

# Важнейшие законы распределения

Обычная практика при решении прикладных задач, связанных с изучением тех или иных СВ, - моделирование анализируемых величин и зависимостей с помощью типовых законов распределения.

К настоящему времени сформирован довольно обширный список хорошо изученных законов распределения, которые позволяют получить вероятностные модели большинства практически значимых ситуаций.

**Имеют готовую реализацию во всех программных пакетах, поддерживающих методы статистической обработки**

В данной презентации рассматриваются самые известные типовые законы. Позднее (по мере необходимости) будут использоваться и некоторые другие типовые распределения.

# 1. Дискретные законы

# Распределение Бернулли

СВ  $X$  имеет *распределение Бернулли*, если у нее два возможных значения

$$x_1 = 0 \quad \text{и} \quad x_2 = 1,$$

вероятности которых равны, соответственно,

$$q = 1 - p \quad \text{и} \quad p.$$

$p$ ,  $0 < p < 1$  - параметр распределения Бернулли.

$X$	0	1
$p$	$1 - p$	$p$

# Распределение Бернулли

## Условия возникновения.

Пусть производится некоторое испытание, в результате которого с вероятностью  $p$  может наступить событие  $A$ .

СВ  $X$  - число появлений события  $A$  в одном испытании (0 или 1) - имеет распределение Бернулли с параметром  $p$ .

## Числовые характеристики.

$$M(X) = p, \quad D(X) = pq, \quad \sigma(X) = \sqrt{pq}.$$

Упражнение: вычислить самостоятельно указанные числовые характеристики

# Распределение Бернулли

## Примеры.

- СВ  $X$  - число выпадений герба при одном подбрасывании монеты (0 или 1);  $p = 1/2$ .
- СВ  $X$  - число кликов по рекламному объявлению в ГИС при одном показе этого объявления пользователю.  
 $CTR = p$  - показатель кликабельности рекламы.

# Биномиальный закон распределения

СВ  $X$  имеет *биномиальное распределение*, если ее возможные значения

$$x_0 = 0, \quad x_1 = 1, \quad x_2 = 2, \quad \dots, \quad x_{n-1} = n-1, \quad x_n = n,$$

а соответствующие им вероятности определяются по формуле Бернулли:

$$p_i = P(X = i) = C_n^i \cdot p^i \cdot q^{n-i}, \quad i = 0, 1, 2, \dots, n,$$

где  $0 < p < 1$ ,  $q = 1 - p$ .

$n$  и  $p$  - параметры биномиального распределения.

# Биномиальный закон распределения

## Условия возникновения.

Пусть производится  $n$  независимых испытаний, в каждом из которых событие  $A$  появляется с одной и той же вероятностью  $p$ .

СВ  $X$  - число появлений события  $A$  в  $n$  испытаниях - имеет биномиальное распределение с параметрами  $n$  и  $p$ .

## Числовые характеристики.

$$M(X) = np, \quad D(X) = npq, \quad \sigma(X) = \sqrt{npq}.$$



# Распределение Пуассона

СВ  $X$  имеет *распределение Пуассона*, если ее возможные значения

$$x_0 = 0, \quad x_1 = 1, \quad x_2 = 2, \quad \dots,$$

(бесконечное, но счетное множество значений),

а соответствующие им вероятности определяются формулой

$$P(X = k) = \frac{a^k}{k!} e^{-a}, \quad k = 0, 1, 2, \dots,$$

где  $a > 0$  - некоторое число, называемое *параметром закона Пуассона*.

# Распределение Пуассона

Числовые характеристики.

$$M(X) = D(X) = a,$$

$$\sigma(X) = \sqrt{a}.$$

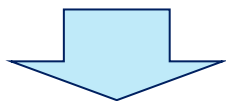
Характеристическое свойство  
распределения Пуассона

# Распределение Пуассона

Условия возникновения.

1. Распределение Пуассона - предельное для биномиального, когда

$$\begin{cases} n \rightarrow \infty, \\ p \rightarrow 0, \end{cases} \quad \text{причем} \quad \lim_{\substack{n \rightarrow \infty \\ p \rightarrow 0}} np = a.$$



Другое название закона - *закон редких явлений*.

На практике распределение Пуассона с параметром  $a = np$  может приближенно применяться вместо биномиального, когда число опытов  $n$  очень велико, а вероятность  $p$  наступления события  $A$  в каждом опыте очень мала.

# Распределение Пуассона

2. Последовательность случайных моментов возникновения некоторых однородных событий называется **потоком событий**. Поток событий может обладать следующими свойствами.

