



Math-Net.Ru

All Russian mathematical portal

V. A. Kopyttsev, V. G. Mikhailov, Method of Moments and Sums of Random Indicators, *Trudy Mat. Inst. Steklova*, 2022, Volume 316, 235–247

DOI: 10.4213/tm4208

Use of the all-Russian mathematical portal Math-Net.Ru implies that you have read and agreed to these terms of use

<http://www.mathnet.ru/eng/agreement>

Download details:

IP: 18.97.9.168

March 17, 2025, 14:36:56



УДК 519.214.5

Метод моментов и суммы случайных индикаторов

В. А. Копытцев^а, В. Г. Михайлов^б

Поступило 14.09.2020; после доработки 13.04.2021; принято к публикации 29.07.2021

С помощью метода моментов выведены две теоремы о нормальной аппроксимации суммы n случайных индикаторов в схеме серий, в которой совместное распределение индикаторов может меняться с ростом n . Первая теорема указывает условия сходимости при $n \rightarrow \infty$ всех моментов к моментам нормального распределения, а вторая теорема дает оценки точности нормальной аппроксимации в равномерной метрике. Для демонстрации эффективности результатов использованы задача о размещении частиц и задача о точности нормальной аппроксимации для числа решений случайных нелинейных включений.

DOI: <https://doi.org/10.4213/tm4208>

ВВЕДЕНИЕ

Во многих вопросах дискретной теории вероятностей возникает задача о суммировании зависимых случайных величин, распределенных на множестве $\{0, 1\}$. Простейшим примером является задача о числе ξ_n появлений знака $k \in \{1, \dots, N\}$ в последовательности случайных величин X_t со значениями из $\{1, \dots, N\}$. Тогда $\xi_n = \eta_1 + \eta_2 + \dots + \eta_n$, где $\eta_t = I\{X_t = k\}$, $t = 1, \dots, n$.

В 1972 г. Б.А. Севастьянов в работе [19] (см. также [9]) предложил простую методику доказательства сходимости распределения суммы зависимых случайных индикаторов к закону Пуассона (формулировка основного результата из [19] приведена в разд. 2). Эта методика успешно применялась в решении задач вероятностной комбинаторики (см. [3, 4, 8, 11–13, 15, 26] и др.) и многие годы использовалась в курсе теории вероятностей на механико-математическом факультете МГУ.

Опыт успешного применения подхода Севастьянова вызвал попытки его модификации для доказательства асимптотической нормальности сумм зависимых случайных индикаторов. По-видимому, первой здесь была работа А.С. Амбросимова [1], в которой доказательство велось по схеме работы [19]. Там же были приведены примеры использования полученного результата.

Иначе подход Севастьянова был использован в работе [24]. В ней А.М. Зубков сформулировал и доказал неравенство, позволяющее оценить скорость сходимости распределения суммы случайных индикаторов к сопровождающему дискретному распределению в равномерной метрике (“метрический вариант метода моментов”), и вывел разнообразные следствия из него.

Основные результаты работы продолжают упомянутые исследования. Теорема 1 описывает достаточные условия сходимости при $n \rightarrow \infty$ всех моментов суммы случайных индикаторов к моментам нормального распределения, а теорема 2 устанавливает оценки точности нормальной аппроксимации в равномерной метрике.

^а Академия криптографии Российской Федерации, Москва, Россия.

^б Математический институт им. В.А. Стеклова Российской академии наук, Москва, Россия.

E-mail: kopytcev2012@mail.ru (В.А. Копытцев), mikhail@mi-ras.ru (В.Г. Михайлов).

Формулировки основных теорем приведены в разд. 1. Разделы 2 и 3 посвящены доказательству этих теорем. В разд. 4 описывается применение теоремы 1 к задаче о размещении частиц по ячейкам, а раздел 5 посвящен использованию теоремы 2 в задаче о числе решений случайных нелинейных включений.

1. ФОРМУЛИРОВКИ РЕЗУЛЬТАТОВ

Сначала приведем формулировку теоремы Севастьянова в удобном для дальнейшего изложения виде. Пусть $\xi_n = \eta_1 + \eta_2 + \dots + \eta_n$ — сумма зависимых случайных индикаторов, совместное распределение которых зависит от n как от параметра, и

$$p_{i_1, \dots, i_k} = \mathbf{P}\{\eta_{i_1} = \dots = \eta_{i_k} = 1\}, \quad \lambda_n = p_1 + \dots + p_n, \quad p = \max_i p_i.$$

Для $n = 2, 3, \dots$ и $k = 2, 3, \dots$ определим $J_k(n) = \{(i_1, \dots, i_k) \in \{1, \dots, n\}^k : i_\alpha \neq i_\beta (\alpha \neq \beta)\}$ и выделим некоторые подмножества $I_k(n) \subset J_k(n)$, названные Б.А. Севастьяновым исключительными множествами. Отметим, что от удачного выбора этих множеств зависит эффективность описываемого метода.

Введем обозначения

$$A^{(k)} = \sum_{(i_1, \dots, i_k) \in I_k(n)} p_{i_1} \dots p_{i_k}, \quad B^{(k)} = \sum_{(i_1, \dots, i_k) \in I_k(n)} p_{i_1, \dots, i_k},$$

$$D^{(k)} = \max_{(i_1, \dots, i_k) \in J_k(n) \setminus I_k(n)} \left| \frac{p_{i_1, \dots, i_k}}{p_{i_1} \dots p_{i_k}} - 1 \right|.$$

Теорема Севастьянова. Пусть $n \rightarrow \infty$, $\lambda_n \rightarrow \lambda \in (0, \infty)$, $p \rightarrow 0$ и

$$A^{(k)} + B^{(k)} + D^{(k)} \rightarrow 0$$

при всех $k = 2, 3, \dots$. Тогда распределение случайной величины ξ_n сходится к распределению Пуассона с параметром λ .

Первая теорема настоящей работы дает достаточное условие асимптотической нормальности для ξ_n . Введем обозначение

$$\sigma_n^2 = p_1(1 - p_1) + \dots + p_n(1 - p_n).$$

Эта величина равна дисперсии суммы ξ'_n независимых случайных величин η'_1, \dots, η'_n , имеющих такие же одномерные распределения, как η_1, \dots, η_n .

