Содержание

1	Мн	имум 1	1																								2
	1.1	Глава	1																								2
		1.1.1		Бі	ИЈ	ıe	Т	1																			2
		1.1.2		Бі	ИЈ	ıe	Т	2				١,															2
		1.1.3		Бі	ИЈ	ıe	Т	3																			2
		1.1.4		Бі	ИЈ	ıe	Т	4																			3
		1.1.5		Бі	ИЈ	ıe'	Т	5																			3
		1.1.6		Бі	ИЈ	ıe	Т	6																			4
		1.1.7		Бі	иЈ	ıe	Т	7																			4
		1.1.8		Бі	иЈ	ıe'	Т	8																			5
	1.2	Глава	2)																							5
		1.2.1		Бі	ИЈ	ıe	Т	1																			5
		1.2.2		Бі	ИЈ	ıe	Т	2																			6
		1.2.3	-	Бі	иЈ	ıe	Т	3																			6
		1.2.4	-	Бі	иЈ	ıe	Т	4																			6
		1.2.5	-	Бі	иЈ	ıe	т	5																			6
		1.2.6	-	Бі	ИЈ	te'	т	6																			7
		1.2.7	-	Бі	ИЈ	te'	т	7																			7
2	Минимум 2															7											
	2.1	Билет	1	L																							7
	2.2	Билет	2	2																							8
	2.3	Билет		3																							8
	2.4	Билет	. 4	1																							9
	2.5	Билет		5																							9
	2.6	Билет	• (3																							10
	2.7	Билет	. 7	7																							10
	2.8	Билет	, 8	3																							12
	2.9	Билет	. (9																							12
	2.10	Билет	۰ 1	10	ļ																						13
	2.11	Билет	۰ 1	11																							$\overline{14}$
		Билет																			•	•				•	14

1 Мнимум **1**

1.1 Глава 1

1.1.1 Билет 1

Определение случайного события:

Пусть Ω — множество элементарных исходов эксперимента. Случайным событием называется любое подмножество множества Ω .

Определение достоверного события:

Достоверным событием называется событие Ω , которому благоприятствует каждый исход эксперимента.

Определение невозможного события:

Невозможным событием называется пустое множество, которому не благоприятствует ни один исход эксперимента.

Определение противоположного события:

Событием, противоположным событию A называется событие \overline{A} , которое состоит из исходов, не благоприятствующих A.

1.1.2 Билет 2

Определение σ -алгебры событий:

Сигма алгеброй событий называется множество \mathcal{F} подмножеств $A\subset\Omega,$ удовлетворяющее условиям:

- 1. если $A \in \mathcal{F}$, то $\overline{A} \in \mathcal{F}$;
- 2. $\Omega \in \mathcal{F}$;
- 3. если $\{A\}_{i=1}^{\infty} \in \mathcal{F}$, то $\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i \in \mathcal{F}$.

1.1.3 Билет 3

Пусть \mathcal{A} — алгебра множеств из Ω .

Определение конечно аддитивной вероятностной меры

Конечно аддитивной вероятностной мерой Q(A) называется функция множества $Q:\mathcal{A}\to [0;1]$, такая, что:

- 1. $\forall A \in \mathcal{A} \ Q(A) \geq 0$;
- 2. $Q(\Omega) = 1$;

3. $\forall A, B \in \mathcal{A}$: $A \cap B = \emptyset$ $Q(A \cup B) = Q(A) + Q(B)$ $Q(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} Q(A_i)$.

Определение счётно аддитивной вероятностной меры:

Счётно аддитивно вероятностной мерой P(A) называется функция множества $P:\mathcal{F} \to [0;1]$, такая, что:

- 1. $\forall A \in \mathcal{F} \ P(A) \ge 0;$
- 2. $P(\Omega) = 1$;
- 3. $\forall \{A_i\}_{i=1}^{\infty} \in \mathcal{F}: \forall i \neq j \ A_i \cap A_j = \varnothing \ P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i).$

1.1.4 Билет 4:

Свойства вероятности:

- 1. $P(\overline{A}) = 1 P(A)$
- 2. Если $A \subseteq B$, то $P(A) \le P(B)$ и $P(B \setminus A) = P(B) P(A)$
- 3. Теория сложения вероятностей:

Пусть A и B некоторые события, $A, B \in \mathcal{F}$. Тогда

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$$

4. Непрерывность вероятностной меры:

Пусть $\{A\}_{i=1}^{\infty}$ — монотонный класс событий, то есть

1) $A_i \subset A_{i+1}$ или 2) $A_i \supset A_{i+1}$. Тогда

$$P(\lim_{n\to\infty}(A_n)) = \lim_{n\to\infty}(A_n)$$

1.1.5 Билет 5

Определение классической вероятности:

 $P(A) = \frac{k}{n}$, где k — количество благоприятных A исходов, n — количество всех возможных исходов эксперимента.

