

П. К. Бабилуа, Э. А. Надарая, Г. А. Сохадзе (Тбил. гос. ун-т им. Ив. Джавахишвили, Грузия)

## ПРОВЕРКА ГИПОТЕЗ О РАВЕНСТВЕ ПЛОТНОСТЕЙ РАСПРЕДЕЛЕНИЯ

We construct new criteria for testing the hypotheses that  $p \geq 2$  the independent samplings have identical distribution densities (homogeneity hypothesis) or the same well-defined distribution density (goodness-of-fit test). The limiting power of the constructed criteria for some local "close" alternatives are obtained.

Побудовано критерії перевірки гіпотез про те, що  $p \geq 2$  незалежних вибірок мають однакові щільності розподілу (гіпотеза однорідності) або однакову визначену щільність розподілу (гіпотеза згоди). Знайдено граничну потужність побудованих критеріїв при деяких локальних „близьких” альтернативах.

Пусть  $X^{(i)} = (X_1^{(i)}, \dots, X_{n_i}^{(i)})$ ,  $i = 1, \dots, p$ , — независимые выборки объемов  $n_1, n_2, \dots, n_p$  из  $p \geq 2$  генеральных совокупностей с плотностями распределения  $f_1(x), \dots, f_p(x)$ . Требуется, основываясь на выборках  $X^{(i)}$ ,  $i = 1, \dots, p$ , проверить две гипотезы: гипотезу однородности

$$H_0 : f_1(x) = \dots = f_p(x) \quad (1)$$

и гипотезу согласия

$$H'_0 : f_1(x) = \dots = f_p(x) = f_0(x), \quad (2)$$

где  $f_0(x)$  — вполне определенная функция плотности. В случае гипотезы  $H_0$  общая плотность распределения  $f_0(x)$  неизвестна.

В работе строятся критерии для проверки гипотез  $H_0$  и  $H'_0$  для последовательности „близких” альтернатив [1, 2]:

$$H_1 : f_i(x) = f_0(x) + \alpha(n_0)\varphi_i\left(\frac{x - \ell_i}{\gamma(n_0)}\right) \quad (\alpha(n_0), \gamma(n_0) \rightarrow 0),$$

$$\int \varphi_i(x) dx = 0, \quad n_0 = \min(n_1, \dots, n_p) \rightarrow \infty.$$

Мы рассматриваем критерий проверки гипотез  $H_0$  и  $H'_0$ , основанный на статистике

$$T(n_1, n_2, \dots, n_p) = \sum_{i=1}^p N_i \int \left[ \hat{f}_i(x) - \frac{1}{N} \sum_{j=1}^p N_j \hat{f}_j(x) \right]^2 r(x) dx, \quad (3)$$

где  $\hat{f}_i(x)$  — ядерная оценка Розенблатта–Парзена плотности распределения  $f_i(x)$ :

$$\hat{f}_i(x) = \frac{a_i}{n_i} \sum_{j=1}^{n_i} K\left(a_i(x - X_j^{(i)})\right), \quad N_i = \frac{n_i}{a_i}, \quad N = N_1 + \dots + N_p.$$

Частный случай  $p = 2$  рассматривался в работах [3, 4]. В этом случае статистика  $T$  принимает наиболее наглядный вид

$$T(n_1, n_2) = \frac{N_1 N_2}{N_1 + N_2} \int \left( \hat{f}_1(x) - \hat{f}_2(x) \right)^2 r(x) dx.$$

**1.** В настоящем пункте найдено предельное распределение статистики (3) при гипотезе  $H_1$  в случае, когда  $n_i$  неограниченно возрастают, так что  $n_i = nk_i$ , где  $n \rightarrow \infty$ , а  $k_i$  — постоянные. Пусть  $a_1 = a_2 = \dots = a_p = a_n$ , причем  $a_n \rightarrow \infty$  при  $n \rightarrow \infty$ .

Для получения предельного закона распределения функционала  $T_n = T(n_1, \dots, n_p)$  введем предположения относительно функций  $K(x)$ ,  $f_0(x)$ ,  $\varphi_i(x)$ ,  $i = 1, \dots, p$ , и  $r(x)$ :

(i)  $K(x) \geq 0$  — функция с ограниченным изменением,

$$\int K(x) dx = 1, \quad \int x^2 K(x) dx < \infty.$$

(ii) Функция плотности  $f_0(x)$  ограничена и положительна на  $(-\infty, \infty)$  либо ограничена и положительна в некотором конечном интервале  $[c, d]$ . Кроме того, она имеет в области положительности ограниченную производную.

(iii) Функции  $\varphi_j(x)$ ,  $j = 1, \dots, p$ , ограничены и имеют ограниченные производные первого порядка, причем  $\varphi_i(x)$  и  $\varphi_i^{(1)}(x) \in L_1(-\infty, \infty)$ .

(iv) Весовая функция  $r(x)$  кусочно-непрерывна, ограничена и интегрируема, причем  $r(\ell_k) \neq 0$ ,  $k = 1, \dots, p$ , где  $\ell_k$  — некоторые фиксированные точки непрерывности  $r(x)$ .

Справедлива следующая теорема.

