{1}{n} \Psi'(v)b - \frac{1}{n} \Psi'(\sigma^2)\beta &= (v - \sigma^2) \Psi''_1 b + \frac{1}{n} \Psi'(\sigma^2)(b - \beta), \\ 0 \leq \max_{\substack{\|b-\beta\| \leq \varepsilon \\ \|v-\sigma^2\| \leq \varepsilon}} \left\| \frac{1}{n} \Psi'(v)b - \frac{1}{n} \Psi'(\sigma^2)\beta \right\| &\leq \varepsilon \|\Psi''_1\| (1 + \varepsilon) + \left\| \frac{1}{n} \Psi'(\sigma^2) \right\| \varepsilon. \end{aligned} \quad (28)$$

Тут враховано рівність $\|\beta\| = 1$.

Наостанок,

$$\max_{\|b-\beta\| \leq \varepsilon} \|b^\top - \beta^\top\| = \varepsilon. \quad (29)$$

З урахуванням збіжностей (18) та (19) праві частини нерівностей (27), (28) та рівності (29) прямують до 0 при $n \rightarrow \infty$, $\varepsilon \rightarrow 0$ майже напевно. Максимуми в (27)–(29) також прямують до 0 майже напевно. Звідси випливає збіжність (26), а з неї — умова (25) леми з [3].

Згідно з лемою з [3] має місце збіжність (7) із зазначеною у формулюванні теореми 2 коваріаційною матрицею Σ . \square

Тепер покажемо, що матриця Σ вироджена. Зауважимо, що з рівності

$$\begin{pmatrix} \bar{\Psi}_\infty & \beta \\ \beta^\top \bar{\Psi}'_\infty & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \beta \\ 0 \end{pmatrix}$$

випливає

$$\begin{pmatrix} \bar{\Psi}_\infty & \beta \\ \beta^\top \bar{\Psi}'_\infty & 0 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} \beta \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}.$$

Маємо

$$\begin{aligned} \Sigma \begin{pmatrix} \beta_0 \\ 0 \end{pmatrix} &= \begin{pmatrix} \bar{\Psi}_\infty & \bar{\Psi}'_\infty \beta \\ \beta^\top & 0 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} \Sigma_6 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \bar{\Psi}_\infty & \beta \\ \beta^\top \bar{\Psi}'_\infty & 0 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} \beta \\ 0 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \bar{\Psi}_\infty & \bar{\Psi}'_\infty \beta \\ \beta^\top & 0 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} \Sigma_6 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} \bar{\Psi}_\infty & \bar{\Psi}'_\infty \beta \\ \beta^\top & 0 \end{pmatrix}^{-1} \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} = 0. \end{aligned} \quad (30)$$

Розкладемо матрицю Σ на блоки

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \Sigma_\beta & \Sigma_{\beta, \sigma^2} \\ \Sigma_{\sigma^2, \beta} & \Sigma_{\sigma^2} \end{pmatrix}.$$

Σ_β — це асимптотична коваріаційна матриця оцінки $\hat{\beta}$. Аналогічно Σ_{σ^2} — це асимптотична дисперсія оцінки $\hat{\sigma}^2$. З рівності (30) випливає

$$\Sigma_\beta \beta = 0. \quad (31)$$

Отже, асимптотична коваріаційна матриця Σ_β оцінки $\hat{\beta}$ також вироджена.

Лема 4. Нехай $P_k(x, y)$ — многочлен k степеня від двох змінних. Складемо з одночленів степеня k многочлен $A_k(x, y)$, тобто розкладемо

$$P_k(x, y) = A_k(x, y) + P_{k-1}(x, y),$$

де $A_k(x, y)$ — однорідний многочлен k -го степеня, $P_{k-1}(x, y)$ — многочлен не більший як $k-1$ -го степеня. Позначимо $B_k(x, y)$ многочлен — розв'язок рівняння

$$\mathbb{E} B_k(\xi + \delta, \eta + \varepsilon) = A_k(\xi, \delta), \quad \forall \xi \in \mathbb{R} \quad \forall \eta \in \mathbb{R}, \quad (32)$$

де $(\delta, \varepsilon) \sim N(0, \sigma^2 I)$ — двовимірний гауссів вектор, ξ та η — невинуваті змінні.

