

В. Б. Горяинов

НЕПАРАМЕТРИЧЕСКОЕ ОЦЕНИВАНИЕ КОЭФФИЦИЕНТОВ ПРОСТРАНСТВЕННОЙ АВТОРЕГРЕССИИ

Рассмотрен процесс пространственной авторегрессии — стационарного случайного поля на двумерной декартовой целочисленной решетке, заданного рекуррентным двумерным авторегрессионным уравнением. Предложены знаковые оценки коэффициентов авторегрессионного уравнения. Доказана состоятельность этих оценок.

E-mail: vb-goryainov@mail.ru

Ключевые слова: авторегрессионное поле, знаковые оценки, состоятельность.

Во многих областях науки и техники, например геологии, географии, сельском хозяйстве, при анализе и обработке изображений, наблюдения представляют собой случайное поле, заданное на прямоугольной целочисленной решетке. Как показано в ряде работ [1–3], подходящей моделью описания пространственной зависимости таких наблюдений является модель двумерного авторегрессионного поля X_{ij} , заданного уравнением

$$X_{ij} = a_{10}X_{i-1,j} + a_{01}X_{i,j-1} + a_{11}X_{i-1,j-1} + \varepsilon_{ij},$$

$$i, j = 0, \pm 1, \pm 2, \dots, \quad (1)$$

где $a = (a_{10}, a_{01}, a_{11})$ — вектор авторегрессионных коэффициентов; ε_{ij} — независимые одинаково распределенные случайные величины с нулевым математическим ожиданием $E\varepsilon_{ij} = 0$ и конечной дисперсией $\sigma^2 = D\varepsilon_{ij}$.

Эта модель является естественным обобщением процесса авторегрессии, используемого при описании временных рядов.

Основной задачей изучения уравнения (1) является оценивание его коэффициентов по наблюдениям X_{ij} на некотором подмножестве целочисленной решетки. В большинстве работ по оцениванию вектора a используют различные модификации метода максимального правдоподобия и наименьших квадратов [2, 4], которые, к сожалению, теряют эффективность при негауссовском характере поля ε_{ij} , например, при реставрации архивных кинофотоплёнок, покрытых царапинами и пятнами. Между тем оценки наименьших квадратов чувствительны к нарушению предположения нормальности ε_{ij} [5]. В линейных регрессионных моделях и авторегрессионных процессах в этом случае обычно применяют оценки, более устойчивые к загрязнению выборки резко выделяющимися наблюдениями, например знаковые оценки [6]. Знаковый метод использует не сами наблюдения X_{ij} , а только их знаки

и основан на предположении, что функция распределения $F(x)$ ошибок ε_{ij} должна удовлетворять условию $F(0) = 1/2$. В данной работе строят знаковые оценки для параметра a поля (1) и устанавливают их состоятельность.

Постановка задачи и формулировка основных результатов. Рассмотрим процесс (1), где ε_{ij} — независимые одинаково распределенные случайные величины с неизвестной функцией распределения $F(x)$; $a = (a_{10}, a_{01}, a_{11})$ — неизвестный вектор параметров. Достаточные условия стационарности поля (1) приведены в [1, 2].

Пусть $a^0 = (a_{10}^0, a_{01}^0, a_{11}^0)$ — некоторый известный вектор. Рассмотрим задачу проверки гипотезы

$$H^0: a = a^0 \quad (2)$$

против односторонних альтернатив

$$H_{pq}^+ \text{ и } H_{pq}^-, \quad (p, q) \in \mathcal{I} = \{(1, 0), (0, 1), (1, 1)\},$$

вида

$$H_{pq}^+: a_{pq} > a_{pq}^0, \quad a_{kl} = a_{kl}^0 \text{ для любых } (k, l) \neq (p, q), \quad (3)$$

$$H_{pq}^-: a_{pq} < a_{pq}^0, \quad a_{kl} = a_{kl}^0 \text{ для любых } (k, l) \neq (p, q), \quad (4)$$

и двусторонних альтернатив

$$H_{pq}: a_{pq} \neq a_{pq}^0, \quad a_{kl} = a_{kl}^0 \text{ для любых } (k, l) \neq (p, q). \quad (5)$$

Пусть $X_{ij}, i = 0, \dots, m, j = 0, \dots, n$ — наблюдаемая реализация поля (1).