## 1) Стационарность.

Среднее число событий  $\lambda$ , появляющихся в единицу времени, постоянно. Это число называется *интенсивностью (плотностью)* потока.

## 2) Ординарность.

Вероятность появления на малом промежутке времени  $\Delta t$  двух и более событий пренебрежимо мала по сравнению с вероятностью появления на нем одного события.

События происходят поодиночке, а не парами, тройками, и т. д.

## 3) Отсутствие последствий.

Для любых неперекрывающихся промежутков времени число событий, попадающих на один из этих промежутков, не зависит от числа событий, попадающих на другие.

События наступают независимо друг от друга

# Распределение Пуассона

Поток событий, обладающий свойствами стационарности, ординарности и отсутствия последствия, называется *простейшим (стационарным пуассоновским) потоком*.

Пусть имеется простейший поток событий с плотностью  $\lambda$ .

СВ  $X$  - число событий, возникающих на промежутке времени длины  $\tau$ , имеет распределение Пуассона с параметром  $a = \lambda\tau$ :

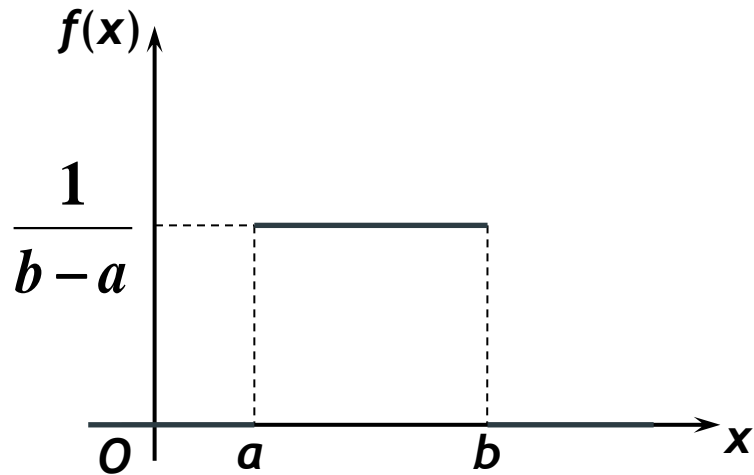
$$P(X = k) = \frac{(\lambda\tau)^k}{k!} \cdot e^{-\lambda\tau}, \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

## 2. Непрерывные законы

# Равномерное распределение

СВ  $X$  имеет *равномерное на  $(a, b)$*  распределение, если плотность ее распределения имеет вид

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a} & \text{при } x \in (a, b), \\ 0 & \text{при } x \notin (a, b). \end{cases}$$

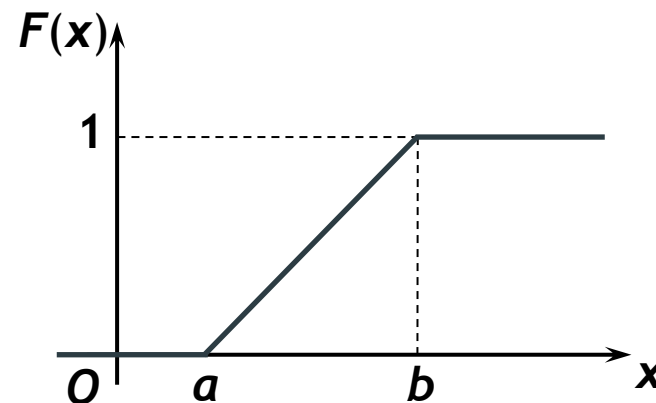


Все возможные значения СВ  $X$  принадлежат интервалу  $(a, b)$ , причем в пределах этого интервала плотность вероятности постоянна

# Равномерное распределение

Функция распределения (интегральная функция).

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{при } x \leq a, \\ \frac{x - a}{b - a} & \text{при } a < x \leq b, \\ 1 & \text{при } x > b. \end{cases}$$



Числовые характеристики.

$$M(X) = \frac{a + b}{2}, \quad D(X) = \frac{(b - a)^2}{12}, \quad \sigma(X) = \frac{b - a}{2\sqrt{3}}.$$

**Упражнение:** построить самостоятельно функцию распределения равномерного закона;  
вычислить его числовые характеристики

