

21 октября 2024 г.

### Задача 1.

Пусть  $\Omega = \{1, 2, 3, 4\}$  и

$$\mathcal{F} := \{\emptyset, \{1\}, \{3\}, \{1, 3\}, \{2, 4\}, \{1, 2, 4\}, \{2, 3, 4\}, \{1, 2, 3, 4\}\}$$

$$\mathcal{G} := \{\emptyset, \{1\}, \{2\}, \{1, 3\}, \{3, 4\}, \{1, 3, 4\}, \{2, 3, 4\}, \{1, 2, 3, 4\}\}$$

$$\mathcal{H} := \{\emptyset, \{1\}, \{4\}, \{1, 4\}, \{2, 3\}, \{1, 2, 3\}, \{2, 3, 4\}, \{1, 2, 3, 4\}\}$$

- а) Определите, какие из семейств множеств  $\mathcal{F}, \mathcal{G}$  и/или  $\mathcal{H}$  являются  $\sigma$ -алгебрами, а какие нет.
- б) Пусть  $f : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  определена следующим образом:  $f(n) := (-1)^n$ . Проверьте измеримость  $f$  по отношению к  $\sigma$ -алгебрами, определённым в п. а).

### Решение

- а)  $\mathcal{F}$  и  $\mathcal{H}$  являются  $\sigma$ -алгебрами, а  $\mathcal{G}$  – нет.
- б)  $f$  измерима по  $\mathcal{F}$ , но не по  $\mathcal{H}$ .

### Задача 2.

Пусть  $X$  – стандартная нормальная случайная величина,  $\mathcal{N}(0, 1)$ . Случайная величина  $Y$  задается на том же вероятностном пространстве, что и  $X$ , следующим образом:

$$Y(\omega) = \begin{cases} X(\omega) & \text{для } \omega : |X(\omega)| < 0.5 \\ -X(\omega) & \text{для } \omega : |X(\omega)| \geq 0.5. \end{cases}$$

- а) Найдите маргинальную плотность  $f_Y(y)$  распределения  $Y$ .
- б) Является ли  $X + Y$  нормальной случайной величиной?

### Решение

- а) Рассмотрим  $\Pr(Y \leq y)$  для разных значений  $y$ .
- Для  $y \geq 0.5$ :  $\Pr(Y \leq y) = \Pr(X \geq -y) = \Pr(X \leq y) = \Phi(y)$ .  
Равенство  $\Pr(X \geq -y) = \Pr(X \leq y)$  выполняется в силу симметрии стандартного нормального распределения относительно нуля, см. рис. 1.
  - Для  $y \in (-0.5, 0.5)$ :  $\Pr(Y \leq y) = \Pr(X \geq 0.5) + \Pr(X \in (-0.5, y]) = \Phi(-0.5) + \Phi(y) - \Phi(-0.5) = \Phi(y)$ , см. рис. 2.
  - Для  $y \leq -0.5$ :  $\Pr(Y \leq y) = \Pr(X \geq -y) = \Pr(X \leq y) = \Phi(y)$ , см. рис. 3.

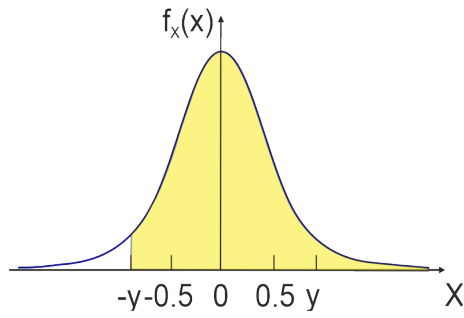


Рис. 1:  $y \geq 0.5$ ; жёлтым цветом отмечены области значений  $X$ , для которых  $Y \leq y$

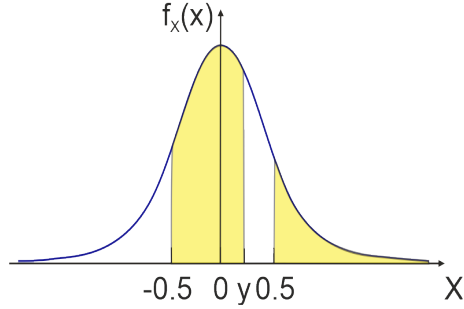


Рис. 2:  $y \in (-0.5, 0.5)$ ; жёлтым цветом отмечены области значений  $X$ , для которых  $Y \leq y$

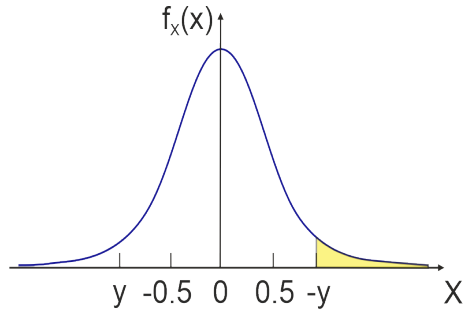


Рис. 3:  $y \leq -0.5$ ; жёлтым цветом отмечены области значений  $X$ , для которых  $Y \leq y$

При всех возможных значениях  $y$ , численное значение кумулятивной функции распределения  $F_Y(y)$  равно  $\Phi(y)$ , следовательно маргинальное распределение  $Y$  является стандартным нормальным, а его плотность равна  $f_Y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}$ ,  $y \in \mathbb{R}$ .

- б) По построению,  $|X+Y| \leq 1$ , следовательно  $X+Y$  не может являться нормальной случайной величиной. Сконструированные в этом примере случайные величины  $X$  и  $Y$  не являются совместно нормальными.

