

# ДОПОЛНИТЕЛЬНЫЕ ГЛАВЫ ТЕОРИИ ВЕРОЯТНОСТЕЙ

Е. А. Бакланов

Новосибирск, 2023

- 1 Основные понятия теории вероятностей
- 2 Вероятностные неравенства
- 3 Законы больших чисел и ряды случайных величин
  - Слабый закон больших чисел

Настоящий параграф посвящён одному из основных утверждений теории вероятностей — закону больших чисел.

## Определение

Говорят, что последовательность случайных величин  $\{X_n\}_{n \geq 1}$  удовлетворяет *слабому закону больших чисел*, если существуют такие последовательности постоянных  $\{a_n\}_{n \geq 1}$  и  $\{b_n\}_{n \geq 1}$ ,  $0 < b_n \uparrow \infty$ , что

$$\frac{1}{b_n} \sum_{k=1}^n X_k - a_n \xrightarrow{P} 0. \quad (3.3)$$

## Теорема 3.2 (слабый закон больших чисел)

Пусть  $\{X_n\}_{n \geq 1}$  — последовательность независимых и одинаково распределённых случайных величин. Для того чтобы

$$\frac{S_n}{n} - E(X_1 I(|X_1| < n)) \xrightarrow{P} 0, \quad n \rightarrow \infty, \quad (3.4)$$

необходимо и достаточно выполнения условия

$$nP(|X_1| \geq n) \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty. \quad (3.5)$$

## Замечание

Если случайные величины  $X_1, X_2, \dots$  имеют конечное математическое ожидание, то выполнено условие (3.5) и  $E(X_1 I(|X_1| < n)) \rightarrow EX_1$ , и, следовательно,  $S_n/n \xrightarrow{P} EX_1$ . С другой стороны, предел  $\lim_{n \rightarrow \infty} E(X_1 I(|X_1| < n))$  может существовать и при отсутствии математического ожидания. В частности, если  $X_1$  имеет симметричное распределение, то, очевидно,  $E(X_1 I(|X_1| < n)) = 0$ . Таким образом, слабый закон больших чисел применим и к некоторым случайным величинам, не имеющим математического ожидания.

## Доказательство

*Достаточность.*

Пусть  $\varepsilon > 0$ . Обозначим  $Y_j = X_j I(|X_j| < n)$ ,  $T_n = \sum_{j=1}^n Y_j$ ,  
 $\mu_n = E(X_1 I(|X_1| < n))$ . Отметим, что  $EY_j = \mu_n$  и  $ET_n = n\mu_n$ . Далее,  
так как

$$\{S_n = T_n\} \cap \{|T_n - n\mu_n| < n\varepsilon\} \subseteq \{|S_n - n\mu_n| < n\varepsilon\}$$

и

$$\{S_n \neq T_n\} \subseteq \bigcup_{j=1}^n \{|X_j| \geq n\},$$

## Доказательство

то, применяя неравенство Чебышёва (1.3), получаем:

$$\begin{aligned} P(|S_n - n\mu_n| \geq n\varepsilon) &\leq P(|T_n - n\mu_n| \geq n\varepsilon) + nP(|X_1| \geq n) \leq \\ &\leq \frac{DT_n}{n^2\varepsilon^2} + nP(|X_1| \geq n) = \\ &= \frac{DY_1}{n\varepsilon^2} + nP(|X_1| \geq n). \end{aligned} \tag{3.6}$$

## Доказательство

Так как  $k^2 \leq k(k+1) = 2 \sum_{j=1}^k j$ , то

$$\begin{aligned}DY_1 &\leq EY_1^2 = E(X_1^2; |X_1| < n) = \sum_{k=1}^n E(X_1^2; k-1 \leq |X_1| < k) \leq \\ &\leq \sum_{k=1}^n k^2 P(k-1 \leq |X_1| < k) \leq 2 \sum_{k=1}^n \sum_{j=1}^k j P(k-1 \leq |X_1| < k) = \\ &= 2 \sum_{j=1}^n \sum_{k=j}^n j P(k-1 \leq |X_1| < k) = 2 \sum_{j=1}^n j P(j-1 \leq |X_1| < n) \leq \\ &\leq 2 \sum_{j=1}^n j P(|X_1| \geq j-1).\end{aligned}$$



## Доказательство

Следовательно, в силу (3.5) и (3.19) (лемма Тёплица)

$$\frac{DY_1}{n} \leq \frac{2}{n} \sum_{j=1}^n jP(|X_1| \geq j-1) \rightarrow 0.$$

Отсюда и из (3.6) следует (3.4).

