# Введение в статистику



Основные понятия о статистике: медиана, мода, стандартное отклонение, дисперсия. Виды распределений: нормальное, равномерное. Корреляционный анализ данных. Коэффициенты корреляции Пирсона, Кендалла, Спирмена. Пример матрицы корреляций.

# Даниил Корбут

Специалист по Анализу Данных





**Даниил Корбут**DL Researcher
Insilico Medicine, Inc

Окончил бакалавриат ФИВТ МФТИ (Анализ данных) в 2018г Учусь на 2-м курсе магистратуры ФИВТ МФТИ Работал в Statsbot и Яндекс. Алиса.

Сейчас в Insilico Medicine, Inc, занимаюсь генерацией активных молекул и исследованиями старения с помощью DL.



# Где применяется статистический анализ?

Компьютерное зрение; Перевод языков; Генетический анализ данных (молекулярная биология); Финансовый анализ данных; Рекомендательные системы; Моделирование физиологических сигналов; в любых табличных данных.



#### Статистика

Рассматривается выборка из случайной величины X:

$$X^n = (X_1, \dots, X_n),$$

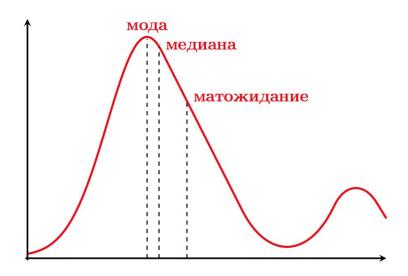
где n — объем выборки. Величины  $X_1, X_2, \ldots, X_n$  — независимые одинаково распределенные случайные величины (i.i.d.).

**Статистикой**  $T(X^n)$  называется любая функция от данной выборки.



#### Основные понятия статистики

```
Среднее значение;
Медиана;
Мода;
Минимум;
Максимум;
Стандартное отклонение;
Корелляция;
Выбросы.
```



# Среднее

Часто возникает необходимость оценить не всю функцию распределения, а некоторые ее параметры. Самым важным классом параметров распределения являются **средние**. Нестрогое определение можно сформулировать следующим образом: среднее — это значение, вокруг которого группируются все остальные.

Одним из вариантов уточнения данного определения является матожидание:

$$EX = \left\{egin{aligned} \sum_i a_i p_i, & X-\ ext{дискретна}, \ & +\infty \ \int x \, f(x) \, dx, & X-\ ext{непрерывнa}. \end{aligned}
ight.$$



### Квантиль и медиана

Другой характеристикой среднего является медиана. Она определяется с помощью квантиля. **Квантилем** порядка  $\alpha \in (0,1)$  называется величина  $X_{\alpha}$  такая, что:

$$P(X \leq X_{\alpha}) \geqslant \alpha, \quad P(X \geqslant X_{\alpha}) \geqslant 1 - \alpha.$$

**Медиана** — это квантиль порядка 0,5:

$$P(X \le \text{med } X) \ge 0.5, \quad P(X \ge \text{med } X) \ge 0.5.$$



# Медиана

Возьмите ваши наблюдения:

80, 87, 95, 83, 92

Расположите их в возрастающем порядке:

80, 83, 87, 92, 95

Среднее значение и есть медиана

**▼** 80, 83, **87**, 92, 95

Если значений чётное кол-во, то медианой будет среднее арифметическое двух средних значений

**89.5** 80, 83, **87**, **92**, 95, 98



# Мода

Еще одной характеристикой среднего является **мода** — самое вероятное значение случайной величины (в нестрогом смысле):



# Пример подсчёта

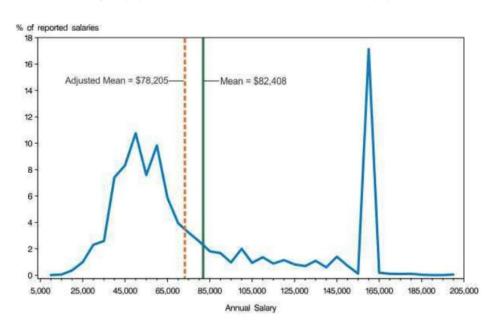
Выборочная мода оценивается по максимуму оценки плотности распределения.

