

Юстина Иванова

Программист, data scientist

Основы описательной статистики,
Основные понятия. Корреляция.
Коэффициент корреляции Пирсона.
Виды распределений.
Нормальное распределение.
Равномерное распределение.

Спикер



Юстина Иванова,

- PhD в университете Больцано
- Data scientist по
компьютерному зрению
в компании ОЦРВ,
- Выпускница МГТУ им. Баумана
- Магистр по Artificial Intelligence
В University of Southampton

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.

Основные понятия статистики

Среднее значение;
Медиана;
Мода;
Минимум;
Максимум;
Стандартное отклонение;
Кореляция;
Выбросы.

Математическое ожидание

Среднее значение случайной величины.

Оно же μ

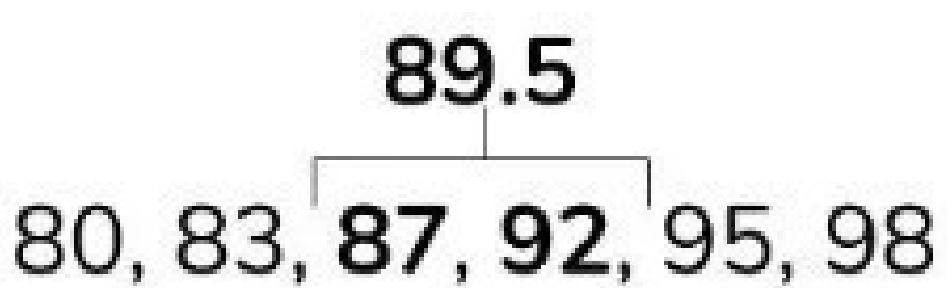
Медиана

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

Мода определяется как значение, которое наиболее часто встречается в наборе данных.

Выбросы

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

Стандартное отклонение

Мера разброса данных (насколько данные варьируются от среднего значения).

$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}}$$

Греческая буква «сигма» используется для обозначения стандартного отклонения

1. Вычтите каждое наблюдение из среднего значения
2. Возведите каждую разность в квадрат
3. Сложите все разности
4. Разделите сумму на количество наблюдений минус 1
5. Из результата извлеките квадратный корень

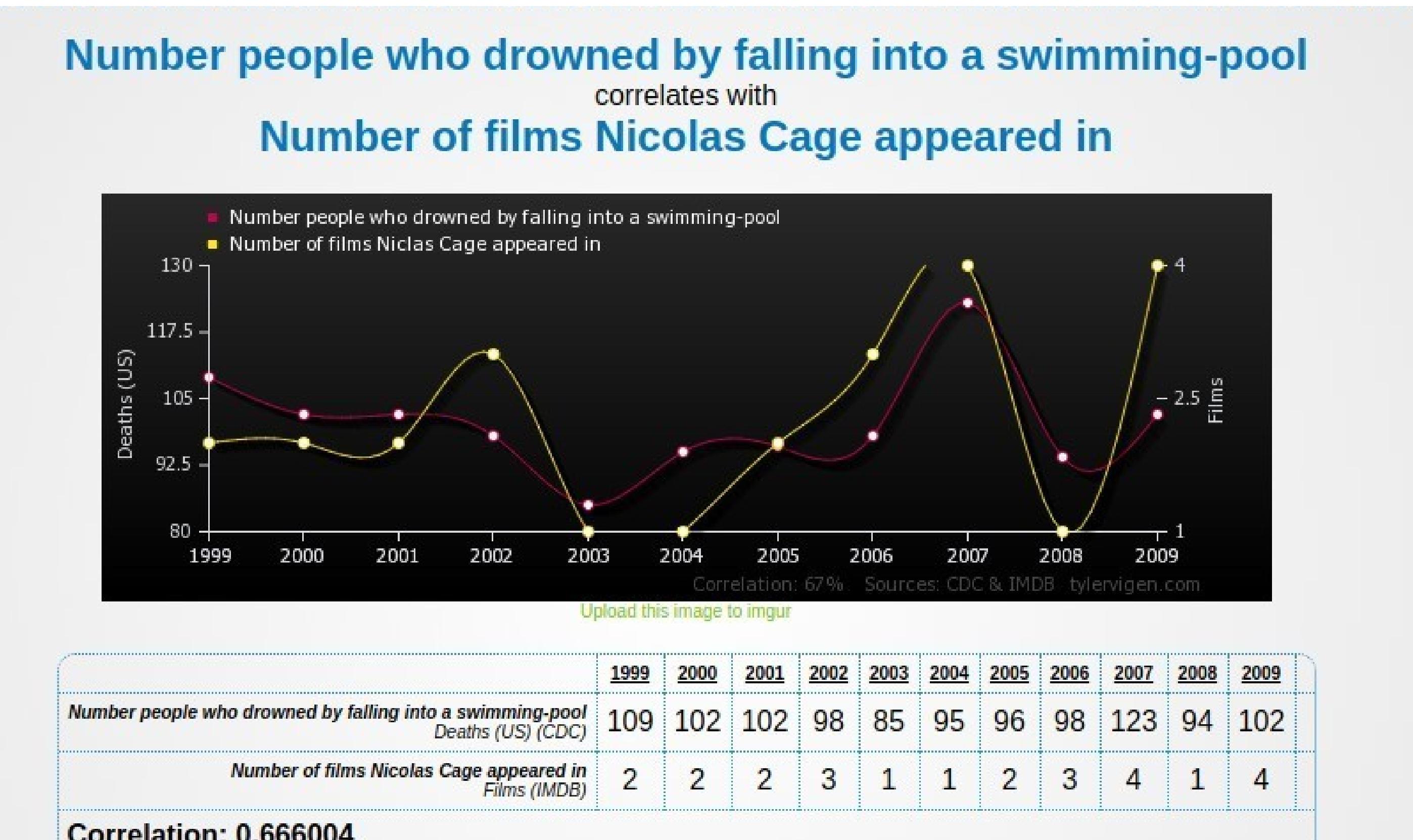
Дисперсия

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 (см. примеры нахождения дисперсии ниже).

