

давцов на рынке, был строго больше коэффициента, показывающего интенсивность действий покупателей.

Рассмотренная модель является неполной, поскольку не учтены многочисленные силы, действующие на рынке, например, силы государства или силы притяжения и отталкивания, порожденные законом спроса и предложения. Такие исследования могли бы более полно отразить динамику происходящих процессов. Однако целью проведенных исследований было выяснение влияния отдельно взятой экономической силы.

### Литература

11. *Калитин Б. С.* Математические модели экономики: Учебное пособие / Мн.: БГУ. 2004. 182.
12. *Малкин И. Г.* Теория устойчивости движения / М.: Наука. 1966. 532.

## О СТАТИСТИЧЕСКОМ АНАЛИЗЕ ЦЕПЕЙ МАРКОВА С ЧАСТИЧНЫМИ СВЯЗЯМИ

**А. И. Петлицкий**

### ВВЕДЕНИЕ

При математическом моделировании часто возникает необходимость построения адекватных вероятностно-статистических моделей дискретных временных рядов  $x_t \in A$ ,  $t \in \mathbb{N}$  (где пространство состояний  $A = \{0, 1, \dots, N-1\}$  – конечное множество мощности  $N \geq 2$ ) с «длинной памятью» («long-memory» time series) [1–6]. Известной моделью таких дискретных временных рядов является цепь Маркова достаточно высокого порядка  $s \in \mathbb{N}$ , определяющего «длину памяти»; если  $s = 1$ , то цепь Маркова называется простой, если  $s > 1$  – сложной [7]. Однако для такой модели число параметров  $D$  растет экспоненциально при увеличении порядка  $s$ :  $D = N^s(N-1)$ , и для статистического оценивания параметров требуется иметь реализацию  $x_1, \dots, x_n$  не всегда доступной на практике длительности  $n > D$ . В связи с этим актуальна проблема построения «малопараметрических» моделей цепей Маркова высокого порядка. В [8] предложено использовать модель смесей простых цепей Маркова, для которой в [9] исследовано предельное распределение. Также используются цепи Маркова с переменным порядком [10]. Оценивание параметров данной модели представлено в [11]. В данной работе исследуется новая общая «малопараметрическая» модель цепи Маркова  $s$ -го порядка с  $r$ -частичными связями ЦМ( $s, r$ ), предложенная в [12].

## ЦЕПЬ МАРКОВА ЦМ(S, R)

Пусть  $x_t$  – однородная цепь Маркова  $s$ -го порядка на  $(\Omega, F, P)$  с некоторой  $(s+1)$ -мерной матрицей вероятностей переходов  $P = (p_{i_1, \dots, i_{s+1}})$ ,  $i_1, \dots, i_{s+1} \in A$ ;  $r \in \{1, \dots, s\}$  – параметр, который называется числом связей;  $M_r^0 = (m_1^0, \dots, m_r^0) \in M$  – произвольный целочисленный  $r$ -вектор с упорядоченными компонентами  $1 = m_1^0 < m_2^0 < \dots < m_r^0 \leq s$ , который называется шаблоном связей;  $M$  – множество всевозможных таких векторов с  $r$  компонентами, имеющее мощность  $K = |M| = C_{s-1}^{r-1}$ ;  $Q^0 = (q_{j_1, \dots, j_r, j_{r+1}}^0)$ ,  $j_1, \dots, j_{s+1} \in A$ , – некоторая  $(r+1)$ -мерная стохастическая матрица.

Цепь Маркова  $x_t$  называется цепью Маркова  $s$ -го порядка с  $r$  частичными связями и обозначается ЦМ( $s, r$ ), если ее вероятности одношаговых переходов имеют вид:

$$p_{i_1, \dots, i_s, i_{s+1}} = q_{i_{m_1^0}, \dots, i_{m_r^0}, i_{s+1}}^0, \quad i_1, \dots, i_{s+1} \in A. \quad (1)$$

