

Provided for non-commercial research and educational use.
Not for reproduction, distribution or commercial use.

Serdica

Bulgariacae mathematicae
publicationes

Сердика

Българско математическо
списание

The attached copy is furnished for non-commercial research and education use only.
Authors are permitted to post this version of the article to their personal websites or
institutional repositories and to share with other researchers in the form of electronic reprints.

Other uses, including reproduction and distribution, or selling or
licensing copies, or posting to third party websites are prohibited.

For further information on
Serdica Bulgaricae Mathematicae Publicationes
and its new series Serdica Mathematical Journal
visit the website of the journal <http://www.math.bas.bg/~serdica>
or contact: Editorial Office
Serdica Mathematical Journal
Institute of Mathematics and Informatics
Bulgarian Academy of Sciences
Telephone: (+359-2)9792818, FAX:(+359-2)971-36-49
e-mail: serdica@math.bas.bg

ПРЕДЕЛЬНЫЕ ТЕОРЕМЫ ДЛЯ ОЦЕНОК ИНДИВИДУАЛЬНЫХ ХАРАКТЕРИСТИК В ПРОЦЕССЕ ГАЛЬТОНА—ВАТСОНА

НИКОЛАЙ М. ЯНЕВ

Исследуются непараметрические оценки для индивидуальных вероятностей и индивидуального математического ожидания в ветвящемся процессе Гальтона—Ватсона. Получены предельные теоремы, когда начальное число частиц n и время стремятся к бесконечности.

1. Введение. Пусть на вероятностном пространстве (Ω, \mathcal{F}, P) задана последовательность независимых, целочисленных, одинаково распределенных случайных величин $\{Y_i\}_{i=1}^{\infty}$ с распределением

$$(1) \quad p_k = P\{Y_i = k\}, \quad \sum_{k=0}^{\infty} p_k = 1, \quad m = E Y_i, \quad \sigma^2 = D Y_i.$$

Тогда ветвящийся процесс Гальтона—Ватсона можно определить следующим конструктивным образом

$$(2) \quad \begin{cases} Z_0 = n, \quad Z_1 = Y_1 + \dots + Y_{Z_0}, \quad Z_2 = Y_{Z_0+1} + \dots + Y_{Z_0+Z_1}, \\ \dots \\ Z_{t+1} = Y_{Z_0+\dots+Z_{t-1}+1} + \dots + Y_{Z_0+\dots+Z_t} \dots \end{cases}$$

Случайные величины $\{Y_i\}$ можно интерпретировать как числа потомства из одной частицы за одно поколение, а $\{p_k\}$, m и σ^2 , определенных в (1), будем называть индивидуальными характеристиками.

Введем так же и индивидуальную производящую функцию

$$(3) \quad F(s) = E s^{Y_i} = \sum_{k=0}^{\infty} p_k s^k, \quad |s| \leq 1.$$

Чтобы подчеркнуть, что процесс начинается n -частицами, т. е. $Z_0 = n$, в дальнейшем всегда будем писать $Z_t(n)$, $t = 0, 1, 2, \dots$ Тогда

$$(4) \quad Z_t(n) = \sum_{i=1}^n Z_t^{(i)},$$

где $Z_t^{(i)}$ — число частиц в t -ом поколении, получившихся из i -ой начальной частицы, причем $\{Z_t^{(i)}\}_{i=1}^n$ — независимые, одинаково распределенные с $Z_t = Z_t(1)$ случайные величины.

Поскольку нас будет интересовать асимптотическое поведение некоторых функций от процесса $Z_t(n)$ при $n \rightarrow \infty$, то будем считать, что процесс определен на вероятностном пространстве (Ξ, \mathcal{A}, P) , которое является произведением (см. [5]) вероятностных пространств $(\Omega^{(i)}, \mathcal{F}^{(i)}, P^{(i)})$, связанных с процессами $Z_t^{(i)}$, $i = 1, 2, \dots$

Пусть $Z_{tk}(n)$ обозначает число частиц в t -м поколении, имеющих k потомков в следующем $(t+1)$ -м поколении. Тогда, как показал Т. Харрис [17] (см. также [13] и [20]),

$$(5) \quad \hat{p}_k(n, t) = \sum_{i=0}^{t-1} Z_{ik}(n) / \sum_{j=0}^{t-1} Z_j(n) = N_k(n, t) / U_t(n)$$

являются оценками максимального правдоподобия для индивидуальных вероятностей p_k , $k=0, 1, 2, \dots$. Здесь

$$(6) \quad N_k(n, t) = \sum_{i=0}^{t-1} Z_{ik}(n) = \# \{j: j \in \{0, 1, \dots, Y_0 + \dots + Y_{t-1}\}, Y_j = k\},$$

а $U_t(n)$ — общее число всех частиц, родившихся до момента $(t-1)$ включительно, если в начале было n частиц, т. е.

$$(7) \quad U_t(n) = \sum_{j=0}^{t-1} Z_j(n) = \sum_{i=1}^n U_t^{(i)},$$

где $U_t^{(i)} = \sum_{k=0}^{t-1} Z_k^{(i)}$, $Z_k^{(i)} = 1, 2, \dots, n$, — независимые, одинаково распределенные с $U_1 \equiv U_1(1) = \sum_{k=0}^{t-1} Z_k$ случайные величины.

