

ДВОКОМПОНЕНТНІ БІНАРНІ СТАТИСТИЧНІ ЕКСПЕРИМЕНТИ З НАПОЛЕГЛИВОЮ ЛІНІЙНОЮ РЕГРЕСІЄЮ

УДК 519.21

Д. В. КОРОЛЮК

АНОТАЦІЯ. Вивчається послідовність бінарних статистичних експериментів, що задається вибіркою випадкових величин з наполегливою лінійною регресією. Будується стохастична апроксимація послідовності статистичних експериментів процесом авторегресії з нормальними збуреннями, а також стохастична апроксимація послідовності експоненційних статистичних експериментів процесом, який задається експоненційною нормальною авторегресією.

АБСТРАКТ. The object of consideration is a sequence of binary statistical experiments, given by a sample of random variables with persistent linear regression. Its stochastic approximation is constructed as a aprocess autoregression with normal perturbations. For exponential statistical experiments, the stochastic approximation sequence is constructed by mean of a process of exponential normal autoregression.

Аннотация. Изучается последовательность бинарных статистических экспериментов, задаваемых выборкой случайных величин с настойчивой линейной регрессией. Строится стохастическая аппроксимация последовательности статистических экспериментов процессом авторегрессии с нормальными возмущениями, а также стохастическая аппроксимация последовательности экспоненциальных статистических экспериментов процессом, заданным экспоненциальной нормальной авторегрессией.

1. ВСТУП

Бінарні статистичні експерименти задаються вибіркою випадкових величин, що приймають два значення. У практичних застосуваннях, значення бінарних випадкових величин фіксують наявність або відсутність певної ознаки. Базовою характеристикою є відносні частоти наявності або відсутності ознаки.

Динаміка бінарних статистичних експериментів задається наполегливою регресією, яка передбачає залежність (в середньому) відносних частот наступного експерименту (у момент часу $k + 1$) від середнього значення частот статистичного експерименту в даний момент часу k . При цьому функція регресії приростів відносних частот задається прямою лінійною дією, що забезпечує динаміку частот в напрямку рівноважного стану. Представлення бінарних статистичних експериментів з використанням відносних частот наявності ознаки забезпечує симетрію в аналізі та можливість визначення рівноважного значення.

2. ПОСТАНОВКА ЗАДАЧІ

Розглядаються статистичні експерименти, які породжуються вибіркою $(\delta_r(k), 1 \leq r \leq N)$ незалежних у сукупності при кожному $k \geq 0$ і однаково розподілених випадкових величин, що приймають два бінарних вибіркових значення ± 1 .

2010 *Mathematics Subject Classification.* Primary 60J70.

Ключові слова і фрази. Бінарний статистичний експеримент, наполеглива регресія, стабілізація, стохастична апроксимація, експоненціальний статистичний експеримент, експоненціальний процес нормальної авторегресії.

Бінарні статистичні експерименти (СЕ) задаються сумами вибіркових значень

$$S_N(k) := \frac{1}{N} \sum_{r=1}^N \delta_r(k), \quad k \geq 0. \quad (1)$$

Позначимо умовні ймовірності елементарних подій як

$$P\{\delta_r(k+1) = \pm 1 \mid S_N(k) = s\} = P_{\pm}(s), \quad |s| \leq 1, \quad k \geq 0. \quad (2)$$

Ймовірність повної події дорівнює 1, тобто

$$P_+(s) + P_-(s) = 1, \quad \forall s \in [-1, +1].$$

Таким чином досить вивчати одну з частот: $S_N^+(k)$ або $S_N^-(k)$. А результати для однієї частоти легко переформулювати для іншої частоти.

Має місце частотне представлення СЕ (1)

$$S_N(k) = S_N^+(k) - S_N^-(k). \quad (3)$$

Основним об'єктом вивчення є двокомпонентні СЕ

$$\overline{S}_N(k) := (S_N^+(k), S_N^-(k)), \quad k \geq 0, \quad (4)$$

Нам знадобиться позначення

$$\bar{p} := (p_+, p_-), \quad 0 \leq p_{\pm} \leq 1, \quad p_+ + p_- = 1,$$

вектора числових значень відносних частот S_N^+ та S_N^- у поточному експерименті.

Важливим завданням аналізу СЕ служить вивчення їх приростів

$$\Delta S_N^{\pm}(k) := S_N^{\pm}(k+1) - S_N^{\pm}(k), \quad k \geq 0.$$

Початковою основною умовою аналізу СЕ служить наступне

Припущення. Прирости СЕ мають властивість наполегливій регресії, яка задається функцією лінійної регресії, що визначається напрямною лінійною дією:

$$E[\Delta S_N^{\pm}(k) \mid \overline{S}_N(k) = \bar{p}] =: C_0^{\pm}(\bar{p}) = \mp[V_+p_+ - V_-p_-], \quad 0 < V_{\pm} < 1. \quad (5)$$

При цьому функція регресії двокомпонентного СЕ

$$C^{\pm}(\bar{p}) := E[S_N^{\pm}(k+1) \mid \overline{S}_N(k) = \bar{p}], \quad k \geq 0, \quad (6)$$