1.1.6 Билет 6

Определение условной вероятности:

Пусть (Ω, \mathcal{F}, P) — вероятностное пространство и $A, B \in \mathcal{F}, P(B) > 0$. Условной вероятностью события A при условии, что наступило событие B называется число:

$$P(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

Пусть $\{A_i\}_{i=1}^{\infty}$ — полная группа несовменстных событий.

Назовём события A_i гипотезами, а $P(A_i)$ назовём априорные вероятности гипотез.

Теорема (формула полной вероятности):

Пусть (Ω, \mathcal{F}, P) — вероятностное пространство и $\{A_i\}_i^{\infty} \in \mathcal{F}$ — полная группа попарно несовметных событий; $P(A_i) > 0$, пусть $A \in \mathcal{F}$ — неполное событие и $P(A|A_i) \geq 0$. Тогда

$$P(A) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i) * P(A|A_i)$$

Теорема (формула Байеса):

Пусть $\{A_i\}_{i=1}^{\infty}$ — полная группа попарно несовместимых событий, и пусть для некоторого P(A)>0. Тогда

$$\forall i = \overline{1, \infty} \ P(A_i|A) = \frac{P(A_i) * P(A|A_i)}{P(A)},$$

1.1.7 Билет 7

Определение независимости событий:

Случайные события А и В называются независимыми, если

$$P(A \cap B) = P(A) * P(B)$$

1.1.8 Билет 8

Определение (критерий независимости событий):

Пусть A и B такие, что P(B)>0. Тогда случайные события A и B независимы $\Leftrightarrow P(A|B)=P(A)$

Теорема (о независимости противоположных событий):

Пусть A и B — независимы. Тогда события A и $\overline{B};$ \overline{A} и B; \overline{A} и \overline{B} — попарно независимы.

1.2 Глава 2

1.2.1 Билет 1

Множество A называется элементарным, если оно представимо в виде суммы прямоугольников хотя бы 1 способом:

$$A = \bigcup P_k,$$

где P_k — покрытие.

Мерой элементарного множества A называется

$$m'(A) = \sum m(P_k),$$

где P_k — разбиение A.

Определение верхней меры Лебега:

Верхней мерой Лебега называется

$$\mu^*(A) = \inf_{\{P_k\}} \sum_m (P_k)$$

Определение нижней меры Лебега:

Рассмотри множество $E \setminus A$. (m(E) = 1). Нижней мерой Лебега называется

$$\mu_*(A) = 1 - \mu^*(E \setminus A)$$

Определение измеримого по Лебегу множества и меры Лебега:

Говорят, что множество A измеримо по Лебегу, если:

$$\mu^*(A) = \mu_*(A) = \mu(A)$$

Величина $\mu(A)$ — мера Лебега множества A.

1.2.2 Билет 2

Определение измеримой функции:

Пусть X и Y — некоторые множества и пусть S_x и S_y — классы подмножества. $f: X \to Y$ — некоторая функция.

Функция $f:X \to Y$ называется (S_x,S_y) — измеримой, если:

$$\forall B \in S_y \quad \exists f^{-1}(B) \in S_x$$

Определение измеримой действительной функции:

Действительная функция f(x) с областью определения $X\subset R$ называется μ -измеримой или S_{μ} -измеримой, если для любого борелевского множества $b\in\beta(R)$ $f^{-1}(b)\in S_{\mu}$.

