

**Основные формулы теории вероятностей**  
**Сводный справочный материал раздела «Теория вероятностей»**

**Часть первая. Случайные события** [http://mathprofi.ru/teorija\\_verojatnostei.html](http://mathprofi.ru/teorija_verojatnostei.html)

**1. Классическое определение вероятности**

Вероятностью наступления события  $A$  в некотором испытании называют отношение

$P(A) = \frac{m}{n}$ , где  $n$  – общее число всех равновозможных, элементарных исходов этого

испытания, а  $m$  – количество элементарных исходов, благоприятствующих событию  $A$ .

**2. Геометрическое определение вероятности**

Вероятность наступления события  $A$  в испытании равна отношению

$P(A) = \frac{g}{G}$ , где  $G$  – геометрическая мера (длина, площадь, объем), выражающая общее число

всех возможных и равновозможных исходов данного испытания, а  $g$  – мера, выражающая количество благоприятствующих событию  $A$  исходов.

**3. Статистическое определение вероятности**

Вероятность наступления некоторого события  $A$  – есть относительная частота

$W(A) = \frac{m}{n}$ , где  $n$  – общее число фактически проведённых испытаний, а  $m$  – число

испытаний, в которых появилось событие  $A$ .

**4. Полная группа событий**

Сумма вероятностей событий  $A_1, A_2, A_3, \dots, A_n$ , образующих полную группу, равна единице:

$$P(A_1) + P(A_2) + P(A_3) + \dots + P(A_n) = 1$$

**5. Теорема сложения вероятностей противоположных событий**

Сумма вероятностей противоположных событий  $A, \bar{A}$  равна единице:

$$P(A) + P(\bar{A}) = 1$$

**7. Теорема сложения вероятностей несовместных событий**

Вероятность появления одного из двух несовместных событий  $A$  или  $B$  (без разницы какого), равна сумме вероятностей этих событий:

$$P(A + B) = P(A) + P(B)$$

Аналогичный факт справедлив и для большего количества несовместных событий, например, для трёх:

$$P(A + B + C) = P(A) + P(B) + P(C)$$

**8. Теорема сложения вероятностей совместных событий**

Вероятность появления *хотя бы одного* из двух совместных событий  $A, B$  равна сумме вероятностей этих событий без вероятности их совместного появления:

$$P(A + B) = P(A) + P(B) - P(AB)$$

### 9. Теорема умножения вероятностей независимых событий

Вероятность совместного появления двух независимых событий  $A$  и  $B$  равна произведению вероятностей этих событий:

$$P(AB) = P(A) \cdot P(B)$$

Данный факт справедлив и для бОльшего количества событий, например, для трёх:

$$P(ABC) = P(A) \cdot P(B) \cdot P(C)$$

### 10. Теорема умножения вероятностей зависимых событий

Вероятность совместного появления двух зависимых событий равна произведению вероятности одного события на условную вероятность другого события:

$P(AB) = P(A) \cdot P_A(B)$ , где  $P_A(B)$  – вероятность появления события  $B$  при условии, что событие  $A$  уже произошло.

Данный факт справедлив и для бОльшего количества событий, например, для трёх:

$P(ABC) = P(A) \cdot P_A(B) \cdot P_{AB}(C)$ , где  $P_{AB}(C)$  – вероятность появления события  $C$  при условии, что события  $A$  и  $B$  уже произошли.

