

# ОБ АСИМПТОТИКЕ РАСПРЕДЕЛЕНИЯ ЧИСЛА ВЫХОДОВ ИЗ ПОЛОСЫ ДО МОМЕНТА ОСТАНОВКИ

С. Ю. Новак

## ВВЕДЕНИЕ

Пусть  $X, X_1, X_2, \dots$  — последовательность независимых одинаково распределенных невырожденных неотрицательных случайных величин и

$$N_x(t) = \sum_{j=0}^{\mu(t)} 1 \{X_j \geq x\} + 1 \{t - S_{\mu(t)} \geq x\}, \quad (0.1)$$

где  $X_0 \equiv 0$ ,  $S_m = X_0 + \dots + X_m$ ,  $\mu(t) = \max \{m \geq 0: S_m \leq t\}$ ,  $x \in [0, t]$ . В настоящей работе изучается скорость сходимости при  $t \rightarrow \infty$  распределений случайных величин  $N_x(t)$  к предельному закону.

Интерес автора к данной тематике связан с задачей о числе «длинных» серий «успехов» в случайной последовательности. Пусть  $\{\xi_k, k \geq 1\}$  — некоторая последовательность нулей и единиц,  $W_r(n)$  — число серий единиц («успехов») длины не менее  $r$  среди  $\xi_1, \dots, \xi_n$ . Обозначим через  $\eta_i$  момент появления  $i$ -го нуля в последовательности  $\{\xi_k, k \geq 1\}$ ,  $\eta_0 = 0$ , и положим  $X_i = \eta_i - \eta_{i-1}$  при  $i \geq 1$ . Тогда

$$W_r(n) = \sum_{i=0}^{\mu(n)} 1 \{X_i - 1 \geq r\} + 1 \{n - \eta_{\mu(n)} \geq r\}.$$

Можно проверить, что случайные величины  $W_r(n)$  и  $N_x(t)$  связаны между собой соотношением  $W_r(n-1) = N_{r+1}(n)$ .

Задача имеет ряд приложений. Например, банк финансирует цикл работ (экспериментов) в пределах выделенной суммы денег  $t$ ; расходы на проведение  $i$ -го эксперимента представляют собой случайную величину  $X_i$ . Какова вероятность, что банку придется хотя бы раз одновременно выплатить сумму, превышающую заданный уровень  $x$ ? И какова вероятность, что таких одновременных крупных выплат будет несколько? Ответить на эти и другие вопросы помогут сведения о распределении случайных величин  $N_x(t)$ .

Условия сходимости сумм вида (0.1) к нормальному закону изучались в [1]. Сходимость распределений случайных величин  $W_r(n)$  к распределению Пуассона при  $n \rightarrow \infty$  и логарифмическом росте  $r = r(n)$  в случае марковской цепи  $\{\xi_k, k \geq 1\}$  с состояниями 0 и 1 установил Раджарши [2]. Анисимов и Черняк [3] распространили этот результат на случай марковской цепи с конечным числом состояний, понимая под «успехом» попадание цепи в фиксированное подмножество состояний.

В работе автора [4] в предположении, что  $E e^{\varepsilon X} < \infty$  при некотором  $\varepsilon > 0$ , установлена равномерная по  $x$  оценка близости к предельному (при  $t \rightarrow \infty$ ) закону распределений случайных величин  $Z_t$ , где

$$Z_t = \max \{ t - S_{\mu(t)}, \max_{i \leq \mu(t)} X_i \}.$$

Отметим, что  $\{Z_t < x\} = \{N_x(t) = 0\}$ . Асимптотические свойства траекторий процесса  $\{Z_t, t \geq 0\}$  исследовались в статьях [5, 6 и др.].

В ряде работ изучалось распределение максимума  $R(n)$  длин серий единиц среди первых  $n$  элементов последовательности  $\xi_1, \xi_2, \dots$  нулей и единиц. Отметим, что  $R(n-1) = Z_n - 1$ , если  $X_i = \eta_i - \eta_{i-1}$ . Это равенство позволяет выводить из результатов для распределений случайных величин  $N_x(t)$  и  $Z_t$  соответствующие результаты для распределений случайной величины  $R(n)$ . Подробнее о распределении серий максимальной длины в случайных последовательностях см. [7—19].

В настоящей статье устанавливаются равномерные по  $x$  оценки скорости сходимости и асимптотические разложения в предельной теореме для распределений случайной величины  $N_x(t)$ . В качестве следствий основных результатов получены оценка скорости сходимости в предельной теореме для числа  $W_r(n)$  «длинных» серий «успехов», а также оценка скорости сходимости в предельной теореме для числа отрезков постоянства пуассоновского процесса.

## § 1. ОСНОВНЫЕ РЕЗУЛЬТАТЫ

Ниже используются следующие обозначения:

$$(u)_0 \equiv 1, (u)_m \equiv u(u-1)\dots(u-m+1), \binom{u}{m} = \frac{(u)_m}{m!} \\ (u \in \mathbb{R}, m \in \mathbb{N}),$$

$$K_* = \inf \{ x : P(X < x) > 0 \}, K^* = \sup \{ x : P(X < x) < 1 \}.$$

Введем семейство независимых случайных величин  $X_0^<, X_1^<, \dots; X_1^{\geq}, \dots$  с распределениями

$$P(X_m^< \in B) = P(X_m \in B \mid X_m < x), \quad (1.1)$$

$$P(X_m^{\geq} \in B) = P(X_m \in B \mid X_m \geq x),$$

где  $K_* < x < K^*$ . Положим  $S_0(k) = 0$ ,

$$S_m(k) = \sum_{i=0}^m \left( X_i^< \mathbf{1}_{\{i > k\}} + X_i^{\geq} \mathbf{1}_{\{i \leq k\}} \right) \quad (m \geq 1),$$

$$S_m^< = X_0^< + \dots + X_m^< \quad (m \geq 0), \quad S_m^{\geq} = X_1^{\geq} + \dots + X_m^{\geq} \quad (m \geq 1)$$

и определим случайные величины  $\{\tau_k, k \geq 0\}$  равенством

$$\tau_k \equiv \tau_k(r, x) = \min \{ m \geq -k : S_{m+k}(k) > t - x \}. \quad (1.2)$$

