

# Занятие 1

Основные понятия.  
Описательная  
статистика.



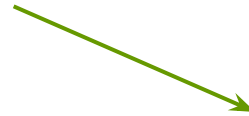
**Данные** – результаты некоторого количества измерений какой-либо ПЕРЕМЕННОЙ (переменных) – variable. Например:  
- вес, длина тела, пол, окрас, температура .....

Статистика – инструмент для количественного анализа и интерпретации данных

Статистический анализ данных



Описательная статистика  
descriptive statistics



Индуктивная статистика  
inferential statistics

# ДАННЫЕ

## Качественные

nominal

(их нельзя выстроить в последовательность)

## Ранговые

ordinal

(качественные, но могут быть упорядочены; размер интервалов на шкале неодинаковый)

## Количественные

шкала

отношений

ratio scale

интервальная

шкала

interval scale

Дискретные

discrete

Непрерывные

continuous

← Потеря информации и точности

### *шкала отношений (ratio scale):*

- размер интервалов на протяжении всей шкалы одинаковый;
- существует реальное нулевое значение.

Примеры: масса тела, размер выводка, объём, температура по Кельвину

### *интервальная шкала (interval scale):*

- размер интервалов на протяжении всей шкалы одинаковый;
- положение нулевой точки выбрано произвольно.

Примеры: температура по Цельсию, время дня, дата

## Непрерывные переменные:

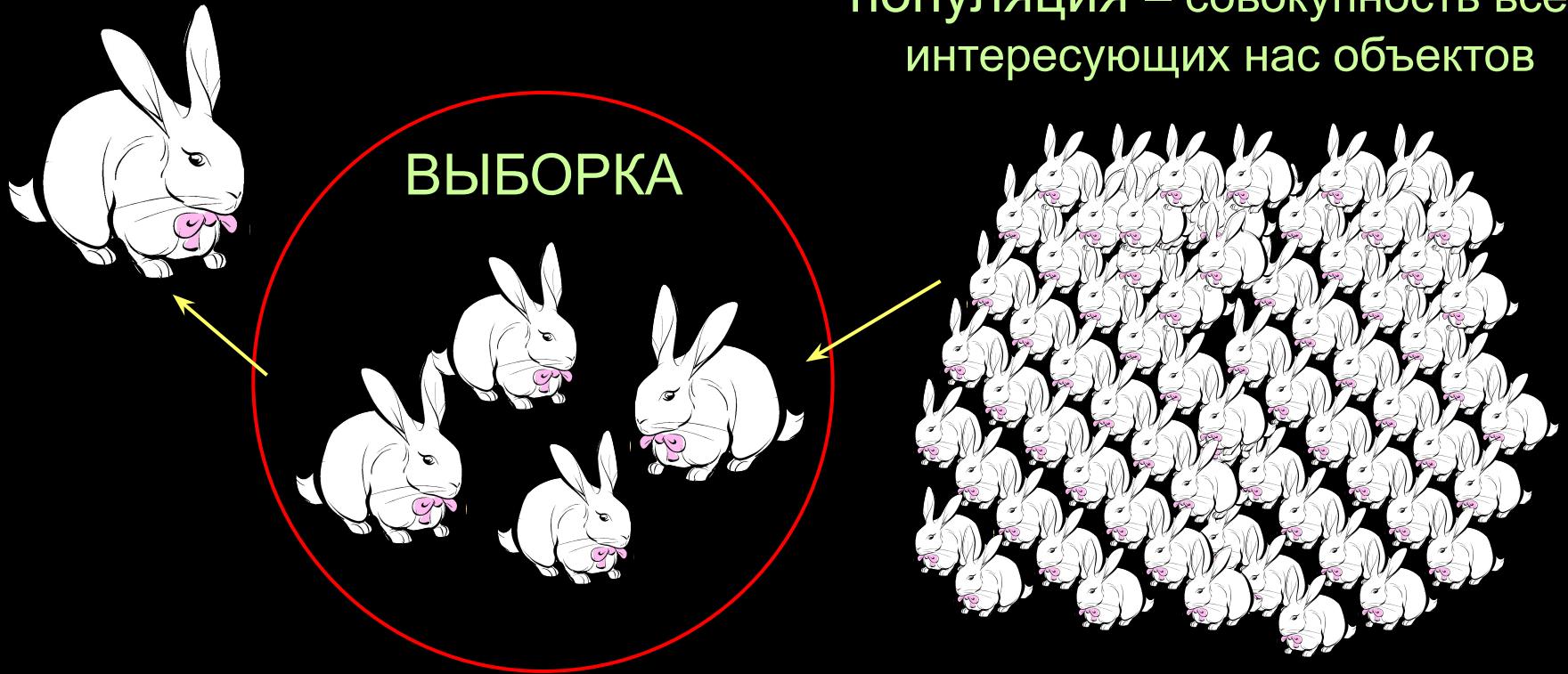
1. Не нужно писать много **знаков после запятой** – количество знаков показывает точность измерения (= ошибку измерения)
2. Если почему-то необходимо **округлить** числа, чётные округляют в меньшую сторону, нечётные – в большую (2.5 в 2, 3.5 в 4);



рост, вес Ани, Тани и Мани

наблюдение

ПОПУЛЯЦИЯ – совокупность всех  
интересующих нас объектов



**Описательная статистика: ОПИСЫВАЕМ ВЫБОРКУ**

**Индуктивная статистика** : на основе свойств выборки (параметров выборки) делаем заключения о **СВОЙСТВАХ ПОПУЛЯЦИИ.**

## Три основные концепции в анализе данных:

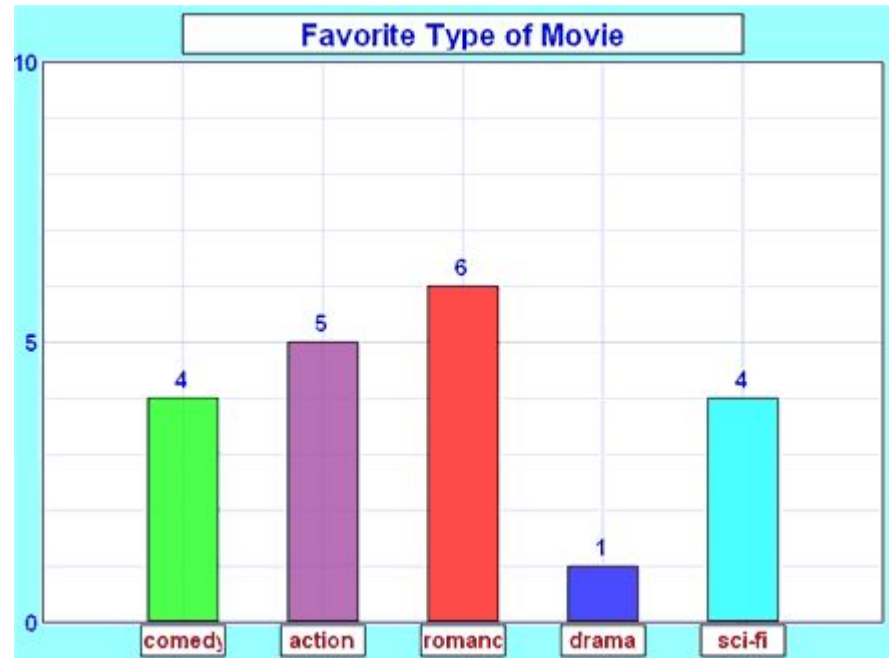
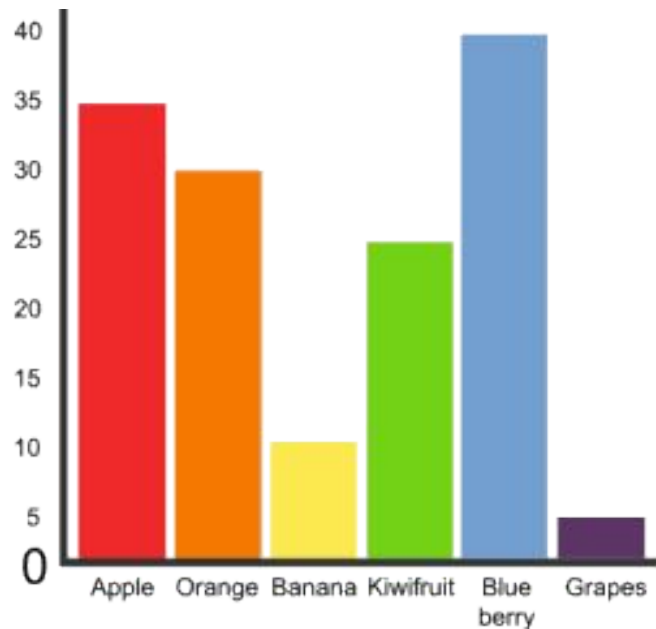
1. Что такое **РАСПРЕДЕЛЕНИЕ** переменной и как его описывать
2. Что такое распределение **ВЫБОРОЧНЫХ СРЕДНИХ** и как оно связано с распределением переменной
3. Что такое **СТАТИСТИКА КРИТЕРИЯ**

*Необходимо для обдумывания и обсуждения данных*



**Частотное распределение переменной** (frequency distribution) – это соответствие между значениями переменной и их вероятностями (на практике – количеством таких значений в выборке)

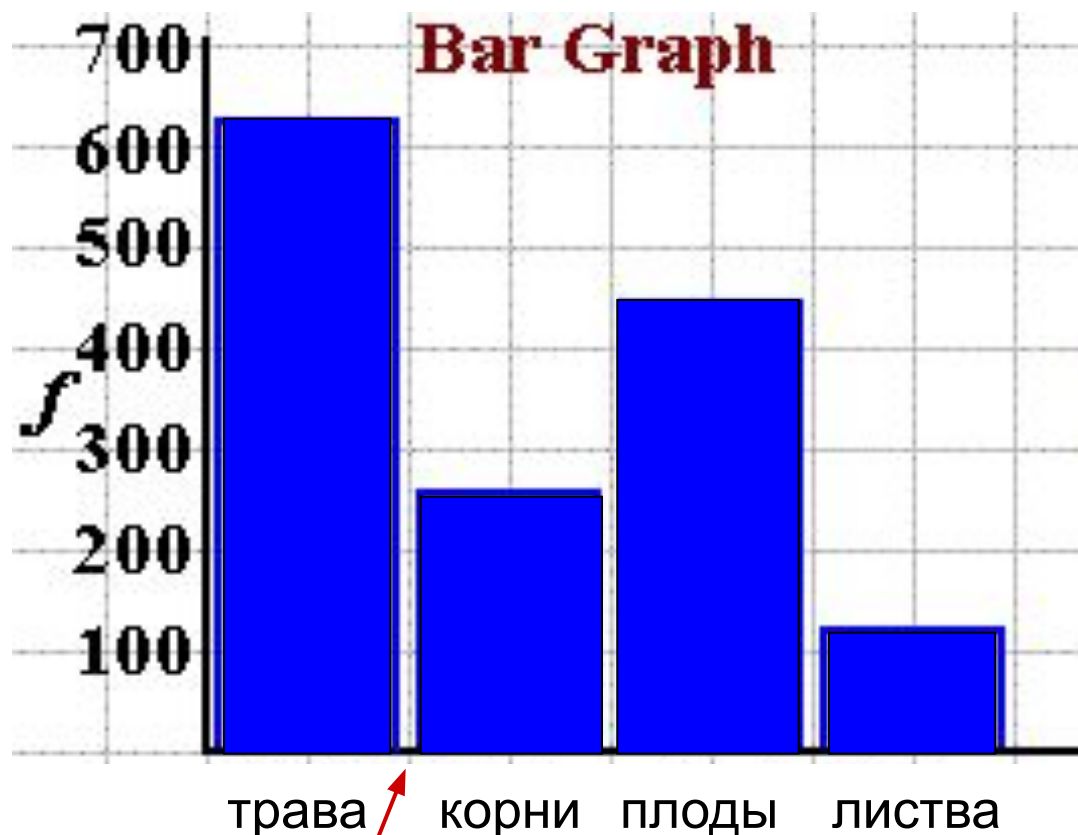
Можно представить в виде таблички или картинки.





