

Математическая Статистика

6 марта 2014 г.

Глава 1

ОСНОВЫ

1.1 Методы оценок характеристик распределения наблюдаемых случайных величин

x_1, \dots, x_n — независимые одинаково распределённые случайные величины с неизвестной функцией распределения F .

Цель — найти F или сказать что-то о её свойствах.

Определение 1.1.1. Эмпирической (выборочной) функцией распределения, построенной по выборке x_1, \dots, x_n называется функция

$$F_n(x) = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n \mathbb{1}(x_k \leq x)$$

$$F(x) = \mathbb{P}\{x_1 \leq x\} = M\mathbb{1}(x_1 \leq x)$$

Теорема 1.1.1.

$$\mathbb{P}\left(F_n(x) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{} F(x)\right) = 1$$

Как можно попытаться отследить плотность распределения? Постараемся найти функцию распределения, а потом и плотность.

Допустим, F имеет хорошую (непрерывную) плотность. Тогда как из F получить p ?

Мы знаем, что $F' = p$, но это никому не нужно, так как F'_n — производная ступенчатой функции, которая почти везде будет равна нулю.

Но также мы помним, что

$$F(b) - F(a) = \int_a^b p(x) dx$$

Тогда, положив $a = x$, взяв некую Δ , и постановив $b = x + \Delta$, получаем следующее

$$F(x + \Delta) - F(x) = \int_x^{x+\Delta} p(y) dy$$

Делим обе части на Δ и при достаточно малых его значениях получаем

$$\frac{1}{\Delta} \cdot \int_x^{x+\Delta} p(y) dy = \frac{F(x+\Delta) - F(x)}{\Delta} \approx \frac{dF(x)}{dx} = p(x)$$

Значит, можем заменить $p(x)$ не производной, а такой разностью.

$$p(x) \approx \frac{F(x+\Delta) - F(x)}{\Delta}$$

Возьмём выборку из m случайных величин в порядке возрастания a_1, \dots, a_m , обозначим отрезки $I_j = [a_{j-1}, a_j]$ и введём функцию $q(y)$

$$q(y) = \sum_{j=1}^m \frac{F(a_j) - F(a_{j-1})}{a_j - a_{j-1}} \cdot \mathbb{1}(y \in I_j)$$

Теперь введём последовательность функций $q_n(y)$ и видим, что она сходится к $q_n(y)$ почти наверное согласно закону больших чисел, а та в свою очередь имеет сходимость порядка $\frac{1}{n}$ к плотности распределения $p(y)$

$$q_n(y) = \sum_{j=1}^m \frac{F_n(a_j) - F_n(a_{j-1})}{a_j - a_{j-1}} \cdot \mathbb{1}(y \in I_j) \quad (1.1)$$

Отметим, что q_n сходится к q почти наверное, а q в свою очередь сходится к p

$$q_n(y) \xrightarrow[n \rightarrow \infty]{a.s.} q(y) \xrightarrow[m \rightarrow \infty]{} p(y)$$

Функция q_n называется **гистограммой**.

Избавимся от a_j в формуле, а для этого вспомним, чему равно $F_n(x)$

$$F_n(x) = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n \mathbb{1}(x_k \leq x)$$

Теперь посмотрим, чему равна разность $F_n(a_j) - F_n(a_{j-1})$, которая, как мы видим, является вероятностью того, что x попало в отрезок I_j

$$F_n(a_j) - F_n(a_{j-1}) = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n \mathbb{1}(x_k \leq a_j) - \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n \mathbb{1}(x_k \leq a_{j-1})$$

Сгруппируем слагаемые и получим чуть более компактную запись разности

$$F_n(a_j) - F_n(a_{j-1}) = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n [\mathbb{1}(x_k \leq a_j) - \mathbb{1}(x_k \leq a_{j-1})] \quad (1.2)$$