## Доказательство

*Необходимость.*

Пусть  $X_1$  имеет симметричное распределение. Тогда, очевидно,  $\mu_n = 0$ . Из неравенств (2.37) и (2.26) получаем:

$$\begin{aligned} P(|S_n| \geq n\varepsilon) &\geq \frac{1}{2} P(\max_{1 \leq k \leq n} |S_k| \geq n\varepsilon) \geq \frac{1}{2} P(\max_{1 \leq j \leq n} |X_j| \geq 2n\varepsilon) = \\ &= \frac{1}{2} \left(1 - P(\max_{1 \leq j \leq n} |X_j| < 2n\varepsilon)\right) = \frac{1}{2} \left(1 - P^n(|X_1| < 2n\varepsilon)\right) = \\ &= \frac{1}{2} \left(1 - (1 - P(|X_1| \geq 2n\varepsilon))^n\right) \geq \frac{1}{2} \left(1 - e^{-nP(|X_1| \geq 2n\varepsilon)}\right). \end{aligned}$$

Последнее неравенство следует из очевидного соотношения  $1 - x \leq e^{-x}$ .

## Доказательство

Следовательно,

$$0 \leq \frac{1}{2} \left( 1 - e^{-nP(|X_1| \geq 2n\varepsilon)} \right) \leq P(|S_n| \geq n\varepsilon) \rightarrow 0. \quad (3.7)$$

Отсюда следует (3.5).

# Слабый закон больших чисел

## Доказательство

Пусть теперь  $X_1$  имеет произвольное распределение.

Обозначим, как и ранее,  $X_j^s$  симметризацию случайной величины  $X_j$ ,

и пусть  $S_n^s = \sum_{j=1}^n X_j^s$ .

В силу правого неравенства (2.34) имеем

$$P(|S_n^s| \geq n\varepsilon) \leq 2P(|S_n - n\mu_n| \geq n\varepsilon/2) \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty,$$

то есть

$$\frac{S_n^s}{n} \xrightarrow{P} 0.$$

Значит, по только что доказанному,

$$nP(|X_1^s| \geq n) \rightarrow 0.$$

## Доказательство

Далее, в силу левого неравенства (2.34)

$$nP(|X_1| \geq n + |\text{med}(X_1)|) \leq nP(|X_1 - \text{med}(X_1)| \geq n) \leq 2nP(|X_1^s| \geq n),$$

откуда следует (3.5). □

Теорема 3.2 и неравенство

$$nP(|X_1| \geq n) = nEI(|X_1| \geq n) \leq E(|X_1|I(|X_1| \geq n))$$

приводят к следующему утверждению.

## Теорема 3.3

*Пусть  $\{X_n\}_{n \geq 1}$  — последовательность независимых и одинаково распределённых случайных величин. Если  $E|X_1| < \infty$ , то*

$$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{P} EX_1.$$

## Теорема 3.4 (слабый закон больших чисел Марцинкевича — Зигмунда)

Пусть  $\{X_n\}_{n \geq 1}$  — последовательность независимых и одинаково распределённых случайных величин. Пусть  $E|X_1|^\alpha < \infty$  для некоторого  $0 < \alpha < 2$  и пусть  $EX_1 = 0$  в случае  $1 \leq \alpha < 2$ . Тогда

$$\frac{S_n}{n^{1/\alpha}} \xrightarrow{P} 0, \quad n \rightarrow \infty. \quad (3.8)$$

## Доказательство

Случай  $\alpha = 1$  содержится в теореме 3.3.

Рассмотрим случай  $1 < \alpha < 2$ .

Пусть  $\varepsilon > 0$ . Обозначим  $Y_j = X_j I(|X_j| < \varepsilon^\delta n^{1/\alpha})$ ,  $T_n = \sum_{j=1}^n Y_j$ , где  $\delta = 3/(2 - \alpha) > 0$ .

