

ТЕОРІЯ ЙМОВІРНОСТЕЙ, СТАТИСТИКА ТА ЙМОВІРНІСНІ ПРОЦЕСИ

Лекція 12.

Розора Ірина Василівна

Київ, 2022

1 Функція вірогідності

2 Функція впливу

3 Властивості функції впливу, інформація за Фішером

- Нерівність Крамера – Рао

Зміст

- 1 Функція вірогідності
- 2 Функція впливу
- 3 Властивості функції впливу, інформація за Фішером
 - Нерівність Крамера – Рао

Нехай $X : \Omega \rightarrow \mathbf{R}^n$ – n -кратна вибірка, тобто $X = (\xi_1, \xi_2, \dots, \xi_n)$ і ξ_k — незалежні однаково розподілені в.в. (н.о.р.в.в.) із щільністю $f(x, \theta)$, де параметр $\theta \in \Theta$.

Зауваження

Якщо елементи вибірки ξ_k дискретно розподілені, то будемо розглядати їх точкові ймовірності $P(x, \theta)$.

Надалі, всі твердження будемо записувати саме для неперервної вибірки.

Функція вірогідності

Функцією вірогідності (або функцією правдоподібності) кратної вибірки називається сумісна щільність розподілу (ссумісна ймовірність для д.в.в.) вибірки:

$$L(x, \theta) \equiv f(x, \theta) = \prod_{k=1}^n f(x_k, \theta), \quad x = (x_1, x_2, \dots, x_n) \in \mathbf{R}^n.$$

Вибіркова функція вірогідності

Вибірковою функцією вірогідності (емпіричною функцією вірогідності) називається в.в., що отримується в результаті підстановки у функцію вірогідності замість аргумента $x \in \mathbb{R}^n$ значення вибірки як випадкового вектора

$$L(X, \theta) \equiv L(x, \theta)|_{x=X}.$$

Функція вірогідності спостереження

Функцією вірогідності спостереження для кратної вибірки називається щільність розподілу спостереження ξ_1

$$f(y, \theta),$$

тобто така вимірна функція f , що

$$\mathbf{P}_{\theta}(\xi_k \in B) = \int_B f(y, \theta) \, dy, \quad \forall B \in \mathcal{B}, \forall \theta \in \Theta.$$

Зміст

- 1 Функція вірогідності
- 2 Функція впливу
- 3 Властивості функції впливу, інформація за Фішером
 - Нерівність Крамера – Рао

Функція впливу

У даному розділі припускатимемо, що параметричний простір евклідів: $\theta \subset \mathbf{R}^d$, а функція вірогідності $L(x, \theta)$ – диференційовна за θ .

Функція впливу

Функцією впливу, або функцією внеску, вибірки X називається частинна похідна за параметром θ від логарифма вибіркової функції вірогідності :

$$U(X, \theta) \equiv \frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(X, \theta).$$

У випадку кратної вибірки функцією впливу спостереження ξ називається похідна за θ від логарифма функції вірогідності спостереження:

$$u(\xi, \theta) \equiv \frac{\partial}{\partial \theta} \ln f(\xi, \theta).$$

Теорема (про функцію впливу кратної вибірки)

Для кратної вибірки $X = (\xi_1, \dots, \xi_n)$ вибіркова функція впливу дорівнює сумі функцій впливу спостережень, які її утворюють:

$$U(X, \theta) = \sum_{k=1}^n u(\xi_k, \theta).$$

Доведення.

Доведення випливає з означення функції вірогідності кратної вибірки та лінійності частинної похідної:

$$\begin{aligned}\frac{\partial}{\partial \theta} \ln L(X, \theta) &= \frac{\partial}{\partial \theta} \prod_{k=1}^n f(\xi_k, \theta) \\&= \frac{\partial}{\partial \theta} \sum_{k=1}^n \ln f(\xi_k, \theta) = \sum_{k=1}^n \frac{\partial}{\partial \theta} \ln f(\xi_k, \theta) \\&= \sum_{k=1}^n u(\xi_k, \theta)\end{aligned}$$



Приклад. Пуассонівська вибірка

Для кратної вибірки з розподілом Пуассона $\Pi(\lambda)$ та невідомим параметром $\theta = \lambda$

$$u(y, \theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} \ln \left(\exp(-\theta) \frac{\theta^y}{y!} \right) = y/\theta - 1, \quad y \in \mathbb{Z}_+,$$

$$U(X, \theta) = \sum_{k=1}^n (\xi_k / \theta - 1) = n(\bar{X} / \theta - 1),$$

$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \xi_k$ —вибіркове середнє.

