

## Некоторые обобщения результатов Эрдеша-Каца, связанных с усиленным законом больших чисел, и их приложения

М. У. Гафуров, С. Х. Сираждинов

1. Введение и краткий обзор
  2. Неравенство для моментов величины  $v(\varepsilon)$
  3. Оценка вероятностей распределения величины  $v(\varepsilon)$
  4. Поведение  $\tau_j(\varepsilon)$  при  $\varepsilon \rightarrow 0$
  5. Замечание о вероятностях умеренных отклонений. Связь между  $d(\varepsilon)$  и  $\tau_2(\varepsilon)$
  6. Аналог теоремы 4.1 для процессов восстановления
- Литература

Пусть  $X_1, X_2, \dots, X_n$  независимые одинаково распределенные случайные величины,

$$S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n, \quad n \geq 1.$$

Положим

$$v(\varepsilon) = \sum_{n=1}^{\infty} I_n(\varepsilon),$$

где  $I_n(\varepsilon)$  — индикатор события  $\{|S_n| > n\varepsilon\}$ . Рассмотрены ряд задач, связанных с усиленным законом больших чисел в форме Эрдеша-Каца. Получены результаты описывающие моментные свойства  $v(\varepsilon)$ . Эти результаты являются уточнениями и обобщениями исследований авторов [1], [2], [5], [13], [16], [19].

### 1. ВВЕДЕНИЕ И КРАТКИЙ ОБЗОР

Пусть  $X_1, X_2, \dots, X_n$  независимые одинаково распределенные случайные величины,

$$S_0 = 0, \quad S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n, \quad n \geq 1.$$

Для любого фиксированного  $\varepsilon > 0$  положим

$$v(\varepsilon) = \sum_{n=1}^{\infty} I_n(\varepsilon),$$

где  $I_n(\varepsilon)$  — индикатор события  $\{|S_n| > n\varepsilon\}$ . Нетрудно заметить, что конечность почти на верное величины  $v(\varepsilon)$  влечет выполнение усиленного закона больших чисел для заданных случайных величин.

В [1] Р. Erdős показал, что для  $E v(\varepsilon) < \infty$  необходимо и достаточно, чтобы  $E X_1 = 0$ ,  $E X_1^2 < \infty$ . Результаты М. Katz [2], [3], F. Spitzer [4], Л. Е. Ваум [5], С. С. Heyde [6] и т. д. являются обобщениями и дополнениями приведенной выше теоремы Р. Erdős и в основе доказательства этих результатов лежит метод, разработанный Р. Erdős в [1].

В работе одного из авторов [7] была доказана теорема Р. Erdős с использованием одного вероятностного неравенства для больших уклонений, принадлежащего С. В. Нагаеву и Д. Х. Фуку [8].

Для любого фиксированного  $\varepsilon > 0$  и  $l \geq 2$  положим

$$\tau_l(\varepsilon) = \sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\{|S_n| > n\varepsilon\}.$$

Очевидно, что  $\tau_2(\varepsilon) = E v(\varepsilon)$ .

Продолжая исследования Р. Erdős [1], Н. У и Н. Robbins [9], М. Katz [3] показал, что неравенство  $\tau_l(\varepsilon) < \infty$  выполняется тогда и только тогда, когда  $E X_1 = 0$ ,  $E |X_1|^l < \infty$ . Утверждение Теоремы 2.1 настоящей работы является уточнением упомянутых выше результатов Р. Erdős и М. Katz и доказывается способом, отличным чем у них.

Далее в работах Т. Slivka, N. C. Severo [10], Н. Stratton [11], Т. L. Lai, К. К. Lan [12] исследованы вопросы существования моментов величины  $v(\varepsilon)$ . Наиболее законченными результатами в этом направлении являются, по-видимому, результаты Т. L. Lai и К. К. Lan [12], из которых, в частности, следует, что условие  $E |X_1|^l < \infty$ ,  $l \geq 2$  является необходимым и достаточным для того, чтобы  $E v^{l-1}(\varepsilon) < \infty$ . Отметим, что доказательство этого утверждения основывается на вышеупомянутой теореме М. Katz [3].

В § 2 данной работы приводится неравенство для моментов высших порядков величины  $v(\varepsilon)$ . При этом использованы оценки для  $\tau_l(\varepsilon)$ .

Результаты § 3 посвящены оценкам скорости сходимости больших уклонений величины  $v(\varepsilon)$ . Далее легко понять, что если  $\varepsilon \rightarrow 0$ , то  $\tau_l(\varepsilon) \rightarrow \infty$  и, следовательно, представляет интерес поведение  $\tau_l(\varepsilon)$  при  $\varepsilon \rightarrow 0$ . Отметим, что задача в такой постановке при  $l = 2$  изучалась Т. Slivka, N. C. Severo [10], когда  $X_i$ ,  $i = 1, \dots, n$  распределены по нормальному закону; и С. С. Heyde [13], А. В. Нагаевым [14] для произвольной последовательности независимых одинаково распределенных случайных величин с конечными вторыми моментами. Наиболее общий результат в этом направлении, по-видимому, принадлежит А. В. Нагаеву [14], который рассмотрел случай, когда  $l = 2$  и случайные величины  $X_1, X_2, \dots, X_n$  принимают значения из Эвклидова пространства  $R^d$ ,  $d \geq 1$ . В § 4 продолжаются исследования вышеупомянутых авторов.

В [15] Н. Rubin и J. Sataraman при соответствующих моментных условиях на  $X_1$  исследовали асимптотику вероятностей умеренных уклонений, т.е.  $P\{|S_n| > \varepsilon \sqrt{(n \ln n)}\}$  при  $n \rightarrow \infty$ . Нетрудно удостовериться в том, что если  $EX_1 = 0$ ,  $EX_1^2 < \infty$ , то в силу центральной предельной теоремы для любого фиксированного  $\varepsilon > 0$  при  $n \rightarrow \infty$

$$(1) \quad P\{|S_n| > \varepsilon \sqrt{(n \ln n)}\} \rightarrow 0.$$

Исследования J. Davis [16] посвящены оценкам скорости сходимости в соотношении (1).

Сравнение результатов P. Erdős [1] и J. Davis [16] показывает, что следующие три утверждения

- а)  $EX_1 = 0$ ,  $EX_1^2 < \infty$ ;
- б)  $\tau_2(\varepsilon) < \infty$ ;
- в)  $d(\varepsilon) = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\ln n}{n} P\{|S_n| > \varepsilon \sqrt{(n \ln n)}\} < \infty$

эквивалентны.

В § 5 устанавливается соотношение между  $d(\varepsilon)$  и  $\tau_2(\varepsilon)$  при  $\varepsilon \rightarrow 0$  и приведен более упрощенный вариант доказательства соответствующей теоремы J. Davis [16]. Доказательству аналога Теоремы 4.1 для процессов восстановления посвящен § 6.

Отметим, что некоторые результаты настоящей работы были обобщены на суммы случайного числа случайных слагаемых, когда число слагаемых произвольным образом зависит от исходных величин в [17].

Результаты § 1 – § 4 являются совместными, остальные результаты принадлежат М. У. Гафурову.