Пусть  $p \equiv p(x) = P(X \geq x)$ ,  $y^r e^{-y} \equiv 0$  при  $y = \infty$ ,  $r \in \mathbb{N}$ . Для произвольной случайной величины  $\tau$  определим функционал

$$H_{r,n}(\tau) \equiv H_{r,n,p}(\tau) = (1-p) E \tau^r \sum_{i=0}^{n-1} (-p)^i \sum_{j=0}^r \frac{E(\tau - E \tau)^{i+j}}{i! j!} \binom{E \tau + i + r}{r-j}.$$

В приводимых ниже теоремах 1.1—1.3 считается выполненным условие

(A) существуют постоянные  $D < \infty$  и  $D_* \in (K_*, K^*)$  такие, что при  $x > D_*$

$$\int_x^\infty P(X \geq y) dy \leq D P(X \geq x). \tag{1.3}$$

**Теорема 1.1.** Для любых  $n, k \in \mathbb{N}$  найдется константа  $c(k, n) < \infty$  (зависящая от распределения случайной величины  $X$ ) такая, что при  $t \geq c(k, n)$

$$\sup_{x \in B(t)} \left| P(N_x(t) = k) - H_{k,n}(\tau_k) - (1-p) \sum_{r=0}^{k-1} \{ H_{r,n}(\tau_k) - H_{r,n}(\tau_{k-1}-1) \} \right| \leq c(k, n) t^{-n/2},$$

где  $B(t) = \{x : D_* < x < \min(\sqrt{t}, K^*)\}$ .

**Замечание 1.1.** При  $x \notin B(t)$  вероятность  $P(N_x(t) = k)$  пренебрежимо мала по сравнению с правой частью этой оценки. Так, в [4] установлено, что

$$\sup \{ P(N_x(t) \neq 0) : x \geq \sqrt{t} \} \leq P(X \geq \sqrt{t}) E(\mu(t) + 1) \leq c q^{\sqrt{t}}$$

при некотором  $q < 1$ . Как будет показано в параграфе 3, величина  $\sup \{ P(N_x(t) = k) : 0 < x \leq D_* \}$  убывает при  $t \rightarrow \infty$  с экспоненциальной скоростью. Положим

$$M(t, x, k) = (t - x - k E X^2) / E X^2, \lambda_k \equiv \lambda_k(t, x) = p M(t, x, k). \tag{1.4}$$

Обозначим через  $\Pi(\cdot, \lambda)$  распределение Пуассона с параметром  $\lambda$ ,  $\Pi(k, \lambda) \equiv \Pi(\{k\}, \lambda)$ .

**Теорема 1.2.** Для любого  $k \in \mathbb{N}$

$$\sup_{x \in B_1(t)} \left| P(N_x(t) = k) - \Pi(k, \lambda_k) - \sum_{r=0}^{k-1} \{ \Pi(r, \lambda_k) - \Pi(r, \lambda_{k-1}) \} \right| = O(t^{-1}) \tag{1.5}$$

при  $t \rightarrow \infty$ , где  $B_1(t) = (K_*, K^* \wedge t/(k+2))$ . В случае  $k = 0$  соотношение (1.5) останется в силе, если опустить входящую в него сумму.

**Теорема 1.3.** Для любого  $k \in \mathbb{Z}^+$

$$\sup_{K_* < x < K^*} \left| P(N_x(t) = k) - \Pi(k, p t / E X) \right| = O(t^{-1} \ln t) \text{ при } t \rightarrow \infty. \quad (1.6)$$

**Замечание 1.2.** Как следует из результатов работы [15], устанавливаемый теоремой 1.3 порядок скорости сходимости является правильным.

**Замечание 1.3.** Из приводимого ниже соотношения (2.1) вытекает, что утверждения теорем 1.1—1.3 останутся в силе при замене  $N_x(t)$  на  $N_x^*(t) = \sum_{j=1}^{\mu(t)+1} 1 \{X_j \geq x\}$ , если при этом в формулах (1.2) и (1.4) заменить  $t-x$  на  $t$ .

Пусть  $\{\pi_s, s \geq 0\}$  — пуассоновский процесс с параметром  $\lambda$ ,  $\tilde{\eta}_i$  — момент  $i$ -го «скачка»,  $\tilde{\eta}_0 = 0$ ,  $X_i = \tilde{\eta}_i - \tilde{\eta}_{i-1}$ . Определяемая равенством (0.1) случайная величина  $N_x(t)$  есть число отрезков постоянства длины не менее  $x$  процесса  $\{\pi_s, s \in [0, t]\}$ . Из теоремы 1.3 вытекает

**Следствие 1.1.** Для любого  $k \in Z^+$

$$\sup_{0 < x < t} \left| P(N_x(t) = k) - \Pi(k, t \lambda e^{-\lambda x}) \right| = O(t^{-1} \ln t), \quad t \rightarrow \infty.$$

Рассмотрим последовательность Бернулли  $\{\xi_k, k \geq 1\}$  с параметром  $\rho \equiv P(\xi_1 = 1) \in (0, 1)$ . По-прежнему  $W_r(n)$  обозначает число серий единиц длины не менее  $r$  среди  $\xi_1, \dots, \xi_n$ . Положим  $\beta(r) = (1-\rho)\rho^r$ .

**Следствие 1.2.** Для любого  $k \geq 0$

$$\max_{1 \leq r \leq n} \left| P(W_r(n) = k) - \Pi(k, n \beta(r)) \right| = O(n^{-1} \ln n), \quad t \rightarrow \infty. \quad (1.8)$$

## § 2. ВСПОМОГАТЕЛЬНЫЕ УТВЕРЖДЕНИЯ

Автором [4] было показано, что  $P(N_x(t) = 0) = E(1-p)^{\tau_0(t, x)}$ . Этот результат дополняет

**Теорема 2.1.** При  $K_* < x < \min\{t, K^*\}$ ,  $k \geq 1$  справедливо следующее равенство:

$$P(N_x(t) = k) = G_k(\tau_k) + (1-p) \sum_{r=0}^{k-1} \{G_r(\tau_k) - G_r(\tau_{k-1}-1)\},$$

где  $G_r(\tau) \equiv G_{r,p}(\tau) = p^r E(1-p)^\tau \binom{\tau+r}{r}$ .

