

2 Статистические оценки неизвестных параметров распределения

1. Статистическая оценка неизвестного параметра теоретического распределения.
2. Виды статистических оценок.
3. Нахождение оценок неизвестных параметров теоретического распределения методами моментов и максимального правдоподобия.

Пусть x_1, x_2, \dots, x_n – выборка из теоретического распределения $F(x|\theta)$, зависящего от неизвестного параметра θ .

Оценкой (статистикой) $\hat{\theta}_n$ неизвестного параметра θ называется любая борелевская функция $\hat{\theta}_n = \hat{\theta}_n(x_1, x_2, \dots, x_n)$.

Оценка $\hat{\theta}_n$ неизвестного параметра θ называется *несмещенной*, если ее математическое ожидание равно оцениваемому параметру, т. е. $M \hat{\theta}_n = \theta$. В противном случае оценка называется *смещенной*.

Можно показать, что выборочное среднее \bar{x} является несмещенной оценкой теоретического математического ожидания, а выборочная дисперсия \tilde{S}^2 является смещенной оценкой теоретической дисперсии. Исправленная выборочная дисперсия

$$S^2 = \frac{n}{n-1} \tilde{S}^2$$

является несмещенной оценкой теоретической дисперсии.

Оценка $\hat{\theta}_n$ неизвестного параметра θ называется *состоятельной*, если она сходится по вероятности к оцениваемому параметру:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \{ |\hat{\theta}_n - \theta| < \varepsilon \} = 1.$$

Можно показать, что оценки \bar{x} , \tilde{S}^2 и S^2 являются состоятельными оценками теоретического математического ожидания и теоретической дисперсии соответственно.

Несмещенная оценка $\hat{\theta}_n$ параметра θ называется *эффективной*, если она имеет наименьшую дисперсию в классе несмещенных оценок, т. е. если $\tilde{\theta}_n$ – произвольная несмещенная оценка параметра θ , а $\hat{\theta}_n$ – эффективная, то $D(\hat{\theta}_n) \leq D(\tilde{\theta}_n)$.

Рассмотрим основные методы получения оценок.

Метод моментов. Пусть имеется выборка x_1, x_2, \dots, x_n из

распределения $F(x; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$, зависящего от неизвестных параметров $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$, которые нужно оценить. Поскольку известен вид теоретической функции распределения, можем вычислить первые k теоретических моментов (начальных или центральных). Эти моменты будут зависеть от k неизвестных параметров $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$:

$$\begin{cases} m_1 = m_1(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k), \\ m_2 = m_2(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k), \\ \dots \\ m_k = m_k(\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k). \end{cases}$$

Суть метода моментов заключается в следующем: выборочные моменты являются оценками соответствующих теоретических моментов, поэтому теоретические моменты m_1, m_2, \dots, m_k приравнивают к соответствующим выборочным $m_1^*, m_2^*, \dots, m_k^*$, а затем, решая систему относительно $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$, находят оценки неизвестных параметров. Таким образом, в методе моментов оценки $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_k$ неизвестных параметров $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ определяются как решение системы k уравнений с k неизвестными:

$$\begin{cases} m_1^* = m_1(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_k), \\ m_2^* = m_2(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_k), \\ \dots \\ m_k^* = m_k(\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_k). \end{cases}$$

В таблице 4 приведены формулы для вычисления выборочных и соответствующих им теоретических моментов порядка k :

Таблица 4 – Выборочные и теоретические моменты

Моменты	Теоретические	Выборочные
Начальные	$b_k = M \xi^k$	$b_k^* = \overline{x^k} = \frac{1}{n} \sum_i x_i^k$
Центральные	$c_k = M (\xi - M \xi)^k$	$c_k^* = \tilde{S}^k = \frac{1}{n} \sum_i (x_i - \bar{x})^k$

Пример 2.1 Предполагая, что выборка X из примера 1.1 получена из показательного распределения с параметром λ , методом моментов найти точечную оценку параметра.