## Частотное распределение переменной (frequency distribution)

Картинка распределения **качественных** или **ранговых** переменных (**bar graph**). В русском языке обозначается словом «гистограмма» (не совсем верно).

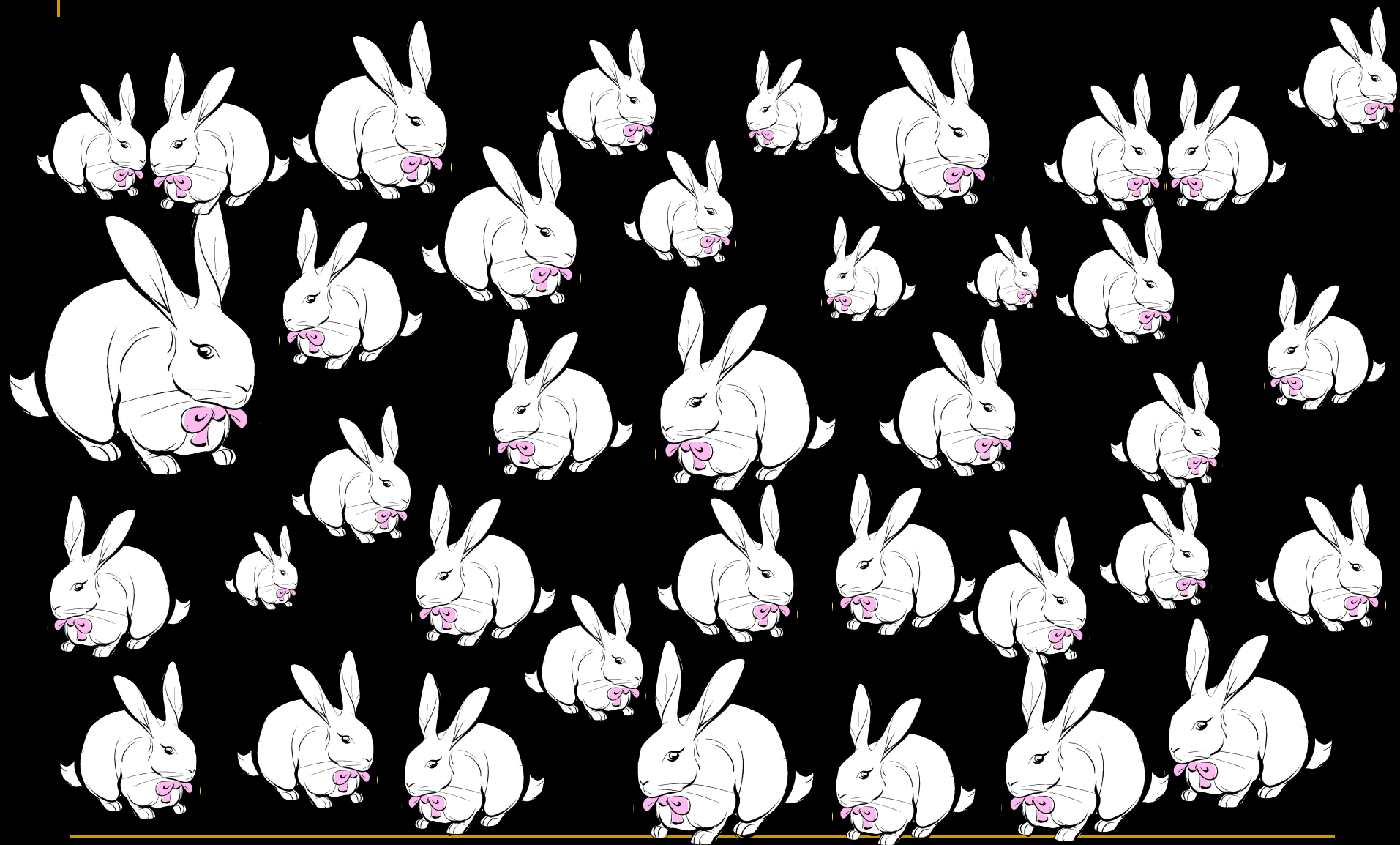


промежутки между  
столбиками

*Виды пищи*

Оставим на некоторое время качественные и ранговые переменные и обратимся только к **КОЛИЧЕСТВЕННЫМ**

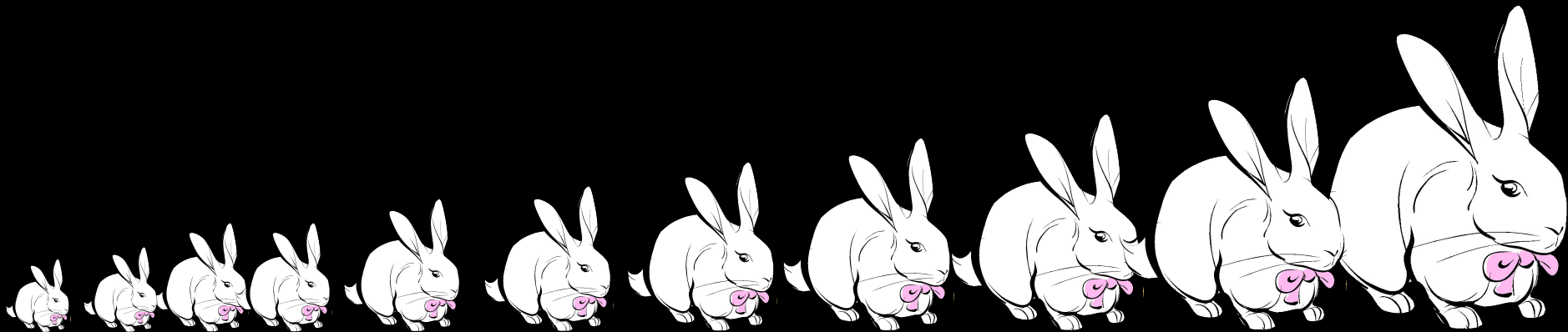
# Частотное распределение переменной (frequency distribution)



Взвешиваем  $N$  кроликов

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

1. Упорядочим по возрастанию значения переменной (выстроим кроликов от меньшего к большему);
2. разобьём их на **группы** по равным интервалам.



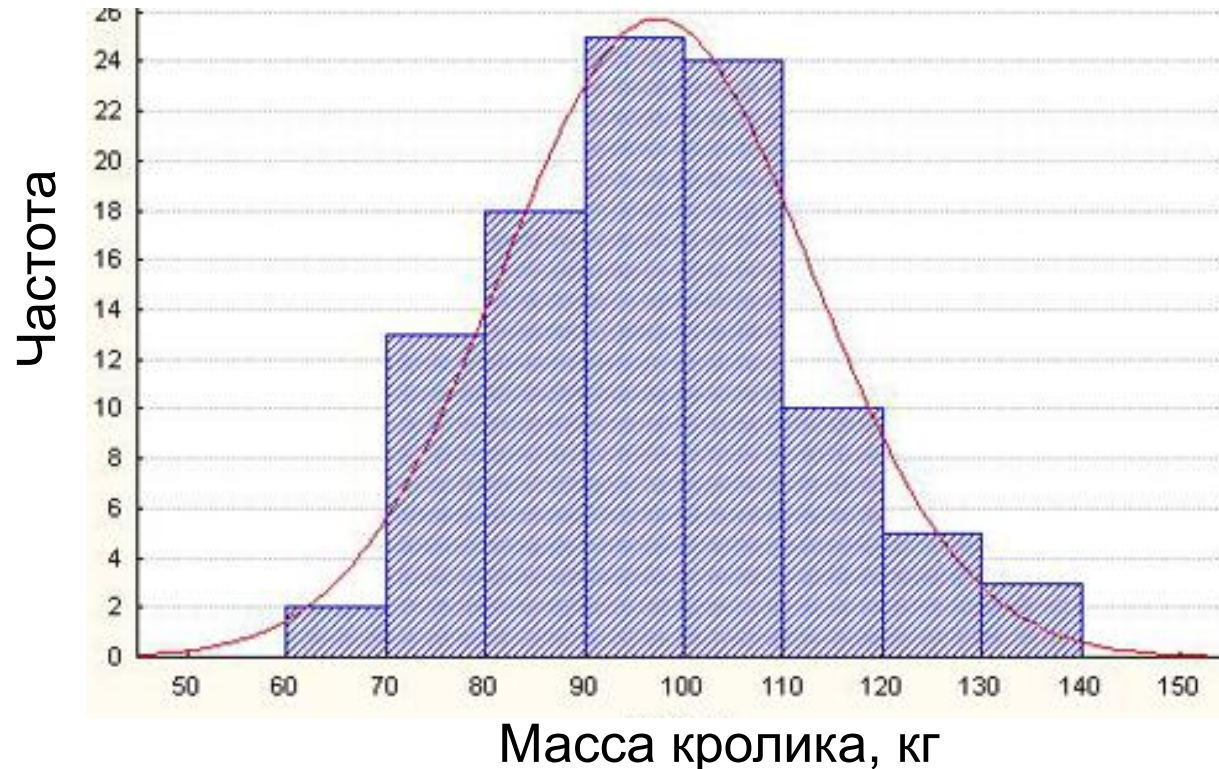
# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

**Частота** – то, сколько раз встретилось данное значение переменной

**Гистограмма** – графическое представление частотного распределения, разбитого по интервалам, где высота столбика отражает **ЧАСТОТУ**

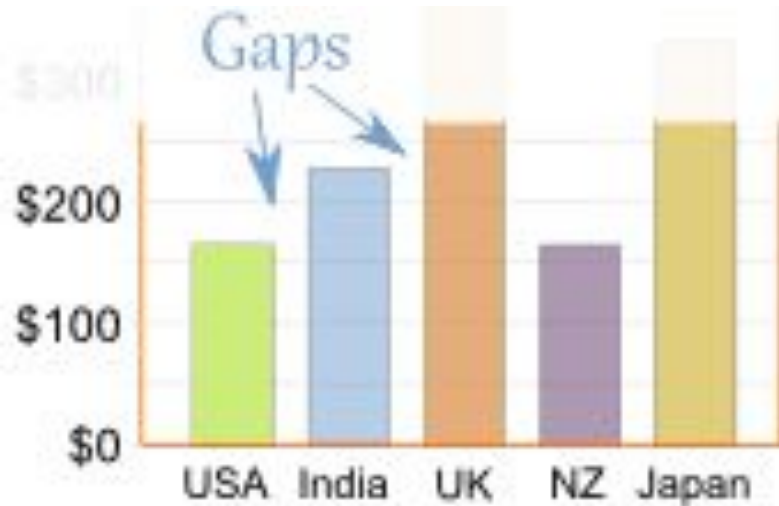
Интервалы должны быть:

- одного размера,
- не должны иметь общих точек,
- для биологических данных – **10-20** интервалов



Полигон частот (frequency polygon)

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)



← Categories →

Bar Graph

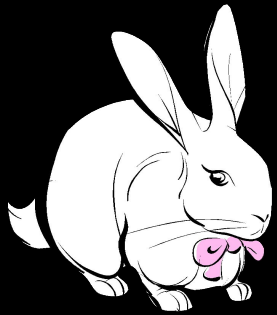


← Number Ranges →

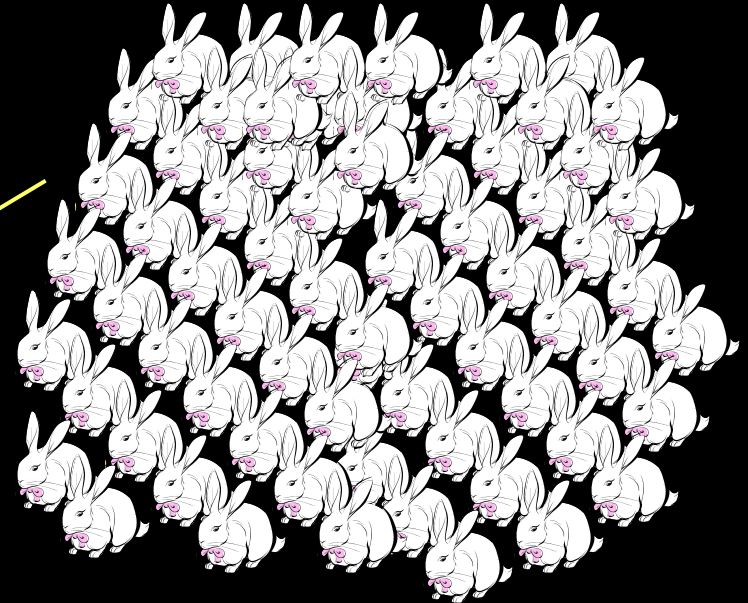
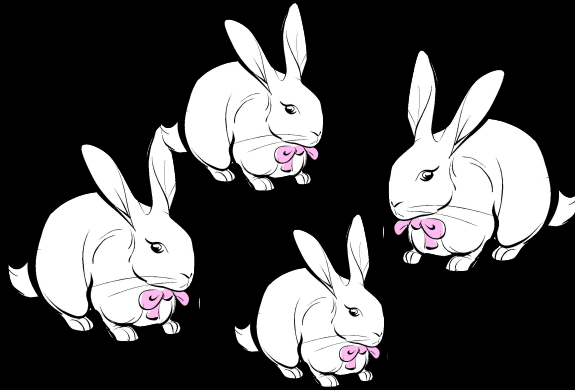
Histogram

