

# §1. Классическое определение вероятности

ПАВЕЛ Е. РЯБОВ<sup>1</sup>





<sup>1</sup>Финансовый университет при Правительстве Российской Федерации








PERyabov@fa.ru

6 февраля 2024 г.

# Список используемой литературы

-  *Солодовников, А. С.* Математика в экономике. Теория вероятностей и математическая статистика. В 3 ч. Ч. 3 : учебник для студ. экономич. спец. вузов / А. С. Солодовников, В. А. Бабайцев, А. В. Браилов. – Москва: Финансы и статистика, 2008. – 463 с.
-  *Браилов А.В., Глебов В. И., Криволапов С. Я., Рябов П. Е.* Теория вероятностей и математическая статистика [Электронный ресурс]: учебник-практикум/ А.В. Браилов [и др.]. – Ижевск: Издательство «ИКИ», 2016. – 414 с.
-  *А. В. Браилов, А. С. Солодовников* Сборник задач по курсу "Математика в экономике". В 3 ч. Ч. 3: Теория вероятностей: учебное пособие для студ.; под ред. В. А. Бабайцева, В. Б. Гисина. – Москва: Финансы и статистика, 2013, 2017. – 125 с.
-  *Allan Gut.* An Intermediate Course in Probability, Second Edition, Springer, 2009, ISBN 978-1-4419-0161-3, 302 p.

-  *Криволапов С. Я.* Использование языка Python в теории вероятностей: Учебник / С.Я. Криволапов. – М.: Прометей, 2021. – 492 с.
-  *Sheldon Ross.* A First Course in Probability, Global Edition 10th Edition. – Pearson Education, 2019. – 530 p. – ISBN 9780134753119.
-  *Joseph K. Blitzstein and Jessica Hwang.* Introduction to Probability, Second Edition. – CRC Press Taylor & Francis Group, 2019. – 636 p. – ISBN 978-1-1383-6991-7
-  *Прохоров А.В., Ушаков В.Г., Ушаков Н.Г.* Задачи по теории вероятностей. Основные понятия. Предельные теоремы. Случайные процессы. – Новое изд., перераб. – М.: МЦНМО, 2023 – 384 с. ISBN 978-5-4439-1729-0.
-  *Гихман И.И., Скороход А.В., Ядренко М.И.* Теория вероятностей и математическая статистика. – Киев: Вища школа, 1979. – 408 с.

# §1. Классическое определение вероятности

## План лекции

- **Пространство элементарных событий, случайное событие.**
- Классическое и статистическое определение вероятности.
- Алгебра событий.
- Аксиомы теории вероятностей.
- Свойства вероятности.
- Свойство непрерывности вероятности.
- Пример, иллюстрирующий свойство непрерывности вероятности (пример А.В. Браилова)

# §1. Классическое определение вероятности

## План лекции

- Пространство элементарных событий, случайное событие.
- **Классическое и статистическое определение вероятности.**
- Алгебра событий.
- Аксиомы теории вероятностей.
- Свойства вероятности.
- Свойство непрерывности вероятности.
- Пример, иллюстрирующий свойство непрерывности вероятности (пример А.В. Браилова)

# §1. Классическое определение вероятности

## План лекции

- Пространство элементарных событий, случайное событие.
- Классическое и статистическое определение вероятности.
- **Алгебра событий.**
- Аксиомы теории вероятностей.
- Свойства вероятности.
- Свойство непрерывности вероятности.
- Пример, иллюстрирующий свойство непрерывности вероятности (пример А.В. Браилова)

# §1. Классическое определение вероятности

## План лекции

- Пространство элементарных событий, случайное событие.
- Классическое и статистическое определение вероятности.
- Алгебра событий.
- **Аксиомы теории вероятностей.**
- Свойства вероятности.
- Свойство непрерывности вероятности.
- Пример, иллюстрирующий свойство непрерывности вероятности (пример А.В. Браилова)

# §1. Классическое определение вероятности

## План лекции

- Пространство элементарных событий, случайное событие.
- Классическое и статистическое определение вероятности.
- Алгебра событий.
- Аксиомы теории вероятностей.
- **Свойства вероятности.**
- Свойство непрерывности вероятности.
- Пример, иллюстрирующий свойство непрерывности вероятности (пример А.В. Браилова)



# §1. Классическое определение вероятности

## План лекции

- Пространство элементарных событий, случайное событие.
- Классическое и статистическое определение вероятности.
- Алгебра событий.
- Аксиомы теории вероятностей.
- Свойства вероятности.
- **Свойство непрерывности вероятности.**
- Пример, иллюстрирующий свойство непрерывности вероятности (пример А.В. Браилова)

# §1. Классическое определение вероятности

## План лекции

- Пространство элементарных событий, случайное событие.
- Классическое и статистическое определение вероятности.
- Алгебра событий.
- Аксиомы теории вероятностей.
- Свойства вероятности.
- Свойство непрерывности вероятности.
- **Пример, иллюстрирующий свойство непрерывности вероятности (пример А.В. Браилова)**

# Пространство элементарных событий, случайное событие.

Исходные понятия теории вероятностей:

- стохастический эксперимент,
- случайное событие,
- вероятность случайного события.

## Определение

*Стохастическими называются эксперименты, результаты которых нельзя предугадать заранее.*

# Пространство элементарных событий, случайное событие.

Каждому такому эксперименту (опыту) поставим в соответствие множество  $\Omega$ , элементы которого  $\omega_i$  изображают наиболее полную информацию о предполагаемых результатах данного эксперимента.

## Определение

*Множество  $\Omega$  называется **пространством элементарных событий**, а его точки  $\omega_i$  — **элементарными событиями** или **исходами**.*

Обозначение:  $\Omega = \{\omega_1, \omega_2, \dots, \omega_i, \dots\}$ . Предполагается, что в рамках данного эксперимента (опыта) нельзя разделить элементарный исход на более мелкие составляющие.

