# Забавные факты по теории вероятностей

Источник: Чернова Н.И., Теория вероятностей

Авторы заметок: Хоружий Кирилл

Примак Евгений

**От**: 1 апреля 2021 г.

# Содержание

1	Основные понятия теории вероятностей	
	l.1 Элементы комбинаторики	
	l.2 События и операции над ними	
	1.3 Дискретное пространство элементарных исходов	
	.4 Дискретное пространство элементарных исходов	
	1.5 Геометрическая вероятность	
2	Аксиоматика теории вероятностей	
	$2.1$ Алгебра и $\sigma$ -алгебра событий	
	2.2 Мера и вероятностная мера	
3	Условная вероятность и независимость	
	В.1 Условная вероятность	
	3.2 Независимость событий	
	3.3 Формула полной вероятности	
	3.4 Формула Байеса	
4	Схема Бернулли	
	1 Расправания писта успахов в и непытаниях	

## 1 Основные понятия теории вероятностей

### 1.1 Элементы комбинаторики

Для начала подружимся с комбинаторикой, взяв некоторую её проекцию на теорвер

**Thr 1.1.** Пусть множества  $A = \{a_1, \ldots, a_k\}$  состоит из k элементов, а множество  $B = \{b_1, \ldots, b_m\}$  – из m элементов. Тогда можно образовать равно km пар  $(a_i, b_j)$ .

**Thr 1.2.** Общее количество различных наборов при выборе k элементов из n без возвращения и c учётом порядка равняется

$$A_n^k = n \cdot (n-1) \cdot \ldots \cdot (n-k+1) = \frac{n!}{(n-k)!},$$

где  $A_n^k$  называется числом размещений из n элементов по k элементов.

**Thr 1.3.** Общее количество различных наборов при выборе k элементов из n без возвращения u без учета порядка равняется

$$C_n^k = \frac{A_n^k}{k!} = \frac{n!}{k!(n-k)!},$$

где число  $C_n^k$  называется числом сочетаний из n элементов по k элементов.

**Thr 1.4.** Общее количество различных наборов при выборе k элементов из n с возвращением и без учёта порядка равняется

$$C_{n+k-1}^k = C_{n+k-1}^{n-1}.$$

### 1.2 События и операции над ними

**Def 1.5.** Пространством элементарных исходов называют множество  $\Omega$ , содержащее все возможные взаимоисключающие результаты данного случайного эксперимента. Элементы множества  $\Omega$  называются элементарными исходами и обозначаются  $\omega$ .

**Def 1.6.** Событиями называются подмножества  $\Omega$ . Говорят, что произошло событие A, если эксперимент завершился одним из элементарных исходов, входящих в множество A.

Вообще в силу таких определений события и множества оказываются очень похожими, так что определены операции объединения, пересечения, дополнения, а также взятия противоположеного  $\bar{A} = \Omega \backslash A$ . Также можно выделить достоверное событие  $\Omega$  и невозможное  $\varnothing$ .

События A и B называются *несовместными*, если они не могут произойти одновременно:  $A \cap B = \emptyset$ . События  $A_1, \ldots, A_n$  называются *попарно несовместными*, если несовместны любые два из них:  $A_i \cap A_j = \emptyset$ ,  $\forall i \neq j$ . Говорят, что событие A влечет событие B ( $A \subseteq B$ ), если  $A \Rightarrow B$ .

### 1.3 Дискретное пространство элементарных исходов

Пространство элементарных исходов назовём дискретным, если множество  $\Omega$  конечно или счётно:  $\Omega = \{\omega_1, ..., \omega_n, ...\}$ .

**Def 1.7.** Сопоставим каждому элементарному исходу  $\omega_i$  число  $p_i \in [0,1]$  так, чтобы  $\sum p_i = 1$ . Вероятностью события A называют число

$$P(A) = \sum_{\omega_i \in A} p_i,$$

где с случае  $A = \emptyset$  считаем P(A) = 0.

