

Лекция 2.

3. Последовательности независимых испытаний

3.1. Схема Бернулли

Одинаковые независимые между собой испытания называются *схемой Бернулли* или *испытаниями Бернулли*, если при каждом испытании имеется только два возможных исхода, причём вероятности этих исходов положительны и неизменны для всех испытаний.

Исходы испытаний обычно называют *успехом* и *неудачей* и обозначают соответственно буквами p и q . Очевидно, что $p > 0$, $q > 0$ и

$$p + q = 1. \quad (3.1)$$

Опишем вероятностное пространство, соответствующее n испытаниям Бернулли. Будем считать, что исходами каждого испытания являются либо 0, либо 1. Пусть успеху соответствует 1, а неудаче — 0.

Пространством элементарных событий

$$\Omega = \{\omega : \omega = (a_1, \dots, a_n), a_i = \mathbb{Y}, \mathbb{H}\}.$$

Вероятность элементарного события задаётся формулой

$$P(\omega) = p^{\sum a_i} q^{n - \sum a_i}.$$

Теорема 3.1. Если μ_n — число успехов в n испытаниях Бернулли, то

$$P(\mu_n = m) = C_n^m p^m q^{n-m}. \quad (3.2)$$

Доказательство. Если число успехов элементарного события ω равно m , то $P(\omega) = p^m q^{n-m}$. Очевидно, что количество таких событий равно C_n^m . ■

Пример 1. Монета подбрасывается 5 раз. Найти вероятность события A , состоящее в выпадении 3 гербов.

Решение. Выпадение герба будем считать успехом. Так как $p = q = \frac{1}{2}$, то из формулы (3.2) получаем

$$P(A) = C_5^3 \left(\frac{1}{2}\right)^3 \left(\frac{1}{2}\right)^2 = \frac{10}{2^5} = \frac{5}{16} = 0,3125. \quad \blacksquare$$

Одинаковые независимые между собой испытания называются *полиномиальной схемой*, если при каждом испытании имеется только k возможных исходов, причём вероятности этих исходов положительны и неизменны для всех испытаний. Схема Бернулли является частным случаем полиномиальной схемы при $k = 2$.

Пусть E_1, E_2, \dots, E_k — исходы испытаний и $p_i = P(E_i)$, $i = 1, \dots, k$. Очевидно, что $p_i > 0$ и

$$p_1 + \dots + p_k = 1. \quad (3.3)$$

Теорема 3.2. Рассмотрим полиномиальную схему, состоящую из n испытаний с возможными исходами E_1, E_2, \dots, E_k . Вероятность того, что событие E_i произойдёт r_i раз, $i = 1, \dots, k$, равна

$$P_n(r_1, \dots, r_k) = \frac{n!}{r_1! \dots r_k!} p_1^{r_1} \dots p_k^{r_k}. \quad (3.4)$$

Доказательство. Вероятность элементарного события $\omega = (E_{i_1}, \dots, E_{i_n})$, в котором E_i встречается r_i раз, $i = 1, \dots, k$, равна $P(\omega) = p_1^{r_1} \dots p_k^{r_k}$. Из теоремы 1.5.1 следует, что количество таких событий равно $\frac{n!}{r_1! \dots r_k!}$. ■

Пример 2. Игральная кость бросается 12 раз. Найти вероятность события A , состоящее в том, что каждая грань выпадет дважды.

Решение. Пусть E_1, \dots, E_6 соответствуют шести граням. По условию все $p_i = 1/6$ и все $r_i = 2$. В силу (3.4) получаем

$$P(A) = \frac{12!}{(2!)^6} \left(\frac{1}{6}\right)^{12} = \frac{1925}{559872} = 0,003438 \dots \quad \blacksquare$$

3.2. Локальная предельная теорема

Будем рассматривать схему Бернулли с вероятностью успеха p и вероятностью неудачи q . Число испытаний будем обозначать через n .