**Теорема 1.** Пусть выполняются условия (i)–(iv), причем  $f_i(x) \geq 0$ ,  $x \in (-\infty, \infty)$ . Если  $na_n^{-1/2} \alpha_n^2 \gamma_n \rightarrow c_0 \neq 0$ ,  $a_n \gamma_n \rightarrow \infty$ ,  $\alpha_n \gamma_n = o(n^{-1/2})$  ( $\alpha_n = \alpha(n_0)$ ,  $\gamma_n = \gamma(n_0)$ ),  $na_n^{-2} \rightarrow \infty$  и  $a_n^2 \alpha_n \gamma_n \rightarrow 0$ , то случайная величина  $a_n^{1/2}(T_n - \mu)$  при гипотезе  $H_1$  распределена в пределе нормально с математическим ожиданием  $A(\varphi)$  и дисперсией  $\sigma^2$ , где

$$A(\varphi) = c_0 \sum_{i=1}^p \left( k_i - \frac{k_i^2}{\bar{k}} \right) r(\ell_i) \int \varphi_i^2(x) dx,$$

$$\sigma^2 = 2(p-1) \int f_0^2(x) r^2(x) dx R(K_0), \quad K_0 = K * K,$$

$$\mu = (p-1) \int f_0(x) r(x) dx R(K), \quad R(g) = \int g^2(x) dx,$$

$$\bar{k} = k_1 + \dots + k_p, \quad p \geq 2.$$

**Доказательство.** Представим  $T_n$  в виде суммы

$$T_n = T_n^{(1)} + A_{1n} + A_{2n},$$

где

$$T_n^{(1)} = \frac{n}{a_n} \sum_{i=1}^p k_i \int \left[ \hat{f}_i(x) - E\hat{f}_i(x) - \frac{1}{\bar{k}} \sum_{j=1}^p k_j (\hat{f}_j(x) - E\hat{f}_j(x)) \right]^2 r(x) dx,$$

$$A_{1n} = 2 \frac{n}{a_n} \sum_{i=1}^p k_i \int \left[ \hat{f}_i(x) - E\hat{f}_i(x) \right] \left[ E\hat{f}_i(x) - \frac{1}{\bar{k}} \sum_{j=1}^p k_j E\hat{f}_j(x) \right] r(x) dx,$$

$$A_{2n} = \frac{n}{a_n} \sum_{i=1}^p k_i \int \left[ E\widehat{f}_i(x) - \frac{1}{k} \sum_{j=1}^p k_j E\widehat{f}_j(x) \right]^2 r(x) dx.$$

Здесь и далее  $E(\cdot)$  — математическое ожидание относительно гипотезы  $H_1$ .

Нетрудно видеть, что

$$E\widehat{f}_i(x) = \bar{f}_0(x) + \alpha_n \varphi_i \left( \frac{x - \ell_i}{\gamma_n} \right) - \frac{\alpha_n}{a_n \gamma_n} \int tK(t) \int_0^1 \varphi_i^{(1)} \left( \frac{x - \ell_i}{\gamma_n} - \frac{tz}{a_n \gamma_n} \right) dz dt,$$

где

$$\bar{f}_0(x) = a_n \int K(a_n(x - u)) f_0(u) du.$$

Поэтому

$$\begin{aligned} \sqrt{a_n} A_{2n} &= A_n(\varphi) + 2 \frac{n\alpha_n^2}{\sqrt{a_n}} \sum_{i=1}^p k_i \int A_i(x) B_i(x) r(x) dx + \\ &+ \frac{n\alpha_n^2}{\sqrt{a_n}} \sum_{i=1}^p k_i \int B_i^2(x) r(x) dx = A_n(\varphi) + L_{1n} + L_{2n}. \end{aligned}$$

Здесь

$$\begin{aligned} A_n(\varphi) &= \frac{n\alpha_n^2}{\sqrt{a_n}} \sum_{i=1}^p k_i \int \left[ \varphi_i \left( \frac{x - \ell_i}{\gamma_n} \right) - \frac{1}{k} \sum_{j=1}^p k_j \varphi_j \left( \frac{x - \ell_j}{\gamma_n} \right) \right]^2 r(x) dx, \\ A_i(x) &= \left[ \varphi_i \left( \frac{x - \ell_i}{\gamma_n} \right) - \frac{1}{k} \sum_{j=1}^p k_j \varphi_j \left( \frac{x - \ell_j}{\gamma_n} \right) \right], \\ B_i(x) &= \frac{1}{a_n \gamma_n} \left[ \frac{1}{k} \sum_{j=1}^p k_j \int tK(t) \int_0^1 \varphi_i^{(1)} \left( \frac{x - \ell_j}{\gamma_n} - \frac{tz}{a_n \gamma_n} \right) dt dz - \right. \\ &\quad \left. - \int tK(t) \int_0^1 \varphi_i^{(1)} \left( \frac{x - \ell_i}{\gamma_n} - \frac{tz}{a_n \gamma_n} \right) dt dz \right]. \end{aligned}$$

В силу условия (iii) имеем

$$L_{1n} \leq c_1 \frac{n\alpha_n^2}{a_n^{3/2}},$$

а в силу обобщенного неравенства Минковского [5] и условия (iii) получаем

$$L_{2n} \leq c_2 \frac{n\alpha_n^2}{a_n^{5/2} \gamma_n}.$$

Таким образом,

$$\sqrt{a_n} A_{2n} = A_n(\varphi) + O\left(\frac{n\alpha_n^2}{a_n^{3/2}}\right) + O\left(\frac{n\alpha_n^2}{a_n^{5/2} \gamma_n}\right). \quad (4)$$

Поскольку

$$O\left(n\alpha_n^2 a_n^{-3/2}\right) = O\left(\frac{n\alpha_n^2 a_n^{-1/2} \gamma_n}{a_n \gamma_n}\right) = O\left(\frac{1}{a_n \gamma_n}\right)$$

и

$$O\left(\frac{n\alpha_n^2}{a_n^{5/2} \gamma_n}\right) = O\left(\frac{1}{(a_n \gamma_n)^2}\right),$$

то из (4) находим

$$a_n^{1/2} A_{2n} = A_n(\varphi) + O\left(\frac{1}{a_n \gamma_n}\right). \quad (5)$$

Выясним теперь асимптотический вид  $A_n(\varphi)$ . Согласно теореме Лебега о мажорируемой сходимости с учетом того, что  $\lim_{|x| \rightarrow \infty} \varphi_i(x) = 0$  [6, с. 429], легко установить, что при  $n \rightarrow \infty$

$$\begin{aligned} \frac{1}{\gamma_n} \int \varphi_i^2\left(\frac{x - \ell_i}{\gamma_n}\right) r(x) dx &\longrightarrow r(\ell_i) \int \varphi_i^2(x) dx, \\ \frac{1}{\gamma_n} \int \varphi_i\left(\frac{x - \ell_i}{\gamma_n}\right) \varphi_j\left(\frac{x - \ell_j}{\gamma_n}\right) r(x) dx &\longrightarrow 0, \quad i \neq j. \end{aligned} \quad (6)$$

