

Лекция 2 МС Баченов

1. Состоятельность

Опр. Статистика $\hat{\theta}^* = \hat{\theta}^*(X_1, \dots, X_n)$ наз-ся сост-ой оценкой параметра θ , если $\hat{\theta}^* \xrightarrow{P} \theta$ при $n \rightarrow \infty$

2. Несмещенность

Опр. Статистика $\hat{\theta}^* = \hat{\theta}^*(X_1, \dots, X_n)$ наз-ся несм-ой оценкой параметра θ , если $E\hat{\theta}^* = \theta$

Определение означает:

Это значит, что если оценка несмещенная то мы можем ошибиться как в меньшую так и в большую сторону с одинаковой вероятностью, а если смещенная то появляется систематическая ошибка. Несмещенность достигается калибровкой прибора

Note: Оценка $\hat{\theta}^*$ называется асимптотически несмещенной, если

$$E \hat{\theta}^* \xrightarrow{n \rightarrow \infty} \theta$$

Означает, что если объем выборки достаточно большой то смещение можно пренебречь

3. Эффективность

Опр. Оценка $\hat{\theta}_1^*$ не хуже $\hat{\theta}_2^*$, если $E(\hat{\theta}_1^* - \theta)^2 \leq E(\hat{\theta}_2^* - \theta)^2$ и если

$\hat{\theta}_1^*$ и $\hat{\theta}_2^*$ несмещенные оценки

$$D\hat{\theta}_1^* \leq D\hat{\theta}_2^*$$

same as
variance

?

Опр:

Оценка $\hat{\theta}^*$ называется эффективной если она не хуже всех остальных оценок

Замечание: в классе всех оценок не существует эффективной оценки

Теор. В классе несмещённых оценок. Эффективная оценка существует и она единственна.

Доказывать через проекцию всех несмещённых оценок.

Опр. Оценки наз-ся асимптотически нормальной если они сходятся по нормальному закону (в частности скорость сходимости $1/\sqrt{n}$) чтобы получить более точную оценку необходимо увеличить объём выборки

Точечные оценки моментов

Пусть дана выборка

$$\bar{X} = (X_1, \dots, X_n)$$

← выборка это набор независимых, одинаково распредел. случайных величин.

Выборку можем оценивать как случайную величину

Опр. Выборочная средняя \bar{X} наз-ся
величина $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$

Опр. Выборочной дисперсией D_x^*
наз-ся вел-на Variance

$$D_x^* = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

Опр. Исправленной выбор-ой дисперсией
 S^2 наз-ся величина

$$S^2 = \frac{n}{n-1} D_x^* = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

Опр. Выбор-м средним квад. откл-ем
наз-ся

$$\sigma_x^* = \sqrt{D_x^*}$$

Опр. Исправленного средним квад. откл-ем
наз-ся $S = \sqrt{S^2}$

Опр. Выборочная k-м моментом $\overline{X^k}$
наз-ся вел-на

$$\overline{X^k} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$$

Опр. Выборочной модой M_0^* наз-я вариант с наибольшей частотой.

$$M_0^* = X_i, \quad \text{т.е.} \quad n_i = \max(n_1, \dots, n_k)$$

Опр. Медианой M_e^* наз-я значение варианта в середине ряда

> Варианта - значение вариационного ряда

можно когда ряд выстроили по возрастанию

$$M_e^* = \begin{cases} X_{(k)} & \text{если } n = 2k-1 \text{ - нечётный} \\ \frac{X_{(k)} + X_{(k+1)}}{2} & \text{если } n = 2k \text{ - чётное} \end{cases}$$

Теорема 1: Выборочное среднее \bar{X} является несмещённой состоятельной оценкой ген. мат.-го момента

1) Если: $E\bar{X} = EX = a$

2) $\bar{X} \xrightarrow{P} EX = a$

по вероятности

Док-во:

рассматривается как кез-ое, ограниченное распредел. случайное событие.

1) $E\bar{X} = E\left(\frac{X_1 + \dots + X_n}{n}\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i = \frac{1}{n} \cdot n \cdot EX$

$= EX_1 = a$

↑
каждый
экземпляр

2) $\bar{X} = \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} EX$

закон Больцмана-милера

LLN $\bar{X}_n = \frac{\sum_{i=1}^n X_i}{n}$

$P(\mu - \varepsilon < \bar{X}_n < \mu + \varepsilon) \rightarrow 1$

Теорема 2: \bar{X}^k является несмещённой состоятельной оценкой ген. k -го момента. X^k

1) $E\bar{X}^k = EX^k \xrightarrow{n \rightarrow \infty} m_k$

2) $E\bar{X}^k \xrightarrow{n \rightarrow \infty} m_k$

следует из теоремы 2 если в
качестве случайной величины
взять χ^2 .

Теорема 3: для любой дисперсии
 D^* и S^2 являются составными
частью для дисперсии, при этом
 D^* смешанная оценка (если
система ошибок биас), а S^2 несмещенная
оценка.

