

# Зимний коллоквиум по курсу «Теории вероятностей и математическая статистика»

hse-ami-open-exams

## Содержание

<b>1</b>	<b>Вероятностное пространство. Сигма алгебра событий. Борелевская сигма алгебра. Вероятностная мера. Непрерывность вероятностной меры.</b>	<b>2</b>
1.1	Вероятностное пространство. . . . .	2
1.2	Сигма алгебра событий. . . . .	2
1.3	Борелевская сигма алгебра. . . . .	2
1.4	Вероятностная мера. . . . .	2
1.5	Непрерывность вероятностной меры. . . . .	2
<b>2</b>	<b>Случайная величина и ее распределение. Функция распределения случайной величины. Совместное распределение двух случайных величин. Свойства функции распределения.</b>	<b>3</b>
2.1	Случайная величина и ее распределение. . . . .	3
2.2	Функция распределения случайной величины. . . . .	3
2.3	Совместное распределение двух случайных величин. . . . .	3
2.4	Свойства функции распределения. . . . .	3
<b>3</b>	<b>Независимые случайные величины. Характеризация независимости в терминах функций распределения и плотностей. Плотность распределения суммы двух независимых случайных величин.</b>	<b>4</b>
3.1	Независимые случайные величины. . . . .	4
3.2	Характеризация независимости в терминах функций распределения и плотностей. . . . .	4
3.3	Плотность распределения суммы двух независимых случайных величин. . . . .	4
<b>4</b>	<b>Математическое ожидание дискретной случайной величины и его свойства: линейность, монотонность, неравенство Чебышева. Математическое ожидание произведения независимых величин.</b>	<b>5</b>
4.1	Математическое ожидание дискретной случайной величины и его свойства. . . . .	5
4.2	Математическое ожидание произведения независимых величин. . . . .	5
<b>5</b>	<b>Общее определение математического ожидания и его корректность. Математическое ожидание случайной величины, распределение которое задано плотностью.</b>	<b>6</b>
5.1	Общее определение математического ожидания и его корректность. . . . .	6
5.2	Математическое ожидание случайной величины, распределение которое задано плотностью. . . . .	6
<b>6</b>	<b>Дисперсия и ее свойства. Ковариация и коэффициент корреляции двух случайных величин, геометрический смысл.</b>	<b>7</b>
6.1	Дисперсия и ее свойства. . . . .	7
6.2	Ковариация и коэффициент корреляции двух случайных величин, геометрический смысл. . . . .	7
<b>7</b>	<b>Математическое ожидание и дисперсия случайной величины, имеющей нормальное, показательное или равномерное распределение.</b>	<b>8</b>
7.1	Математическое ожидание и дисперсия случайной величины, имеющей нормальное, показательное или равномерное распределение. . . . .	8
<b>8</b>	<b>Закон больших чисел в слабой форме. Метод Монте-Карло.</b>	<b>9</b>
8.1	Закон больших чисел в слабой форме. . . . .	9
8.2	Метод Монте-Карло. . . . .	9

# 1 Вероятностное пространство. Сигма алгебра событий. Борелевская сигма алгебра. Вероятностная мера. Непрерывность вероятностной меры.

## 1.1 Вероятностное пространство.

**Определение 1.** Класс множеств, который содержит  $\emptyset$  и  $\Omega$ , замкнутый относительно операций  $\cap$  и  $\cup$ , содержит вместе с каждым множеством его дополнение и называется **алгеброй множеств** или **алгеброй событий**.

## 1.2 Сигма алгебра событий.

**Определение 2.** Если алгебра событий замкнута относительно счетных объединений и пересечений, то ее называют  $\sigma$ -алгеброй.

## 1.3 Борелевская сигма алгебра.

**Определение 3.**

- Борелевская  $\sigma$ -алгебра – минимальная  $\sigma$ -алгебра, содержащая все открытые подмножества топологического пространства.
- Борелевская  $\sigma$ -алгебра  $\mathcal{B}(\mathbb{R})$  –  $\sigma$ -алгебра, порожденная отрезками, интервалами или полуинтервалами.

## 1.4 Вероятностная мера.

Пусть  $A$  –  $\sigma$ -алгебра.

**Определение 4.** Функция  $P : A \rightarrow [0, 1]$  называется **вероятностной мерой**, если

- $P(\Omega) = 1$
- Для любого набора попарно непересекающихся событий  $\{A_n\} \in A$  выполняется  $P(\bigcup_n A_n) = \sum_n P(A_n)$ .

## 1.5 Непрерывность вероятностной меры.

**Теорема 1.** Пусть  $(\Omega, A, P)$  – вероятностное пространство. Тогда

1. Если  $\{A_n\} \in A$ ,  $A_n \subset A_{n+1}$  и  $A = \bigcup_n A_n$ , то  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = P(A)$ .
2. Если  $\{A_n\} \in A$ ,  $A_{n+1} \subset A_n$  и  $A = \bigcap_n A_n$ , то  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(A_n) = P(A)$ .