**Def 1.8** (Классическое определение вероятности). Говорят, что эксперимент описывается *классической вероятностной моделью*, если пространство его элементарных исходов состоит из конечного числа равновозможных исходов. Для любого события верно, что

$$P(A) = \frac{\operatorname{card} A}{\operatorname{card} \Omega}.$$
(1.1)

Эту формулу называют классическим определением вероятности.

Тут стоит вспомнить три схемы из модели с урнами: схема выбора с возвращением и с учётом порядка  $(n^k)$ , выбора без возвращения и с учётом порядка  $(A_n^k)$ , а также выбора без возвращения и без учёта порядка  $(C_n^k)$ , описываются классической вероятностной моделью. А вот схема выбора с возвращением и без учёта порядкауже не описывается классической вероятностью.

#### Пример с гипергеометрическим распределением

Из урны, в которой K белых и N-K чёрных шаров, наудачу и без возвращения вынимают n шаров, где  $n \leq N$ . Термин «наудачу» означает, что появление любого набора из n шаров равновозможно. Найти вероятность того, что будет выбрано k белых и n-k чёрных шаров.

Результат – набор из n шаров. Общее число card  $\Omega = C_N^n$ . Пусть  $A_k$  – событие, состоящее в том, что в наборе окажется k белых и n-k черных. Есть ровно  $C_K^k$  способов выбрать k белых шаров из K, и  $C_{N-K}^{n-k}$  способов выбрать n-k черных шаров из N-K. Тогда card  $A_k = C_K^k C_{N_K}^{n-k}$ ,

$$P(A_k) = \frac{\operatorname{card} A_k}{\operatorname{card} \Omega} = \frac{C_K^k C_{N_K}^{n-k}}{C_N^n}.$$

Этот набор вероятностей называется гипергеометрическим распределением вероятностей.

### 1.4 Дискретное пространство элементарных исходов

Пространство элементарных исходов назовём дискретным, если множество  $\Omega$  конечно или счётно:  $\Omega = \{\omega_1, ..., \omega_n, ...\}$ .

**Def 1.9.** Сопоставим каждому элементарному исходу  $\omega_i$  число  $p_i \in [0,1]$  так, чтобы  $\sum p_i = 1$ . Вероятностью события A называют число

$$P(A) = \sum_{\omega_i \in A} p_i,$$

где с случае  $A = \emptyset$  считаем P(A) = 0.

**Def 1.10** (Классическое определение вероятности). Говорят, что эксперимент описывается *классической вероятностной моделью*, если пространство его элементарных исходов состоит из конечного числа равновозможных исходов. Для любого события верно, что

$$P(A) = \frac{\operatorname{card} A}{\operatorname{card} \Omega}.$$
(1.2)

Эту формулу называют классическим определением вероятности.

Тут стоит вспомнить три схемы из модели с урнами: схема выбора с возвращением и с учётом порядка  $(n^k)$ , выбора без возвращения и с учётом порядка  $(A_n^k)$ , а также выбора без возвращения и без учёта порядка  $(C_n^k)$ , описываются классической вероятностной моделью. А вот схема выбора с возвращением и без учёта порядкауже не описывается классической вероятностью.

#### Пример с гипергеометрическим распределением

Из урны, в которой K белых и N-K чёрных шаров, наудачу и без возвращения вынимают n шаров, где  $n\leqslant N$ . Термин «наудачу» означает, что появление любого набора из n шаров равновозможно. Найти вероятность того, что будет выбрано k белых и n-k чёрных шаров.

Результат – набор из n шаров. Общее число card  $\Omega = C_N^n$ . Пусть  $A_k$  – событие, состоящее в том, что в наборе окажется k белых и n-k черных. Есть ровно  $C_K^k$  способов выбрать k белых шаров из K, и  $C_{N-K}^{n-k}$  способов выбрать n-k черных шаров из N-K. Тогда card  $A_k = C_K^k C_{N_K}^{n-k}$ ,

$$P(A_k) = \frac{\operatorname{card} A_k}{\operatorname{card} \Omega} = \frac{C_K^k C_{N_K}^{n-k}}{C_N^n}.$$

Этот набор вероятностей называется гипергеометрическим распределением вероятностей.