Тогда, так же как и при доказательстве теоремы 3.2, получаем:



## Доказательство

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(|S_n - \mathbb{E}T_n| \geq \varepsilon n^{1/\alpha}) &\leq \frac{nDY_1}{n^{2/\alpha}\varepsilon^2} + n\mathbb{P}(|X_1| \geq \varepsilon^\delta n^{1/\alpha}) \leq \\ &\leq \frac{n\mathbb{E}Y_1^2}{n^{2/\alpha}\varepsilon^2} + n\mathbb{P}(|X_1|^\alpha \geq \varepsilon^{\alpha\delta} n) \leq \\ &\leq \frac{n(\varepsilon^\delta n^{1/\alpha})^{2-\alpha} \mathbb{E}(|X_1|^\alpha I(|X_1| < \varepsilon^\delta n^{1/\alpha}))}{n^{2/\alpha}\varepsilon^2} + \\ &+ n\mathbb{P}(|X_1|^\alpha \geq \varepsilon^{\alpha\delta} n) \leq \\ &\leq \varepsilon \mathbb{E}|X_1|^\alpha + n\mathbb{P}(|X_1|^\alpha \geq \varepsilon^{\alpha\delta} n). \end{aligned}$$

## Доказательство

Так как  $E|X_1|^\alpha < \infty$ , то  $nP(|X_1|^\alpha \geq \varepsilon^{\alpha\delta}n) \rightarrow 0$  при  $n \rightarrow \infty$ .

Следовательно,

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} P(|S_n - ET_n| \geq \varepsilon n^{1/\alpha}) \leq \varepsilon E|X_1|^\alpha.$$

Отсюда, в силу произвольности  $\varepsilon$ , следует, что

$$\frac{S_n - ET_n}{n^{1/\alpha}} \xrightarrow{P} 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

## Доказательство

Покажем, что  $ET_n/n^{1/\alpha} \rightarrow 0$  при  $n \rightarrow \infty$ . Так как  $EX_1 = 0$  и  $E|X_1|^\alpha < \infty$ , то

$$\begin{aligned} |ET_n/n^{1/\alpha}| &= |n^{-1/\alpha}nE(X_1I(|X_1| < \varepsilon^\delta n^{1/\alpha}))| = \\ &= |n^{-1/\alpha}nE(X_1I(|X_1| \geq \varepsilon^\delta n^{1/\alpha}))| \leq \\ &\leq n^{1-1/\alpha}(\varepsilon^\delta n^{1/\alpha})^{1-\alpha}E(|X_1|^\alpha I(|X_1| \geq \varepsilon^\delta n^{1/\alpha})) = \\ &= \varepsilon^{\delta(1-\alpha)}E(|X_1|^\alpha I(|X_1| \geq \varepsilon^\delta n^{1/\alpha})) \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty. \end{aligned}$$

# Слабый закон больших чисел

## Доказательство

Пусть теперь  $0 < \alpha < 1$ .

Из условия  $E|X_1|^\alpha < \infty$  следует, что для каждого  $\varepsilon > 0$  можно выбрать  $M > 0$  настолько большим, что  $E(|X_1|^\alpha I(|X_1| \geq M)) < \varepsilon$ . Обозначим  $Y_j = X_j I(|X_j| < M)$ ,  $Z_j = X_j I(|X_j| \geq M)$ . Используя  $C_r$ -неравенство (1.12), получаем:

$$\begin{aligned} E|S_n|^\alpha &\leq E\left|\sum_{j=1}^n Y_j\right|^\alpha + E\left|\sum_{j=1}^n Z_j\right|^\alpha \leq (nM)^\alpha + nE|Z_1|^\alpha = \\ &= (nM)^\alpha + nE(|X_1|^\alpha I(|X_1| \geq M)) \leq (nM)^\alpha + n\varepsilon, \end{aligned}$$

откуда следует, что

$$\limsup_{n \rightarrow \infty} \frac{E|S_n|^\alpha}{n} \leq \varepsilon.$$

Применяя неравенство Маркова (1.2), отсюда получаем  $S_n/n^{1/\alpha} \xrightarrow{P} 0$

# Слабый закон больших чисел

Теперь мы получим необходимые и достаточные условия выполнения слабого закона больших чисел для произвольных независимых случайных величин.

Пусть  $\{b_n\}_{n \geq 1}$  — возрастающая последовательность положительных чисел:  $b_n > 0$ ,  $b_n \uparrow \infty$ .