Корреляция

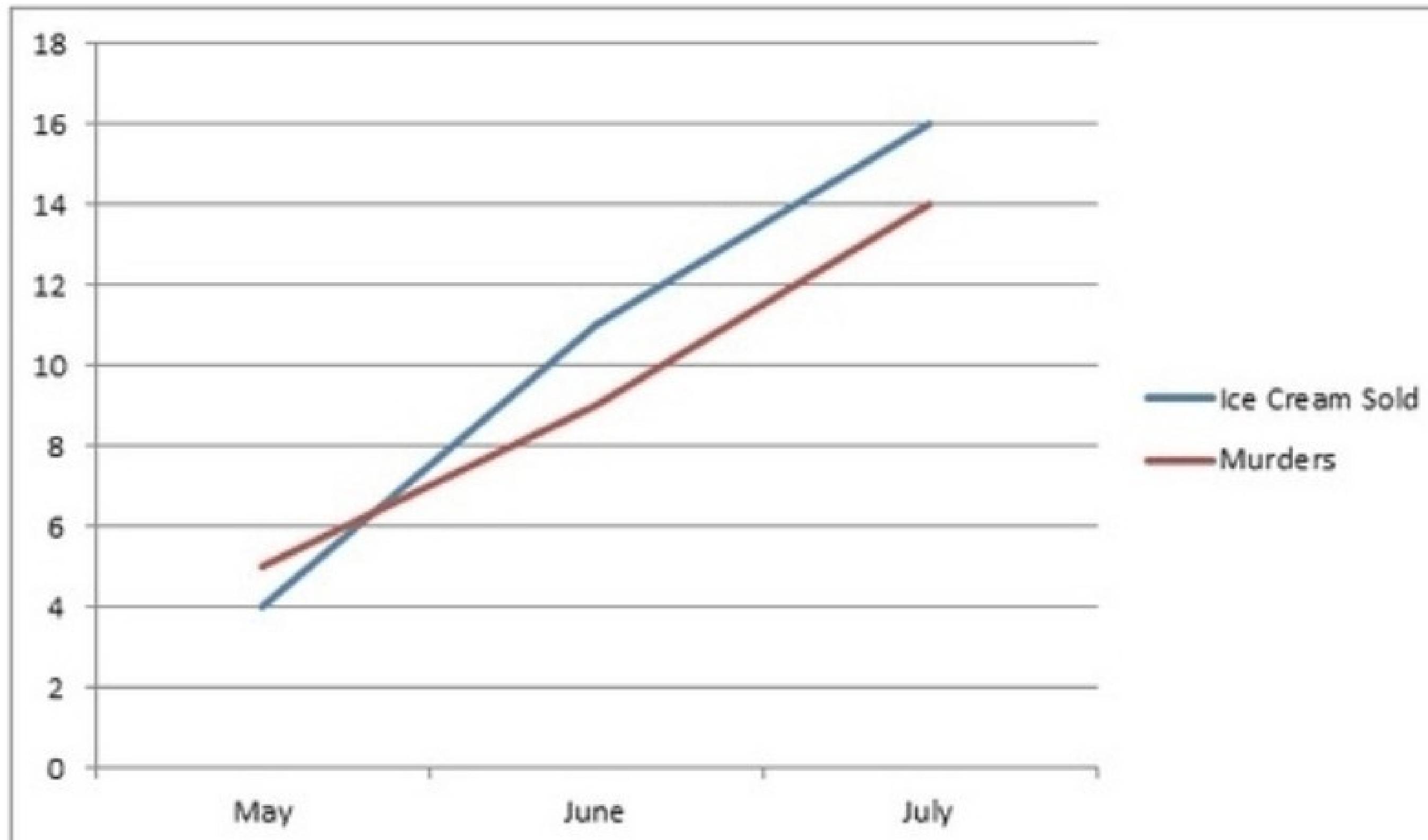
Корреля́ция (от лат. *correlatio* «соотношение, взаимосвязь»), корреляционная зависимость, — статистическая взаимосвязь двух или более случайных величин