Док-во: Заметим что $D^* = \frac{1}{n} \sum (X_i - \bar{X})^2 =$
 $= \bar{X}^2 - \bar{X}^2$

Получим мат. ожидание оценки
и покажем смешанность выборочной оценки

$$E D^* = E(\bar{X}^2 - \bar{X}^2) = E \bar{X}^2 - E \bar{X}^2 =$$

$$= E \bar{X}^2 - E \bar{X}^2 \Leftrightarrow D \bar{X} = E \bar{X}^2 - (E \bar{X})^2 \Rightarrow$$

$$E \bar{X}^2 = D \bar{X} + (E \bar{X})^2 \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow E \bar{X}^2 - (D \bar{X} + (E \bar{X})^2) = (E \bar{X}^2 - (E \bar{X})^2) - D \bar{X} =$$

$$= D \bar{X} - D \bar{X} = D \bar{X} - D \left(\frac{X_1 + \dots + X_n}{n} \right) =$$

$$= D \bar{X} - \frac{1}{n^2} n D X_i = D \bar{X} - \frac{1}{n} D X =$$

help note about Variance (guinea pig)

$$\begin{aligned}\text{Var } X &= E[(X - EX)^2] = E[X^2 - 2XEX + (EX)^2] = \\ &= E[X^2] - (EX)^2\end{aligned}$$

$$\frac{n-1}{n} D\bar{X}$$

T.K.

$$E S^2 = E \left(\frac{n}{n-1} D\bar{X} \right) = \frac{n}{n-1} \frac{n-1}{n} D\bar{X}$$

recursas
sykka

Continue from
the next
page

Theorem: sample variance S^2 is an unbiased estimate of σ^2

$$\begin{aligned} \sum (x_i - \bar{X})^2 &= \sum [(x_i - m) - (\bar{X} - m)]^2 = \\ &= \sum (x_i - m)^2 - 2(\bar{X} - m) \sum (x_i - m) + n(\bar{X} - m)^2 \\ &= \sum (x_i - m)^2 - 2n(\bar{X} - m)^2 + n(\bar{X} - m)^2 = \\ &= \sum (x_i - m)^2 - n(\bar{X} - m)^2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} E[\sum (x_i - \bar{X})^2] &= E[\sum (x_i - m)^2] - n E[(\bar{X} - m)^2] = \\ &= n E[(x - m)^2] - n E[(\bar{X} - m)^2] = \end{aligned}$$

$$= n V(X) - n V(\bar{X}) = n \sigma^2 - n \frac{\sigma^2}{n} = (n-1) \sigma^2$$

by Theorem 4 page 119

Therefore we need to divide by $(n-1)$ to get an unbiased estimate

2) Связь между

$$D^* = \overline{X^2} - \overline{X}^2 \xrightarrow{P} EX^2 - (EX)^2 = D\overline{X}$$

$$S^2 = \frac{n}{n-1} D^* \xrightarrow{P} D\overline{X}$$

оценки
сбт

Замечание

т.к. $\frac{n}{n-1} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1$, то $ED^* \xrightarrow{n \rightarrow \infty} D\overline{X}$

след-но выборочная дисперсия явл-ся
асимптотически несмещённой
оценкой. Это значит на практике
если n большое ($n \geq 100$) можно
считать обобщённую выборочную
дисперсию, а при $n < 100$ следует
заменить на исправленную выборочную
дисперсию.

Метод моментов (Пирсон)

Зная выборочные моменты можно дать

Пусть имеется выборка $\vec{X} = (X_1, \dots, X_n)$ неизвестного распредел-я, но при этом знаем, что данное распредел-е определ-но типа задаваемого

к параметрам $\Theta = (\theta_1, \dots, \theta_k)$

Зная параметры можем вычислить теор-ие к-е моменты.

Если распредел-

$$m_i = \int_{\mathbb{R}} x^i f(x, \theta_1, \dots, \theta_k) dx = h_i(\theta_1, \dots, \theta_k)$$

Вычисляя выборочные моменты и подставляя в эти формулы, получаем систему уравнений

$$\begin{cases} \bar{X} = h_1(\theta_1, \dots, \theta_k) \\ \bar{X}^2 = h_2(\theta_1, \dots, \theta_k) \\ \vdots \\ \bar{X}^k = h_k(\theta_1, \dots, \theta_k) \end{cases} \quad \begin{array}{l} \text{известны оценки} \\ \theta_1^* = \theta_2^* = \dots = \theta_k^* \\ \text{известных} \\ \text{параметров} \end{array}$$

Замечание. При этом обычно получаем соответствующие оценки, но смещенные.

Пример

$$] X \in U(a; b) \quad a < b$$

При обработке 100 гагтов
получили оценки 120 и 220
пометров

$$\bar{X} = 2,25$$

$$\bar{X}^2 = 6,75$$

Дать оценки неизвестных парамет-ов
 a и b .

$$f(x, a, b) = \begin{cases} 0 & x < a \\ \frac{1}{b-a} & a \leq x \leq b \\ 0 & x > b \end{cases}$$

$$EX = \int_a^b x \cdot \frac{1}{b-a} dx = \frac{1}{b-a} \frac{x^2}{2} \Big|_a^b = \frac{b^2 - a^2}{(b-a) \cdot 2}$$

$$= \frac{a+b}{2}$$

$$EX^2 = \int_a^b x^2 \cdot \frac{1}{b-a} dx = \frac{1}{b-a} \frac{x^3}{3} \Big|_a^b = \frac{b^3 - a^3}{3(b-a)}$$

$$= \frac{a^2 + ab + b^2}{3}$$

$$\begin{cases} 2,25 = \frac{a^* + b^*}{2} \\ 6,75 = \frac{a^{*2} + a^*b^* + b^{*2}}{3} \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} a^* + b^* = 4,5 \\ a^{*2} + a^*b^* + b^{*2} = 20,2 \end{cases} \Leftrightarrow$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} a^* + b^* = 4,5 \\ a^*b^* = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \begin{cases} b^* = 4,5 \\ a^* = 0 \end{cases} \quad \text{s.k. } a < b$$