Для факториальных моментов сумм ξ_n и ξ'_n справедливы равенства

$$\mathbf{E}(\xi_n)_k = \sum_{(i_1, \dots, i_k) \in J_k(n)} p_{i_1, \dots, i_k}, \quad \mathbf{E}(\xi'_n)_k = \sum_{(i_1, \dots, i_k) \in J_k(n)} p_{i_1} \dots p_{i_k}.$$

Теорема 1. Пусть при $n \rightarrow \infty$

$$\lambda_n \rightarrow \infty, \quad \exists r \geq 3: \quad \lambda_n \sigma_n^{-r} \rightarrow 0 \tag{1.1}$$

и при всех натуральных $k \geq 2$

$$\mathbf{E}(\xi_n)_k - \mathbf{E}(\xi'_n)_k = o(\lambda_n^{-t}) \quad \forall t < \infty. \tag{1.2}$$

Тогда моменты и функция распределения случайной величины $\tilde{\xi}_n = (\xi_n - \lambda_n)/\sigma_n$ сходятся к моментам и функции распределения стандартного нормального закона.

Приведем некоторые условия, которые гарантируют выполнение соотношений (1.1) и (1.2). Пусть $\mathbf{P}\{\eta_i = 1\} = p_i(n)$, $i = 1, \dots, n$. В этом случае из неравенств

$$n^{-\alpha} \leq p_i(n) \leq 1 - n^{-\alpha}, \quad 0 < \alpha < 1, \tag{1.3}$$

и соотношения $n \rightarrow \infty$ следует (1.1). Действительно, пусть $r > 2(1 - \alpha)^{-1}$; тогда из (1.3) вытекает, что

$$\lambda_n \sigma_n^{-r} \leq \frac{n^{1-(1-\alpha)r/2}}{(1 - n^{-\alpha})^{r/2}} \rightarrow 0.$$

Положим $\Delta_k(n) = \mathbf{E}(\xi_n)_k - \mathbf{E}(\xi'_n)_k$. Так как $\lambda_n \leq n$, то условие (1.2) будет выполнено, если при $n \rightarrow \infty$

$$\Delta_k(n) = O(n^{-\gamma_k(n)}), \quad \gamma_k(n) \rightarrow \infty, \quad k = 2, 3, \dots \tag{1.4}$$

Приведем теперь важное для дальнейшего изложения условие, гарантирующее выполнение соотношения (1.2). Используя обозначения, введенные выше для теоремы Севастьянова, получаем

$$\Delta_k(n) = \mathbf{E}(\xi_n)_k - \mathbf{E}(\xi'_n)_k = A^{(k)} - B^{(k)} + \sum_{J_k(n) \setminus I_k(n)} (p_{i_1, \dots, i_k} - p_{i_1} \dots p_{i_k}).$$

Значит, при $\lambda_n > 1$

$$|\Delta_k(n)| \leq |A^{(k)} - B^{(k)}| + \lambda_n^k D^k \leq \lambda_n^k (|A^{(k)} - B^{(k)}| + D^{(k)}). \tag{1.5}$$

Поэтому из условия

$$|A^{(k)} - B^{(k)}| + D^{(k)} = o(\lambda_n^{-t}) \quad \forall t < \infty$$

или более жесткого условия

$$A^{(k)} + B^{(k)} + D^{(k)} = o(\lambda_n^{-t}) \quad \forall t < \infty, \tag{1.6}$$

которым мы будем пользоваться в дальнейшем, следует выполнение условия (1.2). Отметим, что условие (1.6) отличается от аналогичного условия теоремы Севастьянова только тем, что в нем задается скорость сходимости к нулю.

Следующая теорема указывает оценку точности нормальной аппроксимации для распределения величины $\tilde{\xi}_n$.

Теорема 2. Для любого числа K , $13\lambda_n + 1 \leq K < \lambda_n p^{-1}$,

$$\begin{aligned} \sup_{-\infty < t < \infty} |\mathbf{P}\{\tilde{\xi}_n < t\} - \Phi(t)| &\leq \frac{C}{(\sum_{i=1}^n p_i(1 - p_i))^{1/2}} + 2e^{-(K-1+\lambda_n)/4} + \\ &+ \frac{e^{2\lambda_n}}{\sqrt{\max\{1, \lambda_n - 1\}}} \max_{1 \leq k \leq K} \frac{|A^{(k)} - B^{(k)}| + D^{(k)} \lambda_n^k}{\lambda_n^k (1 - kp\lambda_n^{-1})}, \end{aligned} \tag{1.7}$$

где $C \leq 0.5591$, а $\Phi(t)$ — функция стандартного нормального распределения.

Замечание 1. Многие способы построения оценок точности нормальной аппроксимации для распределения суммы случайных индикаторов (в том числе и опирающиеся на знаменитый метод Стейна) требуют отсутствия далеких зависимостей или отсутствия сильных далеких зависимостей (см., например, [2, 5]). В теореме 2 такие ограничения не накладываются.

Замечание 2. Для сумм независимых случайных индикаторов последнее слагаемое в (1.7) равно нулю, а сама оценка принимает вид

$$\sup_{-\infty < t < \infty} |\mathbf{P}\{\tilde{\xi}_n < t\} - \Phi(t)| \leq \frac{C}{\sigma_n} + 2e^{-7\lambda_n/2} < \frac{C}{\sigma_n} + 2e^{-7\sigma_n^2/2}.$$

Эта оценка практически не отличается от классической оценки скорости сходимости в данном случае.

2. ДОКАЗАТЕЛЬСТВО ТЕОРЕМЫ 1

Сначала покажем асимптотическую близость моментов случайных величин

$$\tilde{\xi}_n = \frac{\xi_n - \lambda_n}{\sigma_n} \quad \text{и} \quad \tilde{\xi}'_n = \frac{\xi'_n - \lambda_n}{\sigma_n}.$$

Используя формулу для бинома степени r , получаем

$$\mathbf{E}(\tilde{\xi}_n)^r - \mathbf{E}(\tilde{\xi}'_n)^r = \sigma_n^{-r} \sum_{u=1}^r \bar{\Delta}_u C_r^u (-1)^{r-u} \lambda_n^{r-u}, \quad \text{где} \quad \bar{\Delta}_u = \mathbf{E}(\xi_n)^u - \mathbf{E}(\xi'_n)^u. \quad (2.1)$$

При этом (см. [18, гл. 1, § 1, п. 2])

$$\mathbf{E}(\xi_n)^u = \sum_{j=0}^u \sigma(u, j) \mathbf{E}(\xi_n)_j, \quad \mathbf{E}(\xi'_n)^u = \sum_{j=0}^u \sigma(u, j) \mathbf{E}(\xi'_n)_j,$$