Доказательство опирается на равенство

$$\{N_x(t) = k\} = \left\{ \sum_{i=1}^{\nu(t-x)} 1 \{X_i \geq x\} = k \right\}, \quad (2.1)$$

где  $\nu(t) = \min\{m > 0: S_m > t\}$ . В справедливости (2.1) нетрудно убедиться, рассматривая по отдельности события  $\{N_x(t) = k, t - S_\mu(t) < x\}$  и

$\{N_x(t) = k, t - S_{\mu(t)} \geq x\}$ . Хорошо известно, что если случайные величины  $X_1, \dots, X_n$  независимы и  $P(X_i \in B_i) > 0$  при  $1 \leq i \leq n$ , то

$$P(X_1 + \dots + X_n \in B_0 \mid X_1 \in B_1, \dots, X_n \in B_n) = P(X_{(1)} + \dots + X_{(n)} \in B_0), \quad (2.2)$$

где  $X_{(1)}, \dots, X_{(n)}$  независимы и имеют распределения

$$P(X_{(m)} \in B) = P(X_m \in B \mid X_m \in B_m). \quad (2.3)$$

Из (2.1) и (2.2) выводим цепочку равенств

$$\begin{aligned} P(N_x(t) = k) &= \sum_{m \geq k} P \left( \sum_{i=1}^m 1 \{X_i \geq x\} = k, S_{m-1} \leq t - x < S_m \right) = \\ &= \sum_{m \geq k} p^k (1-p)^{m-k} \left\{ \binom{m-1}{k-1} P(S_{k-1}^{\geq} \leq t - x - S_{m-k}^{\leq} < S_k^{\geq}) + \right. \\ &\quad \left. + \binom{m-1}{k} P(S_{m-k-1}^{\leq} \leq t - x - S_k^{\geq} < S_{m-k}^{\leq}) \right\} = \\ &= \sum_{m \geq k} p^k (1-p)^{m-k} \left\{ \binom{m}{k} P(\tau_k = m-k) + \binom{m-1}{k-1} (P(\tau_k \leq m-k-1) - P(\tau_{k-1} \leq m-k)) \right\} = \\ &= \sum_{j \geq 0} p^k (1-p)^j \binom{j+k}{k} P(\tau_k = j) + \\ &+ \sum_{j \geq 0} p^k (1-p)^j \binom{j+k-1}{k-1} \{P(\tau_k \leq j-1) - P(\tau_{k-1} \leq j)\} \equiv I_1 + I_2 - I_3. \quad (2.4) \end{aligned}$$

Здесь использовано равенство  $\binom{m-1}{k-1} + \binom{m-1}{k} = \binom{m}{k}$ . Покажем, что при  $i \geq 0, k \geq 1$  и  $p \in [0, 1)$

$$p^k \sum_{j=i+1} (1-p)^j \binom{j+k-1}{k-1} = (1-p)^{i+1} \sum_{r=0}^{k-1} p^r \binom{i+r}{r}. \quad (2.5)$$

Действительно, пусть  $\xi_1, \xi_2, \dots$  — независимые случайные величины с распределением Бернулли  $B(p)$ ,  $\Sigma_n = \xi_1 + \dots + \xi_n$ ,  $\sigma_n = \max\{m: \Sigma_m \leq n\}$ . Через  $\Sigma_n^*$  и  $\sigma_n^*$  обозначим величины, определяемые аналогично  $\Sigma_n$  и  $\sigma_n$  с заменой  $\xi_i$  на  $1 - \xi_i$ ,  $i \geq 1$ . Заметим, что  $P(\sigma_{k-1} = j+k-1) = p^k (1-p)^j \binom{j+k-1}{k-1}$ . Поэтому левая часть (2.5) имеет вид

$$P(\sigma_{k-1} \geq i+k) = P(\Sigma_{i+k} \leq k-1) = P(\Sigma_{i+k}^* > i).$$

Аналогично убеждаемся, что  $P(\sigma_i^* = i+r) = (1-p)^{i+1} p^r \binom{j+r}{r}$  и, следовательно, правая часть (2.5) есть  $P(\sigma_i^* < i+k) = P(\Sigma_{i+k}^* > i)$ , что и требовалось доказать.

С учетом (2.5) имеем

$$I_2 - p^k \mathbf{P}(\tau_k \leq -1) \sum_{j \geq 0} (1-p)^j \binom{j+k-1}{k-1} =$$

$$= p^k \sum_{i \geq 0} \mathbf{P}(\tau_k = i) \sum_{j \geq i+1} (1-p)^j \binom{j+k-1}{k-1} = (1-p) \sum_{r=0}^{k-1} G_r(\tau_k). \quad (2.6)$$

Аналогично выводим

$$I_3 - p^k \mathbf{P}(\tau_{k-1} \leq 0) \sum_{j \geq 0} (1-p)^j \binom{j+k-1}{k-1} = (1-p) \sum_{r=0}^{k-1} G_r(\tau_{k-1}-1). \quad (2.7)$$

Заметим, что

$$\mathbf{P}(\tau_k \leq -r) = \mathbf{P}(S_{k-r}^{\geq} > t-x) = \mathbf{P}(\tau_{k-1} \leq -r+1) \quad (2.8)$$

при  $1 \leq r \leq k$ . Из (2.4) — (2.8) следует утверждение теоремы 2.1.

Лемма 2.1. Пусть выполнено условие (A). Тогда при  $x \geq D_*$

$$J_n(x) \equiv \int_x^{\infty} y^n \mathbf{P}(X \geq y) dy \leq D \mathbf{P}(X \geq x) n! \sum_{i=0}^n \frac{x^i D^{n-i}}{i!}.$$

Доказательство. Положим

$$p^*(x) = \int_x^{\infty} \mathbf{P}(X \geq y) dy.$$

Интегрируя по частям и пользуясь условием (A), получим при  $x \geq D_*$  рекуррентное неравенство

$$J_n(x) = - \int_x^{\infty} y^n d p^*(y) \leq D x^n \mathbf{P}(X \geq x) + D n J_{n-1}(x),$$

из которого вытекает требуемое соотношение.