Показателен следующий пример. Рассматривается выборка из 25 человек, для каждого из которых известен годовой доход. В выборке есть десять человек, годовой доход которых равен двум тысячам долларов, один человек с годовым доходом в три тысячи долларов, и так далее. Один человек получает сорока пять тысяч долларов в год. Среднее арифметическое годовых доходов на этой выборке — 5700 долларов. Здесь медиана составляет 3000 долларов, а мода — 2000.



# Пример подсчёта

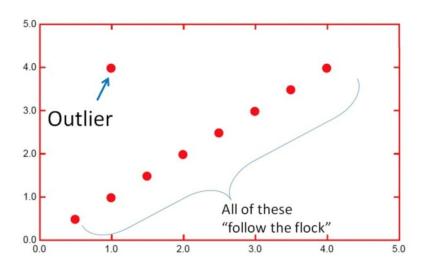
Необходимо заметить, что все рассматриваемые величины называются «средними». Значит, для оптимистичного отчета по данной выборке можно воспользоваться средним арифметическим, а для пессимистичного — модой.





# Выбросы

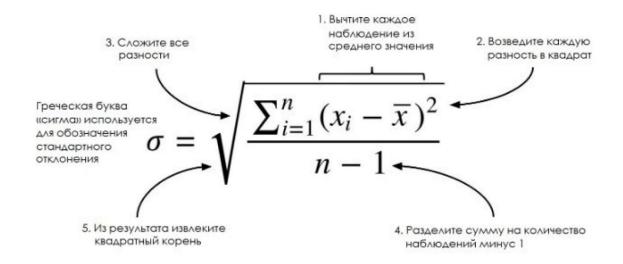
Если в данных есть выбросы — значения, которые имеют слишком большое отклонение от среднего значения, — это может негативно повлиять на анализ.





# Стандартное отклонение

Мера отклонения значений выборки от среднего





# Дисперсия

Квадрат стандартного отклонения. Дисперсия показывает, насколько в среднем значения сосредоточены, сгруппированы около среднего: если дисперсия маленькая - значения сравнительно близки друг к другу, если большая - далеки друг от друга.

$$S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2}.$$



# Корреляция

**Корреляция** (от лат. correlatio .cooтношение, взаимосвязь.), или корреляционная зависимость, — статистическая взаимосвязь двух или более случайных величин.

