

# §6. Непрерывные и абсолютно непрерывные случайные величины

ПАВЕЛ Е. РЯБОВ<sup>1</sup>

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



PERyabov@fa.ru

16 апреля 2024 г.

# §6. Непрерывные и абсолютно непрерывные случайные величины

## План лекции

- **Понятие непрерывной и абсолютно непрерывной случайной величины. Плотность распределения и её свойства.**
- Числовые характеристики абсолютно непрерывной случайной величины: математическое ожидание и дисперсия
- Основные непрерывные распределения и их числовые характеристики: равномерное и показательное распределения
- Диаграмма одномерных распределений
- Нормальный закон распределения на прямой
- Распределение Коши
- Логнормальное распределение

# §6. Непрерывные и абсолютно непрерывные случайные величины

## План лекции

- Понятие непрерывной и абсолютно непрерывной случайной величины. Плотность распределения и её свойства.
- Числовые характеристики абсолютно непрерывной случайной величины: математическое ожидание и дисперсия
- Основные непрерывные распределения и их числовые характеристики: равномерное и показательное распределения
- Диаграмма одномерных распределений
- Нормальный закон распределения на прямой
- Распределение Коши
- Логнормальное распределение

# §6. Непрерывные и абсолютно непрерывные случайные величины

## План лекции

- Понятие непрерывной и абсолютно непрерывной случайной величины. Плотность распределения и её свойства.
- Числовые характеристики абсолютно непрерывной случайной величины: математическое ожидание и дисперсия
- Основные непрерывные распределения и их числовые характеристики: равномерное и показательное распределения
- Диаграмма одномерных распределений
- Нормальный закон распределения на прямой
- Распределение Коши
- Логнормальное распределение

# §6. Непрерывные и абсолютно непрерывные случайные величины

## План лекции

- Понятие непрерывной и абсолютно непрерывной случайной величины. Плотность распределения и её свойства.
- Числовые характеристики абсолютно непрерывной случайной величины: математическое ожидание и дисперсия
- Основные непрерывные распределения и их числовые характеристики: равномерное и показательное распределения
- **Диаграмма одномерных распределений**
- Нормальный закон распределения на прямой
- Распределение Коши
- Логнормальное распределение

# §6. Непрерывные и абсолютно непрерывные случайные величины

## План лекции

- Понятие непрерывной и абсолютно непрерывной случайной величины. Плотность распределения и её свойства.
- Числовые характеристики абсолютно непрерывной случайной величины: математическое ожидание и дисперсия
- Основные непрерывные распределения и их числовые характеристики: равномерное и показательное распределения
- Диаграмма одномерных распределений
- **Нормальный закон распределения на прямой**
- Распределение Коши
- Логнормальное распределение

# §6. Непрерывные и абсолютно непрерывные случайные величины

## План лекции

- Понятие непрерывной и абсолютно непрерывной случайной величины. Плотность распределения и её свойства.
- Числовые характеристики абсолютно непрерывной случайной величины: математическое ожидание и дисперсия
- Основные непрерывные распределения и их числовые характеристики: равномерное и показательное распределения
- Диаграмма одномерных распределений
- Нормальный закон распределения на прямой
- **Распределение Коши**
- Логнормальное распределение

# §6. Непрерывные и абсолютно непрерывные случайные величины

## План лекции

- Понятие непрерывной и абсолютно непрерывной случайной величины. Плотность распределения и её свойства.
- Числовые характеристики абсолютно непрерывной случайной величины: математическое ожидание и дисперсия
- Основные непрерывные распределения и их числовые характеристики: равномерное и показательное распределения
- Диаграмма одномерных распределений
- Нормальный закон распределения на прямой
- Распределение Коши
- **Логнормальное распределение**



## Определение

Случайная величина  $X$  называется **непрерывной**, если её функция распределения (cdf)  $F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x)$  непрерывна в любой точке  $x \in \mathbb{R}$ .

В частности, из общих свойств функции распределения следует, что

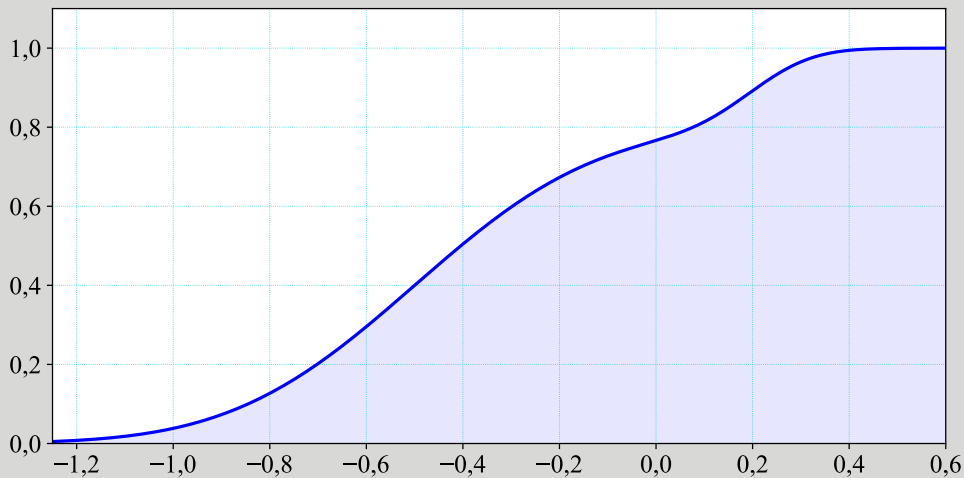
$$\mathbb{P}(X = a) = F_X(a) - F_X(a - 0) = 0,$$

т.е. вероятность отдельно взятого значения для непрерывной случайной величины равна нулю.