*Доказательство.*

1. Пусть  $C_{n+1} = A_{n+1} \setminus A_n$ ,  $C_1 = A_1$ . Тогда  $A = \bigcup_n C_n$  и  $A_{n+1} = \bigcup_{k=1}^n C_k$ . По свойству аддитивности вероятностной меры  $P$  получаем:

$$P(A) = \sum_n P(C_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n P(C_k) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(A_{n+1}).$$

2. Пусть  $A'_n = \Omega \setminus A_n$ . Тогда по закону де Моргана получаем первый пункт.

□

## 2 Случайная величина и ее распределение. Функция распределения случайной величины. Совместное распределение двух случайных величин. Свойства функции распределения.

### 2.1 Случайная величина и ее распределение.

Пусть  $(\Omega, A, P)$  – вероятностное пространство.

**Определение 5.** Функция  $\xi : \Omega \rightarrow \mathbb{R}$  называется случайной величиной, если для любого промежутка  $I$  выполнено:

$$\xi^{-1}(I) = \{\omega \mid \xi(\omega) \in I\} \in A.$$

**Определение 6.** Распределением случайной величины  $\xi$  называется вероятностная мера  $\mu_\xi$  на  $B = B(\mathbb{R})$ , определяемая равенством

$$\mu_\xi(B) = P(\{\omega \mid \xi(\omega) \in B\}) = P(\xi^{-1}(B)).$$

### 2.2 Функция распределения случайной величины.

**Определение 7.** Функцией распределения  $F_\xi$  вероятностной меры  $\mu_\xi$  называется функцией распределения случайной величины  $\xi$ , то есть

$$F_\xi(t) = \mu_\xi((-\infty, t]) = P(\{\omega \mid \xi(\omega) \leq t\}),$$

мера  $\mu_\xi$  показывает с какой вероятностью  $\xi$  принимает те или иные значения.

### 2.3 Совместное распределение двух случайных величин.

Пусть  $\xi$  и  $\eta$  – случайные величины.

**Определение 8.** Отображение  $\omega \mapsto (\xi(\omega), \eta(\omega))$  определяет вероятностную меру  $\mu(B) = P(\{\omega \mid (\xi(\omega), \eta(\omega)) \in B\})$  – совместное распределение случайных величин  $\xi$  и  $\eta$ :

$$F(x, y) = \mu((-\infty, x] \times (-\infty, y]) = P(\{\omega \mid \xi(\omega) \leq x \wedge \eta(\omega) \leq y\}).$$

### 2.4 Свойства функции распределения.

**Теорема 2.** Если  $F$  – функция распределения, то

1.  $0 \leq F \leq 1$
2.  $F$  неубывает
3.  $F$  непрерывна справа, т.е.  $\lim_{t \rightarrow s+} F(t) = F(s)$
4.  $\lim_{t \rightarrow -\infty} F(t) = 0$  и  $\lim_{t \rightarrow \infty} F(t) = 1$

*Доказательство.*

1. Очевидно, т.к.  $0 \leq P \leq 1$
2.  $b > a \Rightarrow F(b) - F(a) = P(a \leq \xi \leq b)$
3. Найдем  $\lim_{t \rightarrow s+} F(t)$ . Пусть  $A_n = (-\infty, s + \frac{1}{n}]$ ,  $A_{n+1} \subset A_n$ ,  $\bigcap_n A_n = (-\infty, s]$ . Из непрерывности меры  $\mu$  следует, что

$$\mu(A_n) \rightarrow \mu\left(\bigcap_n A_n\right) \Rightarrow F\left(s + \frac{1}{n}\right) \rightarrow F(s).$$

4. Доказывается аналогично 3 свойству.

□

### 3 Независимые случайные величины. Характеризация независимости в терминах функций распределения и плотностей. Плотность распределения суммы двух независимых случайных величин.

#### 3.1 Независимые случайные величины.

**Определение 9.** Случайные величины  $\xi$  и  $\eta$  называются независимыми, если для всяких промежутков  $U$  и  $V$  выполняется равенство

$$P(\{w \mid \xi(w) \in U \wedge \eta(w) \in V\}) = P(\{w \mid \xi(w) \in U\}) \cdot P(\{w \mid \eta(w) \in V\}), \text{ то есть } \mu_\xi(U) = \mu_\eta(V).$$

#### 3.2 Характеризация независимости в терминах функций распределения и плотностей.

**Теорема 3.** Случайные величины  $\xi$  и  $\eta$  независимы тогда и только тогда, когда  $F(x, y) = F_\xi(x) \cdot F_\eta(y)$ .