#### 1.5 Геометрическая вероятность

**Def 1.11.** Пусть некоторая область  $\Omega \subset \mathbb{R}^k$  такая, что  $\mu(\Omega)$  конечна. Пусть эксперимент состоит из равновероятного выбора случайной точки в области  $\Omega$ . *Геометрическое определение вероятности*:

$$P(A) = \frac{\mu(A)}{\mu\Omega}.$$

Если для точки выполнены условия геометрического определения, то говорят, что точка равномерно распределена в  $\Omega$ .

## 2 Аксиоматика теории вероятностей

### 2.1 Алгебра и $\sigma$ -алгебра событий

**Def 2.1.** Множество  $\mathcal{A}$ , элментами которого являются некоторые подмножества  $\Omega$  называют *алгеброй*, если оно удовлетворяет следующим условиям:

- A1)  $\Omega \sin A$  (алгебра содержит достоверные события);
- А2) если  $A \in \mathcal{A}$ , то  $\bar{A} \in \mathcal{A}$  (вместе с любым множеством алгебра содержит противоположное к нему);
- А3) если  $A \in \mathcal{A}$  и  $B \in \mathcal{A}$ , то  $A \cup B \in \mathcal{A}$  (вместе с любыми двумя множествами алгебра содержит их объединение).

Вообще из A1 и A2 следует, что  $\emptyset = \bar{\Omega} \in \mathcal{A}$ . Пункт A3 экстраполируется на любой конечный набор. Кстати, объединение можно заменить (в силу закона де Моргана) на пересечение:

$$xy \in \mathcal{A} \quad \Leftrightarrow \quad \overline{xy} \in \mathcal{A} \quad \Leftrightarrow \quad \overline{x} + \overline{y} \in \mathcal{A}.$$

**Thr 2.2** (закон де Моргана). Для множеств x, y верно, что

$$\overline{x+y} = \overline{x} \cdot \overline{y}, \qquad \overline{xy} = \overline{x} + \overline{y},$$

 $e \partial e \ xy = x \cap y, \ x + y = x \cup y.$ 

В случае счётного пространства элементарных исходов A3 алгебры оказывается недостаточно, так приходим к  $\sigma$ -алгебре:

- **Def 2.3.** Множество  $\mathcal{F}$ , элеменатми которого являются некоторые подмножества  $\Omega$  называется  $\sigma$ -алгеброй, если выполнены следующий условия:
- S1)  $\Omega \sin \mathcal{F}$  (алгебра содержит достоверные события);
- S2) если  $A \in \mathcal{F}$ , то  $\bar{A} \in \mathcal{F}$  (вместе с любым множеством алгебра содержит противоположное к нему);
- S3) если  $\{A_i\} \in \mathcal{F}$ , то  $\cup_i A_i \in \mathcal{F}$  (вместе с любым *счетным* набором событий  $\sigma$ -алгебра содержит их объединение).
- **Def 2.4.** Минимальной  $\sigma$ -алгеброй, содержащей набор множеств  $\mathcal{U}$ , называется пересечение всех  $\sigma$ -алгебр, содержащих  $\mathcal{U}$ .
- **Def 2.5.** Минимальная  $\sigma$ -алгебра, содержащая множество  $\mathcal{U}$  всех интервалов на вщественной прямой называется борелевской сигма-алгеброй в  $\mathbb{R}$  и обозначается  $\mathfrak{B}(\mathbb{R})$ .

Итак, оказался определен специальный класс  $\mathcal{F}$  подмножеств  $\Omega$ , названный  $\sigma$ -алгеброй событий. Примнеие счетного числа любых операция к множествам из  $\mathcal{F}$  снова дает множество из  $\mathcal{F}$ . Собтиями будем называть только множества  $A \in \mathcal{F}$ .