Тогда

$$(8) \quad \hat{m}(n, t) = \sum_{k=1}^{\infty} k \hat{p}_k(n, t) = \sum_{i=1}^t Z_i(n) / \sum_{j=0}^{t-1} Z_j(n)$$

является оценкой максимального правдоподобия для индивидуального математического ожидания $m = \sum_{k=1}^{\infty} k p_k$ в общем модели, основанном на наблюдении потомков всех частиц в первых $(t-1)$ поколениях. Как видно из (8), $\hat{m}(n, t)$ есть отношение общего числа всех „сыновей“ на общее число всех „отцов“, т. е. зависит только от наблюдений процесса в первых t -поколениях. В таком случае возникает вопрос является ли $\hat{m}(n, t)$ оценкой максимального правдоподобия и в модели, основанном только на наблюдениях $Z_0(n), Z_1(n), \dots, Z_t(n)$. Как показано в [13], [14], [20] и [21] при достаточно общих предположениях ответ положителен.

Т. Харрис [17] впервые исследовал асимптотику оценки (8) и показал, что в надкритическом случае $m > 1$ при $n=1$ и $t \rightarrow \infty$ она сходится по вероятности к m на множестве $\{Z_t > 0\}$. К. Хейде [18] улучшил этот результат, показав, что вместо сходимости по вероятности имеет место сходимость почти наверное. Затем Дион [12] при тех же условиях получил предельные теоремы для оценок (5) и (8) (см. также [13] и [20]).

А. Лотка [22] для математического ожидания m предложил оценку

$$(9) \quad \tilde{m}_t = \begin{cases} Z_{t+1}/Z_t, & Z_t < 0, \\ 1, & Z_t = 0. \end{cases}$$

Затем А. Нагаев [6] исследовал предельное поведение (9) в докритическом, критическом и надкритическом случаях, но опять на множестве невырождающихся траекторий. Ж. Дион [12] получил предельную теорему в надкритическом случае, а И. Бадалбаев [1] и А. Пейкс [24] улучшили некоторые результаты относительно оценки (9) при $\{Z_t > 0\}$. А. Пейкс [24], кроме того, исследовал следующую оценку для индивидуальных вероятностей

$$(10) \quad \tilde{p}_k(t) = \begin{cases} Z_{tk}/Z_t, & Z_t > 0, \\ 1, & Z_t = 0. \end{cases}$$

К. Хейде [19] предложил для m оценку

$$(11) \quad \bar{m}_t = (Z_t)^{1/t}$$

и показал, что на множестве $\{Z_t > 0\}$ она сильно состоятельна. Он нашел также ее предельное распределение при $\{Z_t > 0\}$.

Заметим, что С. Асмусен и Н. Кейдинг [11] исследовали многомерный случай, а Т. Флеминг и К. Харингтон [15, 16] — процессы в случайной среде.

Основным недостатком рассматриваемых выше результатов является прежде всего то, что они получены на множестве невырождающихся траекторий, что делает их мало пригодными для практических целей.

Поэтому в [9] и [10] изучалось асимптотическое поведение оценки (8) и (5) при $Z_0 = n \rightarrow \infty$ и $t \rightarrow \infty$, не ограничиваясь множеством $\{Z_t > 0\}$. В частности, там показано, что $\hat{m}(n, t)$ является состоятельной и асимптотически несмещенной оценкой для m и, кроме того, получены некоторые предельные теоремы для $\hat{m}(n, t)$ и $\hat{p}_k(n, t)$. В настоящей работе, используя новую технику (прежде всего методы случайного суммирования), получены дальнейшие результаты в этом направлении.

2. Вспомогательные результаты. Пусть $G_t(s) = E s^{U_t}$, $|s| \leq 1$, где U_t — общее число частиц до $(t-1)$ -ого поколения, если в начале была одна частица, т. е. $U_t = 1 + Z_1 + \dots + Z_{t-1}$. Нетрудно проверить, что

$$(12) \quad G_1(s) = s, \quad G_{t+1}(s) = sF(G_t(s)), \quad t = 1, 2, \dots$$

Отсюда можно показать по индукции, что при $0 \leq s \leq 1$ для всех $t \geq 1$

$$(13) \quad 0 \leq G_{t+1}(s) \leq G_t(s) \leq s.$$

Следовательно, существует $\lim_{t \rightarrow \infty} G_t(s) = G(s)$. Теперь в (12), переходя к пределу по $t \rightarrow \infty$, получим уравнение

$$(14) \quad G(s) = sF(G(s)), \quad |s| \leq 1.$$

Лемма 1. Уравнение (14) имеет единственное решение в классе \mathfrak{E} вероятностных производящих функций, таких, что $G(1) = q$, где q — вероятность выживания процесса $\{Z_t\}$, т. е. $q = \lim_{t \rightarrow \infty} P\{Z_t = 0 | Z_0 = 1\}$.