где

$$\begin{aligned} \mathbf{E}(\xi_n)_j &= \mathbf{E} \xi_n (\xi_n - 1) \dots (\xi_n - j + 1) = \sum_{(i_1, \dots, i_j) \in J_j} p_{i_1, \dots, i_j}, \\ \mathbf{E}(\xi'_n)_j &= \mathbf{E} \xi'_n (\xi'_n - 1) \dots (\xi'_n - j + 1) = \sum_{(i_1, \dots, i_j) \in J_j} p_{i_1} \dots p_{i_j}, \end{aligned}$$

а $\sigma(u, j)$ — числа Стирлинга второго рода,

$$\sigma(u, j) = \frac{1}{j!} \sum_{i=0}^j (-1)^{i+j} C_j^i i^u.$$

Значит,

$$\bar{\Delta}_u = \mathbf{E}(\xi_n)^u - \mathbf{E}(\xi'_n)^u = \sum_{j=0}^u \sigma(u, j) \Delta_j(n), \quad \text{где} \quad \Delta_j(n) = \mathbf{E}(\xi_n)_j - \mathbf{E}(\xi'_n)_j. \quad (2.2)$$

Используя (2.1), (2.2) и условие (1.2), получаем

$$\mathbf{E}(\tilde{\xi}_n)^r - \mathbf{E}(\tilde{\xi}'_n)^r \rightarrow 0, \quad r = 1, 2, \dots \quad (2.3)$$

Поэтому нам осталось показать, что моменты величины $\tilde{\xi}'_n$ сходятся к моментам стандартного нормального распределения. Докажем это.

Обозначим через $\Psi(t)$ характеристическую функцию распределения случайной величины $\tilde{\xi}'_n$. Исследуем асимптотическое поведение семиинвариантов $\chi_k(\tilde{\xi}'_n)$, $k = 1, 2, \dots$. Эти величины являются коэффициентами в разложениях

$$\ln \Psi(t) = \ln \mathbf{E} \exp\{it\tilde{\xi}'_n\} = \sum_{k=1}^r \frac{\chi_k(\tilde{\xi}'_n)}{k!} (it)^k + o(t^r), \quad r = 1, 2, \dots \quad (2.4)$$

Используя выражение для $\tilde{\xi}'_n$, получаем

$$\begin{aligned} \ln \Psi(t) &= \ln \mathbf{E} \exp\left\{\frac{it(\xi'_n - \lambda_n)}{\sigma_n}\right\} = -it \frac{\lambda_n}{\sigma_n} + \ln \mathbf{E} \exp\left\{\frac{it(\xi'_1 + \xi'_2 + \dots + \xi'_n)}{\sigma_n}\right\} = \\ &= -it \frac{\lambda_n}{\sigma_n} + \sum_{j=1}^n \ln(1 + z_j(n)), \end{aligned} \quad (2.5)$$

где

$$z_j(n) = p_j \left(\exp \left\{ \frac{it}{\sigma_n} \right\} - 1 \right) = p_j \left(\sum_{\nu=1}^r \frac{1}{\nu!} \left(\frac{it}{\sigma_n} \right)^\nu \right) + o(t^r), \quad r = 1, 2, \dots \quad (2.6)$$

Теперь, используя в (2.5) разложения

$$\ln(1 + z) = \sum_{s=1}^r \frac{(-1)^{s-1}}{s} z^s + o(z^r), \quad r = 1, 2, \dots,$$

а также разложения (2.6), находим (здесь мы следуем доказательству теоремы 6 из [20, гл. 2, § 12])

$$\sum_{j=1}^n \ln(1 + z_j(n)) = \sum_{s=1}^r \frac{(-1)^{s-1}}{s} \sum_{j=1}^n p_j^s \left(\sum_{\nu=1}^r \frac{1}{\nu!} \left(\frac{it}{\sigma_n} \right)^\nu \right)^s + o(t^r). \quad (2.7)$$

Поэтому согласно (2.5), (2.7) при любом натуральном $r \geq 3$ имеем

$$\begin{aligned} \ln \Psi(t) &= -it \frac{\lambda_n}{\sigma_n} + \sum_{j=1}^n p_j \frac{it}{\sigma_n} + \sum_{j=1}^n p_j \frac{\{it/\sigma_n\}^2}{2} - \sum_{j=1}^n p_j^2 \frac{\{it/\sigma_n\}^2}{2} + \sum_{k=3}^r \frac{\chi_k(\tilde{\xi}'_n)}{k!} (it)^k + o(t^r) = \\ &= -\frac{t^2}{2} + \sum_{k=3}^r \frac{\chi_k(\tilde{\xi}'_n)}{k!} (it)^k + o(t^r). \end{aligned} \quad (2.8)$$

Из (2.5) (с учетом (2.7)) получаем и общий вид величин $\chi_k(\tilde{\xi}'_n)$ при $k \geq 3$:

$$\chi_k(\tilde{\xi}'_n) = \sum_{s=1}^k a_s^{(k)} (-1)^{s-1} \sum_{j=1}^n p_j^s (\sigma_n)^{-k} = O\left(\frac{\lambda_n}{\sigma_n^k}\right), \quad (2.9)$$

где $a_s^{(k)}$ — положительные числа. При выводе оценки в правой части (2.9) мы учли, что

$$\sum_{j=1}^n p_j^s \leq \sum_{j=1}^n p_j = \lambda_n, \quad s = 1, \dots, k.$$

Соотношения (2.4), (2.8), (2.9) означают, что $\chi_1(\xi_n) = \mathbf{E} \tilde{\xi}'_n = 0$, $\chi_2(\tilde{\xi}'_n) = \mathbf{D} \xi_n = 1$ и согласно условию (1.1) семинварианты $\chi_l(\tilde{\xi}'_n)$, $l \geq k \geq 3$, сходятся к нулю. Поэтому согласно теореме 1 работы [7] моменты величины $\tilde{\xi}'_n$ сходятся к моментам нормального распределения с параметрами $(0, 1)$. В силу (2.3) к моментам этого же распределения сходятся и моменты величины $\tilde{\xi}_n$. Теорема 1 доказана.