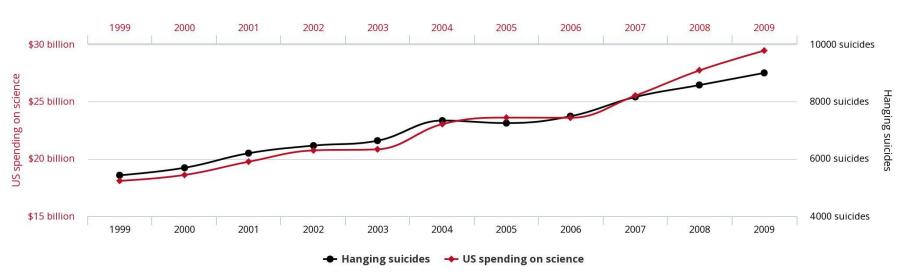


# Примеры неожиданной корреляции

# US spending on science, space, and technology

correlates with

# Suicides by hanging, strangulation and suffocation



tylervigen.com

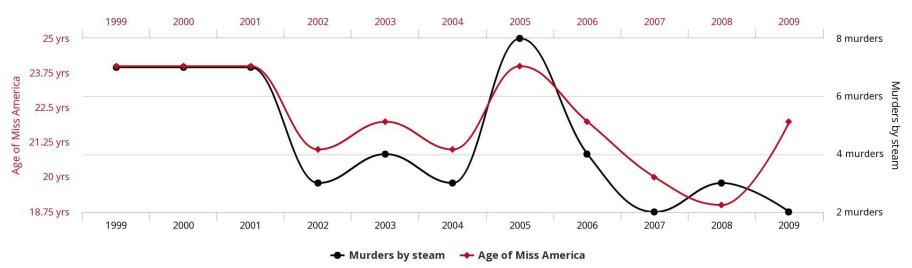


# Примеры неожиданной корреляции

# **Age of Miss America**

correlates with

# Murders by steam, hot vapours and hot objects



tylervigen.com

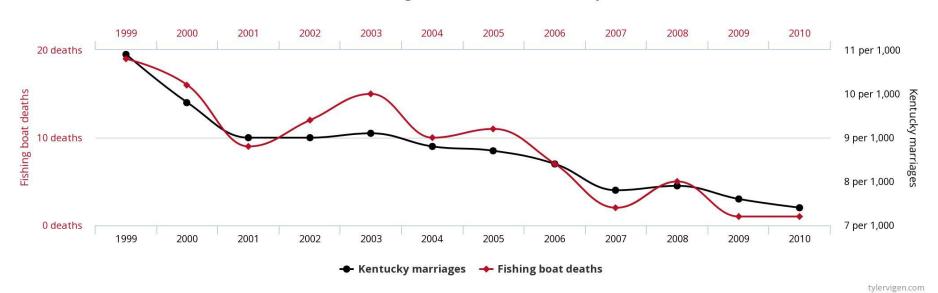


# Примеры неожиданной корреляции

# People who drowned after falling out of a fishing boat

correlates with

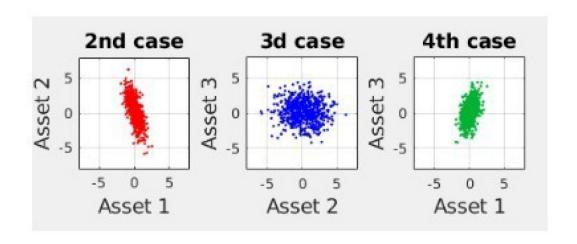
# Marriage rate in Kentucky





# Финансовый анализ данных

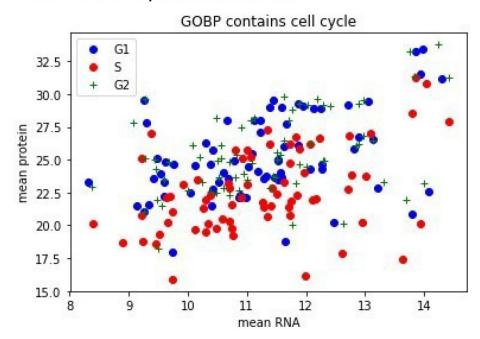
Предсказание колебания цены на акции фирмы. Анализ корелляции необходим для анализа соотношения двух компаний.





# Финансовый анализ данных

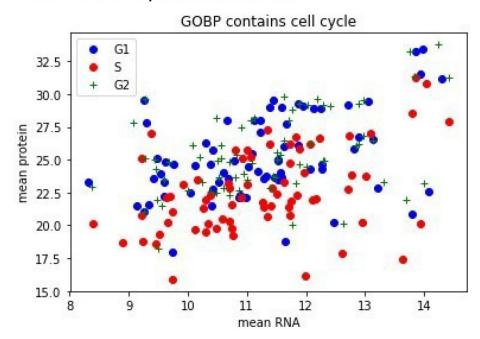
#### Насколько соотносится протеины и РНК





# Финансовый анализ данных

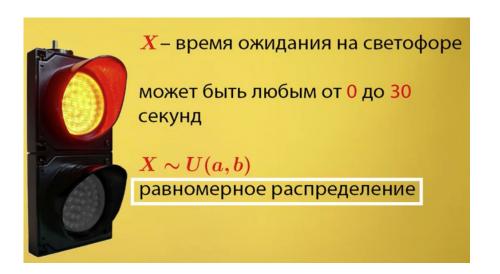
#### Насколько соотносится протеины и РНК