Доказательство. Пусть $G_1(s), G_2(s) \in \mathfrak{E}$ и удовлетворяют (14). Тогда функция $h(s) = G_1(s) - G_2(s)$ является аналитической в круге $|s| \leq 1$, а при $0 \leq s \leq 1$

$$|h(s)| = |s[F(G_1(s)) - F(G_2(s))]| \leq sF'(\max\{G_1(s), G_2(s)\}) |G_1(s) - G_2(s)|.$$

Так как из (14) имеем $G_1(0) = G_2(0) = 0$, то $G_t(s) \leq s$ и, следовательно, $|h(s)| \leq sF'(s) |h(s)| \leq (sF'(s))^n |h(s)|$ для любого $n \geq 1$.

С другой стороны, существует такое s_0 , $0 < s_0 < 1$, что $F'(s_0) \leq 1$. Тогда при $0 \leq s \leq s_0$ $|h(s)| \leq s_0^n |h(s)| \rightarrow 0$, $n \rightarrow \infty$. Как было отмечено, $h(s)$ — аналитическая функция, откуда следует, что $h(s) = 0$, $|s| \leq 1$.

Теперь положим $G(1) = \lim_{s \uparrow 1} G(s) = r$. Тогда из (14) следует, что r является корнем уравнения $s = F(s)$. Покажем, что r — наименьший неотрицательный корень уравнения, т. е. $r = q$.

Если $F(0) = 0$, то $G(s) = 0$, потому что, если допустим, что $G(s) > 0$ при некотором $0 < s < 1$, то из (14) получим противоречие $G(s) < F(G(s)) < G(s)$.

Допустим, что существует r_1 такое, что $0 < r_1 < r$ и $r_1 = G(r_1)$. Положим $G(s) = z$. Тогда уравнение (14) можно записать как $z = G^{-1}(z)F(z)$. Подставляя здесь $z = r_1$, получаем $r_1 = G^{-1}(r_1)r_1$, т. е. $G^{-1}(r_1) = 1$ и $r_1 = G(1) = r$.

Следствие 1. Если $m \leq 1$, то при $t \rightarrow \infty U_t \xrightarrow{d} U$, где $G(s) = E s^U$ определяется уравнением (14) с $G(1) = 1$.

Следствие 2. Если $m < 1$, то при $t \rightarrow \infty U_t \xrightarrow{L} U$, $E U = G'(1) = (1-m)^{-1}$.

Лемма 2. Если $m = 1$ и $\sigma^2 < \infty$, то предельная случайная величина U принадлежит нормальной области притяжения неотрицательного устойчивого закона с показателем $1/2$.

Доказательство. Пусть $R_k = P\{U > k\}$, $R(s) = \sum_{k=0}^{\infty} R_k s^k$. Тогда $G_1(s) = 1 - (1-s)R(s)$ и из (14) имеем

$$(15) \quad 1 - (1-s)R(s) = sF(1 - (1-s)R(s)).$$

Разложим правую часть в ряд Тейлора $F(1 - (1-s)R(s)) = 1 - (1-s)R(s) + (\sigma^2/2)(1-s)^2 \varphi(s)$, где $|\varphi(s)| \leq 1$ и $\varphi(s) \rightarrow 1$ при $s \uparrow 1$ (см. [7, Гл. I, § 3]).

Теперь из (15) для $R(s)$ получим уравнение

$$(\sigma^2/2)\varphi(s)s(1-s)R^2(s) + (1-s)R(s) - 1 = 0,$$

которое при $0 \leq s < 1$ имеет неотрицательный корень

$$R(s) = -(s\sigma^2\varphi(s))^{-1} + \sqrt{1 - (2\sigma^2\varphi(s) - 1)s/\sigma^2\varphi(s)} \sqrt{1-s}.$$

Следовательно, при $s \uparrow 1$

$$(16) \quad R(s) \sim \left(\frac{\sigma^2}{2}(1-s)\right)^{-1/2}.$$

Так как последовательность $\{R_n\}$ монотонна, то по известной тауберовой теореме (см., напр. [8], с. 513, теорема 5) из (16) получаем

$$R_n \sim (\pi\sigma^2 n/2)^{-1/2}, \quad n \rightarrow \infty.$$

Теперь из теории суммирования случайных величин следует (см. [3] или [8], с. 515, теорема 2), что существуют постоянные $b_n \sim 2n^2/\sigma^2\pi$, так что при $n \rightarrow \infty$

$$b_n^{-1} \sum_{i=1}^n U^{(i)} \xrightarrow{d} X,$$

где $\{U^{(i)}\}$ — независимые и одинаково распределенные с U случайные величины, а X — устойчивая случайная величина с показателем $1/2$, причем $E e^{-\lambda X} = \exp\{-\lambda^{1/2}\}$.