Теорема 3.3. (Локальная теорема Муавра-Лапласа.) *Если в схеме Бернулли $n \rightarrow \infty$, вероятность успеха p , $0 < p < 1$, постоянна, то для любого конечного промежутка $[a, b]$, $a \leq b$,*

$$P_n(m) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sqrt{npq}} e^{-x^2/2} (1 + O(n^{-1/2})). \quad (3.5)$$

равномерно для $x \in [a, b]$ вида

$$x = x_{mn} = \frac{m - np}{\sqrt{npq}}. \quad (3.6)$$

где m — целое неотрицательное число.

Доказательство. Доказательство опирается на формулу Стирлинга

$$n! = \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \exp(\theta_n), \quad \frac{1}{12n+1} < \theta_n < \frac{1}{12n}.$$

Используя формулу Стирлинга, запишем

$$\begin{aligned} P_n(m) &= \frac{n!}{m!(n-m)!} p^m q^{n-m} = \frac{\sqrt{2\pi n} e^{-n} n^n \exp(\theta_n - \theta_m - \theta_{n-m}) p^m q^{n-m}}{\sqrt{2\pi m} e^{-m} m^m \sqrt{2\pi(n-m)} e^{-(n-m)} (n-m)^{n-m}} = \\ &= \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \sqrt{\frac{n}{m(n-m)}} \left(\frac{np}{m}\right)^m \left(\frac{nq}{n-m}\right)^{n-m} \exp(\theta). \end{aligned}$$

Здесь $\theta = \theta_n - \theta_m - \theta_{n-m}$.

Из (3.6) следуют равенства

$$\begin{aligned} m &= np + x \sqrt{npq} = np \left(1 + x \sqrt{\frac{q}{np}}\right), \\ n - m &= nq - x \sqrt{npq} = nq \left(1 - x \sqrt{\frac{p}{nq}}\right). \end{aligned} \quad (3.7)$$

Так как x принадлежит ограниченному промежутку $[a, b]$, то $m = O(n)$, $n - m = O(n)$ при $n \rightarrow \infty$ равномерно по $x \in [a, b]$. Следовательно,

$$|\theta| \leq |\theta_n| + |\theta_m| + |\theta_{n-m}| \leq \frac{1}{12n} + \frac{1}{12m} + \frac{1}{12(n-m)} = O(n^{-1}).$$

Следовательно,

$$\exp(\theta) = 1 + O(n^{-1}) \quad (3.8)$$

при $n \rightarrow \infty$ равномерно по $x \in [a, b]$.

Рассмотрим величину

$$\ln A_n = \ln\left(\frac{np}{m}\right)^m \ln\left(\frac{nq}{n-m}\right)^{n-m} = m \ln\left(\frac{np}{m}\right) + (n-m) \ln\left(\frac{nq}{n-m}\right).$$

Из равенств (3.7) следует

$$\ln A_n = -np \left(1 + x \sqrt{\frac{q}{np}}\right) \ln\left(1 + x \sqrt{\frac{q}{np}}\right) - nq \left(1 - x \sqrt{\frac{p}{nq}}\right) \ln\left(1 - x \sqrt{\frac{p}{nq}}\right).$$

Величины $x \sqrt{q/np}$ и $x \sqrt{p/nq}$ есть величины $O(n^{-1/2})$ при $n \rightarrow \infty$ равномерно по $x \in [a, b]$. Следовательно,

$$\begin{aligned} \ln\left(1 + x \sqrt{\frac{q}{np}}\right) &= x \sqrt{\frac{q}{np}} - \frac{1}{2} \frac{qx^2}{np} + O(n^{-3/2}) \\ \ln\left(1 - x \sqrt{\frac{p}{nq}}\right) &= -x \sqrt{\frac{p}{nq}} - \frac{1}{2} \frac{px^2}{nq} + O(n^{-3/2}) \end{aligned}$$