Для показательного распределения плотность распределения

вероятностей имеет вид

$$p(x) = \lambda e^{-\lambda x}, x \geq 0.$$

Для данного закона распределения определим теоретический момент

$$b_1 = \int_{-\infty}^{+\infty} xp(x)dx = \int_0^{+\infty} x\lambda e^{-\lambda x} dx = \frac{1}{\lambda}.$$

По заданной выборке определим значение выборочного момента

$$b_1^* = \bar{x} = \frac{1}{30} \sum_{i=1}^{30} x_i \approx 0,05.$$

Составим уравнение

$$\frac{1}{\lambda} = \bar{x}.$$

Таким образом, получим оценку

$$\hat{\lambda} = 20.$$

Пример 2.2 Предполагая, что выборка X из примера 1.1 получена из равномерного распределения на отрезке $[a, b]$ методом моментов найти точечные оценки параметров a и b .

Для равномерного распределения плотность распределения вероятностей имеет вид

$$p(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in [a, b], \\ 0, & x \notin [a, b]. \end{cases}$$

Равномерное распределение имеет два параметра, поэтому необходимо составить два уравнения. Определим теоретические моменты

$$b_1 = \int_{-\infty}^{+\infty} xp(x)dx = \int_a^b \frac{x}{b-a} dx = \frac{a+b}{2};$$
$$b_2 = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 p(x)dx = \int_a^b \frac{x^2}{b-a} dx = \frac{a^2 + ab + b^2}{3}.$$

По выборке определим значения выборочных моментов

$$b_1^* = \bar{x} = \frac{1}{30} \sum_{i=1}^{30} x_i \approx 0,05;$$

$$b_2^* = \overline{x^2} = \frac{1}{30} \sum_{i=1}^{30} x_i^2 \approx 1,26.$$

Составим систему уравнений

$$\begin{cases} \frac{a+b}{2} = 0,05, \\ \frac{a^2 + ab + b^2}{3} = 1,26. \end{cases}$$

Решив ее относительно неизвестных параметров a и b , получим

$$\begin{aligned} a_1 &= -1,89, & b_1 &= 1,99; \\ a_2 &= 1,99, & b_2 &= -1,89. \end{aligned}$$

Поскольку $a < b$,

$$\begin{aligned} \hat{a} &= -1,89, \\ \hat{b} &= 1,99. \end{aligned}$$

Метод максимального правдоподобия. Пусть имеется выборка x_1, x_2, \dots, x_n из распределения $F(x; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$, зависящего от неизвестных параметров $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$, которые нужно оценить. Основу метода составляет *функция правдоподобия*:

$$L(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) = p(x_1; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \cdot p(x_2; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k) \cdot \dots \cdot p(x_n; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k).$$

В дискретном случае функция $p(x_i; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$ выражает вероятность того, что теоретическая случайная величина примет значение $x_i, i=1, \dots, n$. В абсолютно непрерывном случае функция $p(x_i; \theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$ – значение теоретической плотности распределения вероятностей в точке $x_i, i=1, \dots, n$.

Согласно методу максимального правдоподобия в качестве оценки неизвестных параметров $\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k$ принимаются такие значения $\hat{\theta}_1, \hat{\theta}_2, \dots, \hat{\theta}_k$, которые максимизируют функцию правдоподобия.

Нахождение оценок может упрощаться, если максимизировать не саму функцию L , а $\ln L$.

Пример 2.3 Предполагая, что выборка X из примера 1.1 получена из показательного распределения с параметром λ , методом максимального правдоподобия найти точечную оценку параметра.

Запишем функцию правдоподобия

$$L = \lambda e^{-\lambda x_1} \lambda e^{-\lambda x_2} \dots \lambda e^{-\lambda x_{30}} = \lambda^{30} e^{-\lambda \sum_{i=1}^{30} x_i}.$$

Логарифмируя, имеем

$$\ln L = 30 \ln \lambda - \lambda \sum_{i=1}^{30} x_i.$$

Задача сводится к нахождению максимума функции одной переменной. Дифференцируя по параметру λ , находим

$$\frac{d \ln L}{d \lambda} = \frac{30}{\lambda} - \sum_{i=1}^{30} x_i .$$

Приравнивая производную к нулю, получим

$$\frac{30}{\lambda} - \sum_{i=1}^{30} x_i = 0 \Rightarrow \lambda = \frac{30}{\sum_{i=1}^{30} x_i} = \frac{1}{\bar{x}} .$$

Таким образом, получим оценку

$$\hat{\lambda} = 20 .$$

Вопросы для самоконтроля

1. Дайте определение статистической оценки неизвестного параметра теоретического распределения.
2. В чем заключается суть метода моментов?
3. В чем заключается суть метода максимального правдоподобия?