Рассмотрим возможные значения индикаторов

Если оба индикатора равны единице, это значит, что x_k не больше a_j и не больше a_{j-1} . Поскольку $a_{j-1} \leq a_j$, то можно обойтись тем, что $x \leq a_{j-1}$

$$\begin{cases} \mathbb{1}(x_k \leq a_j) = 1 \\ \mathbb{1}(x_k \leq a_{j-1}) = 1 \\ a_{j-1} \leq a_j \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_k \leq a_j \\ x_k \leq a_{j-1} \\ a_{j-1} \leq a_j \end{cases} \Rightarrow x_k \leq a_{j-1} \leq a_j \Rightarrow x_k \leq a_{j-1}$$

1.1. Методы оценок характеристик распределения наблюдаемых случайных величин

Такая ситуация, что x больше, чем a_j , но не больше, чем a_{j-1} , невозможна, так как a_{j-1} не больше, чем a_j , а признать возможной такое положение дел ($a_j < x_k \leq a_{j-1}$) означало бы то, что $a_j < a_{j-1}$

$$\begin{cases} \mathbb{1}(x_k \leq a_j) = 0 \\ \mathbb{1}(x_k \leq a_{j-1}) = 1 \\ a_{j-1} \leq a_j \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_k > a_j \\ x_k \leq a_{j-1} \\ a_{j-1} \leq a_j \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a_j < x_k \leq a_{j-1} \\ a_{j-1} \leq a_j \end{cases}$$

Если оба индикатора равны нулю, то это значит, что x строго больше как a_j , так и a_{j-1} . Опять же, поскольку $a_{j-1} \leq a_j$, то достаточно сказать, что $x > a_j$.

$$\begin{cases} \mathbb{1}(x_k \leq a_j) = 0 \\ \mathbb{1}(x_k \leq a_{j-1}) = 0 \\ a_{j-1} \leq a_j \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_k > a_j \\ x_k > a_{j-1} \\ a_j \geq a_{j-1} \end{cases} \Rightarrow x_k > a_j \geq a_{j-1} \Rightarrow x_k > a_j$$

Если же x больше, чем a_{j-1} , но не больше, чем a_j , то x попадает в полуинтервал $(a_{j-1}, a_j]$

$$\begin{cases} \mathbb{1}(x_k \leq a_j) = 1 \\ \mathbb{1}(x_k \leq a_{j-1}) = 0 \\ a_{j-1} \leq a_j \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} x_k \leq a_j \\ x_k > a_{j-1} \\ a_j \geq a_{j-1} \end{cases} \Rightarrow a_{j-1} < x_k \leq a_j$$

Вспомним формулу (1.2)

$$F_n(a_j) - F_n(a_{j-1}) = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n [\mathbb{1}(x_k \leq a_j) - \mathbb{1}(x_k \leq a_{j-1})]$$

Очевидно, что нас интересуют те пары, разность которых не равна нулю. Это значит, что те случаи, когда $x > a_j$ или $x \leq a_{j-1}$, нас не интересуют. Поскольку такой случай, что $a_j < x \leq a_{j-1}$ невозможен, то его тоже отбросим. Значит, остался только тот вариант, когда x попадает в полуинтервал $(a_{j-1}, a_j]$

$$\frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n [\mathbb{1}(x_k \leq a_j) - \mathbb{1}(x_k \leq a_{j-1})] = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n \mathbb{1}(x_k \in (a_{j-1}, a_j])$$

Пренебрегаем тем, что у нас полуинтервал, и будем считать, что вероятность попадания x чётко на границу интервала пренебрежимо мала и заменим индикатор на более удобный.

$$\frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n \mathbb{1}(x_k \in (a_{j-1}, a_j]) = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n \mathbb{1}(x_k \in I_j)$$

Получаем компактную запись для разности функций распределения

$$F_n(a_j) - F_n(a_{j-1}) = \frac{1}{n} \cdot \sum_{k=1}^n \mathbb{1}(x_k \in I_j) \quad (1.3)$$

Вернёмся к уравнению (1.1)

$$q_n(y) = \sum_{j=1}^m \frac{F_n(a_j) - F_n(a_{j-1})}{a_j - a_{j-1}} \cdot \mathbb{1}(y \in I_j)$$