задається співвідношенням

$$C^{\pm}(\bar{p}) = p_{\pm} + C_0^{\pm}(\bar{p}). \quad (7)$$

Визначення напрямної дії (5) передбачає виконання наступної умови балансу

$$C_0^+(\bar{p}) + C_0^-(\bar{p}) = 0. \quad (8)$$

Має місце також очевидне співвідношення

$$C^+(\bar{p}) + C^-(\bar{p}) = 1. \quad (9)$$

Зокрема, наполеглива лінійна регресія для частот СЕ задається співвідношеннями

$$\begin{aligned} E[S_N^+(k+1) \mid \overline{S}_N(k) = \bar{p}] &= p_+ - V_+p_+ + V_-p_-, \\ E[S_N^-(k+1) \mid \overline{S}_N(k) = \bar{p}] &= p_- - V_-p_- + V_+p_+. \end{aligned} \quad (10)$$

Зауваження 2.1. Формули (10) ілюструють роль напрямних параметрів V_+ , V_- у встановленні рівноважного режиму. З них видно, що частота даної ознаки (\pm) зменшується пропорційно його частоті з напрямним коефіцієнтом V_{\pm} , і збільшується пропорційно частоті протилежного знака з напрямним коефіцієнтом V_{\mp} .

Функція регресії визначального СЕ $S_N(k)$ (див. (1))

$$C(s) := \mathbf{E}[S_N(k+1) \mid S_N(k) = s]$$

виражається через функцію регресії приростів СЕ і також має властивість наполегливої лінійної регресії:

$$C(s) = s + C_0(s), \quad C_0(s) := C_0^+(\bar{p}) - C_0^-(\bar{p}) = -V_+(1+s) + V_-(1-s), \quad (11)$$

де $p_{\pm} := \frac{1}{2}(1 \pm s)$, $|s| \leq 1$.

Лема 2.1. *СЕ(1), що задаються функцією регресії (5)–(7), характеризуються умовною дисперсією, що має наступний явний вираз*

$$\mathbf{D}[S_N^{\pm}(k+1) \mid \overline{S_N}(k) = \bar{p}] = \frac{1}{N} C^{\pm}(\bar{p})[1 - C^{\pm}(\bar{p})], \quad k \geq 0. \quad (12)$$

Доведення леми 2.1. З урахуванням формули (6) маємо

$$\mathbf{D}[S_N^{\pm}(k+1) \mid \overline{S_N}(k) = \bar{p}] = \mathbf{E}\left[(S_N^{\pm}(k+1))^2 \mid \overline{S_N}(k) = \bar{p}\right] - [C^{\pm}(\bar{p})]^2.$$

Позначимо

$$a_r^{\pm} := I\{\delta_r(k+1) = \pm 1\}.$$

Застосуємо формулу (2) для обчислення

$$(S_N^{\pm}(k+1))^2 = \frac{1}{N^2} \left[\sum_{r=1}^N [a_r^{\pm}]^2 + \sum_{r,r'=1}^{N, r \neq r'} [a_r^{\pm}][a_{r'}^{\pm}] \right].$$

Враховуючи, що $[a_r^{\pm}]^2 = a_r^{\pm}$, а також факт, що наведена вище подвійна сума містить $N(N-1)$ доданків, одержуємо

$$\mathbf{E}\left[(S_N^{\pm}(k+1))^2 \mid \overline{S_N}(k) = \bar{p}\right] = \frac{1}{N} [C^{\pm}(\bar{p}) - (C^{\pm})^2(\bar{p})] + (C^{\pm})^2(\bar{p}),$$

звідки випливає формула (12). Лема 2.1 доведена. \square

3. РІВНОВАЖНИЙ СТАН (ЕКВІЛІБРІУМ)

Рівноважний стан (еквілібріум) імовірносних частот ρ_+ , ρ_- і ρ характеризується інваріантними значеннями відповідних функцій регресії

$$C^+(\rho_+) = \rho_+, \quad C^-(\rho_-) = \rho_-, \quad C(\rho) = \rho.$$

Для функцій регресії (5) і (11) це означає, що напрямні дії в точках рівноважного стану обертаються в нуль:

$$C_0^{\pm}(\bar{\rho}) = 0, \quad \text{тобто } V_+\rho_+ = V_-\rho_-, \quad (13)$$

де $\bar{\rho} := (\rho_+, \rho_-)$, $\rho_+ + \rho_- = 1$.