Следствие 2.1. Пусть выполнено условие (A). Тогда при  $D_* \leq x < K^*$ ,  $h < 1/D$  справедливы неравенства

$$x^n \leq \mathbf{E}(X^{\geq})^n \leq n! \sum_{i=0}^n \frac{x^i D^{n-i}}{i!}, \quad (2.9)$$

$$\mathbf{E} \exp(h X^{\geq}) \leq e^{hx} (1-hD)^{-1}. \quad (2.10)$$

Доказательство. Левое неравенство в (2.9) следует из (1.1), а правое — из леммы 2.1 и равенств

$$\mathbf{P}(X \geq x) \mathbf{E}(X^{\geq})^n = x^n \mathbf{P}(X \geq x) + \int_x^{\infty} (y^n - x^n) \mathbf{P}(X \in dy) =$$

$$= x^n \mathbf{P}(X \geq x) + n J_{n-1}(x).$$

Для доказательства неравенства (2.10) достаточно воспользоваться соотношением

$$E \exp(h X^{\geq}) = \sum_{i \geq 0} \frac{E(h X^{\geq})^i}{i!}$$

и формулой (2.9). Из соотношения (2.10) следует, что  $E \exp(h X) < \infty$  при  $0 \leq h < 1/D$ . Именно, из неравенства  $E e^{hX} \leq E e^{hX^{\geq}}$  и соотношения (2.10) при  $x = D_*$  вытекает оценка

$$E \exp(h X) \leq (1 - hD)^{-1} e^{hD_*}. \quad (2.11)$$

Следующая лемма дает условие, достаточное для выполнения условия (А).

**Лемма 2.2.** *Предположим, что найдутся число  $D_* > K_*$  и интегрируемая функция  $f(\cdot) \geq 0$  такие, что при  $x \geq D_*$  справедлива оценка*

$$P(X \geq x + t \mid X \geq x) \leq f(t) \quad (t \geq 0).$$

Тогда имеет место условие (А).

**Замечание 2.1.** Условие (А) выполнено, если для некоторого  $h > 0$  функция  $H(x) = e^{hx} P(X \geq x)$  не возрастает при  $x > 1/h$ .

Доказательство леммы 2.2. При  $x \geq D_*$  имеем

$$\int_x^{\infty} \frac{P(X \geq y) dy}{P(X \geq x)} = \int_x^{\infty} P(X \geq y \mid X \geq x) dy \leq \int_0^{\infty} f(t) dt < \infty.$$

Лемма 2.2 доказана.

**Замечание 2.2.** Нетрудно показать, что равенство в (1.3) достигается при всех  $x \geq 0$  тогда и только тогда, когда случайная величина  $X$  имеет экспоненциальное распределение со средним  $EX = D$ .

Положим  $T \equiv T(t, x, k) = (\tau_k - E\tau_k) t^{-1/2}$ . Ниже буквами  $\epsilon, \delta, q, c, C$  (с индексами и без них) обозначаются различные положительные константы.

**Теорема 2.2.** *Пусть выполнено условие (А). Если  $w(t) \geq 0$  и  $w(t) \rightarrow 0$  при  $t \rightarrow \infty$ , то найдется число  $\delta > 0$  такое, что при  $t \geq 1/\delta$*

$$E \exp(\delta |T|) \leq 1/\delta \quad (2.12)$$

равномерно по  $x \in B(t)$ ,  $k \leq w(t)\sqrt{t}$ .

Доказательство. Пусть  $x \in B(t)$ ,  $k \leq w(t)\sqrt{t}$ . Обозначим

$$\bar{S}_m^< = S_m^< - E S_m^<, \quad \bar{S}_m^{\geq} = S_m^{\geq} - E S_m^{\geq}, \quad \nu(t, x) = \min \{m : S_m^< > t\}$$

(присутствие индекса  $x$  в определении  $\nu(t, x)$  объясняет формула (1.1)).

Отметим, что  $\{\tau_k > i\} = \{\nu(t - x - S_k^{\geq}, x) > i\}$  при  $i \geq 0$ . Поэтому верно равенство  $E\{\tau_k; \tau_k \geq 0\} = E\nu(t - x - S_k^{\geq}, x)$ . Пользуясь известным (см. [20]) неравенством  $t \leq E X^< E \nu(t, x) \leq t + E(X^<)^2 / E X^<$ , получаем

$$-(k-1) E X^< \leq E X^< E \tau_k - (t - x - k E X^{\geq}) \leq c^* \quad (2.13)$$

при всех достаточно больших  $t$ . Положим

$$m \equiv m(t, x, k, y) = \lfloor (t - x - k E X^{\geq}) / E X^< + y\sqrt{t} \rfloor - k + 1 \quad (y > 0).$$

Тогда

$$\begin{aligned} P(T > y) &\leq P(\tau_k > m) = P(S_m^< + S_k^> \leq t - x) \leq \\ &\leq P(\bar{S}_m^< + \bar{S}_k^> \leq -EX^<(y\sqrt{t} - k)). \end{aligned}$$

Выберем число  $t_0$  так, что  $2w(t) \leq 1$  при  $t > t_0$ . Тогда при  $t \geq t_0$ ,  $y \geq 1$  справедлива оценка

$$P(T > y) \leq P(\bar{S}_m^< + \bar{S}_k^> \leq -c_0 y \sqrt{t}), \quad (2.14)$$

где  $2c_0 = \inf \{EX^<: x > D_*\}$ . Из (2.9) при  $n = 1$  получаем неравенства

$$x \leq EX^> \leq x + D. \quad (2.15)$$

Поэтому  $EX^> - X^> \leq D$ . Следовательно, при  $t \geq t_0$ ,  $y \geq 1$ ,  $D_* < x < K^*$

$$P(T > y) \leq P(-\bar{S}_m^< + kD \geq c_0 y \sqrt{t}). \quad (2.16)$$

В [21] показано, что если случайные величины  $Y_1, \dots, Y_n$  независимы,  $EY_i = 0$ ,  $|Y_i| \leq C$ ,  $\Sigma_n = Y_1 + \dots + Y_n$ , то

$$e^{-hz} E \exp(h \Sigma_n) \leq e^{-hz/2} \leq \exp(-z^2/4(Cz + D \Sigma_n)) \quad (z \geq 0),$$

где  $h = \min\{1/C, z/D \Sigma_n\}/2$ . Применяя эту оценку при  $n = m$ ,  $C = \sqrt{t}$  и  $Y_i = -X_i^< + EX_i^<$ ,  $1 \leq i \leq m$ , и учитывая (2.16), получим

$$\begin{aligned} P(T > y) &\leq \exp(Dkh - c_0 h y \sqrt{t}) E \exp(-h \bar{S}_m^<) \leq \\ &\leq \exp\left(Dk/2\sqrt{t} - c_0^2 y^2 t / 4(c_0 y t + m D X^<)\right) \end{aligned}$$

при  $y \geq 1$ ,  $t \geq t_0 + D_*^2$ . Заметим, что  $D X^< \leq c_1 < \infty$  при  $x \geq D_*$ . Поэтому при  $y \geq 1$  и всех достаточно больших  $t$

$$P(T > y) \leq \exp(Dw(t) - y^2/(c_2 y + c_3)) \leq 2e^{-\epsilon y}, \quad (2.17)$$