Примем обозначения:  $J_s = (j_1, \dots, j_s) = (J_{s-1}, j_s) \in A^s$  – мультииндекс  $s$ -го порядка;  $\delta_{J_s, J'_s}$  – символ Кронекера для мультииндексов  $J_s, J'_s$ ;  $S_t(X_n; M_r) = (x_{t+m_1-1}, \dots, x_{t+m_r-1}) \in A^r$  – функция  $A^n \times M \rightarrow A^r$ , которую условимся называть селектором  $r$ -го порядка с параметрами  $M_r \in M$  и  $t \in \{1, \dots, n-s+1\}$ ;  $I\{B\} \in \{0, 1\}$  – индикатор события  $B$ ;  $\Pi_{K_s} = P\{X_s = K_s\}$  – начальное  $s$ -мерное распределение вероятностей ЦМ( $s, r$ );

$$\nu_{r+1}(J_{r+1}; M_r) = \sum_{t=1}^{n-s} I\{S_t(X_n; M_{r+1}) = J_{r+1}\}$$

– частота  $(r+1)$ -граммы  $J_{r+1} \in A^{r+1}$  для шаблона  $M_{r+1} = (M_r, s+1)$ . Условимся полагать, что если вместо какого-то индекса стоит точка, то это означает суммирование по всем возможным значениям этого индекса.

**Теорема 1.** ЦМ( $s, r$ ), определяемая (1), эргодична тогда и только тогда, когда найдется целое число  $l \geq 0$  такое, что

$$\min_{J_s, J'_s \in A^s} \sum_{K_l \in A^l} \prod_{i=1}^{s+l} q_{S_i}^0((J_s, K_l, J'_s); M_{r+1}^0) > 0.$$

По наблюдаемой реализации  $X_n$  на основе подстановочного принципа построен информационный функционал  $\hat{I}_{r+1}(M_r)$ .

**Теорема 2.** ОМП  $\hat{M}_r, \hat{Q} = (\hat{q}_{J_{r+1}})$ ,  $J_{r+1} \in A^{r+1}$ , параметров  $M_r^0, Q^0$  определяются следующими соотношениями:

$$\hat{M}_r = \arg \max_{M_r \in \mathbb{M}} \hat{I}_{r+1}(M_r),$$

$$\hat{q}_{J_{r+1}}(\hat{M}_r) = \begin{cases} \nu_{r+1}(J_{r+1}; \hat{M}_r) / \nu_{r+1}(J_r \cdot; \hat{M}_r), & \text{если } \nu_{r+1}(J_r \cdot; \hat{M}_r) > 0, \\ 1/N, & \text{если } \nu_{r+1}(J_r \cdot; \hat{M}_r) = 0. \end{cases} \quad (2)$$

Пусть:  $\Pi_{K_s}^*$  – стационарное распределение вероятностей ЦМ( $s, r$ );

$$\mu_{r+1}(J_{r+1}; M_r, M_r^0) = \sum_{K_{s+1} \in A^{s+1}} \mathbb{I}\{S_1(K_{s+1}; M_{r+1}) = J_{r+1}\} \Pi_{K_s}^* p_{K_{s+1}}$$

**Теорема 3.** Если ЦМ( $s, r$ ), определяемая (1), стационарна и шаблон  $M_r^0 \in \mathbb{M}$  удовлетворяет условию идентифицируемости, то при  $n \rightarrow \infty$  ОМП  $\hat{M}_r, \hat{Q}$ , определяемые (2), состоятельны:

$$\hat{M}_r \xrightarrow{P} M_r^0, \hat{Q} \xrightarrow{L_2} Q^0,$$

причем справедливо асимптотическое разложение для вариации оценки  $\hat{Q}$ :

$$\Delta_n^2 = \mathbb{E}\left\{\|\hat{Q} - Q^0\|^2\right\} = \frac{1}{n-s} \cdot \sum_{J_{r+1} \in A^{r+1}} \frac{(1 - q_{J_{r+1}}^0) q_{J_{r+1}}^0}{\mu_{r+1}(J_r \cdot; M_r^0, M_r^0)} + o\left(\frac{1}{n}\right). \quad (3)$$