Відповідно до припущень (див. формулу (5)), середнє значення СЕ в наступний момент часу збігається в точці рівноважного стану зі значенням СЕ в даний момент часу:

$$\mathbf{E}[S_N^{\pm}(k+1) \mid \overline{S_N}(k) = \bar{\rho}] = \rho_{\pm}, \quad \text{для всіх } k \geq 0,$$

а також

$$\mathbf{E}[S_N(k+1) \mid \overline{S_N}(k) = \bar{\rho}] = \rho := \rho_+ - \rho_- \quad \text{для всіх } k \geq 0.$$

Значення рівноважного стану $\bar{\rho}$ визначається розв'язком рівняння (13):

$$\begin{cases} \rho_+ V_+ = \rho_- V_- = C = \text{const}, \\ \rho_+ + \rho_- = 1. \end{cases} \quad (14)$$

Чи інакше

$$\begin{cases} \rho_{\pm} = C/V_{\pm}, \\ C = [1/V_+ + 1/V_-]^{-1}. \end{cases} \quad (15)$$

Зокрема

$$\rho_{\pm} = V_{\mp}/V, V = V_+ + V_-. \quad (16)$$

Зауваження 3.1. Введення рівноважного стану $\bar{\rho}$ виявляє наступні властивості напрямної дії:

$$C_0^{\pm}(\bar{\rho}) = -V(p_+ - \rho_+) = -V(p_- - \rho_-), \quad (17)$$

$$C_0(s) = C_0^+(\bar{\rho}) - C_0^-(\bar{\rho}) = -V(s - \rho), \quad (18)$$

де використані такі позначення:

$$s = p_+ - p_-, \quad \rho := \rho_+ - \rho_-.$$

Зауваження 3.2. Як видно з формул (17)–(18), напрямна дія є функція флуктуацій, тобто залежить від відхилення поточного значення СЕ від рівноважного значення. При цьому напрямна дія для кожної частоти визначається тільки флуктуаціями відповідної частоти.

Введемо процеси флуктуацій частот СЕ

$$\begin{aligned} \widehat{S}_N^{\pm}(k) &:= S_N^{\pm}(k) - \rho_{\pm}, \quad k \geq 0, \\ \widehat{p}_{\pm} &:= p_{\pm} - \rho_{\pm} \end{aligned} \quad (19)$$

та їх відповідні функції регресії:

$$\widehat{C}^{\pm}(\widehat{p}_{\pm}) = \mathbb{E} \left[\widehat{S}_N^{\pm}(k+1) \mid \widehat{S}_N^{\pm}(k) = \widehat{p}_{\pm} \right] = (1-V)\widehat{p}_{\pm}, \quad k \geq 0. \quad (20)$$

Флуктуації визначального СЕ (1)

$$\widehat{S}_N(k) := S_N(k) - \rho, \quad \rho := \rho_+ - \rho_-, \quad k \geq 0, \quad (21)$$

мають наступну функцію регресії:

$$\widehat{C}(\widehat{s}) := \mathbb{E} \left[\widehat{S}_N(k+1) \mid \widehat{S}_N(k) = \widehat{s} \right] = (1-V)\widehat{s}, \quad k \geq 0, \quad \widehat{s} := s - \rho. \quad (22)$$

Зауваження 3.3. Таким чином, у нас є дві можливості аналізу СЕ (1)–(2):

- а) безпосередньо з урахуванням (17)–(18);
- б) спочатку здійснюється аналіз двокомпонентних СЕ (2), що задаються частотами $S_N^{\pm}(k)$, $k \geq 0$. А потім формулюються результати аналізу для СЕ (1) з урахуванням формули (3).

Зауваження 3.4. В нашій попередній роботі [1] бінарні статистичні експерименти $S_N(k)$, $k \geq 0$, приймаючи два вибіркового значення ± 1 , вивчалися безпосередньо із застосуванням функції лінійної регресії $C(s) = (1-a)s + a\rho$ або, що те ж саме, $\widehat{C}(\widehat{s}) = (1-a)\widehat{s}$.

У розглянутій нами проблемі параметр керування $a = V$, а завдання рівноважного стану $\rho = \widehat{\rho} := \rho_+ - \rho_-$ очевидно.

4. ЗБІЖНІСТЬ СЕ ДО РІВНОВАЖНОГО СТАНУ

Напрямні дії (10) і (11) забезпечують наявність рівноважних станів СЕ (1)–(2).

Теорема 4.1. *При збіжності з імовірністю 1 початкових умов:*

$$S_N^\pm(0) \xrightarrow{P1} \rho_\pm, \quad N \rightarrow \infty, \quad (23)$$

мають місце збіжності з імовірністю 1:

$$S_N^\pm(k) \xrightarrow{P1} \rho_\pm, \quad N \rightarrow \infty \quad \forall k > 0. \quad (24)$$

$$S_N(k) \xrightarrow{P1} \rho, \quad N \rightarrow \infty \quad \forall k > 0. \quad (25)$$

Доведення теореми 4.1. Досить довести збіжність (24) для позитивних частот, тобто з імовірністю 1:

$$S_N^+(k) \xrightarrow{P1} \rho_+, \quad N \rightarrow \infty \quad \forall k > 0. \quad (26)$$

Тоді в силу співвідношення (3) має місце збіжність (24) для негативних частот, а також збіжність (25) в силу частотного представлення (3).