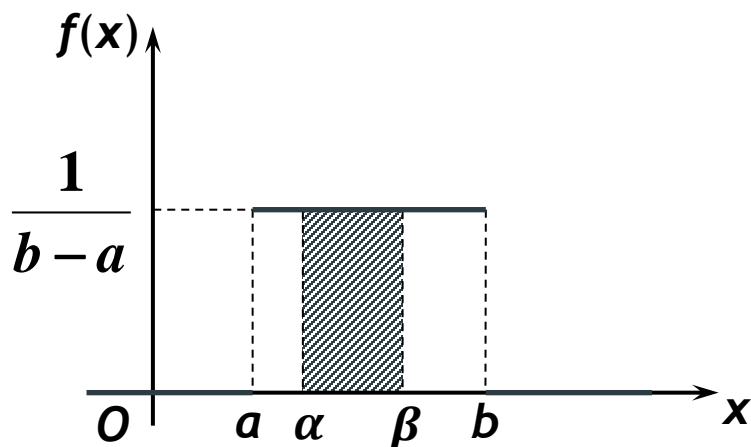


# Равномерное распределение

Вероятность попадания СВ в интервал  $(\alpha, \beta) \subset (a, b)$

$$P(\alpha < X < \beta) = F(\beta) - F(\alpha) = \frac{\beta - \alpha}{b - a}.$$

Проверить!



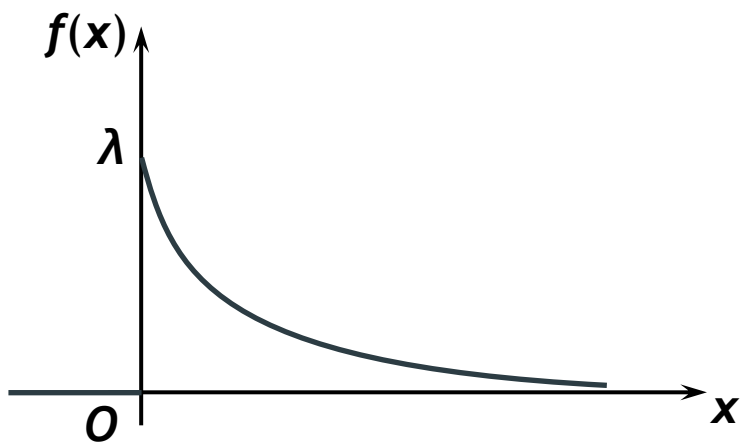
# Равномерное распределение

## Примеры.

- 1) Ошибки округления (в том числе, на ЭВМ): равномерное распределение на интервале  $(-0.5 \cdot 10^{-k}, 0.5 \cdot 10^{-k})$ , где  $k$  - число разрядов.
- 2) Транспорт приходит строго по расписанию с интервалом  $t_0$ . Пассажир приходит на остановочный пункт в случайный момент времени (не связанный с расписанием транспорта). СВ  $T$  - время ожидания транспорта - имеет равномерное на  $(0, t_0)$  распределение.

# Показательное (экспоненциальное) распределение

СВ  $X$  имеет *показательное распределение*, если плотность распределения имеет вид



$$f(x) = \begin{cases} 0 & \text{при } x < 0, \\ \lambda \cdot e^{-\lambda x} & \text{при } x \geq 0, \end{cases}$$

где  $\lambda > 0$  - параметр показательного распределения.

# Показательное распределение

Функция распределения (интегральная функция).

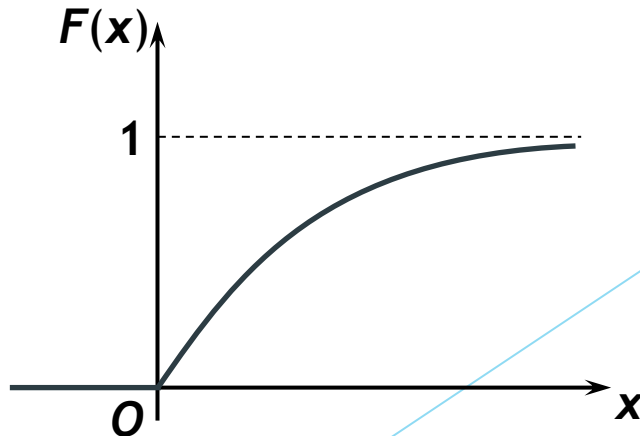
$$\text{При } x \leq 0 \quad F(x) = \int_{-\infty}^x 0 \, dt = 0,$$

при  $x > 0$

$$F(x) = \int_{-\infty}^0 0 \, dt + \int_0^x \lambda \cdot e^{-\lambda t} \, dt = 0 - e^{-\lambda t} \Big|_0^x = 1 - e^{-\lambda x}.$$