С помощью оценок (2) построен критерий статистической проверки гипотез  $H_0: Q^0 = Q_0$  против альтернативы общего вида  $H_1 = \bar{H}_0$ , где  $Q_0 = (q_{0J_{r+1}})$  – некоторая заданная стохастическая матрица. Решающее правило заданного асимптотического размера  $\varepsilon \in (0, 1)$  имеет вид:

$$\text{принимается } \{H_0, \text{ если } \rho \leq \Delta; H_1, \text{ если } \rho > \Delta\},$$

$$\text{где } \rho = \sum_{J_{r+1}: q_{0J_{r+1}} > 0} \nu_{r+1}(J_r \cdot; \hat{M}_r) (\hat{q}_{J_{r+1}} - q_{0J_{r+1}})^2 / q_{0J_{r+1}}, \Delta = G_L^{-1}(1 - \varepsilon).$$

На рис. 1 для ЦМ(256, 6) приведен график зависимости вариации  $\Delta_n^2$  оценки  $\hat{Q}$  от длительности наблюдений  $n$  (при числе «прогонов»  $L = 10^4$ ); кривая вычислена теоретически с помощью главного члена разложения (3), «кружки» – экспериментальные значения, вычисленные по методу Монте-Карло.

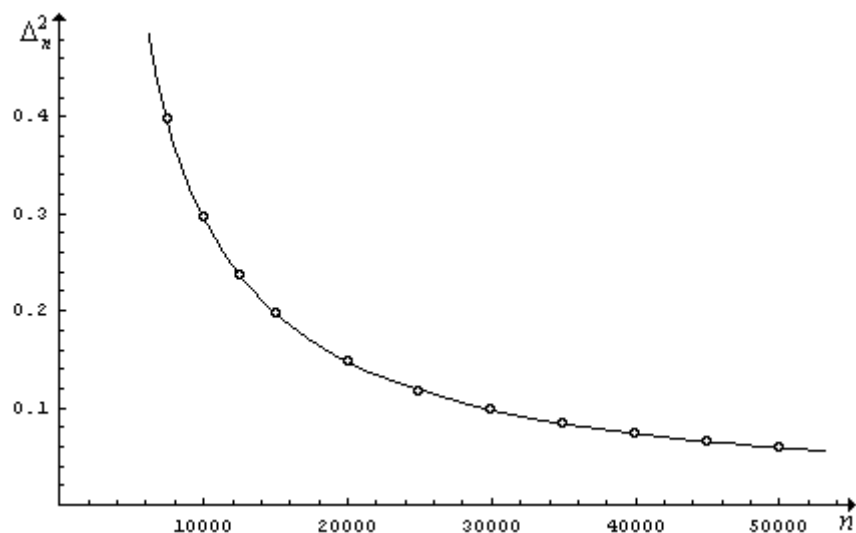


Рис. 1. Зависимость  $\Delta_n^2$  от  $n$  при  $N=4, s=64, r=3$ .

### Литература

1. Fan J., Yao Q. Nonlinear time series. Springer. 2003.
2. Collett D. Modelling binary data. Chapman&Hall. 2003.
3. Yaffee R. A., McGee M. Time series analysis and forecasting. AP. 2002.
4. Уотермен М. С. Математические методы анализа последовательностей ДНК. / М., 1999.
5. Харин Ю. С., Берник В. И., Матвеев Г. В., Агиевич С. В. Математические и компьютерные основы криптологии. / Мн.: Новое знание. 2003.
6. Зубков А. М. Датчики псевдослучайных чисел и их применения // Сб.: Труды II Международной научной конференции «Математика безопасности информационных технологий». М.: МГУ. 2003. С. 200–206.
7. Дуб Дж. Вероятностные процессы. М. 1956.
8. Raftery A. E. A model for high-order Markov chains // Journal of the Royal Statistical Society. 1985. Vol. B – 47. № 3. P. 528–539.
9. Adke S. R., Deshmukh S. R. Limit distribution of a high order Markov chain // Journal of the Royal Statistical Society. 1988. Vol. B – 50, № 1. P. 105–108.
10. Buhlmann P., Wyner A. Variable length Markov chains // The Annals of Statistics. 1999. Vol. 27. № 2, P. 480–513.
11. Ferrari F., Wyner A. Estimation of General Stationary Processes by Variable Length Markov Chains // Scandinavian Journal of Statistics. 2003. 30 (3). P. 459–480.
12. Харин Ю. С. Цепи Маркова с  $r$ -частичными связями и их статистическое оценивание // Доклады НАН Беларуси, Т. 48. № 1. 2004. С. 40–44.