Более того, для непрерывной случайной величины  $X$  из общих свойств функции распределения вытекает также, что

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(a \leq X < b) &= \mathbb{P}(a \leq X \leq b) = \\ &= \mathbb{P}(a < X \leq b) = \mathbb{P}(a < X < b) = F_X(b) - F_X(a).\end{aligned}$$

(вспомните формулу Ньютона-Лейбница из курса анализа).



**Рис. 1.** Типичный график функции распределения (cdf)  $F_X(x)$

## Определение

Случайная величина  $X$  называется **абсолютно непрерывной**, если существует неотрицательная функция  $f_X(x) \geq 0$ , которая называется **плотностью распределения (pdf)** (аналог (pmf) для дискретной случайной величины), такая, что для любых  $a < b$  вероятность попадания в промежуток  $[a; b]$  получается путем интегрирования данной функции

$$\mathbb{P}(a \leq X \leq b) = \int_a^b f_X(x) dx.$$

В данном определении один или оба конца промежутка могут быть равны бесконечности (со знаком «плюс» или «минус»).

## Упражнение

Привести пример **непрерывного** распределения, которое **НЕ является абсолютно непрерывным**. В данном курсе такие сингулярные распределения мы рассматривать не будем.

Полагая  $a = -\infty, b = x$ , получаем выражение для **функции распределения** (cdf)  $F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x)$ :

$$F_X(x) = \mathbb{P}(X \leq x) = \mathbb{P}(X \in (-\infty; x]) = \int_{-\infty}^x f_X(t) dt.$$

### Свойства плотности распределения (pdf) $f_X(x)$

- 1) Функция плотности (pdf)  $f_X(x)$  принимает только неотрицательные значения

$$f_X(x) \geq 0.$$

Это свойство вытекает из самого определения.

## Свойства плотности распределения (pdf) $f_X(x)$

- 2) Функция плотности (pdf)  $f_X(x)$  обладает свойством *нормированности*

$$\int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x) dx = 1.$$

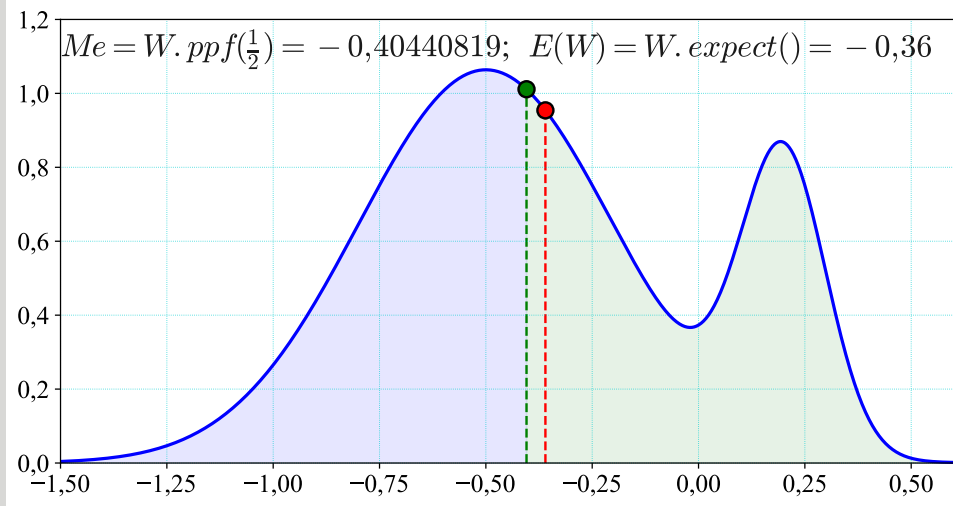
Это свойство вытекает из того, что (cdf)  $F_X(+\infty) = 1$ .

- 3) Во всех точках, где функция плотности непрерывна, выполняется равенство

$$f_X(x) = F'_X(x)$$

## Определение

*Абсолютно непрерывная случайная величина  $X$  называется сосредоточенной на отрезке  $[a; b]$ , если функция плотности (pdf)  $f_X(x)$  равна нулю вне этого отрезка.*



**Рис.2.** Плотность распределения (pdf)  $f_X(x)$

## Пример

*Функция плотности вероятности случайной величины  $X$  имеет вид*

$$f_X(x) = \begin{cases} 0, & \text{если } x < 6; \\ \frac{c}{x^2}, & \text{если } x \geq 6. \end{cases}$$

*Найдите константу  $C$  и вероятность  $\mathbb{P}(X < 7)$ , а также покажите статистическую устойчивость вероятности.*

## Упражнение

Случайная величина  $X$  имеет плотность распределения  $f_X(x)$ .  
Найдите плотность распределения  $g_Y(x)$  случайной величины  $Y = X^2$ .