## 2. НЕРАВЕНСТВО ДЛЯ МОМЕНТОВ ВЕЛИЧИНЫ $v(\varepsilon)$

Приводимая ниже Теорема 2.1 по существу является уточнением соответствующих теорем P. Erdős [1] и M. Katz [3].

**Теорема 2.1.** Если  $EX_1 = 0$ ,  $EX_1^2 = 1$  и  $E|X_1|^l < \infty$ ,  $l \geq 2$ , то для любых  $\varepsilon > 0$ ,  $\Delta > 1 - \varepsilon$  и  $0 < \gamma < 1/(2(l-1))$  имеют место неравенства:

$$\begin{aligned} & \frac{E|X_1|^l}{2^{2l+1}l(l+\Delta)^l} \leq \tau_l(\varepsilon) \leq \\ & \leq \left\{ \frac{2^l}{l\gamma^l} + 2 \left( \frac{2}{\gamma} \right)^{1/2\gamma} \frac{1-2\gamma(l-2)}{1-2\gamma(l-1)} + 4\Gamma(l-1)(8\varepsilon^2)^{l-1} + 1 \right\} \frac{E|X_1|^l}{\varepsilon^{1/\gamma}}. \end{aligned}$$



С помощью формулы суммирования Эйлера-Маклорэна получаем

$$(2.4) \quad A_2 \leq 2 \left(\frac{2}{\gamma}\right)^{1/2\gamma} \frac{1 - 2\gamma(l-2)}{1 - 2\gamma(l-1)} \varepsilon^{-1/\gamma}.$$

Нетрудно заметить, что

$$(2.5) \quad A_3 \leq 4 \left(\frac{8e^{2\gamma}}{\varepsilon^2}\right)^{l-1} \Gamma(l-1) + 1.$$

Оценка сверху для величины  $\tau_l(\varepsilon)$  следует из (2.1), (2.3)–(2.5).

При оценке снизу для  $\tau_l(\varepsilon)$  будем пользоваться Леммой 2 и неравенством (2.2). Выбирая  $\Delta > 1 - \varepsilon$ , имеем

$$\begin{aligned} \tau_l(\varepsilon) &= \sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\{|S_n| > n\varepsilon\} \geq \sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\{|S_n| > n(\varepsilon + \Delta)\} = \\ &= \frac{1}{2} \sum_{n=1}^{\infty} \left( \sum_{k=1}^n k^{l-1} \right) P\{2n(\varepsilon + \Delta) < |X_1| \leq 2(n+1)(\varepsilon + \Delta)\} \geq \\ &\geq \frac{E|X_1|^l}{2^{2l+1}l(\varepsilon + \Delta)^l}. \end{aligned}$$

Теорема 2.1 доказана полностью.

**Замечание.** В нижней оценке для  $\tau_l(\varepsilon)$  параметр  $\Delta$  введен для сохранения произвольности  $\varepsilon$ . На самом деле в качестве нижней оценки можно было предложить выражение

$$(2^{2l+1}l\varepsilon^l)^{-1} \int_{|x| > 2\varepsilon[4/\varepsilon^2]} |x|^l dP\{X_1 < x\}.$$

Следующее предложение представляет собой уточнение одной теоремы Т. Л. Лаи и К. К. Лан [12] о существовании моментов величины  $v(\varepsilon)$ .

**Теорема 2.2.** Пусть  $EX_1 = 0$ ,  $EX_1^2 = 1$ ,  $E|X_1|^l < \infty$ ,  $l \geq 2$ . Тогда при любом  $\varepsilon > 0$  и  $0 < \gamma < 1/(2(l-1))$  справедлива оценка

$$Ev^{l-1}(\varepsilon) \leq 2 \left[ \frac{2^l}{l\gamma^l} + 2 \left(\frac{2}{\gamma}\right)^{1/2\gamma} \frac{1 - 2\gamma(l-2)}{1 - 2\gamma(l-1)} + 4 \Gamma(l-1) (8e^2)^{l-1} + 1 \right] \frac{E|X_1|^l}{\varepsilon^{1/\gamma}}.$$

**Доказательство.** Положим

$$v_N(\varepsilon) = \sum_{n=1}^N I_n(\varepsilon), \quad N = 1, 2, \dots$$

Пользуясь элементарным соотношением

$$\max_{0 \leq x \leq n-1} [(x+1)^h - x^h] = n^h - (n-1)^h, \quad h \geq 1,$$

получаем

$$\begin{aligned} E v_N^{l-1}(\varepsilon) &= E \sum_{n=1}^N [v_n^{l-1}(\varepsilon) - v_{n-1}^{l-1}(\varepsilon)] = \sum_{n=1}^N E[(v_{n-1}(\varepsilon) + I_n(\varepsilon))^{l-1} - v_{n-1}^{l-1}(\varepsilon)] = \\ &= \sum_{n=1}^N E[(v_{n-1}(\varepsilon) + I_n(\varepsilon))^{l-1} - v_{n-1}^{l-1}(\varepsilon)] I_n(\varepsilon) = 1 \times P(I_n(\varepsilon) = 1) \leq \\ (2.6) \quad &\leq 2 \sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P(I_n(\varepsilon) = 1). \end{aligned}$$

Поскольку  $\{v_n(\varepsilon)\}_{n=1}^{\infty}$  при любом фиксированном  $\varepsilon > 0$  образует монотонную последовательность и по условию теоремы  $\tau_l(\varepsilon) < \infty$ , то согласно теореме о мажорируемой сходимости из неравенства (2.6) при  $N \rightarrow \infty$  вытекает

$$E v_N^{l-1}(\varepsilon) \rightarrow E v^{l-1}(\varepsilon).$$

Учитывая это и Теорему 2.1 и переходя к пределу при  $N \rightarrow \infty$  в неравенстве (2.6), приходим к доказательству утверждения Теоремы 2.2.

### 3. ОЦЕНКИ ДЛЯ РАСПРЕДЕЛЕНИЯ ВЕРОЯТНОСТЕЙ ВЕЛИЧИНЫ $v(\varepsilon)$

В этом параграфе сделаем одно замечание по поводу одной теоремы J. Slivka и N. C. Severo [10] утверждающей о том, что если  $EX_1 = 0$  и  $EX_1^2 = 1$ , то для всех  $n \geq 1$  и любого фиксированного  $\varepsilon > 0$

$$P\{v(\varepsilon) \geq n\} \leq \frac{2}{n\varepsilon^2}.$$

Положим  $L(\varepsilon) = \sup\{k : |S_k| > k\varepsilon\}$ . Легко понять, что  $v(\varepsilon) \leq L(\varepsilon)$ .

В следующей теореме усиливается и обобщается приведенный результат J. Slivka и N. C. Severo [10].

**Теорема 3.1.** Пусть  $EX_1 = 0$ . Для любого фиксированного  $\varepsilon > 0$  и  $l \geq 2$  следующие три утверждения

- а)  $E|X_1|^l < \infty$ ;

$$b) \sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\{v(\varepsilon) \geq n\} < \infty;$$

$$c) \sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\{L(\varepsilon) \geq n\} < \infty$$

равносильны.

