

ПРЕДЕЛЬНЫЕ ТЕОРЕМЫ ДЛЯ ВЫБОРОЧНЫХ КОЭФФИЦИЕНТОВ
АСИММЕТРИИ И ЭКСЦЕССА

(Представлено академиком Ю. В. Линником 16 XI 1970)

Пусть x_1, \dots, x_n — независимые наблюдения над нормально распределенной случайной величиной ξ . Приводимая теорема 1 не теряет общности, если положить

$$M\xi = 0, \quad D\xi = 1.$$

Образуем статистики

$$\bar{x} = \frac{x_1 + \dots + x_n}{n}, \quad s^2 = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^2.$$

Как известно (см., например, (1), стр. 418) случайные величины \bar{x} и s^2 независимы, причем \bar{x} распределена нормально с параметрами $(0, 1/n)$, а s^2 имеет распределение χ^2 с $n-1$ степенями свободы. Следующие две статистики известны под названием коэффициента асимметрии и эксцесса соответственно:

$$g_1 = \frac{1}{ns^3} \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^3, \quad g_2 = \frac{1}{ns^4} \sum_{j=1}^n (x_j - \bar{x})^4 - 3.$$

Статистики g_1 и g_2 в приложениях часто используются в качестве критерия для проверки нормальности распределения случайной величины ξ . Этот критерий основан на том, что вектор $\sqrt{n}(g_1, g_2)$ распределен асимптотически нормально с нулевым вектором математических ожиданий и матрицей вторых моментов вида

$$B = \begin{vmatrix} G & 0 \\ 0 & 24 \end{vmatrix}.$$

Иногда удобнее иметь дело с вероятностями $P\{|g_1| > t\}$, $P\{|g_2| > t\}$ и $P\{t_1^{-2}g_1^2 + t_2^{-2}g_2^2 > 1\}$. Эти вероятности при фиксированных t , t_1 и t_2 являются, по существу, вероятностями больших отклонений для статистик g_1 и g_2 . Ясно, что довольно сложный вид статистик не позволяет непосредственно применять методы, обычно используемые при оценивании вероятностей больших отклонений сумм независимых слагаемых. Тем не менее, используя специфические свойства нормального закона распределения, а также методы, примененные в работах (2-4), удается доказать следующее утверждение.

Теорема 1. В наших обозначениях при $n \rightarrow \infty$ и любых фиксированных t , t_1 и t_2

$$1^0. \quad P\{|g_1| > t\} = \sqrt{\frac{2}{\pi}} n^{3/2} t^{-3/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} n^{3/2} t^{3/2} + n^{3/2} \left(\frac{t^{3/2}}{4} + \frac{4}{3} t^{-3/2} \right) - \frac{t^3}{6} + 3t^{-2} \right\} (1 + o(1));$$

$$2^0. \quad P\{|g_2| > t\} = \sqrt{\frac{2}{\pi}} n^{3/2} t^{-3/2} \exp \left\{ -\frac{1}{2} n^{3/2} t^{3/2} + 3t^{-1} + \frac{1}{4} t^{-1} (t + 3)^2 \right\} \times (1 + o(1));$$

$$3^0. P \{t_1^{-2}g_1^2 + t_2^{-2}g_2^2 > 1\} = \sqrt{\frac{2}{\pi}} n^{3/4} t_2^{-3/4} \exp \left\{ -\frac{1}{2} n^{3/2} t_2^{3/2} + 3t_2^{-1} + \frac{1}{4} t_2^{-1} (3 + t_2)^2 + \frac{1}{8} t_1^{-2} t_2^2 \right\} (1 + o(1)).$$

Третье утверждение теоремы 1 доказывается с помощью следующего результата, не лишнего, по-видимому, и самостоятельного интереса.

Положим

$$X_n = \sum_{j=1}^n x_j^2, \quad Y_n = \sum_{j=1}^n (x_j^4 - 3).$$

Легко видеть, что случайный вектор $\sqrt{n}(X_n, Y_n)$ распределен асимптотически нормально с нулевым вектором математических ожиданий и ковариационной матрицей B .

Теорема 2. В наших условиях при $n \rightarrow \infty, c > 0$,

$$\sup_{-\infty < x < \infty} \left| P \{X_n < x | y \leq Y_n < y + 1\} - \frac{1}{2} \Phi \left(\frac{x - y^{3/4}}{\sqrt{15n}} \right) - \frac{1}{2} \Phi \left(\frac{x + y^{3/4}}{\sqrt{15n}} \right) \right| = o(1).$$

Таким образом, функциональная зависимость между x_1^3 и $x_1^4 - 3$, которая не играла роли в области нормальных уклонений, начинает сильно сказываться в области больших уклонений.

Институт математики им. В. И. Романовского
Академии наук УзССР
Ташкент

Поступило
30 X 1970

ЦИТИРОВАННАЯ ЛИТЕРАТУРА

¹ Г. Крамер, Математические методы статистики, ИЛ, М., 1948. ² А. В. Нагаев, Теория вероят. и ее примен., 14, 1, 51 (1969). ³ А. В. Нагаев, Литовск. матем. сборн., 3, 3, 553 (1968). ⁴ А. В. Нагаев, ДАН, 193, № 3, 528 (1970).