наблюдение

ПОПУЛЯЦИЯ – совокупность всех  
интересующих нас объектов



ВЫБОРКА

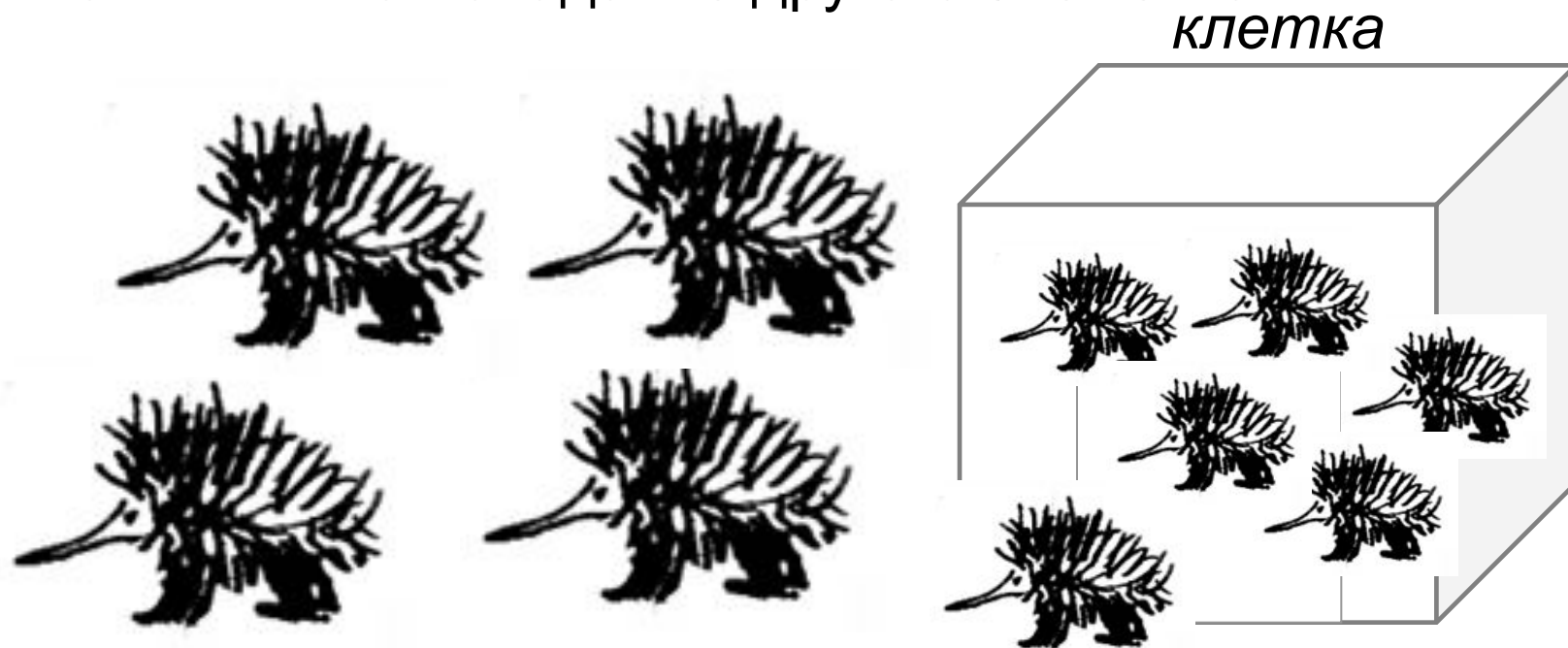


Популяция может быть воображаемой (гипотетической).



Выборка должна быть **РЕПРЕЗЕНТАТИВНОЙ**, т.е. её свойства должны отражать свойства популяции.

Для этого она должна быть **СЛУЧАЙНОЙ** (random) – т.е., все особи в популяции должны иметь одинаковые шансы попасть в неё, и попадание в выборку одного элемента не должно влиять на попадание другого элемента.



**Пример:** если в одну группу поместить зверьков, которые первыми вышли из клетки, а в другую – тех, кто в ней остался, выборки будут неслучайными

## Как описать частотное распределение переменной?

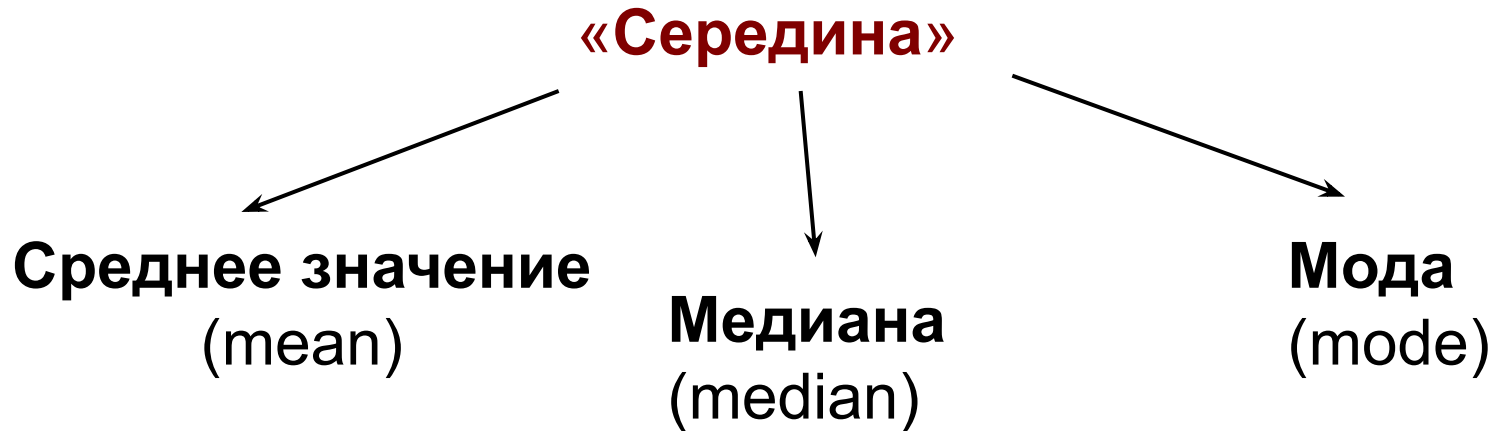
Три **ОСНОВНЫЕ ХАРАКТЕРИСТИКИ**, которыми можно почти полностью описать большинство распределений

1. «**Середина**» распределения;
2. «**Ширина**» распределения;
3. **Форма** распределения

Речь идёт не только о количественных данных, но и о качественных



## «Середина» распределения

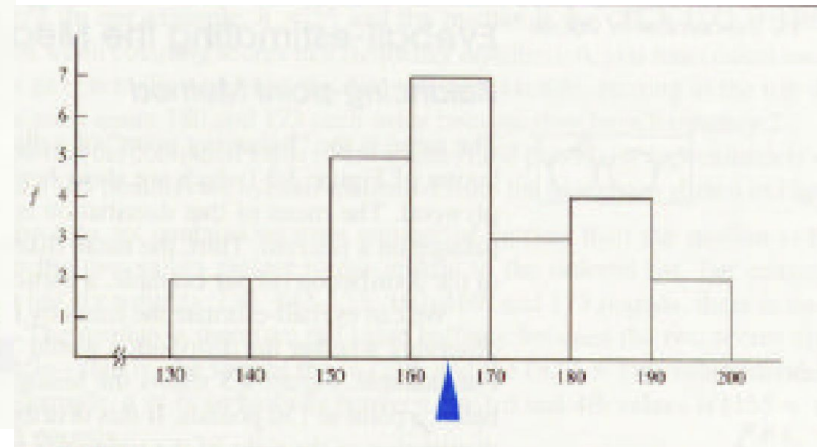
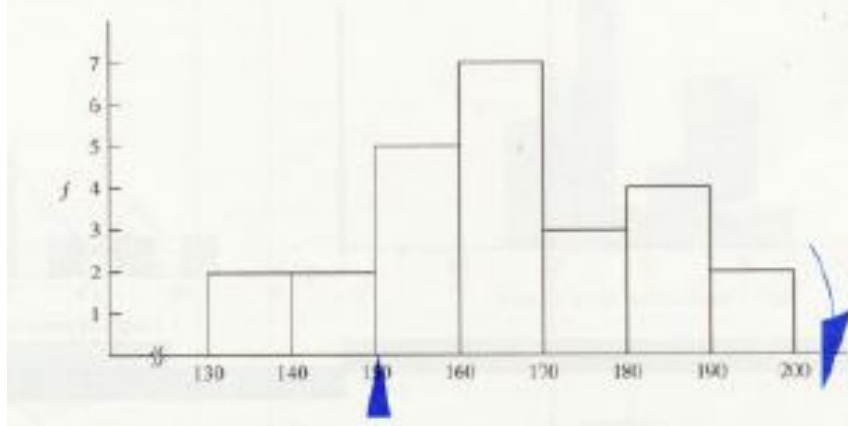


Все они могут служить оценками популяционного среднего.

Среднее в выборке – наиболее эффективная и **несмещённая** оценка.

# Частотное распределение переменной (frequency distribution) «Середина» распределения

**Среднее значение** – сумма всех значений переменной, делённая на количество значений



\*«balancing point» method

Среднее для **выборки**

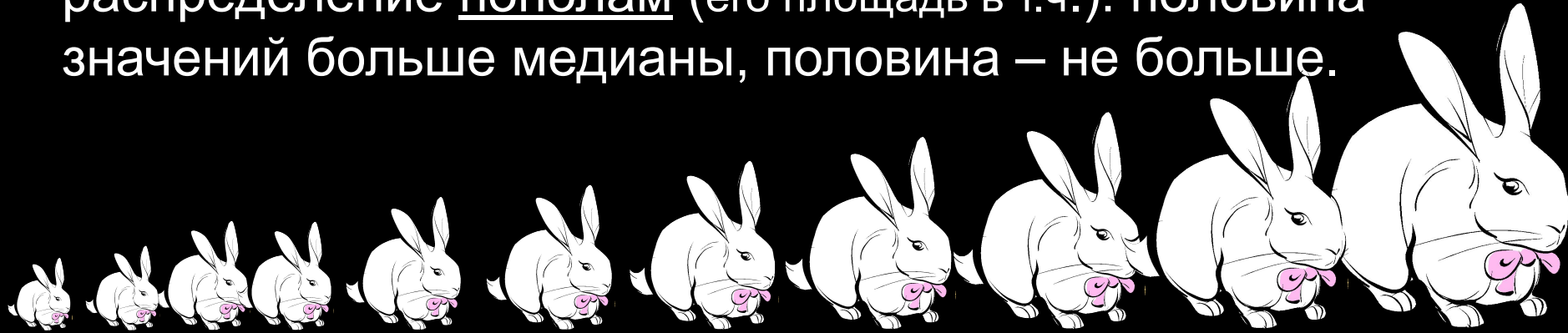
$$\bar{X} = \frac{\sum_i X_i}{n}$$

Среднее для **популяции**

$$\mu = \frac{\Sigma X}{N}$$

# Частотное распределение переменной (frequency distribution) «Середина» распределения

**Медиана** (median) – значение, которое делит распределение пополам (его площадь в т.ч.): половина значений больше медианы, половина – не больше.