Доказательство. Покажем, что  $a) \Leftrightarrow b)$ . Легко видеть, что

$$(3.1) \quad P\{v(\varepsilon) \geq n\} = P\left\{\sum_{k=1}^{\infty} I_k(\varepsilon) \geq n\right\} \leq P\left\{\sum_{k>n} I_n(\varepsilon) > 0\right\} = \\ = P\{I_k(\varepsilon) = 1 \text{ хотя бы при одном } k > n\} = P\left\{\sup_{k>n} \left|\frac{S_k}{k}\right| > \varepsilon\right\}.$$

Отсюда,

$$\sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\{v(\varepsilon) \geq n\} \leq \sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\left\{\sup_{k \geq n} \left|\frac{S_k}{k}\right| > \varepsilon\right\}.$$

В силу теоремы М. Katz [3] ряд, стоящий в правой части последнего неравенства, сходится, если  $E|X_1|^l < \infty$ . Предположим в) имеет место. Имеем

$$(3.2) \quad \sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\{v(\varepsilon) \geq n\} = \sum_{n=0}^{\infty} P\{n \leq v(\varepsilon) < n+1\} \left(\sum_{j=1}^n j^{l-2}\right) \geq \\ \geq \frac{1}{2^{l-1}(l-1)} \sum_{n=0}^{\infty} (n+1)^l P\{n \leq v(\varepsilon) < n+1\} \geq \frac{E v^{l-1}(\varepsilon)}{(l-1)2^{l-1}}.$$

Далее, так как в силу теоремы Т. Л. Lai и К. К. Lan [12]

$$(3.3) \quad E v^{l-1}(\varepsilon) < \infty \Leftrightarrow E|X_1|^l < \infty \Leftrightarrow E L^{l-1}(\varepsilon) < \infty,$$

то из неравенства (3.2), импликаций (3.3) следует, что  $E|X_1|^l < \infty$ . Поступая аналогичным образом, имеем

$$\sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\{L(\varepsilon) > n\} < \infty \Leftrightarrow E L^{l-1}(\varepsilon) < \infty.$$

Отсюда и из соотношений (3.3) следует доказательство Теоремы 3.1.

**Замечание.** Если  $EX_1 = 0$ ,  $E|X_1|^l < \infty$ ,  $l > 1$ , то в силу соотношения (3.1) и [23] при  $n \rightarrow \infty$  имеем

$$P\{v(\varepsilon) > n\} = o\left(\frac{1}{n^{l-1}}\right).$$

Этот результат улучшает упомянутую оценку J. Slivka и N. C. Severo.

Заметим, что из Теоремы 2.1 следует, что

$$\tau_l(\varepsilon) = o(\varepsilon^{-1/l}).$$

Первая работа, посвященная изучению роста  $\tau_l(\varepsilon)$ , принадлежит J. Slivka и N. C. Severo [10]. Ими доказано, что если  $l = 2$  и случайные величины  $X_1, X_2, \dots, X_n$  независимы и распределены по нормальному закону с  $(0, 1)$ , то при всех  $\varepsilon > 0$  имеет место неравенство

$$\varepsilon^{-2} - 1 \leq E v(\varepsilon) = \tau_2(\varepsilon) \leq \varepsilon^{-2}.$$

Отсюда сразу вытекает, что

$$(4.1) \quad \varepsilon^2 \tau_2(\varepsilon) = 1 + o(1).$$

Далее установлено, что соотношение (4.1) остается справедливым и для более широкого класса случайных величин, обладающих первыми двумя конечными моментами [13], [14].

Для случая, когда величины  $X_1, X_2, \dots, X_n$  имеют различные распределения при довольно жёстких ограничениях подобные результаты были получены R. Chen [20].

Для произвольных  $l \geq 2$  имеет место приводимая ниже теорема, которая обобщает известные результаты о поведении  $\tau_l(\varepsilon)$  при  $\varepsilon \rightarrow 0$ .

Добавим также, что метод доказательства этой теоремы отличен от метода, который использовали С. С. Heyde [13], R. Chen [20] и т. д.

**Теорема 4.1.** В условиях Теоремы 2.2 при  $\varepsilon \rightarrow 0$  имеет место равенство

$$\tau_l(\varepsilon) = \frac{2^{l-1}}{(l-1)\sqrt{\pi}} \Gamma(l - \frac{1}{2}) \varepsilon^{-2(l-1)} (1 + o(1)).$$

В качестве применения Теоремы 4.1 приведем результат, который интуитивно понятен.

**Теорема 4.2.** Пусть  $EX_1 = 0$ ,  $EX_1^2 = 1$ . Тогда имеет место соотношение

$$\tau_2(\varepsilon) = 2 \sum_{n=1}^{\infty} P\{S_n > n\varepsilon\} (1 + o(1)).$$



**Замечание.** Здесь следует отметить одну работу В. В. Петрова [18], из которой следует, что если  $EX_1 = 0$ , то  $\sum_{n=1}^{\infty} P\{S_n > n\varepsilon\} < \infty$ , тогда и только тогда, когда

$$\int_0^{\infty} x^2 P\{X_1 < dx\} < \infty.$$

Далее Теорема 4.1 может быть обобщена и на случай, когда случайные величины  $X_1, X_2, \dots, X_n$  принимают значения из Эвклидова пространства  $R^d$ ,  $d \geq 1$ .

Обозначим через  $a = (a_1, a_2, \dots, a_d)$  и  $B$  вектор математических ожиданий и ковариационную матрицу  $X_1$  вектора соответственно.

Положим

$$S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n, \quad n \geq 1.$$

$$\chi_n(\varepsilon) = \begin{cases} 1, & \left| \frac{S_n}{n} - a \right| > \varepsilon \\ 0, & \text{в остальных случаях.} \end{cases}$$

(Здесь  $|\cdot|$  означает обычную Эвклидову норму)

$$\zeta(\varepsilon) = \sum_{n=1}^{\infty} \chi_n(\varepsilon).$$

Тогда многомерный аналог Теоремы 4.1 выглядит так.

**Теорема 4.1.** а) Если  $E|X_1|^l < \infty$ ,  $l \geq 2$ , то

$$\sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\left\{\left|\frac{S_n}{n} - a\right| > \varepsilon\right\} = \varepsilon^{-2(l-1)} \int_0^{\infty} x^{l-2} P\{|\xi| > \sqrt{x}\} dx (1 + o(1)).$$

в)

$$\limsup_{\varepsilon \rightarrow 0} \varepsilon^{2l-2} E \zeta^{l-1}(\varepsilon) \leq \text{const},$$

где  $\xi$   $d$ -мерный нормальный случайный вектор с нулевым вектором математических ожиданий и ковариационной матрицей  $B$ .

Доказательство Теорем 4.1 и 4.2. Обозначим через  $\eta$  и  $\Phi(x)$  нормальную случайную величину с  $(0, 1)$  и её функцию распределения соответственно. Буквой  $\delta$  будем обозначать положительную постоянную, величина которой по необходимости выбирается произвольно малой.