*Доказательство.* Совместное распределение однозначно определяется функцией распределения  $F$ . Если  $F$  совпадает с функцией распределения меры  $\mu_\xi \times \mu_\eta$ , то меры совпадают.  $\square$

**Теорема 4.** Пусть распределения  $\xi$  и  $\eta$  заданы плотностями. Тогда независимость  $\xi$  и  $\eta$  равносильна тому, что совместное распределение задано плотностью

$$\rho(x, y) = \rho_\xi(x) \cdot \rho_\eta(y).$$

*Доказательство.* По теореме Фубини:

$$\int_a^b \rho_\xi(x) dx \cdot \int_c^d \rho_\eta(x) dy = \iint_{[a,b] \times [c,d]} \rho_\xi(x) \rho_\eta(y) dx dy = \mu([a, b] \times [c, d]).$$

$\square$

#### 3.3 Плотность распределения суммы двух независимых случайных величин.

**Теорема 5.** Пусть  $\xi$  и  $\eta$  независимы и их распределение задано плотностями. Тогда распределение суммы  $\nu = \xi + \eta$  задано плотностью

$$\rho_\nu(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} \rho_\xi(t) \rho_\eta(x - t) dt.$$

*Доказательство.*

$$F_\nu(t) = P(\{w \mid \xi(w) + \eta(w) \leq t\}) = \iint_{x+y \leq t} \rho_\xi(x) \rho_\eta(y) dx dy$$

Пусть  $u = x + y, v = x$ . Тогда, применив теорему Фубини, получим

$$\int_{-\infty}^t \left( \int_{-\infty}^{+\infty} \rho_\xi(t) \rho_\eta(x - t) dt \right) du$$

$\square$

## 4 Математическое ожидание дискретной случайной величины и его свойства: линейность, монотонность, неравенство Чебышева. Математическое ожидание произведения независимых величин.

### 4.1 Математическое ожидание дискретной случайной величины и его свойства.

Пусть  $\xi$  – случайная дискретная величина на  $(\Omega, A, P)$ , принимающая значения  $\{x_1, \dots, x_n\}$ . Положим  $A_i = \xi^{-1}(\{x_i\})$ . Тогда

$$\xi = x_1 \mathbb{I}_{A_1} + \dots + x_n \mathbb{I}_{A_n}.$$

**Определение 10.** Математическим ожиданием случайной величины  $\xi$  называется число

$$E\xi = x_1 P(A_1) + \dots + x_n P(A_n).$$

**Теорема 6.**

1.  $E(\alpha\xi + \beta\eta) = \alpha E\xi + \beta E\eta$
2. Если  $\xi \geq \eta$  почти наверняка, то  $E\xi \geq E\eta$ .
3. Если  $\xi \geq 0$ , то для любого  $C > 0$  верно  $P(\xi \geq C) \leq \frac{E\xi}{C}$

*Доказательство.*

1. Следует из определения математического ожидания дискретной случайной величины и разложения случайной величины в сумму произведений значений и индикаторов.
2.  $0 \leq E(\eta - \xi) = E\eta - E\xi \Rightarrow E\eta \geq E\xi$
3. Пусть  $A = \{\omega \mid \xi \geq C\}$ . Тогда

$$\xi \geq C \cdot \mathbb{I}_A.$$

Неравенство выполняется для любых значений  $\mathbb{I}_A$ . Применив свойства монотонности и линейности получим:

$$E\xi \geq CE\mathbb{I}_A = CP(A) \Rightarrow \frac{E\xi}{C} \geq P(A).$$

□

### 4.2 Математическое ожидание произведения независимых величин.

**Теорема 7.** Если случайные величины  $\xi$  и  $\eta$  независимы, то  $E(\xi \cdot \eta) = E\xi \cdot E\eta$ .

*Доказательство.* Разложим  $\xi$  и  $\eta$  в сумму произведений значений и индикаторов:

$$\xi = \sum_i a_i \mathbb{I}_{A_i}, \eta = \sum_j b_j \mathbb{I}_{B_j} \Rightarrow \xi \cdot \eta = \sum_{i,j} a_i b_j \mathbb{I}_{A_i \cap B_j} \Rightarrow E(\xi \cdot \eta) = \sum_{i,j} a_i b_j P(A_i \cap B_j) = \sum_{i,j} a_i b_j P(A_i) P(B_j) = E\xi \cdot E\eta$$

□

- 5    Общее определение математического ожидания и его корректность. Математическое ожидание случайной величины, распределение которое задано плотностью.
- 5.1   Общее определение математического ожидания и его корректность.
- 5.2   Математическое ожидание случайной величины, распределение которое задано плотностью.

## 6 Дисперсия и ее свойства. Ковариация и коэффициент корреляции двух случайных величин, геометрический смысл.

### 6.1 Дисперсия и ее свойства.

### 6.2 Ковариация и коэффициент корреляции двух случайных величин, геометрический смысл.

- 7 Математическое ожидание и дисперсия случайной величины, имеющей нормальное, показательное или равномерное распределение.
- 7.1 Математическое ожидание и дисперсия случайной величины, имеющей нормальное, показательное или равномерное распределение.



## 8 Закон больших чисел в слабой форме. Метод Монте-Карло.

### 8.1 Закон больших чисел в слабой форме.

### 8.2 Метод Монте-Карло.