Медиана

Имеет смысл не только для **количественных** переменных, но и для **ранговых!** (не для качественных).

## Частотное распределение переменной (frequency distribution)

- ✓ Если распределение не симметричное, медиана лучше характеризует центр распределения.
- ✓ она содержит меньше информации, чем среднее (определяется только рангом измерений, а не их значениями)
- ✓ но зато она не чувствительна к «аутлаерам» и может применяться даже в случае, если не для всех особей измерения точные.

Распределение можно поделить не только на ДВЕ равные части, но и на:

- ✓ **четыре** (значения, стоящие на границах - квартили);
- ✓ восемь (... октили);
- ✓ **сто** (... процентили);
- ✓ **N** (... квантили).

## Частотное распределение переменной (frequency distribution)

**Квартили** (quartiles) делят распределение на четыре части так, что в каждой из них оказывается поровну значений (2-я квартиль = медиана).

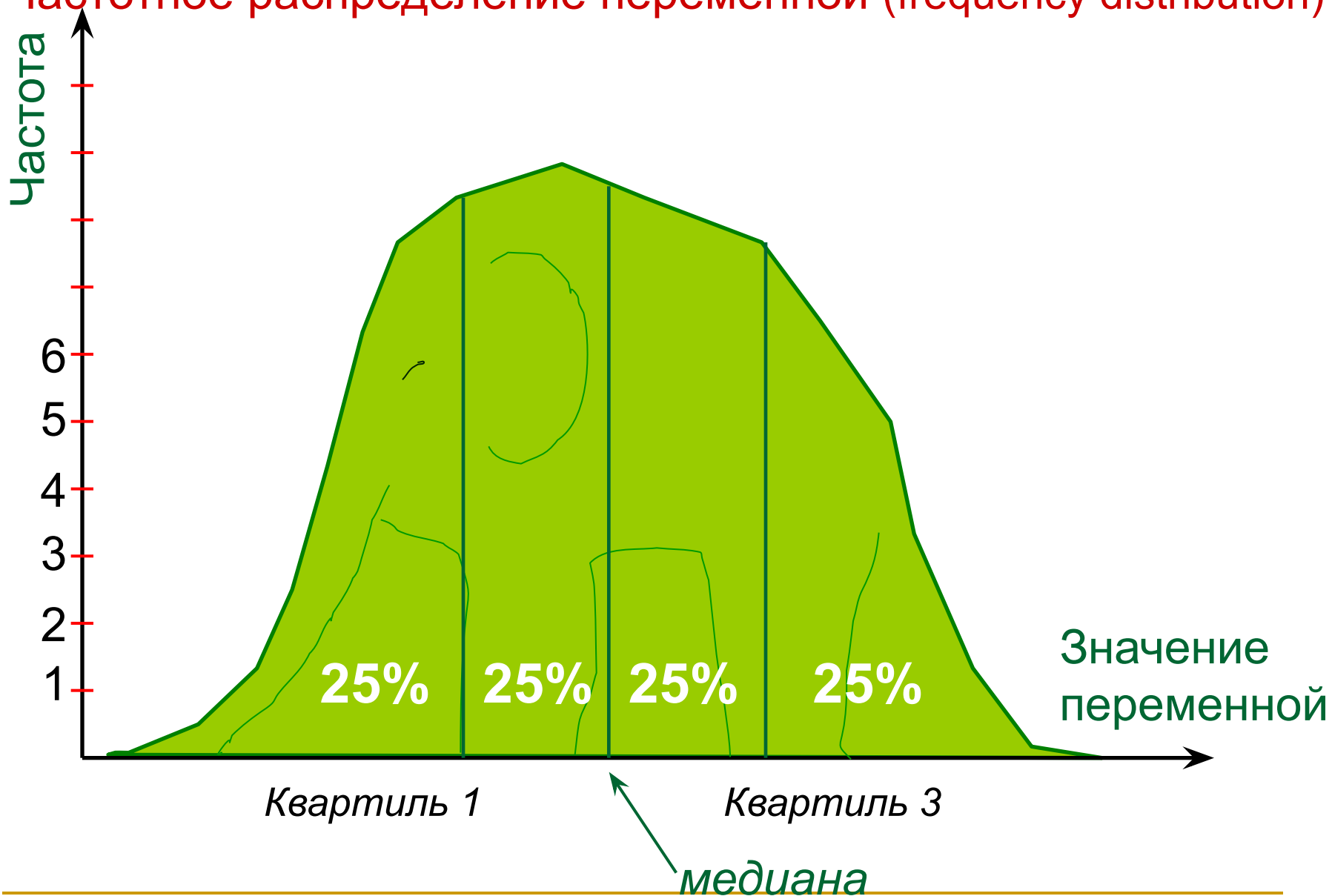
1-я квартиль = 25% процентиль

3-я квартиль = 75% процентиль

**Интерквартильный размах** – разница между третьей и первой квартилями.

---

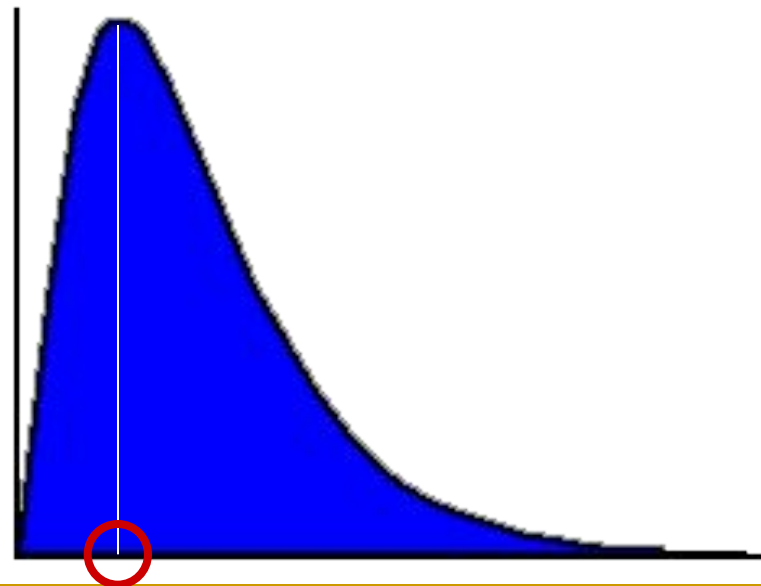
# Частотное распределение переменной (frequency distribution)



# Частотное распределение переменной (frequency distribution) «Середина» распределения

**Мода** (mode) – наиболее часто встречающееся значение

Существует не только для количественных, но и для ранговых, и для качественных переменных



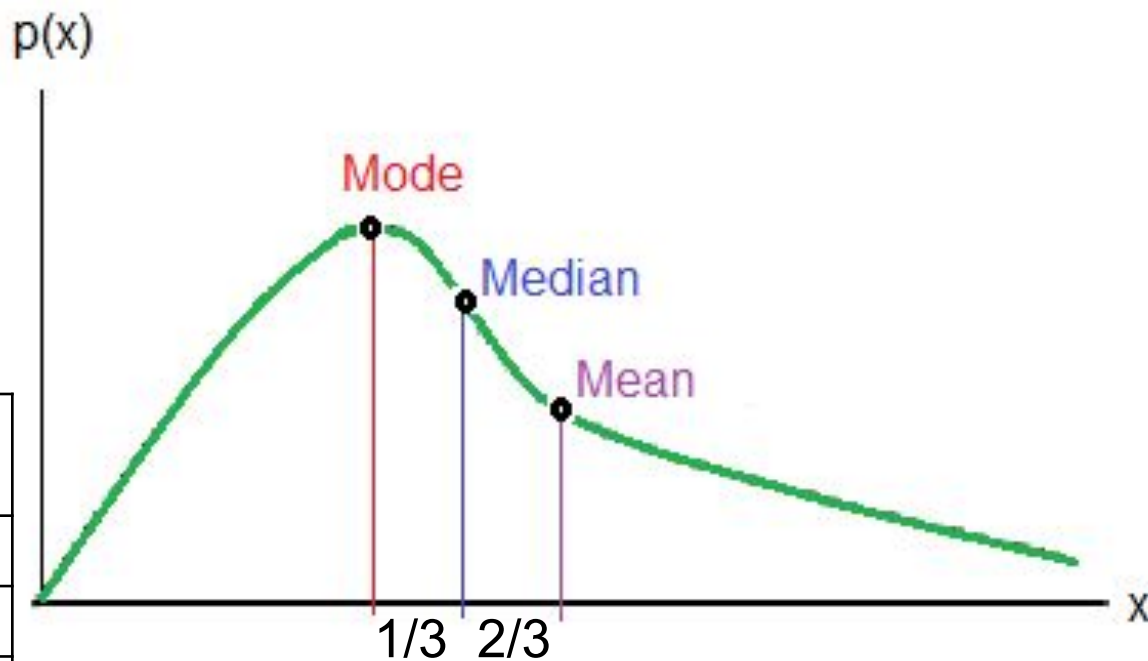
В первую очередь биолога интересует **количество мод** в распределении, а не мода как таковая

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## «Середина» распределения

Мода, медиана и среднее СОВПАДАЮТ для симметричного унимодального распределения

ЗАРПЛАТА, \$	ЧАСТОТА
200000	1
20000	1
19000	1
14000	3



К появлению перегиба чувствительнее всего среднее значение



# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

«Ширина» распределения = Разброс\*

**Размах**  
(range)

**Стандартное  
отклонение**  
(standard deviation)

**Дисперсия**  
(variance)

**Размах** (range) – разность между максимальным и минимальным значениями =  $X_n - X_1$

Хорош тем, что легко считается и имеет «биологический смысл».

Плох тем, что зависит лишь от 2-х точек из распределения. Недооценивает истинный размах в популяции. Если в статье приводится размах, следует привести ещё какую-нибудь характеристику разброса.

\* Это лишь основные параметры разброса

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## Разброс распределения

## Стандартное отклонение (standard deviation)

Для **выборки**:

$$s = \sqrt{\frac{\sum_i (X_i - \bar{X})^2}{n-1}}$$

Поправка на то, что в выборке разброс всегда будет меньше, чем во всей популяции

Для популяции:

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_i (x_i - \mu)^2}{n}}$$

Сумма квадратов  
(*sum of squares = SS*)

Стандартное отклонение зависит от всех значений переменной.

Измеряется в тех же единицах, что и переменная!

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## Разброс распределения

### Дисперсия (variance)

Для **выборки**:

$$s^2 = \frac{\sum_i (X_i - \bar{X})^2}{n - 1}$$

Для популяции:

$$\sigma^2 = \frac{\sum_i (x_i - \mu)^2}{n}$$

Равна стандартному отклонению в квадрате и содержит почти ту же информацию; измеряется в единицах переменной, возведённых в квадрат (что не всегда удобно).

Дисперсия используется скорее в различных статистических тестах, а не в описательной статистике

---

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## Разброс распределения

**Коэффициент вариации**  
(Coefficient of variation)

$$CV = \frac{s \cdot 100}{\bar{X}}$$

Даёт понять, насколько на самом деле велик разброс в данных, независимо от масштаба измерений.

Не годится для данных, измеренных по интервальной шкале (температура, время и пр.)