1.2.3 Билет 3

Определение (критерий измеримости действительных функций):

Действительная функция f(x) измерима \Leftrightarrow

$$orall C \in R \quad f^{-1}(b) = f^{-1}(-\infty,C)$$
 — измерима
$$\{x: f(x) < C\}$$

1.2.4 Билет 4

Определение случайной величины:

Пусть (Ω, \mathcal{F}, P) — вероятностное пространство. Случайной величиной называется вещественно значная функция ξ такая, что

$$\xi: \Omega \to R \quad \forall x \in R \quad \{w: \xi(w) < x\} \in \mathcal{F}$$

1.2.5 Билет 5

Определение функции распределения:

Функцией распределения вероятностей случайной величины ξ называется функция $F_{\xi}(x) = P\{w: \xi(w) < x\}$

Свойства функции распределения:

- 1. $0 \le F_{\xi}(x) \le 1 \quad \forall x \in R;$
- 2. $F_{\xi}(x)$ неубывающая, непрерывная слева функция;
- 3. $\lim_{x \to +\infty} F_{\xi}(x) = 1$ $\lim_{x \to -\infty} F_{\xi}(x) = 0;$
- 4. $P\{a \le \xi < b\} = F_{\xi}(b) F_{\xi}(a);$
- 5. $P\{\xi = x_0\} = F_{\xi}(x_0 + 0) F_{\xi}(x_0)$.

1.2.6 Билет 6

Определение функции плотности распределения:

Функцией плотности распределения вероятностей случайной величины ξ называется функция $f_{\xi}(x)$ такая, что:

- 1. $\forall x \in R \quad f_{\xi}(x) \ge 0;$
- 2. $F'_{\xi}(x) = f_{\xi}(x);$
- 3. $\int_{-\infty}^{\infty} f_{\xi}(x) dx = 1;$
- 4. $P\{a \le \xi \le b\} = \int_{b}^{a} f_{\xi}(x) dx$.

1.2.7 Билет 7

Определение случайных независимых велечин:

Случайные велечины ξ и μ называются независимыми, если:

$$\forall x, y \in R \quad P\{w : \xi(w) < x; \mu(w) < y\} = P\{w : \xi(w) < x\} * P\{w : \mu(w) < y\}$$

2 Минимум 2

2.1 Билет 1

Определение случайной величины:

Пусть (Ω, \mathcal{F}, P) — вероятностное пространство. Случайной величиной называется вещественно значная функция ξ такая, что

$$\xi: \Omega \to R \quad \forall x \in R \quad \{w: \xi(w) < x\} \in \mathcal{F}$$

2.2 Билет 2

Определение функции распределения:

Функцией распределения вероятностей случайной величины ξ называется функция $F_{\xi}(x) = P\{w: \xi(w) < x\}$

Свойства функции распределения:

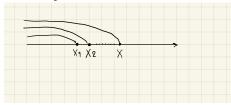
- 1. $0 \le F_{\xi}(x) \le 1 \quad \forall x \in R;$
- 2. $F_{\xi}(x)$ неубывающая, непрерывная слева функция;
- 3. $\lim_{x \to +\infty} F_{\xi}(x) = 1$ $\lim_{x \to -\infty} F_{\xi}(x) = 0;$
- 4. $P{a \le \xi < b} = F_{\xi}(b) F_{\xi}(a);$
- 5. $P\{\xi = x_0\} = F_{\xi}(x_0 + 0) F_{\xi}(x_0)$.

2.3 Билет 3

Доказательство непрерывности слева функции распределения

Требуется показать, что для возрастающей последовательности $\{x_n\}$, такой что $\lim_{n\to\infty} x_n = x$, последовательность $\{F(x_n)\}$ при $n\to\infty$ стремится к F(x) или $\lim_{n\to\infty} F(x_n) = F(x)$.

Рассмотрим последовательность событий $A_n = \{w : \xi(w) < x_n\}$



Для неё верно:

$$\forall n \ A_n \subset A_{n+1} \ (x_n < x_{n+1})$$

$$\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n = A = \{ w : \xi(w) < x_n \}$$

То есть последовательность $\{A_n\}$ удовлетворяет свойству непрерывности вероятностной меры $P(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n) = \lim_{n \to \infty} P(A)$.

Тогда можем записать

$$\lim_{n \to \infty} F(x_n) = \lim_{n \to \infty} P\{\xi \in (-\infty, x_n)\} = \lim_{n \to \infty} P\{\xi \in (-\infty, x)\} = F(x).$$

Таким образом,

$$\lim_{n \to \infty} F(x_n) = F(x).$$

2.4 Билет 4

Доказательство неубывания функции распределения:

По определению требуется показать, что:

$$\forall x_1 < x_2 \quad F(x_1) \le F(x_2)$$

Пусть

$$(-\infty, x_2) = (-\infty, x_1) \cup [x_1, x_2]$$

Тогда

$$F(x_2) = P\{\xi \in (-\infty, x_2)\} = P\{\xi \in (-\infty, x_1) \cup \xi \in [x_1, x_2)\} = P\{\xi \in (-\infty, x_1)\} + P\{\xi \in [x_1, x_2]\}$$