Введемо мартингал у вигляді суми

$$\widehat{M}_N^+(n) := \sum_{k=0}^{n-1} \widehat{\mu}_N^+(k+1) \quad (27)$$

мартингал-різниць

$$\widehat{\mu}_N^+(k+1) := \widehat{S}_N^+(k+1) - (1-V)\widehat{S}_N^+(k). \quad (28)$$

Очевидно, що

$$\widehat{\mu}_N^+(k+1) = \mu_N^+(k+1),$$

де

$$\mu_N^+(k+1) := S_N^+(k+1) - C^+(S_N^+(k)). \quad (29)$$

Так що квадратичні характеристики мартингал-різниць (29) збігаються і мають, згідно формули (12), наступний вигляд:

$$\langle \widehat{\mu}_N^+ \rangle_k = \langle \mu_N^+ \rangle_k = C^+(S_N^+(k))(1 - C^+(S_N^+(k)))/N. \quad (30)$$

Отже, при кожному фіксованому $n \geq 0$ має місце збіжність

$$\langle M_N^+ \rangle_n \rightarrow 0, \quad N \rightarrow \infty. \quad (31)$$

Звідси [5] випливає збіжність з імовірністю 1 мартингалів (27)

$$M_N^+(n) \xrightarrow{P1} 0 \quad \text{при } N \rightarrow \infty, \quad n \geq 0. \quad (32)$$

Зокрема при $n = 1$ маємо

$$M_N^+(0) = \widehat{S}_N^+(1) - (1-V)\widehat{S}_N^+(0).$$

З урахуванням збіжності до нуля $M_N^+(0)$ і $\widehat{S}_N^+(0)$ при $N \rightarrow \infty$, маємо також

$$\widehat{S}_N^+(1) \xrightarrow{P1} 0 \quad \text{при } N \rightarrow \infty.$$

За індукцією виводимо, що при кожному $k \geq 1$ має місце збіжність

$$\widehat{S}_N^+(k) \xrightarrow{P1} 0 \quad \text{при } N \rightarrow \infty.$$

Теорема 4.1 доведена. \square

5. АПРОКСИМАЦІЯ СЕ ПРОЦЕСОМ НОРМАЛЬНОЇ АВТОРЕГРЕСІЇ

Найважливішою властивістю стану СЕ (1)–(2), сформульованого в Теоремі 1, є важливою, але найпростішою властивістю СЕ. Основна проблема спрощеного опису поведінки СЕ (1)–(2) при зростаючому обсязі вибірки N полягає в асимптотичному аналізі непередбаченої (хаотичної) частини СЕ, що задається мартингал-різницями (28).

Асимптотичну властивість мартингал-різниці (28) встановлює наступна

Теорема 5.1. *В умовах теореми 1 мають місце збіжності за розподілом:*

$$\sqrt{N} [S_N^\pm(k+1) - C^\pm(S_N^\pm(k))] \xrightarrow{d} \check{\sigma} W^\pm(k+1), \quad N \rightarrow \infty, \quad (33)$$

$$\sqrt{N} [S_N(k+1) - C(S_N(k))] \xrightarrow{d} \sigma W(k+1), \quad N \rightarrow \infty, \quad (34)$$

де

$$\sigma^2 = 1 - \rho^2, \quad \check{\sigma}^2 = \rho_+ \rho_-,$$

причому $\sigma^2 = 4\check{\sigma}^2$, $W(k)^\pm$, $W(k)$ – нормально розподілені стандартні випадкові величини.

Граничні співвідношення (33), (34) теореми 5.1 дають підстави використовувати стохастичну апроксимацію для трьох процесів СЕ в такій формі:

Пропозиція 5.1. *Процеси нормальної авторегресії, апроксимуючі послідовність визначальних СЕ (1)–(2), (5)–(7) (див. також (10)) задаються співвідношеннями:*

$$\tilde{S}_N^\pm(k+1) = C^\pm(\tilde{S}_N^\pm(k)) + \frac{\check{\sigma}}{\sqrt{N}} W^\pm(k+1), \quad (35)$$

$$\tilde{S}_N(k+1) = C(\tilde{S}_N(k)) + \frac{\sigma}{\sqrt{N}} W(k+1). \quad (36)$$

Тут функції регресії $C^\pm(\bar{p})$ і $C(s)$ задаються співвідношеннями (5) і (11) відповідно.

Доведення теореми 5.1. Як у доведенні теореми 4.1, достатньо довести збіжність (33) для позитивних частот:

$$\sqrt{N} [S_N^+(k+1) - C^+(S_N^+(k))] \xrightarrow{d} \check{\sigma} W^+(k+1) \quad \text{при } N \rightarrow \infty, \quad (37)$$

звідки впливають інші збіжності (33)–(34) Теореми 5.1.

Згідно з позначеннями (19), введемо нормовані флуктуації позитивних частот

$$\zeta_N^+(k) := \sqrt{N} \hat{S}_N^+(k).$$

Значимо, що їх умовні математичні сподівання, згідно (20), мають вигляд:

$$\mathbf{E} [\zeta_N^+(k+1) | \zeta_N^+(k)] = (1 - V) \zeta_N^+(k). \quad (38)$$

А їх умовні дисперсії, згідно (12):

$$\mathbf{D} [\zeta_N^+(k+1) | \zeta_N^+(k)] = C^+(S_N^+(k)) [1 - C^+(S_N^+(k))]. \quad (39)$$