## Параметры разброса для качественных данных: Индексы разнообразия (*indices of diversity*)

Показывают, насколько равномерно данные распределены по категориям. Разнообразие считается высоким, когда распределение более-менее равномерное, и низким, когда превалирует 1-2 категории

### Индекс Шеннона-Винера

$$H = -\sum_{i=1}^k p_i \log p_i$$

$p$  = доля объектов в той или иной категории;  
 $k$  – число категорий.

$$J = \frac{H}{\log k} \quad \text{Нормированный индекс Шеннона (} \in [0;1] \text{)}$$

---

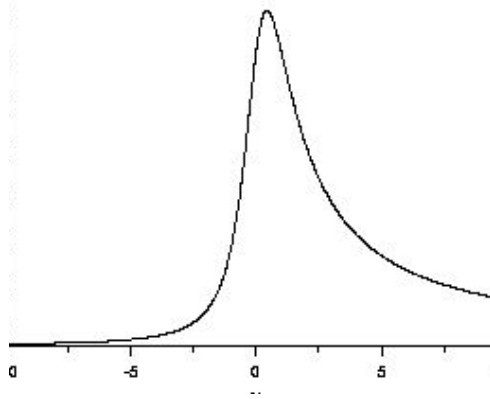
Этих индексов много для разных целей; это показатели **ОПИСАТЕЛЬНОЙ** статистики!

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

Как описать непрерывное распределение?

1. По количеству «максимумов» (мод):

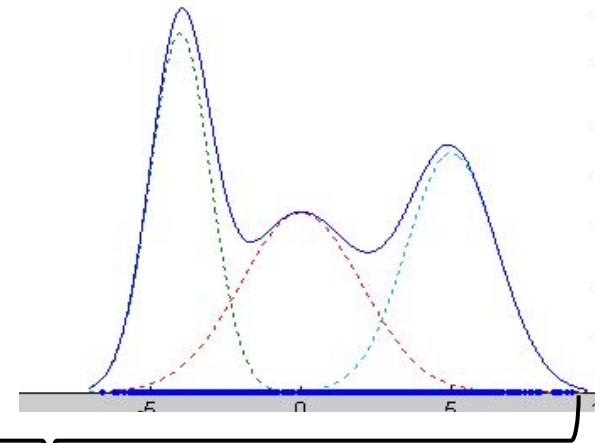
унимодальное



бимодальное



мультимодальное



обычно возникают, если популяция имеет естественные обособленные подгруппы

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

Как описать непрерывное распределение?

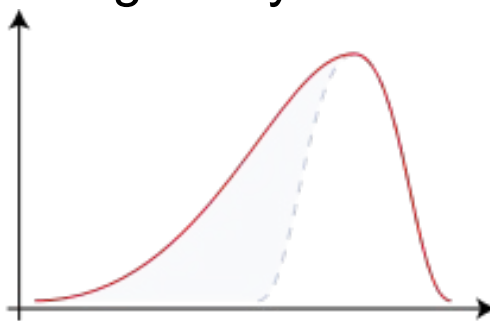
2. По признаку симметрии:

Симметричное



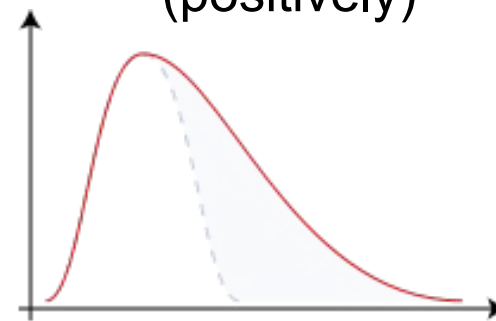
Скошенное (skewed)

влево  
negatively



Negative Skew

вправо  
(positively)



Positive Skew

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

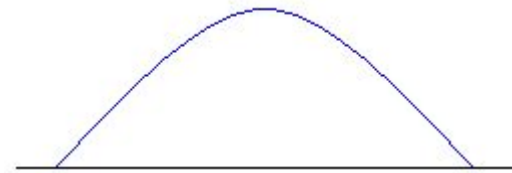
Как описать непрерывное распределение?

3. распределение

асимптотическое



не асимптотическое



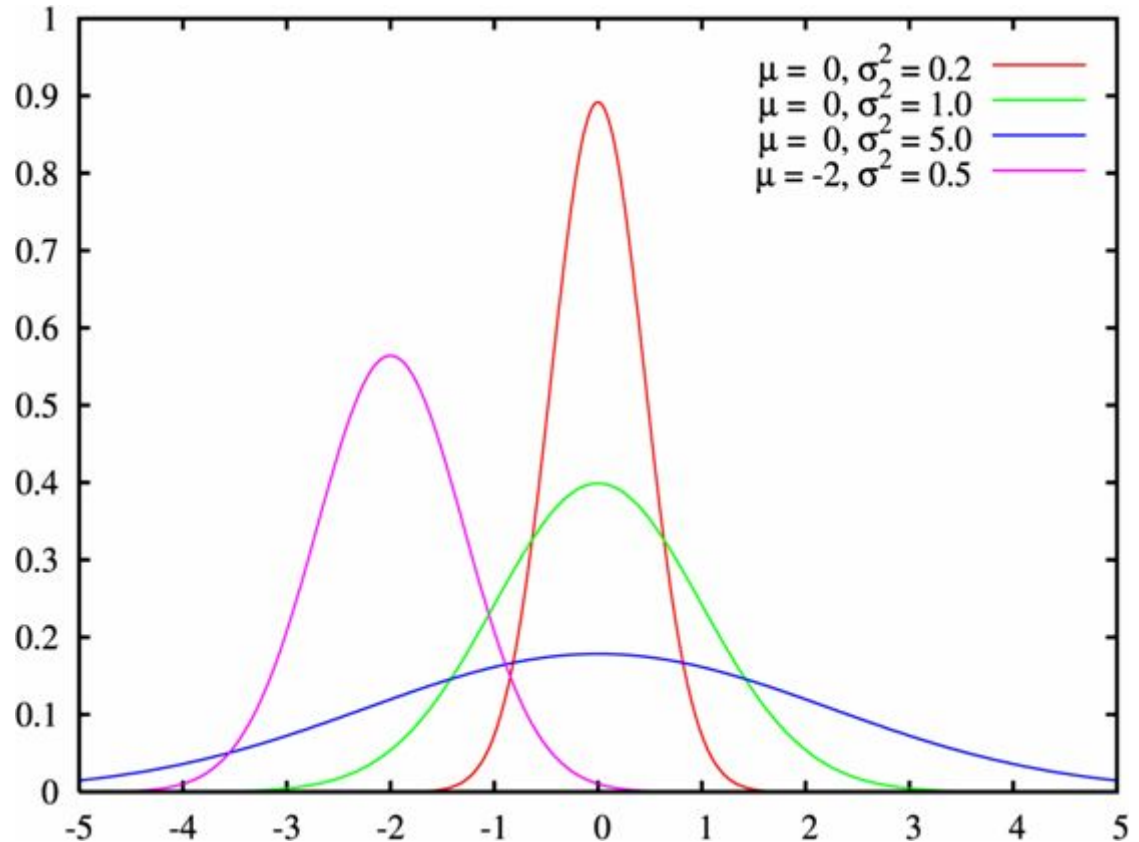


# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## Нормальное распределение (Гауссово): первое знакомство

- ✓ Унимодальное
- ✓ Симметричное
- ✓ Асимптотическое

Это  
непрерывное  
распределение



Высота деревьев, масса тела новорожденных, IQ, скорость прохождения лабиринта крысами и многие, многие другие переменные

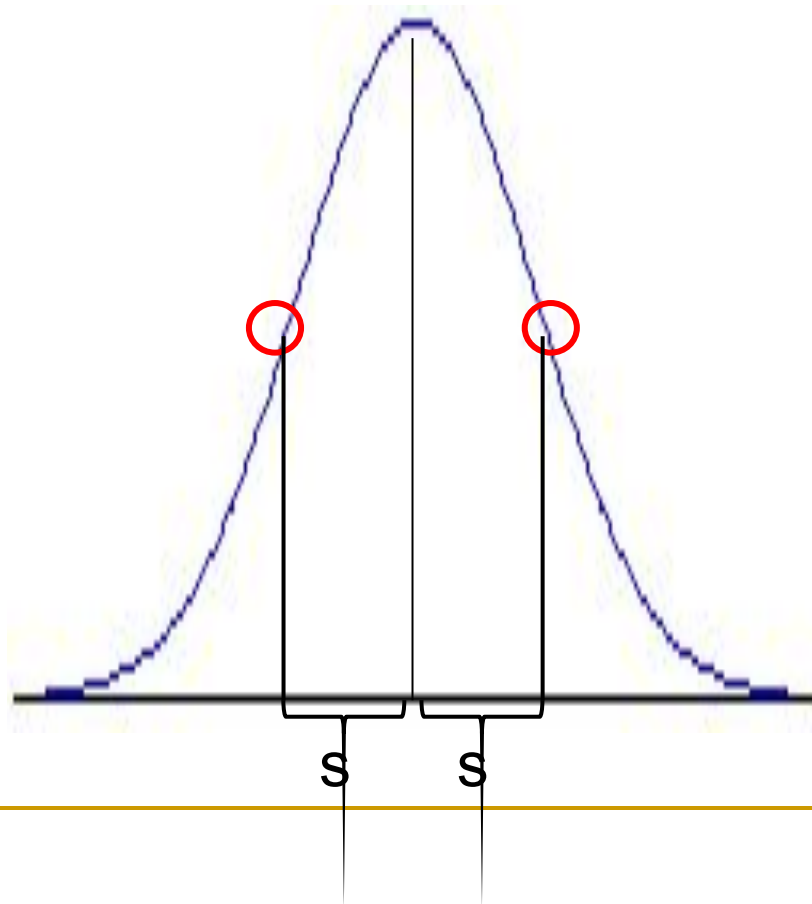
Название в честь Гаусса не совсем справедливо – первым его описал вовсе не он. Симметрия и эксцесс.

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## Разброс распределения

**Стандартное отклонение** (standard deviation):

для нормального распределения = дистанции от среднего значения до каждой из точек перегиба

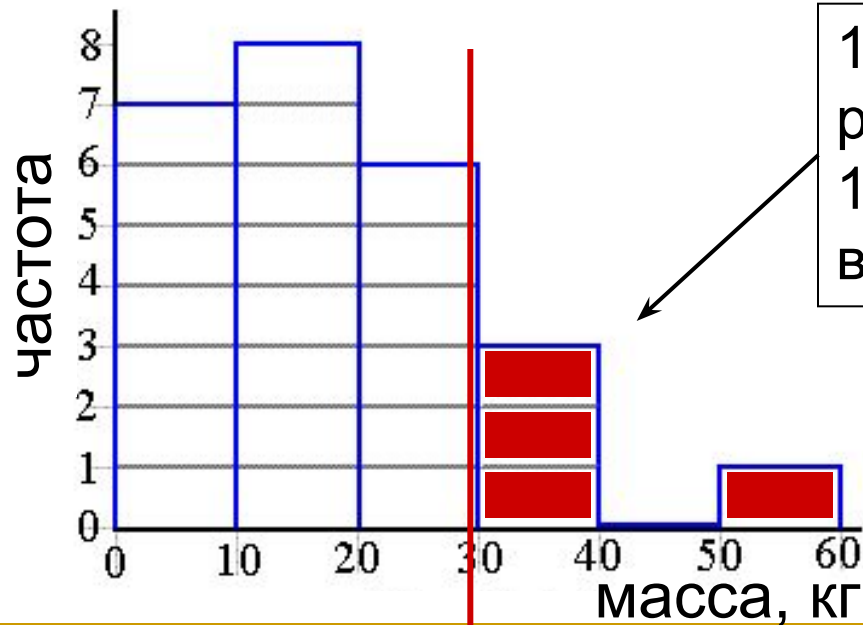


# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## «Площадь распределения»

Площадь, которую занимает график распределения, соответствует количеству измерений в выборке.