### 11. Формула полной вероятности

Вероятность события  $A$ , которое может наступить лишь при условии появления одного из несовместных событий  $B_1, B_2, B_3, \dots, B_n$ , образующих полную группу, равна сумме произведений вероятностей каждого из этих событий на соответствующие условные вероятности события  $A$ :

$$P(A) = P(B_1) \cdot P_{B_1}(A) + P(B_2) \cdot P_{B_2}(A) + P(B_3) \cdot P_{B_3}(A) + \dots + P(B_n) \cdot P_{B_n}(A)$$

### 12. Формулы Байеса

Пусть в результате осуществления одной из гипотез  $B_1, B_2, B_3, \dots, B_n$  событие  $A$  произошло. Тогда:

$$P_A(B_1) = \frac{P(B_1) \cdot P_{B_1}(A)}{P(A)} \text{ – вероятность того, что имела место гипотеза } B_1;$$

$$P_A(B_2) = \frac{P(B_2) \cdot P_{B_2}(A)}{P(A)} \text{ – вероятность того, что имела место гипотеза } B_2;$$

$$P_A(B_3) = \frac{P(B_3) \cdot P_{B_3}(A)}{P(A)} \text{ – вероятность того, что имела место гипотеза } B_3;$$

...

$$P_A(B_n) = \frac{P(B_n) \cdot P_{B_n}(A)}{P(A)} \text{ – вероятность того, что имела место гипотеза } B_n.$$

### 13. Формула Бернулли

$$P_n^m = C_n^m p^m q^{n-m}, \text{ где:}$$

$n$  – количество независимых испытаний;

$p$  – вероятность появления события  $A$  в каждом испытании и  $q = 1 - p$  – неоявления;

$P_n^m$  – вероятность того, что в  $n$  испытаниях событие  $A$  появится ровно  $m$  раз.

( $C_n^m$  – [биномиальный коэффициент](#))

#### 14. Формула Пуассона

$P_m \approx \frac{\lambda^m}{m!} \cdot e^{-\lambda}$ , где  $\lambda = np$ , где:

$n$  – количество независимых испытаний;

$p$  – вероятность появления события  $A$  в каждом испытании;

$P_m$  – вероятность того, что в  $n$  испытаниях событие  $A$  появится ровно  $m$  раз,

при этом количество испытаний должно быть достаточно велико (*сотни, тысячи и больше*), а вероятность появления события в каждом испытании весьма мала (*сотые, тысячные и меньше*), в противном случае приближение к точному результату  $P_n^m$  (см. п. 13) будет плохим.

#### 15. Локальная теорема Лапласа

Пусть проводится достаточно большое ( $> 50-100$ ) количество  $n$  независимых испытаний, в каждом из которых событие  $A$  может появиться с вероятностью  $p$ . Тогда вероятность  $P_n(m)$  того, что в  $n$  испытаниях событие  $A$  наступит ровно  $m$  раз, приближённо равна:

$$P_n(m) \approx \frac{1}{\sqrt{npq}} \cdot \varphi(x), \text{ где } \varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot e^{-\frac{x^2}{2}} - \text{функция Гаусса, а } x = \frac{m - np}{\sqrt{npq}} \quad (q = 1 - p).$$

Значения функции Гаусса можно найти напрямую, с помощью таблицы либо в [MS Excel](#).

Теорема обеспечивает хорошее приближение к точному результату  $P_n^m$  (см. п. 13) при условии  $npq > 10$  ( $\approx 10$ ), в противном случае значение  $P_n(m)$  будет далеко от истины.

#### 16. Интегральная теорема Лапласа

Если вероятность  $p$  появления случайного события  $A$  в каждом независимом испытании постоянна, то вероятность того, что в  $n$  испытаниях событие  $A$  наступит не менее  $m_1$  и не более  $m_2$  раз, приближённо равна:

$$P_n(m_1 \leq m \leq m_2) \approx \Phi(x_2) - \Phi(x_1), \text{ где:}$$

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \cdot \int_0^x e^{-\frac{z^2}{2}} dz - \text{функция Лапласа, } x_2 = \frac{m_2 - np}{\sqrt{npq}}, \quad x_1 = \frac{m_1 - np}{\sqrt{npq}}$$

Значения функции Лапласа можно найти с помощью таблицы либо в [MS Excel](#).

Теорема применима при тех же условиях: количество испытаний должно быть достаточно велико ( $n > 50-100$ ) и произведение  $npq > 10$  ( $\approx 10$ ). В противном случае точность приближения будет неудовлетворительной.