где  $\epsilon > 0$  не зависит от  $t, x, y, k$ . Следовательно,

$$E\{\exp(\delta T); T \geq 0\} \leq c_4 < \infty, \quad (2.18)$$

если  $\delta \in (0, 1)$  достаточно мало. Положим

$$m^* \equiv m^*(t, x, k, y) = \max[0, (t - x - kEX^> + c^*)/EX^< - y\sqrt{t}].$$

Тогда при  $1 \leq y < (k + E\tau_k)/\sqrt{t}$ ,  $t \geq t_0$

$$\begin{aligned} P(T \leq -y) &\leq P(\bar{S}_m^< + \bar{S}_k^> > t - x) \leq \\ &\leq P(\bar{S}_m^< + \bar{S}_k^> > 2c_0 y \sqrt{t} - c^*) \leq P(\bar{S}_m^< + \bar{S}_k^> > c_0 y \sqrt{t}). \end{aligned}$$

Так как  $P(T \leq -y) = 0$  при  $y \geq (E\tau_k + k)/\sqrt{t}$ , для всех  $y \geq 1$  справедлива оценка

$$P(T \leq -y) \leq e^{-c_0 h y \sqrt{t}} E \exp(h \bar{S}_{m^*}^<) E \exp(h \bar{S}_k^>),$$

где  $t > t_0$ ,  $h = \min\{t^{-1/2}, c_0 y \sqrt{t}/D \bar{S}_{m^*}^<\}/2$ . Из неравенств (2.10) и (2.15) выводим



$$E \exp(h \bar{S}_k^z) \leq (1 - hD)^{-k} \leq (1 - D/2\sqrt{t})^{-w(t)\sqrt{t}} = 1 + o(1) \quad (2.19)$$

при  $t \rightarrow \infty$ . Отсюда аналогично выводу оценки (2.17) получим: найдется  $\varepsilon > 0$  такое, что при  $x \in B(t)$ ,  $y \geq 1$ ,  $k \leq v(t)\sqrt{t}$  и всех достаточно больших  $t$  выполняется неравенство  $P(T \leq -y) \leq 2e^{-\varepsilon y}$ . Следовательно, при  $\delta < \varepsilon$ ,  $x \in B(t)$ ,  $k \leq w(t)\sqrt{t}$  и достаточно больших  $t$

$$E \{ \exp(-\delta T); T < 0 \} \leq c_4 < \infty. \quad (2.20)$$

Объединяя (2.18) и (2.20), получим утверждение теоремы 2.2.

### § 3. ДОКАЗАТЕЛЬСТВА ОСНОВНЫХ РЕЗУЛЬТАТОВ

Доказательство теоремы 1.1. Заметим, что при  $n \geq 1$

$$(1-p)^b = \sum_{i=0}^{n-1} (-p)^i \binom{b}{i} + (-p)^n \binom{b}{n} (1-\theta p)^{b-n},$$

где  $0 < \theta < 1$ . Тем самым

$$p^r E (1-p)^\tau (\tau+r)_r = p^r (1-p)^{E\tau} \sum_{i=0}^{n-1} (-p)^i E \binom{b}{i} (\tau+r)_r + p^r (1-p)^{E\tau} (-p)^n E \binom{b}{n} (\tau+r)_r (1-\theta p)^{b-n},$$

где  $r \geq 0$ ,  $b \equiv \tau - E\tau$ .

Оценим второе слагаемое в правой части этого равенства при  $\tau = \tau_k$  и  $x \in B(t)$ . Заметим предварительно, что

$$(1-p)^{E\tau} (1-\theta p)^{b-n} \leq (1-p)^{\min\{\tau-n, E\tau\}}. \quad (3.1)$$

Разбивая пространство элементарных исходов на события  $\{\tau < (1-\delta)E\tau\}$  и  $\{\tau \geq (1-\delta)E\tau\}$  и принимая во внимание неравенство  $|b| 1_{\{\tau < (1-\delta)E\tau\}} \leq k + E\tau$ , убеждаемся, что при  $x \in B(t)$  и всех достаточно больших  $t$  справедливы оценки

$$(pt)^{r+n} P(\tau < (1-\delta)E\tau) \leq c_1 t^{-n/2}, \quad (3.2)$$

$$p^{r+n} (1-p)^{(1-\delta)E\tau} E |b|^n | \tau |^r \leq c_2 t^{-n/2}. \quad (3.3)$$

Действительно, ввиду (2.12), (2.13) и (2.15) левая часть неравенства (3.2) при  $x \in B(t)$  не превосходит  $c_2 q^{\sqrt{t}}$  ( $0 < q < 1$ ). В силу теоремы 2.2 при  $x \in B(t)$  имеем

$$E |b|^n |b + E\tau|^r \leq c_3 t^{r+n/2}. \quad (3.4)$$

Поэтому левая часть (3.3) при  $x \in B(t)$  не превосходит величины

$$c_4 t^{-n/2} (pt)^{r+n} e^{-c_5 pt} \leq c_6 t^{-n/2}.$$

На основе (3.1)—(3.4) заключаем, что при  $\tau = \tau_k$ ,  $r \geq 0$ ,  $t \rightarrow \infty$  справедливо соотношение

$$\begin{aligned} \sup_{x \in B(t)} \left| p^r E(1-p)^\tau (\tau+r)_r - p^r (1-p)^{E\tau} \sum_{i=0}^{n-1} (-p)^i E \binom{b}{i} (\tau+r)_r \right| = \\ = O(t^{-n/2}). \end{aligned} \quad (3.5)$$

Аналогично убеждаемся в справедливости (3.5) при  $\tau = \tau_k + 1$  и при  $\tau = \tau_{k-1}$ . Пользуясь формулой Вандермонда [23, с. 8], выводим

$$\begin{aligned} (b)_i (\tau+r)_i &= (b)_i (\{b-i\} + \{E\tau+r+i\})_i = \\ &= \sum_{j=0}^r \binom{r}{j} (b)_{i+j} (E\tau+r+i)_{r-j}. \end{aligned} \quad (3.6)$$

Ввиду теоремы 2.1 и формул (3.5), (3.6) приходим к утверждению теоремы 1.1.