Приклад. Вибірка з гама-розподілу

Для кратної вибірки з гама-розподілом $\Gamma(\lambda, \alpha)$ та невідомим параметром $\theta = (\lambda, \alpha)$

$$\ln f(y, \theta) = \alpha \ln \lambda + (\alpha - 1) \ln y - \lambda y - \ln \Gamma(\alpha),$$

$$u_1(y, \theta) = \alpha/\lambda - y,$$

$$u_2(y, \theta) = \ln \lambda + \ln y - \psi(\alpha), \quad \psi(\alpha) = \frac{\partial}{\partial \alpha} \ln \Gamma(\alpha),$$

$$U_1(X, \theta) = n(\alpha/\lambda - \hat{\mu}_n),$$

$$U_2(X, \theta) = n \ln \lambda + \ln \prod_{k=1}^n \xi_k - n\psi(\alpha).$$

Приклад. Вибірка з гама-розподілу

Для кратної вибірки з гама-розподілом $\Gamma(\lambda, \alpha)$ та невідомим параметром $\theta = (\lambda, \alpha)$

$$\ln f(y, \theta) = \alpha \ln \lambda + (\alpha - 1) \ln y - \lambda y - \ln \Gamma(\alpha),$$

$$u_1(y, \theta) = \alpha/\lambda - y,$$

$$u_2(y, \theta) = \ln \lambda + \ln y - \psi(\alpha), \quad \psi(\alpha) = \frac{\partial}{\partial \alpha} \ln \Gamma(\alpha),$$

$$U_1(X, \theta) = n(\alpha/\lambda - \hat{\mu}_n),$$

$$U_2(X, \theta) = n \ln \lambda + \ln \prod_{k=1}^n \xi_k - n\psi(\alpha).$$

Приклад. Вибірка з гама-розподілу

Для кратної вибірки з гама-розподілом $\Gamma(\lambda, \alpha)$ та невідомим параметром $\theta = (\lambda, \alpha)$

$$\ln f(y, \theta) = \alpha \ln \lambda + (\alpha - 1) \ln y - \lambda y - \ln \Gamma(\alpha),$$

$$u_1(y, \theta) = \alpha/\lambda - y,$$

$$u_2(y, \theta) = \ln \lambda + \ln y - \psi(\alpha), \quad \psi(\alpha) = \frac{\partial}{\partial \alpha} \ln \Gamma(\alpha),$$

$$U_1(X, \theta) = n(\alpha/\lambda - \hat{\mu}_n),$$

$$U_2(X, \theta) = n \ln \lambda + \ln \prod_{k=1}^n \xi_k - n\psi(\alpha).$$

Умови регулярності

- 1 Множина тих значень вибірки X , для яких функція вірогідності $L(X, \theta)$ додатна, не залежить від θ .
- 2 $L(X, \theta)$ двічі неперервно диференційовна за θ .
- 3 $U(X, \theta)$ – ненульова та інтегровна у квадраті, тобто:

$$0 < M_{\theta} U^2(X, \theta) < \infty, \quad \forall \theta \in \Theta.$$

- 4 Знак похідної за параметром θ можна внести під знак інтегралів вигляду $\int_S g(x, \theta) L(x, \theta) \lambda(dx)$ з функцією вірогідності $L(x, \theta)$ для певних функцій g , що спричиняється умовою 1 і збіжністю інтеграла від похідної.

Зміст

- 1 Функція вірогідності
- 2 Функція впливу
- 3 Властивості функції впливу, інформація за Фішером
 - Нерівність Крамера – Рао

Властивості функції впливу, інформація за Фішером

Теорема (про центрованість функції впливу)

За умов регулярності функція впливу центрована:

$$M_{\theta} U(X, \theta) = 0, \quad \forall \theta \in \Theta.$$

Доведення.