Неожиданные случаи корреляции

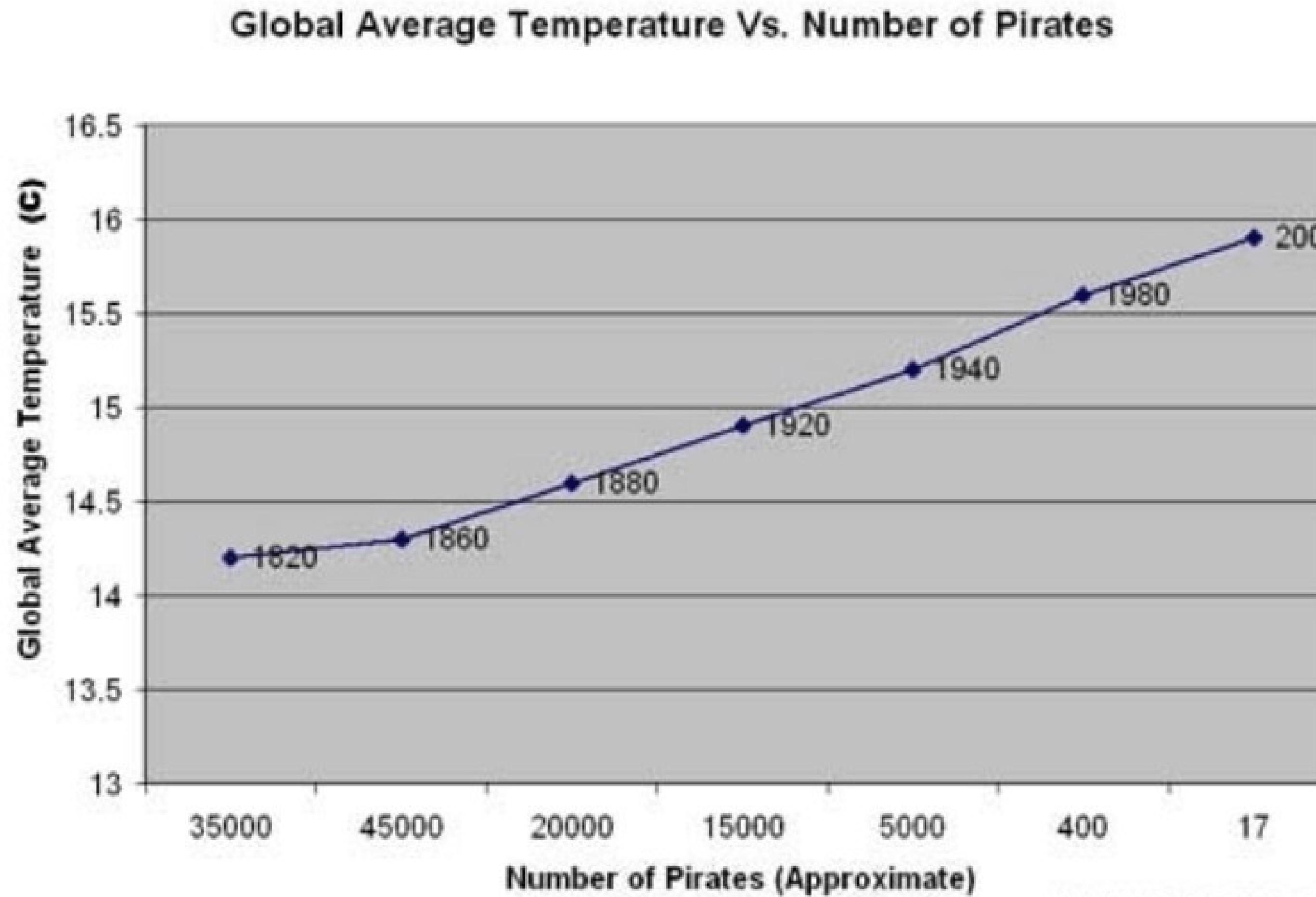


Неожиданные случаи корреляции

1. Ice cream consumption leads to murder.

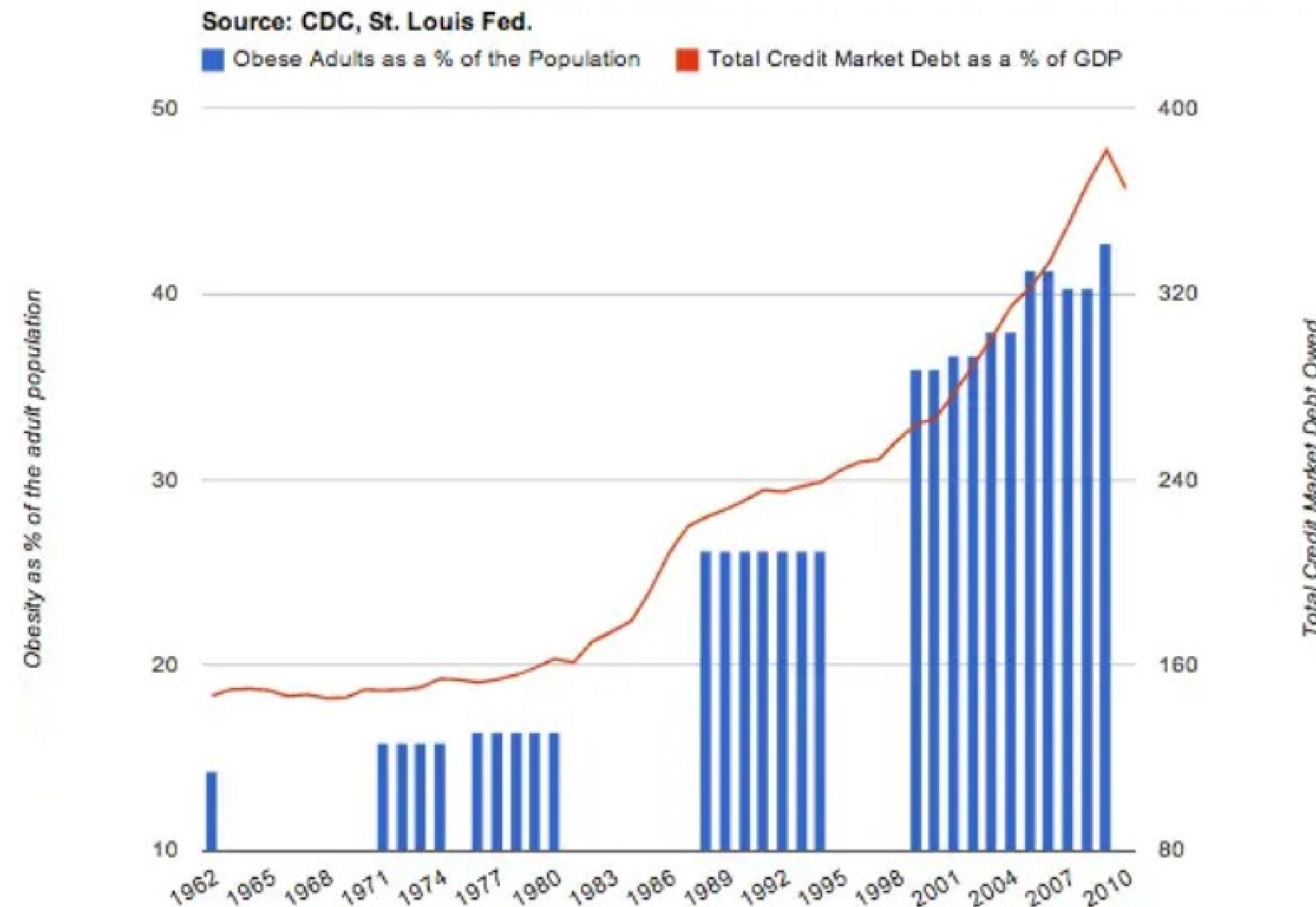


Неожиданные случаи корреляции



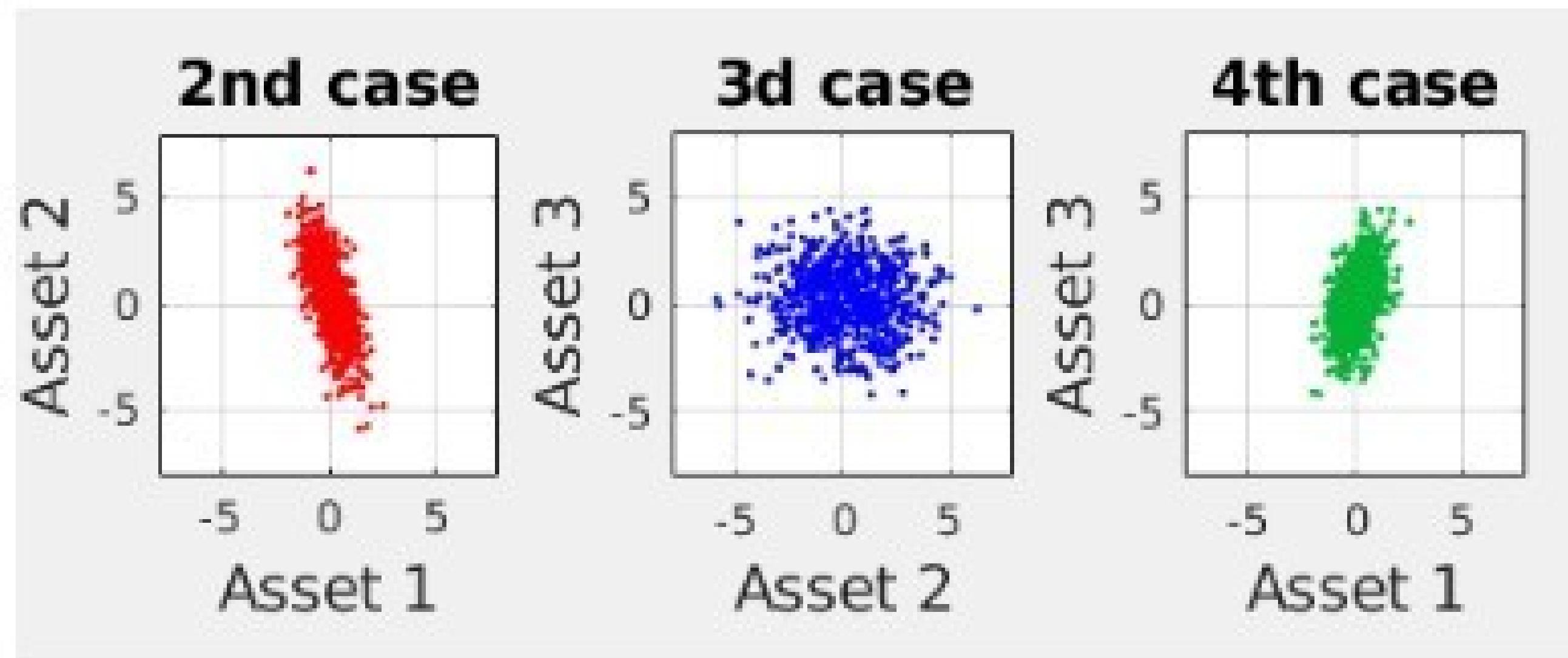
Неожиданные случаи корреляции