Доказательство теоремы 1.2. Из теоремы 1.1 и соотношения (3.5) при  $n = 2$  имеем

$$\begin{aligned} \sup_{x \in B(t)} \left| P(N_x(t) = k) - (1-p)^{E\tau_k} H_{r,n}^*(\tau_k) - \sum_{r=0}^{k-1} \left\{ (1-p)^{E\tau_{k+1}} H_{r,n}^*(\tau_k) - \right. \right. \\ \left. \left. - (1-p)^{E\tau_{k-1}} H_{r,n}^*(\tau_{k-1}-1) \right\} \right| = O(t^{-1}) \quad \text{при } t \rightarrow \infty, \end{aligned} \quad (3.7)$$

где  $H_r^*(\tau) \equiv H_{r,p}^*(\tau) = p^r E \binom{\tau+r}{r} (1 - (\tau - E\tau)p)$ . Раскладывая выражение  $(\tau+r)_r \equiv (\{r+E\tau\} + \{\tau-E\tau\})_r$  по степеням  $\{r+E\tau\}$ , с помощью теоремы 2.2 выводим:

$$|E(\tau+r)_r (\tau-E\tau)| \leq c_1 t^r \quad (3.8)$$

равномерно по  $D_* < x < \sqrt{t}$ ,  $0 \leq r \leq k$ ; здесь в качестве  $\tau$  берется  $\tau_k$  или  $\tau_{k-1}-1$ . Из (2.13) и (2.15) следует

$$(1-p)^{E\tau} p^{r+1} t^r \leq t^{-1} (pr)^{r+1} e^{-c_2 p t} \leq c_3 t^{-1} \quad (3.9)$$

при  $x \in B(t)$ ,  $0 \leq r \leq k$ , и аналогично

$$|E(\tau+r)_r - (E\tau)^r| \leq c_4 t^{r-1}, \quad (1-p)^{E\tau} p^r t^{r-1} \leq c_4 t^{-1}. \quad (3.10)$$

Объединяя (3.7)–(3.10), получаем при  $t \rightarrow \infty$

$$\begin{aligned} \sup_{x \in B(t)} |P(N_x(t) = k) - p^k (1-p)^{E\tau_k} (E\tau_k)^k / k! - \\ - \sum_{r=0}^{k-1} p^r \left\{ (1-p)^{E\tau_{k+1}} (E\tau_k)^r - (1-p)^{E\tau_{k-1}} (E\tau_{k-1}-1)^r \right\}| = O(t^{-1}). \end{aligned} \quad (3.11)$$

Так как в силу (2.13)

$$|E\tau_k - M(t, x, k)| \leq c_5 \quad (3.12)$$

при  $x \in B(t)$ , имеем

$$\begin{aligned} \Delta_1(r) &\equiv (p E \tau_k)^r \left| (1-p)^{E \tau_k} - (1-p)^{M(t, x, k)} \right| \leq \\ &\leq (p E \tau_k)^r (1-p)^{E \tau_k} | (1-p)^{\pm c_5} - 1 |. \end{aligned} \quad (3.13)$$

Пользуясь (3.9) и неравенством

$$|e^x - e^y| \leq |x - y| e^{\max(x, y)} \quad (x, y \in \mathbb{R}), \quad (3.14)$$

а также очевидным соотношением

$$|\ln(1-p)| \leq p / (1-p), \quad (3.15)$$

получим, что при  $x \in B(t)$ ,  $0 \leq r \leq k$

$$\Delta_1(r) \leq c_6 t^{-1} (pt)^{r+1} e^{-c_2 pt} \leq c_7 t^{-1}. \quad (3.16)$$

Из (3.12) следует также, что при  $x \in B(t)$

$$\begin{aligned} (1-p)^{M(t, x, k)} p^r \left| (E \tau_k)^r - (M(t, x, k))^r \right| &\leq \\ &\leq c_8 p^r t^{r-1} e^{-c_2 pt} \leq c_9 t^{-1}. \end{aligned} \quad (3.17)$$

С помощью неравенств (3.14) и (3.15) убеждаемся, что при  $x \in B(t)$  выполняется соотношение

$$\begin{aligned} (p M(t, x, k))^r \left| (1-p)^{M(t, x, k)} - e^{-p M(t, x, k)} \right| &\leq \\ &\leq c_{10} p^{r+2} t^{r+1} e^{-c_2 pt} = O(t^{-1}). \end{aligned} \quad (3.18)$$

Неравенства (3.13), (3.16), (3.17) останутся в силе, если в них заменить  $\tau_k$  на  $\tau_k + 1$  либо  $\tau_k$  и  $M(t, x, k)$  — на  $\tau_{k-1} - 1$  и  $M(t, x, k-1)$  (или на  $M(t, x, k-1) + \text{const}$ ), соответственно. Положим

$$\Delta(t, x, k) = \left| P(N_x(t) = k) - \Pi(k, \lambda_k) - \sum_{r=0}^{k-1} \{ \Pi(r, \lambda_k) - \Pi(r, \lambda_{k-1}) \} \right|.$$

В силу (3.11)

$$\sup_{x \in B(t)} \Delta(t, x, k) = O(t^{-1}), \quad (3.19)$$

причем данное соотношение останется справедливым, если вместо параметра  $\lambda_{k-1}$  взять  $\lambda_{k-1} + c_{11} p$ . Аналог соотношения (3.19) для случая  $k = 0$  доказан в работе автора [4].

Заметим, что  $E X^< \leq D_*$  при  $K_* < x \leq D_*$ . Следовательно,

$$\begin{aligned} \lambda_k &= \left( (t-x)p - k E \{ X; X \geq x \} \right) / E X^< \geq \\ &\geq \left( (t-D_*) P(X \geq D_*) - k E X \right) / D_* \equiv M^*(t, k) \end{aligned}$$

при  $K < x \leq D_*$ . Однако

$$\begin{aligned} &(p M(t, x, k))^r \exp(-p M(t, x, k)) \leq \\ &\leq (p M^*(t, k))^r \exp(-p M^*(t, k)) \quad (0 \leq r \leq k), \end{aligned}$$

как только  $M^*(t, k) \geq k$ . Поэтому для всякого  $k \in \mathbb{Z}^+$  найдется  $\varepsilon > 0$  такое, что при  $t \geq 1/\varepsilon$

$$\sup_{K_* < x < D^*} \Delta(t, x, k) \leq e^{-\varepsilon t}. \quad (3.20)$$

Из (3.19) и (3.20) следует утверждение теоремы 1.2 в случае  $K^* < \infty$ .