Пусть  $R(x)$  любая величина, у которой

$$\lim_{x \rightarrow 0} R(x) = 0.$$

Представим величину  $\tau_l(\varepsilon)$  в виде

$$(4.1) \quad \begin{aligned} \tau_l(\varepsilon) = & \sum_{n\varepsilon^2 \leq \delta} n^{l-2} P\{|S_n| > n\varepsilon\} + \sum_{\delta < n\varepsilon^2 \leq 1/\delta} n^{l-2} P\{|S_n| > n\varepsilon\} + \\ & + \sum_{n\varepsilon^2 > 1/\delta} n^{l-2} P\{|S_n| > n\varepsilon\} = \Omega_1 + \Omega_2 + \Omega_3. \end{aligned}$$

Приступим к оценке сумм  $\Omega_i$ ,  $i = 1, 2, 3$ .

Легко видеть, что

$$(4.2) \quad \Omega_1 = \sum_{n\varepsilon^2 \leq \delta} n^{l-2} P\{|S_n| > n\varepsilon\} \leq \frac{\delta^{l-1}}{\varepsilon^{2l-2}} = \varepsilon^{-2(l-1)} R(\delta).$$

Далее при достаточно больших  $n$  и малых  $\varepsilon$  в силу центральной предельной теоремы получаем

$$(4.3) \quad \begin{aligned} \Omega_2 = & \sum_{\delta < n\varepsilon^2 \leq 1/\delta} n^{l-2} P\left\{\left|\frac{S_n}{\sqrt{n}}\right| > \varepsilon\sqrt{n}\right\} = \\ & \sum_{\delta < n\varepsilon^2 \leq 1/\delta} n^{l-2} P\{|\eta| > \varepsilon\sqrt{n}\} (1 + o(1)) = \\ & = \varepsilon^{-2(l-1)} \sum_{\delta < n\varepsilon^2 \leq 1/\delta} e^2(e^2 n)^{l-2} P\{|\eta| > \varepsilon\sqrt{n}\} (1 + o(1)) = \\ & = \varepsilon^{-2(l-1)} \int_{\delta}^{1/\delta} y^{l-2} P\{|\eta| > \sqrt{y}\} dy (1 + o(1)) = \\ & = 2\varepsilon^{-2(l-1)} \int_{\delta}^{1/\delta} y^{l-2} \Phi(-\sqrt{y}) dy (1 + o(1)). \end{aligned}$$

При оценке  $\Omega_3$  будем пользоваться неравенством, которое следует из Леммы 1: для любого  $x > 0$  и  $\gamma > 0$

$$(4.4) \quad P\{|S_n| > x\} \leq n P\{|X_1| > \gamma x\} + C_\gamma \left(\frac{n}{x^2}\right)^{1/2\gamma}, \quad n = 1, 2, \dots,$$

где  $C_\gamma$  – постоянное, зависящее только от  $\gamma$ . Считая  $0 < \gamma < 1/(2(l-1))$ , в силу (4.4) имеем

$$(4.5) \quad \begin{aligned} \Omega_3 = & \sum_{n\varepsilon^2 > 1/\delta} n^{l-2} P\{|S_n| > n\varepsilon\} \leq \sum_{n\varepsilon^2 > 1/\delta} n^{l-1} P\{|X_1| > \gamma\varepsilon n\} + \\ & + C_\gamma \varepsilon^{-1/\gamma} \sum_{n\varepsilon^2 > 1/\delta} n^{-(l/2\gamma - l + 2)} = \Omega_3' + \Omega_3''. \end{aligned}$$

$$(4.6) \quad \Omega'_3 = \sum_{n\epsilon^2 > 1/\delta} n^{l-1} P\{|X_1| > n\epsilon\gamma\} \leq \sum_{n\epsilon > 1/\delta} n^{l-1} P\{|X_1| > n\epsilon\gamma\} = \\ = \frac{1}{\gamma^l \epsilon^l} \sum_{n\epsilon > 1/\delta} (n\epsilon\gamma)^{l-1} \epsilon\gamma P\{|X_1| > n\epsilon\gamma\}$$

очевидна.

Далее, так как при достаточно больших  $n$  и малых  $\epsilon$

$$(4.7) \quad \sum_{n\epsilon > 1/\delta} \epsilon\gamma (n\epsilon\gamma)^{l-1} P\{|X_1| > n\epsilon\gamma\} = \int_{|y| > \gamma/\delta} y^l P\{|X_1| > y\} dy (1 + o(1)),$$

то из (4.6), (4.7) получаем

$$(4.8) \quad \Omega'_3 \leq \epsilon^{-l} R(\delta).$$

Продолжим доказательство Теоремы 4.1. Нетрудно проверить, что для достаточно больших  $n$  и малых  $\epsilon$

$$(4.9) \quad \Omega'_3 = C_\gamma \epsilon^{-1/\gamma} \sum_{n\epsilon^2 > 1/\delta} n^{-(1/\gamma - l + 2)} = C_\gamma \epsilon^{-2(l-1)} \sum_{n\epsilon^2 > 1/\delta} \epsilon^2 (n\epsilon^2)^{-(1/2\gamma - l + 2)} \leq \\ \leq 2C_\gamma \epsilon^{-2(l-1)} \int_{1/\delta}^{\infty} x^{-(1/2\gamma - l + 2)} dx = \epsilon^{-2(l-1)} R(\delta).$$

В силу оценок (4.5), (4.8) и (4.9) имеем

$$(4.10) \quad \Omega_3 \leq \epsilon^{-2(l-1)} R(\delta).$$

Объединяя неравенства (4.1)–(4.3) и (4.10), находим

$$\tau_l(\epsilon) = 2\epsilon^{-2(l-1)} \int_{\delta}^{1/\delta} y^{l-2} \Phi(-\sqrt{y}) dy + \epsilon^{-2(l-1)} R(\delta) + o(\epsilon^{-(l-1)}).$$

Отсюда в силу равенства

$$\int_0^{\infty} y^{l-2} \Phi(-\sqrt{y}) dy = \frac{2^{l-2}}{(l-1)\sqrt{\pi}} \Gamma(l - \frac{1}{2})$$

и произвольности  $\delta$  вытекает доказательство утверждения Теоремы 4.1.

Доказательство Теоремы 4.2 опирается на асимптотику величины  $\sum_{n=1}^{\infty} P\{S_n > n\epsilon\}$  при  $\epsilon \rightarrow 0$ . Повторяя рассуждения, которые проводились при доказательстве Теоремы 4.1, получаем

$$\epsilon^2 \sum_{n=1}^{\infty} P\{S_n > n\epsilon\} = \frac{1}{2} + o(1).$$

Отсюда и из Теоремы 4.1 приходим к доказательству Теоремы 4.2.

В заключении этого параграфа отметим, что метод применяемый при доказательстве теоремы 4.1 также позволяет изучать асимптотику ряда следующего вида:  $\sum_{n=1}^{\infty} n^a P\{|S_n| > \epsilon n^b\}$ , где  $a$  и  $b$  заданные параметры.

5. ЗАМЕЧАНИЕ О ВЕРОЯТНОСТЯХ УМЕРЕННЫХ УКЛОНЕНИЙ.  
СВЯЗЬ МЕЖДУ  $d(\varepsilon)$  И  $\tau_2(\varepsilon)$

283

В настоящем параграфе сделаем одно замечание по поводу одной теоремы J. Davis [16] о скорости сходимости вероятностей умеренных уклонений и укажем связь между  $d(\varepsilon)$  и  $\tau_2(\varepsilon)$  при  $\varepsilon \rightarrow 0$ . Как было упомянуто во введении, следующие три утверждения

- a)  $EX_1 = 0, EX_1^2 < \infty$ ;
- b)  $\tau_2(\varepsilon) < \infty$ ;
- c)  $d(\varepsilon) < \infty$ ;

эквивалентны.