Таким образом, получаем

$$\begin{aligned} np \left(1 + x \sqrt{\frac{q}{np}}\right) \ln\left(1 + x \sqrt{\frac{q}{np}}\right) &= x \sqrt{npq} + qx^2 - \frac{qx^2}{2} + O(n^{-1/2}), \\ nq \left(1 - x \sqrt{\frac{p}{nq}}\right) \ln\left(1 - x \sqrt{\frac{p}{nq}}\right) &= -x \sqrt{npq} + qx^2 - \frac{qx^2}{2} + O(n^{-1/2}), \end{aligned}$$

и поэтому

$$\ln A_n = -\frac{x^2}{2} + O(n^{-1/2}). \quad (3.9)$$

Осталось рассмотреть множитель $\sqrt{\frac{n}{m(n-m)}}$. Из равенств (3.7) следует

$$m(n-m) = n^2 pq (1 + O(n^{-1/2})).$$

Отсюда получаем

$$\sqrt{\frac{n}{m(n-m)}} = \frac{1}{\sqrt{npq}} ((1 + O(n^{-1/2}))). \quad (3.10)$$

Теперь утверждение теоремы следует из (3.8), (3.9), (3.10). ■

Пример 3. Найти вероятность того, что событие A наступит ровно 80 раз в 400 испытаниях, если вероятность этого события в каждом испытании равна 0,2.

Решение. По условию $n = 400$, $m = 80$, $p = 0,2$, $q = 0,8$. Из локальной теоремы Муавра-Лапласа имеем

$$P_{400}(80) \approx \frac{1}{\sqrt{npq}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} = \frac{1}{\sqrt{400 \cdot 0,2 \cdot 0,8}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2} = \frac{1}{8\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}.$$

Находим x :

$$x = \frac{m - np}{\sqrt{npq}} = 0.$$

В результате

$$P_{400}(80) \approx \frac{1}{8\sqrt{2\pi}} = 0,0498678.$$

Точное значение

$$P_{400}(80) = \frac{400!}{80!320!} 0,2^{80} 0,8^{320} = 0,049813272.... \blacksquare$$

3.3. Интегральная предельная теорема

Будем рассматривать схему Бернулли с вероятностью успеха p и вероятностью неудачи q . Число испытаний будем обозначать через n . Пусть μ — число успехов в n испытаниях.

Теорема 3.4. (Интегральная теорема Муавра-Лапласа.) *Если в схеме Бернулли $n \rightarrow \infty$, вероятность успеха p , $0 < p < 1$, постоянна, то равномерно по $a \in \mathbb{R}$, $b \in \mathbb{R}$, $a < b$, имеет место соотношение*

$$P \left\{ a \leq \frac{\mu - np}{\sqrt{npq}} \leq b \right\} \rightarrow \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_a^b e^{-x^2/2} dx. \quad (3.11)$$

Доказательство. Предположим сначала, что $|a| \leq C$, $|b| \leq C$. Пусть $]x[$ — наименьшее целое число такое, что $x \leq]x[$, а $[x]$ — наибольшее целое число такое, что $[x] \leq x$. Пусть

$$m_1 =]np + a\sqrt{npq}[, \quad m_2 = [np + b\sqrt{npq}].$$

Тогда

$$P \left\{ a \leq \frac{\mu - np}{\sqrt{npq}} \leq b \right\} = \sum_{m=m_1}^{m_2} P \{ \mu = m \}. \quad (3.12)$$

Обозначим $m = np + x_m \sqrt{npq}$, тогда

$$\Delta x_m = x_{m+1} - x_m = \frac{1}{\sqrt{npq}}.$$

По локальной предельной теореме запишем (3.12) в виде

$$P \left\{ a \leq \frac{\mu - np}{\sqrt{npq}} \leq b \right\} = \sum_{m=m_1}^{m_2} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x_m^2/2} \Delta x_m (1 + O(n^{-1/2})). \quad (3.13)$$

Справа в (3.13) стоит интегральная сумма, сходящаяся равномерно по a, b при $n \rightarrow \infty$ к интегралу

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_a^b e^{-x^2/2} dx.$$

Следовательно, теорема доказана при $|a| \leq C$, $|b| \leq C$.