## Определение

Пусть  $X$  – абсолютно непрерывная случайная величина с плотностью распределения  $f_X(x)$ . Математическим ожиданием случайной величины  $X$  называется величина

$$\mathbb{E}(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f_X(x) dx,$$

если только указанный интеграл сходится абсолютно, т.е.

$$\int_{-\infty}^{\infty} |x| f_X(x) dx < \infty.$$

Если указанный интеграл расходится или равен  $\pm\infty$ , то говорят, что у случайной величины  $X$  математическое ожидание  $\mathbb{E}(X)$  не существует.



Если случайная величина  $X$  *сосредоточена на отрезке*  $[a; b]$ , то

$$\mathbb{E}(X) = \int_a^b x f_X(x) dx.$$

### Теорема

Пусть  $X$  – абсолютно непрерывная функция с плотностью распределения  $f_X(x)$  и пусть  $y = g(x)$  – непрерывная функция, тогда случайная величина  $Y = g(X)$  является *абсолютно непрерывной* случайной величиной, причем

$$\mathbb{E}(Y) = \mathbb{E}[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f_X(x) dx.$$

### Упражнение

Пусть  $X$  абсолютно непрерывная *неотрицательная* случайная величина и пусть  $F_X(x)$  – её функция распределения. Найдите  $\int_0^{+\infty} [1 - F_X(x)] dx$ .

## Определение

*Дисперсией абсолютно непрерывной случайной величины  $X$  с плотностью  $f_X(x)$  называется величина*

$$\begin{aligned}\text{Var}(X) &= \mathbb{E}[(X - \mathbb{E}(X))^2] = \int_{-\infty}^{+\infty} (x - \mathbb{E}(X))^2 f_X(x) dx = \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} x^2 f_X(x) dx - [\mathbb{E}(X)]^2.\end{aligned}$$

*Среднеквадратичное отклонение (или стандартное отклонение) случайной величины  $X$  определяется как  $\sigma_X = \sqrt{\text{Var}(X)}$ .*

Для математического ожидания  $\mathbb{E}(X)$  и дисперсии  $\text{Var}(X)$  абсолютно непрерывной случайной величины  $X$  справедливы все общие теоремы из предыдущего параграфа с той лишь разницей, что приходится интегрировать с использованием плотности распределения (pdf)  $f_X(x)$ .

# Основные непрерывные распределения и их числовые характеристики

Равномерное распределение на отрезке  $[a; b]$ ,  $U \sim U([a; b])$

## Определение

*Случайная величина  $X$ , сосредоточенная на  $[a; b]$ , называется равномерно распределенной на этом отрезке или имеет равномерный закон распределения, если её плотность распределения  $f_X(x)$  постоянна на этом отрезке, т.е.  $f_X(x) = C$ ,  $x \in [a; b]$  и  $f_X(x) = 0$  вне этого отрезка.*

Поскольку  $\int_{-\infty}^{+\infty} f_X(x)dx = 1$ , то  $C = \frac{1}{b-a}$ . Таким образом, плотность (pdf) равномерного закона распределения имеет явный вид

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & \text{если } x \in [a; b], \\ 0, & \text{если } x \notin [a; b]. \end{cases}$$

# Равномерное распределение на отрезке $[a; b]$

## Теорема

Пусть с. в.  $X \sim U([a; b])$ . Тогда

1) функция распределения (cdf)  $F_X(x)$  имеет явный вид

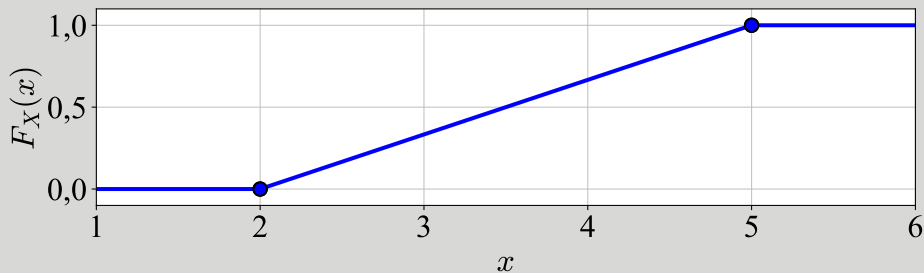
$$F_X(x) = \begin{cases} 0, & \text{если } x \leq a; \\ \frac{x-a}{b-a}, & \text{если } a \leq x \leq b; \\ 1, & \text{если } x \geq b. \end{cases}$$

2)  $\mathbb{E}(X) = \frac{a+b}{2}$ ,  $\text{Var}(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$ ,  $\sigma(X) = \frac{b-a}{2\sqrt{3}}$ .

3)  $\mathbb{P}(X \in (\alpha, \beta)) = \frac{\beta-\alpha}{b-a}$ , если  $a \leq \alpha < \beta \leq b$  (в этом свойстве объяснение геометрической вероятности).

$$a = 2, b = 5$$

$$X \sim U([a, b]) \Leftrightarrow X = \text{uniform}(\text{loc} = a, \text{scale} = b - a)$$



**Рис.3.** Функция распределения (cdf)  $F_X(x)$  для  $X \sim U([2; 5])$

$$a = 2, b = 5$$

$$U \sim U([a, b]) \Leftrightarrow U = \text{uniform}(\text{loc} = a, \text{scale} = b - a)$$

### Пример

Случайная величина  $X \sim U([-6; 3])$ . Найдите  $\mathbb{P}(\frac{1}{X-2} > 3)$  и покажите статистическую устойчивость вероятности.