3. ДОКАЗАТЕЛЬСТВО ТЕОРЕМЫ 2

Лемма Зубкова. Пусть ξ и ξ' — неотрицательные целочисленные случайные величины. Если

$$\varepsilon_T = \max_{1 \leq k < T} \left| \frac{\mathbf{E}(\xi)_k}{\mathbf{E}(\xi')_k} - 1 \right| < 1, \quad \mathbf{E}(\xi')_k \leq C\lambda^k, \quad 1 \leq k \leq T,$$

где $(x)_k = x(x-1)\dots(x-k+1)$, то для любого t , $0 \leq t \leq T - 5\lambda$,

$$|\mathbf{P}\{\xi \geq t\} - \mathbf{P}\{\xi' \geq t\}| \leq \frac{C}{\sqrt{2\pi}} \left(\frac{\varepsilon_T e^{2\lambda}}{\sqrt{\max\{1, \lambda - 1\}}} + \frac{e^{(t+\lambda-T)/2}}{\max\{1, \lambda - 1\}} \right).$$

Если $\xi' = \eta'_1 + \eta'_2 + \dots$, где η'_i — независимые случайные величины, принимающие значения 0 и 1, и $\mathbf{E} \xi' = \lambda$, то при любом $A \geq 13$

$$\sup_{-\infty < t < \infty} |\mathbf{P}\{\xi \geq t\} - \mathbf{P}\{\xi' \geq t\}| \leq \frac{\varepsilon_{1+[A\lambda]} e^{2\lambda}}{\sqrt{\max\{1, \lambda - 1\}}} + 2e^{-(A+1)\lambda/4}. \tag{3.1}$$

Лемма Зубкова позволяет из оценок близости факториальных моментов $\mathbf{E}(\xi)_k$ и $\mathbf{E}(\xi')_k$ двух целочисленных случайных величин получить оценку близости их функций распределения в терминах равномерной метрики.

Замечание 3. Упомянем здесь работу [23], в которой А.М. Зубков разработал подход, удобный для оценивания функций распределения сумм случайных индикаторов, аналогичных U -статистикам (пример применения см. в [27]).

Лемма 1. Для функции распределения случайной величины $\xi'_n = \eta'_1 + \eta'_2 + \dots + \eta'_n$, где η'_i — независимые случайные величины, принимающие значения 0 и 1, выполнено неравенство

$$\begin{aligned} \sup_{-\infty < x < \infty} \left| \mathbf{P} \left\{ \frac{\xi'_n - \sum_{i=1}^n p_i}{\left(\sum_{i=1}^n p_i(1-p_i) \right)^{1/2}} \leq x \right\} - \Phi(x) \right| &\leq \frac{C \sum_{i=1}^n p_i(1-p_i)((1-p_i)^2 + p_i^2)}{\left(\sum_{i=1}^n p_i(1-p_i) \right)^{3/2}} < \\ &< \frac{C}{\left(\sum_{i=1}^n p_i(1-p_i) \right)^{1/2}}, \end{aligned} \tag{3.2}$$

где $C \leq 0.5591$.

Для доказательства леммы достаточно воспользоваться неравенством Берри–Эссеена, оценкой $C \leq 0.5591$, полученной в [21], и легко проверяемыми равенствами

$$\mathbf{E}|\xi'_n - \mathbf{E} \xi'_n|^3 = \sum_{i=1}^n p_i(1-p_i)((1-p_i)^2 + p_i^2), \quad \mathbf{D} \xi'_n = \sum_{i=1}^n p_i(1-p_i). \tag{3.3}$$

Теперь, используя первое неравенство в цепочке соотношений (1.5) и неравенство (см. [9, гл. 3, § 1])

$$\mathbf{E}(\xi'_n)_k = \lambda_n^k - \sum_{|\{i_1, \dots, i_k\}| < k} p_{i_1} \dots p_{i_k} \geq \lambda_n^k(1 - kp\lambda_n^{-1}),$$

получаем следующее утверждение.

Лемма 2. Пусть $\lambda_n > kp$. Тогда

$$\left| \frac{\mathbf{E}(\xi_n)_k}{\mathbf{E}(\xi'_n)_k} - 1 \right| \leq \frac{|A^{(k)} - B^{(k)}| + D^{(k)}\lambda_n^k}{\lambda_n^k(1 - kp\lambda_n^{-1})}. \tag{3.4}$$

Перейдем непосредственно к доказательству теоремы 2. Запишем неравенство (3.1) для величин ξ_n и ξ'_n и применим к нему неравенство (3.4). Получим

$$\begin{aligned} \sup_{-\infty < t < \infty} |\mathbf{P}\{\xi_n \geq t\} - \mathbf{P}\{\xi'_n \geq t\}| &\leq 2e^{-(A+1)\lambda_n/4} + \\ &+ \frac{e^{2\lambda_n}}{\sqrt{\max\{1, \lambda_n - 1\}}} \max_{1 \leq k \leq 1+[A\lambda]} \frac{|A^{(k)} - B^{(k)}| + D^{(k)}\lambda_n^k}{\lambda_n^k(1 - kp\lambda_n^{-1})}. \end{aligned} \tag{3.5}$$

По неравенству треугольника

$$\sup_{-\infty < t < \infty} |\mathbf{P}\{\tilde{\xi}_n < t\} - \Phi(t)| \leq \sup_{-\infty < t < \infty} |\mathbf{P}\{\tilde{\xi}_n < t\} - \mathbf{P}\{\tilde{\xi}'_n < t\}| + \sup_{-\infty < t < \infty} |\mathbf{P}\{\tilde{\xi}'_n < t\} - \Phi(t)|,$$

где первое слагаемое в правой части оценивается по формуле (3.5), а второе — с помощью леммы 1. В результате получаем (1.7). Теорема 2 доказана.

4. ТЕОРЕМА 1 В ЗАДАЧЕ О РАЗМЕЩЕНИИ ЧАСТИЦ

Постановки задач для полиномиальной схемы размещения частиц по ячейкам подробно описаны в книге [9]. За годы, прошедшие после выхода этой книги, многие задачи нашли свое решение в более общих постановках (см. примеры в конце раздела). Однако для некоторых задач продвижения оказались скромными. Например, такой является нерешенная в [9] задача об условиях асимптотической нормальности числа пустых ячеек в неравновероятной полиномиальной схеме размещения в случае, когда число ячеек N и число размещаемых частиц n стремятся к бесконечности так, что $N/n \rightarrow 0$ (правая промежуточная область изменения параметров в терминологии [9]). Предлагаемая ниже теорема касается и этой области.