Обозначим

$$\text{sign}(x) = \begin{cases} -1, & \text{если } x < 0; \\ 1, & \text{если } x \geq 0. \end{cases}$$

Перейдем от наблюдений X_{ij} к их знакам или точнее к величинам

$$S_{ij}(a) = \text{sign}(X_{ij} - a_{10}X_{i-1,j} - a_{01}X_{i,j-1} - a_{11}X_{i-1,j-1}), \\ i = 1, \dots, m; \quad j = 1, \dots, n.$$

На основе информации только об $S_{ij}(a)$ в работе [5] построены оптимальные критерии проверки гипотез о параметре a . Оптимальность критериев понимается в следующем смысле.

Обозначим через Q критическую область знакового критерия, т. е. такое подмножество матриц s размера $m \times n$ с элементами из -1 и 1 , что если матрица $S(a^0)$ принадлежит Q , то гипотеза H^0 отклоняется. Через $P_{mn}(Q, a)$ обозначим функцию мощности знакового критерия, определяемую как вероятность отклонения гипотезы H^0 , когда H^0 не верна:

$$P_{mn}(Q, a) = P\{S(a^0) \in Q \mid \text{верна альтернатива } a\}.$$

Пусть $P_{mn}(Q, a)$ дифференцируема в точке a^0 . Определим локально наиболее мощный (ЛНМ) знаковый критерий для проверки гипотезы H^0 против односторонней альтернативы H_{pq}^+ , $(p, q) \in \mathcal{I}$, как критерий, имеющий функцию мощности $P_{mn}(Q, a)$, наиболее круто возрастающую по переменной a_{pq} в правосторонней окрестности точки a_{pq}^0 . Это означает, что критическая область Q ЛНМ знакового критерия должна быть выбрана так, чтобы величина $\frac{\partial P_{mn}(Q, a)}{\partial a_{pq}}$ при $a = a^0$ была максимальна. Аналогично определим ЛНМ знаковый критерий для проверки гипотезы H^0 против односторонней альтернативы H_{pq}^- , $(p, q) \in \mathcal{I}$, как критерий, имеющий минимальное значение $\frac{\partial P_{mn}(Q, a)}{\partial a_{pq}}$ при $a = a^0$.

Зададим множество $\{\delta_{ij}(a)\}$ рекуррентным соотношением

$$\delta_{ij}(a) = a_{10}\delta_{(i-1),j}(a) + a_{01}\delta_{i,(j-1)}(a) + a_{11}\delta_{(i-1),(j-1)}(a), \quad i, j = 1, 2, \dots, \quad (6)$$

с граничными условиями

$$\begin{aligned} \delta_{00}(a) = 1, \quad \delta_{k0}(a) = (a_{10})^k, \quad k > 0, \quad \delta_{0l}(a) = (a_{01})^l, \quad l > 0, \\ \delta_{ij}(a) = 0, \quad i < 0 \text{ или } j < 0. \end{aligned} \quad (7)$$

В работе [5] доказана следующая теорема.

Теорема 1. Пусть

$$1 - a_{10}^0 z_1 - a_{01}^0 z_2 - a_{11}^0 z_1 z_2 \neq 0, \quad |z_1| \leq 1, |z_2| \leq 1, \quad (8)$$

a функция распределения $F(x)$ и плотность $f(x)$ случайных величин ε_{ij} удовлетворяют условиям

$$F(0) = 1/2; \quad (9)$$

$$f(0) > 0; \quad (10)$$

$$E(\varepsilon_{11}) = 0; \quad (11)$$

$$E[|f(\theta u X_{11}) - f(0)||X_{11}|] \rightarrow 0 \text{ при } u \rightarrow 0 \text{ для любого } \theta \in (0, 1). \quad (12)$$