Тоді

$$\mathbb{E}(P_k(\delta, \varepsilon))^2 \geq \mathbb{E}(B_k(\delta, \varepsilon))^2. \quad (33)$$

Більш того,

$$\mathbb{E}(P_k(\xi + \delta, \eta + \varepsilon))^2 \geq \mathbb{E}(B_k(\delta, \varepsilon))^2, \quad \forall \xi \in \mathbb{R} \quad \forall \eta \in \mathbb{R}. \quad (34)$$

Доведення. Твердження леми випливає з того факту, що многочлен Ерміта має найменшу норму у просторі $L_2(\mathbb{R}, \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-x^2/(2\sigma^2)} dx)$ серед многочленів k -го степеня зі старшим коефіцієнтом 1. Тут σ^2 використовується при побудові многочлена Ерміта

$$H_k(x) = (-1)^k \sigma^{2k} e^{x^2/(2\sigma^2)} \frac{\partial^k}{\partial x^k} \left(e^{-x^2/(2\sigma^2)} \right), \quad k \geq 0.$$

Нам потрібно використати цей факт для многочленів від двох змінних.

Зауважимо, що при $k = 0$ твердження леми тривіальне. Тут мається на увазі, що “многочлен не більш як мінус першого степеня” — це нульовий многочлен. Надалі вважаємо $k \geq 1$.

Коефіцієнти однорідного многочлена $A_k(x, y)$ позначимо a_j :

$$A_k(x, y) = \sum_{j=0}^k a_j x^{k-j} y^j.$$

Наведемо доведення більш докладно. Спочатку доведемо (33).

Покажемо, що многочлен

$$Q(x, y) = P_k(x, y) - B_k(x, y)$$

має степінь не більше $k - 1$. Якщо вважати σ змінною, то $B_k(x, y)$ буде многочленом від x, y, σ не більш як k степеня (буде містити одночлени виду $\text{coef} \cdot x^i y^j \sigma^{2r}$, $i + j + 2r \leq k$), причому при $\sigma^2 = 0$ має місце рівність $B_k(x, y) = A_k(x, y)$. Різниця многочленів $B_k(x, y) - A_k(x, y)$ буде складатись з одночленів виду $\text{coef} \cdot x^i y^j \sigma^{2r}$, $i + j + 2r \leq k$, $r \geq 1$. При фіксованому σ^2 різниця многочленів $B_k(x, y) - A_k(x, y)$ буде мати степінь не більше $k - 2$, а многочлен

$$Q(x, y) = P_k(x, y) - B_k(x, y) = A_k(x, y) - B_k(x, y) + P_{k-1}(x, y)$$

буде мати степінь не більше ніж $k - 1$.

Далі,

$$\begin{aligned} P_k(x, y) &= B_k(x, y) + Q(x, y), \\ \mathbb{E} P_k(\delta, \varepsilon)^2 &= \mathbb{E} B_k(\delta, \varepsilon)^2 + 2 \mathbb{E} B_k(\delta, \varepsilon) Q(\delta, \varepsilon) + \mathbb{E} Q(\delta, \varepsilon)^2. \end{aligned} \quad (35)$$

