

# Лекция 7

## **Предельные теоремы теории вероятностей**

# Введение. Закон больших чисел и его значение

---

- Основой для **математической статистики** служит математический аппарат и выводы теории вероятностей, изучающей закономерности, происходящие в массовых, однородных случайных явлениях и процессах.
  - Связующим звеном между теорией вероятностей и математической статистикой являются так называемые предельные теоремы, к которым относится закон больших чисел.
- 
- *Под **законом больших чисел*** в теории вероятностей понимается совокупность теорем, в которых устанавливается связь между средним арифметическим достаточно большого числа случайных величин и средним арифметическим их математических ожиданий.

# Введение. Закон больших чисел и его значение

---

- *Закон больших чисел устанавливает условия, при которых совокупное воздействие множества факторов приводит к результату, не зависящему от случая.*

В самом общем виде закон больших чисел сформулировал П.Л. Чебышев. Большой вклад в изучение закона больших чисел внесли А.Н. Колмогоров, А.Я. Хинчин, Б.В. Гнеденко.

- К *предельным теоремам* относится также так называемая центральная *предельная теорема А. Ляпунова*, устанавливающая условия, при которых сумма случайных величин будет стремиться к случайной величине с нормальным законом распределения.
- Эта теорема позволяет обосновать методы проверки статистических гипотез, корреляционно-регрессионный анализ и другие методы классической статистики.

# Введение. Закон больших чисел и его значение

---

1) Теория вероятностей и классическая математическая статистика трактуют понятие неопределенности только с точки зрения вероятности (вероятностная неопределенность).

- Вероятность имеет место на практике (равно как и законы распределения вероятностей) только при наличии устойчивой частоты появления события, стремящейся к некоторому числу. В других случаях говорить о вероятностной неопределенности нельзя.

2) Практическое применение методов теории вероятностей и математической статистики основано на двух принципах, фактически основывающихся на предельных теоремах:

- *Принцип невозможности наступления маловероятного события;*
- *Принцип достаточной уверенности в наступлении события, вероятность которого близка к 1.*

3) Уже в конце XX века была известна ограниченность предельных теорем, в силу того, что выборки, имеющие место на практике - конечны.

# 1. Неравенство и теорема Чебышева

---

Рассмотрим закон больших чисел в форме Чебышева.

- **Лемма Чебышева (Маркова).** Если случайная величина  $X$  принимает только неотрицательные значения и имеет математическое ожидание  $M(X)$ , то для любого  $\alpha > 0$  имеет место неравенство:

$$P(X \geq \alpha) = \frac{M(X)}{\alpha} \quad (1)$$

- **Неравенство Чебышева.** Если случайная величина  $X$  имеет математическое ожидание  $M(X)$  и дисперсию  $D(X)$ , то для любого  $\varepsilon > 0$  имеет место неравенство:

$$P(|x - M(X)| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{D(X)}{\varepsilon^2} \quad (2)$$

- Неравенство Чебышева является в теории вероятностей общим фактом и позволяет оценить нижнюю границу вероятности.

# 1. Неравенство и теорема Чебышева

---

- Если произведено  $n$  независимых испытаний по схеме Бернулли, где  $p$  - вероятность успеха,  $q$  - вероятность неудачи,  $n$  - число опытов,  $k$  - число успехов, то для случайной величины  $K$  имеет место неравенство:

$$P(|k - np| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{npq}{\varepsilon^2} \quad (3)$$

- Для относительной частоты появления события  $\frac{k}{n}$  аналогичное неравенство имеет вид:

$$P\left(\left|\frac{k}{n} - p\right| < \varepsilon\right) \geq 1 - \frac{pq}{n\varepsilon^2} \quad (4)$$

# 1. Неравенство и теорема Чебышева

---

- **Теорема.** *Закон больших чисел Чебышева.*

Пусть  $X_1, X_2, \dots, X_n$  — последовательность попарно независимых случайных величин, имеющих конечные математические ожидания и дисперсии, ограниченные сверху постоянной  $C = \text{const}$  ( $D(X_i) \leq C$  ( $i = 1, 2, \dots, n$ )). Тогда для любого  $\varepsilon > 0$ ,

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left( \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n M(X_i) \right| < \varepsilon \right) = 1 \quad (5)$$

- Теорема показывает, что среднее арифметическое большого числа случайных величин с вероятностью, сколь угодно близкой к 1, будет мало отклоняться от среднего арифметического математических ожиданий.