Далее, принимая во внимание (6), имеем

$$\begin{aligned} \frac{1}{\gamma_n} \sum_{j=1}^p k_j \int \varphi_i\left(\frac{x - \ell_i}{\gamma_n}\right) \varphi_j\left(\frac{x - \ell_j}{\gamma_n}\right) r(x) dx &\longrightarrow k_i r(\ell_i) \int \varphi_i^2(u) du, \\ \frac{1}{\gamma_n} \int \left(\sum_{j=1}^p k_j \varphi_j\left(\frac{x - \ell_j}{\gamma_n}\right)\right)^2 r(x) dx &\longrightarrow \sum_{i=1}^p k_i^2 r(\ell_i) \int \varphi_i^2(u) du. \end{aligned} \quad (7)$$

Из определения  $A_n(\varphi)$  и (7) следует, что при  $n \rightarrow \infty$

$$A_n(\varphi) \longrightarrow A(\varphi).$$

Следовательно,

$$a_n^{1/2} A_{2n} \longrightarrow A(\varphi). \quad (8)$$

Теперь покажем, что  $a_n^{1/2} A_{1n} \longrightarrow 0$  по вероятности. Для этого достаточно показать, что  $a_n^{1/2} E|A_{1n}| \longrightarrow 0$  при  $n \rightarrow \infty$ .

Имеем

$$E|A_{1n}| \leq (EA_{1n}^2)^{1/2} = 2 \frac{n}{a_n} \left\{ \sum_{i=1}^p k_i^2 E \left[ \int (\widehat{f}_i(x) - E\widehat{f}_i(x)) A_i(x)r(x) dx \right]^2 \right\}^{1/2},$$

где

$$A_i(x) = E\widehat{f}_i(x) - \frac{1}{k} \sum_{j=1}^p k_j E\widehat{f}_j(x).$$

Далее, нетрудно видеть, что

$$\begin{aligned} & E \left[ \int (\widehat{f}_i(x) - E\widehat{f}_i(x)) A_i(x)r(x) dx \right]^2 = \\ & = \frac{a_n^2}{k_i n} E \left[ \int K(a_n(x_1 - X_1^{(i)})) A_i(x_1)r(x_1) dx_1 - \right. \\ & \quad \left. - E \int k(a_n(x_1 - X_1^{(i)})) A_i(x_1)r(x_1) dx_1 \right]^2 \leq \\ & \leq \frac{a_n^2}{k_i n} E \left[ \int K(a_n(x - X_1^{(i)})) A_i(x)r(x) dx \right]^2. \end{aligned}$$

Поэтому

$$\begin{aligned} E|A_{1n}| & \leq c_3 \sqrt{n} \left\{ \sum_{i=1}^p k_i \int f_i(u) du \left[ \int K(a_n(x_1 - u)) A_i(x_1)r(x_1) dx_1 \right]^2 \right\}^{1/2} \leq \\ & \leq c_4 \sqrt{n} \alpha_n \max_{1 \leq i \leq p} \left\{ \int f_i(u) du \left[ \int K_1(a_n(u - v)) \left| \varphi_i \left( \frac{v - \ell_i}{\gamma_n} \right) \right| dv \right]^2 \right\}^{1/2} \leq \\ & \leq c_5 \frac{\sqrt{n} \alpha_n}{a_n} \left[ \max_{1 \leq i \leq p} \left\{ \int f_i(u) \varphi_i^2 \left( \frac{v - \ell_i}{\gamma_n} \right) du \right\}^{1/2} + \right. \\ & \quad \left. + \frac{1}{a_n \gamma_n} \max_{1 \leq i \leq p} \left\{ \int f_i(u) du \left[ \int_0^1 \int_0^1 |t| K_1(t) \left| \varphi_i^{(1)} \left( \frac{u - \ell_i}{\gamma_n} - \frac{zt}{a_n \gamma_n} \right) \right| dz dt \right]^2 \right\}^{1/2} \right] \leq \\ & \leq c_6 \left( \frac{\sqrt{n} \alpha_n \gamma_n^{1/2}}{a_n} + \frac{\sqrt{n} \alpha_n \gamma_n^{1/2}}{a_n^2 \gamma_n} \right), \end{aligned}$$

где

$$K_1(x) = \int K(t)K(t-x) dt.$$

Таким образом,

$$a_n^{1/2} E|A_{1n}| \leq c_7 \left( \frac{\sqrt{n} \alpha_n \gamma_n^{1/2} a_n^{-1/4}}{a_n^{1/4}} + \frac{\sqrt{n} \alpha_n a_n^{-1/4} \gamma_n^{1/2}}{(a_n \gamma_n) a_n^{1/4}} \right) = O(a_n^{-1/4}). \quad (9)$$

Рассмотрим теперь функционал

$$T_n^{(1)} = \frac{n}{a_n} \sum_{i=1}^p k_i \int \left[ \widehat{f}_i(x) - E\widehat{f}_i(x) - \frac{1}{\bar{k}} \sum_{j=1}^p k_j (\widehat{f}_j(x) - E\widehat{f}_j(x)) \right]^2 r(x) dx,$$

где  $\bar{k} = k_1 + \dots + k_p$ .

После простого преобразования получим

$$T_n^{(1)} = \int \left[ \sum_{i=1}^p \left( \sqrt{\frac{n_i}{a_n}} (\widehat{f}_i(x) - E\widehat{f}_i(x)) \right)^2 - \left( \sum_{j=1}^p \alpha_j \sqrt{\frac{n_j}{a_n}} (\widehat{f}_j(x) - E\widehat{f}_j(x)) \right)^2 \right] r(x) dx,$$

где  $\alpha_i^2 = \frac{k_i}{k_1 + \dots + k_p}$ .