Предположим, что  $K^* = \infty$ . При  $x \geq \sqrt{t}$  ввиду (1.4) и (2.11) имеем

$$\lambda_k + \lambda_{k-1} \leq 2t \mathbf{P}(X \geq \sqrt{t}) / \mathbf{E}\{X; X < \sqrt{t}\} \leq c_{12} t q^{\sqrt{t}},$$

где  $0 < q < 1$ . Поэтому при  $r \in \mathbb{N}$ ,  $k \in \mathbb{Z}^+$

$$\sup_{\sqrt{t} \leq x \leq K(t)} (1 - e^{-\lambda_k}) + \sup_{\sqrt{t} \leq x \leq K(t)} \Pi(k, \lambda_k) \leq c_{13} t^{k+1} q^{\sqrt{t}}, \quad (3.21)$$

где  $K(t) = \min\{K^*, t(k+2)^{-1}\}$ . Из (3.19)—(3.21) следует утверждение теоремы 1.2.

Доказательство теоремы 1.3. Положим

$$\Delta^+(t, x, k) = \left| \mathbf{P}(N_x(t) = k) - \Pi(k, pM(t, x, k)) \right|.$$

Покажем, что при  $t \rightarrow \infty$

$$\sup_{D_* < x < K(t)} \Delta^+(t, x, k) = O(t^{-1} \ln t). \quad (3.22)$$

Ввиду (3.19)—(3.21) достаточно показать, что для  $r \in \mathbb{Z}^+$ ,  $k \in \mathbb{N}$  при  $t \rightarrow \infty$

$$\sup_{x \in B(t)} |\Pi(r, pM(t, x, k)) - \Pi(r, pM(t, x, k-1))| = O(t^{-1} \ln t). \quad (3.23)$$

Из (1.4), (2.15) выводим: при  $x \in B(t)$

$$|M(t, x, k) - M(t, x, k-1)| \leq cx. \quad (3.24)$$

Отсюда аналогично выводу неравенства (3.17) получим при  $x \in B(t)$  и всех достаточно больших  $t$

$$\begin{aligned} \Delta_2(r) &\equiv |(pM(t, x, k))^r - (pM(t, x, k-1))^r| e^{-pM(t, x, k-1)} \leq \\ &\leq c_1 x p^r t^{r-1} e^{-c_2 p t}. \end{aligned} \quad (3.25)$$

Лемма 3.1. При  $x \geq K_*$ ,  $t \geq 2$  справедливо неравенство

$$x \mathbf{P}(X \geq x) \leq c_3 t^{-1} (\ln t) \max\{1, t \mathbf{P}(X \geq x)\}.$$

Доказательство. Положим  $\varphi \equiv \varphi(t, x) = t \mathbf{P}(X \geq x)$ . Ввиду (2.11) имеет место оценка  $\varphi \leq c_4 t e^{-\delta x}$ , где число  $\delta > 0$  такое, что  $\mathbf{E} \exp(\delta X) < \infty$ . Поэтому  $\delta x \leq \ln(c_4 t) - \ln \varphi$ . Следовательно,

$$\delta x \varphi \leq \begin{cases} \varphi \ln(c_4 t), & \text{если } \varphi \geq 1, \\ \ln(c_4 t) + 1/e, & \text{если } 0 \leq \varphi \leq 1. \end{cases}$$

Лемма 3.1 доказана.

Возвращаясь к (3.25), замечаем, что  $\Delta_2(0) \equiv 0$ , а при  $r \in \mathbb{N}$  ввиду леммы 3.1

$$\Delta_2(r) \leq c_5 t^{-1} (\ln t) \max\{1, pt\} (pt)^{r-1} e^{-c_2 pt} \leq c_6 t^{-1} \ln t, \quad (3.26)$$

где  $p = P(X \geq x)$ . Используя (3.24) и действуя как при выводе оценки (3.16), заключаем, что при  $x \in B(t)$ ,  $r \in \mathbb{Z}^+$  и достаточно больших  $t$

$$(\lambda_k)^r \left| e^{-\lambda_k} - e^{-\lambda_{k-1}} \right| \leq c_7 x p^{r+1} t^r e^{-c_2 pt} \leq c_8 t^{-1} \ln t. \quad (3.27)$$

Из (3.26) и (3.27) вытекает (3.23) и, следовательно, (3.22).

Из (1.4) и (2.15) следует, что при  $k \in \mathbb{Z}^+$  при  $x \in B(t)$  справедливо неравенство  $|M(t, x, k) - t/EX^<| \leq c_9 x$ , с помощью которого аналогично выводу соотношения (3.23) получим

$$\sup_{x \in B(t)} \left| \Pi(k, pM(t, x, k)) - \Pi(k, pt/EX^<) \right| = O(t^{-1} \ln t). \quad (3.28)$$

Нетрудно видеть, что оценки (3.20) и (3.21) останутся справедливыми при замене  $M(t, x, k)$  на  $t/EX^<$ . Отсюда с учетом (3.22) и (3.28) приходим к соотношению

$$\sup_{K_1 < x < K_2} \left| P(N_x(t) = k) - \Pi(k, pt/EX^<) \right| = O(t^{-1} \ln t). \quad (3.29)$$

Если  $EX^< > 0$  при  $x = D_*$ , то ввиду условия (A) и соотношения (2.15) при  $x > D_*$  справедлива оценка

$$\left| 1/EX - 1/EX^< \right| \leq c_{10} x p. \quad (3.30)$$

Подобно тому, как с помощью (3.24) было установлено соотношение (3.22), из (3.30) нетрудно вывести, что при  $t \rightarrow \infty$

$$\sup_{K_1 < x < K_2} \left| \Pi(k, pt/EX^<) - \Pi(k, pt/EX) \right| = O(t^{-1} \ln t). \quad (3.31)$$

Из этого соотношения и (3.29) следует (1.6). Теорема 1.3 доказана.

Доказательство следствия 1.1 ввиду его простоты опускается.

Доказательство следствия 1.2. Заметим, что при  $n \rightarrow \infty$

$$\sup_r \left| \Pi(k, n\beta(r)) - \Pi(k, (n+1)\beta(r)) \right| = O(n^{-1}).$$

Проверка этого соотношения проводится аналогично выводу оценок (3.16) и (3.17).