Оскільки функція вірогідності $L(x, \theta)$ — це сумісна щільність всієї вибірки, то

$$\int_{\mathbf{R}^n} L(x, \theta) dx = 1.$$

Візьмемо похідну від лівої і правої частин рівності за θ , міняючи диференціювання та інтегрування місцями:

$$0 = \int_{\mathbf{R}^n} \frac{\partial L(x, \theta)}{\partial \theta} dx = \int_{\mathbf{R}^n} \frac{\partial L(x, \theta)}{\partial \theta} \frac{L(x, \theta)}{L(x, \theta)} dx$$

$$\int_{\mathbf{R}^n} \frac{\partial \ln(L(x, \theta))}{\partial \theta} L(x, \theta) dx = \mathbf{M}_\theta \ln(L(X, \theta)) = \mathbf{M}_\theta U(X, \theta)$$



Інформація за Фішером

Нехай параметр $\theta \in \Theta \subset R$ – скалярний. Інформацією за Фішером у вибірці X називається функція

$$I(\theta) \equiv \mathbf{D}_{\theta} U(X, \theta) = \mathbf{M}_{\theta} U^2(X, \theta).$$

Друга рівність в означенні випливає з теореми про центрованість функції впливу та з властивостей дисперсії.

Інформація за Фішером

Нехай параметр $\theta \in \Theta \subset R$ – скалярний. Інформацією за Фішером у вибірці X називається функція

$$I(\theta) \equiv \mathbf{D}_{\theta} U(X, \theta) = \mathbf{M}_{\theta} U^2(X, \theta).$$

Друга рівність в означенні випливає з теореми про центрованість функції впливу та з властивостей дисперсії.

Теорема (про обчислення інформації за Фішером)

За умов регулярності справедлива тотожність

$$I(\theta) = -\mathbf{M}_{\theta} \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(X, \theta)$$
$$= -\mathbf{M}_{\theta} \frac{\partial}{\partial \theta} U(X, \theta), \quad \forall \theta \in \Theta.$$

Теорема (про обчислення інформації за Фішером)

За умов регулярності справедлива тотожність

$$\begin{aligned} I(\theta) &= -\mathbf{M}_{\theta} \frac{\partial^2}{\partial \theta^2} \ln L(X, \theta) \\ &= -\mathbf{M}_{\theta} \frac{\partial}{\partial \theta} U(X, \theta), \quad \forall \theta \in \Theta. \end{aligned}$$

Доведення.

З теореми про центрованість функції впливу $\mathbf{M}_\theta U(X, \theta) = 0$ або

$$0 = \int_{\mathbf{R}^n} U(x, \theta) L(x, \theta) dx.$$

Продиференціюємо рівність за θ :

$$\begin{aligned} 0 &= \int_{\mathbf{R}^n} \left(\frac{\partial U(x, \theta)}{\partial \theta} L(x, \theta) + U(x, \theta) \frac{\partial L(x, \theta)}{\partial \theta} \right) dx = \\ &= \mathbf{M}_\theta \frac{\partial U(X, \theta)}{\partial \theta} + \int_{\mathbf{R}^n} U(x, \theta) \frac{\partial L(x, \theta)}{\partial \theta} \frac{L(x, \theta)}{L(x, \theta)} dx = \\ &= \mathbf{M}_\theta \frac{\partial U(X, \theta)}{\partial \theta} + \int_{\mathbf{R}^n} U(x, \theta) \frac{\partial \ln(L(x, \theta))}{\partial \theta} L(x, \theta) dx = \\ &= \mathbf{M}_\theta \frac{\partial U(X, \theta)}{\partial \theta} + \mathbf{M}_\theta U^2(X, \theta) \end{aligned}$$

Теорема (про адитивність інформації за Фішером)

Нехай для кратної вибірки $X = (\xi_1, \dots, \xi_n)$ функція

$$i(\theta) \equiv \mathbf{D}_{\theta} u(\xi_1, \theta)$$

задає інформацію за Фішером в одному спостереженні. Тоді повна інформація за Фішером дорівнює:

$$I(\theta) = ni(\theta).$$

Приклад. Схема Бернуллі

Нехай вибірка $X = (\chi_1, \dots, \chi_n)$ містить результати випробувань Бернуллі з невідомою ймовірністю успіху θ , де χ_k – індикатор успіху в k -му випробуванні. Функція вірогідності одного спостереження є щільністю відносно точкової міри і має вигляд

$$f(y, \theta) = \theta \mathbf{I}_{y=1} + (1 - \theta) \mathbf{I}_{y=0} = \theta^y (1 - \theta)^{1-y}, \quad y \in \{0, 1\},$$

теоретична функція впливу дорівнює

$$u(y, \theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} \ln f(y, \theta) = \frac{y}{\theta} - \frac{1-y}{1-\theta} = \frac{y-\theta}{\theta(1-\theta)},$$