## Примеры

1. Производится опыт: один раз бросают монету. Пространство элементарных событий имеет вид  $\Omega = \{\omega_1 = \Gamma, \omega_2 = \text{Р}\}$ , где «Г» — появление герба, «Р» — появление решетки.
2. Монету бросают дважды. Пространство элементарных событий этого опыта является множество  $\Omega = \{\omega_1 = \Gamma\Gamma, \omega_2 = \Gamma\text{Р}, \omega_3 = \text{Р}\Gamma, \omega_4 = \text{РР}\}$ .
3. Игральную кость, на которой выбиты цифры 1, 2, 3, 4, 5, 6, бросают один раз. Нас интересует число выпавших очков. Пространство элементарных исходов  $\Omega$  состоит из 6 точек.
4. Игральную кость бросают  $n$  раз. Тогда  $\Omega = \{\omega = (i_1, i_2, \dots, i_n)\}$ , где  $i_k$  число выпавших очков при  $k$ -ом бросани, которое может принимать значения 1, 2, 3, 4, 5, 6. Количество всех элементарных исходов равно  $|\Omega| = 6^n$ . Число  $|\Omega|$  будем называть **мощностью** множества  $\Omega$ .

## Примеры

5. Предположим, что симметричную (правильную) монету бросают до первого появления герба. Пространство элементарных событий такого эксперимента является множеством

$$\Omega = \left\{ \omega_1 = \Gamma, \omega_2 = \text{Р}\Gamma, \dots, \omega_n = \underbrace{\text{Р} \dots \text{Р}}_{(n-1) \text{ раз}} \Gamma, \dots; \omega_\infty \right\},$$

где  $\omega_n$  означает, что герб впервые появится при  $n$ -ом бросании монеты, а  $\omega_\infty$  соответствует той возможности, что герб никогда не появится (в этом случае наш эксперимент продолжается бесконечно долго). В данном эксперименте множество  $\Omega$  счётно.

## Упражнение

Монету бросают  $n$  раз. Описать  $\Omega$  и найти  $|\Omega|$ .

## Определение

*Случайным событием  $A$  называется любое подмножество пространства элементарных событий  $\Omega$  и состоит из всех элементарных исходов  $\omega \in \Omega$ , которые благоприятствуют появлению события  $A$ . Обозначение  $A \subseteq \Omega$ .*

Из определения следует, что само множество  $\Omega$ , рассматриваемое как событие, обязательно происходит. Множество  $\Omega$  называется **достоверным событием**. По определению подмножеством любого множества  $\Omega$  считается пустое множество  $\emptyset$ , которое не содержит ни одной точки  $\Omega$ . Если  $\emptyset$  сопоставить с событием, то это событие в эксперименте не происходит. Такое событие называется **невозможным событием**.

## Примеры

1. Пусть монету бросают дважды и  $A$  — событие, которое состоит в том, что хотя бы один раз появится герб. Тогда  
 $\Omega = \{\omega_1 = ГГ, \omega_2 = ГР, \omega_3 = РГ, \omega_4 = РР\},$   
 $A = \{\omega_1 = ГГ, \omega_2 = ГР, \omega_3 = РГ\}$ . Здесь мощность множества  $A$ , т.е. количество благоприятствующих исходов, равно  $|A| = 3$ .
2. Предположим, что монету бросают до первого появления герба. Пусть  $A$  — событие, состоящее в том, что будет сделано не более трех бросаний. Тогда  $A = \{Г, РГ, РРГ\}$ .



# Классическое и статистическое определение вероятности.

Пусть пространство элементарных исходов  $\Omega$  не более, чем счётно, т.е.  $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_i, \dots\}$ . Предположим, что каждому элементарному исходу  $\omega_i$  приписан некоторый «вес»  $p_i$ , называемый **вероятностью элементарного события**  $\omega_i$ , причём веса  $p_i$  обладают свойствами:

- 1)  $p_i \geq 0$ ,
- 2)  $\sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1$ .

## Определение

**Вероятностью**  $\mathbb{P}(A)$  случайного события  $A \subseteq \Omega$  называется сумма вероятностей элементарных событий, благоприятствующих событию  $A$

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega_i \in A} p_i. \quad (1)$$

Введенная таким способом вероятность обладает следующими свойствами:

1.  $0 \leq \mathbb{P}(A) \leq 1$ ,
2.  $\mathbb{P}(\Omega) = 1$ ,
3. если  $A$  и  $B$  — несовместные события ( $A \subset \Omega, B \subset \Omega, A \cdot B = \emptyset$ ), то  $\mathbb{P}(A + B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$ .

Действительно,  $0 \leq \mathbb{P}(A) = \sum_{\omega_i \in A} p_i \leq \sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1$ ,

$\mathbb{P}(\Omega) = \sum_{\omega_i \in \Omega} p_i = \sum_{i=1}^{\infty} p_i = 1$ ,

$\mathbb{P}(A + B) = \sum_{\omega_i \in A+B} p_i = \sum_{\omega_i \in A} p_i + \sum_{\omega_i \in B} p_i = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$ , если  $A \cdot B = \emptyset$ .