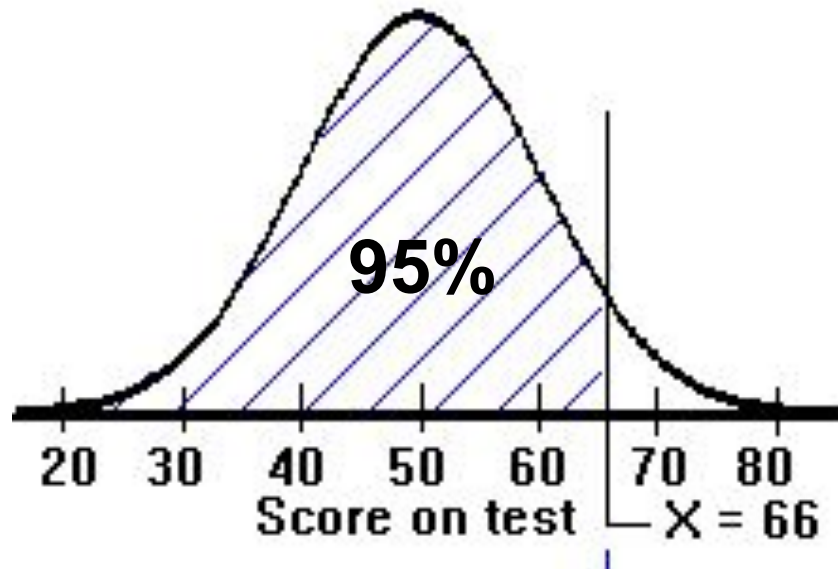
Отрезая часть распределения на графике, мы отделяем эквивалентную часть от выборки



# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## Процентили и z-оценка

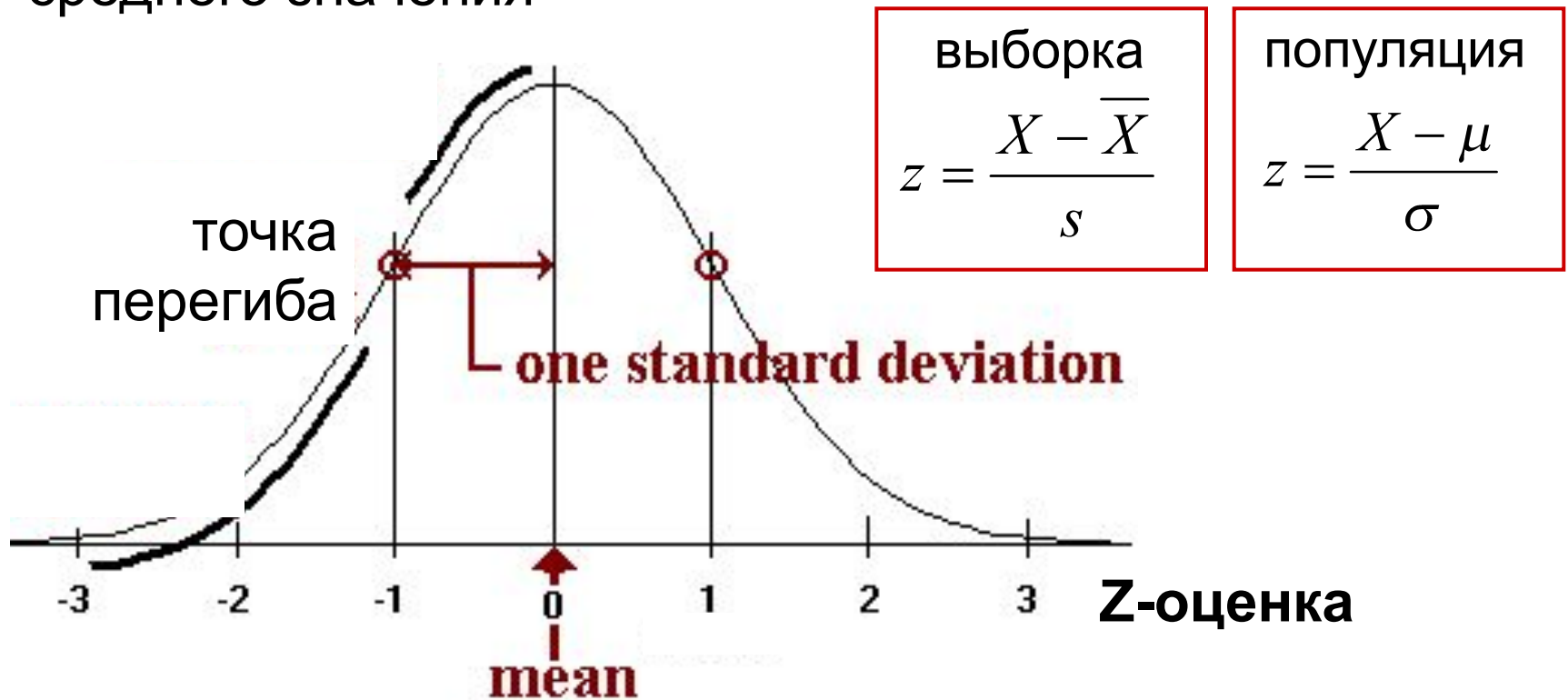
**95% процентиль** – значение переменной, левее которого находится 95% значений переменной



# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## Процентили и z-оценка

**Z-оценка** (z-scores) – переменная, соответствующая количеству стандартных отклонений относительно среднего значения



# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## Площадь нормального распределения

Нормальное распределение определяется лишь 2-мя параметрами –  $\mu$  и  $\sigma$ .

$$f = \frac{1}{\sigma \sqrt{2\pi}} e^{-\frac{1}{2} \left( \frac{X - \mu}{\sigma} \right)^2}$$

Необыкновенное свойство:

Относительные площади под участками нормального распределения всегда одинаковы!

# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## Площадь нормального распределения

Откладывая от среднего значения стандартное отклонение (в ту или другую сторону) мы всегда отрезаем строго определённую долю популяции, приблизительно:

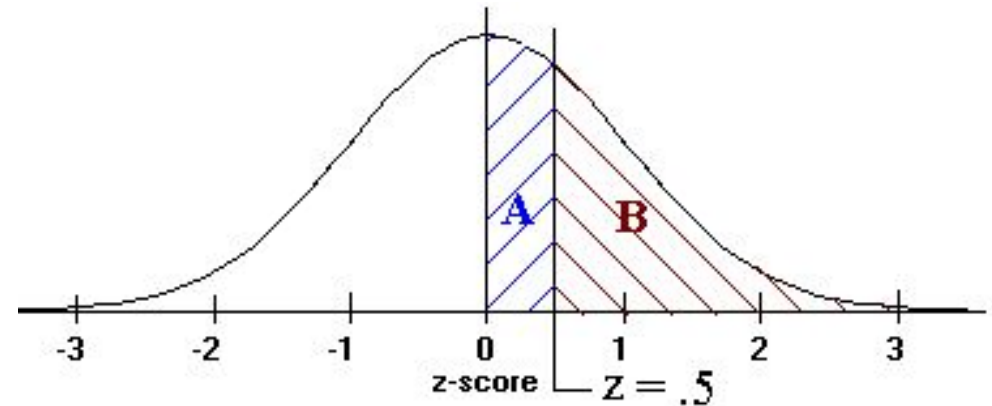
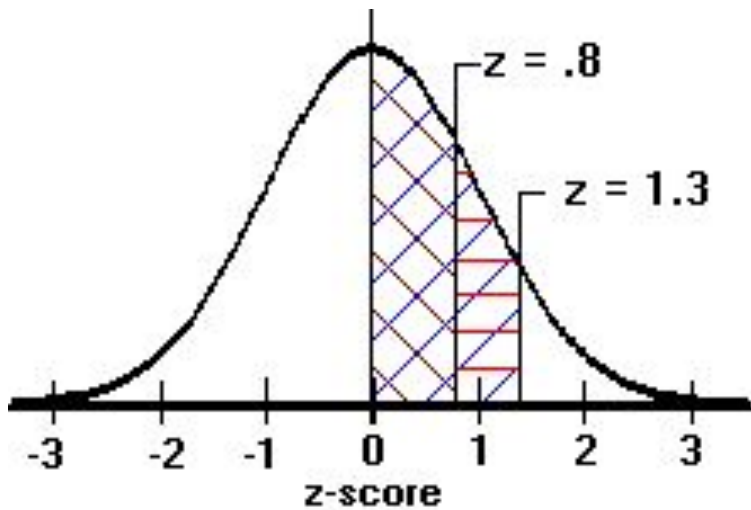
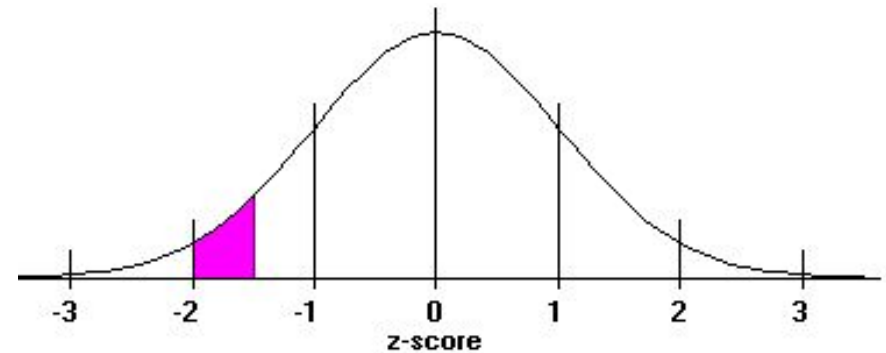
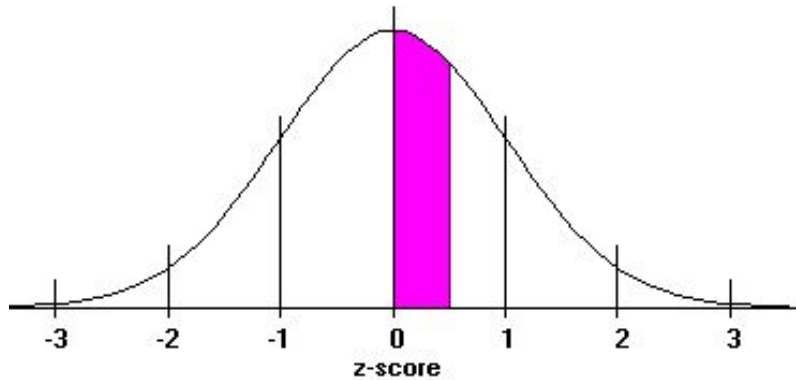


(количество стандартных отклонений)

Пример с IQ ( $\mu=100$ ,  $\sigma=15$ )

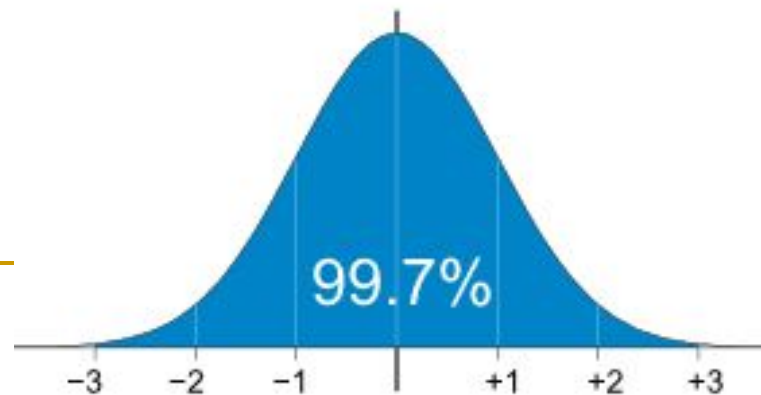
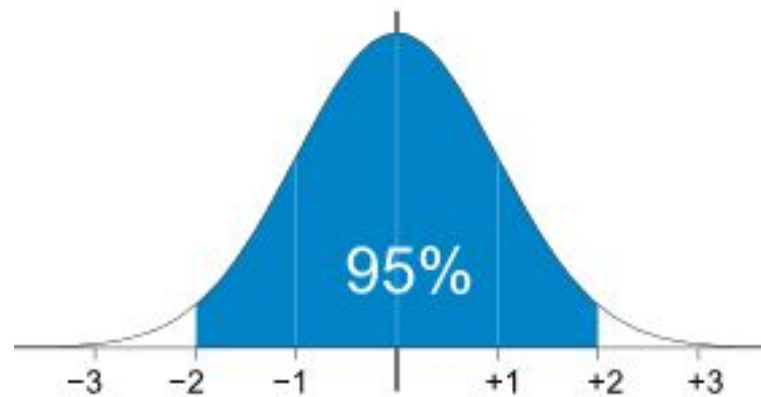
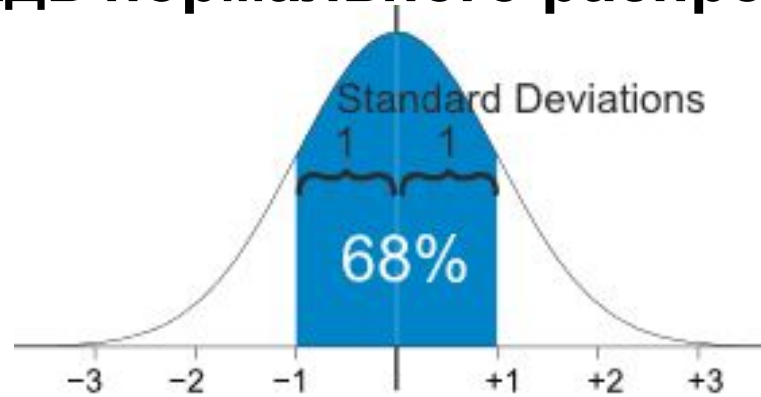
# Частотное распределение переменной (frequency distribution)