Тепер введемо мартингал у вигляді суми мартингал-різниць

$$\begin{aligned} M_N^+(n) &:= \sum_{k=0}^{n-1} \{ \zeta_N^+(k+1) - \mathbf{E} [\zeta_N^+(k+1) | \zeta_N^+(k)] \} \\ &= \sum_{k=0}^{n-1} [\zeta_N^+(k+1) - (1 - V) \zeta_N^+(k)]. \end{aligned} \quad (40)$$

Квадратична характеристика мартингалу (40) (див. формулу (39)) має наступний вигляд:

$$\langle M_N^+ \rangle_n = \sum_{k=0}^{n-1} C^+(S_N^+(k)) [1 - C^+(S_N^+(k))], \quad n \geq 0. \quad (41)$$

Згідно з теоремою 4.1, має місце збіжність з імовірністю 1 квадратичної характеристики

$$\langle M_N^+ \rangle_n \xrightarrow{P^1} n\rho_+\rho_- = n\check{\sigma} \quad \text{при } N \rightarrow \infty, \quad n \geq 0. \quad (42)$$

Згідно з центральною граничною теоремою для послідовностей, що утворюють мартингал-різницю (напр. [5], VII: 8, Т.4), мартингал (40) збігається за розподілом при $N \rightarrow \infty$ до суми нормально розподілених випадкових величин

$$\sum_{k=0}^{n-1} [\zeta_N^+(k+1) - (1-V)\zeta_N^+(k)] \xrightarrow{d} \check{\sigma} \sum_{k=0}^{n-1} W(k+1), \quad N \rightarrow \infty, \quad n \geq 1. \quad (43)$$

Граничні нормально розподілені випадкові величини $W(k)$, $k \geq 1$, незалежні в сукупності з

$$\mathbb{E} W(k) = 0, \quad \mathbb{E} W^2(k) = 1, \quad k \geq 1,$$

оскільки, згідно з формулою (42), гранична дисперсія мартингалу (40) дорівнює сумі дисперсій мартингал-різниць.

Збіжність мартингалу (40) означає, що має місце збіжність за розподілом (37) при кожному скінченному $k \geq 0$. Теорема 5.1 доведена. \square

Пропозиція 5.2. Для нормованих флуктуацій СЕ процес нормальної авторегресії задається розв'язком різницевого стохастичного рівняння:

$$\Delta \zeta_N(k) = -V \zeta_N(k) + \sigma \Delta W(k), \quad (44)$$

де

$$\Delta W(k) := W(k+1) - W(k), \quad \sigma^2 = 1 - \rho^2.$$

Зауваження 5.1. Процеси нормальної авторегресії можуть бути використані в статистичному аналізі реальних СЕ. Характеризація визначальних процесів СЕ процесами нормальної авторегресії (35), (36) та (44) задається напрямними параметрами V_{\pm} , а також рівноважними значеннями ρ_{\pm} , ρ і дисперсіями $\check{\sigma}$, σ нормально розподілених випадкових величин W^{\pm} і W . Різницево стохастичне рівняння (44) також є об'єктом статистичного аналізу (напр., [3, 10]).

Статистичні оцінки числових параметрів процесів нормальної авторегресії будуться за траєкторіями визначальних СЕ.

6. ЕКСПОНЕНЦІЙНІ СТАТИСТИЧНІ ЕКСПЕРИМЕНТИ

Граничні теореми 4.1 і 5.1 для СЕ (1)–(2) можуть бути використані в асимптотичному аналізі експоненційних статистичних експериментів (ЕСЕ), які задаються симетричною експоненційною статистикою

$$\Pi_N(\lambda, k) := \prod_{r=1}^N [1 + \lambda \delta_r(k)], \quad k \geq 0. \quad (45)$$

Параметр λ ($0 < \lambda < 1$) відіграє важливу роль регулювання в практичних моделях, наприклад застосовується в економіці в якості дисконтного параметра (напр. [6], [7]).

У представленні ЕСЕ (45) вибіркові значення $(\delta_r(k), 1 \leq r \leq N)$, $k \geq 0$ розглядаються в трьох окремих варіантах:

$$\delta_r(k) = \pm 1, \quad \delta_r^{\pm}(k) := I(\delta_r(k) = \pm 1). \quad (46)$$

Так що ЕСЕ породжуються одним з трьох СЕ, заданих формулами (1) або (2).

Асимптотична поведінка ЕСЕ, при $N \rightarrow \infty$, досліджується з використанням Теорем 4.1 і 5.1, так що досить сформулювати результати для однієї з ЕСЕ (45).

Будемо розглядати ЕСЕ (45), породжені СЕ (1). Аналогічні результати можуть бути отримані для частотних ЕСЕ.

7. СТАЛИЙ РЕЖИМ ЕСЕ

У схемі осереднення ЕСЕ (45) розглядається в нормуванні $\lambda_N = \lambda/N$.