Избавимся теперь от ограничения $|a| \leq C$, $|b| \leq C$. Обозначим $\xi_n = \frac{\mu - np}{\sqrt{npq}}$. Имеем равенство

$$P \{ |\xi_n| > C \} = 1 - P \{ |\xi_n| \leq C \}. \quad (3.14)$$

Из анализа известно, что

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} dx = 1.$$

Поэтому

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-C}^C e^{-x^2/2} dx = 1 - \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{|x|>C} e^{-x^2/2} dx. \quad (3.15)$$

Из (3.14) и (3.15) получаем

$$\left| P\{|\xi_n| > C\} - \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{|x|>C} e^{-x^2/2} dx \right| = \left| P\{|\xi_n| \leq C\} - \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-C}^C e^{-x^2/2} dx \right|. \quad (3.16)$$

Пусть задано $\varepsilon > 0$. Тогда найдётся такое C , что

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{|x|>C} e^{-x^2/2} dx < \frac{\varepsilon}{8}. \quad (3.17)$$

Зафиксируем C . По доказанному выше найдётся такое n_1 , что для всех $n \geq n_1$

$$\left| P\{|\xi_n| \leq C\} - \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-C}^C e^{-x^2/2} dx \right| < \frac{\varepsilon}{8},$$

откуда, в силу (3.16) и (3.17), для тех же $n \geq n_1$ имеем

$$P\{|\xi_n| > C\} \leq \frac{\varepsilon}{4}. \quad (3.18)$$

Возьмём теперь произвольный интервал $[a, b]$. Обозначим $[A, B] = [a, b] \cap [-C, C]$. Так как $-C \leq A \leq B \leq C$, то, по уже доказанному, существует такое n_2 , что для всех $n \geq n_2$ справедливо неравенство

$$\left| P\{\xi_n \in [A, B]\} - \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_A^B e^{-x^2/2} dx \right| < \frac{\varepsilon}{2}. \quad (3.19)$$

Из неравенства

$$\begin{aligned} \left| P\{\xi_n \in [a, b]\} - \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_a^b e^{-x^2/2} dx \right| &\leq P\{|\xi_n| > C\} + \\ &+ \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{|x|>C} e^{-x^2/2} dx + \left| P\{\xi_n \in [A, B]\} - \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_A^B e^{-x^2/2} dx \right| \end{aligned}$$

получаем, в силу (3.17)–(3.19), что при $n \geq n_0 = \max\{n_1, n_2\}$

$$\left| P\{\xi_n \in [a, b]\} - \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_a^b e^{-x^2/2} dx \right| < \varepsilon$$

равномерно по всем $a \leq b$. Теорема доказана. ■

Следствие 3.5. (Закон больших чисел Бернулли). Пусть выполнены условия интегральной теоремы Муавра-Лапласа. Тогда для любого $\varepsilon > 0$ справедливо равенство

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{\mu}{n} - p\right| < \varepsilon\right\} = 1. \quad (3.20)$$

Доказательство. Имеем

$$P\left\{\left|\frac{\mu}{n} - p\right| < \varepsilon\right\} = P\left\{-\varepsilon \sqrt{\frac{n}{pq}} < \frac{\mu - np}{\sqrt{npq}} < \varepsilon \sqrt{\frac{n}{pq}}\right\}.$$

В силу интегральной теоремы Муавра-Лапласа

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left\{\left|\frac{\mu}{n} - p\right| < \varepsilon\right\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\infty} e^{-x^2/2} dx = 1. \quad \blacksquare$$

3.4. Применение интегральной теоремы Муавра-Лапласа

Введём функции $\varphi(x)$ и $\Phi(x)$ равенствами:

$$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-x^2/2}, \quad \Phi(x) = \int_{-\infty}^x \varphi(t) dt. \quad (3.21)$$

Функция $\Phi(x)$ называется *нормальной функцией распределения*, а функция $\varphi(x)$ — *плотностью нормального распределения*.