Пусть

$$\mathbb{Z}(x) = (Z_1(x), \dots, Z_p(x))$$

— вектор с компонентами

$$Z_i(x) = \sqrt{\frac{n_i}{a_n}} (\widehat{f}_i(x) - E\widehat{f}_i(x)), \quad i = 1, \dots, p.$$

Тогда

$$T_n^{(1)} = \int \left[ |\mathbb{Z}(x)|^2 - \left( \sum_{j=1}^p \alpha_j Z_j(x) \right)^2 \right] r(x) dx,$$

где  $|a|$  — длина вектора  $a = (a_1, \dots, a_p)$ .

Как известно, существует ортогональная матрица  $\mathbf{C} = \|c_{ij}\|$ ,  $i, j = 1, \dots, p$ , зависящая только от  $k_1, k_2, \dots, k_p$ , для которой

$$c_{pi} = \alpha_i = \sqrt{\frac{k_i}{k_1 + \dots + k_p}}, \quad i = 1, \dots, p.$$

Поскольку при ортогональном преобразовании длина вектора не меняется, то

$$T_n^{(1)} = \int \left[ |\mathbb{C}\mathbb{Z}|^2 - \left( \sum_{j=1}^p \alpha_j Z_j(x) \right)^2 \right] r(x) dx = \sum_{i=1}^{p-1} \int \left( \sum_{j=1}^p c_{ij} Z_j(x) \right)^2 r(x) dx. \quad (10)$$

Известно [2, 7], что

$$Z_i(x) = \sqrt{\frac{n_i}{a_n}} (\widehat{f}_i(x) - E\widehat{f}_i(x)) = \xi_i(x) + O_p \left( \frac{\ln n}{\sqrt{na_n^{-1}}} \right) \quad (11)$$

равномерно по  $x$ , где

$$\xi_i(x) = a_n^{1/2} \int K(a_n(x-u)) dW_i^0(F_i(u)), \quad i = 1, \dots, p,$$

а  $W_i^0(t)$  — независимые броуновские мосты, зависящие соответственно только от  $X^{(i)} = (X_1^{(i)}, \dots, X_{n_i}^{(i)})$ ,  $F_i(u)$  — функция распределения случайной величины  $X_1^{(i)}$ .

Тогда согласно (11) запишем

$$\sum_{j=1}^p c_{ij} Z_j(x) = \sum_{j=1}^p c_{ij} \xi_j(x) + O\left(\frac{\ln n}{\sqrt{na_n^{-1}}}\right). \quad (12)$$

Далее, оценим дисперсию величины

$$Y_i = \int \sum_{j=1}^p c_{ij} \xi_j(x) r(x) dx.$$

Вследствие независимости  $W_i^0$ ,  $i = 1, \dots, p$ , получим

$$\text{Var } Y_i = \sum_{j=1}^p c_{ij}^2 \iint E \xi_j(x) \xi_j(y) r(x) r(y) dx dy.$$

$\xi_j(x)$  можно представить так:

$$\xi_i(x) = a_n^{1/2} \int \left[ K(a_n(x-t)) - \int K(a_n(x-u)) dF_j(u) \right] dW_j(F_j),$$

где  $W_j(t)$ ,  $j = 1, \dots, p$ , — независимые стандартные винеровские процессы на  $[0, 1]$ .

Поэтому

$$E \xi_j(x) \xi_j(y) = a_n \left[ \int K(a_n(x-u)) K(a_n(y-u)) f_j(u) du - \int K(a_n(x-u)) f_j(u) du \int K(a_n(y-u)) f_j(u) du \right].$$

Отсюда после несложных преобразований получаем

$$\iint E \xi_j(x) \xi_j(y) r(x) r(y) dx dy = O(a_n^{-1}).$$

Следовательно,

$$\text{Var } Y_j = O(a_n^{-1}), \quad j = 1, \dots, p. \quad (13)$$

Из представлений (10) и (12), а также соотношения (13) находим

$$T_n^{(1)} = \sum_{i=1}^{p-1} \int \left( \sum_{j=1}^p c_{ij} \xi_j(t) \right)^2 r(t) dt + O_p\left(\frac{\ln^2 n}{na_n^{-1}}\right) = T_n^{(2)} + O_p\left(\frac{\ln^2 n}{na_n^{-1}}\right), \quad (14)$$

где

$$T_n^{(2)} = \sum_{i=1}^{p-1} \int \left( \sum_{j=1}^p c_{ij} \xi_j(t) \right)^2 r(t) dt.$$

Обозначим

$$\eta_i(t) = a_n^{1/2} \int K(a_n(t-u)) dW_i(F_i(u)),$$

$$T_n^{(3)} = \sum_{i=1}^{p-1} \int \left( \sum_{j=1}^p c_{ij} \eta_j(t) \right)^2 r(t) dt,$$

$$\varepsilon_i(t) = a_n^{1/2} W_i(1) \int K(a_n(t-u)) f_i(u) du.$$

Тогда

$$a_n^{1/2} (T_n^{(2)} - T_n^{(3)}) = o_p(1). \tag{15}$$

Действительно,

$$\begin{aligned} E|T_n^{(2)} - T_n^{(3)}| &\leq 2 \sum_{i=1}^{p-1} E \left| \int \sum_{j=1}^p c_{ij} \eta_j(t) \sum_{r=1}^p c_{ir} \varepsilon_r(t) r(t) dt + \right. \\ &\quad \left. + \sum_{i=1}^{p-1} E \int \left( \sum_{j=1}^p c_{ij} \varepsilon_j(t) \right)^2 r(t) dt = B_n^{(1)} + B_n^{(2)}. \right. \end{aligned} \tag{16}$$