Следствие. Из (16) имеем

$$(17) \quad 1 - G(s) \sim (2(1-s)/\sigma^2)^{1/2}, \quad s \uparrow 1.$$

Замечание. Уравнение (14) впервые исследовано Р. Отгером [23]. Приведенные здесь доказательства проще. Дальнейшие обобщения можно найти в [7], гл. V.

Лемма 3. Пусть $n, t \rightarrow \infty$ Тогда

- a) если $m < 1$, то $U_t(n)/n \xrightarrow{P} (1-m)^{-1}$;
- b) если $m > 1$ и $\sigma^2 > \infty$, то $U_t(n)/n \sum_{k=0}^{t-1} m^k \xrightarrow{P} 1$;
- c) при $m = 1$ и $\sigma^2 > \infty$,
 - i) если $t/n \rightarrow 0$, то $U_t(n)/nt \xrightarrow{P} 1$;
 - ii) если $t/n^2 \rightarrow \infty$, то

$$(18) \quad A_{n,t}(x) = P\{\sigma^2 U_t(n)/2n^2 \leq x\} \rightarrow A(x) = (2\pi)^{-1/2} \int_0^x y^{-2/3} e^{-y/2} dy.$$

Доказательство. Утверждение a) сразу вытекает из следствия 2 леммы 1, имея в виду (7) и неравенство

$$P\left\{\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (U_i^{(i)} - U^{(i)})\right| \geq \varepsilon\right\} \leq \frac{1}{\varepsilon} E|U_t - U|.$$

Хорошо известно, что если $m > 1$ и $\sigma^2 < \infty$, то при $t \rightarrow \infty$ $\xi_t = Z_t / E Z_t \xrightarrow[\text{п. н.}]{L_2} \xi$, где $E \xi = 1$, $D \xi = \frac{\sigma^2}{m(m-1)}$ (см. [7]).

С другой стороны, так как $E U_t = \sum_{k=0}^{t-1} m^k$, то

$$(19) \quad \alpha_t = U_t / E U_t - \xi = \frac{m-1}{m^t-1} \sum_{k=0}^{t-1} (\xi_k - \xi) m^k.$$

Ввиду того, что ξ_t является мартингалом, нетрудно подсчитать, что

$$(20) \quad E \xi_k \xi = E \xi_k^2 = \sigma^2 (1 - m^{-k}) / m(m-1),$$

а при $k < j$

$$(21) \quad E \xi_k \xi_j = E \xi_k^2, \quad E (\xi_k - \xi) (\xi_j - \xi) = E (\xi_j - \xi)^2 = \sigma^2 / (m-1) m^{j+1}.$$

Теперь из (19), (20) и (21) вытекает, что $E \alpha_t^2 = (C_1 + C_2 t) / (m^t - 1) + C_3 t / (m^t - 1)^2$ где C_i — постоянные, независимые от t . Следовательно,

$$E \alpha_t^2 \rightarrow 0, \quad t \rightarrow \infty, \quad \sum_{t=1}^{\infty} E \alpha_t^2 = E \sum_{t=1}^{\infty} \alpha_t^2 < \infty.$$

Таким образом, мы показали, что $U_t / E U_t \xrightarrow[\text{п. н.}]{L_2} \xi$, $t \rightarrow \infty$.

Теперь утверждение б) вытекает из (7) и неравенства

$$P \left\{ \left| U_t(n) / n \sum_{k=0}^{t-1} m^k - n^{-1} \sum_{i=1}^n \xi^{(i)} \right| \geq \varepsilon \right\} \leq P \left\{ n^{-1} \sum_{i=1}^n \left| U_t^{(i)} / E U_t^{(i)} - \xi^{(i)} \right| \geq \varepsilon \right\} \leq \frac{1}{\varepsilon} E \left| \frac{U_t}{E U_t} - \xi \right|,$$

где $\{\xi^{(i)}\}$ — независимые, одинаково распределенные с ξ , случайные величины.

i) В этом случае $E U_t = t$, $D U_t = \frac{\sigma^2}{6} (t-1) t (2t-1)$, откуда следует, что

$$E \{U_t(n) / nt\} = 1, \quad D \{U_t(n) / nt\} = \frac{D U_t}{nt^2} \sim \frac{\sigma^2 t}{3n}.$$

Таким образом, для каждого $\varepsilon > 0$

$$P \left\{ \left| \frac{U_t(n)}{nt} - 1 \right| \geq \varepsilon \right\} \leq \frac{1}{\varepsilon^2} D \{U_t(n) / nt\} \rightarrow 0, \quad t/n \rightarrow 0.$$

ii) В этом случае для всех $\lambda > 0$ $\int_0^\infty e^{-\lambda x} dA_{n,t}(x) = G_t^n(\exp(-\lambda \sigma^2 / 2n^2))$.