Рассмотрим полиномиальную схему с n испытаниями и N исходами. Обозначим через a_i вероятность i -го исхода. Обозначим через μ_0 случайную величину, равную числу появившихся исходов в n испытаниях. Положим

$$\lambda(n, N) = \sum_{i=1}^N (1 - a_i)^n, \quad \sigma^2(n, N) = \lambda(n, N) - \sum_{i=1}^N (1 - a_i)^{2n}.$$

Теорема 3. Пусть $N = N(n) \rightarrow \infty$ при $n \rightarrow \infty$ и выполняются условия

$$\sigma^2(n, N) \rightarrow \infty, \quad \ln \lambda(n, N) = o(\ln n) \quad \text{при } n \rightarrow \infty, \tag{4.1}$$

$$\max_{1 \leq i \leq N} (1 - a_i)^n \leq \delta < 1. \tag{4.2}$$

Тогда моменты и функция распределения случайной величины $(\mu_0 - \lambda(n, N))/\sigma(n, N)$ сходятся к моментам и функции распределения стандартного нормального закона.

Замечание 4. Из условия (4.2) следует, что $N(n) = O(n)$ при $n \rightarrow \infty$. В частности, допускается случай, когда число размещаемых частиц n растет быстрее, чем число ячеек N . Таким образом, условия теоремы 3 охватывают некоторую часть правой промежуточной области изменения параметров полиномиальной схемы размещения.

Доказательство теоремы 3. Положим $\mu_0 = \eta_1 + \dots + \eta_N$, где $\eta_i = 1$, если исход с номером i не появился при n испытаниях, и $\eta_i = 0$ в противном случае. Тогда

$$p_{i_1, \dots, i_k} = \mathbf{P}\{\eta_{i_1} = \dots = \eta_{i_k} = 1\} = (1 - a_{i_1} - \dots - a_{i_k})^n, \quad k = 1, \dots, N.$$

Сначала проверим выполнение условия (1.1). С учетом неравенств (4.2) получаем

$$(\sigma(n, N))^2 \geq \lambda(n, N) - \lambda(n, N) \max_{1 \leq i \leq N} (1 - a_i)^n \geq \lambda(n, N)(1 - \delta).$$

Поэтому из (4.2) и соотношения $\sigma^2(n, N) \rightarrow \infty$ следует, что

$$\frac{\lambda(n, N)}{(\sigma(n, N))^3} \leq \frac{\lambda(n, N)}{[\lambda(n, N)(1 - \delta)]^{3/2}} \rightarrow 0.$$

Значит, условие (1.1) теоремы 1 выполнено при всех $r \geq 3$.

Теперь так же, как это делалось в работе [19], введем исключительные множества I_k и проверим выполнение условия (1.6) (из которого следует выполнение условия (1.2) теоремы 1).

Обозначим через I_1 подмножество множества $\{1, \dots, N\}$, полагая $i \in I_1$ тогда и только тогда, когда $a_i > n^{-3/4}$. В исключительное множество I_k , $k = 2, \dots, N$, включим те и только те наборы (i_1, \dots, i_k) , для которых $i_r \in I_1$ хотя бы для одного r .

Сначала проверим, что $D^{(k)} = o(\lambda^{-t}(n, N))$, $t = 1, 2, \dots$ (см. (1.6)). Используя неравенства $-x - x^2 \leq \ln(1 - x) \leq -x$, справедливые при $x \leq 1/2$ и влекущие за собой неравенства

$$e^{-n(x+x^2)} \leq (1 - x)^n = e^{n \ln(1-x)} \leq e^{-nx}, \tag{4.3}$$

получаем, что при всех $(i_1, \dots, i_k) \in J_k \setminus I_k$, $n \geq 3$, выполнены соотношения

$$e^{-k^2/\sqrt{n}} \leq e^{-n(\sum_{r=1}^k a_{i_r})^2} \leq \frac{p_{i_1, \dots, i_k}}{p_{i_1} \dots p_{i_k}} = \frac{(1 - a_{i_1} - \dots - a_{i_k})^n}{(1 - a_1)^n \dots (1 - a_{i_k})^n} \leq e^{n \sum_{r=1}^k a_{i_r}^2} \leq e^{k/\sqrt{n}}.$$

Отсюда следует, что

$$D^{(k)} = \max_{(i_1, \dots, i_k) \in J_k \setminus I_k} \left| \frac{p_{i_1, \dots, i_k}}{p_{i_1} \dots p_{i_k}} - 1 \right| = O(n^{-1/2}) = o(\lambda^{-t}(n, N)), \quad t = 1, 2, \dots,$$

согласно (4.1), так как при этом условии

$$\frac{n^{-1/2}}{\lambda^{-t}(n, N)} = \exp \left\{ -\frac{1}{2} \ln n + t \ln \lambda(n, N) \right\} = \exp \left\{ \left(-\frac{1}{2} + o(1) \right) \ln n \right\} = o(1).$$

Осталось проверить, что $A^{(k)} = o(\lambda^{-t}(n, N))$, $B^{(k)} = o(\lambda^{-t}(n, N))$, $t = 1, 2, \dots$. В нашем случае

$$A^{(k)} = \sum_{(i_1, \dots, i_k) \in I_k} (1 - a_{i_1})^n \dots (1 - a_{i_k})^n, \quad B^{(k)} = \sum_{(i_1, \dots, i_k) \in I_k} (1 - a_{i_1} - \dots - a_{i_k})^n.$$

Так как при наших ограничениях

$$1 - a_{i_1} - \dots - a_{i_k} < (1 - a_{i_1}) \dots (1 - a_{i_k}),$$

то $0 < B^{(k)} < A^{(k)}$ и надо доказать лишь соотношение $A^{(k)} = o(\lambda^{-t}(n, N))$.

Заметим, что

$$\sum_{i \in I_1} (1 - a_i)^n \leq \sum_{i \in I_1} e^{-na_i} \leq \sum_{i \in I_1} e^{-n^{1/4}} \leq N e^{-n^{1/4}} = O(n e^{-n^{1/4}}). \tag{4.4}$$

Здесь мы использовали соотношение $N = O(n)$, которое вытекает из (4.2) и неравенства

$$\max_{1 \leq i \leq N} (1 - a_i)^n \geq \left(1 - \frac{1}{N} \right)^n.$$

Поэтому

$$\begin{aligned} A^{(k)} &\leq k \left(\sum_{i=1}^N (1 - a_i)^n \right)^{k-1} \sum_{i \in I_1} (1 - a_i)^n = k \lambda^{k-1}(n, N) \cdot O(n e^{-n^{1/4}}) = \\ &= o(\lambda^{-t}(n, N)), \quad t = 1, 2, \dots, \end{aligned} \tag{4.5}$$

согласно (4.1), так как при этом условии

$$k \lambda^{k+t-1}(n, N) n e^{-n^{1/4}} = e^{-n^{1/4}(1+o(1))} = o(1).$$

Таким образом, выполнены все условия теоремы 1. Из нее следует теорема 3. \square

В завершение раздела упомянем несколько интересных результатов из области случайных размещений частиц по ячейкам.