8. Obesity caused the debt bubble.



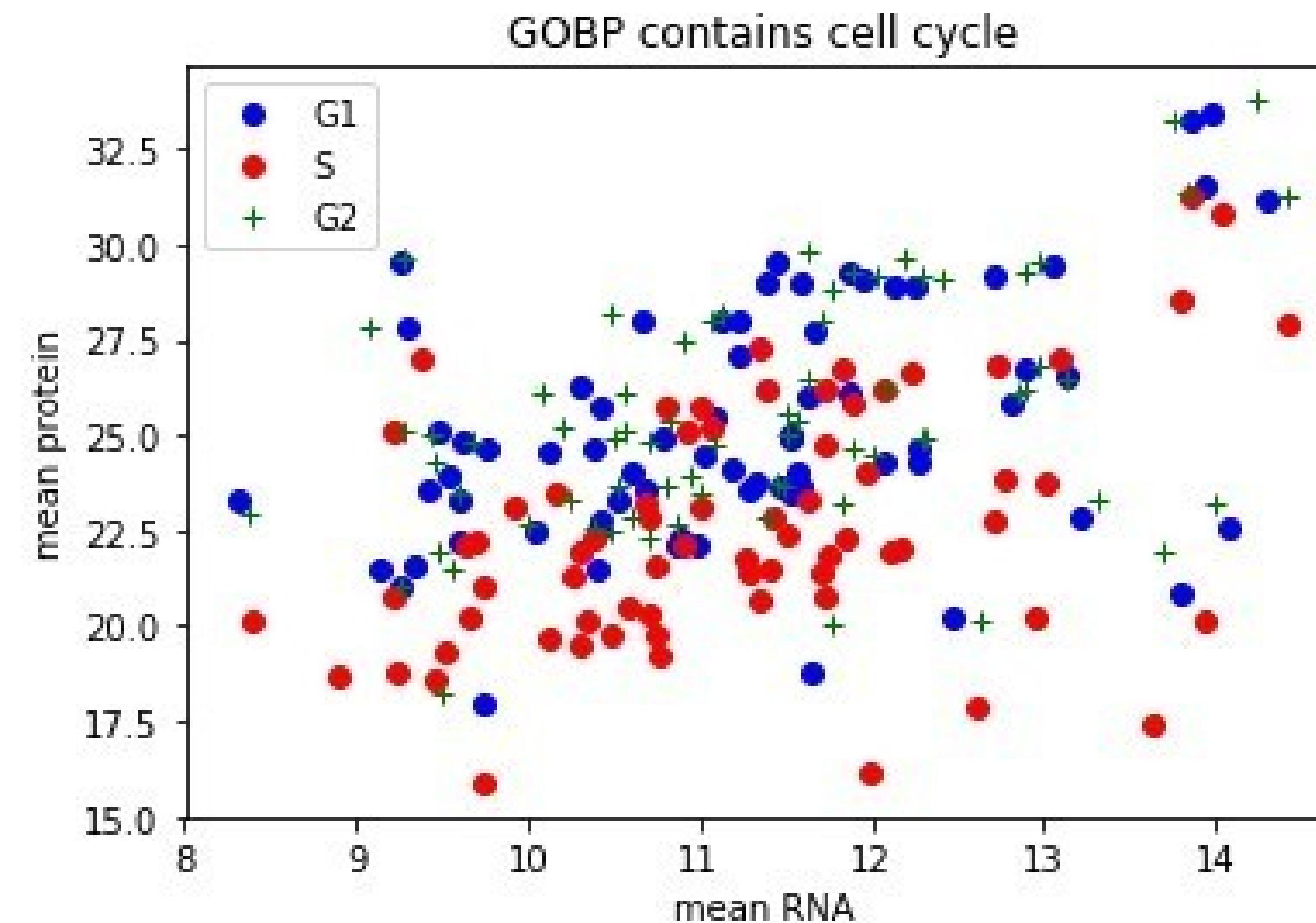
Финансовый анализ данных

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



Анализ молекулярной биологии

Насколько соотносится протеины и РНК



Нормальное распределение Гаусса.