Для конкретных расчётов используется функция

$$\Phi_0(x) = \int_0^x \varphi(t) dt. \quad (3.22)$$

Значения функции $\Phi_0(x)$ при положительных x приведены в таблице 2 книги [1]. Для отрицательных x следует воспользоваться нечётностью $\Phi_0(x)$: $\Phi_0(-x) = -\Phi_0(x)$. Отметим формулу:

$$\Phi(x) = \begin{cases} \frac{1}{2} + \Phi_0(x), & \text{при } x \geq 0, \\ \frac{1}{2} - \Phi_0(-x), & \text{при } x < 0. \end{cases} \quad (3.23)$$

Пример 4. В партии из $n = 22500$ изделий, каждое изделие независимо от других может быть бракованным с вероятностью $p = 1/5$. Найти вероятность того, что число μ_n бракованных изделий находится между 4380 и 4560.

Решение. Значение $npq = 3600$ велико, поэтому можно воспользоваться интегральной теоремой Муавра-Лапласа. Так как $np = 4500$, то неравенство

$$4380 < \mu_n < 4560$$

эквивалентно неравенству

$$-2 < \frac{\mu_n - np}{\sqrt{npq}} < 1.$$

Из интегральной теоремой Муавра-Лапласа получаем

$$P\{4380 < \mu_n < 4560\} = P\left\{-2 < \frac{\mu_n - np}{\sqrt{npq}} < 1\right\} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-2}^1 e^{-x^2/2} dx.$$

Так как

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-2}^1 e^{-x^2/2} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^2 e^{-x^2/2} dx + \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^1 e^{-x^2/2} dx = \Phi_0(2) + \Phi_0(1).$$

Из таблицы 2 в [1] находим: $\Phi_0(1) = 0,3413$, $\Phi_0(2) = 0,4772$. В результате

$$P\{4380 < \mu_n < 4560\} = 0,4772 + 0,3413 = 0,8185. \blacksquare$$

3.5. Теорема Пуассона

Теорема 3.6. (Теорема Пуассона.) Если в схеме Бернулли $n \rightarrow \infty$, вероятность успеха $p \rightarrow 0$ так, что $np \rightarrow \lambda$, $0 < \lambda < \infty$, то

$$P_n(m) = C_n^m p^m q^{n-m} \rightarrow \frac{\lambda^m}{m!} e^{-\lambda}. \quad (3.24)$$

Доказательство. Положим $\lambda = np$. Имеем

$$\begin{aligned} P_n(m) &= \frac{n(n-1)\dots(n-m+1)}{m!} \left(\frac{\lambda_n}{n}\right)^m \left(1 - \frac{\lambda_n}{n}\right)^{n-m} = \\ &= \frac{\lambda_n^m}{m!} \left(1 - \frac{\lambda_n}{n}\right)^n \left(1 - \frac{\lambda_n}{n}\right)^{-m} \left(1 - \frac{1}{n}\right) \left(1 - \frac{2}{n}\right) \dots \left(1 - \frac{m-1}{n}\right). \end{aligned}$$

Отсюда при $n \rightarrow \infty$ получим утверждение теоремы. ■

Обозначим

$$P(m) = \frac{\lambda^m}{m!} e^{-\lambda}. \quad (3.25)$$

Полученное распределение вероятностей носит название *закона Пуассона*.

Пример 5. Вероятность попадания в цель при каждом выстреле равна $p = 0,001$. Найти вероятность попадания в цель двумя и более пулями, если число выстрелов равно 5000.