Тогда для любых $(p, q) \in \mathcal{I}$ при альтернативах H_{pq}^+ , H_{pq}^-

$$P_{mn}(s, a) = \frac{1}{2^{mn}} \left(1 + K w_{pq}(a_{pq} - a_{pq}^0) \right) + o(|a_{pq} - a_{pq}^0|),$$

$$a_{pq} \rightarrow a_{pq}^0, \quad (13)$$

где

$$K = -4f(0) \int_{-\infty}^0 t f(t) dt;$$

$$w_{pq} = \sum_{i=0}^{m-1-p} \sum_{j=0}^{n-1-q} \delta_{ij}(a^0) \sum_{k=i+p+1}^m \sum_{l=j+q+1}^n S_{kl} S_{k-i-p, l-j-q}.$$

Отметим, что условиям (11)–(12) на распределение ошибок ε_{ij} удовлетворяют все основные симметричные распределения. Кроме того, условие (12) выполнено, если существуют такие $r \in (0, 1]$ и $L > 0$, что

$$E|\varepsilon_{11}|^{1+r} < \infty; \quad |f(t) - f(0)| \leq L|t|^r \quad \forall t \in \mathbb{R}.$$

Действительно, в этом случае для некоторой постоянной $\tilde{L} > 0$

$$E[|f(\theta u X_{11}) - f(0)| |X_{11}|] \leq EL|\theta u X_{11}|^r |X_{11}| \leq \tilde{L}|u|E|\varepsilon_{11}|^{1+r} \rightarrow 0$$

при $u \rightarrow 0$.

Отсюда, в частности, следует, что теорема 1 может быть справедлива для поля X_{ij} с бесконечной дисперсией.

Обозначим

$$Z_{ij}(a) = \sum_{k=i+1}^m \sum_{l=j+1}^n S_{kl}(a) S_{k-i-p, l-j-q}(a),$$

$$i = 0, 1, \dots, m, \quad j = 0, 1, \dots, n;$$

$$W_{pq}(a) = \sum_{i=0}^{m-1-p} \sum_{j=0}^{n-1-q} \delta_{ij}(a) Z_{i+p, j+q}(a), \quad (p, q) \in \mathcal{I};$$

$$W(a) = (W_{10}(a), W_{01}(a) W_{11}(a)).$$

Для краткости примем $S_{kl} = S_{kl}(a^0)$, $Z_{ij} = Z_{ij}(a^0)$, $W_{pq} = W_{pq}(a^0)$.

Из теоремы 1 с учетом того, что $K > 0$, вытекают следующие теоремы, определяющие вид ЛНМ критериев.

Теорема 2. Пусть выполнены условия (8)–(12). Тогда ЛНМ знаковый критерий отклоняет H^0 в пользу H_{pq}^+ , если

$$W_{pq} > C_{pq}^+, \quad (p, q) \in \mathcal{I}, \quad (14)$$

и принимается в противном случае. Постоянная C_{pq}^+ определяется уровнем значимости критерия α .

Теорема 3. Пусть выполнены условия (8)–(12). Тогда ЛНМ знаковый критерий отклоняет H^0 в пользу H_{pq}^- , если

$$W_{pq} < C_{pq}^-, \quad (p, q) \in \mathcal{I}, \quad (15)$$

и принимается в противном случае. Постоянная C_{pq}^- определяется уровнем значимости критерия α .

Теоремы 2 и 3 позволяют естественным образом определить знаковый критерий для проверки H^0 против двусторонней альтернативы H_{pq} , $(p, q) \in \mathcal{I}$, на уровне значимости α как объединение двух

односторонних критериев, проверяющих на уровне значимости $\alpha/2$ альтернативы $H_{pq}^+ : a_{pq} > a_{pq}^0$ и $H_{pq}^- : a_{pq} < a_{pq}^0$, $(p, q) \in \mathcal{I}$. Тогда при выполнении условий (8)–(12) гипотеза H^0 отклоняется в пользу H_{pq}^- , если

$$|W_{pq}| > C_{pq}, \quad (p, q) \in \mathcal{I}, \quad (16)$$

и принимается в противном случае. Постоянная C_{pq} определяется уровнем значимости критерия α .