Нетрудно видеть, что

$$\begin{aligned} B_n^{(2)} &= \sum_{i=1}^{p-1} E \int \sum_{j=1}^p c_{ij}^2 \varepsilon_j^2(t) r(t) dt = \\ &= a_n \sum_{i=1}^{p-1} \sum_{j=1}^p c_{ij}^2 E W_j^2(1) \int \left[ \int K(a_n(t-u)) f_j(u) du \right]^2 r(t) dt \leq c_5 a_n^{-1}. \end{aligned}$$

Оценим теперь  $B_n^{(1)}$ . Имеем

$$\begin{aligned} B_n^{(1)} &\leq 2 \sum_{i=1}^{p-1} \left[ \sum_{j,r}^p |c_{ij} c_{ir}| E |W_r(1)| \left| \int \left[ \int \Psi_r(t) K(a_n(t-u)) r(t) dt \right] dW_j(F_j) \right| \right] \leq \\ &\leq 2 \sum_{i=1}^{p-1} \left[ \sum_{j=1}^p \sum_{r=1}^p |c_{ij} c_{ir}| E^{1/2} W_r^2(1) E^{1/2} \left\{ \int \left[ \int \Psi_r(t) K(a_n(t-u)) r(t) dt \right] dW_j(F_j) \right\}^2 \right] = \\ &= 2 \sum_{i=1}^{p-1} \sum_{j=1}^p \sum_{r=1}^p |c_{ij} c_{ir}| \left\{ \int \left( \int \Psi_r(t) K(a_n(t-u)) r(t) dt \right)^2 dF_j(u) \right\}^{1/2} \leq c_6 a_n^{-1}, \end{aligned}$$

где

$$\Psi_r(t) = \int K(z) f_r(t - za_n^{-1}) dz.$$

Итак, подставляя оценки для выражений  $B_n^{(1)}$  и  $B_n^{(2)}$  в (16), находим

$$a_n^{1/2} (T_n^{(1)} - T_n^{(3)}) = o_p(1) + O_p\left(\frac{a_n^{3/2} \ln^2 n}{n}\right), \quad (17)$$

откуда следует справедливость (15).

Обозначим

$$\eta_i^0(t) = a_n^{1/2} \int K(a_n(t-x)) dW_i(F_0),$$

где  $F_0(x)$  — функция распределения с плотностью  $f_0(x)$ . Поскольку  $F_i(x) = F_0(x) + O(\alpha_n \gamma_n)$ , то

$$E|\eta_i(t) - \eta_i^0(t)|^2 = O(a_n \alpha_n \gamma_n),$$

а в силу ограниченности  $f_0(x)$  имеем

$$E(\eta_i^0(t))^2 = O(1), \quad i = 1, 2, \dots, p,$$

равномерно по  $x \in (-\infty, \infty)$ .

Действительно,

$$\begin{aligned} E(\eta_i(t) - \eta_i^0(t))^2 &= a_n E\left(\int \left[W_i\left(F_i\left(t - \frac{z}{a_n}\right)\right) - W_i\left(F_0\left(t - \frac{z}{a_n}\right)\right)\right] dK(z)\right)^2 \leq \\ &\leq a_n \int E\left[W_i\left(F_i\left(t - \frac{z}{a_n}\right)\right) - W_i\left(F_0\left(t - \frac{z}{a_n}\right)\right)\right]^2 |dK(z)| \int |dK(z)| \leq \\ &\leq a_n \int \left|F_i\left(t - \frac{z}{a_n}\right) - F_0\left(t - \frac{z}{a_n}\right)\right| |dK(z)| \int |dK(z)| \leq \\ &\leq c_8 a_n \alpha_n \gamma_n. \end{aligned}$$

Далее,

$$E|\eta_n^0(t)|^2 = a_n \int K^2(a_n(t-z)) f_0(z) dz \leq \int K^2(u) f_0\left(t - \frac{u}{a_n}\right) du \leq c_9.$$

Обозначим

$$T_n^{(4)} = \sum_{i=1}^{p-1} \int \left(\sum_{j=1}^p c_{ij} \eta_j^0(t)\right)^2 r(t) dt.$$

Тогда из неравенства Коши – Шварца имеем

$$\sqrt{a_n} E|T_n^{(3)} - T_n^{(4)}| \leq 2\sqrt{a_n} \sum_{i=1}^n \sum_{j_1, j_2=1}^p |c_{ij_1} c_{ij_2}| \int E|\eta_{j_1}^0(t)| |\eta_{j_2}^0(t)| r(t) dt +$$

$$\begin{aligned}
 & + \sqrt{a_n} \sum_{i=1}^{p-1} \int E \left( \sum_{j=1}^p c_{ij} (\eta_j(t) - \eta_j^0(t)) \right)^2 r(t) dt \leq \\
 & \leq c_{10} a_n \sqrt{\alpha_n \gamma_n} + c_{11} a_n^{3/2} \alpha_n \gamma_n \rightarrow 0.
 \end{aligned} \tag{18}$$

Перейдем к изучению предельного распределения функционала

$$T_n^{(4)} = \sum_{i=1}^{p-1} \int \left( \sum_{j=1}^p c_{ij} \eta_j^0(t) \right)^2 r(t) dt.$$

Ясно, что процессы  $\eta_i^0(t)$ ,  $i = 1, \dots, p$ , независимые и гауссовские, так что новые процессы  $\sum_{j=1}^p c_{ij} \eta_j^0(t)$ ,  $i = 1, \dots, p$ , также независимые и гауссовские в силу ортогональности матрицы  $\|c_{ij}\|$ . Поэтому для нахождения предельного распределения  $T_n^{(4)}$  осталось установить предельное распределение функционала

$$U_n^{(i)} = \int \left( \sum_{j=1}^p c_{ij} \eta_j^0(t) \right)^2 r(t) dt$$

при каждом фиксированном  $i$ ,  $i = 1, \dots, p - 1$ .