Розглянемо гільбертів простір $\mathcal{H}^2 = L_2(\mathbb{R}^2, \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}} dx dy)$ функцій від двох змінних зі скалярним добутком $\langle f, g \rangle = \mathbb{E} f(\delta, \varepsilon) g(\delta, \varepsilon)$. Оскільки многочлени Ерміта $H_n(x)$ ортогональні в просторі $\mathcal{H}^1 = L_2(\mathbb{R}, \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2\sigma^2}} dx)$, то многочлени $H_{n-j}(x) H_j(y)$, $0 \leq j \leq n < \infty$ утворюють ортогональну систему векторів у просторі \mathcal{H}^2 [8, §II.1]. Многочлени $H_{n-j}(x) H_j(y)$, $0 \leq j \leq n < k$, складають базис простору многочленів від двох змінних степеня не більше $k - 1$ [8, лема I.1]. Можна перевірити, що лінійна комбінація

$$B_k(x, y) = \sum_{j=0}^k a_j H_{k-j}(x) H_j(y)$$

є розв’язком рівняння (32). Тому многочлен $B_k(x, y)$ ортогональний до будь-якого многочлена степеня не більше $k - 1$, зокрема, $\mathbb{E} B_k(\delta, \varepsilon) Q(\delta, \varepsilon) = 0$. З рівності (35) отримуємо $\mathbb{E} P_k(\delta, \varepsilon)^2 = \mathbb{E} B_k(\delta, \varepsilon)^2 + \mathbb{E} Q(\delta, \varepsilon)^2 \geq \mathbb{E} B_k(\delta, \varepsilon)^2$, і нерівність (33) доведено.

Доведено, що “за умов леми 4 виконується нерівність (33)”. Використаємо це твердження для доведення нерівності (34). Розглянемо многочлен $P_k(\xi + x, \eta + y)$ при фіксованих ξ та η . Він має степінь k та розклад

$$P_k(\xi + x, \eta + y) = A_k(x, y) + \sum_{j=0}^k a_k ((\xi + x)^{k-j} (\eta + y)^j - x^{k-j} y^j) + P_{k-1}(\xi + x, \eta + y),$$

причому многочлен $\sum_{j=0}^k a_k ((\xi + x)^{k-j} (\eta + y)^j - x^{k-j} y^j) + P_{k-1}(\xi + x, \eta + y)$ має степінь не більше $k - 1$. Тому $P_k(\xi + x, \eta + y)$ задовольняє умови леми 4 з таким самим многочленом $A_k(x, y)$, і для нього виконується нерівність (34). \square

Лема 5. Нехай A — матриця розміру $m \times n$, S та T — невироджені матриці розміру $m \times m$ та, відповідно, $n \times n$. Тоді

$$\text{rank}(S A T) = \text{rank } A.$$

Теорема 6. За умов теореми 2 асимптотична коваріаційна матриця Σ оцінки $(\hat{\beta}^\top, \hat{\sigma}^2)^\top$ та асимптотична коваріаційна матриця Σ_β оцінки $\hat{\beta}$ мають дефект 1, тобто

$$\text{rank } \Sigma = 6, \quad \text{rank } \Sigma_\beta = 5.$$

Доведення. Спочатку доведемо, що матриця Σ_6 з доведення теореми 2 є додатно визначеною. Для цього для довільного вектора

$$v = (A_1, 2B_1, C_1, 2D_1, 2E_1, F_1)^\top \in \mathbb{R}^6 \setminus \{0\}$$

перевіримо, що $v^\top \Sigma_6 v > 0$.

Вираз $v^\top \psi(x, y, \sigma^2) \beta$ є многочленом від x та y четвертого, третього чи другого степеня в залежності від значення вектора v . Однорідний многочлен, складений з одночленів найбільшого степеня многочлена $v^\top \psi(x, y, \sigma^2) \beta$, дорівнює:

$$P(x, y) = \begin{cases} (A_1 x^2 + 2B_1 xy + C_1 y^2)(Ax^2 + 2Bxy + Cy^2), \\ \quad \text{якщо } (A_1, B_1, C_1) \neq 0; \\ (2D_1 x + 2E_1 y)(Ax^2 + 2Bxy + Cy^2), \\ \quad \text{якщо } A_1 = B_1 = C_1 = 0 \text{ та } (D_1, E_1) \neq 0; \\ F_1(Ax^2 + 2Bxy + Cy^2), \quad F_1 \neq 0, \\ \quad \text{якщо } A_1 = B_1 = C_1 = D_1 = E_1 = 0. \end{cases}$$

Нагадаємо, що $A, 2B, C$ — елементи вектора β , де β — це істинне значення параметра, і принаймні один з цих трьох елементів ненульовий.