Решение. Будем считать, что каждый выстрел это испытание и попадание в цель это событие. Нужно вычислить $P\{\mu_n \geq 2\}$. В данном примере

$$\lambda = np = 0.001 \cdot 5000 = 5.$$

Искомая вероятность равна

$$P\{\mu_n \geq 2\} = \sum_{m=2}^{\infty} P_n(m) = 1 - P_n(0) - P_n(1).$$

По теореме Пуассона

$$P_n(0) \approx e^{-5}, \quad P_n(1) \approx 5e^{-5}.$$

Следовательно,

$$P\{\mu_n \geq 2\} \approx 1 - 6e^{-5} = 0,9595723180\dots$$

Точное вычисление даёт

$$\begin{aligned} P_n(0) &= (1-p)^n = 0.999^{5000} = 0,006721111960, \\ P_n(1) &= np(1-p)^{n-1} = 0.999^{5000} = 0,0336391990. \end{aligned}$$

В результате

$$P\{\mu_n \geq 2\} = 0,9596396890\dots$$

Ошибка от использования теоремы Пуассона составляет около 0,007%. ■

4. Случайные величины и функции распределения

4.1. Определения

Пусть (Ω, \mathcal{F}, P) — произвольное вероятностное пространство.

Числовая функция $\xi(\omega)$ на множестве элементарных событий Ω называется *случайной величиной*, если для всякого $x \in \mathbb{R}$

$$\{\xi < x\} = \{\omega \in \Omega : \xi(\omega) < x\} \in \mathcal{F}. \quad (4.1)$$

Из (4.1) следует, что

$$\begin{aligned} \{\xi \geq x\} &= \overline{\{\xi < x\}} \in \mathcal{F}, \\ \{x_1 \leq \xi < x_2\} &= \{\xi < x_2\} \setminus \{\xi < x_1\} \in \mathcal{F}, \\ \{\xi = x\} &= \bigcap_{n=1}^{\infty} \left\{ x \leq \xi < x + \frac{1}{n} \right\}. \end{aligned} \quad (4.2)$$

Функция

$$F(x) = F_{\xi}(x) = P\{\xi < x\}, \quad (4.3)$$

определённую при всех $x \in \mathbb{R}$, называется *функцией распределения*.

Очевидно, что функция распределения $F(x)$ удовлетворяет неравенству

$$0 \leq F(x) \leq 1 \quad (4.4)$$

при всяком $x \in \mathbb{R}$

Введём обозначения

$$F(x-0) = \lim_{y \nearrow x} F(y), \quad F(x+0) = \lim_{y \searrow x} F(y), \quad F(\pm\infty) = \lim_{y \rightarrow \pm\infty} F(y).$$

Справедливы равенства:

- i) $P\{x_1 \leq \xi < x_2\} = F_{\xi}(x_2) - F_{\xi}(x_1),$
- ii) $P\{\xi = x\} = F_{\xi}(x+0) - F_{\xi}(x),$
- iii) $P\{x_1 \leq \xi \leq x_2\} = F_{\xi}(x_2+0) - F_{\xi}(x_1),$
- iv) $P\{x_1 < \xi < x_2\} = F_{\xi}(x_2) - F_{\xi}(x_1+0),$
- v) $P\{x_1 < \xi \leq x_2\} = F_{\xi}(x_2+0) - F_{\xi}(x_1+0).$

Доказательство.

i) Так как

$$\{\xi < x_2\} = \{\xi < x_1\} + \{x_1 \leq \xi < x_2\},$$

то из аддитивности P получаем

$$P\{\xi < x_2\} = P\{\xi < x_1\} + P\{x_1 \leq \xi < x_2\}.$$

Отсюда следует (i).