Функция плотности распределения:

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

Математическое ожидание (среднее значение):

$$\mu, \bar{x}$$

Дисперсия:

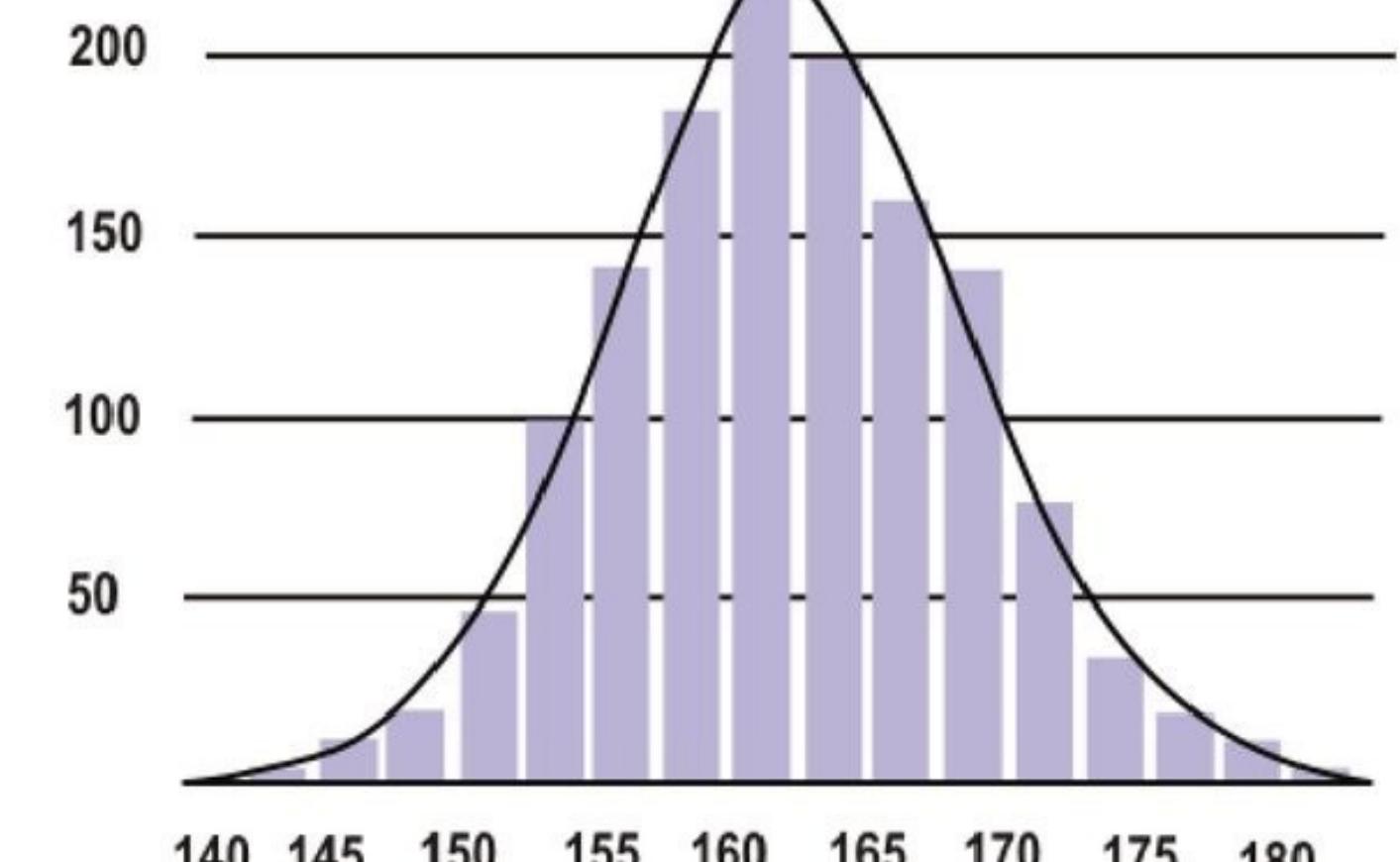
$$\sigma^2$$

Среднеквадратичное отклонение:

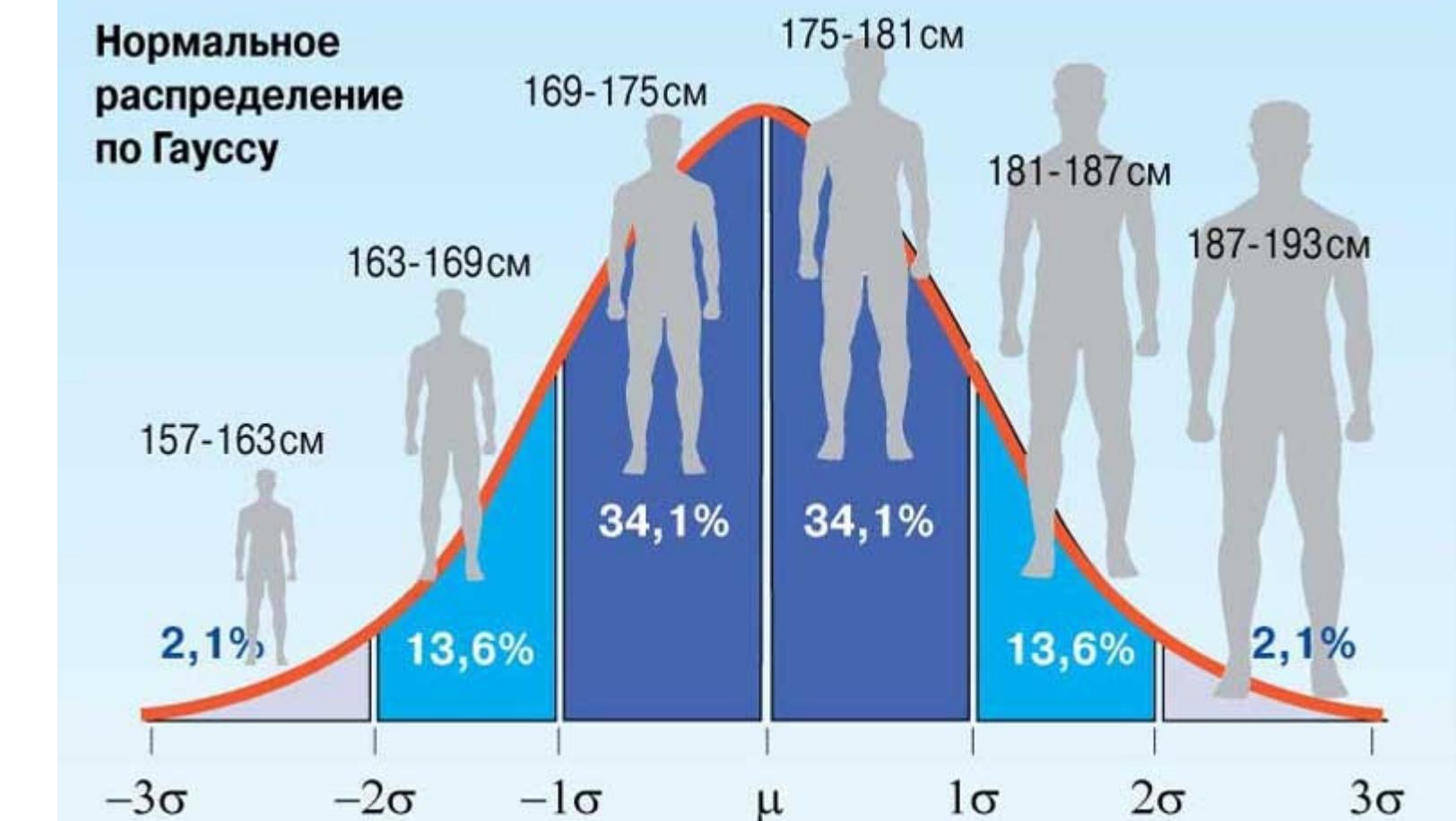
$$\sigma = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n - 1}}$$

