

## МАТЕМАТИЧЕСКИЕ МЕТОДЫ В ЕСТЕСТВЕННЫХ, ТЕХНИЧЕСКИХ И СОЦИАЛЬНЫХ НАУКАХ

УДК 513.015.2

В.М. Галкин, Л.Н. Ерофеева, С.В. Лещева

**ОЦЕНКИ ПАРАМЕТРА РАСПРЕДЕЛЕНИЯ КОШИ**

Нижегородский государственный технический университет им. Р.Е. Алексева

Известно, что вероятностное распределение Коши не имеет ни математического ожидания, ни дисперсии. Поэтому для оценки его параметров приходится модифицировать излагаемые в учебниках методы. Так, в [3] использовался метод моментов с дробными степенями. В данной статье приводится еще ряд оценок, а также даются результаты численного эксперимента.

*Ключевые слова:* вероятностное распределение, состоятельные и эффективные оценки, неравенство Рао-Крамера.

1. Под однопараметрическим распределением Коши понимается вероятностное распределение с плотностью

$$f(x) = \frac{1}{\pi} \cdot \frac{a}{a^2 + x^2}, \quad (-\infty < x < +\infty), \quad (1)$$

зависящее от параметра  $a$ . Это распределение довольно экзотично по сравнению с известными часто встречающимися распределениями, например нормальным. Тем не менее оно имеет интересные свойства и находит приложение в экономике. Отметим некоторые из этих свойств ([1], [2]):

1) распределение Коши безгранично делимо;  
2) отношение независимых нормально распределенных случайных величин распределено по Коши;

3) если случайная величина  $X$  распределена по Коши, то  $Y = \frac{2}{\pi} \arctg \frac{X}{a}$  и  $|Y|$  распределены равномерно на интервалах  $[-1, 1]$  и  $[0, 1]$  соответственно.

В [3] отмечено, что второе свойство используется при моделировании статистического поведения биржевого курса валют и, следовательно, нахождение оценок параметра  $a$  по статистическим данным  $x_1, x_2, \dots, x_n$  реализации  $X$  имеет и прикладное значение.

При исследовании этого вопроса мы сразу же встречаемся с той трудностью, что  $X$  не имеет ни математического ожидания, ни дисперсии, поскольку соответствующие интегралы для  $M(X)$  и  $D(X)$  расходятся. Это обстоятельство заставляет, по крайней мере, на первых порах исключить из рассмотрения классические оценки типа среднего арифметического  $\bar{x} = \frac{1}{n}(x_1 + x_2 + \dots + x_n)$  и среднего квадратичного  $\overline{x^2} = \frac{1}{n}(x_1^2 + x_2^2 + \dots + x_n^2)$ .

2. Сделаем несколько замечаний о стандартных методах нахождения оценок – методе максимального правдоподобия и методе моментов. В первом из них значение параметра ищется из требования максимальности выражения

$$L = f(x_1)f(x_2)...f(x_n) \tag{2}$$

для экспериментальных данных  $x_1, x_2, \dots, x_n$ .

Отсюда получаем  $\frac{\partial L}{\partial a} = 0$  и, используя (1), сведем последнее равенство к уравнению

$$\sum_{i=1}^n \frac{a^2}{a^2 + x_i^2} = \frac{n}{2}. \tag{3}$$

Каждое слагаемое в левой есть возрастающая функция  $a > 0$ , а потому можно заключить, что уравнение (3) имеет единственное решение относительно  $a$ , которое принимается за оценку  $a$ . Однако явно решить уравнение (3) не удастся, а потому вопрос о точности оценки в этом методе остается открытым.

В методе моментов вычисляется величина

$$M_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n |x_i|^k, \tag{4}$$

при заданном  $k$ . Математическое ожидание этой величины содержит нужный параметр и, приравняв  $M_k$  ее математическому ожиданию, находим оценку параметра. Однако для распределения Коши моменты целых порядков не существуют (точнее они равны  $\infty$ ).