Ковариационная функция  $R_n^{(i)}(t_1, t_2)$  гауссовского процесса  $\sum_{j=1}^p c_{ij} \eta_j^0(t)$  имеет вид

$$R_n^{(i)}(t_1, t_2) = \sum_{j=1}^p c_{ij}^2 E \eta_j^0(t_1) \eta_j^0(t_2).$$

Однако

$$\begin{aligned}
 E \eta_j^0(t_1) \eta_j^0(t_2) &= \int K(u) K(a_n(t_1 - t_2) + u) f_0(t_1 - a_n^{-1}u) du = \\
 &= f_0(t_1) K_0(a_n(t_1 - t_2)) + O(a_n^{-1}),
 \end{aligned} \tag{19}$$

причем оценка  $O(\cdot)$  равномерна по  $t_1, t_2$  и  $K_0 = K * K$ .

Из (19) следует, что

$$R_n^{(i)}(t_1, t_2) = f_0(t_1) K_0(a_n(t_1 - t_2)) + O(a_n^{-1}). \tag{20}$$

Семиинвариант  $\chi_n^{(i)}(s)$  порядка  $s$  случайной величины  $U_n^{(i)}$  дается формулой [8]

$$\begin{aligned}
 \chi_n^{(i)}(s) &= (s - 1)! 2^{s-1} \int \dots \int R_n^{(i)}(x_1, x_2) R_n^{(i)}(x_2, x_3) \dots R_n^{(i)}(x_s, x_1) \times \\
 &\quad \times r(x_1) r(x_2) \dots r(x_s) dx_1 dx_2 \dots dx_s.
 \end{aligned} \tag{21}$$

Из (20) и (21) нетрудно установить, что

$$\begin{aligned}
 EU_n^{(i)} &= \chi_n^{(i)}(1) = R(K) \int f_0(x) r(x) dx + O(a_n^{-1}), \\
 \text{Var } U_n^{(i)} &= \chi_n^{(i)}(2) = 2R(K_0) a_n^{-1} \int f_0^2(x) r^2(x) dx + o(a_n^{-1}),
 \end{aligned} \tag{22}$$

и  $s$ -й семиинвариант  $\chi_n^{(i)}(s)$  с точностью до членов высшего порядка малости равен [8]

$$(s-1)! 2^{s-1} (a_n^{-1})^{s-1} [K * K]^{(s)}(0) \int f_0^s(x) r^s(x) dx, \quad (23)$$

где  $(s)$  обозначает  $s$ -кратную свертку  $K_0(x)$  с самим собой.

Из соотношений (22), (23) следует, что случайная величина (см. также [2, 8])

$$a_n^{1/2} \left( U_n^{(i)} - R(K) \int f_0(x) r(x) dx \right)$$

распределена в пределе нормально с математическим ожиданием 0 и дисперсией

$$2R(K_0) \int f_0^2(u) r^2(u) du$$

и, следовательно, случайная величина  $\sqrt{a_n} (T_n^{(4)} - \mu)$  распределена в пределе нормально с математическим ожиданием 0 и дисперсией  $\sigma^2$ .

Наконец, принимая во внимание (5), (8), (9), (14), (15), (18) и представление

$$a_n^{1/2} (T_n - \mu) = a_n^{1/2} (T_n^{(4)} - \mu) + A_n(\varphi) + O\left(\frac{1}{a_n \gamma_n}\right) + o_p(1) + O_p\left(\frac{a_n^{3/2} \ln^2 n}{n}\right) + O_p\left((a_n^2 \alpha_n \gamma_n)^{1/2}\right),$$

закключаем, что случайная величина  $a_n^{1/2} (T_n - \mu)$  распределена в пределе нормально с математическим ожиданием  $A(\varphi)$  и дисперсией  $\sigma^2$ .

Условия теоремы 1 относительно  $a_n$ ,  $\alpha_n$  и  $\gamma_n$  выполняются, например, если положить  $a_n = n^\delta$ ,  $\alpha_n = n^{-\alpha}$ ,  $\gamma_n = n^{-\beta}$  при  $\frac{\delta}{2} = 1 - 2\alpha - \beta$ ,  $\alpha + \beta > \frac{1}{2}$ ,  $0 < \delta < \frac{1}{2}$ ,  $0 < \beta < \delta$ , а условия на  $\alpha$ ,  $\beta$  и  $\delta$  выполняются, например, если

$$\begin{aligned} \delta = \frac{1}{4}, \quad \beta = \frac{1}{5}, \quad \alpha = \frac{27}{80}; \quad \delta = \frac{2}{9}, \quad \beta = \frac{1}{6}, \quad \alpha = \frac{13}{36}; \\ \delta = \frac{1}{5}, \quad \beta = \frac{1}{6}, \quad \alpha = \frac{11}{30} \quad \text{и т. д.} \end{aligned}$$

Из теоремы 1 следуют два утверждения.

**Следствие 1.** Пусть выполняются условия (i), (ii) и (iv) относительно  $K(x)$ ,  $f_0(x)$  и  $r(x)$ . Если  $na_n^{-2} \rightarrow \infty$ , то случайная величина  $a_n^{1/2} (T_n - \mu)$  при гипотезе  $H'_0$  распределена в пределе нормально с математическим ожиданием 0 и дисперсией  $\sigma^2$ .

С помощью следствия можно построить критерий для проверки гипотезы  $H'_0$ ; критическая область для проверки этой гипотезы устанавливается неравенством

$$T_n \geq d_n(\alpha), \quad (24)$$

где

$$d_n(\alpha) = \mu + a_n^{-1/2} \sigma \lambda_\alpha,$$

$\lambda_\alpha$  — квантиль уровня  $1 - \alpha$ ,  $0 < \alpha < 1$ , стандартного нормального распределения  $\Phi(x)$ .