Греческая буква «сигма» используется для обозначения стандартного отклонения

1. Вычтите каждое наблюдение из среднего значения
2. Возведите каждую разность в квадрат
3. Сложите все разности
4. Разделите сумму на количество наблюдений минус 1
5. Из результата извлеките квадратный корень

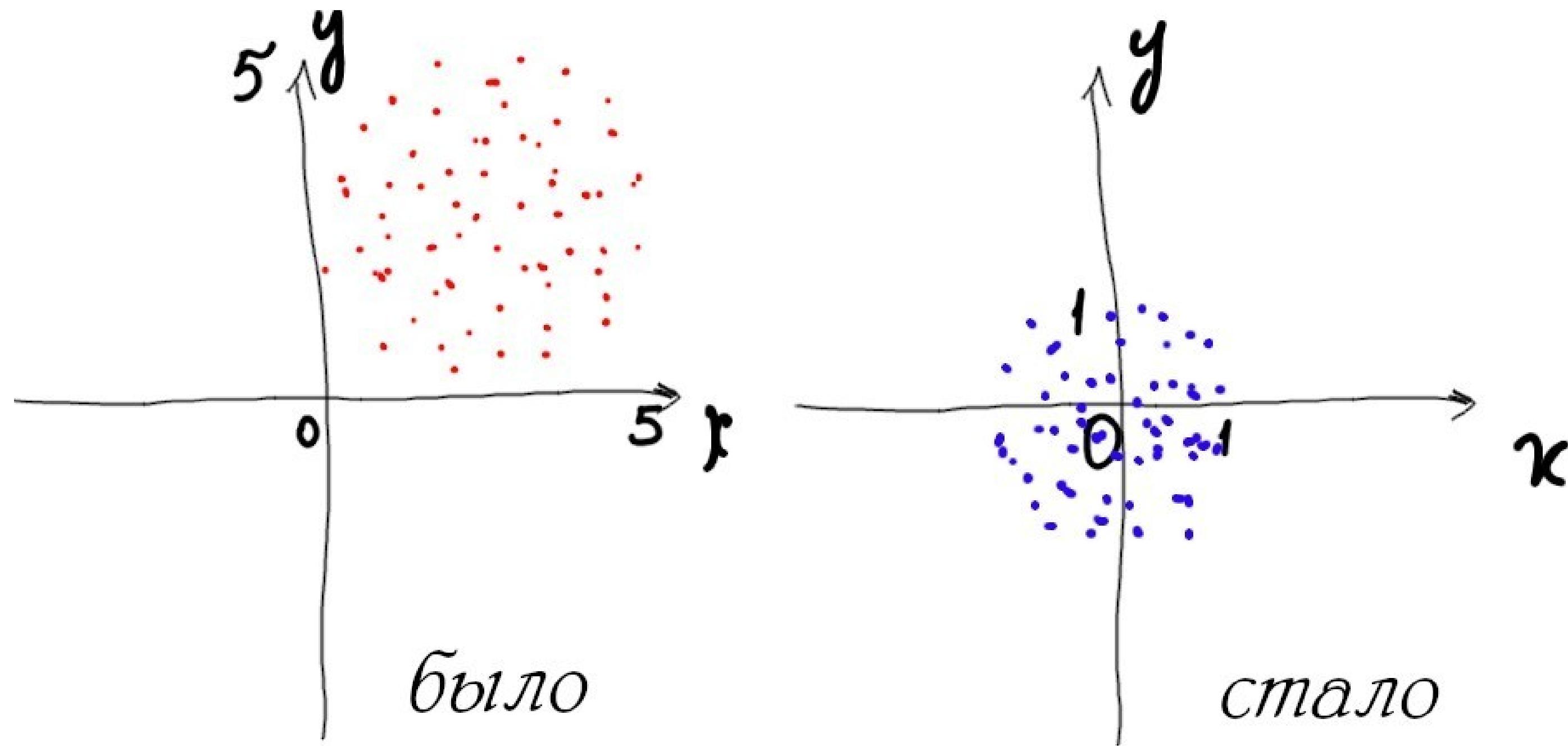


Распределение роста



Нормализация данных.

Часто данные перед анализом необходимо нормализовать.



Задачи на упражнения.

Чему равно математическое ожидание и дисперсия случайной величины?

X	2	3	5	6	5	1
---	---	---	---	---	---	---

Задачи на упражнения.