### Задача 3.

Фирма А на собеседовании нанимает работника с вероятностью  $p$ , и платит трудоустроенным сотрудникам вознаграждение  $Y \sim \text{Exp}(\lambda)$ , а в случае отказа в приёме на работу, её расходы на организацию одного собеседования составляют  $a$ . Найдите среднее значение и дисперсию общих затрат, если планируется провести собеседования с  $k$  кандидатами, и решения о приёме на работу и размере оплаты каждого работника принимаются независимо.

## Решение

Используем обозначения:  $X_i$  – расходы фирмы на  $i$ -го кандидата;  $\mathbb{1}_i$  – индикатор, что  $i$ -го кандидата взяли на работу. Тогда общие затраты фирмы равны  $S = \sum_{i=1}^k X_i$ , и для нахождения  $\mathbb{E}S$  и  $\mathbb{V}S$  удобно использовать закон повторных матожиданий:

$$\begin{aligned}\mathbb{E}S &= k\mathbb{E}(X_i) = k\mathbb{E}[\mathbb{E}(X_i \mid \mathbb{1}_i)] = k[\mathbb{E}(X_i \mid \mathbb{1}_i = 1) \cdot \Pr(\mathbb{1}_i = 1) + \mathbb{E}(X_i \mid \mathbb{1}_i = 0) \cdot \Pr(\mathbb{1}_i = 0)] = \\ &= k \left[ \frac{p}{\lambda} + a(1-p) \right].\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}\mathbb{V}S &= k\mathbb{V}X_i, \quad \mathbb{E}X_i^2 = \mathbb{E}[\mathbb{E}(X_i^2 \mid \mathbb{1}_i)] = \mathbb{E}(X_i^2 \mid \mathbb{1}_i = 1) \cdot \Pr(\mathbb{1}_i = 1) + \mathbb{E}(X_i^2 \mid \mathbb{1}_i = 0) \cdot \Pr(\mathbb{1}_i = 0) = \\ &= \frac{2p}{\lambda^2} + a^2(1-p) \Rightarrow \mathbb{V}X_i = \frac{2p}{\lambda^2} + a^2(1-p) - \left( \frac{p}{\lambda} + a(1-p) \right)^2, \quad \mathbb{V}S = k \left[ \frac{2p}{\lambda^2} + a^2(1-p) - \left( \frac{p}{\lambda} + a(1-p) \right)^2 \right].\end{aligned}$$

## Задача 4.

Случайная величина  $X$  имеет равномерное распределение на отрезке  $[-1, 1]$ . Вычислите  $\mathbb{E}(X \mid X^2)$ .

## Решение

Можно ввести случайную величину  $\xi = \text{sign}(X)$  и воспользоваться расширенной версией закона повторного матожидания:

$$\mathbb{E}(X \mid X^2) = \mathbb{E}[\mathbb{E}(X \mid X^2, \xi) \mid X^2] = \mathbb{E}[\sqrt{X^2}\xi \mid X^2] = \sqrt{X^2}\mathbb{E}(\xi \mid X^2) = \sqrt{X^2}\mathbb{E}\xi = 0. \quad (1)$$

Переход от  $\mathbb{E}(X \mid X^2, \xi)$  к  $\sqrt{X^2}\xi$  объясняется тем, что если мы знаем значение квадрата и знак случайной величины, то этой информации достаточно, чтобы восстановить её точное значение. При этом, условное матожидание  $\mathbb{E}(X \mid X^2, \xi)$  является случайной величиной, измеримой по  $\sigma(X^2, \xi)$  – то есть, фактически, должно выражаться как функция от  $X^2$  и  $\xi$ , – поэтому  $X$  здесь записана как  $\sqrt{X^2}\xi$ . Переход в (1) от условного матожидания  $\mathbb{E}(\xi \mid X^2)$  к безусловному  $\mathbb{E}\xi$  объясняется независимостью  $\xi$  и  $X^2$ , – для доказательства независимости рассмотрим совместную функцию распределения:<sup>1</sup>

$$\forall x \in [0, 1], \Pr(\{\xi = 1\} \cap \{X^2 \leq x\}) = \Pr(X \in [0, \sqrt{x}]) = \frac{\sqrt{x}}{2} = \Pr(\xi = 1) \Pr(X^2 \leq x).$$

Рассуждения, подобные вышеприведённому, часто называют формулой полного матожидания (по аналогии с формулой полной вероятности). Сравните (1) со следующей записью:

$$\mathbb{E}(X \mid X^2) = \mathbb{E}(X \mid X^2, X \geq 0) \cdot \Pr(X \geq 0 \mid X^2) + \mathbb{E}(X \mid X^2, X < 0) \cdot \Pr(X < 0 \mid X^2) = \frac{X}{2} + \frac{-X}{2} = 0.$$

<sup>1</sup>Поскольку  $\xi$  – дискретная, её распределение удобнее описывать с помощью функции масс  $p_\xi(z) = \Pr(\xi = z)$ , а её совместное распределение с непрерывной  $X^2$  – с помощью функции распределения  $p_{\xi, X^2}(z, x) = \Pr(\{\xi = z\} \cap \{X^2 \leq x\})$ . В этом случае условие  $\forall x, z \in \mathbb{R} p_{\xi, X^2}(z, x) = p_\xi(z)F_{X^2}(x)$  является необходимым и достаточным для независимости  $\xi$  и  $X^2$ .