# 1. Неравенство и теорема Чебышева

---

- **Следствие 1.** Если вероятность наступления события  $A$  в каждом из  $n$  независимых испытаний равна  $p$ ,  $k$  – число наступлений события  $A$  в серии из  $n$  независимых испытаний, то каково бы ни было число  $\varepsilon > 0$ , имеет место предел:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left( \left| \frac{k}{n} - p \right| < \varepsilon \right) = 1. \quad (6)$$

- Таким образом устанавливается связь между относительной частотой появления события  $A$  и постоянной вероятностью  $p$  в серии из  $n$  независимых испытаний.
- **Следствие 2. Теорема Пуассона.** Если в последовательности независимых испытаний вероятность появления события  $A$  в  $r$ -м испытании равна  $p_r$  то

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left( \left| \frac{k}{n} - \frac{p_1 + p_2 + \dots + p_n}{n} \right| < \varepsilon \right) = 1 \quad (7)$$

где  $k$  – число появлений события  $A$  в серии из  $n$  испытаний.



# 1. Неравенство и теорема Чебышева

---

- **Следствие 3. Теорема Бернулли.**

Если  $X_1, X_2, \dots, X_n$  – последовательность независимых случайных величин, таких, что  $M(X_1) = M(X_2) = \dots = M(X_n) = a$ ,  $D(X_1) < C$ ,  $D(X_2) < C$ , ...,  $D(X_n) < C$ , где  $C = \text{const}$ , то, каково бы ни было постоянное число  $\varepsilon > 0$ , имеет место, предел:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P \left( \left| \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - a \right| < \varepsilon \right) = 1. \quad (8)$$

- Этот частный случай закона больших чисел позволяет обосновать правило средней арифметической.
- Законы больших чисел не позволяют уменьшить неопределенность в каждом конкретном случае, они утверждают лишь о существовании закономерности при достаточно большом числе опытов. Например, если при подбрасывании монеты 10 раз появился герб, то это не означает, что в 11-й раз появится цифра.

- **Пример 1.** Оценить с помощью неравенства Чебышева вероятность того, что при подбрасывании 12 игральных костей сумма очков (СВ  $X$ ) отклонится от математического ожидания меньше, чем на 15. СВ  $X_i$  - число очков на  $i$ -й кости ( $i = 1, 2, \dots, 12$ ).

*Решение.* СВ  $X = X_1 + \dots + X_{12}$ , где  $M(X_1) = M(X_2) = \dots = M(X_{12})$ ,  $D(X_1) = D(X_2) = \dots = D(X_{12})$ .

$$M(X_1) = \frac{1}{6}(1 + 2 + 3 + 4 + 5 + 6) = \frac{21}{6} = \frac{7}{2} = 3,5,$$

$$M(X_1^2) = \frac{1}{6}(1 + 2^2 + 3^2 + 4^2 + 5^2 + 6^2) = \frac{91}{6},$$

$$M(X) = 3,5 \cdot 12 = 42$$

$$D(X_1) = \frac{91}{6} - \frac{49}{4} = \frac{182 - 147}{12} = \frac{35}{12},$$

$$D(X) = (35/12) \cdot 12 = 35.$$

Согласно неравенству Чебышева имеем

$$P(|X - 42| < 15) \geq 1 - \frac{35}{225},$$

$$P(|X - 42| < 15) \geq 0,844.$$

## 2. Понятие о центральной предельной теореме

---

- В теории вероятностей и математической статистике большое значение имеет *центральная предельная теорема Ляпунова*, в которой утверждается, что если сложить большое число случайных величин, имеющих один или различные законы распределения, то случайная величина, являющаяся результатом суммы, при некоторых условиях будет иметь нормальный закон распределения.
- Примером *центральной предельной теоремы* (для последовательности независимых случайных величин) является интегральная теорема Муавра-Лапласа.