## Площадь нормального распределения





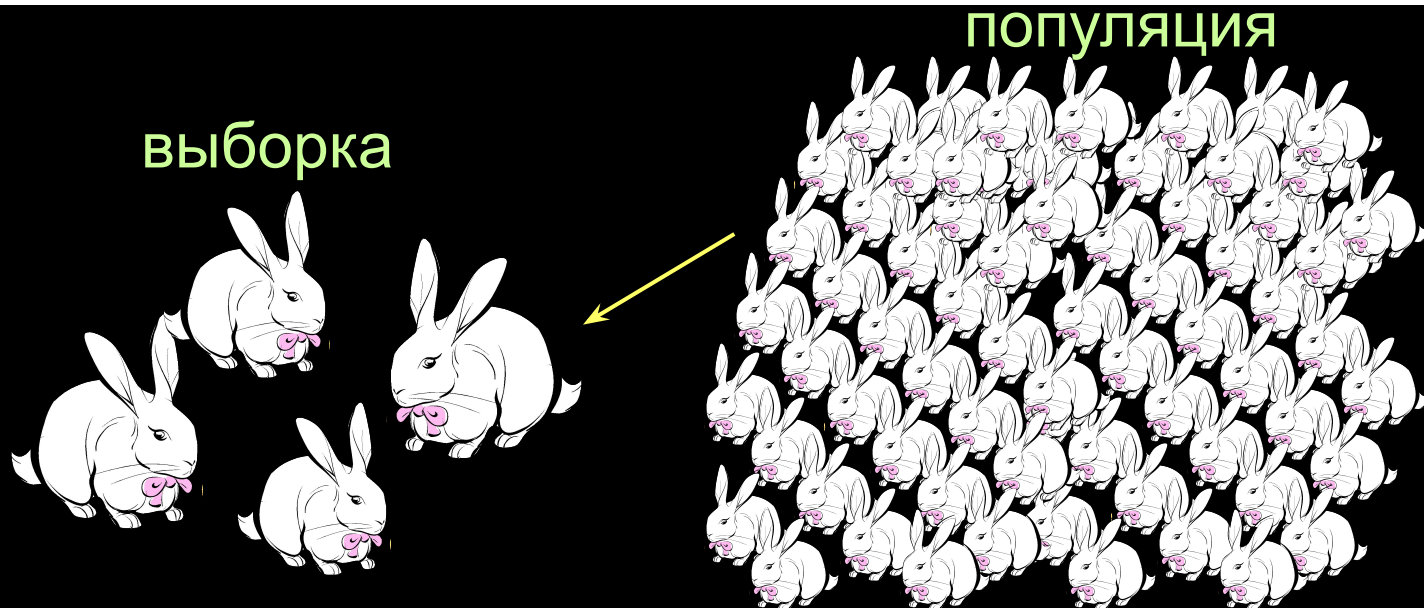
# Площадь нормального распределения



# Распределение выборочных средних (sampling distribution of the means)

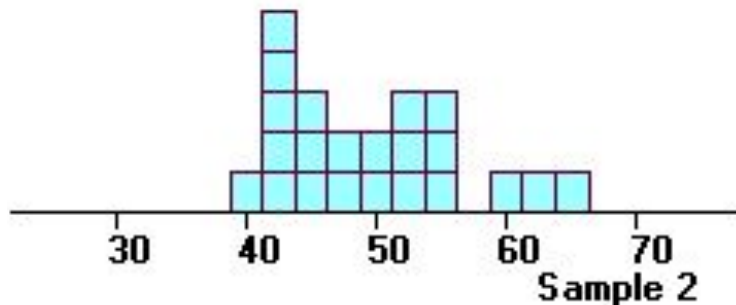
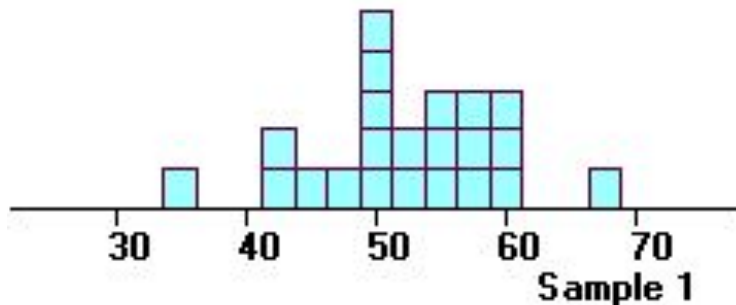
## Три основные концепции в анализе данных:

1. Что такое **РАСПРЕДЕЛЕНИЕ** переменной и как его описывать
2. Что такое распределение **ВЫБОРОЧНЫХ СРЕДНИХ** и как оно связано с распределением переменной
3. Что такое **СТАТИСТИКА КРИТЕРИЯ**



## Распределение выборочных средних (sampling distribution of the means)

Ещё раз центральный статистический вопрос: что мы можем сказать обо всей ПОПУЛЯЦИИ, если всё, что у нас есть, это лишь ВЫБОРКА из неё?



.....

На 1-м курсе института 25 групп по 22 студента.

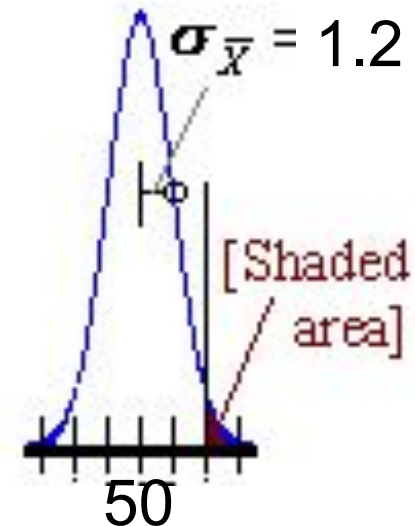
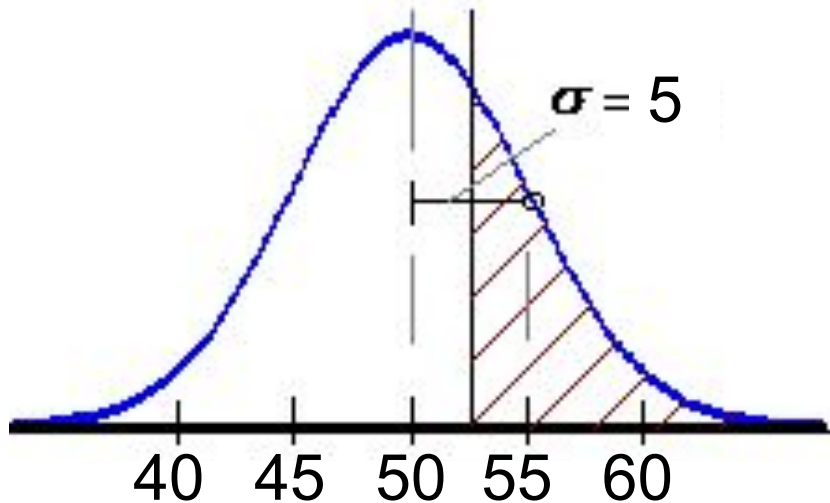
Средняя масса студента –  $\mu=50$  кг,  $\sigma = 4$  кг.

Посчитаем средние массы для каждой группы!

Форма распределений маленьких выборок не обязательно должна удовлетворять критериям нормального распределения.

## Распределение выборочных средних (sampling distribution of the means)

Мы посчитали средние массы студентов в КАЖДОЙ группе, и теперь построим **распределение** из этих СРЕДНИХ значений!



Оно будет намного УЖЕ распределения всех студентов 1-го курса, и УЖЕ, чем каждое из распределений из отдельных групп

Это и будет **распределение выборочных средних** (sampling distribution of the means)

Пример про бутылки с кока-колой

# Распределение выборочных средних (sampling distribution of the means)

	<u>Популяция</u> (1-й курс)		<u>Выборка</u> (группа)		Распределение выборочных средних
среднее	$\mu$	$\approx$	$\bar{X}$	$\approx$	$\mu_{\bar{X}}$
стандартное отклонение	$\sigma$	$\approx$	$s$	$\gg$	$\sigma_{\bar{X}}$

Стандартная ошибка  
среднего  
(Standard error = SE)

# Распределение выборочных средних (sampling distribution of the means)

## ЦЕНТРАЛЬНАЯ ПРЕДЕЛЬНАЯ ТЕОРЕМА

*Определяет форму, среднее и разброс в распределении выборочных средних*

- **Форма:** с увеличением размера выборок (групп) распределение выборочных средних приближается к нормальному распределению (независимо от формы распределения популяции).
- **Среднее:** среднее значение в распределении средних равно среднему значению в популяции, т.е.,  $\mu_{\bar{X}} = \mu$
- **Разброс:** распределение выборочных средних уже распределения популяции на  $\sqrt{n}$ , где  $n$  – объём выборки, т.е.

$$SE = \sigma_{\bar{X}} = \frac{\sigma}{\sqrt{n}}$$

Пример с монеткой

# Распределение выборочных средних (sampling distribution of the means)

## Следствие:

если некоторая величина отклоняется от среднего под воздействием слабых, независимых друг от друга факторов, она имеет нормальное распределение. Поэтому оно так широко распространено в природе!



Пример про высоту деревьев в лесу

---

## Распределение выборочных средних (sampling distribution of the means)

У нас есть только одна выборка. Из неё мы получили среднее значение  $\bar{X}$   
*Насколько оно близко среднему значению в популяции ( $\mu$ )?*

**Решим обратную задачу.** Пусть нам известно  $\mu$ , найдём  $\bar{X}$

Мы знаем, что для нормального распределения есть **z-оценка**, значениям которой соответствуют **определённые площади** распределения.

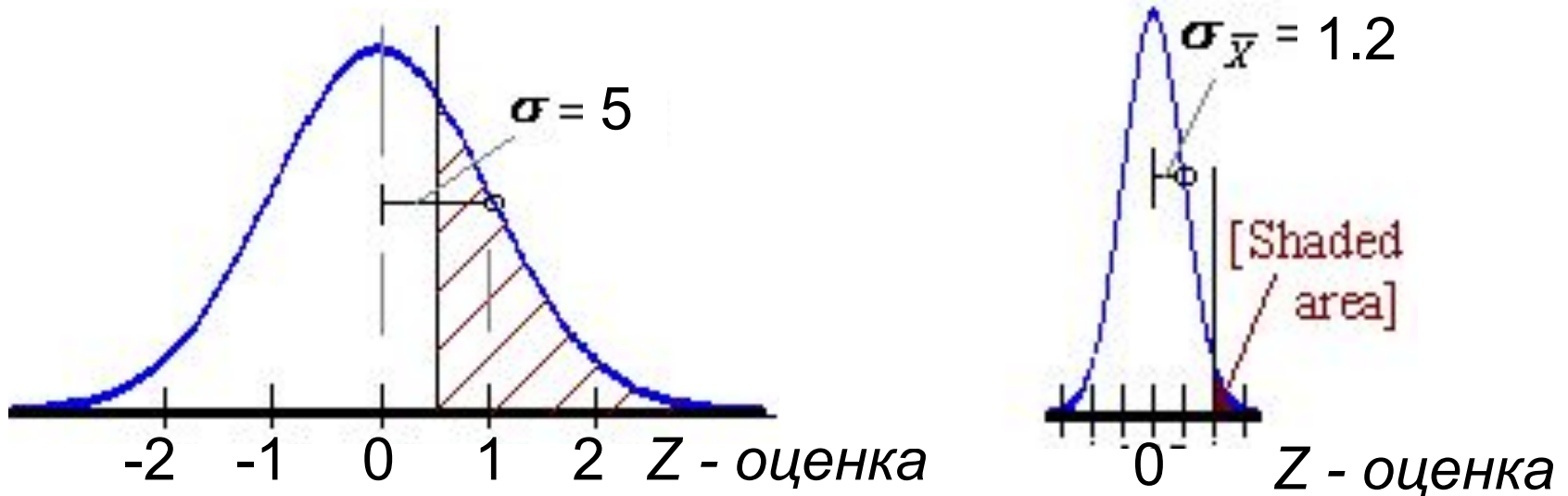
Но мы также знаем, что **выборочные средние** образуют **нормальное** распределение!!