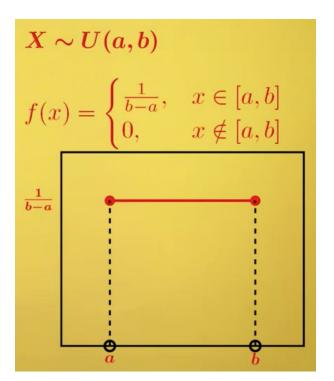




# Примеры случайных величин (равномерное распределение)

Ярким примером непрерывной случайной величины, распределённой **равномерно**, является время ожидания перехода дороги со светофором без секунд.





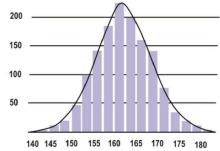


# Примеры случайных величин (нормальное распределение)

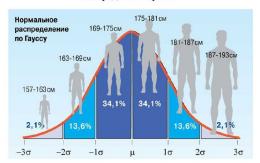
Ярким примером непрерывной случайной величины, распределённой **нормально**, является время прихода на работу, если вы всегда старайтесь приходить в офис, например, около 12:00.

```
> X — время прихода на работу
> X \sim N(\mu, \sigma^2)
нормальное
(Гауссово)
распределение
```

Сумма слабо зависимых случайных факторов



Распределение роста

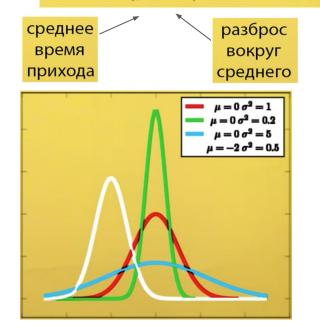




# nttps://www.coursera.org/learn/mathematics-and-python

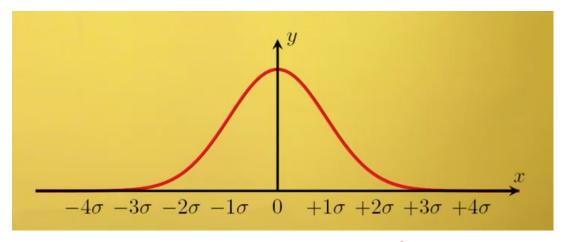
# Примеры непрерывных случайных величин (нормальное распределение)

 $oldsymbol{X}$  – время прихода на работу $oldsymbol{X} \sim N(\mu, \sigma^2)$ 



$$X \sim N(\mu, \sigma^2)$$

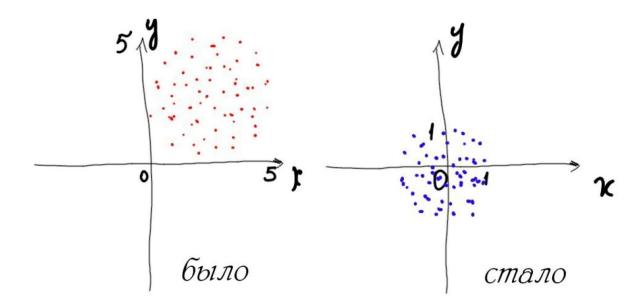
$$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma^2}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$





# Нормализация данных

Часто данные перед анализом необходимо нормализовать.



# Нахождение матожидания и дисперсии

Чему равно математическое ожидание и дисперсия случайной величины?