Для многих экспериментов пространство элементарных событий состоит из **конечного числа одинаково возможных исходов**  $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_n\}$ , причём  $\mathbb{P}(\omega_1) = \mathbb{P}(\omega_2) = \dots = \mathbb{P}(\omega_n) = \frac{1}{n}$ . Пусть событию  $A \subseteq \Omega$  благоприятствует  $m$  элементарных исходов. Тогда

$$\mathbb{P}(A) = \sum_{\omega_i \in A} p_i = \underbrace{\frac{1}{n} + \dots + \frac{1}{n}}_{m \text{ раз}} = \frac{m}{n}.$$

### Определение (классическое определение вероятности)

*Рассмотрим стохастический эксперимент, который состоит из  $n$  одинаково возможных исходов  $\omega_i$ , т.е.  $|\Omega| = n$ ,  $\mathbb{P}(\omega_i) = \frac{1}{n}$ .*

*Предположим, что событию  $A$  благоприятствует  $m$  из этих исходов т.е.  $|A| = m$ . Тогда*

$$\mathbb{P}(A) = \frac{m}{n} = \frac{|A|}{|\Omega|}. \quad (2)$$

# Статистическое определение вероятности

## Определение (статистическое определение вероятности)

Пусть некоторый опыт повторяется (реализуется)  $N$  раз. Для события  $A$ , связанного с данным опытом, обозначим через  $N(A)$  его **частоту** – количество реализаций, в которых "наблюдалось" (наступило) событие  $A$ . Определим **относительную частоту**  $\hat{p}(A)$  события  $A$  как отношение частоты события  $A$  к  $N$ , т.е.  $\hat{p}(A) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{N(A)}{N}$ . **Статистическое определение вероятности** утверждает, что при большом числе реализаций опыта  $N$  выполняется приближенное равенство

$$\boxed{\mathbb{P}(A) \approx \hat{p}(A)}, \quad (3)$$

где  $\hat{p}(A) \stackrel{\text{def}}{=} \frac{N(A)}{N}$ .

Формально статистическое определение вероятности очень похоже на классическое определение вероятности: и в том и другом определении вероятность равна отношению. Различие, конечно, кроется в том смысле, который придается букве "эн":

- $n = |\Omega|$  – число элементарных исходов;
- $N$  – число реализаций опыта.

При подбрасывании  $N$  раз симметричной монеты наблюдались следующие статистические закономерности (описываемые в литературе) появления герба  $\hat{p}(A) = \frac{N(A)}{N}$ :

Автор эксперимента	$N$	$\hat{p}(A) = \frac{N(A)}{N}$
Бюффон (1707–1788)	4040	0,507
Де Морган (1806-1871)	4090	0,5005
Джевонс (1835-1882)	20 480	0,5068
Пирсон К. (1857-1936)	24 000	0,5005
Студент ПМ2024	100 000	???

## Примеры

1. Пусть симметричная игральная кость бросается дважды. Найти вероятность события  $A$ , состоящего в том, что сумма выпавших очков равна 5.

**Решение.** Пространство элементарных исходов

$\Omega = \{\omega_{ij} = (i, j) : i = \overline{1, 6}; j = \overline{1, 6}\}$ ,  $n = |\Omega| = 6^2 = 36$ , причём

$\mathbb{P}(\omega_{ij}) = \frac{1}{36}$  (все исходы равновероятны). Событие

$A = \{\omega_{14} = (1, 4), \omega_{23} = (2, 3), \omega_{32} = (3, 2), \omega_{41} = (4, 1)\}$ ,  $m = |A| = 4$ .  
Следовательно,  $\mathbb{P}(A) = \frac{4}{36} = \frac{1}{9}$ .

2. Предположим, что игральная кость не является симметричной и “вероятности” в ней распределены так, что “вероятность” каждой грани пропорциональна её номеру. Найти вероятность события  $A$ , состоящее в том, что при бросании несимметричной кости появившееся число очков кратно 3.

**Решение.**  $p_i = \mathbb{P}(\omega_i) = \frac{i}{21}$ .  $A = \{3, 6\}$ ,  $\mathbb{P}(A) = \frac{3}{21} + \frac{6}{21} = \frac{3}{7}$ .

## Примеры

1. Пусть симметричная игральная кость бросается дважды. Найти вероятность события  $A$ , состоящего в том, что сумма выпавших очков равна 5.

**Решение.** Пространство элементарных исходов

$\Omega = \{\omega_{ij} = (i, j) : i = \overline{1, 6}; j = \overline{1, 6}\}$ ,  $n = |\Omega| = 6^2 = 36$ , причём

$\mathbb{P}(\omega_{ij}) = \frac{1}{36}$  (все исходы равновероятны). Событие

$A = \{\omega_{14} = (1, 4), \omega_{23} = (2, 3), \omega_{32} = (3, 2), \omega_{41} = (4, 1)\}$ ,  $m = |A| = 4$ .

Следовательно,  $\mathbb{P}(A) = \frac{4}{36} = \frac{1}{9}$ .

2. Предположим, что игральная кость не является симметричной и “вероятности” в ней распределены так, что “вероятность” каждой грани пропорциональна её номеру. Найти вероятность события  $A$ , состоящее в том, что при бросании несимметричной кости появившееся число очков кратно 3.

**Решение.**  $p_i = \mathbb{P}(\omega_i) = \frac{i}{21}$ .  $A = \{3, 6\}$ ,  $\mathbb{P}(A) = \frac{3}{21} + \frac{6}{21} = \frac{3}{7}$ .

## Примеры

3. Предположим, что симметричную монету бросают до первого появления герба. Найти вероятность события  $A$ , состоящего в том, что будет произведено не более трех бросаний.

**Решение.** Пространство элементарных событий является множеством

$$\Omega = \left\{ \omega_1 = \Gamma, \omega_2 = \text{Р}\Gamma, \dots, \omega_n = \underbrace{\text{Р} \dots \text{Р}}_{(n-1) \text{ раз}} \Gamma, \dots; \omega_\infty \right\},$$

где  $\omega_n$  означает, что герб впервые появится при  $n$ -ом бросании монеты, а  $\omega_\infty$  соответствует той возможности, что герб никогда не появится (в этом случае наш эксперимент продолжается бесконечно долго). Припишем веса  $\mathbb{P}(\omega_n) = \frac{1}{2^n}$ , а  $\mathbb{P}(\omega_\infty) = 0$ . Тогда  $\sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}(\omega) = 1$ . Событие  $A = \{\Gamma, \text{Р}\Gamma, \text{РР}\Gamma\}$ . Поэтому

$$\mathbb{P}(A) = \frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \frac{1}{8}$$

Ответ:  $\mathbb{P}(A) = \frac{7}{8}$



## Примеры

3. Предположим, что симметричную монету бросают до первого появления герба. Найти вероятность события  $A$ , состоящего в том, что будет произведено не более трех бросаний.