М.Л. Шинкеев ([3]) обошел эту трудность, рассматривая (4) при  $0 < k < 1$ , где математическое ожидание существует и равно  $\frac{a^k}{\cos \frac{\pi k}{2}}$ . Для  $a$  оценка получается в виде

$$a \cong a_k^* = \left( M_k \cos \frac{\pi}{2} \right)^{1/k}. \tag{5}$$

К изложенному можно добавить, что  $M_k$  можно рассматривать и для отрицательных  $k$  из интервала  $(-1, 0)$ . Следующее соображение показывает, что выигрыша при этом не происходит. Дело в том, что распределение Коши инвариантно при преобразовании  $X \rightarrow \frac{1}{X}$ ,

$a \rightarrow \frac{1}{a}$  и (5) дает

$$\frac{1}{a} \cong a_{-k}^* = \left( M_{-k} \cos \frac{\pi k}{2} \right)^{1/k}.$$

Чтобы исключить множитель  $\cos \frac{\pi k}{2}$ , можно предложить оценку

$$a \cong \sqrt{\frac{a_k^*}{a_{-k}^*}} = \left( \frac{M_k}{M_{-k}} \right)^{\frac{1}{2k}}.$$

3. Иные типы оценок можно получать трансформируя исходную случайную величину  $X$  в другую, имеющую более удобный для исследования закон распределения. Проиллю-

стрируем это двумя примерами. Как отмечено ранее, величина  $Y = \frac{2}{\pi} \operatorname{arctg} \frac{|X|}{a}$  имеет равномерное распределение на интервале  $[0,1]$ . Для математического ожидания  $Y$ , равного  $\frac{1}{2}$ , имеется оценка ([4])  $\frac{1}{2}(y_{\min} + y_{\max})$ , где  $y_i = \frac{2}{\pi} \operatorname{arctg} \frac{x_i}{a}$ .

Следовательно, имеем приближенное равенство

$$\frac{1}{2} \cong \frac{1}{\pi} \left( \operatorname{arctg} \left| \frac{x_{\min}}{a_i} \right| + \operatorname{arctg} \left| \frac{x_{\max}}{a} \right| \right), \quad (6)$$

которое легко преобразуется к виду

$$a \cong a^* = \sqrt{|x_{\min}| \cdot |x_{\max}|}. \quad (7)$$

Оценка (6) относится к типу так называемых «сверхоценок», у которых дисперсия на порядок меньше той, которая следует из неравенства Рао-Крамера ([1,2,6]). Однако утверждать, что таким же свойством обладает и оценка (7), нельзя.

Второй пример трансформации  $X$  рассмотрим более подробно. От  $X$  перейдем к величине  $Z = \ln|X|$ .

Функция распределения  $F_Z(x)$  вычисляется стандартным образом:

$$F_Z(x) = p(Z < x) = p(|X| < e^x) = \int_{-e^x}^{e^x} \frac{2}{\pi} \cdot \frac{a}{a^2 + x^2} dx.$$

После вычисления интеграла и дифференцирования  $F_Z(x)$  получается выражение для плотности распределения величины  $Z$ :

$$f_Z(x) = \frac{2}{\pi} \cdot \frac{ae^x}{a^2 + e^{2x}}, \quad (-\infty < x < +\infty). \quad (8)$$

У  $Z$  существуют моменты любого неотрицательного порядка.