## 2. Понятие о центральной предельной теореме

---

- **Теорема 1.** Пусть производится  $n$  независимых опытов, в каждом из которых вероятность наступления события  $A$  равна  $p$  (не наступления  $q = 1 - p$ ,  $p \neq 0$ ,  $p \neq 1$ ).

Если  $K$  – число появлений события  $A$  в серии из  $n$  испытаний, то при достаточно больших  $n$  СВ  $K$  можно считать нормально распределенной ( $M(K) = np$ ,  $\sigma(K) = \sqrt{D(K)} = \sqrt{npq}$ ):

$$P(K < k) \rightarrow P(X < x_0) = \int_{-\infty}^{x_0} \varphi(x) dx = \frac{1}{2} + \Phi(x_0), \quad (9)$$

где  $x_0 = \frac{k - np}{\sqrt{npq}}$ ,  $\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$ ,  $\Phi(x_0)$  – функция Лапласа.

## 2. Понятие о центральной предельной теореме

---

В более общем случае верна следующая теорема.

- **Теорема 2.** Если случайные величины  $X_1, X_2, \dots, X_n$  независимы, одинаково распределены и имеют конечную дисперсию, то при  $n \rightarrow \infty$ :

$$P\left(\frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n - na}{\sigma\sqrt{n}} < t\right) \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^t e^{-\frac{u^2}{2}} du, \quad (10)$$

где  $M(X_i)=a$ ,  $\sigma^2=D(X_i)$ ;  $U$  – нормально распределенная случайная величина,  $M(U)=0$ ,  $D(U) = 1$ .

---

**Пример 2.** На отрезке  $[0; 1]$  случайным образом выбрано 100 чисел, точнее рассматриваются 100 независимых средних  $X_1, X_2, \dots, X_n$ , равномерно распределенных на отрезке  $[0; 1]$ . Найти вероятность того, что их сумма заключена между 51 и 60, т.е.  $P(51 < \sum X_i < 60)$ .

*Решение.* В силу теоремы 2:  $\frac{\sum X_i - na}{\sigma\sqrt{n}} = U, \quad \sum(X_i) - na = \sigma\sqrt{n}U$ .

Из условия, в силу равномерности СВ  $X_i$ , следует, что

$$M(X_i) = \frac{1+0}{2} = \frac{1}{2}, \sigma^2 = \frac{(1-0)^2}{12}.$$

Имеем,  $M(\sum X_i) = M(na + \sigma\sqrt{n}U) = na = 100 \frac{1}{2} = 50$ ,

$$D\left(\sum X_i\right) = D(na + \sigma\sqrt{n}U) = na = 100 \frac{1}{12} = \frac{100}{12}.$$

**Пример 2.** На отрезке  $[0; 1]$  случайным образом выбрано 100 чисел, точнее рассматриваются 100 независимых средних  $X_1, X_2, \dots, X_n$ , равномерно распределенных на отрезке  $[0; 1]$ . Найти вероятность того, что их сумма заключена между 51 и 60, т.е.  $P(51 < \sum X_i < 60)$ .

---

*Решение.*

Итак,  $\sum X_i \in N(na, n\sigma^2)$  – сумма, нормально распределенная случайная величина с математическим ожиданием  $na=50$  и дисперсией  $n\sigma^2=100/12$ . Отсюда,

$$\begin{aligned} P(51 \leq \sum X_i \leq 60) &= \Phi\left(\frac{60-na}{\sqrt{n}\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{51-na}{\sqrt{n}\sigma}\right) = \Phi\left(\frac{60-50}{\frac{10}{\sqrt{12}}}\right) - \Phi\left(\frac{51-50}{\frac{10}{\sqrt{12}}}\right) = \Phi(\sqrt{12}) - \\ &- \Phi\left(\frac{\sqrt{12}}{10}\right) = \Phi(3,464) - \Phi(0,3464) \approx 0,49971 - 0,1353 = 0,3644. \end{aligned}$$

То есть вероятность того, что сумма 100 независимых средних  $X_1, X_2, \dots, X_n$ , равномерно распределенных на отрезке  $[0; 1]$ , заключена между 51 и 60 и равна 0,3644.