В работе [22] было доказано, что производящая функция числа пустых ячеек в равновероятной схеме размещения частиц комплектами (описание схемы см. в [9]) имеет только вещественные корни. Поэтому это число распределено как сумма независимых случайных величин. На основании этого факта в [22] был выведен полный спектр предельных теорем для числа пустых ячеек. О других возможностях применения такого подхода в вероятностной комбинаторике см. [25].

Современную постановку задачи о распределении числа пустых ячеек и ее решение см. в [6].

В [14, 15] была введена и частично изучена *обобщенная* схема независимого размещения частиц комплектами. Под размещением комплекта в этой схеме понимается случайный выбор множества ячеек, в каждую из которых помещается частица. Были изучены условия и скорость сходимости распределения числа пустых ячеек к распределению Пуассона.

В [9, гл. 1] был сформулирован ряд задач о повторениях s -цепочек в последовательности независимых случайных величин с конечным числом значений и были приведены предельные теоремы из [26] о сходимости распределения числа повторений s -цепочек к сложному пуассоновскому распределению. В дальнейшем были получены оценки скорости этой сходимости [27] и изучены несколько обобщений этой задачи. Были доказаны предельные теоремы для числа повторений s -цепочек с точностью до того или иного отношения эквивалентности, заданного на множестве s -цепочек (библиографию см. в [16]). Позднее некоторые из этих результатов были распространены на s -цепочки в конечной цепи Маркова (библиографию см. в [17]).

Отметим, что вопрос о сходимости моментов к моментам нормального распределения в этих работах не рассматривался.

5. ТЕОРЕМА 2 В ЗАДАЧЕ О ЧИСЛЕ РЕШЕНИЙ НЕЛИНЕЙНЫХ ВКЛЮЧЕНИЙ

В этом разделе теорема 2 применяется при оценке точности нормальной аппроксимации для числа решений случайных нелинейных включений. Поясним смысл используемых ниже понятий.

Рассмотрим конечные множества D и B и отображение $F: D \rightarrow B$. *Включение* (или *система включений*) определяется соотношениями

$$F(x) \in B, \quad x \in D. \quad (5.1)$$

Пусть x — неизвестное решение системы (5.1). Множество решений системы (5.1) является объединением множеств решений уравнений $F(x) = b$ относительно $x \in D$ для всех $b \in B$. Так как любому $x \in D$ соответствует не более одного элемента в B , то число $\xi(D, F, B)$ решений включения (5.1) равно сумме чисел решений уравнений $F(x) = b$, $b \in B$. Значит,

$$\xi(D, F, B) = \sum_{x \in D} \sum_{b \in B} I\{Fx = b\}. \quad (5.2)$$

Если D и B — подмножества линейных пространств над конечным полем, а отображение F линейно, то включение называется *линейным*. Если отображение F нелинейно, то включение называют *нелинейным*. Если отображение F случайно, то включение называется *случайным включением*. В этом случае формула (5.2) представляет число решений случайного включения в виде суммы случайных индикаторов.

Список работ, посвященных предельным теоремам для случайных включений, имеется в [10].

Положим $F(x) = A_1x + A_2f(x)$ и рассмотрим систему включений

$$A_1x + A_2f(x) \in B, \quad x \in Q^n \setminus \{0^n\},$$

где Q^n — линейное пространство размерности n над полем $Q = \text{GF}(2)$, B — множество T -мерных векторов над Q , A_1 и A_2 — случайные матрицы над Q размерностей $T \times n$ и $T \times m$ соответственно, а

$$f(x) = (f_1(x), \dots, f_m(x)): Q^n \rightarrow Q^m$$

— заданное нелинейное отображение. Здесь и далее полагаем, что x и $f(x)$ — вектор-столбцы.

Обозначим через $\xi(Q^n \setminus \{0^n\}, F, B)$ число решений данной системы включений.

Пусть множество координатных функций отображения $f(x)$ состоит из всех мономов степени от 2 до целого числа g включительно и определяется формулой

$$\{f_1(x), \dots, f_m(x)\} = \bigcup_{t=2}^g \bigcup_{\substack{d_1, \dots, d_n \in \{0,1\} \\ d_1 + \dots + d_n = t}} \{x_1^{d_1} \dots x_n^{d_n}\}, \tag{5.3}$$

где $m = \sum_{t=2}^g C_n^t$. Будем полагать, что элементы случайной матрицы $A = (A_1, A_2) = (a_{i,j})$ независимы в совокупности и распределены с вероятностями

$$\mathbf{P}\{a_{i,j} = q\} = \frac{1}{2}, \quad q \in Q.$$

Положим

$$\begin{aligned} \lambda_{n,T} &= (2^n - 1)|B| \cdot 2^{-T}, & \sigma_{n,T}^2 &= (2^n - 1)|B| \cdot 2^{-T}(1 - 2^{-T}), \\ \tilde{W} &= \frac{\xi(Q^n \setminus \{0^n\}, F, B) - \lambda_{n,T}}{\sigma_{n,T}}. \end{aligned} \tag{5.4}$$

Теорема 4. Пусть выполнено условие (5.3), где $g = g(n) \geq 2$. Тогда

$$\begin{aligned} \sup_{-\infty < t < \infty} |\mathbf{P}\{\tilde{W} < t\} - \Phi(t)| &\leq \frac{0.5591}{\sigma_{n,T}} + 2e^{-(K-1+\lambda_{n,T})/4} + \\ &+ \frac{e^{2\lambda_{n,T}}}{\sqrt{\max\{1, \lambda_{n,T} - 1\}}} \frac{\tilde{A}^{(K)} + \tilde{B}^{(K)}}{1 - K \cdot 2^{-T} \lambda_{n,T}^{-1}}, \end{aligned} \tag{5.5}$$

где $K = 13\lambda_{n,T} + 1$,

$$\begin{aligned} \tilde{A}^{(K)} &= K \cdot 2^{K^2/4} ((1 + (2^n - 1)^{-1})^K - 1), \\ \tilde{B}^{(K)} &= 2^{K^2/4} (1 + \lambda_{n,T}^{-1})^K (3 \cdot 2^{-n} - 2^{1-2n}) \left(\frac{2^n}{2^n - 1}\right)^2. \end{aligned}$$

Отметим, что правая часть неравенства (5.5) при $n, T \rightarrow \infty$ стремится к нулю, если $\sigma_{n,T}^2 \rightarrow \infty$ и $\lambda_{n,T} = o(\sqrt{n})$.

