

**Е. В. Ш а т а л и н, А. П. К о в а л е в с к и й** (Новосибирск, НГТУ, ИМ СО РАН). **Асимптотика эмпирического моста в линейных регрессионных моделях, построенных по порядковым статистикам.**

Наиболее простая модель линейной регрессии имеет вид

$$Y_{ni} = \theta X_{ni} + \varepsilon_i, \quad i = 1, \dots, n,$$

где  $X_{ni}$  (регрессор) обычно предполагаются неслучайными величинами,  $\theta \in \mathbf{R}$  — неизвестный параметр,  $\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_n$  (регрессионные ошибки) — независимые одинаково распределенные случайные величины с нулевым математическим ожиданием и конечной ненулевой дисперсией  $\sigma^2$ .

Параметр  $\theta$  обычно оценивают по методу наименьших квадратов  $\hat{\theta} = \overline{XY}/\overline{X^2}$ . Далее строятся прогнозные значения  $\hat{Y}_{ni} = \hat{\theta}X_{ni}$ . Остатками линейной регрессии называют случайные величины  $\hat{\varepsilon}_{ni} = Y_{ni} - \hat{Y}_{ni}$ .

Приведем определение эмпирического моста, это кусочно-линейная случайная ломаная  $\hat{Z}_n = \{\hat{Z}_n(t), 0 \leq t \leq 1\}$  с узлами в точках

$$\left( \frac{k}{n}, \frac{\hat{\Delta}_{nk} - \frac{k}{n}\hat{\Delta}_{nn}}{\sqrt{\hat{\sigma}^2 n}} \right),$$

где  $\hat{\Delta}_{nk} = \hat{\varepsilon}_{n1} + \dots + \hat{\varepsilon}_{nk}$ ,  $k = 1, \dots, n$ ,  $\hat{\Delta}_{n0} = 0$ ,  $\hat{\sigma}^2 = \overline{\hat{\varepsilon}^2} - (\overline{\hat{\varepsilon}})^2$ . При условии сходимости  $\hat{\sigma}^2 \xrightarrow{P} \sigma^2$  при  $n \rightarrow \infty$ , отыскание предельного процесса для эмпирического моста сводится к отысканию предельного процесса для случайной ломаной  $Z_n$ , построенной по точкам

$$\left( \frac{k}{n}, \frac{\hat{\Delta}_{nk}}{\sigma\sqrt{n}} \right).$$

В случае, когда в качестве регрессора используется вектор значений неслучайной гладкой функции в равноотстоящие моменты времени, предельный процесс для  $Z_n$  изучен MacNeill в [1]. Мы будем предполагать, что в качестве регрессора выступает набор  $\{\xi_{1:n}, \dots, \xi_{n:n}\}$  порядковых статистик, построенных по выборке из некоторого распределения, т. е.  $X_i = \xi_{i:n}$ . Случайные величины  $\xi_1 \dots \xi_n$  предполагаются независимыми, одинаково распределенными с функцией распределения  $F$  и не зависящими от случайных величин  $\varepsilon_1 \dots \varepsilon_n$ .

Обозначим  $GL_F(t) = \int_0^t F^{-1}(s) ds$  — теоретическая обобщенная кривая Лоренца (см. в [2]),  $GL_F^0(t) = GL_F(t) - tGL_F(1)$ , где  $F^{-1}(s) = \sup\{x : F(x) < s\}$ .

Через  $\Rightarrow$  будем обозначать слабую сходимость в пространстве  $C(0, 1)$ , снабженном равномерной метрикой. Тогда справедлива

**Теорема 1.** *Если  $0 < \mathbf{E}\xi_1^2 < \infty$ , то справедливы следующие утверждения:*

1)  $Z_n \Rightarrow Z_F$ , где  $Z_F$  — центрированный гауссовский процесс с ковариационной функцией

$$K_F(t, s) = \min\{t, s\} - GL_F(s)GL_F(t)/\mathbf{E}\xi_1^2, \quad s, t \in [0, 1].$$

2)  $\widehat{Z}_n \Rightarrow Z_F^0$ , где  $Z_F^0$  — центрированный гауссовский процесс с ковариационной функцией

$$K_F^0(t, s) = \min\{t, s\} - ts - GL_F^0(s)GL_F^0(t)/\mathbf{E}\xi_1^2, \quad s, t \in [0, 1].$$

Аналогичный результат можно получить и для двухпараметрической модели

$$Y_{ni} = a + bX_{ni} + \varepsilon_i, \quad i = 1, \dots, n,$$

Для неизвестных параметров  $a$  и  $b$  также обычно используются оценки наименьших квадратов.

**Теорема 2.** Если  $0 < \mathbf{Var}\xi_1 < \infty$ , тогда  $Z_n \Rightarrow \widetilde{Z}_F^0$ ,  $\widehat{Z}_n \Rightarrow \widetilde{Z}_F^0$ , где  $\widetilde{Z}_F^0$  — центрированный — центрированный гауссовский процесс с ковариационной функцией

$$\widetilde{K}_F^0(t, s) = \min\{t, s\} - ts - \frac{GL_F^0(t)GL_F^0(s)}{\mathbf{Var}\xi_1}, \quad t, s \in [0, 1].$$

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. MacNeill I. B. Limit processes for sequences of partial sums of regression residuals. — Ann. Probab., 1978, v. 6, № 4, p. 695–698.
2. Gastwirth J. L. A general definition of the Lorenz curve. — Econometrica, 1971, v. 39, p. 1037–1039.