Из теорем 2 и 3 следует, что небольшие значения $|W_{pq}(a)|$ свидетельствуют в пользу H^0 , а большие — в пользу альтернатив. Поэтому в качестве оценки параметра a , следуя идее Ходжеса и Лемана [7], надо выбрать решение \hat{a} системы уравнений

$$W(a) = 0. \quad (17)$$

К сожалению, функции $W_{pq}(a)$ разрывны, и равенства (17) могут выполняться лишь приближенно. Поэтому в качестве оценки естественно взять точку \hat{a} , в которой координаты $W_{pq}(a)$ функции $W(a)$ переходят через ноль. Также можно в качестве оценки брать минимум функции

$$G(a) = \frac{1}{\sqrt{mn}} \left(W_{10}^2(a) + W_{01}^2(a) + W_{11}^2(a) \right).$$

Функция $G(a)$ кусочно-полиномиальная. Она имеет разрывы в точках, удовлетворяющих соотношениям

$$X_{ij} - a_{10}X_{i-1,j} - a_{01}X_{i,j-1} - a_{11}X_{i-1,j-1} = 0, \quad i = 1, \dots, m, \quad j = 1, \dots, n. \quad (18)$$

В точках разрыва изменение функции $G(a)$ не превышает по абсолютному значению $2/\sqrt{mn}$.

Минимум функции $G(a)$ всегда существует, поскольку совпадает со значением $G(a)$ в одной из точек пересечения плоскостей (18). Минимум $G(a)$ можно найти любым методом, не требующим дифференцируемости целевой функции, например методом покоординатного спуска.

Состоятельность знаковых оценок. Обозначим

$$E_{ij}(a) = E[S_{ij}(a)S_{11}(a)], \quad i, j \in \mathbb{N};$$

$$L_{pq}(a) = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \delta_{ij}(a) E_{i+p+1, j+q+1}(a), \quad (p, q) \in \mathcal{I};$$

$$L(a) = (L_{10}, L_{01}, L_{11}).$$

Теорема 4. Пусть выполнены условия (9)–(11) и

$$E\varepsilon_{11}^2 < \infty. \quad (19)$$

Тогда $L(a)$ дифференцируема в области \mathfrak{B} , $\det(L'(a^0)) \neq 0$ и при $m, n \rightarrow \infty$

$$\frac{1}{mn} W_{pq}(a) \rightarrow L_{pq}(a)$$

равномерно по $a \in \mathfrak{B}$.

Доказательство. Имеем

$$\left| \frac{1}{mn} W_{pq}(a) - L_{pq}(a) \right| \leq S_1 + S_2,$$

где

$$S_1 = \left| \frac{1}{mn} W_{pq}(a) - E \left[\frac{1}{mn} W_{pq}(a) \right] \right|,$$

$$S_2 = \left| E \left[\frac{1}{mn} W_{pq}(a) \right] - L_{pq}(a) \right|.$$

Из стационарности полей X_{ij} и ε_{ij} следует, что

$$E[S_{kl}(a)S_{k-i-p-p,l-j-q-q}(a)] = E[S_{i+p+1,j+q+1}(a)S_{11}(a)].$$

Известно [1, 2], что при выполнении условий (8), (19) решение X_{ij} уравнения (1) можно представить в виде

$$X_{ij} = \sum_{k,l=0}^{\infty} \delta_{kl}(a)\varepsilon_{i-k,j-l}, \quad (20)$$

причем существуют постоянные $\alpha \in (0, 1)$ и C такие, что

$$|\delta_{kl}(a)| \leq C\alpha^{k+l}. \quad (21)$$

Поэтому

$$\begin{aligned} E \left[\frac{1}{mn} W_{pq}(a) \right] &= \\ &= \frac{1}{mn} \sum_{i=0}^{m-1-p} \sum_{j=0}^{j-1-q} \delta_{ij}(a) \sum_{k=i+p+1}^m \sum_{l=j+q+1}^n E[S_{kl}(a)S_{k-i-p-p,l-j-q-q}(a)] = \\ &= \sum_{i=0}^{m-1-p} \sum_{j=0}^{j-1-q} \delta_{ij}(a) \left(1 - \frac{i}{m}\right) \left(1 - \frac{j}{n}\right) E_{i+p+1,j+q+1}(a) \rightarrow L_{pq}(a). \end{aligned}$$

Следовательно,

$$S_2 \rightarrow 0,$$

причем в силу условия (21) и ограниченности $S_{ij}(a)$ эта сходимость будет равномерной в \mathfrak{B} .