### Пример

Случайные величины  $X$  и  $Y$  независимы и равномерно распределены на  $[9; 12]$ . Найдите  $\mathbb{E}[30(X - Y)^2]$  и покажите статистическую устойчивость полученного ответа.

# Показательный закон распределения

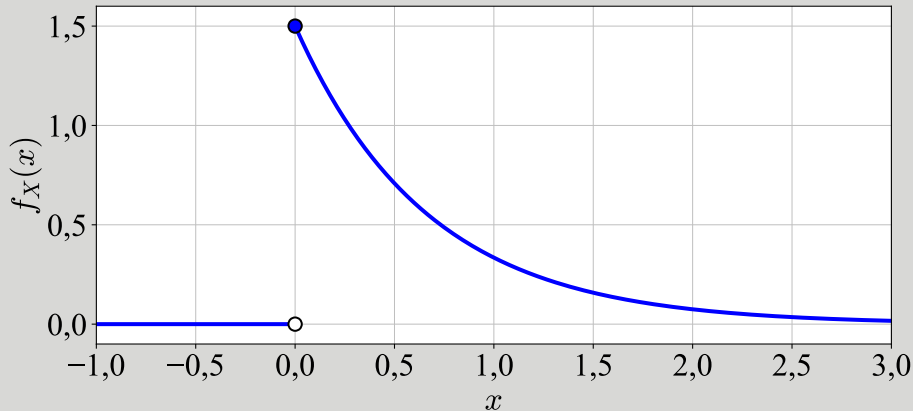
## Определение

*Неотрицательная случайная величина  $X$  имеет показательный закон распределения (или экспоненциальное распределение) с параметром  $\lambda > 0$ , если плотность распределения (pdf) задается в виде явной функции*

$$f_X(x) = \begin{cases} 0, & \text{если } x < 0; \\ \lambda e^{-\lambda x}, & \text{если } x \geq 0. \end{cases}$$

## Обозначение

$$X \sim \text{Exp}(\lambda)$$



**Рис.4.** Плотность распределения (pdf)  $f_X(x)$  для  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$

```
from scipy.stats import expon  
 $\lambda = 1.5$ ;  $loc = 0$ ;  $scale = \frac{1}{\lambda}$   
 $X \sim \text{Exp}(\lambda) \Leftrightarrow X = \text{expon}(loc, scale)$ 
```



## Теорема

Пусть с.в.  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$  (случайная величина  $X$  распределена по показательному закону с параметром  $\lambda > 0$ ). Тогда

1) функция распределения (cdf)  $F_X(x)$  имеет явный вид

$$F_X(x) = \begin{cases} 0, & \text{если } x \leq 0; \\ 1 - e^{-\lambda x}, & \text{если } x \geq 0. \end{cases}$$

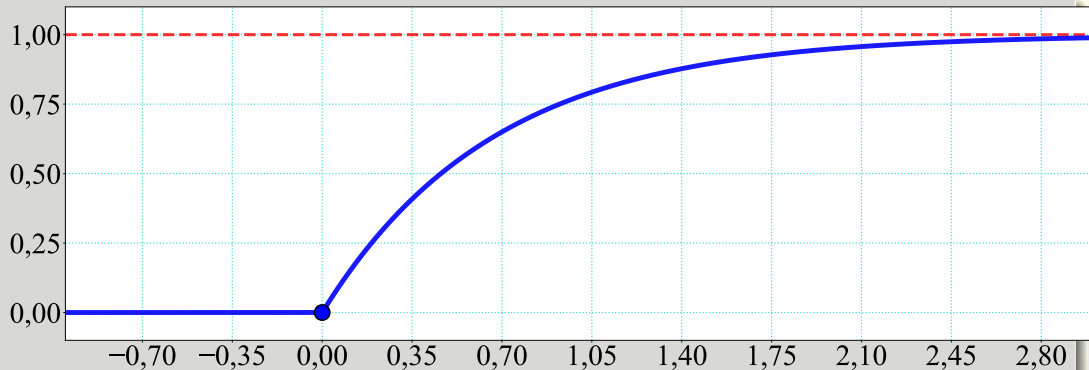
2)  $\mathbb{E}(X) = \frac{1}{\lambda}$ ;  $\text{Var}(X) = \frac{1}{\lambda^2}$ ;  $\sigma(X) = \frac{1}{\lambda}$ .

3)  $\mathbb{P}(\alpha < X < \beta) = F_X(\beta) - F_X(\alpha) = e^{-\lambda\alpha} - e^{-\lambda\beta}$ , где  $0 < \alpha < \beta$ .

## Пример

Случайная величина  $X$  распределена по показательному закону. Найдите вероятность  $\mathbb{P}(7 < X \leq 28)$ , если  $\mathbb{E}(X) = \frac{7}{\ln 2}$  и покажите статистическую устойчивость полученной вероятности.

Ответ:  $\frac{7}{16}$ .