Итог:

$$F(x) = \begin{cases} 0 & \text{при } x \leq 0, \\ 1 - e^{-\lambda x} & \text{при } x > 0, \end{cases}$$



# Показательное распределение

Числовые характеристики.

$$\begin{aligned} M(x) &= \int_0^{+\infty} x \cdot \lambda e^{-\lambda x} dx = \lim_{b \rightarrow +\infty} \int_0^b x \cdot \lambda e^{-\lambda x} dx = \\ &= \left[ \begin{array}{ll} u = x & du = dx \\ dv = \lambda e^{-\lambda x} dx & v = -e^{-\lambda x} \end{array} \right] = \end{aligned}$$

Интегрирование по частям

$$= \lim_{b \rightarrow +\infty} \left( -x \cdot \lambda e^{-\lambda x} \Big|_0^b + \int_0^b \lambda e^{-\lambda x} dx \right) = \frac{1}{\lambda}.$$

# Показательное распределение

$$\begin{aligned} D(x) &= \int_0^{+\infty} x^2 \cdot \lambda e^{-\lambda x} dx - \left(\frac{1}{\lambda}\right)^2 = \lim_{b \rightarrow +\infty} \int_0^b x^2 \cdot \lambda e^{-\lambda x} dx - \frac{1}{\lambda^2} = \\ &= \left[ \begin{array}{ll} u = x^2 & du = 2x \cdot dx \\ dv = \lambda e^{-\lambda x} dx & v = -e^{-\lambda x} \end{array} \right] = \dots = \\ &= \frac{2}{\lambda^2} - \frac{1}{\lambda^2} = \frac{1}{\lambda^2}. \end{aligned}$$

Дважды  
интегрирование  
по частям

Проверить!

Окончательно:

$$M(X) = \frac{1}{\lambda}, \quad D(X) = \frac{1}{\lambda^2}, \quad \sigma(X) = \frac{1}{\lambda}.$$

# Показательное распределение

Вероятность попадания СВ в интервал  $(a, b)$ ,  $a > 0$ ,  $b > 0$ .

$$P(a < X < b) = F(b) - F(a) = e^{-\lambda a} - e^{-\lambda b}.$$

Условия возникновения.

Пусть имеется простейший поток событий с плотностью  $\lambda$ .

СВ  $T$  - интервал времени между двумя соседними событиями в потоке - имеет показательное распределение с параметром  $\lambda$ :

$$f(t) = \lambda \cdot e^{-\lambda t}, \quad t > 0.$$

# Нормальный закон распределения (закон Гаусса)

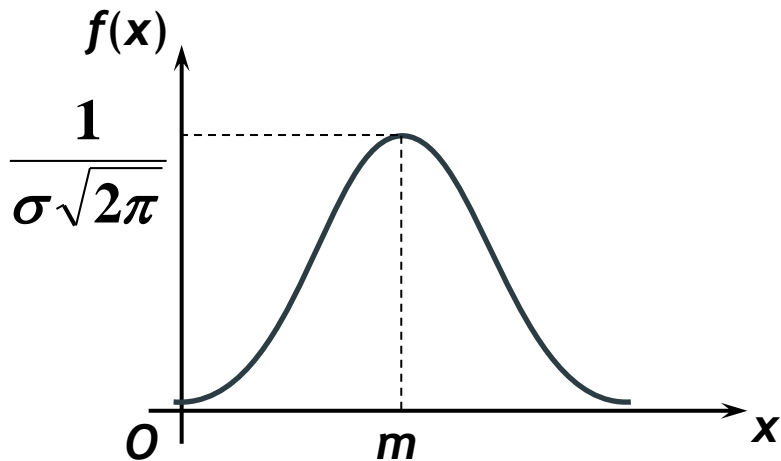
*Нормальный закон распределения (закон Гаусса)* играет исключительно важную роль в теории вероятностей и занимает среди законов распределения особое место. Это - наиболее часто встречающийся на практике закон распределения.



# Нормальный закон распределения

СВ  $X$  имеет *нормальное распределение* с параметрами  $m$  и  $\sigma$ , если плотность распределения имеет вид

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}}.$$



Кривая нормального распределения называется *нормальной кривой* или *кривой Гаусса*

# Нормальный закон распределения

Числовые характеристики.

$$M(X) = m, \quad D(X) = \sigma^2, \quad \sigma(X) = \sigma.$$

Функция распределения (интегральная функция).