Введемо експоненційний мартиггал

$$\mu_N^e(\lambda/N, k+1) = \Pi_N(\lambda/N, k+1)/\overline{\Pi}_N(\lambda/N, k), \quad k \geq 0, \quad (47)$$

в якому за визначенням

$$\overline{\Pi}_N(\lambda, k) := \mathbf{E} [\Pi_N(\lambda, k+1) \mid S_N(k)] = [1 + \lambda C(S_N(k))]^N. \quad (48)$$

Очевидна його мартиггальна властивість:

$$\mathbf{E} [\mu_N^e(\lambda/N, k+1) \mid S_N(k)] = 1, \quad k \geq 0. \quad (49)$$

Сталий режим ЕСЕ встановлює наступна

Теорема 7.1. *За умови збіжності з ймовірністю 1 початкових значень СЕ*

$$S_N(0) \xrightarrow{\mathbf{P}1} \rho, \quad N \rightarrow \infty, \quad (50)$$

має місце збіжність за ймовірністю ЕСЕ (47)

$$\Pi_N(\lambda/N, k) \xrightarrow{\mathbf{P}} \exp(\lambda\rho), \quad N \rightarrow \infty, \quad k \geq 0, \quad (51)$$

і збіжність за ймовірністю його середнього значення (48)

$$\overline{\Pi}_N(\lambda/N, k) \xrightarrow{\mathbf{P}} \exp(\lambda\rho), \quad N \rightarrow \infty, \quad k \geq 0. \quad (52)$$

Наслідок 7.1. *За умовою (50)*

$$\mu_N^e(\lambda/N, k+1) \xrightarrow{\mathbf{P}} 1, \quad N \rightarrow \infty. \quad (53)$$

Доведення теореми 7.1. Скористаємося формулою апроксимації типу Ле Кама в такій формі:

Лема 7.1 (ср. [4, Lemma 6.3.1]). *Нехай виконується збіжність за ймовірністю*

$$\max_{1 \leq r \leq N} |\delta_r(k+1)/N| \xrightarrow{\mathbf{P}} 0, \quad N \rightarrow \infty, \quad \forall k \geq 0. \quad (54)$$

Тоді має місце збіжність за ймовірністю

$$\left\{ \sum_{r=1}^N \ln[1 + \lambda\delta_r(k+1)/N] - \lambda S_N(k+1) \right\} \xrightarrow{\mathbf{P}} 0, \quad N \rightarrow \infty. \quad (55)$$

Тут

$$S_N(k+1) := \frac{1}{N} \sum_{r=1}^N \delta_r(k+1).$$

У нашому випадку умова (54) леми 7.1 виконана, згідно теореми 4.1

$$S_N(k) \xrightarrow{\mathbf{P}1} \rho, \quad N \rightarrow \infty. \quad (56)$$

Перепишемо збіжність (55) з урахуванням очевидної тотожності $\Pi = \exp \ln \Pi$:

$$\exp \left\{ \sum_{r=1}^N \ln[1 + \lambda\delta_r(k+1)/N] - \lambda S_N(k+1) \right\} \xrightarrow{\mathbf{P}} 1, \quad N \rightarrow \infty.$$

Або інакше з урахуванням збіжності за ймовірністю (56)

$$P \cdot \lim_{N \rightarrow \infty} \Pi_N(\lambda/N, k+1) = P \cdot \lim_{N \rightarrow \infty} \exp \sum_{r=1}^N \ln[1 + \lambda \delta_r(k+1)/N] = \exp(\lambda \rho).$$

Останній результат збігається з твердженням (51) теореми 7.1. Аналогічним чином доводиться збіжність (52) для середнього значення (48). Збіжність (53) випливає з (51) і (52). Теорема 7.1 доведена. \square

8. АПРОКСИМАЦІЯ ЕСЕ ПРОЦЕСОМ НОРМАЛЬНОЇ АВТОРЕГРЕСІЇ

Тепер ЕСЕ розглядаються в схемі серій з параметром серії $\lambda_N = \lambda/\sqrt{N}$. Так що

$$\Pi_N(\lambda/\sqrt{N}, k+1) = \prod_{r=1}^N [1 + \lambda \delta_r(k+1)/\sqrt{N}], \quad k \geq 0. \quad (57)$$

Крім того, середнє значення ЕСЕ (57) (пор. з (48))

$$\overline{\Pi}_N(\lambda/\sqrt{N}, k) = [1 + \lambda C(S_N(k))/\sqrt{N}]^N, \quad k \geq 0. \quad (58)$$

Введемо експоненційний мартингал

$$\mu_N^e(\lambda_N, k+1) := \Pi_N(\lambda/\sqrt{N}, k+1) / \overline{\Pi}_N(\lambda/\sqrt{N}, k), \quad k \geq 0. \quad (59)$$

Очевидна мартінгальна властивість:

$$E[\mu_N^e(\lambda_N, k+1) | S_N(k)] = 1, \quad k \geq 0.$$

Теорема 8.1. (Апроксимація ЕСЕ) В умовах теореми 7.1 має місце збіжність за розподілом ($\sigma^2 = 1 - \rho^2$):

$$\mu_N^e(\lambda/\sqrt{N}, k+1) \xrightarrow{d} \exp[\lambda \sigma W(k+1) - \lambda^2 \sigma^2 / 2], \quad N \rightarrow \infty, \quad k \geq 0. \quad (60)$$

Зауваження 8.1. Граничний результат (60) є аналогом експоненційного мартингалу (59).