Докажем утверждение, сформулированное в замечании 1.1. Ввиду (2.1)

$$\begin{aligned} P(N_x(t) = k) &\leq P\left(\sum_{i=1}^{\nu(t-x)} 1\{X_i \geq x\} \leq k\right) \leq \\ &\leq P(\nu(t-x) < m_*) + P\left(\sum_{i=1}^{m_*} 1\{X_i \geq x\} \leq k\right), \end{aligned}$$

где  $m_* \equiv m_*(t, x) = [(1-\delta)E\nu(t-x)]$ ,  $0 < \delta < 1$ . Следовательно,

$$P(N_x(t) = k) \leq \\ \leq P(S_{m_*} - ES_{m_*} > \delta t + c_1) + (1+m_*)^k \{P(X < x)\}^{m_*-k}.$$

Заметим, что  $P(X < x) \leq P(X < D_*) < 1$  при  $0 < x \leq D_*$ . Пользуясь результатами о вероятностях больших отклонений для сумм независимых случайных величин [22, гл. 8, п. 8] и неравенством Лордена для функции восстановления (см. [20]), получим экспоненциальный порядок убывания к нулю при  $t \rightarrow \infty$  величины  $\sup \{P(N_x(t) = k) : 0 < x < D_*\}$ , что и требовалось доказать.

**Замечание 3.1.** Следствие 1.2 можно обобщить на случай  $\xi_i = 1\{Y_i \in A\}$ ,  $A = \{1, 2, \dots, N\}$ , где  $\{Y_k, k \geq 1\}$  - однородная цепь Маркова с возможными состояниями  $\{0, 1, \dots, N\}$ .

Пусть  $\eta_0 = 0$ ,  $\eta_i$  - момент появления  $i$ -го нуля в последовательности  $\{Y_k, k \geq 1\}$ . Введем обозначение  $\beta(r) = P(\eta_2 - \eta_1 > r) / E(\eta_2 - \eta_1)$ . Если  $P(Y_1 = 0) = 1$ , то справедливость обобщения формулы (1.8) очевидна (случайные величины  $X_i = \eta_i - \eta_{i-1}$ ,  $i \geq 1$ , независимы). В противном случае следует рассмотреть независимую цепь Маркова с сосредоточенным в  $\{0\}$  начальным распределением и теми же переходными вероятностями и применить прием «склеивания» подобно тому, как это было сделано в [16].

Автор благодарен А. М. Зубкову и Д. А. Коршунову за замечания, способствовавшие улучшению изложения, а также редакторам данного сборника и А. А. Добрынину и С. Ю. Сгоннику за техническое содействие.

#### СПИСОК ЛИТЕРАТУРЫ

1. Smith W. L. Regenerative stochastic processes // Proc. Roy. Soc. London. A.—1955.—V. 232.—P. 6–31.
2. Rajarshi M. B. Success runs in a two-state Markov chain // J. appl. probab.—1974.—V. 11.—P. 190–192; 1977.—V. 14.—P. 661.
3. Анисимов В. В., Черняк А. И. Предельные теоремы для некоторых редких функционалов на цепях Маркова и полумарковских процессах // Теор. вероятн. матем. статист.—1982.—Т. 26.—С. 1–6.
4. Новак С. Ю. О распределении максимума случайного числа случайных величин // Теория вероятностей и ее применения.—1991.—Т. 36, № 4.—С. 675–681.
5. Csaki E., Erdős P., Révész P. On the length of the longest excursion // Z. Wahrscheinlichkeitstheor. und Verw. Geb.—1985.—B. 68, N 3.—P. 65–382.
6. Révész P., Willekens E. On the maximal distance between two renewal epochs // Stochast. processes and appl.—1987.—V. 27.—P. 21–41.
7. Erdős P., Révész P. On the length of the longest head-run // Colloq. Math. Soc. J. Bolyai : Topics inform. theory.—1975.—V. 16.—P. 219–228.
8. Guibas L. J., Odlyzko A. M. Long repetitive patterns in random sequences // Z. Wahrscheinlichkeitstheor. und Verw. Geb.—1980.—B. 53, N 3.—P. 241–262.

9. Самарова С. С. О длине максимальной серии успехов для марковской цепи с двумя состояниями // Теория вероятностей и ее применения.—1981.—Т. 26, № 3.—С. 510–520.
10. Kusolitsch N. Longest runs in Markov chains // Probab. Statist. Inference.—1982.—P. 223–230.
11. Mory T. F., Szekely G. Asymptotic independence of «pure head» stopping times // Statist. Probab. Letters.—1984.—V. 2, N 1.—P. 5–8.
12. Gordon L., Schilling M. F., Waterman M. S. An extreme value theory for long head runs // Probab. Th. Rel. Fields.—1986.—Vr. 72, N 2.—P. 279–287.
13. Grill K. Erdos-Revesz type bounds for the length of the longest run from a stationary mixing sequence // Probab. Th. Rel. Fields.—1987.—V. 75, N 1.—P. 77–85.
14. Новак С. Ю. Об отрезках времени постоянного пребывания однородной марковской цепи в фиксированном подмножестве состояний // Сиб. мат. журн.—1988.—Т. 29, № 1.—С. 129–140.
15. Новак С. Ю. Асимптотические разложения в задаче о максимуме длин серий «успехов» в марковской цепи с двумя состояниями // Тр. Ин-та математики / АН СССР. Сиб. отд-ние.—1989.—Т. 13.—С. 136–147.
16. Новак С. Ю. Скорость сходимости в задаче о максимуме длин серий «успехов» // Сиб. мат. журн.—1991.—Т. 32, № 5.—С. 113–118.
17. Arratia R., Goldstein L., Gordon L. Two moments suffice for Poisson approximation: the Chen-Stein method // Ann. probab.—1989.—V. 17.—P. 9–25.
18. Arratia R., Gordon L., Waterman M. S. The Erdos-Renyi law in distribution, for coin tossing and sequence matching // Ann. statist.—1990.—V. 18.—P. 539–570.
19. Uspensky J. V. Introduction to mathematical probability.—McGraw-Hill Book Company Inc., 1937.
20. Carlsson H., Nerman O. An alternative proof of Lorden's renewal inequality // Adv. appl. probab.—1986.—V. 18, N 4.—P. 1015–1016.
21. Бернштейн С. Н. Теория вероятностей.—М.-Л.: Гостехиздат, 1946.
22. Боровков А. А. Теория вероятностей.—М.: Наука, 1986.
23. Riordan J. Combinatorial identities.—John Wiley & Sons, 1968.