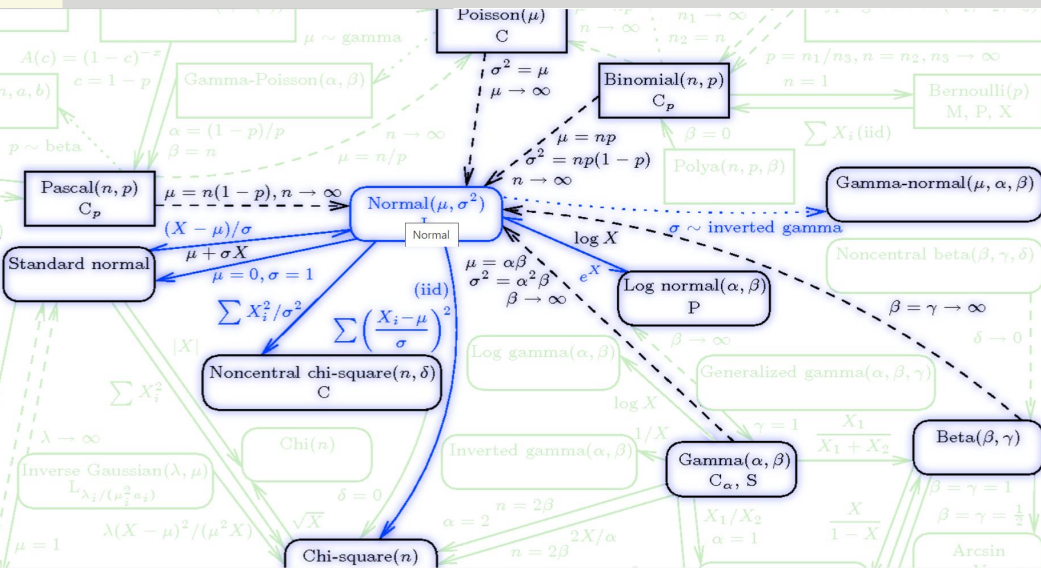


**Рис.5.** Функция распределения (cdf)  $F_X(x)$  для  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$

```
from scipy.stats import expon
λ = 1.5; loc = 0; scale = 1/λ
 $X \sim \text{Exp}(\lambda) \Leftrightarrow X = \text{expon}(\text{loc}, \text{scale})$ 
```

# Univariate Distribution Relationships Chart

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



# Нормальный закон распределения на прямой

## Определение

Непрерывная случайная величина  $X$  имеет **нормальный закон распределения (закон Гаусса)** или **нормальное распределение** с параметрами  $\mu$  и  $\sigma^2$ , если плотность распределения вероятностей (pdf)  $f_X(x)$  имеет явный вид

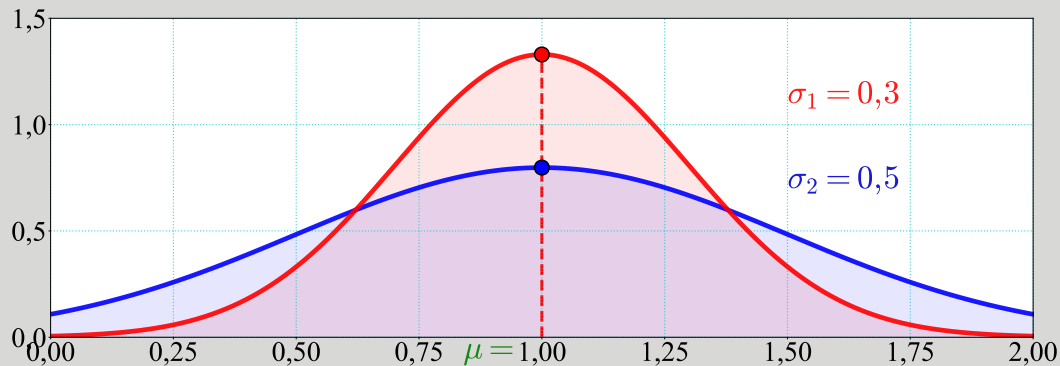
$$f_X(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad x \in (-\infty; +\infty).$$

## Обозначение

$$X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$$

Если  $\mu = 0, \sigma = 1$ , т.е.  $Z \sim \mathcal{N}(0; 1)$ , то с.в.  $Z$  называется **стандартной нормальной** случайной величиной. В этом случае, плотность распределения (pdf)  $f_Z(x) = \varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$  – функция Гаусса.

## Плотность распределения (pdf) нормального закона, $X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$



**Рис.7.** Плотность распределения (pdf)  $f_X(x)$  для  $X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$

```
from scipy.stats import norm  
 $\mu = 1; \sigma_1 = 0.3; \sigma_2 = 0.5$   
 $X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2) \Leftrightarrow X = \text{norm}(\mu, \sigma)$ 
```

Простейшие свойства  $f_X(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$

- 1)  $f_X(x)$  – симметричная функция относительно прямой  $x = \mu$ ;
- 2)  $\max f_X(x) = f_X(\mu) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \approx \frac{0,398942}{\sigma}$ ;
- 3)  $f_X(x)$  имеет две точки перегиба  $x = \mu \pm \sigma$  с ординатой  $f_X(\mu \pm \sigma) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}e} \approx \frac{0,24197}{\sigma}$ .

Выясним вероятностный смысл параметров  $\mu$  и  $\sigma^2$ .

### Теорема

Пусть  $X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$ . Тогда  $\mathbb{E}(X) = \mu$ ,  $\text{Var}(X) = \sigma^2$ .

### Пример

Пусть с.в.  $X$  имеет плотность распределения (pdf) в виде

$f_X(x) = \frac{1}{\sqrt{18\pi}} e^{-\frac{(x+2)^2}{18}}$ . Тогда  $X \sim \mathcal{N}(-2; 9)$ . Почему?