ii) Из непрерывности P , (4.2), (i) получим

$$P\{\xi = x\} = \lim_{n \rightarrow \infty} \left(F_{\xi}\left(x + \frac{1}{n}\right) - F_{\xi}(x) \right) = F_{\xi}(x+0) - F_{\xi}(x).$$

Равенства (iii), (iv), (v) доказываются аналогично. ■

Пример 1. Рассмотрим схему Бернулли, состоящую из n испытаний с вероятностью успеха p . Обозначим через μ число успехов. Случайная величина μ принимает все целочисленные значения от 0 до n включительно. Согласно предыдущей главе

$$P(\mu = m) = P_n(m) = C_n^m p^m q^{n-m}, \quad m = 0, \dots, n.$$

Функция распределения случайной величины μ равна:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{при } x \leq 0, \\ \sum_{k \leq x} P_n(k) & \text{при } 0 < x \leq n, \\ 1 & \text{при } x > n. \end{cases}$$

Функция распределения представляет собой ступенчатую функцию со скачками в точках $x = 0, \dots, n$; скачок в точке $x = k$ равен $P_n(k)$.

Каждая случайная величина однозначно определяет свою функцию распределения. Обратное неверно, т. е. одной функцию распределения могут соответствовать сколь угодно различных случайных величин.

Пример 2. Пусть случайная величина ξ принимает два значения -1 и $+1$, каждое с вероятностью $1/2$. Случайная величина $\nu = -\xi$ всегда отлична от ξ . При этом обе эти случайные величины имеют одну и ту же функцию распределения

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{при } x \leq -1, \\ 1/2 & \text{при } -1 < x \leq 1, \\ 1 & \text{при } x > 1. \end{cases}$$

4.2. Свойства функции распределения

Пусть ξ — случайная величина. Функция распределения $F(x) = F_\xi(x)$ обладает следующими свойствами:

F1. $F(x)$ не убывает.

F2. $F(x)$ непрерывна слева.

F3. $F(-\infty) = 0$, $F(+\infty) = 1$.

Доказательство.

1. Пусть $x_1 < x_2$. Тогда $\{\xi < x_1\} \subset \{\xi < x_2\}$ и, следовательно, $F(x_1) \leq F(x_2)$.

2. Пусть числовая последовательность $\{y_n\}$ возрастает и $\lim_{n \rightarrow \infty} y_n = x_0$. Тогда

$$\{\xi < y_n\} \subset \{\xi < y_{n+1}\}, \quad \bigcup_{n=1}^{\infty} \{\xi < y_n\} = \{\xi < x_0\}.$$

Из непрерывности P и монотонности функции распределения получаем

$$F(x_0 - 0) = \lim_{n \rightarrow \infty} P\{\xi < y_n\} = P\{\xi < x_0\} = F(x_0).$$

3. В силу п. 1, F монотонна и поэтому существуют пределы $F(\pm\infty) = \lim_{x \rightarrow \pm\infty} F(x)$. Пусть $A_k = \{k-1 \leq \xi < k\}$. Ясно, что $\Omega = \sum_{k=-\infty}^{\infty} A_k$ и $P(A_k) = F(k) - F(k-1)$. Получаем

$$\begin{aligned} 1 = P(\Omega) &= \sum_{k=-\infty}^{\infty} P(A_k) = \lim_{N \rightarrow \infty} \sum_{k=-N+1}^N P(A_k) = \\ &= \lim_{N \rightarrow \infty} (F(N) - F(-N)) = F(+\infty) - F(-\infty). \end{aligned}$$

Из неравенства (4.4) следует, что $0 \leq F(\pm\infty) \leq 1$. Следовательно, $F(-\infty) = 0$ и $F(+\infty) = 1$. ■

Теорема 4.1. Пусть Функция $F(x)$ обладает свойствами F1, F2 и F3. Тогда существует вероятностное пространство (Ω, \mathcal{F}, P) и случайная величина ξ на этом пространстве такая, что $F_{\xi}(x) = F(x)$.