**Следствие 2.** При условиях теоремы 1 локальное поведение мощности  $P_{H_1}(T_n \geq d_n(\alpha))$  таково: при  $n \rightarrow \infty$

$$P_{H_1}(T_n \geq d_n(\alpha)) \rightarrow 1 - \Phi\left(\lambda_\alpha - \frac{A(\varphi)}{\sigma}\right).$$

2. Введем обозначения

$$f_n^*(x) = \frac{1}{k} \sum_{j=1}^p k_j \hat{f}_j(x),$$

$$\bar{\mu}_n = \int f_n^*(x)r(x) dx,$$

$$\Delta_n^2 = \frac{1}{k} \sum_{i=1}^p k_i \Delta_{in}^2, \quad \Delta_{in}^2 = \int \hat{f}_i^2(x)r^2(x) dx.$$

Справедлива следующая теорема.

**Теорема 2.** Пусть выполняются все условия теоремы 1. Тогда случайная величина

$$a_n^{1/2}(T_n - \mu_n)\sigma_n^{-1},$$

где

$$\mu_n = (p-1)R(K)\bar{\mu}_n, \quad \sigma_n^2 = 2(p-1)R(K_0)\Delta_n^2,$$

при гипотезе  $H_1$  распределена в пределе нормально с математическим ожиданием  $A(\varphi)\sigma^{-1}$  и дисперсией 1.

**Доказательство.** Очевидно,

$$a_n^{1/2}(T_n - \mu_n)\sigma_n^{-1} = a_n^{1/2}(T_n - \mu)\sigma^{-1}(\sigma\sigma_n^{-1}) + a_n^{1/2}(\mu - \mu_n)\sigma_n^{-1}.$$

Поэтому достаточно показать, что

$$a_n^{1/2}\left(\bar{\mu}_n - \int f_0(x)r(x) dx\right) = o_p(1) \tag{25}$$

и

$$\Delta_n^2 - \int f_0^2(x)r^2(x) dx = o_p(1). \tag{26}$$

Но (26) непосредственно следует из теоремы 2.1 [9] (см. также [2, 10]).

Докажем (25). Имеем

$$\begin{aligned} & a_n^{1/2} E \left| \int f_n^*(x)r(x) dx - \int f_0(x)r(x) dx \right| \leq \\ & \leq a_n^{1/2} E \left| \int (f_n^*(x) - E f_n^*(x)) r(x) dx \right| + a_n^{1/2} \int |E f_n^*(x) - f_0(x)| r(x) dx = A_{1n} + A_{2n}. \end{aligned}$$

Нетрудно убедиться, что

$$E\widehat{f}_i(x) = f_0(x) + O\left(\frac{1}{a_n}\right) + \alpha_n \int K(t)\varphi_i\left(\frac{x - \ell_i}{\gamma_n} - \frac{t}{a_n\gamma_n}\right) dt,$$

где  $O(\cdot)$  равномерно по  $x \in (-\infty, \infty)$ . Поэтому

$$Ef_n^*(x) = f_0(x) + O\left(\frac{1}{a_n}\right) + \alpha_n \frac{1}{k} \sum_{j=1}^p k_j \int K(t)\varphi_j\left(\frac{x - \ell_j}{\gamma_n} - \frac{t}{a_n\gamma_n}\right) dt.$$

Следовательно,

$$A_{2n} \leq c_{12}a_n^{-1/2} + c_{13}a_n^{1/2}\alpha_n\gamma_n.$$

Далее, имеем

$$\begin{aligned} A_{1n} &\leq a_n^{1/2} E^{1/2} \left( \int (f_n^*(x) - Ef_n^*(x)) r(x) dx \right)^2 \leq \\ &\leq c_{14}a_n^{1/2} \max_{1 \leq j \leq p} \left\{ \frac{1}{n} \int f_j(u) du \left( \int K(t)r\left(u - \frac{t}{a_n}\right) dt \right)^2 \right\}^{1/2} \leq \\ &\leq c_{15} \left( \frac{a_n}{n} \right)^{1/2}. \end{aligned}$$

Таким образом,

$$A_{1n} + A_{2n} \leq c_{16} \left( a_n^{-1/2} + \sqrt{a_n} \alpha_n \gamma_n + \left( \frac{a_n}{n} \right)^{1/2} \right) \rightarrow 0,$$

так как  $\sqrt{a_n} \alpha_n \gamma_n \leq a_n^2 \alpha_n \gamma_n \rightarrow 0$  и  $\frac{a_n}{n} \rightarrow 0$ .

Из теоремы 2 вытекают два следствия.

**Следствие 3.** *Случайная величина*

$$a_n^{1/2}(T_n - \mu_n)\sigma_n^{-1}$$

при гипотезе  $H_0$  распределена в пределе нормально с математическим ожиданием 0 и дисперсией 1.

Этот результат позволяет построить асимптотический критерий проверки гипотезы  $H_0$  :  $f_1(x) = \dots = f_p(x)$  (гипотезы однородности); критическая область устанавливается неравенством

$$T_n \geq \widetilde{d}_n(\alpha) = \mu_n + a_n^{-1/2}\sigma_n\lambda_\alpha, \quad (27)$$

где  $\lambda_\alpha$  — квантиль уровня  $1 - \alpha$  стандартного нормального распределения  $\Phi(x)$ .