Точное значение можно рассчитать по формуле:

$$P_n(m_1 \leq m \leq m_2) = P_n^{m_1} + P_n^{m_1+1} + P_n^{m_1+2} + \dots + P_n^{m_2-1} + P_n^{m_2}, \text{ где } P_n^{m_i} = C_n^{m_i} p^{m_i} q^{n-m_i} \text{ (см. п. 13)}$$

### 17. Математическое ожидание

**а)** дискретной случайной величины:

$$M(X) = x_1 p_1 + x_2 p_2 + x_3 p_3 + \dots + x_n p_n = \sum_{i=1}^n x_i p_i, \text{ где:}$$

$x_i$  – все возможные значения случайной величины и  $p_i$  – соответствующие вероятности.

**б)** непрерывной случайной величины:

$$M(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx, \text{ где } f(x) \text{ – функция плотности распределения этой случайной величины.}$$

### 18. Свойства математического ожидания

$M(C) = C$  – математическое ожидание константы равно этой константе.

$M(CX) = CM(X)$  – постоянный множитель можно вынести за знак математического ожидания.

$M(X + Y) = M(X) + M(Y)$  – математическое ожидание суммы двух случайных величин равно сумме их математических ожиданий.

Для независимых случайных величин справедливо свойство:

$$M(XY) = M(X) \cdot M(Y)$$

### 19. Дисперсия

$D(X) = M[(X - M(X))^2]$  – есть математическое ожидание квадрата отклонения случайной величины от её математического ожидания.

**а)** Дисперсию дискретной случайной величины можно рассчитать по определению:

$$D(X) = M[(X - M(X))^2] = (x_1 - M(X))^2 p_1 + (x_2 - M(X))^2 p_2 + \dots + (x_n - M(X))^2 p_n = \sum_{i=1}^n (x_i - M(X))^2 p_i$$

либо по формуле  $D(X) = M(X^2) - (M(X))^2$ , где  $M(X^2) = \sum_{i=1}^n x_i^2 p_i$

**б)** и аналогичные способы для непрерывной случайной величины:

$$D(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} [x - M(X)]^2 f(x) dx \text{ либо } D(X) = M(X^2) - (M(X))^2, \text{ где } M(X^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f(x) dx$$

### 20. Свойства дисперсии

$D(C) = 0$  – дисперсия постоянной величины равна нулю.

$D(CX) = C^2 D(X)$  – константу можно вынести за знак дисперсии, возведя её в квадрат.

$D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2 \operatorname{cov}(X; Y)$ , где  $\operatorname{cov}(X; Y)$  – коэффициент ковариации (см. ниже) случайных величин  $X, Y$ . Если случайные величины независимы, то  $D(X + Y) = D(X) + D(Y)$ .

и для независимых случайных величин:

$$D(X - Y) = D(X + (-Y)) = D(X) + D(-1 \cdot Y) = D(X) + (-1)^2 D(Y) = D(X) + D(Y)$$

<b>21. Среднее квадратическое (стандартное) отклонение</b> $\sigma(X) = \sqrt{D(X)}$				
<b>22. Вероятность того, что случайная величина <math>X</math> примет значение из промежутка <math>P(a &lt; X &lt; b)</math>, <math>P(a \leq X &lt; b)</math>, <math>P(a &lt; X \leq b)</math> либо <math>P(a \leq X \leq b)</math> рассчитывается по формуле*:</b> $F(b) - F(a)$ , где $F(x)$ – функция распределения данной случайной величины. <i>* Если хотя бы одно из значений <math>a, b</math> «попадает» в точку разрыва функции <math>F(x)</math> дискретной случайной величины, то формулу можно использовать лишь для неравенства <math>P(a \leq X &lt; b)</math>.</i> Для непрерывной случайной величины эти вероятности можно найти и другим способом – с помощью интеграла $\int_a^b f(x)dx$ , где $f(x)$ – функция плотности распределения.				
<b>23. Распространённые виды распределений и их числовые характеристики</b> <b>а) дискретные:</b>				
Название распределения	Формула расчёта вероятностей	Возможные значения $m$	Математическое ожидание	Дисперсия
Биномиальное	$P_n^m = C_n^m p^m q^{n-m}$	$0, 1, 2, 3, \dots, n$	$np$	$npq$
Пуассона	$P_m = \frac{\lambda^m}{m!} \cdot e^{-\lambda}$	$0, 1, 2, 3, \dots, n, \dots$	$\lambda$	$\lambda$
Геометрическое	$P_m = q^{m-1} p$	$1, 2, 3, \dots, n, \dots$	$\frac{1}{p}$	$\frac{q}{p^2}$
Гипергеометрическое	$P_m = \frac{C_M^m \cdot C_{N-M}^{n-m}}{C_N^n}$	$\max(0, M + n - N), \dots, \min(M, n)$	$\frac{M}{N} \cdot n$	$\frac{M(N-M)n(N-n)}{N^2(N-1)}$
<b>б) непрерывные:</b>				
Название распределения	Функция плотности $f(x) =$	Математическое ожидание	Дисперсия	
Равномерное	$\frac{1}{b-a}$ на промежутке от $a$ до $b$ и 0 вне этого промежутка	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(a-b)^2}{12}$	
Показательное	$\lambda e^{-\lambda x}$ , если $x \geq 0$ и 0, если $x < 0$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$	
Нормальное	$\frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}}$ , $-\infty < x < +\infty$	$a$	$\sigma^2$	

## 24. Коэффициент ковариации (совместной вариации) случайных величин

$\text{cov}(X; Y) = M[(X - M(X)) \cdot (Y - M(Y))] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m (x_i - M(X))(y_j - M(Y))p_{ij}$  – математическое

ожидание произведения линейных отклонений случайных величин от соответствующих математических ожиданий.

Данный коэффициент удобно вычислять по формуле:

$\text{cov}(X; Y) = M(XY) - M(X) \cdot M(Y)$ , где  $M(XY) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^m x_i y_j p_{ij}$  для дискретной и

$M(XY) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xyf(x, y) dx dy$  – для непрерывной случайной величины.

Значение коэффициента не превосходит по модулю  $|\text{cov}(X; Y)| \leq \sqrt{D(X) \cdot D(Y)}$ , где  $D(X), D(Y)$  – дисперсии случайных величин.

Если случайные величины независимы, то  $\text{cov}(X; Y) = 0$ , обратное в общем случае неверно.

## 25. Коэффициент линейной корреляции

$r_{xy} = \frac{\text{cov}(X; Y)}{\sigma(X) \cdot \sigma(Y)}$ , где  $\sigma(X), \sigma(Y)$  – стандартные отклонения случайных величин.

Данный коэффициент принимает значения из промежутка  $-1 \leq r_{xy} \leq 1$

## 26. Неравенство Чебышева

Вероятность того, что отклонение случайной величины  $X$  от её математического ожидания по абсолютной величине меньше положительного числа  $\varepsilon$ , не меньше, чем:

$P(|X - M(X)| < \varepsilon) \geq 1 - \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$ , где  $D(X)$  – дисперсия этой случайной величины.

## 27. Теорема Чебышева

Если  $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$  – попарно независимые случайные величины, причём дисперсии их равномерно ограничены (не превосходят постоянного числа  $C$ ), то, как бы ни было мало положительное число  $\varepsilon$ , вероятность неравенства

$\left| \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} - \frac{M(X_1) + M(X_2) + \dots + M(X_n)}{n} \right| < \varepsilon$  будет сколь угодно близка к единице,

если число случайных величин достаточно велико. Иными словами:

$$\lim_{n \rightarrow +\infty} \left( \left| \frac{X_1 + X_2 + \dots + X_n}{n} - \frac{M(X_1) + M(X_2) + \dots + M(X_n)}{n} \right| < \varepsilon \right) = 1$$