## Теорема

- 1) Если с.в.  $Z \sim \mathcal{N}(0; 1)$  – **стандартная нормальная** случайная величина, то функция распределения (cdf)

$$F_Z(x) = \mathbb{P}(Z \leq x) \equiv \Phi(x) \equiv \int_{-\infty}^x \varphi(t) dt = \frac{1}{2} + \Phi_0(x), \text{ где}$$

$$\Phi_0(x) = \int_0^x \varphi(t) dt = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt - \text{функция Лапласа.}$$

- 2) Если с.в.  $Z \sim \mathcal{N}(0; 1)$ , то  $\mathbb{P}(Z \leq -x) = 1 - \mathbb{P}(Z \geq x)$  и  $F_Z(-x) = 1 - F_Z(x)$  т.е.  $\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$ , но  $\Phi_0(-x) = -\Phi_0(x)$ .
- 3) Если с.в.  $X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$ , то  $X = \sigma Z + \mu$ , где с.в.  $Z \sim \mathcal{N}(0; 1)$ ; и функция распределения (cdf)  $F_X(x) = \Phi\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right) = \frac{1}{2} + \Phi_0\left(\frac{x-\mu}{\sigma}\right)$ . В частности,
- а)  $\mathbb{P}(X \leq b) = \frac{1}{2} + \Phi_0\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right)$ ;
  - б)  $\mathbb{P}(X \geq a) = \frac{1}{2} - \Phi_0\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$ ;
  - в)  $\mathbb{P}(a \leq X \leq b) = \Phi\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right) = \Phi_0\left(\frac{b-\mu}{\sigma}\right) - \Phi_0\left(\frac{a-\mu}{\sigma}\right)$ .

## Следствие

Пусть с.в.  $X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$ , тогда

а)  $\mathbb{P}(|X - \mu| \leq \varepsilon) = 2\Phi_0\left(\frac{\varepsilon}{\sigma}\right);$

б) В частности, для  $\varepsilon = 3\sigma$  вероятность  
 $\mathbb{P}(|X - \mu| \leq \varepsilon) = 2\Phi_0(3) \approx 2 \cdot 0,49865 = 0,9973$  («правило трех сигм» для нормального закона распределения).

## Упражнение

Для нормальной случайной величины  $X$  с математическим ожиданием  $\mathbb{E}(X) = 14$  и дисперсией  $\text{Var}(X) = 16$  найдите  $\mathbb{P}(X > 9,2)$ , а также покажите статистическую устойчивость полученной вероятности.

**Ответ:** 0,88493.



# Производящая функция моментов случайной величины $X$ (Moment-generating function (mgf))

## Определение

*Производящей функцией моментов (Moment-generating function (mgf)) случайной величины  $X$  называется функция  $M_X(s)$  от действительной переменной  $s$*

$$M_X(s) = \mathbb{E}(e^{sX}) = \begin{cases} \sum_k^{\infty} e^{sx_k} p_k, & \text{если } X - \text{д.с.в. } p_k = \mathbb{P}(X = x_k), \\ \int_{-\infty}^{+\infty} e^{sx} f_X(x) dx, & \text{если } X - \text{абс. непр.с.в. (pdf)} f_X(x). \end{cases}$$

## Теорема

Если  $X$  и  $Y$  – независимые случайные величины с пфм  $M_X(s)$  и  $M_Y(s)$ , то

$$M(X + Y)(s) = M_X(s) \cdot M_Y(s).$$

## Пример

Пусть  $X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$ , то пфм  $M_X(s) = e^{\mu s + \frac{\sigma^2 s^2}{2}}$ .

## Нормальность суммы независимых нормальных случайных величин

### Теорема

Если  $X$  и  $Y$  независимые случайные величины и  $X \sim \mathcal{N}(\mu_X; \sigma_X^2)$ ,  $Y \sim \mathcal{N}(\mu_Y; \sigma_Y^2)$ , то с.в.  $X + Y \sim \mathcal{N}(\mu_X + \mu_Y; \sigma_X^2 + \sigma_Y^2)$ .

### Упражнение

Математические ожидания и дисперсии независимых нормальных случайных величин  $X, Y, Z, U$  равны 1. Найдите вероятность  $\mathbb{P}(X + Y - Z + U < 1)$  и покажите статистическую устойчивость полученной вероятности.

**Ответ:** 0,3085375.

## Об одном свойстве производящей функции моментов

### Теорема

- Если с.в.  $X$  имеет начальный момент  $k$ -ого порядка,  $\nu_k(X) = \mathbb{E}(X^k)$ , где  $k \leq n$ , то пфм  $M_X(s)$  – дифференцируема  $k \leq n$  раз, причем

$$\nu_k(X) = \mathbb{E}(X^k) = M_X^{(k)}(0), k = 1, 2, \dots, n;$$



$$\begin{aligned} M_X(s) &= M_X(0) + \frac{M_X'(0)}{1!}s + \frac{M_X''(0)}{2!}s^2 + \frac{M_X'''(0)}{3!}s^3 + \dots = \\ &= 1 + \nu_1 s + \frac{\nu_2}{2!}s^2 + \frac{\nu_3}{3!}s^3 + \dots \end{aligned}$$

### Пример

Пусть  $Z \sim \mathcal{N}(0; 1)$ . Тогда  $M_Z(s) = e^{0 \cdot s + \frac{1^2 s^2}{2}} = e^{\frac{s^2}{2}}$ . Тогда  $\nu_{2k-1} = 0, \nu_{2k} = \frac{(2k)!}{2^k \cdot k!}$ . В частности,  $\nu_4(Z) = \mu_4(Z) = 3$ .