4.3. Дискретные и абсолютно непрерывные распределения

Распределение случайной величины ξ называется *дискретным*, если существует конечное или счётное множество чисел x_1, x_2, \dots таких, что

$$P\{\xi = x_n\} = p_n, \quad n = 1, 2, \dots; \quad \sum_{n=1}^{\infty} p_n = 1. \quad (4.5)$$

Распределение случайной величины ξ называется *абсолютно непрерывным*, если существует неотрицательная функция $p_{\xi}(x)$ такая, что для всякого $x \in \mathbb{R}$

$$F_{\xi}(x) = P\{\xi < x\} = \int_{-\infty}^x p_{\xi}(u) du. \quad (4.6)$$

Функция $p_{\xi}(x)$ называется *плотностью распределения вероятностей*.

Очевидно

$$\begin{aligned} P\{a \leq \xi < b\} &= \int_a^b p_{\xi}(x) dx, \\ P\{\xi = a\} &= \lim_{n \rightarrow \infty} \int_a^{a+\frac{1}{n}} p_{\xi}(x) dx = 0. \end{aligned}$$

Отсюда следует, что для абсолютно непрерывных величин

$$P\{a \leq \xi \leq b\} = P\{a < \xi \leq b\} = P\{a \leq \xi < b\} = P\{a < \xi < b\}.$$

Приведём часто встречающиеся распределения. Сначала перечислим дискретные распределения.

1. *Вырожденное распределение:*

$$P\{\xi = a\} = 1, \quad a — \text{постоянная}.$$

2. *Гипергеометрическое распределение* (N, M, n — натуральные числа, $M \leq N$, $n \leq N$):

$$P\{\xi = m\} = \frac{C_M^m C_{N-M}^{n-m}}{C_N^n}, \quad m = 0, 1, \dots, \min\{M, n\}.$$

3. *Биномиальное распределение* (n — натуральное число, $0 < p < 1$):

$$P\{\xi = k\} = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}, \quad k = 0, 1, \dots, n.$$

4. *Распределение Пуассона* ($\lambda > 0$):

$$P\{\xi = k\} = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}, \quad k = 0, 1, \dots$$

5. *Геометрическое распределение* ($0 < p < 1$):

$$P\{\xi = k\} = (1-p)^{k-1} p, \quad k = 1, 2, \dots$$

Теперь перечислим абсолютно непрерывные распределения, указав их плотность.

1. *Равномерное распределение на отрезке* $[a, b]$, $a < b$:

$$p(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in [a, b], \\ 0, & x \notin [a, b]. \end{cases}$$

2. *Нормальное распределение с параметрами* (a, σ^2) ($\sigma > 0$, $a \in \mathbb{R}$):

$$p(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}}.$$

Нормальное распределение также называется *гауссовым*. Нормальное распределение с параметрами $(0, 1)$ называется *стандартным нормальным распределением*.

3. *Показательное распределение с параметром* $\lambda > 0$:

$$p(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x \geq 0, \\ 0, & x < 0. \end{cases}$$

Список литературы

1. Чистяков В. П. *Курс теории вероятностей*. — 3-е изд. — М.: Наука, 1987. — 240 с.
2. Гнеденко Б. В. *Курс теории вероятностей*: Учебник. Изд. 10-е, доп. — М.: Книжный дом «ЛИБРОКОМ», 2011. — 488 с. (Классический университетский учебник.)
3. Феллер В. *Введение в теорию вероятностей и её приложения*. В 2-х томах. Т. 1: Пер. с англ. — М.: Мир, 1984. — 528 с.
4. Севастьянов Б. А. *Курс теории вероятностей и математической статистики*. — М.: Наука, 1982. — 256 с.
5. Зубков А.М., Севастьянов Б. А., Чистяков В. П. *Сборник задач по теории вероятностей*. — 2-е изд.— М.: Наука, 1989. — 320 с.