Это значит, что, зная среднее в популяции, мы можем предсказать (с ... вероятностью) интервал, в который попадёт выборочное среднее.

---



## Распределение выборочных средних (sampling distribution of the means)



**Вопрос:** какая часть ОСОБЕЙ имеет массу больше 55 кг?

$$z = \frac{\bar{X} - \mu}{\sigma_{\bar{X}}}$$

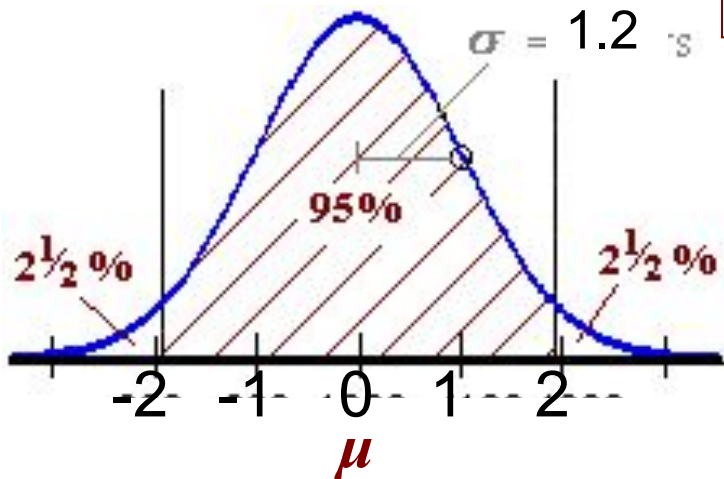
**Другой вопрос:** какая часть ВЫБОРОК имеет СРЕДНЮЮ массу больше 55 кг?

# Оценка параметров популяции на основе свойств выборки

Пусть мы изначально знаем среднюю массу студентов 1-го курса и стандартное отклонение в популяции. Как оценить среднюю массу в одной из групп?

Построим распределение выборочных средних! Вспомним, что оно – **нормальное**, а его среднее значение соответствует среднему в популяции.

Зная стандартное отклонение в нем (=SE!!) можем рассчитать **интервал**, в который попадёт 95% (99%) всех средних масс в группах:



## Оценка параметров популяции на основе свойств выборки

**95% доверительный интервал** (95% confidence interval): интервал значений переменной, который с вероятностью 95% содержит нужный параметр.

Т.е., расстояние от среднего значения в популяции до выборочного среднего для 95% выборок **не больше 1.96 SE**

Вернёмся к исходной задаче:

*Как оценить среднюю массу в популяции, если нам известно среднее в выборке??*

Расстояние от среднего в выборке до (неизвестного) среднего в популяции с вероятностью 95% **не больше 1.96 SE**

$$z_{cv_{0.05}} = 1.96$$

cv – critical value, критическое значение статистики (в данном случае, Z)

## Оценка параметров популяции на основе свойств выборки

**Вопрос:** где расположено  $\mu$ ?

**Ответ:** я точно не знаю, но наиболее вероятно – в пределах  $\pm 2$ -х стандартных ошибок среднего (SE)

$$\bar{X} - z_{cv_{0.05}} SE < \mu < \bar{X} + z_{cv_{0.05}} SE$$

Чем больше уровень достоверности – 99%, 99,9%... (= доверительный уровень) тем ШИРЕ будет интервал

**Вопрос:** где расположено  $\mu$ ?

**Ответ:** я совершенно уверен, что оно лежит в пределах... от  $-\infty$  до  $+\infty$

В примере нам было известно  $\sigma$ , но на практике оно обычно неизвестно!

## Оценка параметров популяции на основе свойств выборки

Мы не знаем стандартное отклонение в популяции, и оцениваем его через стандартное отклонение в выборке – поэтому, доверительный интервал должен быть **ШИРЕ**, чем при известном  $\sigma$ .

Насколько шире? Это будет зависеть от **РАЗМЕРА ВЫБОРКИ** (от числа **степеней свободы**  $df = n-1$ )

$$s = \sqrt{\frac{\sum_i (X_i - \bar{X})^2}{n-1}}$$

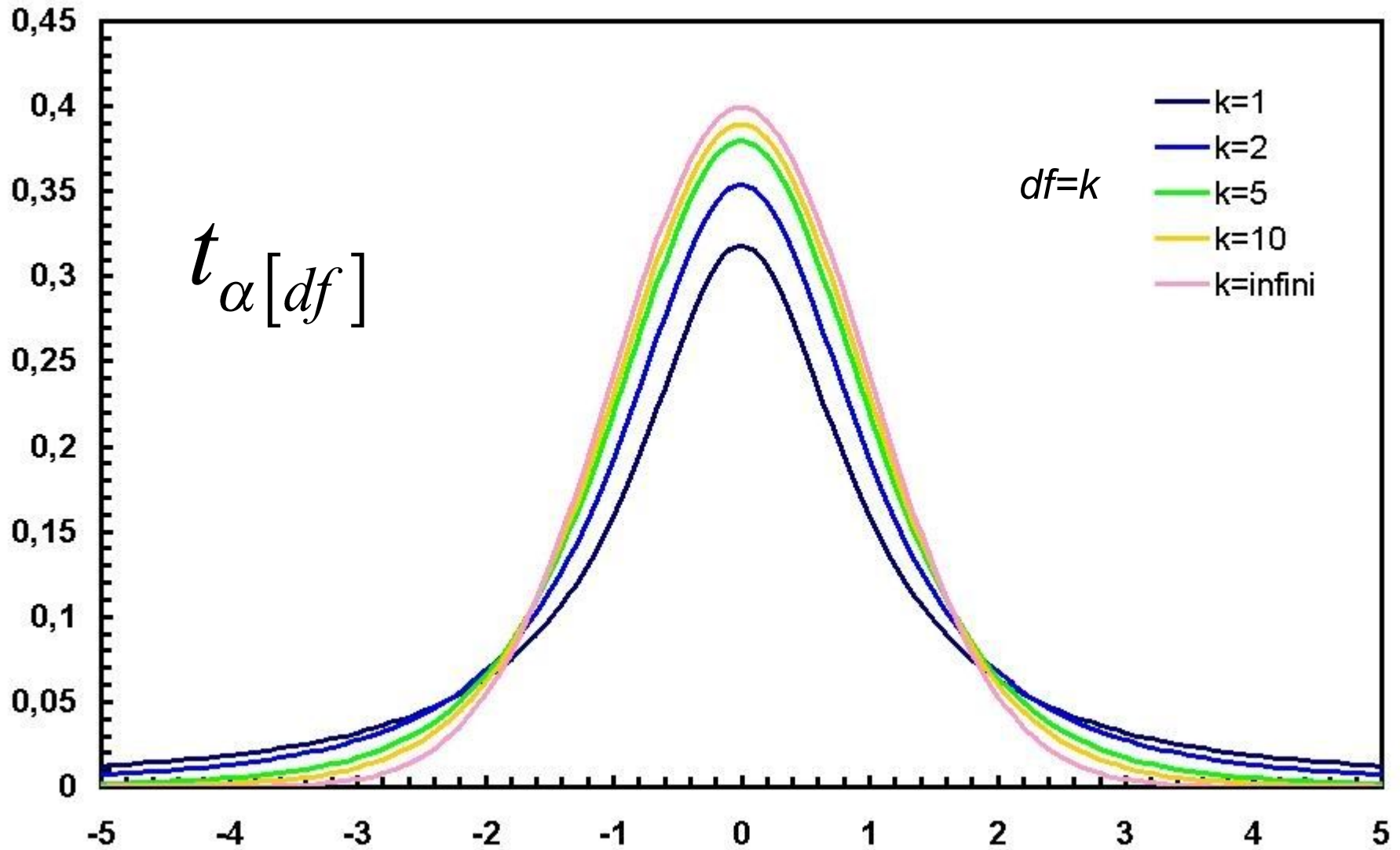
$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_i (x_i - \mu)^2}{n}}$$

$df$  →  $n-1$

$$SE = s_{\bar{X}} = \frac{s}{\sqrt{n}}$$

Пояснить про число степеней свободы

## $t$ -распределение (Стьюдента)

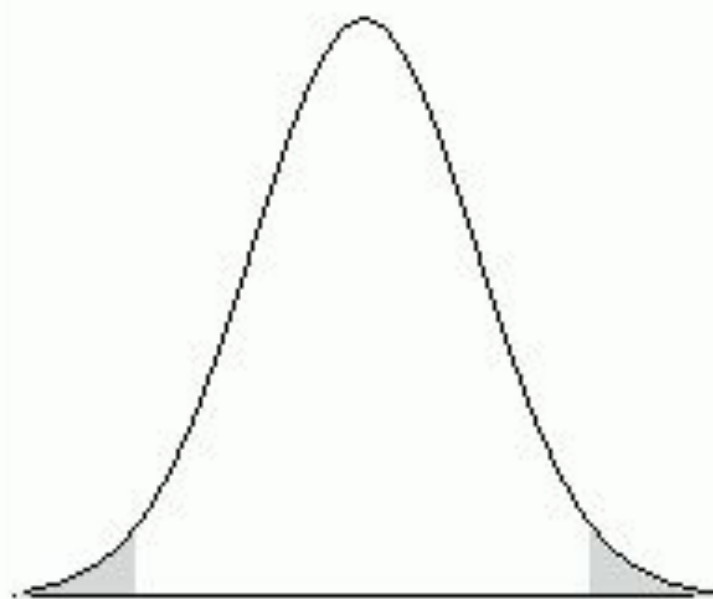


При больших ( $>30$ ) размерах выборок приближается к нормальному

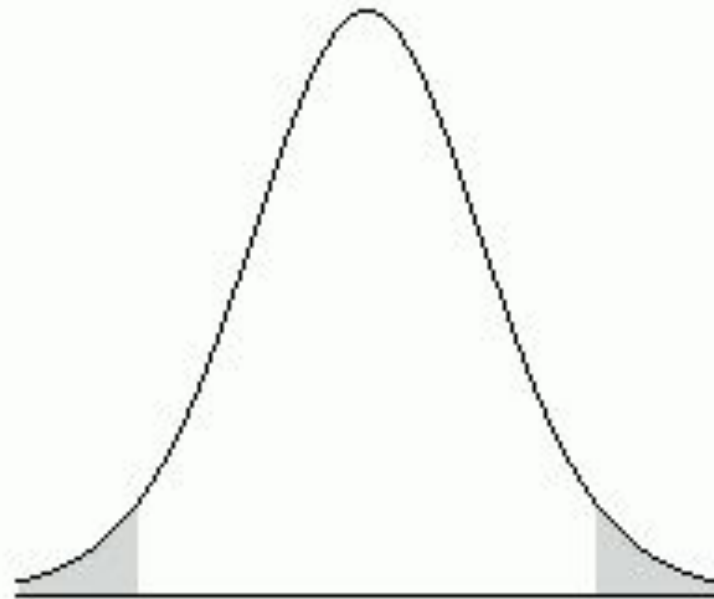
Normal Distribution

T-Distribution

$N = 15$



5%



7.4%

# В чём ошибка?