Доказательство. Положим $D = Q^n \setminus \{0^n\}$ и $G(x) = (x, f(x))$. Пусть

$$D_{k,j} = \{(x^1, \dots, x^k) \in D^k : \text{rank}\langle G(x^1), \dots, G(x^k) \rangle = j\}, \quad D_k = \bigcup_{j=1}^{k-1} D_{k,j}. \tag{5.6}$$

Отметим, что

$$|D_{k,j}| \leq \sum_{s=1}^j |\{(x^1, \dots, x^k) \in D^k : \text{rank}\langle x^1, \dots, x^k \rangle = s\}|.$$

Следовательно,

$$|D_{k,j}| \leq \sum_{s=1}^j C_k^s \cdot 2^{s(k-s)} |D|^s. \tag{5.7}$$

Введем обозначение $J = D \times B$ и положим

$$J_k = \{(v^1, \dots, v^k) \in J^k : v^\alpha \neq v^\beta \ (\alpha \neq \beta)\},$$

где $v^i = (x^i, b^i)$, $i = 1, \dots, k$. Зададим (исключительные) множества $I_k \subset J_k$ равенством

$$I_k = \{(v^1, \dots, v^k) \in J_k : (x^1, \dots, x^k) \in D_k\},$$

где D_k определяется равенством (5.6).

Оценим величины $A^{(k)}$, $B^{(k)}$, $D^{(k)}$ в рассматриваемом случае (определения см. в разд. 1). Для величин $D^{(k)}$ получаем

$$D^{(k)} = \max_{(v^1, \dots, v^k) \in J_k \setminus I_k} \left| \frac{\mathbf{P}\{F(x^1) = b^1, \dots, F(x^k) = b^k\}}{\mathbf{P}\{F(x^1) = b^1\} \dots \mathbf{P}\{F(x^k) = b^k\}} - 1 \right| = 0, \tag{5.8}$$

так как согласно лемме 5 из [10]

$$\mathbf{P}\{F(x^1) = b^1, \dots, F(x^k) = b^k\} = \prod_{i=1}^k \mathbf{P}\{F(x^i) = b^i\} = 2^{-kT},$$

если $(v_1, \dots, v_k) \in J_k \setminus I_k$.

Для величины $A^{(k)}$ получаем

$$\begin{aligned} A^{(k)} &= \sum_{(v^1, \dots, v^k) \in I_k} \prod_{i=1}^k \mathbf{P}\{F(x^i) = b^i\} \leq |B|^k \sum_{j=1}^{k-1} \sum_{(x^1, \dots, x^k) \in D_{k,j}} \left(\frac{1}{2}\right)^{kT} \leq \\ &\leq |B|^k \sum_{j=1}^{k-1} |D_{k,j}| \left(\frac{1}{2}\right)^{kT} \leq \left(\frac{|D| \cdot |B|}{2^T}\right)^k \frac{1}{|D|^k} \sum_{j=1}^{k-1} |D_{k,j}|. \end{aligned}$$

Здесь согласно оценке (5.7)

$$\frac{|D_{k,j}|}{|D|^k} \leq \sum_{s=1}^{k-1} C_k^s \cdot 2^{s(k-s)} |D|^{s-k} < 2^{k^2/4} ((1 + |D|^{-1})^k - 1).$$

Следовательно,

$$A^{(k)} < \lambda_{n,T}^k k \cdot 2^{k^2/4} ((1 + |D|^{-1})^k - 1),$$

и с учетом (1.7) (полагаем $K = 13\lambda_{n,T} + 1$) получаем

$$\max_{1 \leq k \leq K} \frac{A^{(k)}}{\lambda_{n,T}^k (1 - kp\lambda_{n,T}^{-1})} < \frac{K \cdot 2^{K^2/4} ((1 + |D|^{-1})^K - 1)}{1 - Kp\lambda_{n,T}^{-1}}, \tag{5.9}$$

где $p = 2^{-T}$, $|D| = 2^n - 1$.

Оценим теперь величину $B^{(k)}$. В [10] показано (см. формулу (91) в этой работе), что

$$\begin{aligned} B^{(k)} &= \sum_{(v^1, \dots, v^k) \in I_k} \mathbf{P}\{F(x^1) = b^1, \dots, F(x^k) = b^k\} \leq \\ &\leq \sum_{j=2}^{k-1} \frac{|D'_{k,j}|}{|D|^j} \left(\frac{|D| \cdot |B|}{2^T}\right)^j = \sum_{j=2}^{k-1} \frac{|D'_{k,j}|}{|D|^j} \lambda_{n,T}^j, \end{aligned} \tag{5.10}$$

где

$$D'_{k,j} = \{(x^1, \dots, x^k) \in D_{k,j} : x^\alpha \neq x^\beta \ (\alpha \neq \beta)\}.$$

Далее нам понадобится еще одно определение. Положим $(D)_f = \{(x, f(x)) : x \in D\}$. Обозначим через $N(q_1, q_2, q_3, c, (D)_f)$ число решений уравнения $q_1 y^1 + q_2 y^2 + q_3 y^3 = c$ относительно

тройки векторов $y^1, y^2, y^3 \in (D)_f$, где $q_1, q_2, q_3 \in Q \setminus \{0\}$, $c \in Q^{n+m}$ (напомним, что m — размерность вектора $f(x)$). Пусть

$$N((D)_f) = \max_{q_1, q_2, q_3, c} N(q_1, q_2, q_3, c, (D)_f), \quad \rho((D)_f) = \frac{N((D)_f)}{|D|^2}.$$

В [10, лемма 3] было показано, что при $k \geq 3$, $2 \leq j \leq k-1$ выполнено неравенство

$$|D'_{k,j}| \leq \rho((D)_f) |D|^j Q_{k,j}, \quad Q_{k,j} = C_k^j [2^j - j - 1]_{k-j}$$

(здесь использованы обозначения $[h]_t = h(h-1)\dots(h-t+1)$, $[h]_0 = 1$). Из этого неравенства и (5.10) получаем

$$\frac{|D'_{k,j}|}{|D|^j} \leq \rho((D)_f) C_k^j \cdot 2^{j(k-j)}.$$

Следовательно,

$$B^{(k)} \leq \rho((D)_f) \cdot 2^{k^2/4} \sum_{j=0}^k C_k^j \lambda_{n,T}^j = \rho((D)_f) \cdot 2^{k^2/4} (\lambda_{n,T} + 1)^k. \quad (5.11)$$