Учитывая, что $P\{\xi \in (-\infty, x_1)\} \ge 0$ и $P\{\xi \in [x_1, x_2]\} \ge 0$, получим

$$P\{\xi \in (-\infty, x_1)\} + P\{\xi \in [x_1, x_2]\} \ge P\{\xi \in (-\infty, x_1)\} = F(x_1)$$

То есть

$$\forall x_1 < x_2 \quad F(x_1) \le F(x_2)$$

2.5 Билет 5

Определение функции плотности распределения:

Функцией плотности распределения вероятностей случайной величины ξ называется функция $f_{\xi}(x)$ такая, что:

- 1. $\forall x \in R \quad f_{\xi}(x) \ge 0;$
- 2. $F_{\xi}^{'}(x) = f_{\xi}(x)$ почти всегда;
- 3. $\int_{-\infty}^{\infty} f_{\xi}(x) dx = 1;$
- 4. $P\{a \le \xi < b\} = \int_{b}^{a} f_{\xi}(x) dx$.

2.6 Билет 6

Определение случайных независимых велечин:

Случайные велечины ξ и μ называются независимыми, если:

$$\forall x, y \in R \quad P\{w : \xi(w) < x; \mu(w) < y\} = P\{w : \xi(w) < x\} * P\{w : \mu(w) < y\}$$

2.7 Билет 7

Пусть (Ω, \mathcal{F}, P) — вероятностное пространство и пусть ξ — случайная величина на нём.

$$\xi = \xi(w) \quad P = P(w)$$

Определение математического ожидания:

Математическим ожиданием случайной величины ξ называется

$$M\xi = \int_{\Omega} \xi(w) dP(w)$$

Пусть для ξ построена функция распределения $F_{\xi}(x) = P\{\xi < x\}.$ Тогда

$$M\xi = \int_{-\infty}^{\infty} x dF_{\xi}(x)$$

Для дискретной случайной величины математическое ожидание находится по формуле:

$$M\xi = \sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$$

Для абсолютно непрерывной величины:

$$M\xi = \int_{-\infty}^{\infty} x f_{\xi}(x) dx$$

Свойствай математического ожидания:

- 1. Mc = c, c const;
- 2. $Mc\xi = cM\xi$;
- 3. $M(\xi \pm \eta) = M\xi \pm M\eta$;

4. Если ξ и η независимы, то

$$M\xi\eta = M\xi M\eta;$$

- 5. Если $\xi \ge 0 \quad (P\{\xi \ge 0\} = 1)$, то $M\xi \ge 0$;
- 6. Неравенство Коши-Банюковского:

$$M|\xi\eta| \le M|\xi|M|\eta|;$$

7. Неравенство Чебушёва:

Пусть ξ — некоторая неотрицательная величина, а g(x), неубывающая на множестве значений ξ , непрерывная функиция. Тогда

$$\forall \epsilon > 0 \ P\{\xi \ge \epsilon\} \le \frac{Mg(\xi)}{g(\epsilon)};$$

Определение дисперсии случайной величины:

Дисперсией случайной величины ξ называется число

$$D\xi = M(\xi - M\xi^2)$$

Свойства дисперсии:

- 1. $D\xi \ge 0$;
- 2. Dc = 0;
- 3. $Dc\xi = c^2 D\xi$;
- 4. Если случайные величины ξ и η независимы, то

$$D(\xi \pm \eta) = D\xi \pm D\eta;$$

- 5. $D\xi = M\xi^2 (M\xi)^2$;
- 6. Для произвольных случайных величин ξ и η с $M|\xi|<+\infty$ и $M|\eta|<+\infty$ верно

$$D(\xi \pm \eta) = D\xi \pm D\eta \pm cov(\xi, \eta),$$

где $cov(\xi, \eta) = M(\xi - M\xi)(\eta - M\eta)$ — ковариация.

2.8 Билет 8

Определение дискретной случайной величины:

Дискретной случайной величиной называется случайная величина, множество значений которой конечно или счётно, то есть

$$\xi \in \{x_1, x_2, \ldots\}$$

2.9 Билет 9

Распределение Бернулли $(\xi \sim Bern(p))$.

Используемые обозначения:

- 1. A "успех";
- 2. \overline{A} "неуспех";
- 3. $\xi = 1$, если A, в противном случае $\xi = 0$;
- 4. р вероятность наступления А;
- 5. q вероятность наступления \overline{A} .