Отметим, что метод доказательства соотношения  $d(\varepsilon) < \infty$  основывается на методе усечений и связан с большими техническими трудностями.

Прежде чем сформулировать основной результат данного параграфа, поупотребим более простой на наш взгляд способ доказательства неравенства  $d(\varepsilon) < \infty$ , основанный на оценке (4.4). Применяя неравенство (4.4) и при этом считая  $\gamma = 1/6$ , получаем

$$(5.1) \quad d(\varepsilon) \leq \sum_{n=2}^{\infty} \ln n P \left\{ |X_1| > \frac{\varepsilon}{6} \sqrt{(n \ln n)} \right\} + \frac{192(9 + 16e^6)}{\varepsilon^6} \sum_{n=2}^{\infty} \frac{1}{n \ln^2 n}.$$

Нетрудно проверить, что первое слагаемое правой части (5.1) преобразуется к виду

$$(5.2) \quad \sum_{n=1}^{\infty} \ln n \sum_{j=n}^{\infty} P \left\{ \frac{\varepsilon}{6} \sqrt{(j \ln j)} < |X_1| \leq \frac{\varepsilon}{6} \sqrt{[(j+1) \ln(j+1)]} \right\} = \\ = \sum_{n=1}^{\infty} P \left\{ \frac{\varepsilon}{6} \sqrt{(n \ln n)} < |X_1| \leq \frac{\varepsilon}{6} \sqrt{[(n+1) \ln(n+1)]} \right\} \sum_{j=1}^n \ln j.$$

Поскольку  $\sum_{j=1}^n \ln j \sim n \ln n$ , то в силу  $EX_1^2 < \infty$  выражение, стоящее в правой части (5.2) не превосходит  $16 EX_1^2 \varepsilon^{-2}$ . Отсюда в силу (5.1) следует, что  $d(\varepsilon) < \infty$  (ср. с Теоремой 1 [16]).

Следующая теорема устанавливает связь между  $d(\varepsilon)$  и  $\tau_2(\varepsilon)$  при  $\varepsilon \rightarrow 0$ .

**Теорема 5.1.** Если  $EX_1 = 0, EX_1^2 = 1$ , то справедливо соотношение: при  $\varepsilon \rightarrow 0$

$$d(\varepsilon) = \frac{3}{2} \varepsilon^{-2} \tau_2(\varepsilon) (1 + o(1)).$$

Так как согласно Теореме 4.1  $\varepsilon^2 \tau_2(\varepsilon) = 1 + o(1)$ ; то достаточно показать, что

$$\varepsilon^4 d(\varepsilon) = \frac{3}{2} + o(1).$$

Это соотношение вытекает из следующих вспомогательных утверждений с учетом неравенства треугольника.

Положим

$$N(\varepsilon) = 2 \sum_{n=2}^{\infty} \frac{\ln n}{n} \Phi[-\varepsilon \sqrt{(\ln n)}].$$

**Лемма 3.** В условиях Теоремы 5.1 при  $\varepsilon \rightarrow 0$

$$\varepsilon^4 [d(\varepsilon) - N(\varepsilon)] = o(1).$$

Отсюда следует, что достаточно исследовать поведение величины  $N(\varepsilon)$  при  $\varepsilon \rightarrow 0$ . В связи с этим имеет место

**Лемма 4.**

$$\lim_{\varepsilon \rightarrow 0} \varepsilon^4 N(\varepsilon) = \frac{3}{2}.$$

Доказательство Леммы 3. Пусть  $k > 0$  — фиксированное, достаточно большое число. Имеем

$$\begin{aligned} (5.3) \quad d(\varepsilon) - N(\varepsilon) &= \sum_{n=1}^{\infty} \frac{\ln n}{n} [P\{|S_n| > \varepsilon \sqrt{(n \ln n)}\} - 2\Phi(-\varepsilon \sqrt{\ln n})] = \\ &= \sum_{1 \leq n \leq \exp\{\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}}\}} \frac{\ln n}{n} [P\{|S_n| > \varepsilon \sqrt{(n \ln n)}\} - 2\Phi(-\varepsilon \sqrt{\ln n})] + \\ &+ \sum_{n > \exp\{\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}}\}} \frac{\ln n}{n} [P\{|S_n| > \varepsilon \sqrt{(n \ln n)}\} - 2\Phi(-\varepsilon \sqrt{\ln n})] = \\ &= \Delta_1(\varepsilon) + \Delta_2(\varepsilon). \end{aligned}$$

Выберем  $n_0 = n_0(\varepsilon)$  так, чтобы  $n_0 \rightarrow \infty$ ,  $\varepsilon^2 \ln n_0 \rightarrow 0$  при  $\varepsilon \rightarrow 0$ .

Легко видеть, что

$$\begin{aligned} \Delta_1(\varepsilon) &\leq 2 \sum_{1 \leq n \leq n_0} \frac{\ln n}{n} \sup_x |P(S_n < x \sqrt{n}) - \Phi(x)| + \\ &+ 2 \sum_{n_0 < n \leq \exp\{\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}}\}} \frac{\ln n}{n} \sup_x |P\{S_n < x \sqrt{n}\} - \Phi(x)| \leq \\ &\leq 2 \max_{1 \leq n \leq n_0} \alpha_n \sum_{1 \leq n \leq n_0} \frac{\ln n}{n} + 2 \max_{n_0 \leq n \leq \exp\{\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}}\}} \alpha_n \sum_{n_0 < n \leq \exp\{\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}}\}} \frac{\ln n}{n} \sim \\ &\sim \ln^2 n_0 \max_{1 \leq n \leq n_0} \alpha_n + \max_{n_0 < n \leq \exp\{\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}}\}} \alpha_n [\ln^2 \exp\{\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}}\} - \ln^2 n_0], \end{aligned}$$

где положено

$$\alpha_n = \sup_x |P(S_n < x\sqrt{n}) - \Phi(x)|.$$

Отсюда, в силу определения  $n_0$  следует, что при  $\varepsilon \rightarrow 0$

$$(5.4) \quad \limsup_{\varepsilon \rightarrow 0} \Delta_1(\varepsilon) = 0.$$

Далее имеем

$$(5.5) \quad \Delta_2(\varepsilon) \leq \sum_{n > \exp(\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}})} \frac{\ln n}{n} P\{|S_n| > \varepsilon \sqrt{(n \ln n)}\} + \\ + 2 \sum_{n > \exp(\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}})} \frac{\ln n}{n} \Phi(-\varepsilon \sqrt{\ln n}) = \Delta'_2(\varepsilon) + \Delta''_2(\varepsilon).$$