Теперь из леммы 1 и (17) следует, что при $n \rightarrow \infty$ равномерно по $0 < t \leq \infty$ имеем

$$(22) \quad \begin{cases} n \log G_t(\exp(-\lambda \sigma^2 / 2n^2)) \sim -n(1 - G_t(\exp(-\lambda \sigma^2 / 2n^2))) \\ \sim \sqrt{\lambda} + \beta(\lambda, n, t), \end{cases}$$

где $\beta(\lambda, n, t) = n \{G_t(\exp(-\lambda \sigma^2 / 2n^2)) - G(\exp(-\lambda \sigma^2 / 2n^2))\}$.

Из (13) и (14) нетрудно вывести, что при $\lambda > 0$ $0 \leq \beta(\lambda, n, t) \leq n \{\exp(-\lambda \sigma^2 / 2n^2) - G(\exp(-\lambda \sigma^2 / 2n^2))\}$. Отсюда, в силу (17), сразу получаем, что в условиях леммы $\beta(\lambda, n, t) \rightarrow 0$. Тогда из (22) при $\lambda > 0$ и $t/n^2 \rightarrow 0$ имеем

$$G_t^n(\exp(-\lambda \sigma^2 / 2n^2)) \rightarrow \exp\{-\lambda^{1/2}\},$$

откуда по теореме непрерывности для преобразования Лапласа получаем (18).

Лемма 4. Пусть $m=1$, $\sigma^2 < \infty$ и $n \rightarrow \infty$. Тогда, если

а) $t/n \rightarrow 0$, то $Z_t(n)/n \xrightarrow{P} 1$ и

$$(23) \quad \sqrt{\frac{n}{\sigma^2 t}} (Z_t(n)/n - 1) \xrightarrow{d} \eta \in N(0, 1);$$

б) $t/n \rightarrow \infty$, то $Z_t(n)/n \xrightarrow{P} 0$;

с) $t/n \rightarrow K$, $0 < K < \infty$, то

$$(24) \quad \frac{Z_t(n)}{n} \xrightarrow{d} \xi, \quad E e^{-\lambda \xi} = \exp \left\{ \frac{a\lambda}{a+\lambda} \right\}, \quad a = 2/\sigma^2 K.$$

Доказательство содержится в лемме 2 и предельного соотношения (17) работы [9]. Там же показано, что в (24) случайная величина ξ имеет плотность, которая явно выписывается.

Лемма 5. Пусть $\{X_k\}_{k=1}^{\infty}$ — независимые, одинаково распределенные случайные величины с $E X_k = 0$ и $D X_k = 1$. Пусть $\{v_n\}_{n=1}^{\infty}$ — независимые от $\{X_k\}$ неотрицательные целочисленные случайные величины, для которых существуют постоянные $a_n \rightarrow \infty$, $n \rightarrow \infty$, так что

$$(25) \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P \{v_n/a_n \leq x\} = P \{v \leq x\} = B(x), \quad B(0) = 0.$$

Тогда

$$(26) \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \sum_{k=1}^{v_n} X_k / v_n \leq x \right\} = \Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-y^2/2} dy,$$

$$(27) \quad \lim_{n \rightarrow \infty} P \left\{ \sqrt{a_n} \sum_{k=1}^{v_n} X_k / v_n \leq x \right\} = \int_0^{\infty} \Phi(x \sqrt{y}) dB(y).$$

Доказательство. В основе доказательства лежит следующая идея Р. Добрушина [4]: если последовательность функций распределения $\{F_n(x)\}$ слабо сходится к некоторой функции распределения $F(x)$, то можно построить последовательность случайных величин, имеющих те же функции распределения, но уже сходящихся по вероятности. Для этого достаточно взять за пространство элементарных событий интервал $[0, 1]$ и положить $\xi_n = F_n^{-1}(y)$, $y \in [0, 1]$, где $F_n^{-1}(y)$ — функция, обратная $F_n(x)$, аналогично — $\xi = F^{-1}(x)$.