При цьому очевидно, що

$$E \exp[\lambda \sigma W(k+1) - \lambda^2 \sigma^2 / 2] = 1, \quad k \geq 0. \quad (61)$$

Доведення теореми 8.1. Так само, як і при доведенні теореми 7.1, скористаємося тотожністю $\Pi = \exp \ln \Pi$, а також лемою апроксимації Ле Кама.

Лема 8.1 (Апроксимація Ле Кама [4, Лема 6.3.1]). *Нехай виконується збіжність за ймовірністю*

$$\max_{1 \leq r \leq N} |\delta_r(k+1)/\sqrt{N}| \xrightarrow{P} 0, \quad N \rightarrow \infty,$$

а також суми

$$V_N(k+1) := \frac{1}{N} \sum_{r=1}^N (\delta_r(k+1))^2,$$

обмежені за ймовірністю. Тоді має місце збіжність за ймовірністю

$$\left\{ \sum_{r=1}^N \ln[1 + \lambda \delta_r(k+1)/\sqrt{N}] - \lambda \sqrt{N} S_N(k+1) + \lambda^2 V_N(k+1)/2 \right\} \xrightarrow{P} 0, \quad N \rightarrow \infty.$$

Отже має місце збіжність за ймовірністю (при $N \rightarrow \infty$) з додатковим множником:

$$\Pi_N(\lambda/\sqrt{N}, k+1) \exp \left[-\lambda \sqrt{N} S_N(k+1) + \lambda^2 V_N(k+1)/2 \right] \xrightarrow{P} 1, \quad (62)$$

$$N \rightarrow \infty, \quad k \geq 0.$$

Зауважимо, що в даному випадку

$$V_N(k+1) = \frac{1}{N} \sum_{r=1}^N (\delta_r(k+1))^2 = 1.$$

Так що збіжність (62) еквівалентна збіжності

$$\left\{ \Pi_N \left(\lambda/\sqrt{N}, k+1 \right) \exp \left[-\lambda\sqrt{N} S_N(k+1) \right] \right\} \xrightarrow{P} \exp[-\lambda^2/2], \quad (63)$$

$$N \rightarrow \infty, \quad k \geq 0.$$

Аналогічно умови леми 8.1 дозволяють отримати збіжність за ймовірністю (при $N \rightarrow \infty$) для середнього значення (58):

$$\left\{ \overline{\Pi}_N \left(\lambda/\sqrt{N}, k \right) \exp \left[-\lambda\sqrt{N} C(S_N(k)) \right] \right\} \xrightarrow{P} \exp[-\lambda^2 \rho^2/2], \quad N \rightarrow \infty, \quad k \geq 0. \quad (64)$$

Тут ми скористалися збіжністю, встановленою в теоремі 4.1 :

$$C(S_N(k)) \xrightarrow{P1} C(\rho) = \rho, \quad N \rightarrow \infty, \quad k \geq 0.$$

Так що

$$C^2(S_N(k)) \xrightarrow{P1} \rho^2, \quad N \rightarrow \infty, \quad k \geq 0.$$

Визначальний експоненційний мартингал (59) може бути поданий наступним чином:

$$\begin{aligned} \mu_N^e(\lambda/\sqrt{N}, k+1) &= \left[\Pi_N^0 \left(\lambda/\sqrt{N}, k+1 \right) \overline{\Pi}_N^0 \left(\lambda/\sqrt{N}, k \right) \right] \\ &\times \exp \left\{ \lambda\sqrt{N} [S_N(k+1) - C(S_N(k))] \right\}, \quad k \geq 0. \end{aligned} \quad (65)$$

Тут, за визначенням,

$$\begin{aligned} \Pi_N^0 \left(\lambda/\sqrt{N}, k+1 \right) &:= \Pi_N \left(\lambda/\sqrt{N}, k+1 \right) \exp \left[-\lambda\sqrt{N} S_N(k+1) \right], \quad k \geq 0, \\ \overline{\Pi}_N^0 \left(\lambda/\sqrt{N}, k \right) &:= \overline{\Pi}_N \left(\lambda/\sqrt{N}, k \right) \exp \left[-\lambda\sqrt{N} C(S_N(k)) \right], \quad k \geq 0. \end{aligned} \quad (66)$$

За теоремою 5.1 має місце збіжність (за розподілом):

$$\sqrt{N} [S_N(k+1) - C(S_N(k))] \xrightarrow{d} \sigma W(k+1), \quad N \rightarrow \infty, \quad k \geq 0. \quad (67)$$

Так що збіжності (63), (64) та (67) забезпечують збіжність експоненційного мартингалу (65), а значить і (60).