### 2.2 Мера и вероятностная мера

**Def 2.6.** Пусть  $\Omega$  – некоторое непустое множество  $\mathcal{F}$  –  $\sigma$ -алгебра его подмножеств. Функция

$$\mu \colon \mathcal{F} \mapsto \mathbb{R} \cap [0, +\infty) \cup \{+\infty\}$$

называется *мерой* на  $(\Omega, \mathcal{F})$ , если она удовлетворяет условиям

- $\mu$ 1)  $\mu(A) \geqslant 0$  для любого множества  $A \in \mathcal{F}$ ;
- $\mu$ 2)  $\forall$  счетного  $\{A_i\} \in \mathcal{F}$  таких, что  $A_i \cap A_j = \emptyset$ ,  $\forall i \neq j$  мера их объединения равна сумме их мер:

$$\mu\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{i=1}^{\infty} \mu(A_i).$$

Последнее свойство называют с $^{\prime}$ еттное addumusностью или  $\sigma$ -аддитивностью меры.

Thr 2.7 (свойство непрерывности меры). Пусть дана убывающая последовательность  $B_1 \supseteq B_2 \supseteq B_2 \supset B_3 \supset \dots$  множеств из  $\mathcal{F}$ , причем  $\mu(B_1) < \infty$ . Пусть  $B = \cap_i^\infty B_i$ . Тогда  $\mu(B) = \lim_{n \to \infty} \mu(B_n)$ .

**Def 2.8.** Пусть  $\Omega$  – непустое множество,  $\mathcal{F}$  –  $\sigma$ -алгебра его подмножеств. Мера  $\mu$ :  $\mathcal{F} \mapsto \mathbb{R}$  называется нормитрованной, если  $\mu(\Omega) = 1$ . Другое название нормированной меры – вероятность.

**Def 2.9.** Пусть  $\Omega$  – пространство элементарных исходов,  $\mathcal{F}$  –  $\sigma$ -алгебра его подмножеств (событий). Вероятностью или вероятностью или

$$P \colon \mathcal{F} \mapsto \mathbb{R}$$

обладающая свойствами

- P1)  $P(A) \ge 0$  для любого события  $A \in \mathcal{F}$ ;
- P2) для любого счётного набора nonapho несовместных событий  $\{A_i\} \in \mathcal{F}$  имеет равенство

$$P\left(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i\right) = \sum_{k=1}^{\infty} P(A_i);$$

Р3) вероятность достоверного события равна единице:  $P(\Omega) = 1$ .

Свойства (Р1) – (Р3) называют аксиомами вероятности.

**Def 2.10.** Тройка  $\langle \Omega, \mathcal{F}, P \rangle$ , в которой  $\Omega$  – пространство элементарных исходов,  $\mathcal{F}$  –  $\sigma$ -алгебра его подмножеств и P – вероятная мера на  $\mathcal{F}$ , называется вероятностным пространством.

Вообще, для вероятности верны следующие свойства

- 1.  $P(\emptyset) = 0$ .
- 2. Для любого конечного набора попарно несовместных событий  $A_1, \ldots, A_n \in \mathcal{F}$  имеет место равенство  $P(A_1 \cup \ldots \cup A_n) = P(A_1) + \ldots + P(A_n)$ .
- 3.  $P(\bar{A}) = 1 P(A)$ .
- 4. Если  $A \subseteq B$ , то  $P(B \setminus A) = P(B) P(A)$ .
- 5.  $A \subseteq B$ , to  $P(A) \leqslant P(B)$ .
- 6.  $P(A_1 \cup ... \cup A_n) \leq \sum_{i=1}^n P(A_i)$ .

И это всё, конечно, хорошо, но если мы хотим что-то посчитать, то

**Thr 2.11** (Формула включения-исключения). Для вероятности, в частности для двух событий, верно, что  $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(A \cap B)$ 

и, обобщая, для объединения п множеств

$$P(A_1 \cup \ldots \cup A_n) = \sum_{i=1}^n P(A_i) - \sum_{i < j} P(A_i A_j) + \sum_{i < j < m} P(A_i A_j A_m) - \ldots + (-1)^{n-1} P(A_1 A_2 \ldots A_n).$$

## 3 Условная вероятность и независимость

### 3.1 Условная вероятность

**Def 3.1.** Условной вероятностью события A при условии, что произошло событие B, называется число

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

которое само собой определено только при P(B) = 0.