**Решение.** Пространство элементарных событий является множеством

$$\Omega = \left\{ \omega_1 = \Gamma, \omega_2 = \text{Р}\Gamma, \dots, \omega_n = \underbrace{\text{Р} \dots \text{Р}}_{(n-1) \text{ раз}} \Gamma, \dots; \omega_\infty \right\},$$

где  $\omega_n$  означает, что герб впервые появится при  $n$ -ом бросании монеты, а  $\omega_\infty$  соответствует той возможности, что герб никогда не появится (в этом случае наш эксперимент продолжается бесконечно долго). Припишем веса  $\mathbb{P}(\omega_n) = \frac{1}{2^n}$ , а  $\mathbb{P}(\omega_\infty) = 0$ . Тогда  $\sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}(\omega) = 1$ . Событие  $A = \{\Gamma, \text{Р}\Gamma, \text{РР}\Gamma\}$ . Поэтому  $\mathbb{P}(A) = \frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \frac{1}{8}$

**Ответ:**  $\mathbb{P}(A) = \frac{7}{8}$

## Примеры

3. Предположим, что симметричную монету бросают до первого появления герба. Найти вероятность события  $A$ , состоящего в том, что будет произведено не более трех бросаний.

**Решение.** Пространство элементарных событий является множеством

$$\Omega = \left\{ \omega_1 = \Gamma, \omega_2 = \text{Р}\Gamma, \dots, \omega_n = \underbrace{\text{Р} \dots \text{Р}}_{(n-1) \text{ раз}} \Gamma, \dots; \omega_\infty \right\},$$

где  $\omega_n$  означает, что герб впервые появится при  $n$ -ом бросании монеты, а  $\omega_\infty$  соответствует той возможности, что герб никогда не появится (в этом случае наш эксперимент продолжается бесконечно долго). Припишем веса  $\mathbb{P}(\omega_n) = \frac{1}{2^n}$ , а  $\mathbb{P}(\omega_\infty) = 0$ . Тогда  $\sum_{\omega \in \Omega} \mathbb{P}(\omega) = 1$ . Событие  $A = \{\Gamma, \text{Р}\Gamma, \text{РР}\Gamma\}$ . Поэтому  $\mathbb{P}(A) = \frac{1}{2} + \frac{1}{4} + \frac{1}{8}$

**Ответ:**  $\mathbb{P}(A) = \frac{7}{8}$

## Упражнение

Предположим, что симметричную монету бросают до тех пор, пока она не выпадет дважды одной и той же стороной подряд. Построить вероятностную модель т.е.  $(\Omega, \mathbb{P}(\cdot))$  и найти вероятность того, что потребуется чётное число бросаний.

Ответ:

$\frac{2}{3}$

## Упражнение

Предположим, что симметричную монету бросают до тех пор, пока она не выпадет дважды одной и той же стороной подряд. Построить вероятностную модель т.е.  $(\Omega, \mathbb{P}(\cdot))$  и найти вероятность того, что потребуется чётное число бросаний.

Ответ:  $\frac{2}{3}$

# Алгебра событий

Поскольку события являются подмножества множества  $\Omega$ , то над ними можно производить операции как над множествами.

Пусть с некоторым пространством элементарных событий  $\Omega$  связаны события  $A$  и  $B$ .

## Определение

*Если событие  $B$  происходит всякий раз, когда происходит событие  $A$ , тогда событие  $B$  является следствием события  $A$ ,  $A \subset B$ , (событие  $A$  влечёт за собой событие  $B$ ).*

Очевидно, для любого  $A$ ,  $A \subset \Omega$ . По определению принимают  $\emptyset \subset A$ .

## Пример

*Пусть событие  $A$  состоит в том, что при бросании игральной кости выпало нечётное число, меньшее 5, а событие  $B$  — выпавшее число меньше 4. Тогда  $A \subset B$ .*

## Определение

*Суммой или объединением двух событий  $A$  и  $B$  называется событие  $A + B$ , которое состоит в наступлении хотя бы одного из данных событий.*

## Пример

*Пусть бросают игральную кость. Событие  $A$  — выпадение числа, кратного 2, а  $B$  — выпадение числа, кратного 3. Тогда  $A + B$  — выпадение хотя бы одного из чисел 2, 3, 4, 6.*

Заметим, что для любого события  $A$  справедливы равенства  $A + \emptyset = A$ ,  $A + \Omega = \Omega$ .

# Алгебра событий

## Определение

*Произведением событий  $A$  и  $B$  называется событие  $A \cdot B$ , которое состоит в одновременном наступлении событий  $A$  и  $B$ .*

## Пример

*В предыдущем примере  $A \cdot B = \{6\}$ .*

Отметим, что  $A \cdot \emptyset = \emptyset$ ,  $A \cdot \Omega = A$ .

## Определение

*Два события  $A$  и  $B$  называются **несовместными**, если их произведение  $A \cdot B$  есть событие невозможное, т.е.  $A \cdot B = \emptyset$ .*

## Определение

*Событие, которое состоит в том, что не происходит событие  $A$ , называется **противоположным** событию  $A$  и обозначается  $\bar{A}$ .*

Ясно, что  $A + \bar{A} = \Omega$ ,  $A \cdot \bar{A} = \emptyset$ .