Теорема 8.1 доведена. \square

Гранична теорема 8.1, а також вираз (59) для експоненційного мартингалу дають можливість виразити ЕСЕ (57) у схемі серій в наступному вигляді:

$$\Pi_N \left(\lambda/\sqrt{N}, k+1 \right) = \overline{\Pi}_N \left(\lambda/\sqrt{N}, k \right) \mu_N^e \left(\lambda/\sqrt{N}, k+1 \right). \quad (68)$$

Згідно (66), представлення ЕСЕ (68) перетвориться до виду

$$\Pi_N \left(\lambda/\sqrt{N}, k+1 \right) = \overline{\Pi}_N^0 \left(\lambda/\sqrt{N}, k \right) \exp [\lambda C(S_N(k))] \mu_N^e \left(\lambda/\sqrt{N}, k+1 \right). \quad (69)$$

З врахуванням (64), маємо:

$$\overline{\Pi}_N^0 \left(\lambda/\sqrt{N}, k \right) = \exp [-\lambda^2 \rho^2/2] e^{R_N}. \quad (70)$$

Тут і далі залишковий член R_N прямує до нуля за ймовірністю при $N \rightarrow \infty$.

Представлення ЕСЕ (69) з урахуванням теореми 8.1, а також асимптотичної формули (70) дають підставу апроксимації ЕСЕ (47) нормальним процесом авторегресії.

Пропозиція 8.1. *Експонентні статистичні експерименти (47) апроксимуються нормальним процесом авторегресії*

$$\begin{aligned} \tilde{\Pi}_N(\lambda/\sqrt{N}, k+1) &:= \prod_{r=1}^N \left[1 + \lambda \tilde{\delta}_r(k+1)/\sqrt{N} \right] \\ &= \exp \left[\lambda \sqrt{N} C \left(\tilde{S}_N(k) \right) - \lambda^2 \rho^2 / 2 \right] \cdot \exp \left[\lambda \sigma W(k+1) - \lambda^2 \sigma^2 / 2 \right], \end{aligned} \quad (71)$$

або, еквівалентно,

$$\tilde{\Pi}_N(\lambda/\sqrt{N}, k+1) = \exp \left[\left[\sqrt{N} \lambda C \left(\tilde{S}_N(k) \right) + \sigma W(k+1) \right] - \lambda^2 / 2 \right]. \quad (72)$$

Зауваження 8.2. Важливою підставою для застосування апроксимації нормальним процесом авторегресії (71) або (72) служить той факт, що умовне математичне сподівання нормального процесу авторегресії (71) (або (72)) асимптотично збігається з функцією регресії (умовним математичним сподіванням) визначальних ЕСЕ (45), а саме (див. (64)–(66))

$$\mathbb{E} \left[\tilde{\Pi}_N(\lambda/\sqrt{N}, k+1) \right] = \exp \left[\sqrt{N} \lambda C \left(\tilde{S}_N(k) \right) - \lambda^2 \rho^2 / 2 \right] = \overline{\Pi}_N(\lambda/\sqrt{N}, k) e^{R_N}. \quad (73)$$

9. ВИСНОВКИ

Апроксимація нормальним процесом авторегресії (71) (або (72)) експонентних статистичних експериментів створює різноманітні перспективи для практичних моделей статистичних експериментів, що мають властивість наполегливої лінійної регресії (5) – (7), в економіці (напр. [6, 7]) та біології (напр. [8, 9]). Перш за все виникають проблеми статистичної оцінки основних параметрів СЕ, а саме V , ρ і σ .

ЛІТЕРАТУРА

1. Д. В. Королюк, *Бинарные повторяющиеся статистические эксперименты сстойчивой линейной регрессией*, УМВ **10** (2013), № 4, 497–506.
2. S. N. Ethier and T. G. Kurtz, *Markov Processes: Characterization and Convergence*, Wiley, New York, 1986.
3. А. В. Скороход, *Асимптотические методы теории стохастических дифференциальных уравнений*, “Наукова Думка”, Киев, 1987.
4. Yu. V. Borovskikh and V. S. Korolyuk, *Martingale Approximation*, VSP, 1997.
5. А. Н. Ширяев, *Вероятность-2*, МЦНМО, Москва, 2004.
6. А. Н. Ширяев, *Основы стохастической финансовой математики. Т. 1 Факты. Модели.* “ФАЗИС”, Москва, 1998.
7. Ю. С. Мішура, Г. М. Шевченко, *Математика фінансів*, ВПЦ “Київський університет”, 2011.
8. M. Abundo, L. Accardi, L. Stella, and N. Rosato, *A stochastic model for the cooperative relaxation of proteins, based on a hierarchy of interactions between amino acidic residues*, M3AS (Mathematical Models and Methods in Applied Sciences) **8** (1998), 327–358.
9. V. S. Korolyuk and D. Koroliouk, *Diffusion approximation of stochastic Markov models with persistent regression*, Ukr. Mat. J. **47** (1995), no. 7, 928–935.
10. А. Щербина, *Оцінювання у моделі суміші зі змінними концентраціями*, Теор. Ймовір. та матем. статист. **84** (2011), 142–154.

ІНСТИТУТ ТЕЛЕКОМУНІКАЦІЙ І ГЛОБАЛЬНОГО ІНФОРМАЦІЙНОГО ПРОСТОРУ НАНУ, ЧОКОЛОВСЬКИЙ БУЛЬВАР, 13, КИЇВ 03110, УКРАЇНА

Адреса електронної пошти: dimitri.koroliouk@ukr.net

Надійшла 26/04/2013