Згідно з лемою 4

$$\mathbf{E} (v^\top \psi(x_i, y_i, \sigma) \beta)^2 \geq \mathbf{E} B(\delta_i, \varepsilon_i)^2,$$

де $B(x, y)$ — розв'язок задачі деконволюції

$$\mathbf{E} B(\xi + \delta_i, \eta + \varepsilon_i) = P(\xi, \eta), \quad \forall \xi \in \mathbb{R} \quad \forall \eta \in \mathbb{R}.$$

Оскільки похибки $(\delta_i, \varepsilon_i)$ однаково розподілені для різних i , то многочлен $B(x, y)$ однаковий для різних i та математичне сподівання $\mathbf{E} B(\delta_i, \varepsilon_i)^2$ не залежить від i . Многочлен $B(x, y)$ ненульовий, він містить всі одночлени, які є у многочлені $P(x, y)$. Звідси випливає

$$\begin{aligned} \mathbf{E} (v^\top \psi(x_i, y_i, \sigma^2) \beta)^2 &\geq \mathbf{E} B(\delta_i, \varepsilon_i)^2 = \mathbf{E}_{(\delta, \varepsilon)^\top \sim N(0, \sigma^2 I)} B(\delta, \varepsilon)^2 > 0, \\ \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k \mathbf{E} (v^\top \psi(x_i, y_i, \sigma^2) \beta)^2 &\geq \mathbf{E}_{(\delta, \varepsilon)^\top \sim N(0, \sigma^2 I)} B(\delta, \varepsilon)^2 > 0. \end{aligned} \quad (36)$$

З урахуванням збіжності (15) зробимо граничний перехід в (36):

$$\begin{aligned} v^\top \Sigma_6 v &= v^\top \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{E} [\psi(x_i, y_i, \sigma^2) \beta \beta^\top \psi(x_i, y_i, \sigma^2)] v \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \mathbf{E} (v^\top \psi(x_i, y_i, \sigma^2) \beta)^2 \\ &\geq \mathbf{E}_{(\delta, \varepsilon)^\top \sim N(0, \sigma^2 I)} B(\delta, \varepsilon)^2 > 0. \end{aligned}$$

Оскільки для будь-якого вектора $v \neq 0$ симетрична матриця Σ_6 задовольняє нерівність $v^\top \Sigma_6 v > 0$, то Σ_6 — додатно визначена матриця. Зокрема, матриця Σ_6 невироджена, $\text{rank } \Sigma_6 = 6$.

При доведенні теореми 2 було перевірено, що матриця V_1 , визначена у формулі (16), невіроджена. За лемою 5

$$\text{rank}(\Sigma) = \text{rank} \left(V_1 \begin{pmatrix} \Sigma_6 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} V_1^\top \right) = \text{rank} \begin{pmatrix} \Sigma_6 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \text{rank} \Sigma_6 = 6.$$

Матриця Σ невід'ємно визначена та має дефект 1, тому найменше власне дорівнює нульове та має кратність 1, а друге найменше власне число $\lambda_{\min,2}(\Sigma)$ додатне. Матриця Σ_β є “головною підматрицею” матриці Σ . За теоремою Коші про чергування власних чисел [7, теорема IV.4.2] друге найменше власне число матриці Σ_β задовольняє нерівність

$$0 < \lambda_{\min,2}(\Sigma) \leq \lambda_{\min,2}(\Sigma_\beta) \leq \lambda_{\min,3}(\Sigma)$$

і отже є додатним. Тому власне число 0 матриці Σ_β має кратність не більше 1; а те, що 0 є власним числом, випливає з рівності (31). Отже, матриця Σ_β має дефект 1 та $\text{rank} \Sigma_\beta = 5$. \square

5. ВИСНОВКИ

В моделі оцінювання параметрів кривої другого порядку за спостереженнями зі збуреннями точок, які лежать на цій кривій, отримано достатні умови асимптотичної нормальності оцінки в сенсі збіжності (7). Знайдено ранг асимптотичної коваріаційної матриці Σ . За накладених умов ранг асимптотичної коваріаційної матриці Σ_β оцінки параметрів еліпсоїда дорівнює 5 (еліпсоїд можна задати 5 незалежними параметрами).

