

2.14 Статистическое оценивание параметров. Точечные и интервальные оценки. Проверка статистических гипотез.

Производится прямое измерение случайной величины, истинное значение которой равно a . Проводим наблюдения и получаем результаты y_1, \dots, y_n .

Замечание: измерение – несколько наблюдений
наблюдение – единичный измерительный акт.
Бывают измерения с однократным наблюдением.

Будем считать, что результаты измерения до их проведения описываются совокупностью одинаково распределенных статистически независимых случайных величин Y_1, \dots, Y_n . Плотность распределения каждой из случайных величин будем считать известной – $f(a, b, \dots, y)$. Тогда совокупность результатов называется группой (независимой выборкой) объема n из распределения $f(a, b, \dots, y)$.
Оценки могут быть двух видов – точечные (когда дается одно число) и интервальные (когда дается интервал). Нам нужны интервальные оценки но они строятся на основе точечных.

Точечные оценки.

Далее сузим задачу до нормального распределения. y_1, \dots, y_n - независимая выборка объема n из $N(a, \sigma^2)$. Наиболее распространенный метод получения точечных оценок – метод максимального правдоподобия.

Идея его в том, чтобы построить ФПРВ (функцию плотности распределения вероятности) n -мерного вектора, называемую функцией правдоподобия. При помощи построенной ФПРВ можно предсказать вероятность наблюдения различных комбинаций значений.

В эту ФПРВ будут входить a и σ^2 . В качестве точечных оценок найдем те, при которых вероятность появления полученных значений y_1, \dots, y_n была бы максимальной.

$$L = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \exp\left(-\frac{(y_i - a)^2}{2\sigma^2}\right)$$

$$\ln L = C - \frac{n}{2} \ln \sigma^2 - \sum_{i=1}^n \frac{(y_i - a)^2}{2\sigma^2}$$

Записывая $\frac{\partial \ln L}{\partial a} = 0$ и $\frac{\partial \ln L}{\partial \sigma^2} = 0$, находим

$$\tilde{a} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i = \bar{y}$$

2.14

$$\sigma^2 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{a})^2$$

Введем случайную величину

$$\tilde{A} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Y_i$$

\tilde{A} имеет распределение $N(a, \frac{\sigma^2}{n})$

$$\sigma_{\tilde{A}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}} \text{ или другое обозначение } \sigma_{\tilde{y}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

У нас до сих пор четко различались экспериментальные данные и соответствующие им случайные величины. Но в большинстве книг по физике и инженерному делу

$E(\tilde{A}) = a$ свойство несмещенности оценки

$$E(\tilde{y}) = a$$

$E(\sigma^2) = \frac{n-1}{n} \sigma^2$ асимптотически несмещенная оценка

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \frac{n}{n-1} \sigma^2 - \text{вводится такая оценка}$$

$$\bar{y} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n y_i - \text{выборочное среднее}$$

$$s^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 \text{ выборочная дисперсия}$$

Интервальные оценки

Рассмотрим доверительный интервал для среднего.

$$|\bar{y} - a| \leq \Delta_r(\alpha)$$

$$-\Delta_r(\alpha) \leq a - \bar{y} \leq \Delta_r(\alpha)$$

Построенный интервал покрывает a с вероятностью α , которая называется доверительной вероятностью. Интервал называется доверительным.

Принято брать $\alpha = 0.95$ или $\alpha = 0.99$.

Методика построение доверительного интервала.

Общий прием такой. Из оценок и неизвестных параметров сооружают функцию, такую, что распределения описывающей ее случайной величины не зависит от неизвестных параметров.

Пример.

$$T = \frac{\bar{y} - a}{\sqrt{\frac{s^2}{n}}}$$

Это имеет распределение Стьюдента с $n-1$ степенью свободы
Тогда

$$\left| \frac{\bar{y} - a}{\sqrt{\frac{s^2}{n}}} \right| \leq t_{n-1, \frac{1+\alpha}{2}}$$

Доверительный интервал для a с вероятностью α . Обозначим $\varepsilon = 1 - \alpha$

$$\bar{y} \pm t_{n-1, \frac{1+\alpha}{2}} \frac{s}{\sqrt{n}}$$

Для дисперсии

$$\chi^2_{n-1, \frac{\varepsilon}{2}} \leq \frac{s^2}{\sigma^2} (n-1) \leq \chi^2_{n-1, 1-\frac{\varepsilon}{2}}$$

$$\frac{s^2 (n-1)}{\chi^2_{n-1, 1-\frac{\varepsilon}{2}}} \leq \sigma^2 \leq \frac{s^2 (n-1)}{\chi^2_{n-1, \frac{\varepsilon}{2}}}$$

Проверка статистических гипотез

Контроль технологического процесса. Есть производство втулок для «Жигулей». Считается, что диаметр втулки должен быть a_0 .

y_1, \dots, y_n – диаметры n втулок.

Будем считать, что до изготовления диаметры втулок описываются совокупностью одинаково распределенных статистически независимых случайных величин Y_1, \dots, Y_n .

Предположим, что величина Y_i распределена $N(a_i, \sigma_i^2)$

Будем считать a_i и σ_i одинаковыми. Тогда Y_i распределены как $N(a, \sigma^2)$.

Нам нужно чтобы a было как можно ближе к a_0 . Еще нужно $\sigma^2 \leq \sigma_0^2$.

$\{a=a_0 \text{ или } a \text{ не равно } a_0\}$

$\{\sigma^2 \leq \sigma_0^2 \text{ или } \sigma^2 > \sigma_0^2\}$

Гипотеза - предположение, например, $a=a_0$ или $\sigma^2 > \sigma_0^2$. Альтернатива – предположение, альтернативное гипотезе.

Решающее правило – математический алгоритм, который позволяет делать вывод о том, что справедливо – гипотеза или альтернатива. В силу случайного характера данных, невозможно построить решающее правило, которое гарантирует полностью отсутствие принятия ошибочных решений.

Ошибка 1 рода – гипотеза верна, но отвергнута

2.14

Ошибка 2 рода – альтернатива верна, но отвергнута

y_1, \dots, y_n из $N(a, \sigma^2)$. σ^2 известно абсолютно точно.

$\{a=a_0 \text{ или } a \text{ не равно } a_0\}$

$|\bar{y} - a_0| < P$ или $|\bar{y} - a_0| > P$, где P – порог.

Ясно, что величина порога влияет на вероятности ошибок первого и второго рода.

1. Гипотеза верна $a=a_0$. При увеличении порога вероятность ошибки 1 рода падает.
2. Верна альтернатива. При увеличении порога вероятность ошибки второго рода растет.