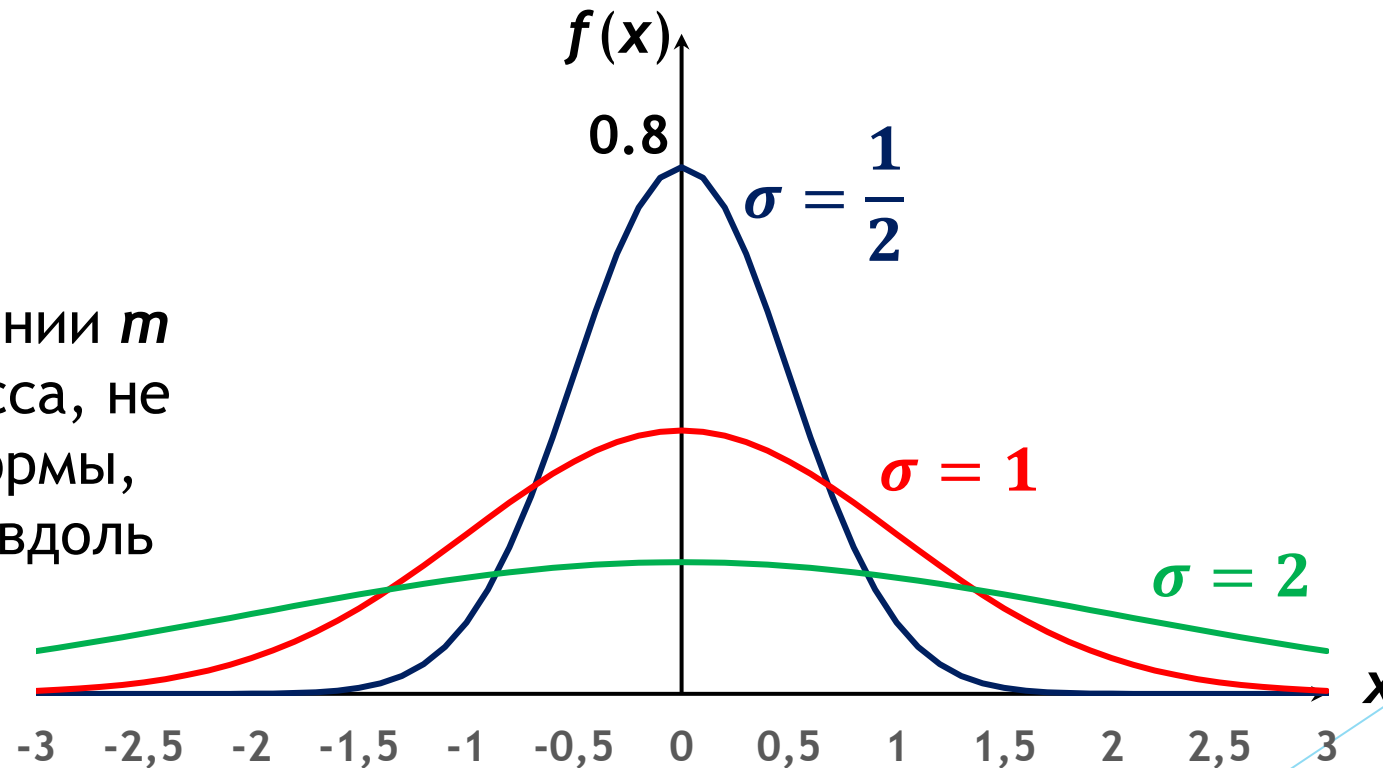
$$F(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\frac{x-m}{\sigma}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt .$$

Замена  
переменной  $\left[ t = \frac{x-m}{\sigma} \right]$

# Нормальный закон распределения

Вид кривой нормального распределения при  $m = 0$  и различных значениях  $\sigma$ :

При изменении  $m$  кривая Гаусса, не изменяя формы, смещается вдоль оси  $Ox$



# Стандартное нормальное распределение

*Нормированным (стандартным)* нормальным распределением называется нормальное распределение с параметрами  $m = 0$  и  $\sigma = 1$ .

Плотность нормированного распределения имеет вид

$$f_0(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}},$$

функция распределения (интегральная функция):

$$F_0(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{t^2}{2}} dt.$$

Обе функции табулированы (таблицы в учебниках и справочниках), а также реализованы в программных платформах, поддерживающих статистическую обработку данных

# Нормальный закон распределения

Вероятность попадания СВ в интервал  $(a, b)$ .

$$P(a < X < b) = \int_a^b \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-m)^2}{2\sigma^2}} dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{\frac{a-m}{\sigma}}^{\frac{b-m}{\sigma}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt.$$

Может быть выражена через табулированные функции.