Докажем, что $S_2 \rightarrow 0$. Из соотношений (20), (21) вытекает, что существует $\tau \in (0, 1)$ такое, что

$$|\text{cov}(X_{ij}, X_{kl})| \leq C\tau^{|i-k|+|j-l|},$$

где $C > 0$ — некоторая постоянная.

Поэтому поле X_{ij} удовлетворяет условию сильного перемешивания с экспоненциально убывающим коэффициентом сильного перемешивания [8]. А значит, поле

$$\zeta_{kl} = S_{kl}(a)S_{k-i-p-p,l-j-q-q}(a), \quad (k, l) \in \mathbb{Z}^2,$$

также будет удовлетворять условию сильного перемешивания с тем же самым (в данном случае экспоненциально убывающим) коэффициентом сильного перемешивания [9]. Поскольку ζ_{kl} удовлетворяют условию сильного перемешивания и ограничены, то

$$|\text{cov}(\zeta_{ij}, \zeta_{kl})| \leq C_1\tau^{|i-k|+|j-l|},$$

где $C_1 > 0$ — некоторая постоянная [10].

Таким образом,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}S_1^2 &\leq \frac{1}{m^2n^2} \sum_{i=0}^{m-1-p} \sum_{j=0}^{j-1-q} \delta_{ij}^2(a) \sum_{k=i+p+1}^m \sum_{l=j+q+1}^n \mathbb{D}[\zeta_{kl}] + \\ &+ \frac{1}{m^2n^2} \sum_{i,i_1=0}^{m-1-p} \sum_{j,j_1=0}^{j-1-q} |\delta_{ij}(a)\delta_{i_1j_1}(a)| \sum_{k,k_1=i+p+1}^m \sum_{l,l_1=j+q+1}^n |\text{cov}(\zeta_{kl}, \zeta_{k_1l_1})| \leq \\ &\leq \frac{1}{mn} \sum_{i=0}^{m-1-p} \sum_{j=0}^{j-1-q} \delta_{ij}^2(a) 2 \left(1 - \frac{i}{m}\right) \left(1 - \frac{j}{n}\right) + \\ &+ \frac{1}{m^2n^2} \sum_{i,i_1=0}^{m-1-p} \sum_{j,j_1=0}^{j-1-q} |\delta_{ij}(a)\delta_{i_1j_1}(a)| \sum_{k,k_1=i+p+1}^m \sum_{l,l_1=j+q+1}^n C\tau^{|i-k|+|j-l|} \leq \\ &\leq \frac{C_2}{mn} + \frac{1}{m^2n^2} \sum_{i,i_1=0}^{m-1-p} \sum_{j,j_1=0}^{j-1-q} |\delta_{ij}(a)\delta_{i_1j_1}(a)| \leq \frac{C_4}{mn} \rightarrow 0 \end{aligned}$$

равномерно по $a \in \mathfrak{B}$.

Докажем теперь дифференцируемость $L(a)$ и найдем производную $L'(a)$, т. е. убедимся, что $L'(a^0) \neq 0$. Поскольку

$$X_{ij} - a_{10}X_{i-1,j} - a_{01}X_{i,j-1} - a_{11}X_{i-1,j-1} = \varepsilon_{ij} - (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij},$$

то

$$S_{ij}(a) = 1 - 2I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\},$$

где $I(A)$ — индикатор произвольного случайного события A .

Поэтому

$$\begin{aligned} E[S_{ij}(a)S_{11}(a)] &= \\ &= E[(1 - 2I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\})(1 - 2I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\})] = \\ &= 1 - 2E[(1 - 2I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\})] - 2E[(1 - 2I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\})] + \\ &\quad + 4E[(1 - 2I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\})(1 - 2I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\})]. \end{aligned}$$

Обозначим через \mathfrak{A}_{ij} σ -алгебру, порожденную множеством случайных величин

$$\{\varepsilon_{kl}, (k, l) < (i, j)\}.$$

Поскольку ε_{ij} не зависит от \mathfrak{A}_{ij} , а $\{\varepsilon_{kl}, (k, l) < (i, j)\}$ измеримы относительно \mathfrak{A}_{ij} , то

$$\begin{aligned} E[I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\}] &= E(E[I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\} | \mathfrak{A}_{ij}]) = \\ &= E \left[F \left((a - a^0)^T \tilde{X}_{ij} \right) \right]. \end{aligned}$$