## Пример

*Покупаются три лотерейных билета. Пусть  $A_k$  обозначает событие выигрыша по  $k$ -ому билету,  $k = 1, 2, 3$ . Тогда событие  $A_1 \cdot A_2 + A_2 \cdot A_3 + A_1 \cdot A_3$  означает выигрыш не менее по двум билетам, в то время как событие  $A_1 \cdot A_2 \cdot \bar{A}_3 + A_1 \cdot \bar{A}_2 \cdot A_3 + \bar{A}_1 \cdot A_2 \cdot A_3$  — означает выигрыш **ровно** по двум и только двум билетам.*



## Определение

*Разностью событий  $A$  и  $B$  называется событие  $C = A \setminus B$ , которое означает, что происходит событие  $A$ , но не происходит событие  $B$ .*

Очевидно, что  $A \setminus B = A \cdot \bar{B}$ ,  $\bar{A} = \Omega \setminus A$ .

## Упражнение

Доказать принцип двойственности

1.  $\overline{A_1 + A_2 + \dots + A_n} = \bar{A}_1 \cdot \bar{A}_2 \cdot \dots \cdot \bar{A}_n$ ,
2.  $\overline{A_1 \cdot A_2 \cdot \dots \cdot A_n} = \bar{A}_1 + \bar{A}_2 + \dots + \bar{A}_n$

Рассмотренные свойства операций над событиями носят алгебраический характер. В теории вероятностей класс  $\mathcal{F}$  всех возможных событий должен удовлетворять аксиомам событий.

## Определение

*Класс  $\mathcal{F}$  всех возможных событий из  $\Omega$  называется  $\sigma$ -алгеброй, если*

- I. из того, что  $A$  является событием,  $A \in \mathcal{F}$ , следует, что  $\bar{A}$  также является событием, т.е.  $\bar{A} \in \mathcal{F}$ ;*
- II. из того, что  $A_i$  в конечном или счетном множестве являются событиями,  $A_i \in \mathcal{F}, i = 1, 2, \dots$ , следует, что их сумма  $A_1 + A_2 + \dots$  также является событием, т.е.  $A_1 + A_2 + \dots \in \mathcal{F}$ .*

Если класс  $\mathcal{F}$  не пуст, то из определения следует, что  $\Omega \in \mathcal{F}$ , так как  $\Omega = A + \bar{A}$ . Следовательно,  $\emptyset \in \mathcal{F}$ , поскольку  $\emptyset = \bar{\Omega}$ . Наконец, согласно принципу двойственности, если  $A_i \in \mathcal{F}$ , то и произведение  $A_1 \cdot A_2 \cdot \dots$  также является событием, т.е. принадлежит классу  $\mathcal{F}$ .

## Примеры

- $\{\emptyset, \Omega\}$  – *минимальная*  $\sigma$ -алгебра;
- $\mathcal{F} = 2^\Omega$  – *максимальная*  $\sigma$ -алгебра.

Любая другая  $\sigma$ -алгебра  $\mathcal{F}$  подмножеств  $\Omega$  занимает промежуточное положение:

$$\{\emptyset, \Omega\} \subset \mathcal{F} \subset 2^\Omega.$$

## Пример

В опыте с бросанием симметричной игральной кости пространство  $\Omega$  состоит из шести элементарных событий, а максимальная  $\sigma$ -алгебра  $\mathcal{F} = 2^\Omega$  состоит из всех подмножеств  $\Omega$ , т.е. из  $2^6 = 64$  событий. И вообще, если  $\Omega$  состоит из  $n$  элементарных событий, то  $\mathcal{F} = 2^\Omega$  состоит из  $2^{|\Omega|} = 2^n$  событий.

# Аксиомы теории вероятностей

Рассмотрим некоторый стохастический эксперимент. Пусть  $\Omega$  — пространство элементарных событий и  $\mathcal{F}$  — непустая совокупность всех подмножеств множества  $\Omega$ , которая является  $\sigma$ -алгеброй. Это означает, что выполнены аксиомы событий I и II.

Предположим, что каждому случайному событию  $A$  (множеству из  $\mathcal{F}$ ) поставлено в соответствие число  $\mathbb{P}(A)$ , которое называется *вероятностью случайного события  $A$* , обладающее следующими свойствами:

- III.  $\mathbb{P}(A) \geq 0$  для каждого  $A \in \mathcal{F}$  (аксиома неотрицательности);
- IV.  $\mathbb{P}(\Omega) = 1$  (аксиома нормированности);
- V. если события  $A_1, A_2, \dots$  попарно несовместны т.е.  $A_i \cdot A_j = \emptyset, i \neq j$ , то  $\mathbb{P}(\sum_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_i)$  (аксиома  $\sigma$ -аддитивности или счётной аддитивности).

# Аксиомы теории вероятностей

Если множество  $\Omega$  является **конечным**, то любая совокупность попарно не пересекающихся подмножеств состоит лишь из конечного числа подмножеств. Поэтому для случая конечного  $\Omega$  аксиома V равносильна требованию

**V'.**  $\mathbb{P}(A + B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B)$ , если  $A$  и  $B$  несовместны.

Утверждения I–V и составляют систему аксиом теории вероятностей. В таком виде аксиоматика теории вероятностей была сформулирована А.Н. Колмогоровым.

## Определение

*Тройка  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}(\cdot))$ , где  $\Omega$  — пространство элементарных событий,  $\mathcal{F}$  —  $\sigma$ -алгебра, а  $\mathbb{P}(\cdot)$  — вероятность на  $\mathcal{F}$ , называется вероятностным пространством.*

## Примеры

1. Пусть  $\Omega = \{a, b\}$  – множество, состоящее из двух произвольных различных элементов. В качестве  $\mathcal{F}$  рассмотрим множество всех подмножеств в  $\Omega$ . Таким образом,

$$\mathcal{F} = 2^\Omega = \{\emptyset, \{a\}, \{b\}, \{a, b\} = \Omega\}.$$

Чтобы задать вероятность  $\mathbb{P}$ , зафиксируем некоторое число  $p \in (0; 1)$ . После чего зададим вероятность с помощью следующих равенств

$$\mathbb{P}(\emptyset) = 0; \mathbb{P}(\{a\}) = p; \mathbb{P}(\{b\}) = 1 - p; \mathbb{P}(\{a, b\}) = 1.$$

Полученная тройка  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}(\cdot))$  является самым простым примером вероятностного пространства, в котором имеются события с вероятностью, отличной от 0 и 1. Данное вероятностное пространство может служить моделью опыта, состоящего в подбрасывании *несимметричной монеты*.