Например:

$$P(a < X < b) = F(b) - F(a) = F_0\left(\frac{b-m}{\sigma}\right) - F_0\left(\frac{a-m}{\sigma}\right).$$

# Нормальный закон распределения

В частности, вероятность отклонения СВ  $X$  от своего среднего значения не более, чем на заданную величину  $\delta$ :

$$P(|X - m| < \delta) = P(m - \delta < X < m + \delta) = 2F_0\left(\frac{\delta}{\sigma}\right) - 1.$$

# Нормальный закон распределения

## Пример.

Рассматривается производство шариков для подшипников.

Номинальный диаметр шариков равен 10 мм; фактический диаметр случаен и распределен по нормальному закону с математическим ожиданием 10 мм и с. к. о. 0.4 мм.

При контроле бракуются все шарики, не проходящие через круглое отверстие диаметром 10.7 мм, и все, проходящие через круглое отверстие диаметром 9.3 мм.

Найти средний процент бракованных шариков при описанных условиях.

# Нормальный закон распределения

Пример (продолжение).

Вероятность того, что случайно выбранный шарик будет забракован, равна

$$P(|X - m| \geq 0.7) = 1 - P(|X - m| < 0.7).$$

$$P(|X - m| < 0.7) = 2F_0\left(\frac{0.7}{0.4}\right) - 1 \approx 2 \cdot 0.96 - 1 = 0.92,$$

поэтому  $P(|X - m| \geq 0.7) \approx 0.08$ .

Используя понятие статистической вероятности, можем заключить: в среднем будет браковаться 8% шариков.



## Правило «трех сигма»

Определим вероятность того, что СВ  $X$ , распределенная нормально с параметрами  $m$  и  $\sigma$ , отклонится от своего математического ожидания не более, чем на  $3\sigma$  :

$$\begin{aligned} P(|X - m| < 3\sigma) &= P(m - 3\sigma < X < m + 3\sigma) = \\ &= 2F_0(3) - 1 = 2 \cdot 0,9987 - 1 = 0,9973. \end{aligned}$$



С вероятностью, близкой к 1, нормально распределенная СВ будет принимать значения, принадлежащие промежутку  $(m - 3\sigma, m + 3\sigma)$ .

## Правило «трех сигма»

При проведении практических расчетов принимают, что практически все возможные значения нормально распределенной СВ принадлежат промежутку  $(m - 3\sigma, m + 3\sigma)$ .

Правило «трех сигма»

Пример применения правила «трех сигма».

Результаты IQ-теста формируются таким образом, чтобы они подчинялись нормальному закону распределения с параметрами 100 и 14.

# Нормальный закон распределения: условия возникновения

Установление этих условий - в различных формах *центральной предельной теоремы* (ЦПТ).

Нормальный закон распределения возникает, когда рассматриваемая СВ может быть представлена в виде суммы достаточно большого числа независимых (или слабо зависимых) элементарных слагаемых, каждое из которых в отдельности сравнительно мало влияет на сумму.

Такая ситуация часто встречается на практике



широкая распространенность нормального закона.

# ЦПТ для одинаково распределенных слагаемых

**Теорема** (ЦПТ для одинаково распределенных слагаемых).

Пусть  $X_1, X_2, \dots, X_n$  - независимые СВ, имеющие одно и то же распределение с математическим ожиданием  $m$  и дисперсией  $\sigma^2$ .

Тогда СВ

$$Y = \sum_{k=1}^n X_k$$

имеет асимптотически нормальное распределение с параметрами  $m_Y = n \cdot m$  и  $\sigma_Y = \sigma \sqrt{n}$ .

# ЦПТ для одинаково распределенных слагаемых

## Замечание 1.

Закон распределения СВ  $X_1, X_2, \dots, X_n$  может быть любым (непрерывным или дискретным).

При этом СВ

$$Y = \sum_{k=1}^n X_k$$

при достаточно большом  $n$  будет иметь распределение, близкое к нормальному.

# ЦПТ для одинаково распределенных слагаемых

## Замечание 2.

Заключение теоремы может быть сформулировано иначе:

СВ

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$$

имеет асимптотически нормальное распределение

с параметрами  $m_{\bar{X}} = m$  и  $\sigma_{\bar{X}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$ .