Поэтому

$$\frac{\partial}{\partial a_{\alpha\beta}} E \left[F \left((a - a^0)^T \tilde{X}_{ij} \right) \right] = E \left[f \left((a - a^0)^T \tilde{X}_{ij} \right) X_{i-\alpha, j-\beta} \right],$$

и, в частности,

$$\frac{\partial}{\partial a_{\alpha\beta}} E \left[F \left((a - a^0)^T \tilde{X}_{ij} \right) \right] \Big|_{a=a^0} = E[f(0)X_{i-\alpha, j-\beta}] = 0.$$

Учитывая снова независимость ε_{ij} от \mathfrak{A}_{ij} и измеримость $\{\varepsilon_{kl}, (k, l) < (i, j)\}$ относительно \mathfrak{A}_{ij} , получаем

$$\begin{aligned} E \left[I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\} I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\} \right] &= \\ &= E \left(I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\} E \left[I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\} | \mathfrak{A}_{ij} \right] \right) = \\ &= E \left[I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\} F \left((a - a^0)^T \tilde{X}_{ij} \right) \right]. \end{aligned}$$

Разлагая F по формуле Тейлора и учитывая условие (9), имеем

$$\begin{aligned} E \left[I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\} I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\} \right] &= \\ &= E \left[I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\} \left(\frac{1}{2} + f \left(\tau(a - a^0)^T \tilde{X}_{ij} \right) \left((a - a^0)^T \tilde{X}_{ij} \right) \right) \right] = \\ &= \frac{1}{2} E \left[F \left((a - a^0)^T \tilde{X}_{11} \right) \right] + \\ &\quad + E \left[I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\} f \left(\tau(a - a^0)^T \tilde{X}_{ij} \right) \left((a - a^0)^T \tilde{X}_{ij} \right) \right], \end{aligned}$$

где $\tau \in (0, 1)$. Следовательно,

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial a_{\alpha\beta}} E \left[I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\} I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\} \right] = \\ = \frac{1}{2} E \left[f \left((a - a^0)^T \tilde{X}_{11} \right) X_{i-\alpha, j-\beta} \right] + \\ + E \left[I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\} f \left(\tau(a - a^0)^T \tilde{X}_{ij} \right) X_{i-\alpha, j-\beta} \right]. \end{aligned}$$

Учитывая представление

$$X_{ij} = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \delta_{ij}(a^0) \varepsilon_{i-k, j-l},$$

получаем

$$\begin{aligned} \frac{\partial}{\partial a_{\alpha\beta}} E \left[I\{\varepsilon_{ij} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{ij}\} I\{\varepsilon_{11} < (a - a^0)^T \tilde{X}_{11}\} \right] \Big|_{a=a^0} = \\ = \frac{1}{2} f(0) E[X_{1-\alpha, 1-\beta}] + E[I\{\varepsilon_{11} < 0\} f(0) X_{i-\alpha, j-\beta}] = \\ = f(0) \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \delta_{ij}(a^0) E[I\{\varepsilon_{11} < 0\} \varepsilon_{i-\alpha-k, j-\beta-l}] = \\ = f(0) \delta_{i-\alpha-1, j-\beta-1}(a^0) E[I\{\varepsilon_{11} < 0\} \varepsilon_{11}] = f(0) E(\varepsilon_{11}^-) \delta_{i-\alpha-1, j-\beta-1}(a^0), \end{aligned}$$

где

$$\varepsilon_{11}^- = I\{\varepsilon_{11} < 0\} \varepsilon_{11} = \begin{cases} \varepsilon_{11}, & \text{если } \varepsilon_{11} \leq 0; \\ 0, & \text{если } \varepsilon_{11} > 0; \end{cases}$$

$$E(\varepsilon_{11}^-) = \int_{-\infty}^0 x f(x) dx. \quad (22)$$

Таким образом,

$$\frac{\partial L_{pq}(a^0)}{\partial a_{\alpha\beta}} = 4f(0) E(\varepsilon_{11}^-) \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \delta_{ij}(a^0) \delta_{i+|p-\alpha|, j+|q-\beta|}(a^0),$$

и, следовательно,

$$L'(a^0) = \frac{4f(0) E(\varepsilon_{11}^-)}{\sigma^2} R,$$

где R – ковариационная матрица вектора (X_{10}, X_{01}, X_{11}) .