# Примеры вероятностных пространств

2. Пусть пространство элементарных событий  $\Omega$  состоит из **конечного** числа одинаково возможных элементарных исходов, т.е.  $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_n\}$ . В качестве  $\mathcal{F}$  возьмем  $\sigma$ -алгебру всех подмножеств из  $\Omega$ , которая состоит из  $2^n$  событий. Положим  $\mathbb{P}(A) = \frac{m}{n}$ , где  $m$  — число элементарных событий, входящих (благоприятствующих) в  $A$ . Тогда все аксиомы теории вероятностей выполнены (проверить). Таким образом,  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}(\cdot))$  — вероятностное пространство, которое называется **классическим вероятностным пространством**.

## Упражнение

Является ли вероятностное пространство из предыдущего примера классическим вероятностным пространством?

# Примеры вероятностных пространств

## Примеры

3. Пусть  $\Omega = [a, b]$  — отрезок числовой прямой. Опыт заключается в бросании точки наугад в  $\Omega$ . В качестве событий будут выступать открытые интервалы  $(\alpha, \beta) \subseteq [a, b]$  и все множества, которые можно получить из них с помощью теоретико-множественных операций. Такие множества называются *борелевскими*. Пусть  $\mathcal{F}$  есть  $\sigma$ -алгебра борелевских множеств из  $\Omega$ . Если все точки  $\Omega$  «одинаково возможны», то для каждого события  $A = (\alpha, \beta) \subseteq \Omega$  в качестве вероятности положим  $\mathbb{P}(A) = \frac{m(A)}{m(\Omega)}$ , где  $m(A) = \beta - \alpha$  — длина. Легко проверить справедливость аксиом I–V. Таким образом, построено вероятностное пространство  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbb{P}(\cdot))$ , которое не является дискретным. Вероятность  $\mathbb{P}(\cdot)$  называется *геометрической вероятностью*.



# Свойства вероятности

Используя аксиомы **I–V**, можно установить все теоремы, включая самые сложные, формально-логическим путем.

## Теорема

*Вероятность события, противоположного событию  $A$ , равна  $1 - \mathbb{P}(A)$ :*

$$\mathbb{P}(\bar{A}) = 1 - \mathbb{P}(A). \quad (4)$$

## Доказательство.

Так как  $A + \bar{A} = \Omega$ ,  $A \cdot \bar{A} = \emptyset$ , то согласно аксиомам **IV, V** имеем  $\mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(\bar{A}) = \mathbb{P}(\Omega) = 1$ . Поэтому  $\mathbb{P}(\bar{A}) = 1 - \mathbb{P}(A)$ . □

## Следствие

Вероятность невозможного события равна нулю:  $\mathbb{P}(\emptyset) = 0$ .

## Доказательство.

Положим в равенстве (4), которое справедливо для любого  $A \in \mathcal{F}$ ,  $A = \Omega$ . Тогда  $\mathbb{P}(\emptyset) = \mathbb{P}(\overline{\Omega}) = 1 - \mathbb{P}(\Omega) = 0$ , поскольку в силу аксиомы IV имеем  $\mathbb{P}(\Omega) = 1$ . □

## Замечание

Иногда ошибочно считают, что событие нулевой вероятности обязательно есть невозможное событие. Это не так. Например, пусть выбирается наугад число из отрезка  $[0, 1]$ . Положим  $\Omega = [0, 1]$ . Пусть  $\mathcal{F}$  — есть  $\sigma$ -алгебра борелевских множеств отрезка  $[0, 1]$  и  $\mathbb{P}(A) = m(A) = \beta - \alpha$ , если  $A = (\alpha, \beta) \subseteq [0, 1]$ . а  $B = \mathbb{Q}$  — множество рациональных чисел отрезка  $[0, 1]$ . Тогда вероятность того, что событие  $B$  произойдет, равна 0 т.е.  $\mathbb{P}(B) = 0$  (проверить). Однако событие  $B$  может произойти, оно не является невозможным.

## Теорема

Пусть  $A$  и  $B$  — случайные события, такие, что  $A \subset B$ . Тогда

$$\mathbb{P}(B \setminus A) = \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A). \quad (5)$$

## Доказательство.

Так как  $A \subset B$ , то  $B = A + (B \setminus A)$ , причём  $A \cdot (B \setminus A) = \emptyset$ . Поэтому по аксиоме **V** имеем  $\mathbb{P}(B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B \setminus A)$ , а отсюда следует равенство (refeq:1-5). □

## Следствие

Если  $A \subset B$ , то  $\mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(B)$ .

## Доказательство.

Действительно, по аксиоме **III** имеем  $\mathbb{P}(B \setminus A) \geq 0$ . Тогда из равенства (5) получаем  $\mathbb{P}(B) \geq \mathbb{P}(A)$ . □

## Следствие

Для каждого случайного события  $A$  имеет место неравенство

$$\mathbb{P}(A) \leq 1.$$

Этот факт не содержится непосредственно ни в одной из аксиом III-V.