Определим срезку  $X^{[\varepsilon]}$  случайной величины  $X$  равенством

$$X^{[\varepsilon]} = XI(|X| < \varepsilon) = \begin{cases} X, & |X| < \varepsilon; \\ 0, & |X| \geq \varepsilon. \end{cases}$$

## Теорема 3.5

Пусть  $\{X_n\}_{n \geq 1}$  — последовательность независимых случайных величин. Обозначим  $\mu_n = \sum_{k=1}^n \mathbb{E}(X_k I(|X_k| < b_n))$ . Если выполнены условия

$$\sum_{k=1}^n \mathbb{P}(|X_k| \geq b_n) \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty, \quad (3.9)$$

и

$$\frac{1}{b_n^2} \sum_{k=1}^n \mathbb{D}X_k^{[b_n]} \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty, \quad (3.10)$$

то

$$\frac{S_n - \mu_n}{b_n} \xrightarrow{P} 0, \quad n \rightarrow \infty. \quad (3.11)$$

Если  $S_n/b_n \xrightarrow{P} 0$ , то справедливы соотношения (3.9), (3.10) и  $\mu_n/b_n \rightarrow 0$ .

## Доказательство

Обозначим  $T_n = \sum_{k=1}^n X_k^{[b_n]}$ . Заметим, что  $\mu_n = ET_n$ ,

$$\{S_n \neq T_n\} \subseteq \bigcup_{k=1}^n \{|X_k| \geq b_n\} \text{ и}$$

$$\{S_n = T_n\} \cap \{|T_n - \mu_n| < \varepsilon b_n\} \subseteq \{|S_n - \mu_n| < \varepsilon b_n\}.$$

Теперь, применяя неравенство Чебышёва (1.3), получаем:

$$P(|S_n - \mu_n| \geq \varepsilon b_n) \leq \frac{1}{b_n^2 \varepsilon^2} \sum_{k=1}^n DX_k^{[b_n]} + \sum_{k=1}^n P(|X_k| \geq b_n).$$

Отсюда, в силу (3.9) и (3.10), немедленно следует (3.11).

## Доказательство

Пусть имеет место сходимость  $S_n/b_n \xrightarrow{P} 0$ .

Пусть случайные величины  $X_k$  имеют симметричное распределение.

Тогда  $E(X_k I(|X_k| < b_n)) = 0$  и, следовательно,  $\mu_n = 0$ .

Из неравенств (2.37) и (2.26) получаем:

$$P\left(\max_{1 \leq j \leq n} |X_j| \geq 2\epsilon b_n\right) \leq P\left(\max_{1 \leq k \leq n} |S_k| \geq \epsilon b_n\right) \leq 2P(|S_n| \geq \epsilon b_n) \rightarrow 0.$$



## Доказательство

С другой стороны, используя неравенство  $1 - x \leq e^{-x}$ , находим

$$\begin{aligned} P\left(\max_{1 \leq j \leq n} |X_j| \geq b_n\right) &= 1 - P\left(\max_{1 \leq j \leq n} |X_j| < b_n\right) = 1 - \prod_{k=1}^n P(|X_k| < b_n) = \\ &= 1 - \prod_{k=1}^n (1 - P(|X_k| \geq b_n)) \geq \\ &\geq 1 - \exp\left\{-\sum_{k=1}^n P(|X_k| \geq b_n)\right\} \geq 0. \end{aligned}$$

Отсюда следует (3.9).

## Доказательство

Докажем (3.10). Так как  $S_n/b_n \xrightarrow{P} 0$  и

$$P(|S_n - T_n| \geq \varepsilon b_n) \leq P(S_n \neq T_n) \leq \sum_{k=1}^n P(|X_k| \geq b_n) \rightarrow 0, \quad (3.12)$$

то  $T_n/b_n \xrightarrow{P} 0$ .

Следовательно, для любого  $\varepsilon > 0$  найдётся  $n_0 = n_0(\varepsilon)$  такое, что для всех  $n \geq n_0$

$$P(|T_n| \geq \varepsilon b_n) = P\left(\left|\sum_{k=1}^n \frac{X_k^{[b_n]}}{b_n}\right| \geq \varepsilon\right) \leq \delta < 1/2.$$

## Доказательство

Отсюда, используя неравенство Леви (2.26), получаем:

$$P\left(\max_{1 \leq k \leq n} \left| \sum_{j=1}^k \frac{X_j^{[b_n]}}{b_n} \right| \geq \varepsilon\right) \leq 2P\left(\left| \sum_{k=1}^n \frac{X_k^{[b_n]}}{b_n} \right| \geq \varepsilon\right) \leq 2\delta < 1$$

для всех  $n \geq n_0$ .