В нашем случае за пространство элементарных событий возьмем единичный квадрат плоскости u, v . Теперь на интервале $[0, 1]$ оси u строятся случайные величины α_n , имеющие то же распределение, что и величины $S_n/n^{1/2}$, $S_n = \sum_{k=1}^{v_n} X_k$, и сходящиеся по вероятности со случайной величиной N с распределением $\Phi(x)$, а на интервале $[0, 1]$ оси v — случайные величины β_n , одинаково распределены с v_n/a_n и сходящиеся по вероятности к случайной величине v с распределением $B(x)$. Продолжим эти величины на весь квадрат, положив $\tilde{\alpha}_n(u, v) = \tilde{\alpha}_n(u, 0) = \alpha_n(u)$, $\tilde{\beta}_n(u, v) = \tilde{\beta}_n(0, v) = \beta_n(v)$, $\tilde{N}(u, v) = \tilde{N}(u, 0) = N$, $\tilde{v}(u, v) = \tilde{v}(0, v) = v$. Тогда случайные величины $\tilde{S}_n = n^{1/2} \tilde{\alpha}_n$ и S_n одинаково распределены. Аналогично для случайных величин $\tilde{v}_n = a_n \tilde{\beta}_n$ и v_n . Кроме того, \tilde{S}_n и \tilde{v}_n независимы. Поэтому, случайные величины $\tilde{S}_{\tilde{v}_n}$ и S_{v_n} распределены одинаково и изучение S_{v_n} можно заменить изучением $\tilde{S}_{\tilde{v}_n}$. Но в смысле сходимости по вероятности

$$\tilde{S}_{[a_n]} = \tilde{N} \sqrt{a_n} + o(a_n), \quad \tilde{v}_n = \tilde{v} a_n + o(a_n),$$

и, следовательно,

$$\frac{\tilde{S}_{\tilde{v}_n}}{\sqrt{\tilde{v}_n}} = \frac{\tilde{N} \sqrt{\tilde{v} a_n + o(a_n)} + o(\sqrt{a_n})}{\sqrt{\tilde{v} a_n + o(a_n)}} = \tilde{N} + o(1),$$

что доказывает (26).

С другой стороны,

$$\sqrt{a_n} \tilde{S}_{\tilde{v}_n} / \tilde{v}_n = \frac{\tilde{S}_{\tilde{v}_n}}{\sqrt{\tilde{v}_n}} \sqrt{\frac{a_n}{\tilde{v}_n}} = \frac{\tilde{N} + o(1)}{\sqrt{\tilde{v} + o(1)}} = \frac{\tilde{N}}{\sqrt{\tilde{v}}} + o(1),$$

откуда, ввиду независимости \tilde{N} и \tilde{v} , сразу вытекает (27).

З а м е ч а н и е. Предельные соотношения (26) и (27) являются частным случаем более общих результатов, которые сформулированы в [12], но приводятся там без доказательств и, кроме того, при более сильном условии $v_n/a_n \xrightarrow{P} v \geq 0$, $n \rightarrow \infty$.

3. Предельные теоремы. Исследуем асимптотическое поведение оценок (5) и (8), когда начальное число частиц и номер поколения стремятся к бесконечности. Стандартное нормальное распределение будем обозначать через $\Phi(x)$,

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-u^2/2} du.$$

Теорема 1. Пусть $\sigma^2 < \infty$. Тогда в докритическом ($m < 1$) и надкритическом ($m > 1$) случае при $n, t \rightarrow \infty$

$$(28) \quad \lim P \left\{ \sqrt{\frac{U_t(n)}{p_k(1-p_k)}} (\hat{p}_n(n, t) - p_k) \leq x \right\} = \Phi(x),$$

$$(29) \quad \lim P \left\{ \sqrt{\frac{U_t(n)}{\sigma^2}} (\hat{m}(n, t) - m) \leq x \right\} = \Phi(x).$$

Те же самые соотношения имеют место и для критических процессов ($m = 1$) при дополнительном условии $t/n \rightarrow 0$.

Доказательство. Введем случайные величины $\{\xi_k\}$ следующим образом

$$(30) \quad \xi_k = \begin{cases} 1, & \text{если } Z_1 = k, \\ 0, & \text{если } Z_1 \neq k. \end{cases}$$

Тогда $p_k = P\{Z_1 = k\} = P\{\xi_k = 1\} = 1 - P\{\xi_k = 0\}$, $E \xi_k = p_k$, $D \xi_k = p_k(1-p_k)$, $k = 0, 1, 2, \dots$

Пусть $\eta_k^{(j)}$, $j = 1, 2, \dots$, — независимые и одинаково распределенные с $(\xi_k - p_k) / \sqrt{p_k(1-p_k)}$ случайные величины.

Тогда справедливо следующее соотношение

$$(31) \quad P \left\{ \sqrt{\frac{U_t(n)}{p_k(1-p_k)}} (\hat{p}_n(n, t) - p_k) \leq x \right\} = P \left\{ \sum_{j=1}^{U_t(n)} \eta_k^{(j)} / \sqrt{U_t(n)} \leq x \right\}.$$

Заметим, что $E \eta_k^{(j)} = 0$, $D \eta_k^{(j)} = 1$. Теперь (28) получается сразу из (31) по лемме 3 и предельному соотношению (26) леммы 5.