## Доказательство.

В самом деле, для каждого случайного события  $A$ ,  $A \subset \Omega$ . Поэтому  $\mathbb{P}(A) \leq \mathbb{P}(\Omega) = 1$ . □

## Теорема (формула сложения вероятностей)

Для любых событий  $A$  и  $B$  выполняется формула сложения вероятностей:

$$\mathbb{P}(A + B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) - \mathbb{P}(A \cdot B). \quad (6)$$

### Доказательство.

Рассмотрим соотношения между событиями (как между подмножествами множества  $\Omega$ ):  $A = A \cdot \Omega = A \cdot (B + \bar{B}) = A \cdot B + A \cdot \bar{B}$ ,  $A + B = B + A \cdot \bar{B}$ . Применяя к обоим равенствам аксиому V, получим

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A) &= \mathbb{P}(A \cdot B) + \mathbb{P}(A \cdot \bar{B}), \\ \mathbb{P}(A + B) &= \mathbb{P}(B) + \mathbb{P}(A \cdot \bar{B}). \end{aligned}$$

Вычитая из последнего равенства предыдущее, приходим к формуле (6). □

# Свойства вероятности

## Следствие (правило сложения вероятностей)

Если события  $A$  и  $B$  несовместны, то

$$\mathbb{P}(A + B) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B). \quad (7)$$

## Доказательство.

Действительно, поскольку события  $A$  и  $B$  несовместны, то  $A \cdot B = \emptyset$  и  $\mathbb{P}(A \cdot B) = 0$ . Поэтому из формулы (6) следует (7).  $\square$

## Упражнения

1. Доказать формулу сложения для трёх событий  $A$ ,  $B$  и  $C$ :

$$\mathbb{P}(A+B+C) = \mathbb{P}(A) + \mathbb{P}(B) + \mathbb{P}(C) - \mathbb{P}(A \cdot B) - \mathbb{P}(A \cdot C) - \mathbb{P}(B \cdot C) + \mathbb{P}(A \cdot B \cdot C).$$

2. Доказать формулу суммирования вероятностей (*тождество Пуанкаре (аналог принципа включений–исключений в комбинаторике)*) для произвольного конечного числа событий:

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(A_1 + A_2 + \dots + A_n) &= \sum_{k=1}^n \mathbb{P}(A_k) - \sum_{1 \leq k_1 < k_2 \leq n} \mathbb{P}(A_{k_1} \cdot A_{k_2}) + \\ &+ \sum_{1 \leq k_1 < k_2 < k_3 \leq n} \mathbb{P}(A_{k_1} \cdot A_{k_2} \cdot A_{k_3}) + \dots + (-1)^{n-1} \mathbb{P}(A_1 \cdot A_2 \cdot \dots \cdot A_n).\end{aligned}$$

3. Вывести аналог тождества Пуанкаре для вероятности пересечения событий.

## Теорема

*Для любого конечного или счётного числа случайных событий  $\{A_n\}$  имеют место следующие неравенства:*

$$\mathbb{P}(A_1 + A_2 + \dots + A_n + \dots) \leq \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) \quad (8)$$

$$\mathbb{P}(A_1 \cdot A_2 \cdot \dots \cdot A_n \cdot \dots) \geq 1 - \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(\bar{A}_n) \quad (9)$$



## Доказательство.

Для доказательства (8) положим  $B_1 = A_1$ ,  $B_2 = \bar{A}_1 \cdot A_2, \dots$

$B_n = \bar{A}_1 \cdot \bar{A}_2 \cdot \dots \cdot \bar{A}_{n-1} \cdot A_n, \dots$  Тогда события  $B_n$  попарно несовместны,  $B_n \subset A_n$  и  $A_1 + A_2 + \dots + A_n + \dots = B_1 + B_2 + \dots + B_n + \dots$ . Поэтому

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A_1 + A_2 + \dots + A_n + \dots) &= \mathbb{P}(B_1 + B_2 + \dots + B_n + \dots) \stackrel{\text{аксиома V}}{=} \\ \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(B_n) &\leq \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(A_n) \end{aligned}$$

Неравенство (9) вытекает из следующих рассуждений:

$$\begin{aligned} \mathbb{P}(A_1 \cdot A_2 \cdot \dots \cdot A_n \cdot \dots) &= 1 - \mathbb{P}(\overline{A_1 \cdot A_2 \cdot \dots \cdot A_n \cdot \dots}) = \\ &= 1 - \mathbb{P}(\bar{A}_1 + \bar{A}_2 + \dots + \bar{A}_n + \dots) \geq 1 - \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(\bar{A}_n), \end{aligned}$$

здесь использовано неравенство

$$\mathbb{P}(\bar{A}_1 + \bar{A}_2 + \dots + \bar{A}_n + \dots) \leq \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(\bar{A}_n).$$

# Свойство непрерывности вероятности

## Определение

Последовательность событий  $\{A_n, n \geq 1\}$  называется **монотонно убывающей**, если  $A_1 \supset A_2 \supset \dots \supset A_n \supset A_{n+1} \supset \dots$ .

Последовательность событий  $\{A_n, n \geq 1\}$  называется **монотонно возрастающей**, если  $A_1 \subset A_2 \subset \dots \subset A_n \subset A_{n+1} \subset \dots$ .

Если  $\{A_n, n \geq 1\}$  является монотонно убывающей, то существует **предел последовательности**  $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} A_n$ . Аналогично, для монотонно возрастающей последовательности  $\{A_n, n \geq 1\}$  предел последовательности  $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n$  определяется равенством  $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcup_{n=1}^{\infty} A_n$ .

## Пример

Для монотонно убывающей последовательности  $A_n = (x - \frac{1}{n}; x + \frac{1}{n})$  имеем  $\lim_{n \rightarrow \infty} A_n = \bigcap_{n=1}^{\infty} (x - \frac{1}{n}; x + \frac{1}{n}) = \{x\}$ .