# ЦПТ для одинаково распределенных слагаемых

## Пример 1.

СВ  $X_1, X_2, \dots, X_n$  имеют показательный закон распределения с параметром  $\lambda = 2$ .

Рассмотрим СВ

$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{k=1}^n X_k$$

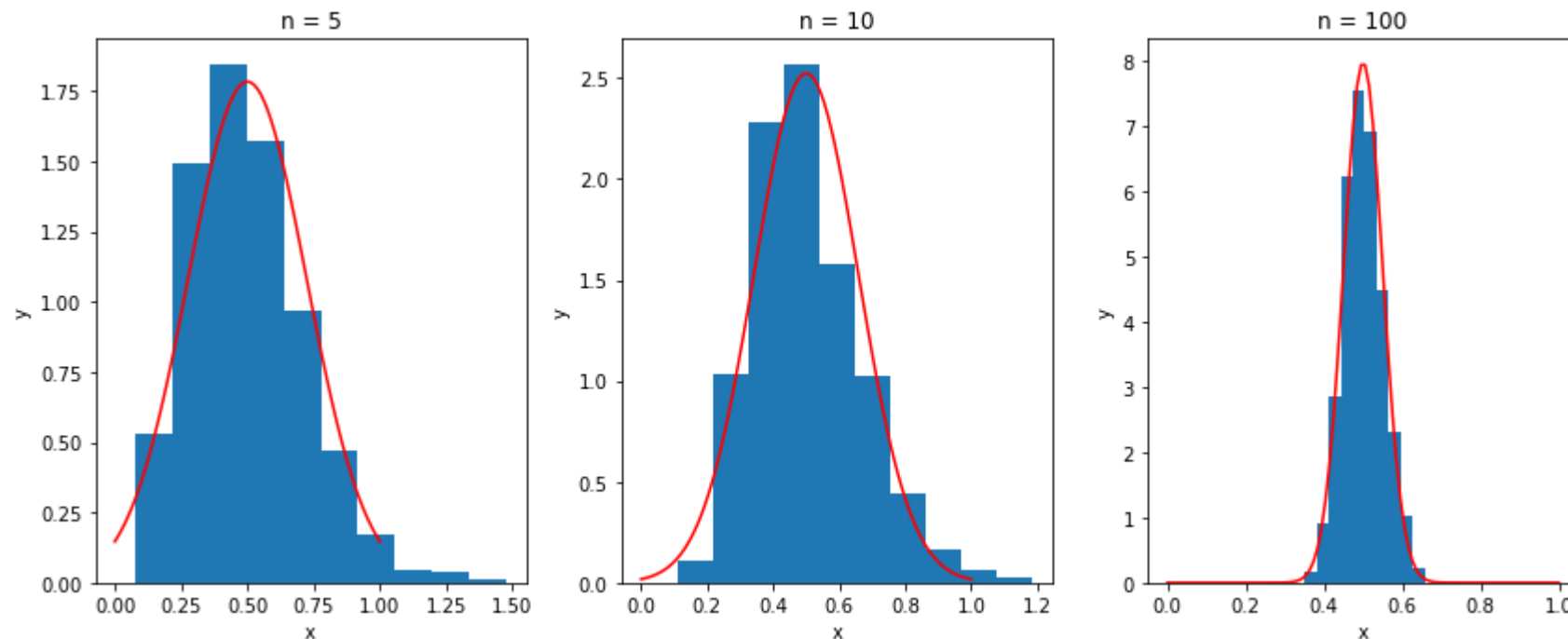
при  $n = 5$ ,  $n = 10$ , и  $n = 100$ .

С помощью генератора псевдослучайных чисел сгенерировано по 1000 значений СВ  $\bar{X}$  для каждого значения  $n$ .

# ЦПТ для одинаково распределенных слагаемых

Пример 1 (продолжение).

Гистограммы полученных распределений и кривая плотности  
предельного нормального распределения:





# ЦПТ для одинаково распределенных слагаемых

Пример 2 (машина Гальтона).

**Машина Гальтона** (доска Гальтона, *Galton board*) - первый экземпляр сконструирован в 1873 г. для демонстрации закономерности, описываемой ЦПТ.

Представляет собой ящик, в заднюю стенку которого вбиты штыри в шахматном порядке. Сверху через воронку, расположенную ровно посередине между боковыми стенками, в ящик засыпается большое количество шариков.

При столкновении со штырьками шарики с одинаковой вероятностью могут падать справа или слева от каждого штырька.

# ЦПТ для одинаково распределенных слагаемых

Пример 2 (машина Гальтона - продолжение).