Математическое ожидание  $M(Z) = \int_{-\infty}^{+\infty} xf_Z(a)dx = \frac{2}{\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} x \frac{ae^x}{a^2 + e^{2x}}$ , если положить  $a = e^\alpha$  и сделать замену  $x \rightarrow x - \alpha$  в интеграле, получается равным

$$M(Z) = \frac{2}{\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} (x + \alpha) \frac{dx}{e^x + e^{-x}} = \alpha. \quad (9)$$

Для центрального момента порядка  $k$  получаем интегральное представление

$$M_k(Z) = \frac{2}{\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} x^k \frac{dx}{e^x + e^{-x}} = \frac{1}{\pi} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{x^k dx}{\operatorname{ch} x}.$$

Очевидно, что моменты целого нечетного порядка  $k > 0$  обращаются в ноль. Явные выражения для моментов четного порядка получаются, если рассмотреть известный интеграл([5])

$$\int_0^{\infty} \frac{\cos px}{\operatorname{ch} x} dx = \frac{\pi}{2} \cdot \frac{1}{\operatorname{ch} \frac{p\pi}{2}}.$$

Используя степенные разложения

$$\cos t = 1 - \frac{1}{2!}t^2 + \frac{1}{4!}t^4 - \frac{1}{6!}t^6 + \dots,$$

$$\frac{1}{\operatorname{ch} t} = 1 - \frac{E_2}{2!} t^2 + \frac{E_4}{4!} t^4 - \frac{E_6}{6!} t^6 + \dots,$$

где  $E_2 = 1, E_4 = 5, E_6 = 61$  – так называемые числа Эйлера, легко найти, что

$$M_{2k}(Z) = \left(\frac{\pi}{2}\right)^{2k} E_{2k}.$$

В частности, дисперсия  $D(Z) = \frac{\pi^2}{4}$ .

В качестве оценки  $\alpha = \ln a$  возьмем среднее арифметическое значение  $z_i = \ln|x_i|$  величины  $Z$ :

$$\alpha \cong \alpha^* = \frac{1}{n} \sum_i \ln|x_i|. \tag{10}$$

Эта оценка состоятельна и несмещена. Чтобы оценить ее эффективность, обратимся к неравенству Рао-Крамера, для несмещенной оценки  $\theta$ :

$$D(\theta) \geq \frac{1}{\left\| \frac{\partial \ln L}{\partial \alpha} \right\|^2},$$

где  $L$  дается формулой (2), в которой  $f(x)$  надо заменить на  $f_Z(x)$  из (8). Квадрат нормы  $\|u\|^2$  дается кратным интегралом

$$\|u\|^2 = \int_{-\infty}^{\infty} \dots \int_{-\infty}^{\infty} u^2 L dx_1 \dots dx_n.$$

Несколько громоздкие, но нетрудные вычисления дают  $\left\| \frac{\partial \ln L}{\partial \alpha} \right\|^2 = \frac{n}{2}$  и значение  $\frac{2}{n}$  для нижней

границы дисперсии. Но  $D(\alpha^*) = \frac{1}{n} D(Z) = \frac{2,4\dots}{n}$  мало отличается от  $\frac{2}{n}$ . Возможно оценка  $\alpha^*$

является эффективной, так как нижняя граница  $\frac{2}{n}$  не может быть достигнута для распределения (8). Для того чтобы перейти к оценке параметра  $a$ , надо взять экспоненту от  $\alpha^*$ , т.е. среднее геометрическое  $\sqrt[n]{|x_1| \cdot |x_2| \cdot \dots \cdot |x_n|}$ .

**4.** В статистическом пакете программ из Maple есть программа, генерирующая значения случайной (квазислучайной) величины, распределенной по Коши. Был проведен численный эксперимент и подсчитывались значения рассмотренных ранее оценок.

Моделировалось распределение с параметром  $a = 2$  для значений  $n = 10, 100, 1000$ . Полученные результаты даны далее (табл. 1, 2, 3). В каждой из них приводятся результаты по 10 реализаций  $X$ . Через  $a_1, a_2, a_3, a_4$  обозначены оценки:

$$a_1 = \sqrt{|x_{\min}| \cdot |x_{\max}|};$$

$$a_2 = \left( \frac{M_k}{M_{-k}} \right)^{\frac{1}{2k}}, \quad k = \frac{1}{4}, \text{ где } M_k \text{ – дается формулой (4);}$$

$$a_3 = \sqrt[n]{|x_1| \cdot |x_2| \cdot \dots \cdot |x_n|};$$

$a_4$  – корень уравнения (3).