# Свойство непрерывности вероятности

## Теорема (свойство непрерывности вероятности)

Если последовательность событий  $\{A_n, n \geq 1\}$  является монотонной (убывающей или возрастающей), то

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_n) = \mathbb{P}\left(\lim_{n \rightarrow \infty} A_n\right). \quad (10)$$

# Свойство непрерывности вероятности

## Доказательство.

Предположим, что  $\{A_n, n \geq 1\}$  — монотонно возрастающая последовательность событий. Определим новую последовательность событий  $\{B_n, n \geq 1\}$ :

$$B_1 = A_1$$

$$B_n = A_n \cdot \left( \overline{\bigcup_{k=1}^{n-1} A_k} \right) = A_n \cdot \bar{A}_{n-1}, \quad n \geq 2.$$

В последнем равенстве использовали то, что  $\bigcup_{k=1}^{n-1} A_k = A_{n-1}$ , поскольку  $\{A_n, n \geq 1\}$  — монотонно возрастающая последовательность событий. Другими словами, событие  $B_n$  состоит из тех исходов, что и в  $A_n$ , которые не принадлежат ни одному из  $A_i$  для  $i < n$ . Тогда события  $B_n$  попарно несовместны и справедливы равенства:

$$B_1 + B_2 + \dots + B_n + \dots = A_1 + A_2 + \dots + A_n + \dots,$$

$$B_1 + B_2 + \dots + B_n = A_1 + A_2 + \dots + A_n, \quad n \geq 1.$$

## Доказательство.

Поэтому

$$\begin{aligned}\mathbb{P}\left(\lim_{n \rightarrow \infty} A_n\right) &= \mathbb{P}(A_1 + A_2 + \dots + A_n + \dots) = \mathbb{P}(B_1 + B_2 + \dots + B_n + \dots) \\ &\stackrel{\text{аксиома V}}{=} \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(B_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n \mathbb{P}(B_k) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(B_1 + B_2 + \dots + B_n) = \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_1 + A_2 + \dots + A_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_n).\end{aligned}$$

Пусть теперь  $A_n, n \geq 1$  — монотонно убывающая последовательность событий. Тогда из предыдущих соотношений следует, что

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} \bar{A}_k\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(\bar{A}_n).$$



## Доказательство.

Поскольку  $\cup_{k=1}^{\infty} \bar{A}_k = \overline{(\cap_{k=1}^{\infty} A_k)}$ , то из предыдущего равенства следует, что

$$\mathbb{P} \left( \overline{(\cap_{k=1}^{\infty} A_k)} \right) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(\bar{A}_n).$$

или

$$1 - \mathbb{P}(\cap_{k=1}^{\infty} A_k) = \lim_{n \rightarrow \infty} (1 - \mathbb{P}(A_n)) = 1 - \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_n).$$

Следовательно,

$$\mathbb{P} \left( \lim_{n \rightarrow \infty} A_n \right) = \mathbb{P}(\cap_{k=1}^{\infty} A_k) = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_n).$$



# Пример, иллюстрирующий свойство непрерывности вероятности (пример А.В. Браилова)

В качестве примера, иллюстрирующего понятия  $\sigma$ -аддитивности и непрерывности вероятности, рассмотрим следующий опыт.

## Пример

*Монета подбрасывается до тех пор, пока не выпадет "герб". Пусть  $A$  – событие, состоящее в том, что это произойдет в нечетном броске. Требуется найти вероятность события  $A$*

- *а) используя  $\sigma$ -аддитивность вероятности;*
- *б) используя свойство непрерывности вероятности.*

**Решение.** Определим следующие события:

$$A_k = \{ \text{"Герб" выпал в броске с нечетным номером } n \leq 2k-1 \}, k = 1, 2, 3, \dots$$

Например,  $A_3$  – это событие, состоящее в том, что "герб" выпал либо в первом, либо в третьем, либо в пятом бросках. Определим также события:

$$B_k = \{ \text{"Герб" выпал в броске с номером } 2k-1 \}, k = 1, 2, 3, \dots$$

Каждое из событий  $A_k$  можно представить как сумму попарно несовместных событий  $B_1, B_2, \dots, B_k$ . Например,

$$A_3 = B_1 + B_2 + B_3.$$

Сначала найдем вероятность  $\mathbb{P}(B_k)$ , применяя классическое определение,

$$\mathbb{P}(B_k) = \frac{1}{2^{2k-1}} = \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{4^{k-1}}.$$



Затем, с учетом равенства

$$A = \bigcup_{k=1}^{\infty} B_k$$

и попарной несовместности  $B_1, B_2, \dots$ , используя  $\sigma$ -аддитивность вероятности, находим:

$$\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} B_k\right) = \sum_{k=1}^{\infty} \mathbb{P}(B_k) = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{4^{k-1}} = \frac{2}{3}.$$

Теперь тот же результат получим с помощью свойства непрерывности вероятности.

Используя равенство

$$A_k = B_1 + B_2 + \dots + B_k,$$

и попарной несовместности  $B_1, B_2, \dots, B_k$ , находим

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(A_k) &= \sum_{i=1}^k \mathbb{P}(B_i) = \frac{1}{2} \cdot \left(1 + \frac{1}{4} + \dots + \frac{1}{4^{k-1}}\right) = \\ &= \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{1 - \frac{1}{4}} \cdot \left(1 - \frac{1}{4^k}\right) = \frac{2}{3} \left(1 - \frac{1}{4^k}\right).\end{aligned}$$

Получаем  $\mathbb{P}(A)$  по непрерывности:

$$\mathbb{P}(A) = \mathbb{P}\left(\bigcup_{k=1}^{\infty} A_k\right) = \lim_{k \rightarrow \infty} \mathbb{P}(A_k) = \lim_{k \rightarrow \infty} \frac{2}{3} \cdot \left(1 - \frac{1}{4^k}\right) = \frac{2}{3}.$$

# Univariate Distribution Relationships Chart

<http://www.math.wm.edu/~leemis/chart/UDR/UDR.html>