# Распределение Коши (The Cauchy distribution)

## Определение

Случайная величина  $X$  имеет **распределение Коши** с параметрами  $a$  и  $b > 0$ , если плотность распределения вероятностей (pdf) имеет вид

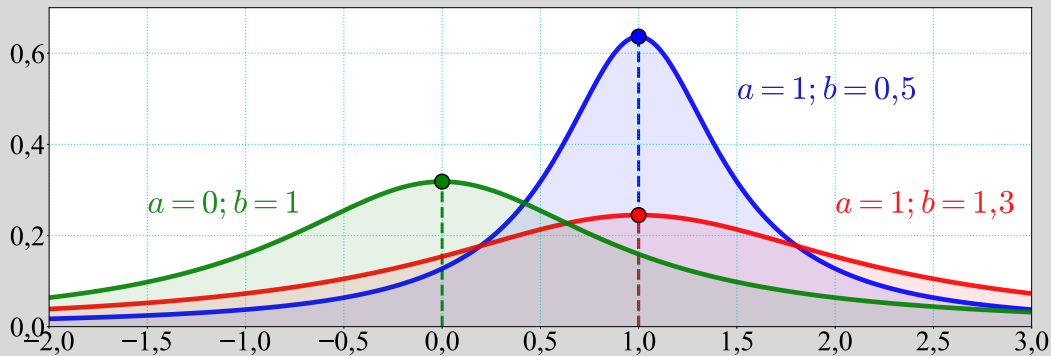
$$f_X(x) = \frac{b}{\pi [(x - a)^2 + b^2]}, \quad x \in \mathbb{R}.$$

## Обозначение

С.в.  $X \sim Ca(a; b) \Leftrightarrow X = \text{cauchy}(a, b)$  (Python).

В частности, когда  $a = 0$ ,  $b = 1$  с.в.

$X \sim Ca(0; 1) \Leftrightarrow X = \text{cauchy}()$  (Python) определяет **стандартное распределение Коши**



**Рис.8.** Плотность распределения (pdf)  $f_X(x)$  для  $X \sim Ca(a; b)$

```
from scipy.stats import cauchy
a = 1; b = 0,5; loc = a; scale = b
 $X \sim Ca(a; b) \Leftrightarrow X = cauchy(loc, scale)$ 
```

## Теорема (Свойства распределения Коши, $X \sim Ca(a; b)$ )

Пусть с.в.  $X \sim Ca(a; b)$ . Тогда

- 1)  $\mathbb{E}(X) = \text{Var}(X) = +\infty$ ;
- 2) Функция распределения (cdf) имеет вид
$$F_X(x) = \frac{1}{2} + \frac{1}{\pi} \arctg\left(\frac{x-a}{b}\right), \quad x \in \mathbb{R};$$
- 3) **Квантильная функция**  $Q(p)$  (для непрерывных распределений квантильная функция определяется как обратная функция к функции распределения  $Q(p) = F_X^{-1}(p)$ ) имеет вид
$$Q(p) = F_X^{-1}(p) = a + b \operatorname{tg}\left[\pi\left(p - \frac{1}{2}\right)\right], \quad p \in (0; 1);$$
- 4) Если с.в.  $X \sim Ca(a; b)$ , то с.в.  $\frac{1}{X} \sim Ca\left(\frac{a}{a^2+b^2}; \frac{b}{a^2+b^2}\right)$ ;
- 5) Распределение Коши относится к **устойчивым распределениям**, т.е. если  $X_1, X_2, \dots, X_n$  – независимые с.в. и  $X_k \sim Ca(0; 1)$ , то **выборочное среднее**  $\bar{X} \equiv \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k \sim Ca(0; 1)$ ;
- 6) Если с.в.  $X$  и  $Y$  – независимые с.в. и  $X \sim \mathcal{N}(0; 1)$ ,  $Y \sim \mathcal{N}(0; 1)$ , то с.в.  $\frac{X}{Y} \sim Ca(0; 1)$ .

### Упражнение

Пусть с.в.  $X \sim Ca(1; 2)$ . Найдите вероятность  $\mathbb{P}\left(\frac{1}{X} > 3\right)$  и покажите статистическую устойчивость полученной вероятности.

**Ответ:**  $\frac{1}{2} - \frac{1}{\pi} \arctg(7) \approx 0,0451672353$ .

### Упражнение

Пусть  $O$  – начало координат,  $P$  – случайная точка на оси  $Ox$ , а  $Q$  – точка с координатами  $(0; 1)$ . Известно, что угол  $\alpha = \angle OQP$  равномерно распределен на отрезке  $\left[-\frac{\pi}{2}; \frac{\pi}{2}\right]$ . Найдите функцию распределения и плотность распределения для абсциссы точки  $P$ .

**Ответ:**

# Логнормальное распределение

## Определение

*С.в.  $Y$  имеет логарифмически нормальное распределение или логнормальна с параметрами  $\mu$  и  $\sigma^2$ , если с.в.  $X = \ln(Y)$  имеет нормальное распределение с параметрами  $\mu$  и  $\sigma^2$ .*

## Обозначение

$$Y \sim \mathcal{Ln}(\mu; \sigma^2) \Leftrightarrow X = \ln(Y) \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2).$$

Из определения следует, что если  $Y \sim \mathcal{Ln}(\mu; \sigma^2)$ , то с.в.  $Y = e^X$ , где  $X \sim \mathcal{N}(\mu; \sigma^2)$ .