Воспользовавшись тем, что $(a_j - a_{j-1})$ — длина отрезка I_j , а разность $F_n(a_j) - F_n(a_{j-1})$ была только что компактизирована, получаем такую формулу

$$q_n(y) = \sum_{j=1}^m \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n \mathbb{1}(x_k \in I_j) \cdot \frac{1}{|I_j|} \cdot \mathbb{1}(y \in I_j)$$

Упростим формулу. Введём функцию, которая считает количество элементов выборки x_1, \dots, x_n , попавших в интервал I_j . Это будет сумма индикаторов того, что элемент x_k попал в интервал I_j

$$\nu_j(X) = \sum_{x \in X} \mathbb{1}(x \in I_j) = \sum_{k=1}^n \mathbb{1}(x_k \in I_j)$$

Поскольку $\mathbb{1}(y \in I_j)$ зависит от j и не зависит от k , то его можно перенести во внешнюю сумму. Получаем следующую формулу

$$q_n(y) = \sum_{j=1}^m \frac{\mathbb{1}(y \in I_j)}{n \cdot |I_j|} \cdot \nu_j(X)$$

У этой суммы только один ненулевой элемент, так как y может попасть только в один отрезок (пренебрегаем возможностью его попадания на границу между двумя отрезками). Тогда обозначим номер отрезка, в который попал y , как k , а функцию $q_n(y)$ как q_n^k

$$q_n^k = \frac{\nu_k(X)}{n \cdot |I_k|}$$

Что мы тут видим? Теперь k — номер “столбика” гистограммы (номер интересующего нас отрезка — номер отрезка, в который попал y).

“Высота” столбика (значение функции на определённом отрезке) пропорциональна количеству элементов, попавших в этот отрезок (что логично). Кроме того, происходит деление на общее количество элементов, которое возникло, чтобы $q(y)$ сходилось к $p(y)$.

Делителю же $|I_k|$ отведена особая роль — он предотвращает искажение гистограммы при различных длинах отрезков. Получается, что, чем длиннее отрезок, тем ниже столбик, так как элементы более “размазаны” по отрезку — тоже логично.

Если рассматривать значение функции как высоту прямоугольника, а длину отрезка как его ширину (графически это так и изображается), то оказывается, что отношение количества элементов, попавших в отрезок, к количеству всех элементов выборки, является площадью прямоугольника

$$S_k = \frac{\nu_k(X)}{n}$$

1.2 Оценка неизвестных параметров

Снова у нас есть x_1, \dots, x_n — выборка из распределения F_θ , где θ — неизвестный параметр из множества Θ

Пример 1.2.1. *Нормальное распределение с известным СКО $\sigma = 1$ и неизвестным математическим ожиданием, тогда θ — математическое ожидание*

Пример 1.2.2. *Нормальное распределение, в котором неизвестны оба параметра. Тогда θ будет парой (a, σ)*

Главный вопрос — определение основных параметров.

Определение 1.2.1. *Функцию от выборки, значение которой заменяет неизвестный параметр, называют оценкой*

Пример 1.2.3. *Предположим, что выборка сделана из распределения Бернулли, то есть $\{x_i\}$ — набор одинаково распределённых случайных величин, причём*

$$x_i = \begin{cases} 1, & p \\ 0, & 1 - p \end{cases}$$

Тогда неизвестный параметр — величина p (вероятность удачного эксперимента)

$$\theta = p \in [0; 1] = \Theta$$

Введём разные оценки \hat{p}

$$\hat{p}_1 = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n x_k$$

$$\hat{p}_2 = x_1$$

$$\hat{p}_3 = \frac{2}{n} \sum_{k=1}^{\lfloor \frac{n}{2} \rfloor} x_k$$

Оглавление

1	Основы	3
1.1	Методы оценок характеристик распределения наблюдаемых случайных величин	3
1.2	Оценка неизвестных параметров	7