Обозначим $X_k = (Y_k - m) / \sigma$. Тогда из (2, 4, 7 и 8) следует представление

$$(32) \quad \sqrt{\frac{U_t(n)}{\sigma^2}} (\hat{m}(n, t) - m) = \begin{cases} \sum_{k=1}^{U_t(n)} X_k / \sqrt{U_t(n)}, & m \neq 1, \\ (Z_t(n) - n) / \sqrt{\sigma^2 U_t(n)}, & m = 1. \end{cases}$$

Заметим, что $E X_k = 0$, $D X_k = 1$. Тогда, если к (32) при $m \neq 1$ применить лемму 3 и соотношение (26) леммы 5, то получится утверждение (28). Этот результат вытекает и при $m = 1$ из (32) и представления

$$(33) \quad (Z_t(n) - n) / \sqrt{\sigma^2 U_t(n)} = \sqrt{\frac{n}{\sigma^2 t}} \left(\frac{Z_t(n)}{n} - 1 \right) / \sqrt{\frac{U_t(n)}{nt}}$$

по лемме 3 i) и лемме 4 а).

Замечание. Как видно из леммы 3 а), соотношение (28) в докритическом случае справедливо и без условия $\sigma^2 < \infty$.

Следствие. В условиях теоремы 1, если

- а) $m < 1$, то $\widehat{p}_k(n, t) \sim N(p_k, (1-m)p_k(1-p_k)n^{-1})$, $\widehat{m}(n, t) \sim N(m, \sigma^2(1-m)n^{-1})$;
- б) $m = 1$, $t/n \rightarrow 0$, то $\widehat{p}_k(n, t) \sim N(p_k, p_k(1-p_k)/nt)$, $\widehat{m}(n, t) \sim N(1, \sigma^2/nt)$;
- в) $m > 1$, то $\widehat{p}_k(n, t) \sim N(p_k, (m-1)p_k(1-p_k)/n(m^t-1))$, $\widehat{m}(n, t) \sim N(m, \sigma^2(m-1)/n(m^t-1))$.

Доказательство получается стандартным способом из (28, 29) и леммы 3.

Теорема 2. Пусть $m = 1$, $\sigma^2 < \infty$ и $t/n^2 \rightarrow \infty$ при $n, t \rightarrow \infty$. Тогда

$$(34) \quad \lim P \left\{ \sqrt{\frac{U_t(n)}{p_k(1-p_k)}} (\widehat{p}_k(n, t) - p_k) \leq x \right\} = \Phi(x),$$

$$(35) \quad \lim P \left\{ n (\widehat{p}_k(n, t) - p_k) / \sqrt{\sigma^2 p_k(1-p_k)/2} \leq x \right\} = \int_0^\infty \Phi(x\sqrt{y}) dA(y),$$

$$(36) \quad \lim P \left\{ \frac{2n}{\sigma^2} (1 - \widehat{m}(n, t)) \leq x \right\} = K(x),$$

где $A(y)$ определяется в (18), а

$$(37) \quad K(x) = P \{ \xi \leq x \} = (2\pi)^{-1/2} \int_0^x u^{-1/2} e^{-u/2} du.$$

Доказательство. Заметим, что (34) получается сразу из (31) по лемме 5, используя на этот раз предельное соотношение (18).

С другой стороны, в обозначениях из доказательства теоремы 1 имеем

$$(38) \quad P \left\{ n (\widehat{p}_k(n, t) - p_k) / \sqrt{\sigma^2 p_k(1-p_k)/2} \leq x \right\} = P \left\{ \sqrt{\frac{2n^2}{\sigma^2}} \sum_{j=1}^{U_t(n)} \eta_k^{(j)} / U_t(n) \leq x \right\}.$$

Так как из (18) и (38) следует, что выполняются все условия леммы 5, то, применяя (27) к (38), получаем сразу (35).

Чтобы доказать (36), заметим, что

$$\frac{2n}{\sigma^2} (1 - \widehat{m}(n, t)) = \frac{2n^2}{\sigma^2 U_t(n)} (1 - Z_t(n)/n).$$

Теперь по лемме 4 б) $Z_t(n)/n \xrightarrow{P} 0$, а из (18) $2n^2/\sigma^2 U_t(n) \xrightarrow{d} 1$, где ξ — неотрицательная устойчивая случайная величина с параметром $1/2$. Но тогда $\xi = \xi^{-1} \in \chi^2(1) = N^2(0, 1) = \Gamma(\frac{1}{2}, 2)$, т. е. имеет распределение (37).

4. Процессы с непрерывным временем. Некоторые из результатов, полученных для процессов Гальтона—Ватсона, можно перенести на марковские ветвящиеся процессы, используя технику вложенных процессов.

Действительно, пусть $\mu(t)$, $t \geq 0$, марковский ветвящийся процесс с одним типом частиц и с непрерывным временем.

Как известно, в этом случае роль критического параметра выполняется постоянной $a = f'(1)$, где $f(s) = \sum_{k=0}^\infty f_k s^k$, $|s| \leq 1$, $f(1) = 0$, инфинитезимальная (индивидуальная) производящая функция плотностей вероятностей перехода.