Наконец, воспользуемся леммой 4 из [10], согласно которой при выполнении условия (5.1) с $g \geq 2$, $n \geq 2$ имеем

$$\rho((D)_f) \leq (3 \cdot 2^{-n} - 2^{1-2n}) \left(\frac{2^n}{2^n - 1} \right)^2. \quad (5.12)$$

Используя (5.12) и (1.7), где $K = 13\lambda_{n,T} + 1$, получаем

$$\max_{1 \leq k \leq K} \frac{B^{(k)}}{\lambda_{n,T}^k (1 - kp\lambda_{n,T}^{-1})} < \frac{\rho((D)_f) \cdot 2^{K^2/4} (1 + \lambda_{n,T}^{-1})^K}{1 - Kp\lambda_{n,T}^{-1}}. \quad (5.13)$$

Здесь $p = 2^{-T}$. Из (1.7), (5.8), (5.9), (5.13) следует (5.5). Теорема 4 доказана. \square

СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Амбросимов А.С. Нормальный закон в схеме сумм зависимых случайных величин, рассмотренных Б.А. Севастьяновым // Теория вероятн. и ее примен. 1976. Т. 21, №1. С. 184–189.
2. Baldi P., Rinott Y. On normal approximations of distributions in terms of dependency graphs // Ann. Probab. 1989. V. 17, N 4. P. 1646–1650.
3. Буравлев С.М. Повторения с точностью до перестановок в последовательности независимых испытаний // Дискрет. математика. 1999. Т. 11, №1. С. 53–75.
4. Буравлев С.М. Повторения с точностью до перестановок, образующих латинский прямоугольник // Дискрет. математика. 2000. Т. 12, №1. С. 24–46.
5. Chen L.H.Y., Shao Q.-M. Stein's method for normal approximation // An introduction to Stein's method / Ed. by A.D. Barbour, L.H.Y. Chen. River Edge, NJ: World Scientific, 2005. P. 1–59. (Lect. Notes Ser. Inst. Math. Sci. Natl. Univ. Singap.; V. 4).
6. Ватутин В.А., Иксанов А.М., Маринич А.В. Слабая сходимость конечномерных распределений числа пустых ящиков решета Бернулли // Теория вероятн. и ее примен. 2014. Т. 59, №1. С. 28–60.
7. Janson S. Normal convergence by higher semiinvariants with applications to sums of dependent random variables and random graphs // Ann. Probab. 1988. V. 16, N 1. P. 305–312.
8. Клыкова Н.В., Предельное распределение числа совпадающих промежутков // Теория вероятн. и ее примен. 2002. Т. 47, №1. С. 147–152.
9. Колчин В.Ф., Севастьянов Б.А., Чистяков В.П. Случайные размещения. М.: Наука, 1976.
10. Копытцев В.А. Предельные теоремы о нормальном распределении для числа решений нелинейных включений // Мат. вопр. криптогр. 2020. Т. 11, №4. С. 77–96.
11. Копытцев В.А., Михайлов В.Г. Теоремы пуассоновского типа для числа специальных решений случайного линейного включения // Дискрет. математика. 2010. Т. 22, №2. С. 3–21.

12. *Круглов В.И.* Предельные распределения числа наборов, удовлетворяющих линейному соотношению // Дискрет. математика. 2008. Т. 20, № 4. С. 120–135.
13. *Михайлов В.Г.* Предельные распределения случайных величин, связанных с многократными длинными повторениями в последовательности независимых испытаний // Теория вероятн. и ее примен. 1974. Т. 19, № 1. С. 182–187.
14. *Михайлов В.Г.* Предельная теорема Пуассона в схеме размещения частиц комплектами // Теория вероятн. и ее примен. 1977. Т. 22, № 1. С. 155–160.
15. *Михайлов В.Г.* Оценка скорости сходимости к распределению Пуассона при размещении частиц комплектами // Теория вероятн. и ее примен. 1977. Т. 22, № 3. С. 566–574.
16. *Михайлов В.Г., Шойтов А.М.* Структурная эквивалентность s -цепочек в случайных дискретных последовательностях // Дискрет. математика. 2003. Т. 15, № 4. С. 7–34.
17. *Михайлов В.Г., Шойтов А.М., Волгин А.В.* О сериях H -эквивалентных цепочек в цепях Маркова // Наст. изд. С. 270–284.
18. *Сачков В.Н.* Вероятностные методы в комбинаторном анализе. М.: Наука, 1978.
19. *Севастьянов Б.А.* Предельный закон Пуассона в схеме сумм зависимых случайных величин // Теория вероятн. и ее примен. 1972. Т. 17, № 4. С. 733–738.
20. *Ширяев А.Н.* Вероятность. Кн. 1: Элементарная теория вероятностей. Математические основания. Предельные теоремы. М.: МЦНМО, 2007.
21. *Тюрин И.С.* Уточнение остаточного члена в теореме Ляпунова // Теория вероятн. и ее примен. 2011. Т. 56, № 4. С. 808–811.
22. *Ватутин В.А., Михайлов В.Г.* Предельные теоремы для числа пустых ячеек в равновероятной схеме размещения частиц комплектами // Теория вероятн. и ее примен. 1982. Т. 27, № 4. С. 684–692.
23. *Зубков А.М.* Неравенства для распределения суммы функций от независимых случайных величин // Мат. заметки. 1977. Т. 22, № 5. С. 745–758.
24. *Зубков А.М.* Неравенства для вероятностей переходов с запрещениями и их применения // Мат. сб. 1979. Т. 109, № 4. С. 491–532.
25. *Зубков А.М., Ивченко Г.И., Медведев Ю.И.* Корни производящих функций и суммы целочисленных случайных величин // Мат. вопр. криптогр. 2020. Т. 11, № 1. С. 27–46.
26. *Зубков А.М., Михайлов В.Г.* Предельные распределения случайных величин, связанных с длинными повторениями в последовательности независимых испытаний // Теория вероятн. и ее примен. 1974. Т. 19, № 1. С. 173–181.
27. *Зубков А.М., Михайлов В.Г.* О повторениях s -цепочек в последовательности независимых величин // Теория вероятн. и ее примен. 1979. Т. 24, № 2. С. 267–279.