Приклад. Схема Бернуллі

Нехай вибірка $X = (\chi_1, \dots, \chi_n)$ містить результати випробувань Бернуллі з невідомою ймовірністю успіху θ , де χ_k – індикатор успіху в k -му випробуванні. Функція вірогідності одного спостереження є щільністю відносно точкової міри і має вигляд

$$f(y, \theta) = \theta \mathbf{I}_{y=1} + (1 - \theta) \mathbf{I}_{y=0} = \theta^y (1 - \theta)^{1-y}, \quad y \in \{0, 1\},$$

теоретична функція впливу дорівнює

$$u(y, \theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} \ln f(y, \theta) = \frac{y}{\theta} - \frac{1-y}{1-\theta} = \frac{y-\theta}{\theta(1-\theta)},$$

Приклад. Схема Бернуллі (продовження)

функція вірогідності та впливу всієї вибірки

$$L(X, \theta) = \prod_{k=1}^n \theta^{\chi_k} (1 - \theta)^{1 - \chi_k} = \theta^{\nu_n} (1 - \theta)^{n - \nu_n}, \quad \nu_n = \sum_{k=1}^n \chi_k,$$

$$U(X, \theta) = \sum_{k=1}^n u(\chi_k, \theta) = \frac{n(\hat{\theta}_n - \theta)}{\theta(1 - \theta)}, \quad \hat{\theta}_n = \frac{\nu_n}{n},$$

функції інформації за Фішером мають вигляд

$$i(\theta) = \mathbf{M}_{\theta} \left(\frac{\chi_1 - \theta}{\theta(1 - \theta)} \right)^2 = \frac{\mathbf{D}_{\theta} \chi_1}{\theta^2(1 - \theta)^2} = \frac{1}{\theta(1 - \theta)},$$

$$I(\theta) = \frac{n}{\theta(1 - \theta)}$$

Приклад. Показниковий розподіл.

Нехай $X = (\xi_1, \dots, \xi_n)$ кратна вибірка з показниковим розподілом: $\xi_k \cong \text{Exp}(\theta)$. Функції впливу дорівнюють:

$$u(y, \theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} (\ln \theta - \theta y) = \frac{1}{\theta} - y,$$

$$U(X, \theta) = \sum_{k=1}^n u(\xi_k, \theta) = \frac{n}{\theta} - n\hat{\mu}_n,$$

$\hat{\mu}_n = \overline{X}$, а інформація за Фішером у спостереженні та у вибірці

$$i(\theta) = \mathbf{M}_{\theta} \left(\frac{1}{\theta} - \xi_1 \right)^2 = \mathbf{D}_{\theta} \xi_1 = \frac{1}{\theta^2},$$

$$I(\theta) = \frac{n}{\theta^2}$$

Приклад. Показниковий розподіл.

Нехай $X = (\xi_1, \dots, \xi_n)$ кратна вибірка з показниковим розподілом: $\xi_k \cong \text{Exp}(\theta)$. Функції впливу дорівнюють:

$$u(y, \theta) = \frac{\partial}{\partial \theta} (\ln \theta - \theta y) = \frac{1}{\theta} - y,$$

$$U(X, \theta) = \sum_{k=1}^n u(\xi_k, \theta) = \frac{n}{\theta} - n\hat{\mu}_n,$$

$\hat{\mu}_n = \overline{X}$, а інформація за Фішером у спостереженні та у вибірці

$$i(\theta) = \mathbf{M}_{\theta} \left(\frac{1}{\theta} - \xi_1 \right)^2 = \mathbf{D}_{\theta} \xi_1 = \frac{1}{\theta^2},$$

$$I(\theta) = \frac{n}{\theta^2}$$

Алгоритм знаходження інформації за Фішером вибірки

- 1 Записати щільність (ймовірність) розподілу — функцію вірогідності $L(X, \theta) = \prod_{k=1}^n f(\xi_k, \theta)$;
- 2 $\ln(L(X, \theta))$;
- 3 $U(X, \theta) = \frac{\partial \ln L(X, \theta)}{\partial \theta} \Rightarrow I(\theta) = D_{\theta} U(X, \theta)$ або
- 4 $\frac{\partial U(X, \theta)}{\partial \theta} \Rightarrow I(\theta) = -M_{\theta} \frac{\partial U(X, \theta)}{\partial \theta}$

Зауваження

Інформацію за Фішером можна шукати для одного спостереження, а потім потрібно використати теорему про адитивність інформації за Фішером.