Закон распределения:

$$P\{\xi = k\} = p^k q^{n-k},$$

где k = 0,1.

Математическое ожидание случайной величины ξ :

$$M\xi = 0 * q + 1 * p = p$$

Математическое ожидание случайной величины ξ^2 :

$$M\xi^2 = 0 * q + 1 * p = p$$

Дисперсия:

$$D\xi = M\xi^2 - (M\xi)^2 = p - p^2 = p(1-p) = pq.$$

2.10 Билет 10

Биномиальное распределение $(\xi \sim Bin(n; p))$.

Используемые обозначения:

- 1. A "успех";
- 2. \overline{A} "неуспех";
- 3. $\xi = 1$, если A, в противном случае $\xi = 0$;
- 4. р вероятность наступления А;
- 5. q вероятность наступления \overline{A} .

Закон распределения:

$$P\{\xi = k\} = C_n^k p^k q^{n-k},$$

где
$$k = 0, 1, \dots, n$$
.

Представление случайной величины ξ :

Случайная велична ξ может быть представлена в виде суммы случайных величин $\epsilon_i \sim Bern(p)$, каждая из которых выражает результа i-го испытания.

$$\xi = \epsilon_1 + \epsilon_2 + \ldots + \epsilon_n.$$

Математическое ожидание случайной величины ξ :

$$M\xi = M(\epsilon_1 + \epsilon_2 + \ldots + \epsilon_n) = M(\epsilon_1) + M(\epsilon_2) + \ldots + M(\epsilon_n) = p + p + \ldots + p = np.$$

Дисперсия случайной величины ξ :

$$D\xi = D(\epsilon_1 + \epsilon_2 + \ldots + \epsilon_n) = D(\epsilon_1) + D(\epsilon_2) + \ldots + D(\epsilon_n) = pq + pq + \ldots + pq = npq.$$

Схема Бернулли:

$$\begin{array}{c|ccc} \xi & 0 & 1 \\ \hline P & p & q \\ \end{array}$$

2.11 Билет 11

Докажем, что $P\{\xi = k\} = C_n^k p^k q^{n-k}$.

Пусть $\Omega = \{\overline{w} = (\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n)\}$, где $\epsilon_i \sim Bern(p)$; $\epsilon_i \in 0, 1$, то есть \overline{w} — последовательность n нулей или единиц — результатов испытаний Бернулли

Событие $\{\xi \ k\} = \{\overline{w} = (\epsilon_1, \epsilon_2, \dots, \epsilon_n) : \epsilon_1 + \epsilon_2 + \dots + \epsilon_n = k\}$ состоит из \overline{w} — векторов, состоящих из k — единиц и (n - k) — нулей.

Пусть $\overline{w^*}=(1,1,\ldots,1,0,0,\ldots,0)$ — фиксированный исход, в котором количество единиц = k, а нулей = n - k.

Найдём верояность этого исхода.

$$p^* = P\{\epsilon_1 = 1; \dots; \epsilon_k = 1; \epsilon_{k+1} = 0; \dots; \epsilon_n = 0\} =$$

$$= P\{\epsilon_1 = 1\} * \dots * P\{\epsilon_k = 1\} * P\{\epsilon_{k+1} = 0\} * \dots * P\{\epsilon_n = 0\} = p^k q^{n-k}$$

Здесь воспользовались незвисимостью испытаний и тем, что испытания предполагаются одинаковыми, то есть p(n)=p вероятность "успеха" не зависит от номера шага.

Заметим, что в остальных $\overline{w} \in A$ также k единиц и (n - k) нулей, а значит у каждого $\overline{w} \in A$ вероятность p^kq^{n-k} .

Определим количество исходов в А. Оно будет равно количеству способов выбрать k-й мест из n для того, чтобы поставить на них 1. Остальные позиции среди n мест заполняются нулями.

Отсюда делаем вывод, что количество равно C_n^k

Следовательно,

$$P\{\xi = k\} = P\{\overline{w} : \epsilon_1 + \epsilon_2 + \ldots + \epsilon_n = k\} = \sum_{\overline{w} \in A} P\{\overline{w}\} = C_n^k p^k q^{n-k}.$$

2.12 Билет 12

Определение абсолютно непрерывной случайной величины:

Случайная величина ξ называется абсолютно непрерывной, если существует такая неотрицательная функция f(x), что

$$\forall x \in R \quad F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t)dt.$$