Для доказательства соотношения

$$\varepsilon^4 \Delta_2(\varepsilon) = o(1)$$

нам достаточно показать, что

$$(5.6) \quad \varepsilon^4 \Delta'_2(\varepsilon) = o(1)$$

поскольку соотношение  $\varepsilon^4 \Delta''_2(\varepsilon) = o(1)$  следует из (5.6). Пользуясь неравенством (4.4) и при этом полагая  $\gamma = 1/\varepsilon$ , имеем

$$(5.7) \quad \Delta'_2(\varepsilon) \leq \sum_{n > \exp(\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}})} \ln n P\left\{|X_1| > \frac{\varepsilon}{6} \sqrt{(\ln n)}\right\} + \\ + 129(9 + 16e^6) \varepsilon^{-6} \sum_{n > \exp(\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}})} \frac{1}{n \ln^2 n}.$$

Легко видеть, что

$$(5.8) \quad \sum_{n > \exp(\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}})} \ln n P\left\{|X_1| > \frac{\varepsilon}{6} \sqrt{(\ln n)}\right\} = \\ = \sum_{n > \exp(\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}})} \ln n \sum_{j=n}^{\infty} P\left\{\frac{\varepsilon}{6} \sqrt{(j \ln j)} < |X_1| \leq \frac{\varepsilon}{6} \sqrt{((j+1) \ln(j+1))}\right\} = \\ = \sum_{j > \exp(\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}})} P\left\{\frac{\varepsilon}{6} \sqrt{(j \ln j)} < |X_1| \leq \frac{\varepsilon}{6} \sqrt{((j+1) \ln(j+1))}\right\} \sum_{n=1}^{\infty} \ln n \sim \\ \sim \sum_{j > \exp(\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}})} j \ln j P\left\{\frac{\varepsilon}{6} \sqrt{(j \ln j)} < |X_1| \leq \frac{\varepsilon}{6} \sqrt{((j+1) \ln(j+1))}\right\} \leq \\ \leq \frac{36}{\varepsilon^2} \int_{x > k^{1/4} \exp(\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}}/6)} x^2 P\{|X_1| < x\} dx.$$

Поскольку при достаточно малых  $\varepsilon$

$$(5.9) \quad \sum_{n > \exp(\sqrt{(k)\varepsilon^{-2}})} (n \ln^2 n)^{-1} \sim \int_{\exp(\sqrt{(k)\varepsilon^2})}^{\infty} \frac{dx}{x \ln^2 x} = \frac{\varepsilon^2}{\sqrt{k}},$$

то в силу  $EX_1^2 < \infty$  и из определения  $k$ , соотношений (5.7)–(5.9) получаем

$$\varepsilon^4 \Delta_2'(\varepsilon) = o(1).$$

Отсюда и из (5.5) вытекает

$$\varepsilon^4 \Delta_2(\varepsilon) = o(1).$$

Последнее соотношение вместе с (5.4) завершает доказательство утверждения леммы 3.

Доказательство Леммы 4. Используя формулу суммирования Эйлера-Маклорэна, имеем

$$(5.10) \quad N(\varepsilon) = 2 \int_1^{\infty} \frac{\ln x}{x} \Phi(-\varepsilon \sqrt{\ln x}) dx - 2 \int_1^{\infty} P(x) \left\{ \frac{1 - \ln x}{x^2} \Phi(-\varepsilon \sqrt{\ln x}) - \right. \\ \left. - \frac{\varepsilon}{2\sqrt{(2\pi)}} \cdot \frac{\sqrt{\ln x}}{x^2} e^{-\varepsilon^2 \ln x / 2} \right\} dx, \quad \text{где } |P(x)| \leq \frac{1}{2}.$$

Легко подсчитать, что

$$(5.11) \quad \int_1^{\infty} \frac{\ln x}{x} \Phi(-\varepsilon \sqrt{\ln x}) dx = \frac{3}{4\varepsilon^4}.$$

Далее нетрудно заметить, что

$$(5.12) \quad \left| \int_1^{\infty} P(x) \frac{1 - \ln x}{x^2} \Phi(-\varepsilon \sqrt{\ln x}) dx \right| \leq 1 - \Phi(-\varepsilon) + \frac{1}{\sqrt{(2\pi)} \varepsilon e}, \\ \left| \int_1^{\infty} P(x) \frac{\sqrt{(\ln x)}}{x^2} e^{-\varepsilon^2 \ln x / 2} dx \right| \leq 1 + \frac{2}{\varepsilon^2}$$

Доказательство утверждения Леммы 4 следует из соотношений (5.10)–(5.12).

## 6. АНАЛОГ ТЕОРЕМЫ 4.1 ДЛЯ ПРОЦЕССОВ ВОССТАНОВЛЕНИЯ

Пусть  $X_1, X_2, \dots, X_n$  независимые одинаково распределенные положительные случайные величины

$$S_n = X_1 + X_2 + \dots + X_n, \quad n \geq 1.$$

$$N(t) = \sup \{n; S_n \leq t\}.$$

В работе М. Мејіма [22] доказаны ряд теорем о скорости сходимости в усиленном законе больших чисел для процессов восстановления. Из его результатов в частности следует, что если  $l \geq 2$ , то следующие четыре утверждения эквивалентны:

- a)  $\sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\{|S_n - n\mu| > n\varepsilon\} < \infty$ ;
- b)  $\sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\left\{\left|N(n) - \frac{n}{\mu}\right| > n\varepsilon\right\} < \infty$ ;
- c)  $\int_1^{\infty} t^{l-2} P\left\{\left|N(t) - \frac{t}{\mu}\right| > t\varepsilon\right\} dt < \infty$ ;
- d)  $EX_1 = \mu, EX_1^l < \infty$ .

В данном параграфе нас будет интересовать аналог Теоремы 4.1 для величин

$$R_l(\varepsilon) = \sum_{n=1}^{\infty} n^{l-2} P\left\{\left|N(n) - \frac{n}{\mu}\right| > n\varepsilon\right\},$$

$$\lambda_l(\varepsilon) = \int_1^{\infty} t^{l-2} P\left\{\left|N(t) - \frac{t}{\mu}\right| > t\varepsilon\right\} dt.$$

**Теорема 6.1.** Пусть  $EX_1 = \mu, E(X_1 - \mu)^2 = \sigma^2, EX_1^l < \infty, l \geq 2$ . Тогда при  $\varepsilon \rightarrow 0$  имеют место следующие равенства

$$R_l(\varepsilon) = \left(\frac{\sigma^2}{\mu^3}\right)^{l-1} \frac{2^{l-1}}{(l-1)\sqrt{\pi}} \Gamma(l - \frac{1}{2}) \varepsilon^{-2(l-1)} (1 + o(1)),$$

$$\lambda_l(\varepsilon) = \left(\frac{\sigma^2}{\mu^3}\right)^{l-1} \frac{2^{l-1}}{(l-1)\sqrt{\pi}} \Gamma(l - \frac{1}{2}) \varepsilon^{-2(l-1)} (1 + o(1)).$$

**Доказательство.** Ввиду аналогичности рассуждений ограничимся исследованием асимптотики величины  $\lambda_l(\varepsilon)$ . Имеем

$$(6.1) \quad \lambda_l(\varepsilon) = \lambda_l^{(1)}(\varepsilon) + \lambda_l^{(2)}(\varepsilon) + \lambda_l^{(3)}(\varepsilon),$$



$$\begin{aligned} \lambda_i^{(1)}(\varepsilon) &= \int_1^{\delta/\varepsilon^2} t^{l-2} P \left\{ \left| N(t) - \frac{t}{\mu} \right| > t\varepsilon \right\} dt, \\ \lambda_i^{(2)}(\varepsilon) &= \int_{\delta/\varepsilon^2}^{1/\delta\varepsilon^2} t^{l-2} P \left\{ \left| N(t) - \frac{t}{\mu} \right| > t\varepsilon \right\} dt; \\ \lambda_i^{(3)}(\varepsilon) &= \int_{1/\delta\varepsilon^2}^{\infty} t^{l-2} P \left\{ \left| N(t) - \frac{t}{\mu} \right| > t\varepsilon \right\} dt, \end{aligned}$$

$\delta > 0$  — любое фиксированное число.