Таблица 1

 $(a = 2, n = 10)$ 

№ п/п	$a_1$	$a_2$	$a_3$	$a_4$
1	3,854	2,050	1,925	1,071
2	1,789	1,143	1,125	1,057
3	2,179	3,091	3,111	3,197
4	1,437	1,780	1,794	1,982
5	9,530	3,062	2,927	2,155
6	1,126	2,421	2,927	2,822
7	1,496	1,866	1,870	1,945
8	0,691	1,345	1,408	1,951
9	9,374	5,959	5,883	4,759
10	5,212	3,632	3,564	2,649

Таблица 2

 $(a = 2, n = 100)$ 

№ п/п	$a_1$	$a_2$	$a_3$	$a_4$
1	2,322	2,459	2,454	2,429
2	4,738	2,554	2,504	2,334
3	2,928	1,949	1,958	1,926
4	0,691	1,719	1,752	1,804
5	1,106	1,916	1,899	1,761
6	8,884	2,054	1,981	1,819
7	1,499	1,210	1,224	1,424
8	1,036	1,971	1,994	2,094
9	11,10	2,722	2,539	2,350
10	2,358	2,262	2,248	2,097

Таблица 3

 $(a = 2, n = 1000)$ 

№ п/п	$a_1$	$a_2$	$a_3$	$a_4$
1	2,6740	2,9631	1,9615	1,9443
2	4,3306	2,0016	1,9872	1,9750
3	1,7889	2,0634	2,0616	2,0259
4	1,2766	2,0209	2,0228	2,0211
5	1,6135	1,9583	1,9545	2,0212
6	1,6135	1,9583	1,9545	1,9204
7	3,5532	2,1465	2,1474	2,1560
8	0,8521	1,8769	1,8946	1,9273
9	4,1821	2,2677	2,2433	2,2129
10	2,5099	1,9825	1,9993	2,0494

Как видно из таблиц, оценка  $a_1$  очень грубая. Небольшую точность, но лучшую, чем у  $a_1$  дают и другие оценки при  $n = 10$ . Но оценки  $a_2, a_3, a_4$  становятся весьма удовлетворительными при  $n = 100$  и  $n = 1000$ . Практически можно рекомендовать работу с экспериментальными данными в объеме нескольких десятков.

## Библиографический список

1. **Крамер, Г.** Математические методы статистики / Г. Крамер. – М.: Мир, 1975.
2. **Ван дер Варден, Б.Л.** Математическая статистика / Б.Л. Ван дер Варден. – М.: Иностранная литература, 1960.
3. **Шинкеев, М.Л.** Оценка параметров распределения Коши / М.Л. Шинкеев; Национальный исследовательский Томский политехнический университет. – Томск.
4. Математическая энциклопедия // Оценка статистическая. – М.: Советская энциклопедия, 1984. Т. 4.
5. **Рыжик, И.М.** Таблицы интегралов, сумм, рядов и произведений / И.М. Рыжик, И.С. Градштейн. – М.–Л.: Госиздат, 1951.
6. **Аниковский, В.В.** Математическая статистика / В.В. Аниковский, Л.Н. Ерофеева. – Н. Новгород, 2013.

*Дата поступления  
в редакцию: 22.04.2014*

**V.M. Galkin, L.N. Erofeeva, S.V. Leshcheva**

**THE PARAMETER ESTIMATES OF CAUCHY DISTRIBUTION**

**Purpose:** The design is the methods of the estimates finding, of the probability distributions which have not the moments of integer orders to give

**Design/methodology/approach:** The transformations of the distributions to ones that having the arbitrary order moments are used.

**Findings:** The new estimates are found.

**Research limitation/ implications:** The results of this paper will be useful for the students and aspirants.

**Originality/value:** The paper is useful for not enough papers of this sort in literature are.

*Key words:* probability distribution, consistent and efficient estimates, Rao-Kramer inequality.