Нерівність Крамера – Рао

Розглянемо задачу оцінювання значення дійсної параметричної функції $\tau(\theta)$ у класі Γ_τ незсунутих її оцінок.

Теорема (про нерівність та критерій Крамера – Рао)

Нехай параметр θ є скалярним: $\theta \in \mathbb{R}$.

(а) Якщо $T = T(X) \in \Gamma_\tau$ – довільна незсунута оцінка $\tau(\theta)$, і виконуються умови регулярності, то $\forall \theta \in \Theta$ має місце нерівність Крамера – Рао

$$\mathbf{M}_\theta(T - \tau)^2 \equiv \mathbf{D}_\theta T \geq \frac{\tau_\theta^2(\theta)}{I(\theta)},$$

де

$$\tau_\theta(\theta) = \frac{d}{d\theta} \tau(\theta),$$

$I(\theta)$ – інформація за Фішером у вибірці X .

(б) Рівність у нерівності (а) виконується тоді й тільки тоді, коли оцінка T є лінійною функцією від функції впливу вибірки:

$$T(X) - \tau(\theta) = c(\theta)U(X, \theta) \text{ м.н.}, \quad \forall \theta \in \Theta,$$

для деякої дійсної $c(\theta)$. Ця стала дорівнює

$$c(\theta) = \frac{\tau_{\theta}(\theta)}{I(\theta)}.$$

Зауваження

Якщо функція $\tau(\theta) = \theta$, то нерівність Крамера-Рао має вигляд

$$\mathbf{M}_\theta(T - \theta)^2 \equiv \mathbf{D}_\theta T \geq \frac{1}{I(\theta)},$$

Доведення

За означенням незміщеності

$$\mathbf{M}_{\theta} T(X) = \int_{R^n} T(x) L(x, \theta) dx = \tau(\theta), \quad \forall \theta \in \Theta.$$

Візьмемо похідну та використаємо властивість $\mathbf{M}U(X, \theta) = 0$:

$$\tau_{\theta}(\theta) = \int_{R^n} T(x) \frac{\partial}{\partial \theta} L(x, \theta) dx =$$

$$\int_{R^n} T(x) U(x, \theta) L(x, \theta) dx =$$

$$\mathbf{M}_{\theta} T(X) U(X, \theta) = E_{\theta}(T(X) - \tau(\theta)) U(X, \theta).$$

Доведення

За нерівністю Коші

$$\tau_{\theta}^2(\theta) = \mathbf{M}_{\theta}(T(X) - \tau(\theta))U(X, \theta)^2 \leq$$

$$\mathbf{M}_{\theta}(T(X) - \tau(\theta))^2 \mathbf{M}_{\theta}U^2(X, \theta) = D_{\theta}T \cdot I(\theta),$$

за означенням $I(\theta)$.

та ця нерівність перетворюється на рівність тоді і тільки тоді, коли множники під знаком математичного сподівання є лінійно пов'язаними, тобто $T(X) - \tau(\theta) = c(\theta)U(X, \theta)$ м.н. для сталої $c(\theta)$ при кожному θ .

Ефективна оцінка

Оцінка $T \in \Gamma_\tau$ називається ефективною оцінкою параметричної функції $\tau(\theta)$, якщо нерівність Крамера – Рао для неї є рівністю, тобто у випадку, коли ця оцінка має найменше можливе значення дисперсії у класі Γ_τ всіх незсунутих оцінок.

Твердження (б) дає критерій ефективності Крамера – Рао.

Ефективна оцінка

Оцінка $T \in \Gamma_\tau$ називається ефективною оцінкою параметричної функції $\tau(\theta)$, якщо нерівність Крамера – Рао для неї є рівністю, тобто у випадку, коли ця оцінка має найменше можливе значення дисперсії у класі Γ_τ всіх незсунутих оцінок.

Твердження (б) дає критерій ефективності Крамера – Рао.

I спосіб перевірки оцінки на ефективність

- 1 Знайти дисперсію оцінки $D_{\theta} T(X)$;
- 2 Обчислити інформацію за Фішером $I(\theta) = D_{\theta} U(X, \theta)$ або $I(\theta) = -M_{\theta} \frac{\partial U(X, \theta)}{\partial \theta}$;
- 3 Якщо $D_{\theta} T(X) = \frac{1}{I(\theta)}$, то оцінка $T(X)$ є ефективною.