## Теорема

Пусть  $Y \sim \mathcal{Ln}(\mu; \sigma^2)$ . Тогда

- 1) плотность распределения вероятностей (pdf)  $f_Y(x)$  имеет вид

$$f_Y(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(\ln(x)-\mu)^2}{2\sigma^2}}, \quad x > 0, \sigma > 0, \mu \in \mathbb{R}.$$

- 2) функция распределения (cdf)  $F_Y(x)$  задается в виде

$$F_Y(x) = \Phi\left(\frac{\ln(x) - \mu}{\sigma}\right) = \frac{1}{2} + \Phi_0\left(\frac{\ln(x) - \mu}{\sigma}\right),$$

где  $\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt$  – cdf с.в.  $Z \sim \mathcal{N}(0; 1)$ ,

$\Phi_0(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_0^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt$  – функция Лапласа.

## Теорема

Пусть  $Y \sim \mathcal{L}n(\mu; \sigma^2)$ . Тогда

3) **Квантильная функция**  $Q(p)$  имеет вид

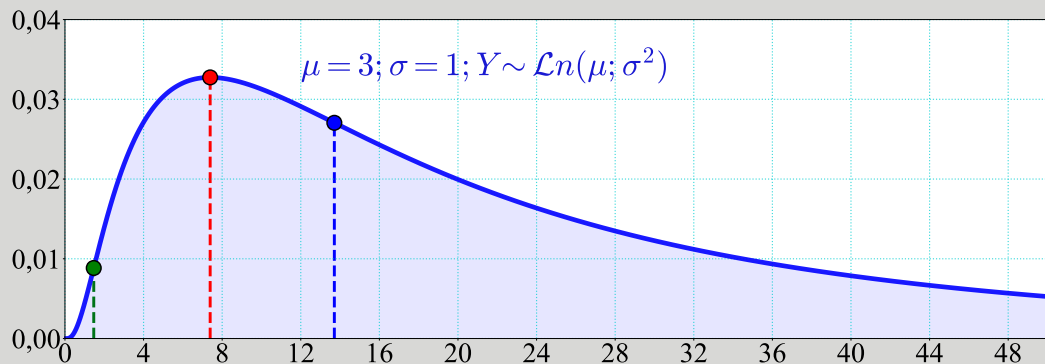
$$Q(p) = F_Y^{-1}(p) = e^{\mu + \sigma \Phi^{-1}(p)}, \quad p \in (0; 1);$$

4)  $\mathbb{E}(Y) = e^{\mu + \frac{\sigma^2}{2}}$ ,  $\text{Var}(Y) = e^{2\mu + \sigma^2} (e^{\sigma^2} - 1)$ ;

5) Если  $Y \sim \mathcal{L}n(\mu; \sigma^2)$ , то с.в.  $\frac{1}{Y} \sim \mathcal{L}n(-\mu; \sigma^2)$ ;

6) Если  $X_1, X_2, \dots, X_n$  – последовательность **независимых** с.в. и  $X_k \sim \mathcal{L}n(\mu_k; \sigma_k^2)$ , то с.в. произведение

$$\prod_{k=1}^n X_k = X_1 \cdot X_2 \cdot \dots \cdot X_n \sim \mathcal{L}n(\mu; \sigma^2), \text{ где } \mu = \sum_{k=1}^n \mu_k, \sigma^2 = \sum_{k=1}^n \sigma_k^2.$$



**Рис.9.** Плотность распределения (pdf)  $f_Y(x)$  для  $Y \sim \mathcal{Ln}(\mu; \sigma^2)$

```
from scipy.stats import lognorm
mu = 3; sigma^2 = 1; loc = 0; scale = e^mu
Y ~ Ln(mu; sigma^2) ⇔ Y = lognorm(sigma, loc, scale)
```

### Упражнение

- 1)  $\max_{x>0} f_Y(x) = f_Y(x_0)$ , где  $x_0 = e^{\mu-\sigma^2}$ ;  $\lim_{x \rightarrow 0+0} f_Y(x) = \lim_{x \rightarrow +\infty} f_Y(x) = 0$ ;
- 2)  $f_Y(x)$  имеет две точки перегиба  $x_{1,2} = e^{\mu - \frac{3}{2}\sigma^2 \pm \frac{1}{2}\sqrt{\sigma^2+4}}$ ;

### Упражнение

Пусть с.в.  $Y \sim \mathcal{Ln}(2; 25)$ . Найдите вероятность  $\mathbb{P}\left(\frac{1}{Y} < 3\right)$  и покажите статистическую устойчивость полученной вероятности.

**Ответ:** 0,73227974.

### Упражнение

Пусть  $X_1$  и  $X_2$  независимые случайные величины и известно, что  $X_1 \sim \mathcal{Ln}(2; 25)$ ,  $X_2 \sim \mathcal{Ln}(-3; 36)$ . Найдите вероятность  $\mathbb{P}(X_1 \cdot X_2 > 7)$  и покажите статистическую устойчивость полученной вероятности.

**Ответ:** 0,353018.