Введем производящие функции $H(t, s) = E\{s^{\mu(t)} | \mu(0) = 1\}$ и рассмотрим процесс $\mu(t)$ по некоторой дискретной решетке, т. е. для некоторого $\Delta > 0$ положим $Z_t = \mu(\Delta t)$, $t = 0, 1, 2, \dots$.

Нетрудно проверить, что $\{Z_t\}$ является процессом Гальтона—Ватсона с индивидуальной производящей функцией $F(s) = H(\Delta, s)$.

Действительно, для каждого $t = 0, 1, 2, \dots$

$$E\{s^{Z_{t+1}} | Z_t = k\} = E\{s^{\mu(\Delta)} | \mu(0) = k\} = H^k(\Delta, s) = F^k(s) = (E\{s^{Z_1} | Z_0 = 1\})^k = E\{s^{Z_1} | Z_0 = k\}.$$

Теперь из соотношения $m = F'(1) = H'(\Delta, 1) = e^{\Delta a}$ сразу вытекает, что $\hat{a}(n, t) = \Delta^{-1} \log \hat{m}(n, t)$ при $n, t \rightarrow \infty$ является состоятельной и асимптотически несмещенной оценкой для a (см. [9, теоремы 1—6]), а $\exp\{\Delta \hat{a}(n, t)\}$ имеет соответствующие из (29) теоремы 1 и (36) теоремы 2 предельные распределения.

ЛИТЕРАТУРА

1. И. С. Бадалбаев. О свойствах оценки регулирующего параметра ветвящегося случайного процесса. — В: Случайные процессы и смежные вопросы, часть I. Ташкент, 1970, 31—42.
2. И. С. Бадалбаев, Ю. Жураев. О свойствах оценки для собственного числа матрицы математических ожиданий ветвящегося процесса с несколькими типами частиц, начинающего с большого числа частиц. — В: Предельные теоремы, случайные процессы и их приложения, Ташкент, 1973, 35—46.
3. Б. В. Гнеденко, А. Н. Колмогоров. Предельные теоремы для сумм независимых случайных величин. М.—Л., 1949.
4. Р. Л. Добрушин. Лемма о пределе сложной случайной функции. *Успехи матем. наук*, 10, 1955, № 2, 157—159.
5. М. Лозв. Теория вероятностей. М., 1962.
6. А. В. Нагаев. Об оценке среднего числа непосредственных потомков частицы в ветвящемся случайном процессе. Теория вероятн. и ее примен., 12, 1967, 363—369.
7. Б. А. Севастьянов. Ветвящиеся процессы. М., 1971.
8. В. Феллер. Введение в теорию вероятностей и ее приложения, т. 2. М., 1967.
9. Н. М. Янев. О статистике ветвящихся процессов. *Теория вероятн. и ее примен.*, 20, 1975, 623—633.
10. Н. М. Янев. О статистике ветвящегося процесса Гальтона—Ватсона. *Пятая конф. Союза болгар. матем.*, Габрово, 1976.
11. S. Asmussen, N. Keiding. Martingale central limit theorems and asymptotic estimation theory for multitype branching processes. *Adv. Appl. Prob.*, 10, 1978, 109—129.
12. J.-P. Dion. Estimation of the mean and the initial probabilities of a branching process. *J. Appl. Prob.*, 11, 1974, 687-694.
13. J.-P. Dion, N. Keiding. Statistical inference in branching processes. *Advances in Probability vol. 5.: Branching processes*. New York, 1978, 105-140.
14. P. D. Feigin. A note on maximum likelihood estimation for simple branching processes. *Austr. J. Statist.*, 19, 1977, No 2, 152-154.
15. T. R. Flemming, D. R. Harrington. A note of efficiencies for estimators in varying environments. *Math., Biosci.*, 45, 1979, 95-97.
16. D. P. Harrington, T. R. Fleming. Estimation for branching processes with varying and random environments. *Math. Biosci.*, 39, 1978, 255-271.
17. T. E. Harris. Branching processes. *Ann. Math. Statist.*, 19, 1948, 474-494.
18. C. C. Heide. Extension of a result of Seneta for the super-critical Galton-Watson process. *Ann. Math. Statist.*, 41, 1970, 739-742.
19. C. C. Heide. Remarks on efficiency in estimation for branching processes. *Biometrika*, 62, 1975, 49—55.
20. P. Jagers. Branching processes with biological applications. New York, 1975.
21. N. Keiding, S. Lauritzen. Marginal maximum likelihood estimates and estimation of the offspring mean in a process. *Scand. J. Statist.*, 5, 1978, 106-110.
22. A. J. Lotka. Théorie analytique des associations biologiques. (*Actualités Sci. Indust.*, 2, no. 780) Paris, 1939, 123-136.
23. R. Otter. The multiplicative process. *Ann. Math. Statist.*, 20, 1949, 206-224.
24. A. G. Pakes. Nonparametric estimation in the Galton-Watson process. *Math. Biosci.*, 26, 1975, 1-18.