II спосіб перевірки оцінки на ефективність

Використати критерій ефективності:

- 1 Записати щільність (ймовірність) розподілу — функцію вірогідності $L(X, \theta) = \prod_{k=1}^n f(\xi_k, \theta)$;
- 2 $\ln(L(X, \theta))$;
- 3 $U(X, \theta) = \frac{\partial \ln L(X, \theta)}{\partial \theta}$;
- 4 Якщо можна подати $U(X, \theta) = k(\theta)(T(X) - \theta)$, де $k(\theta)$ — деяка функція, що не залежить від вибірки, то оцінка $T(X)$ є ефективною для параметра θ .

Ефективна оцінка у схемі Бернуллі

Розглянемо задачу оцінювання, в якій проводяться n випробувань Бернуллі з невідомою ймовірністю $p = \theta$ успіху в окремому випробуванні. Припустимо, що спостерігається вибірка $X = (\chi_1, \dots, \chi_n)$, де χ_k – індикатор k -го успіху. Логарифмічна функція вірогідності має вигляд

$$\ln L(X, \theta) = \nu_n(X) \ln \theta + (n - \nu_n(X)) \ln(1 - \theta),$$

де $\nu_n(X) = \sum_{k=1}^n \chi_k$ – загальна кількість успіхів. Звідси

$$U(X, \theta) = \frac{\nu_n(X)}{\theta} - \frac{n - \nu_n(X)}{1 - \theta} = \frac{\nu_n(X)}{\theta(1 - \theta)} - \frac{n}{1 - \theta},$$

функція інформації за Фішером дорівнює

$$I(\theta) = \frac{D_{\theta} \nu_n(X)}{\theta^2(1-\theta)^2} = \frac{n}{\theta(1-\theta)}.$$

Розглянемо оцінку для $\theta = p$ як вибіркове середнє:

$$T(X) = \hat{\theta} = \frac{\nu_n(X)}{n} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \chi_k.$$

Знайдемо дисперсію цієї оцінки

$$\begin{aligned} D(\hat{\theta}) &= D\left(\frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \chi_k\right) = \frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n D\chi_k = \\ &= \frac{1}{n^2} \sum_{k=1}^n \theta(1 - \theta) = \frac{\theta(1 - \theta)}{n}. \end{aligned}$$

Оскільки $D(\hat{\theta}) = \frac{1}{I(\theta)}$, то оцінка $\hat{\theta}$ ефективна для параметра θ .

Приклад

Розглянемо кратну вибірку $X = (\xi_1, \dots, \xi_n)$ з показниковим розподілом, $\xi_k \sim \text{Exp}(\frac{1}{\theta})$. Покажемо, що $\hat{\theta} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_k$ є ефективною оцінкою для θ .

Використаємо другий спосіб (критерій ефективності Крамера-Рао).

Оскільки $f(x, \theta) = \frac{1}{\theta} e^{-\frac{x}{\theta}}$, $x > 0$, то

❶ функція вірогідності

$$L(X, \theta) = \prod_{k=1}^n f(\xi_k, \theta) = \frac{1}{\theta^n} e^{-\sum_{k=1}^n \frac{\xi_k}{\theta}};$$

❷

$$\ln(L(X, \theta)) = -n \ln(\theta) - \sum_{k=1}^n \frac{\xi_k}{\theta};$$

❶ Знаходимо функцію впливу

$$\begin{aligned} U(X, \theta) &= \frac{\partial \ln(L(X, \theta))}{\partial \theta} = -\frac{n}{\theta} + \sum_{k=1}^n \frac{\xi_k}{\theta^2} = \\ &= \frac{n}{\theta^2} \left(-\theta + \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \xi_k \right) = \frac{n}{\theta^2} (\hat{\theta} - \theta). \end{aligned}$$

Отже, $\hat{\theta}$ є ефективною оцінкою параметра θ .

Приклад

Розглянемо кратну вибірку $X = (\xi_1, \dots, \xi_n)$ з нормальним розподілом, $\xi_k \sim N(0, \sigma^2)$. Дослідити оцінку $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n \xi_k^2$ параметра σ^2 на ефективність двома способами.

Приклад

Розглянемо кратну вибірку $X = (\xi_1, \dots, \xi_n)$ із розподілом Релея, тобто ξ_k мають щільність

$$f(x, \theta) = \frac{x}{\theta} \exp\left\{-\frac{x^2}{2\theta}\right\}, \quad x > 0.$$

Чи є оцінка $\hat{\theta} = \frac{1}{2n} \sum_{i=1}^n \xi_k^2$ ефективною параметра θ ?

ПИТАННЯ?