Очевидно, что

$$(6.2) \quad \lambda_i^{(1)}(\varepsilon) \leq \frac{\delta^{l-1}}{\varepsilon^{2(l-1)}}.$$

При оценке  $\lambda_i^{(2)}(\varepsilon)$  пользуемся центральной предельной теоремой для процессов восстановления: при  $n \rightarrow \infty$

$$(6.3) \quad \sup_x \left| P \left\{ \frac{N(t) - t\mu^{-1}}{\sqrt{t} \sigma \mu^{-3/2}} < x \right\} - \Phi(x) \right| \rightarrow 0.$$

В силу (6.3) при достаточно больших  $t$  и малых  $\varepsilon$  получаем

$$\begin{aligned} (6.4) \quad \lambda_i^{(2)}(\varepsilon) &= \int_{\delta/\varepsilon^2}^{1/\delta\varepsilon^2} t^{l-2} P \left\{ \left| N(t) - \frac{t}{\mu} \right| > t\varepsilon \right\} dt = \\ &= \int_{\delta/\varepsilon^2}^{1/\delta\varepsilon^2} t^{l-2} P \left\{ \left| \frac{N(t) - t\mu^{-1}}{\sqrt{t} \sigma \mu^{-3/2}} \right| > \frac{\sqrt{t} \varepsilon}{\sigma^2 \mu^{-3/2}} \right\} dt = \\ &= \int_{\delta/\varepsilon^2}^{1/\delta\varepsilon^2} t^{l-2} P \left\{ |\eta| > \frac{\sqrt{t\varepsilon}}{\sigma \mu^{-3/2}} \right\} dt (1 + o(1)) = \\ &= 2\varepsilon^{-2(l-1)} \left( \frac{\sigma^2}{\mu^3} \right)^{l-1} \int_{\delta\mu^{3/\sigma^2}}^{\mu^{3/\sigma^2} \varepsilon} t^{l-2} \Phi(-\sqrt{t}) dt (1 - o(1)). \end{aligned}$$

Здесь  $\eta$  нормальная случайная величина с  $(0, 1)$ . Далее запишем

$$\begin{aligned} (6.5) \quad \lambda_i^{(3)}(\varepsilon) &= \int_{1/\delta\varepsilon^2}^{\infty} t^{l-2} P \{ |N(t) - t\mu^{-1}| > t\varepsilon \} dt = \\ &= \int_{1/\delta\varepsilon^2}^{\infty} t^{l-2} P \{ N(t) - t\mu^{-1} > t\varepsilon \} dt + \int_{1/\delta\varepsilon^2}^{\infty} t^{l-2} P \{ N(t) - t\mu^{-1} < -t\varepsilon \} dt = \\ &= \lambda_{11}^{(3)}(\varepsilon) + \lambda_{12}^{(3)}(\varepsilon). \end{aligned}$$

Нетрудно проверить, что

$$\begin{aligned}
 (6.6) \quad \lambda_{11}^{(3)}(\varepsilon) &= \int_{1/\delta\varepsilon^2}^{\infty} t^{l-2} P\{N(t) - t\mu^{-1} > t\varepsilon\} dt \leq \\
 &\leq \sum_{n\varepsilon^2 > 1/\delta} \int_n^{n+1} t^{l-2} P\left\{N(t) - \frac{t}{\mu} > t\varepsilon\right\} dt \leq \\
 &\leq \sum_{n\varepsilon^2 > 1/\delta} (n+1)^{l-2} P\left\{N(n+1) - (n+1)\mu^{-1} > (n+1)\varepsilon \frac{n\varepsilon - \mu^{-1}}{(n+1)\varepsilon}\right\}.
 \end{aligned}$$

Так как при  $n \rightarrow \infty$

$$(6.7) \quad \frac{n\varepsilon - \mu^{-1}}{(n+1)\varepsilon} \rightarrow 1,$$

то выбирая  $\varepsilon$  достаточно малым из (6.6) и (6.7) получаем

$$(6.8) \quad \lambda_{11}^{(3)}(\varepsilon) \leq \sum_{n\varepsilon^2 > 1/\delta} (n+1)^{l-2} P\left\{N(n+1) - (n+1)\mu^{-1} > \frac{n+1}{2}\varepsilon\right\}.$$

Оценим вероятность  $P\{N(n) - n\mu^{-1} > (n/2)\varepsilon\}$ . Пользуясь хорошо известным равенством  $P(N(t) > n) = P(S_n \leq t)$ , получаем

$$\begin{aligned}
 (6.9) \quad &P\left\{N(n) - n\mu^{-1} > \frac{n}{2}\varepsilon\right\} = \\
 &= P\left\{S_{\lceil (\varepsilon/2 + \mu^{-1})n \rceil} - \mu \left\lceil \left(\frac{\varepsilon}{2} + \mu^{-1}\right)n \right\rceil \leq n\varepsilon \left(\frac{\mu \lceil (\varepsilon/2 + \mu^{-1})n \rceil - n}{n\varepsilon}\right)\right\}.
 \end{aligned}$$

Поскольку при  $n \rightarrow \infty$

$$\frac{\mu \lceil (\varepsilon/2 + \mu^{-1})n \rceil - n}{n\varepsilon} \rightarrow \frac{\mu}{2},$$

то существуют числа  $N > 0$  и  $c_1 > 0$  такие, что для всех  $n > N$

$$(6.10) \quad \frac{\mu \lceil (\varepsilon/2 + \mu^{-1})n \rceil - n}{n\varepsilon} \geq c_1 > 0.$$

Далее применяя неравенство (4.4) к правой части (6.9) и учитывая (6.10), получаем

$$\begin{aligned}
 (6.11) \quad &P\left\{N(n) - n\mu^{-1} > \frac{n}{2}\varepsilon\right\} \leq \left(\frac{\varepsilon}{2} + \mu^{-1}\right)n P\{X_1 - \mu \leq -c_1\gamma n\varepsilon\} + \\
 &+ \tilde{c}_1(\varepsilon) \varepsilon^{-1/\gamma} n^{-1/2\gamma},
 \end{aligned}$$