		×	2	3	5	6	5	1
--	--	---	---	---	---	---	---	---

Математическое ожидание = среднее значение = 
$$(2+3+5+6+5+1)/6 = 3.6$$

Дисперсия = 
$$1/5$$
 (  $(2-3.6)^2 + (3-3.6)^2 + (5-3.6)^2 + (6-3.6)^2 + (5-3.6)^2 + (1-3.6)^2 = 4,632$ 



# Случайные величины в Python

Random модуль — пример для генерации случайных чисел.

random.random — число от 0 до 1 random.seed — настройка генератора

Модуль numpy также имеет random метод.

numpy.random.normal https://docs.scipy.org/doc/numpy/reference/generated/numpy.random.nor mal.html



# Случайные величины в Python

https://docs.scipy.org/doc/scipy/reference/generated/ scipy.stats.norm.html#scipy.stats.norm

Основные функции для генерации случайных чисел:

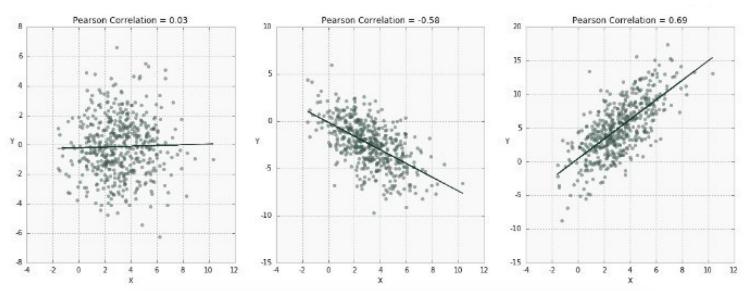
stats.norm — создание нормального распределения

stats.norm.rvs(size=1000) — генерация случайного числа, можно задать дисперсию и математическое ожидание

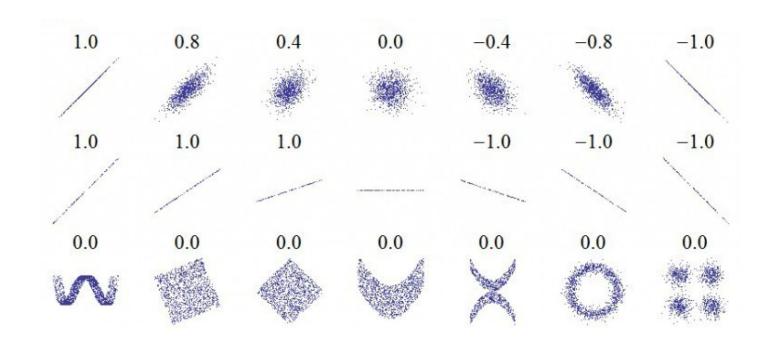


# Корреляция Пирсона

$$r_{xy} = \frac{\sum_{i=1}^{m} (x_i - \overline{x})(y_i - \overline{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^{m} (x_i - \overline{x})^2 \sum_{i=1}^{m} (y_i - \overline{y})^2}} = \frac{\cos v(x, y)}{\sqrt{s_x^2 s_y^2}},$$



# Корреляция Пирсона



https://en.wikipedia.org/wiki/Pearson\_correlation\_coefficient



# Корреляция Спирмена

Предназначены для определения взаимосвязи между ранговыми Переменными (проверка на нормальность не требуется).

- 1. Сопоставить каждому из признаков их порядковый номер (ранг) по возрастанию или по убыванию.
- 2. Определить разности рангов каждой пары сопоставляемых значенмй (d)
- 3. Возвести в квадрат каждую разность и суммировать полученные результаты.
- 4. Вычислить коэффициент коррялции рангов по формуле:

$$ho=1-rac{6\cdot\sum d^2}{n(n^2-1)}$$

Или использовать библиотеку statistics: scipy.stats.spearmanr(x, y)

http://medstatistic.ru/theory/spirmen.html



# Корреляция Кендалла

Аналог корреляции Спирмена.