**Thr 3.2.** Ecau P(B) > 0 u P(A) > 0, mo

$$P(A \cap B) = P(B) P(A|B) = P(A) P(B|A).$$

**Thr 3.3.** Для любых событий  $A_1, ..., A_n$  верно равенство:

$$P(A_1 ... A_n) = P(A_1) \cdot P(A_2 | A_1) \cdot P(A_3 | A_1 A_2) \cdot ... \cdot P(A_n | A_1 ... A_{n-1}),$$

если все участвующие в нём условные вероятности определены.

### 3.2 Независимость событий

**Def 3.4.** События A и B называются *независимыми*, если  $P(A \cap B) = P(A) P(B)$ .

Из этого определения вытекает следующие леммы.

**Lem 3.5.** Пусть P(B) > 0. Тогда события A и B независимы тогда и только, когда P(A|B) = P(A).

**Lem 3.6.** Пусть A и B несовместны. Тогда независимыми они будут только в том случае, если P(A) = 0 или P(B) = 0.

Другими словами несовместные события не могут быть независимыми. Зависимость между ними – просто причинно-следственная: если  $A \cap B = \emptyset$ , то  $A \subseteq \bar{B}$ , т.е. при выполнении A события B не npoucxodum.

**Lem 3.7.** Если события A u B независимы, то независимы u события A u  $\bar{B}$ ,  $\bar{A}$  u  $\bar{B}$ .

**Def 3.8.** События  $A_1, \ldots, A_n$  называются *независимыми в совокупности*, если для любого  $1 \le k \le n$  и любого набора различных меж собой индекс  $1 \le i_1 < \ldots < i_k \le n$  имеет место равенство

$$P(A_{i_1} \cap \ldots \cap A_{i_k}) = P(A_{i_1}) \cdot \ldots \cdot P(A_{i_k}).$$

### 3.3 Формула полной вероятности

**Def 3.9.** Конечный или счётный набор попарно несовместных событий  $\{H_i\}$  таких, что  $P(H_i) > 0 \ \forall i \ u \cup_i H_i = \Omega$ , называется *полной группой событий* или разбиением пространства  $\Omega$ . Также события, образующие полную группу событий, часто называют *гипотезами*.

При подходящем выборе гипотез для любого события A могут быть сравнительно просто вычислены  $P(A|H_i)$  и, собственно,  $P(H_i)$ . Как посчитать вероятность события A?

**Thr 3.10** (формула полной вероятности). Пусть дана полная группа событий  $\{H_i\}$ . Тогда вероятность любого события A может быть вычислена по формуле

$$P(A) = \sum_{i=1}^{\infty} P(H_i) \cdot P(A|H_i).$$

### 3.4 Формула Байеса

Thr 3.11 (формула Байеса). Пусть  $\{H_i\}$  – полная группа событий, и A – некоторое событие, P(A) > 0. Тогда условная вероятность того, что имело место событие  $H_k$ , если в рещультате эксперимента наблюдалось событие A, может быть вычислена по формуле

$$P(H_k|A) = \frac{P(H_k) \cdot P(A|H_k)}{\sum_{i=1}^{\infty} P(H_i) \cdot P(A|H_i)}.$$
(3.1)

**Def 3.12.** Вероятности  $P(H_i)$ , вычисленные заранее, до проведения эксперимента, называют априорными вероятностями. Условные вероятности  $P(H_i|A)$  называют апостериорными вероятностями.

Формула Байеса позволяет переоценить заранее известные вероятности после того, как получено знание о результате эксперимента. Эта формула находит многочисленные применения в экономике, статистике, социлогии и т.п

# 4 Схема Бернулли

### 4.1 Распределение числа успехов в n испытаниях

 $<sup>^1</sup>a$ 'priori – « до опыта ».

 $<sup>^2</sup>$  a 'priori — « после опыта »