Нижняя часть ящика разделена перегородками по числу штырьков в нижнем ряду.

Шарики, скатываясь на дно ящика, образуют столбики, высота которых тем больше, чем ближе столбик к середине доски.

При достаточно большом количестве шариков столбики показывают картину, близкую к кривой нормального распределения.

[Видео-демонстрация.](#)

# Логнормальное распределение

СВ  $X$  имеет *логнормальное распределение*, если СВ  $\ln X$  имеет нормальное распределение.

Обратно:

если СВ  $Y$  имеет нормальное распределение, то СВ

$$X = e^Y$$

имеет логнормальное распределение.

СВ, имеющая логнормальное распределение, может принимать только положительные значения (в отличие от нормально распределенной СВ)

# Логнормальное распределение

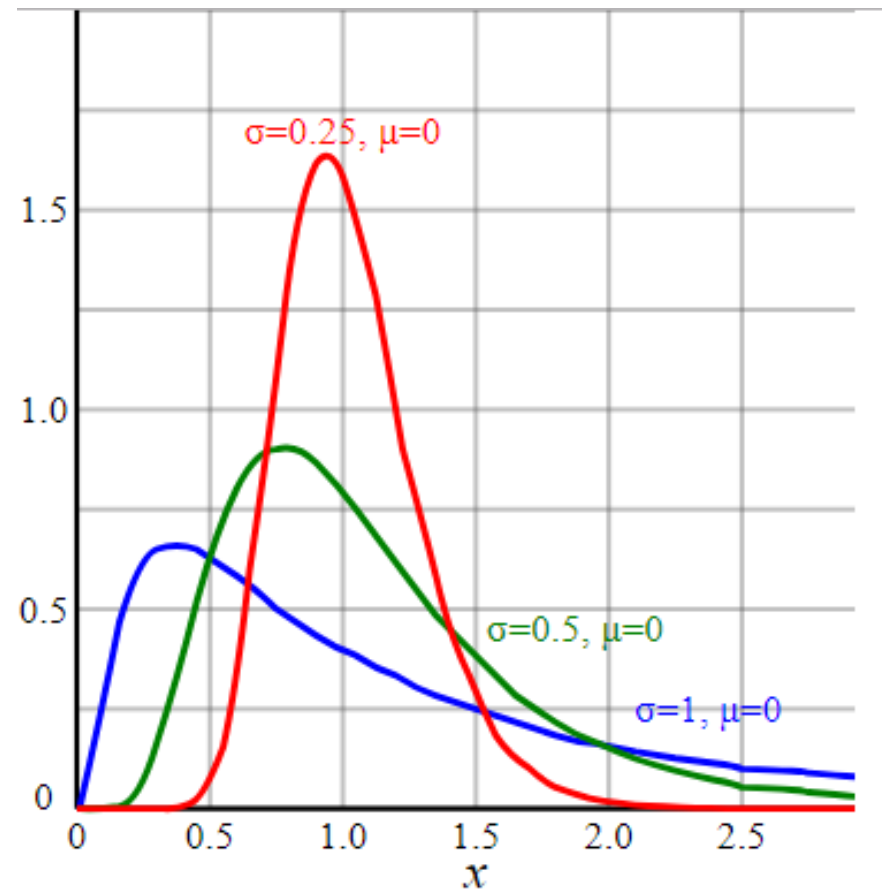
Плотность распределения логнормальной СВ  $X$  имеет вид

$$f(x) = \frac{1}{x \cdot \sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(\ln x - m)^2}{2\sigma^2}}, \quad x > 0.$$

$m$  и  $\sigma$  - параметры логнормального распределения.

# Логнормальное распределение

Графики плотности логнормального распределения при различных значениях  $\sigma$  ( $m = 0$ ):



# Логнормальное распределение

Числовые характеристики.

$$M(X) = e^{m + \frac{\sigma^2}{2}}, \quad D(X) = (e^{\sigma^2} - 1) \cdot e^{2m + \sigma^2}.$$

Функция распределения (интегральная функция).

$$F(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{\ln x} e^{-\frac{(t-m)^2}{2\sigma^2}} dt = F_0\left(\frac{\ln x - m}{\sigma}\right).$$

# Логнормальное распределение

При неограниченном увеличении  $x$  логнормальное распределение приближается к нормальному.

Практика статистических исследований:

при работе с непрерывной СВ, которая по своей природе не может принимать отрицательных значений, эту СВ логарифмируют и проверяют полученные данные на нормальность распределения.