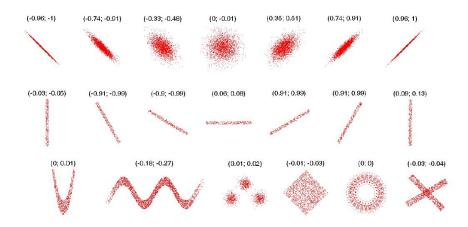
$$\tau = \frac{n_c - n_d}{\frac{1}{2}n(n-1)}$$

Nc - число совпадений Nd - число инверсий.

scipy.stats.kendalltau(x, y)



# Сравнение коэффициентов Спирмена и Кендалла

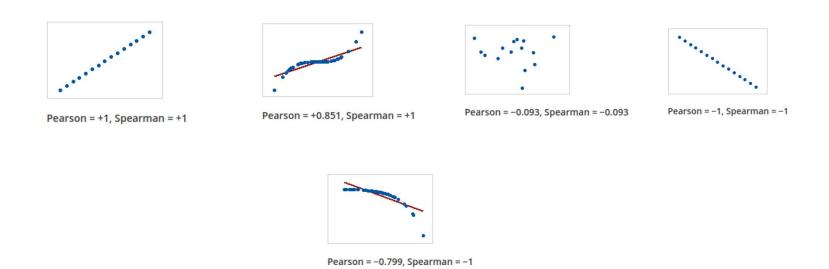


Слева - корреляция Кендалла, справа - корреляция Спирмена

http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=Коэффициент\_корреляции\_Кенделла



# Сравнение коэффициентов Пирсона и Спирмена



https://support.minitab.com/en-us/minitab-express/1/help-and-how-to/modeling-statistics/regression/supporting-topics/basics/a-comparison-of-the-pearson-and-spearman-correlation-methods/



Для статистического анализа играет наиважнейшую роль. Строим матрицу корреляций для того, чтобы определить, насколько 2 случайные величины зависят друг от друга.

$$S=\left(egin{array}{cc} s_x & 0 \ 0 & s_y \end{array}
ight)$$

Sx — дисперсия переменной х (среднеквадратичное значение) Sy — дисперсия переменной у



Для статистического анализа играет наиважнейшую роль. Строим матрицу корреляций для того, чтобы определить, насколько 2 случайные величины зависят друг от друга.

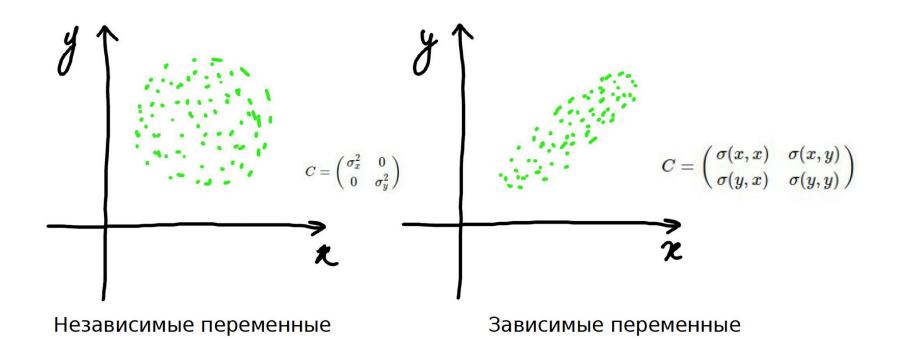
$$S = \left(egin{array}{cc} s_x & 0 \ 0 & s_y \end{array}
ight)$$

Sx — дисперсия переменной x 

Если 2 случайные величины зависимы друг от друга, то матрица корреляций принимает вид:

$$C = \left(egin{array}{ccc} \sigma(x,x) & \sigma(x,y) \ \sigma(y,x) & \sigma(y,y) \end{array}
ight) \qquad \qquad 
ho_{X,\;Y} = rac{\sum (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{\sum (X_i - \bar{X})^2 \sum (Y_i - \bar{Y})^2}}$$







Необходимо уметь перемножать матрицы для статистики. Почему? Матрица корелляций нужна для анализа, для определения, насколько переменные зависимы друг от друга. Это можно сделать с помощью линейной алгебры. Сложно, но можно разобраться.

Numpy.sum() - суммирует все элементы Numpy.ndarray.dot() - умножает одну матрицу на другую Numpy.ndarray.T — транспонирование матрицы numpy.vstack((x, y)) — составляем матрицу из двух матриц, вставленных по вертикали



# Спасибо за внимание!

