

**Т. А. Макарова, А. Н. Тырсин** (Челябинск, ЧелГУ, Екатеринбург, НИЦ «НиР ВСМ» УрО РАН). **Непараметрическое оценивание линейных структурных соотношений между случайными величинами на малых выборках.**

Рассмотрим наиболее распространенный и практически важный случай одномерного структурного соотношения [1]:

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X, \quad U = X + \xi, \quad V = Y + \varepsilon, \quad (1)$$

где коэффициенты  $\beta_0, \beta_1$  — постоянные величины, причем  $\beta_1 \neq 0$ ,  $X, \xi, \varepsilon$  — случайные величины, не коррелированные друг с другом и  $\mathbf{E}[\xi_i] = \mathbf{E}[\varepsilon_i] = 0$ ,  $\mathbf{D}[\xi_i] = \sigma_\xi^2$ ,  $\mathbf{D}[\varepsilon_i] = \sigma_\varepsilon^2$  для всех  $i$ .

Будем предполагать, что распределение случайной погрешности  $\xi$  является симметричным, а ее функция распределения  $F_\xi$  имеет ограниченный носитель:

$$\mathbf{E}[\xi^3] = 0, \text{ найдется } C_1 > 0: F_\xi(x) = 0 \text{ для всех } |x| > C_1. \quad (2)$$

Считаем, что распределение случайной величины  $X$  является несимметричным, а ее функция распределения  $F_X$  имеет ограниченный снизу носитель:

$$\mathbf{E}[X^3] \neq 0, \text{ найдется } C_2: F_X(x) = 0 \text{ для всех } x < C_2. \quad (3)$$

Из условий (2) и (3) следует, что функции распределения суммы  $U = X + \xi$  также будет иметь ограниченный снизу носитель: найдется такое  $C_3$ , что  $F_U(x) = 0$  для всех  $x < C_3$ . Будем предполагать, что из физических условий рассматриваемой задачи имеется возможность построить достаточно точную оценку границы  $C_3$ , поэтому считаем ее известной.

Задача заключается в том, чтобы по результатам измерений  $(u_i, v_i)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ , оценить коэффициенты  $\beta_0$  и  $\beta_1$ . Рассмотрим задачу оценки коэффициента  $\beta_1$  отдельно. Действительно, после нахождения оценки  $b_1$  коэффициента  $\beta_1$  оценка  $b_0$  коэффициента  $\beta_0$  определяется как  $b_0 = \bar{v} - b_1 \bar{u}$ . Введем центрированные случайные величины  $X' = X - \mathbf{E}[X]$ ,  $U' = U - \mathbf{E}[U] = X' + \xi$ ,  $V' = V - \mathbf{E}[V] = \beta_1 X' + \varepsilon$ .

Рассмотрим две оценки неизвестного коэффициента  $\beta_1$ :

$$b_{11} = \arg \min_b \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (v'_i - b u'_i)^2, \quad b_{12} = \arg \min_b \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (u'_i + C)(v'_i - b u'_i)^2, \quad (4)$$

где  $u'_i = u_i - \bar{u}$ ,  $v'_i = v_i - \bar{v}$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ ,  $C = C_3 - \bar{u}$ ,  $b_{11}$ ,  $b_{12}$  — оценки наименьших и взвешенных наименьших квадратов, причем в силу выбора константы  $C$  веса  $(u'_i + C)$  в (4) положительны.

**Теорема.** Пусть дана модель (1) и выполнены условия (2), (3). Математические ожидания оценок  $b_{11}$  и  $b_{12}$  совпадают тогда и только тогда, когда  $\sigma_\xi^2 = 0$ .

Доказательство. Из модели (1) следует

$$\sigma_U^2 = \sigma_X^2 + \sigma_\xi^2. \quad (5)$$

Известно [1], что математическое ожидание оценки  $b_{11}$  равно

$$\mathbf{E}[b_{11}] = \beta_{11} = \beta_1 \frac{\sigma_x^2}{\sigma_x^2 + \sigma_\xi^2}. \quad (6)$$

Найдем математическое ожидание  $\mathbf{E}[b_{12}] = \beta_{12}$ . Оценка  $b_{12}$  находится из уравнения  $Q \equiv n^{-1} \sum_{i=1}^n u'_i(u'_i + C)(v'_i - b_{12}u'_i) = 0$ . Переходя к математическим ожиданиям в последнем уравнении, получим  $\mathbf{E}Q = \beta_1(\mu_3(U) + C\sigma_X^2) - \beta_{12}(\mu_3(U) + C\sigma_U^2) = 0$ , где  $\mu_3(U) = \mathbf{E}[U'^3]$ . Отсюда имеем

$$\beta_{12} = \beta_1 \frac{\mu_3(U) + C\sigma_X^2}{\mu_3(U) + C\sigma_U^2}. \quad (7)$$

Из (6) и (7) с учетом условий (2) и (3) получим

$$\beta_{12} - \beta_{11} = \beta_1 \frac{\mu_3(U)\sigma_\xi^2}{\sigma_U^2(\mu_3(U) + C\sigma_U^2)} = \beta_1 \frac{\mathbf{E}[X^3]\sigma_\xi^2}{\sigma_U^2(\mathbf{E}[X^3] + C\sigma_U^2)},$$

следовательно,  $\beta_{11} = \beta_{12}$  тогда и только тогда, когда  $\sigma_\xi^2 = 0$ . Если  $\sigma_\xi^2 = 0$ , то значения случайной величины  $X$  доступны без погрешности ( $U = X$ ), и обе оценки  $b_{11}$  и  $b_{12}$  являются несмещенными, т.е.  $\beta_{11} = \beta_{12}$ . Теорема доказана.

Решив систему уравнений (5)–(7), получим

$$\beta_1 = \frac{\beta_{12}(\mu_3(U) + C\sigma_U^2) - C\beta_{11}\sigma_U^2}{\mu_3(U)}. \quad (8)$$

Оценивание коэффициентов модели (1) и дисперсий  $\sigma_X^2$ ,  $\sigma_\xi^2$  по выборке осуществим путем подстановки в (8) вместо теоретических величин их выборочных оценок:

$$b_1 = \frac{b_{12}(\overline{u'^3} + C\overline{u'^2}) - Cb_{11}\overline{u'^2}}{\overline{u'^3}}, \quad b_0 = \bar{v} - b_1\bar{u}, \quad s_X^2 = \frac{b_{11}s_U^2}{b_1}, \quad s_\xi^2 = s_U^2 - s_X^2,$$

где  $\overline{u'^2}$ ,  $\overline{u'^3}$  – выборочные оценки второго и третьего центрального моментов,  $b_{11}$ ,  $b_{12}$  — оценки, вычисленные по формулам (4).

Аналогичным образом можно решить задачу построения линейного многомерного структурного соотношения.

Предложенный метод, в отличие от решения, описанного в [2], требующего оценивать четвертый центральный момент, ограничивается определением третьего центрального момента. Это позволяет существенно повысить точность оценивания на малых выборках.

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Дрейпер Н., Смит Г. Прикладной регрессионный анализ. Кн. 1. М.: Финансы и статистика, 1986.
2. Тимашев С. А., Тырсин А. Н. Оценивание линейных структурных соотношений между случайными величинами. — Заводская лаборатория. Диагностика материалов, 2010, т. 76, № 3, с. 68–71.