**Следствие 4.** *При условиях теоремы 2 локальное поведение мощности  $P_{H_1}(T_n \geq \widetilde{d}_n(\alpha))$  таково:*

$$P_{H_1}(T_n \geq \widetilde{d}_n(\alpha)) \rightarrow 1 - \Phi(\lambda_\alpha - A(\varphi)\sigma^{-1}).$$

**Замечание 1.** При альтернативе  $H_1$  имеем

$$F_i(x) = F_0(x) + \alpha_n \gamma_n U_i \left( \frac{x - \ell_i}{\gamma_n} \right), \quad U_i(u) = \int_{-\infty}^u \varphi_i(x) dx,$$

и по условию теоремы 1  $\alpha_n \gamma_n = o \left( \frac{1}{\sqrt{n}} \right)$ . Поэтому можно записать

$$\sup_x |F_i(x) - F_0(x)| = o \left( \frac{1}{\sqrt{n}} \right). \tag{28}$$

Известно, что критерии, основанные на отклонении между выборочными функциями распределения, как, например, критерии типа Колмогорова–Смирнова и критерии Крамера–Мизеса–Смирнова (аналог таких критериев при  $p \geq 2$  был построен Кифером [11]), отличают близкие альтернативы от нулевой гипотезы, если  $F_i(x) - F_0(x) = O \left( \frac{1}{\sqrt{n}} \right)$  равномерно по  $x \in (-\infty, \infty)$ , а в случае (28) перечисленные критерии не могут асимптотически отличать такие гипотезы от основной (предельное значение мощности будет совпадать с предельным уровнем критерия). Однако тесты (24) и (27), основанные на оценках плотности распределения, в пределе более мощны (при гипотезе  $H_1$ ), нежели тесты, основанные на выборочных функциях распределения (аналогичные вопросы для одной выборки рассмотрены в работе Розенблатта [1]).

**Замечание 2.** Критерии (24) и (27) проверки гипотез  $H'_0$  и  $H_0$  соответственно при альтернативе  $H_1$  являются асимптотически строго несмещенными, ибо  $A(\varphi) > 0$  и равно 0 тогда и только тогда, когда  $\varphi_i(x) = 0$  почти всюду,  $i = 1, \dots, p$ .

**Замечание 3** (примеры функции  $\varphi(x)$ ). Пусть  $\varphi(x)$  – финитная функция с носителем  $[0, A]$ ,  $\int \varphi(x) dx = 0$ , удовлетворяет условиям (iii) и  $f_0(x) > 0$ ,  $x \in (-\infty, \infty)$ , тогда

$$f(x) = f_0(x) + \alpha_n \varphi \left( \frac{x - \ell}{\gamma_n} \right) \geq 0, \quad \gamma_n \downarrow 0,$$

при подходящем выборе  $\alpha_n$ . Действительно,  $f(x)$  совпадает с  $f_0(x)$  всюду, кроме, возможно, интервала  $I = [\ell, \ell + A\gamma_1]$ . Пусть  $\min_{x \in I} f_0(x) \geq \mu > 0$ . Обозначим через  $L$  минимальное значение  $\varphi(x)$  в этом же интервале. Если мы выберем  $\alpha_n$  так, что  $\mu + L\alpha_n > 0$ , то будем иметь  $f(x) \geq 0$ .

Приведем конкретный пример. Пусть

$$f_0(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}},$$

$$\psi_1(x) = \begin{cases} \exp \left\{ -\frac{1}{1 - (x - 0,5)^2} \right\}, & 0 < x < 1, \\ 0, & x \leq 0, \quad x \geq 1, \end{cases}$$

$$\psi_2(x) = \begin{cases} -\exp \left\{ -\frac{1}{1 - 4(x - 1,5)^2} \right\}, & 1 < x < 2, \\ 0, & x \leq 1, \quad x \geq 2, \end{cases}$$

и

$$\varphi(x) = \psi_1(x) + \psi_2(x).$$

Пусть, далее,  $\ell = 0$ ,  $\gamma_n = n^{-\frac{1}{5}}$ . Тогда  $A = 2$ ,  $\min_x \varphi(x) = -e^{-1}$  и  $\mu = \frac{1}{e^2 \sqrt{2\pi}}$ . В качестве  $\alpha_n$  выберем последовательность положительных чисел, сходящихся к нулю, и  $\alpha_n < \frac{1}{e\sqrt{2\pi}}$ . Например,  $\alpha_n = 10^{-1} n^{-\frac{27}{80}}$  (см. условия теоремы 1 относительно  $a_n$ ,  $\alpha_n$  и  $\gamma_n$ ).

### Литература

1. Rosenblatt M. A quadratic measure of deviation of two-dimensional density estimates and a test of independence // Ann. Statist. – 1975. – **3**. – P. 1–14.
2. Nadaraya E. A. Nonparametric estimation of probability densities and regression curves // Math. and its Appl. (Soviet Series). – Dordrecht: Kluwer Acad. Publ. Group, 1989. – **20**.
3. Nadaraya E. A. Limit distribution of the quadratic deviation of two nonparametric estimators of the density of a distribution (in Russian) // Soobshch. Akad. Nauk Gruz.SSR. – 1975. – **78**. – P. 25–28.
4. Anderson N. H., Hall P., Titterington D. M. Two-sample test statistics for measuring discrepancies between two multivariate probability density functions using kernel-based density estimates // J. Multivar. Anal. – 1994. – **50**, № 1. – P. 41–54.
5. Nikol'skii S. M. Approximation of functions of several variables and imbedding theorems (in Russian). – Moscow: Nauka, 1969.
6. Колмогоров А. Н., Фомин С. В. Элементы теории функций и функционального анализа. – М.: Наука, 1976.
7. Hall P. Limit theorems for stochastic measures of the accuracy of density estimators // Stochast. Process. and Appl. – 1982. – **13**, №. 1. – P. 11–25.
8. Bickel P. J., Rosenblatt M. On some global measures of the deviations of density function estimates // Ann. Statist. – 1973. – **1**. – P. 1071–1095.
9. Bhattacharyya G. K., Roussas G. G., Estimation of a certain functional of a probability density function // Skand. Aktuarietidskr. – 1969. – **1969**. – P. 201–206.
10. Mason D. M., Nadaraya E. A., Sokhadze G. A. Integral functionals of the density // Nonparametrics and Robustness in Modern Statistical Inference and Time Series Analysis: a Festschrift in honor of Professor Jana Jurečková. – Beachwood, OH: Inst. Math. Statist., 2010. – P. 153–168.
11. Kiefer J.  $K$ -sample analogues of the Kolmogorov–Smirnov and Cramér–V. Mises tests // Ann. Math. Statist. – 1959. – **30**. – P. 420–447.

Получено 03.12.15