290 где  $\tilde{c}_\gamma(\varepsilon)$  постоянное, зависящее от  $\gamma$  и  $\varepsilon$ ,

$$\limsup_{\varepsilon \rightarrow 0} \tilde{c}_\gamma(\varepsilon) < \infty.$$

Следовательно, в силу неравенств (6.6) и (6.11) для достаточно малых  $\varepsilon > 0$  имеем

$$(6.12) \quad \lambda_{11}^{(3)}(\varepsilon) \leq \left( \frac{\varepsilon}{2} + \mu^{-1} \right) \sum_{n\varepsilon^2 > 1/\delta} (n+1)^{l-1} P\{X_1 - \mu < -c_1\gamma(n+1)\varepsilon\} + \\ + \tilde{c}_\gamma(\varepsilon) \varepsilon^{-1/\gamma} \sum_{n\varepsilon^2 > 1/\delta} (n+1)^{-(1/2\gamma - l + 2)}.$$

Повторяя те же самые рассуждения, которые проводились при доказательстве Теоремы 4.1, из (6.12) получаем, что при  $\varepsilon \rightarrow 0$

$$(6.13) \quad \lambda_{11}^{(3)}(\varepsilon) = o(\varepsilon^{-2(l-1)}).$$

Аналогично

$$(6.14) \quad \lambda_{12}^{(3)}(\varepsilon) = o(\varepsilon^{-2(l-1)}).$$

Из (6.5), (6.13) и (6.14) имеем

$$(6.15) \quad \lambda_i^{(3)}(\varepsilon) = o(\varepsilon^{-2(l-1)}).$$

Объединяя оценки (6.2), (6.4) и (6.15), в силу произвольности  $\delta$  из (6.1) приходим к доказательству теоремы 6.1. Теорема 6.1 доказана.

Положим

$$Z_\vartheta = \sum_{k=1}^{\infty} X_k \vartheta^{k-1}, \quad \vartheta \in (0, 1).$$

Из результатов Т. Л. Lai [19] следует, что условия

- а)  $EX_1 = \mu < \infty$ ;
- б)  $\frac{S_n}{n} \rightarrow \mu$  п.н.,  $n \rightarrow \infty$ ;
- в)  $(1 - \vartheta)Z_\vartheta \rightarrow \mu$  п.н. при  $\vartheta \rightarrow 1 - 0$ .

эквивалентны.

Приводимая ниже теорема является аналогом одной теоремы В. В. Петрова [18] и Теоремы 4.1 для схемы суммирования случайных величин по Абелю и усиливает соотношение с).

**Теорема 6.2.** Пусть  $EX_1 = \mu$ ,  $\varepsilon > 0$  — любое фиксированное число. Тогда следующие три утверждения

$$a') \int_0^1 (1 - \vartheta)^{-2} P\{(1 - \vartheta) Z_\vartheta - \mu > \varepsilon\} d\vartheta < \infty;$$

$$b') \sum_{n=1}^{\infty} P\{S_n - n\mu > n\varepsilon\} < \infty;$$

$$c') EX_1^2 < \infty;$$

эквивалентны.

d') Если  $E(X_1 - \mu)^2 = \sigma^2 < \infty$ , то при  $\varepsilon \rightarrow 0$

$$\varepsilon^2 \int_0^1 (1 - \vartheta)^{-2} P\{(1 - \vartheta) Z_\vartheta - \mu > \varepsilon\} d\vartheta = \frac{\sigma^2}{2} + o(1),$$

$$\varepsilon^2 \sum_{n=1}^{\infty} P(S_n - n\mu > n\varepsilon) = \frac{\sigma^2}{2} + o(1).$$

Доказательство импликаций  $a') \Leftrightarrow b') \Leftrightarrow c')$  приведено в работе [24], а доказательство утверждения d') повторяет те же самые рассуждения, что и в Теореме 4.1.

В заключение приведем результат, который интуитивно понятен.

Пусть

$$A_\varepsilon = \sum_{n=1}^{\infty} P \left\{ \left| \frac{S_{N(n)}}{N(n)} - \mu \right| > \varepsilon \right\},$$

$$B_\varepsilon = \int_1^{\infty} P \left\{ \left| \frac{S_{N(t)}}{N(t)} - \mu \right| > \varepsilon \right\} dt.$$

**Теорема 6.3.** 1. Для любого  $\varepsilon > 0$   $A_\varepsilon < \infty \Leftrightarrow B_\varepsilon < \infty$ .

2. Если  $EX_1^2 < \infty$ , то величины  $A_\varepsilon, B_\varepsilon$  конечны.

(Поступило в редакцию 16 сентября 1978.)

#### ЛИТЕРАТУРА

- [1] P. Erdős: Ann. Math. Stat. 20 (1949), 2, 286.
- [2] M. Katz: Ann. Math. Stat. 34 (1963), 1, 312.
- [3] M. Katz: Ann. Math. Stat. 39 (1968), 4, 1348.
- [4] F. Spitzer: Trans. Amer. Math. Soc. 82 (1956), 2, 323.
- [5] L. E. Baum, M. Katz: Trans. Amer. Math. Soc. 120 (1965), 1, 108.
- [6] C. C. Heyde: Proc. Camb. Phil. Soc. 63 (1967), 73.
- [7] М. У. Гафуров: Proc. Int. Math. Banach Center. Warszawa 1978.
- [8] С. В. Нагаев, Д. Х. Фук: Теория вероятностей и ее прим. 14 (1971), 4.

- [9] Hsu, H. Robbins: Proc. Nat. Acad. Sci, U.S.A. 33 (1967), 2, 25.  
[10] J. Slivka, N. C. Severo: Proc. Amer. Math. Soc. 24 (1970), 729.  
[11] H. Stratton: Ann. Math. Stat. 43 (1972), 3, 1012.  
[12] T. L. Lai, K. K. Lan: Z. Wahr. verw. Geb. 34 (1976), 59.  
[13] C. C. Heyde: J. Appl. Prob. 12 (1975), 173.  
[14] А. В. Нагаев: Тезисы III советско-японского симпозиума по теор. вер. и мат. статистике II, Ташкент 1975.  
[15] H. Rubin, T. Sataraman: Sankhya, Ser. A. 27 (1965), 2—4, 325.  
[16] J. Davis: Ann. Math. Stat. 39 (1968), 6, 2016.  
[17] С. Х. Сираждинов, М. У. Гафуров, Б. Комеков: Изв. АН УзССР, сер. физ. мат. 4 (1978), 28.  
[18] В. В. Петров: Вестник ЛГУ 7 (1974).  
[19] T. L. Lai: Proc. Amer. Math. Soc. 45 (1974), 2.  
[20] R. Chen: Proc. Amer. Math. Soc. 61 (1976), 1, 112.  
[21] T. L. Lai, Y. S. Choy: Trans. Amer. Mat. Soc. 208 (1975), 51.  
[22] M. Maejima: Rep. Stat. Appl. Res. JUSF, 22 (1975), 3.  
[23] В. В. Петров: Суммы независимых случайных величин. „Наука“, Москва 1972.  
[24] М. У. Гафуров: ДАН УзССР 9 (1978).

*М. У. Гафуров, кандидат физ.-мат. наук, Институт математики имени В. И. Романовского АН УзССР, ул. Астрономический тупик, II, 700052, Ташкент. СССР.  
Профессор С. Х. Сираждинов, академик АН УзССР, ГСП, ул. Гоголя, 70, 700000, Ташкент. СССР.*