## Доказательство

Далее, так как  $E(X_k^{[b_n]}/b_n) = 0$  и  $P(|X_k^{[b_n]}/b_n| \leq 1) = 1$ , то из (2.32) находим

$$\frac{1}{b_n^2} \sum_{k=1}^n DX_k^{[b_n]} \leq \varepsilon^2 + (1 + \varepsilon)^2 \frac{2\delta}{1 - 2\delta}.$$

Выбирая  $n_0$  настолько большим, что  $2\delta < \varepsilon/(1 + \varepsilon)$ , окончательно получаем:

$$\frac{1}{b_n^2} \sum_{k=1}^n DX_k^{[b_n]} \leq \varepsilon^2 + \varepsilon(1 + \varepsilon)^2,$$

откуда, в силу произвольности  $\varepsilon$ , следует условие (3.10).

# Слабый закон больших чисел

## Доказательство

Пусть теперь  $X_k$  имеют произвольное распределение.

Обозначим  $X_k^s$  симметризацию случайной величины  $X_k$ , и пусть

$S_n^s = \sum_{k=1}^n X_k^s$ . В силу правого неравенства (2.34) имеем

$$P(|S_n^s| \geq \varepsilon b_n) \leq 2P(|S_n| \geq \varepsilon b_n/2) \rightarrow 0,$$

то есть

$$\frac{S_n^s}{b_n} \xrightarrow{P} 0.$$

Значит, в силу только что доказанного,

$$\sum_{k=1}^n P(|X_k^s| \geq b_n) \rightarrow 0.$$

## Доказательство

Отсюда, в силу левого неравенства (2.34),

$$\sum_{k=1}^n \mathbb{P}(|X_k - \text{med}(X_k)| \geq b_n) \rightarrow 0. \quad (3.13)$$

Так как  $S_n/b_n \xrightarrow{P} 0$  и  $0 < b_{n-1}/b_n < 1$ , то

$$\frac{X_n}{b_n} = \frac{S_n - S_{n-1}}{b_n} = \frac{S_n}{b_n} - \frac{b_{n-1}}{b_n} \frac{S_{n-1}}{b_{n-1}} \xrightarrow{P} 0.$$

## Доказательство

Пусть  $\varepsilon$  и  $\delta$  — произвольные положительные числа. Используя предположение о возрастании последовательности  $\{b_n\}_{n \geq 1}$ , получаем:

$$P(|X_k| \geq \varepsilon b_n) \leq P(|X_k| \geq \varepsilon b_k) < \delta,$$

если  $N \leq k \leq n$  и  $N$  — достаточно большое число. Если же  $1 \leq k < N$ , то  $X_k/b_n \xrightarrow{P} 0$  в силу условия  $b_n \uparrow \infty$ . Итак,  $P(|X_k| \geq \varepsilon b_n) < \delta$  для всех  $1 \leq k \leq n$  и всех достаточно больших  $n$ . Полагая  $\delta = 1/2$ , из определения медианы получаем  $|\text{med}(X_k)| \leq \varepsilon b_n$  для всех  $1 \leq k \leq n$  и всех достаточно больших  $n$ .

## Доказательство

Следовательно, из (3.13) получаем, что для всех  $\varepsilon > 0$

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n \mathbb{P}(|X_k| \geq \varepsilon b_n) &\leq \sum_{k=1}^n \mathbb{P}(|X_k - \text{med}(X_k)| \geq \varepsilon b_n/2) + \\ &+ \sum_{k=1}^n \mathbb{P}(|\text{med}(X_k)| \geq \varepsilon b_n/2) \rightarrow 0, \end{aligned}$$

откуда следует (3.9).



## Доказательство

Так как  $DX^s = 2DX$ , то в силу доказанного для симметрично распределённых случайных величин

$$\frac{1}{b_n^2} \sum_{k=1}^n DX_k^{[b_n]} = \frac{1}{2b_n^2} \sum_{k=1}^n D(X_k^{[b_n]})^s \rightarrow 0,$$

что и доказывает соотношение (3.10).

## Доказательство

Осталось доказать, что  $\mu_n/b_n \rightarrow 0$ . Так как  $S_n/b_n \xrightarrow{P} 0$ , то из (3.12) и уже доказанного (3.9) следует, что  $T_n/b_n \xrightarrow{P} 0$ . Из условия (3.10) и неравенства Чебышёва следует, что  $(T_n - \mu_n)/b_n \xrightarrow{P} 0$ . Следовательно,

$$\frac{\mu_n}{b_n} = \frac{T_n}{b_n} - \frac{T_n - \mu_n}{b_n} \rightarrow 0.$$