Використання “нечесної” оцінки $\hat{\beta}^* = \pm \hat{\beta}$ є трюком, який дозволяє застосовувати лему про асимптотичну нормальність оцінки у випадку, коли параметр визначений лише з точністю до знаку. З такою оцінкою можна будувати асимптотичні довірчі множини для параметра β .

Використання “нечесної” оцінки можна уникнути, якщо параметрична множина повністю лежить у півпросторі. Наприклад, можна вимагати, щоб істинне значення параметра лежало на півсфері $\{\beta = (A, 2B, C, 2D, 2E, F)^\top : \|\beta\| = 1, A > 0\}$, а оцінку побудувати так, щоб $\hat{A} \geq 0$.

Асимптотична нормальність у структурній моделі. Ми вважали, що істинні точки не випадкові. Така модель називається *функціональною*.

Більш природно доводити асимптотичну нормальність у структурних моделях. Модель називається *структурною*, якщо істинні точки є випадковими, незалежними в сукупності та однаково розподіленими елементами простору \mathbb{R}^2 . Для доведення асимптотичної нормальності в структурній моделі замість першої умови теореми 2 потрібно вимагати скінченність шостих моментів координат істинних точок.

Обчислення асимптотичної коваріаційної матриці. Формула (8) для асимптотичної коваріаційної матриці Σ містить Σ_6 . Показано, як обчислити матрицю Σ_6 , проте явна формула матриці Σ_6 не виписана. Явна формула, не наведена в цій статті, була отримана за допомогою символьних обчислень.

Оцінки асимптотичної коваріаційної матриці. Можливо побудувати оцінку асимптотичної коваріаційної матриці (див. [1], додаток А.6). Потрібно знайти умови, за яких ця оцінка буде консистентною.

ЛІТЕРАТУРА

1. R. J. Carroll, D. Ruppert, L. A. Stefanski, and C. Crainiceanu, *Measurement Error in Nonlinear Models: A Modern Perspective*, Second Edition, Chapman and Hall, London, 2006.
2. A. Kukush, I. Markovsky, and S. Van Huffel, *Consistent estimation in an implicit quadratic error model*, *Comput. Statist. Data Anal.* **47** (2004), no. 1, 123–147.
3. A. Kukush and H. Schneeweiss, *Comparing different estimators in a nonlinear measurement error model*, Part 1, *Math. Methods Statist.* **14** (2005), no. 1, 53–79.
4. I. Markovsky, A. Kukush, and S. Van Huffel, *Consistent least squares fitting of ellipsoids*, *Numerische Mathematik* **98** (2004), no. 1, 177–194.
5. J. Pfanzagl, *On the measurability and consistency of minimum contrast estimates*, *Metrika* **14** (1969), 249–272.
6. S. Shklyar, A. Kukush, I. Markovsky, and S. Van Huffel, *On the conic section fitting problem*, *J. Multivariate Anal.* **98** (2007), no. 3, 588–624.
7. G. W. Stewart and J. Sun, *Matrix Perturbation Theory*, Academic Press, Boston, 1990.
8. П. К. Суетин, *Ортогональные многочлены по двум переменным*, “Наука”, Москва, 1988; English transl., P. K. Suetin, *Orthogonal Polynomials in Two Variables*, Gordon and Breach, Amsterdam, 1999.

Київський національний університет імені Тараса Шевченка, вул. Володимирська, 64,
Київ 01601, Україна

Адреса електронної пошти: shklyar@mail.univ.kiev.ua

Надійшла 23/12/2014