Теорема 4 доказана.

Из этой теоремы следует, что существует решение \hat{a}_{mn} системы (17), которое при $m, n \rightarrow \infty$ сходится к a^0 .

Теорема 5. Пусть выполнены условия (9)–(11), (19).

Тогда существует решение \hat{a}_{mn} системы (17), являющееся состоятельной оценкой параметра a^0 .

Доказательство. Из независимости ε_{ij} следует, что

$$E_{i+p+1, j+q+1}(a^0) = E[\text{sign}(\varepsilon_{i+p+1, j+q+1}) \text{sign}(\varepsilon_{11})] = 0.$$

Поэтому

$$L_{pq}(a^0) = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{j=0}^{\infty} \delta_{ij}(a) E_{i+p+1, j+q+1}(a^0) = 0.$$

Обозначим через a^M и a^m наибольшее и наименьшее значения функции $L(a)$ в шаре $B_r(a^0)$ радиусом r с центром в a^0 . Поскольку $L(a^0) = 0$ и $\det L'(a^0) \neq 0$, то для всех достаточно малых r будут выполняться неравенства

$$L(a^M) > 0; \quad L(a^m) < 0.$$

Из сходимости $\frac{1}{\sqrt{mn}}W(a)$ к $L(a)$ следует, что для достаточно больших m и n справедливы неравенства

$$\frac{1}{\sqrt{mn}}W(a^M) > 0; \quad \frac{1}{\sqrt{mn}}W(a^m) < 0.$$

Поскольку скачки функции $\frac{1}{\sqrt{mn}}W(a)$ не превышают $\frac{C}{\sqrt{mn}}$, где C — некоторая положительная постоянная, то найдется такое $\hat{a}_{mn} \in B_r(a^0)$, что

$$\left| \frac{1}{\sqrt{mn}}W(\hat{a}_{mn}) \right| \leq \frac{C}{\sqrt{mn}}.$$

В силу произвольности r при $m, n \rightarrow \infty$ последовательность $\hat{a}_{mn} \rightarrow a^0$, при этом

$$\frac{1}{\sqrt{mn}}W(\hat{a}_{mn}) \rightarrow 0, \quad m, n \rightarrow \infty.$$

Теорема 5 доказана.

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Basu S., Reinsel G. C. Properties of the Spatial Unilateral First-Order ARMA Model // *Advances in Applied Probability*. — 1993. — V. 25. — № 3. — P. 631–648.
2. Tjøstheim D. Statistical Spatial Series Modelling // *Advances in Applied Probability*. — 1978. — V. 10. — № 1. — P. 130–154.
3. Whittle P. On stationary processes in the plane // *Biometrika*. — 1954. — V. 41. — P. 434–449.
4. Davydov Y., Paulauskas V. On estimation of parameters for spatial autoregressive model // *Statistical Inference for Stochastic Processes*. — 2008. — V. 11. — № 3. — P. 237–247.
5. Горяинов В. Б., Горяинова Е. Р. Непараметрическая идентификация пространственной модели авторегрессии в условиях априорной стохастической неопределенности // *Автоматика и Телемеханика*. — 2010. — № 2. — С. 31–41.

6. Болдин М. В., Симонова Г. И., Тюрин Ю. Н. Знаковый статистический анализ линейных моделей. — М.: Наука, Физматлит, 1997. — С. 288.
7. Hodges J. L. Jr., Lehmann E. L. Estimates of location based on rank tests // *Ann. Math. Stat.* — 1963. — V. 34. — № 2. — P. 598–611.
8. Bulinski A., Shashkin A. Limit theorems for associated random fields and related systems. L.: World Scientific, 2007. — 447 p.
9. White H., Domowitz I. Nonlinear regression with dependent observations // *Econometrica.* — 1984. — V. 52. — P. 143–162.
10. Ибрагимов И. А., Линник Ю. В. Независимые и стационарно связанные величины. — М.: ФМЛ, 1965. — 524 с.

Статья поступила в редакцию 24.10.2012