Чему равно математическое ожидание и дисперсия случайной величины?

x	2	3	5	6	5	1
---	---	---	---	---	---	---

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

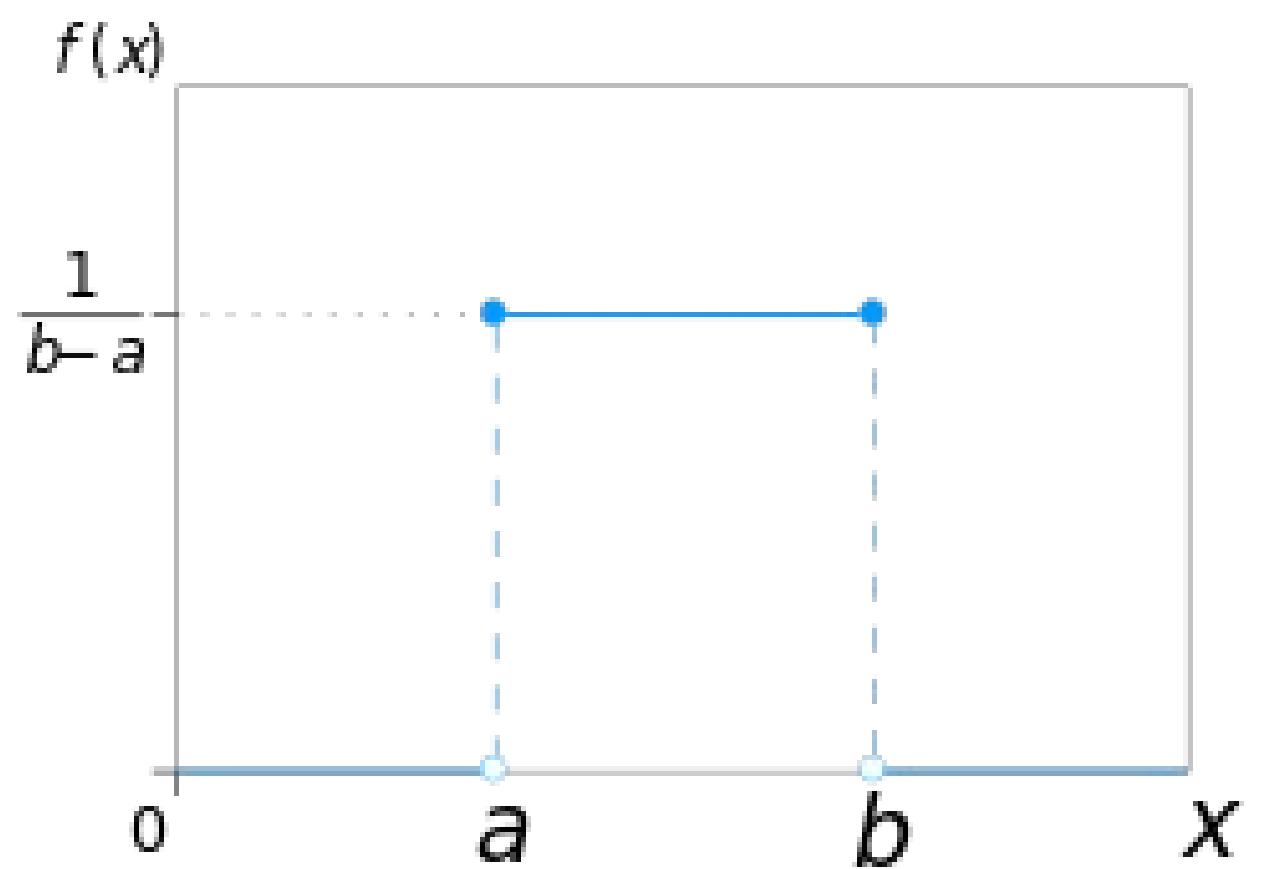
Дисперсия = $1/5 ((2-3.6)^2 + (3-3.6)^2 + (5-3.6)^2 + (6-3.6)^2 + (5-3.6)^2 + (1-3.6)^2) = 4.632$

Равномерное распределение.

Отличается тем, что данные распределены равномерно.

Пример: вектор от 0 до 10.

0		1		2		3		4		5		6		7		8		9		10
---	--	---	--	---	--	---	--	---	--	---	--	---	--	---	--	---	--	---	--	----



Python: генератор случайных чисел — пример нормального распределения.

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.normal.html>

Модуль (scipy.stats).

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

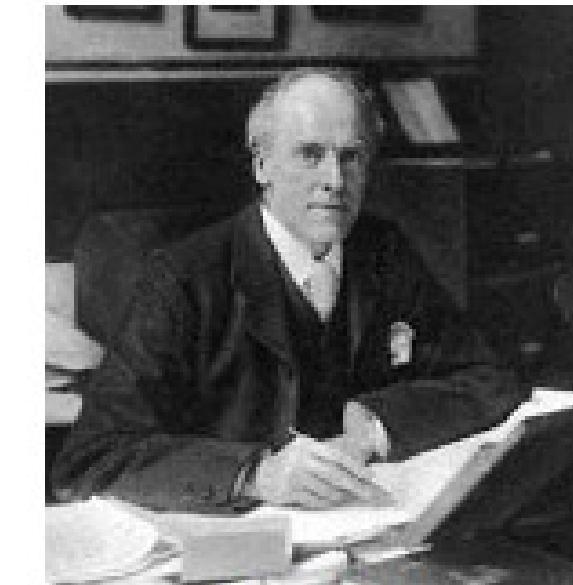
Основные функции для генерации случайных чисел:

stats.norm — создание нормального распределения

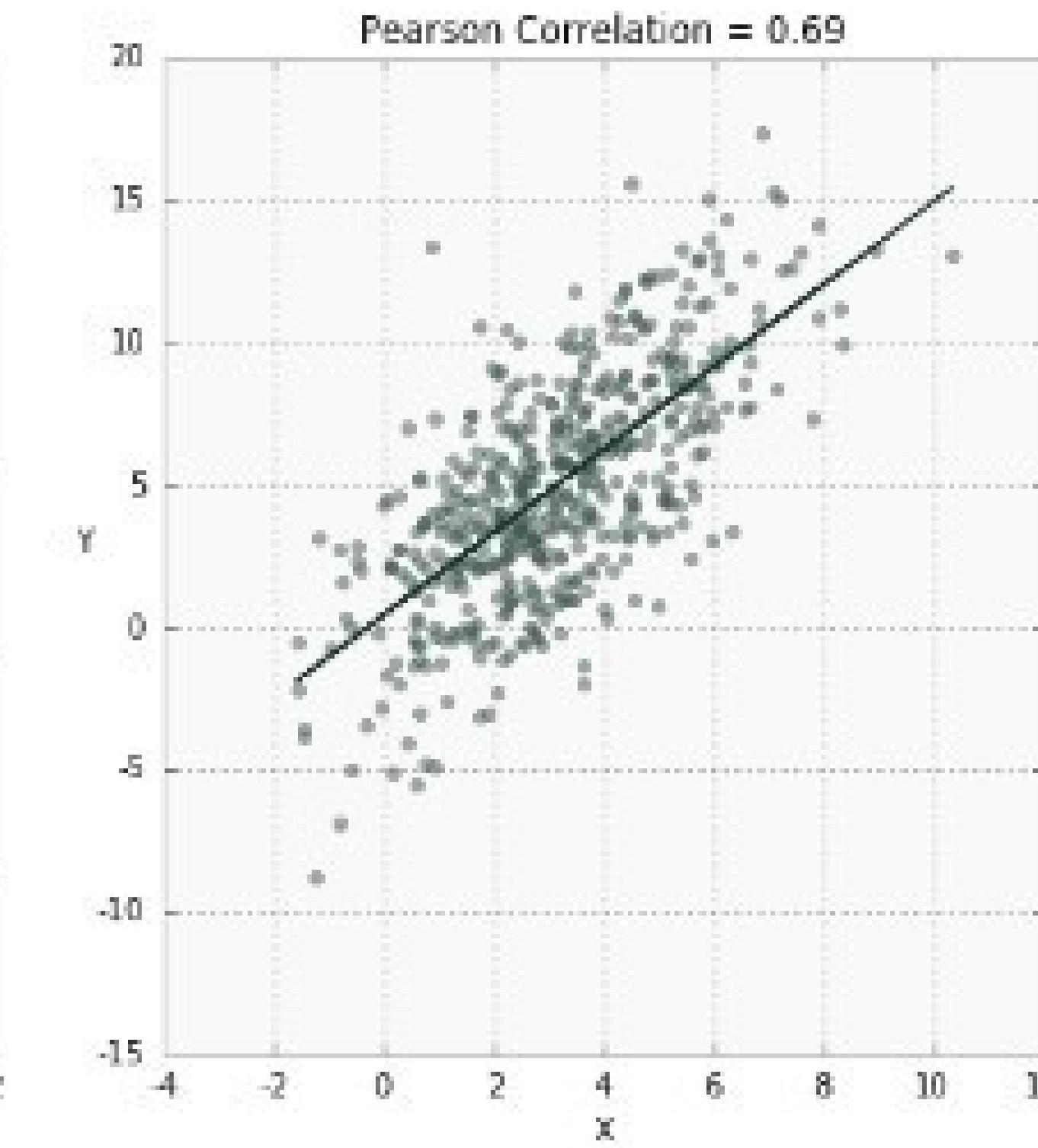
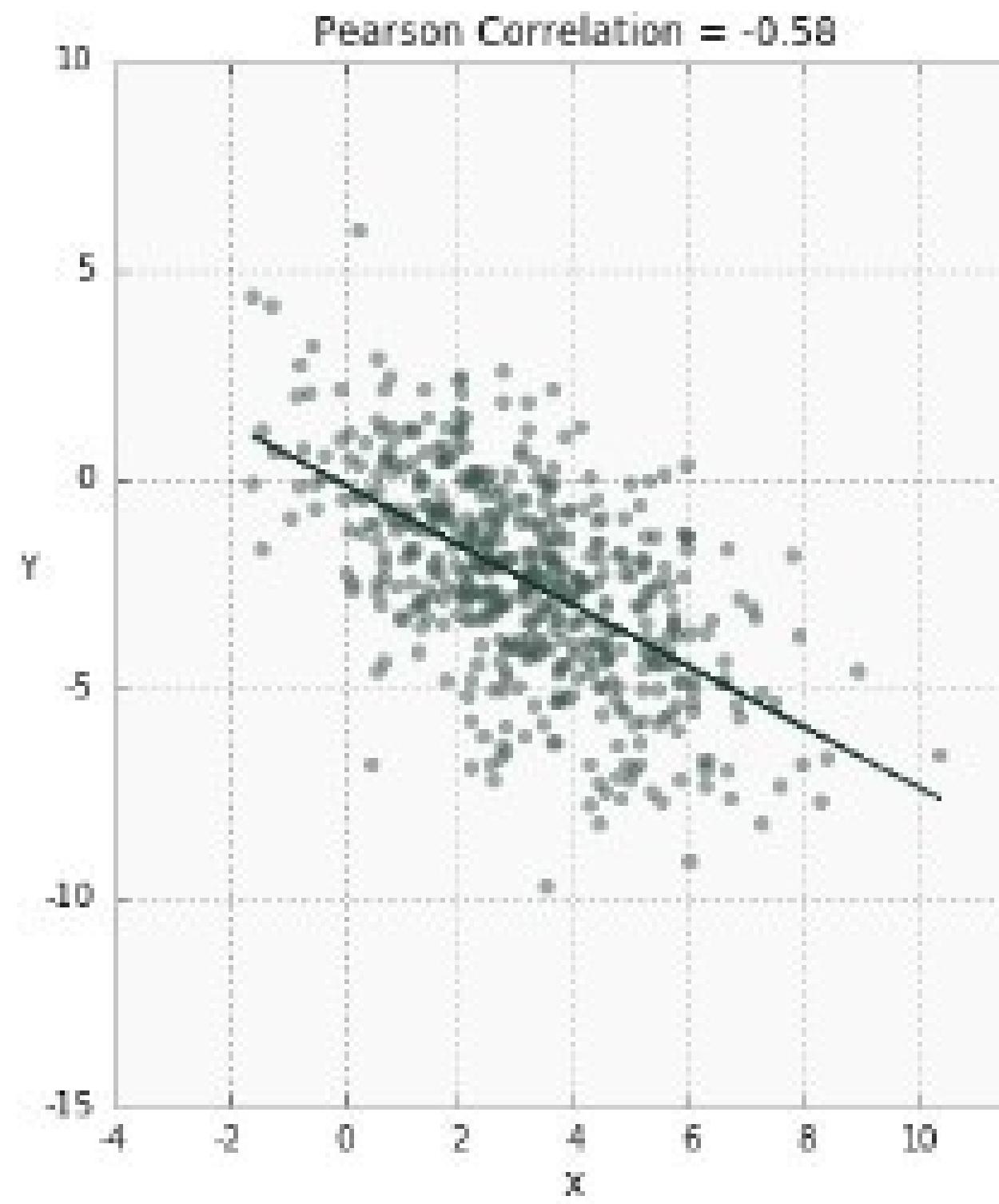
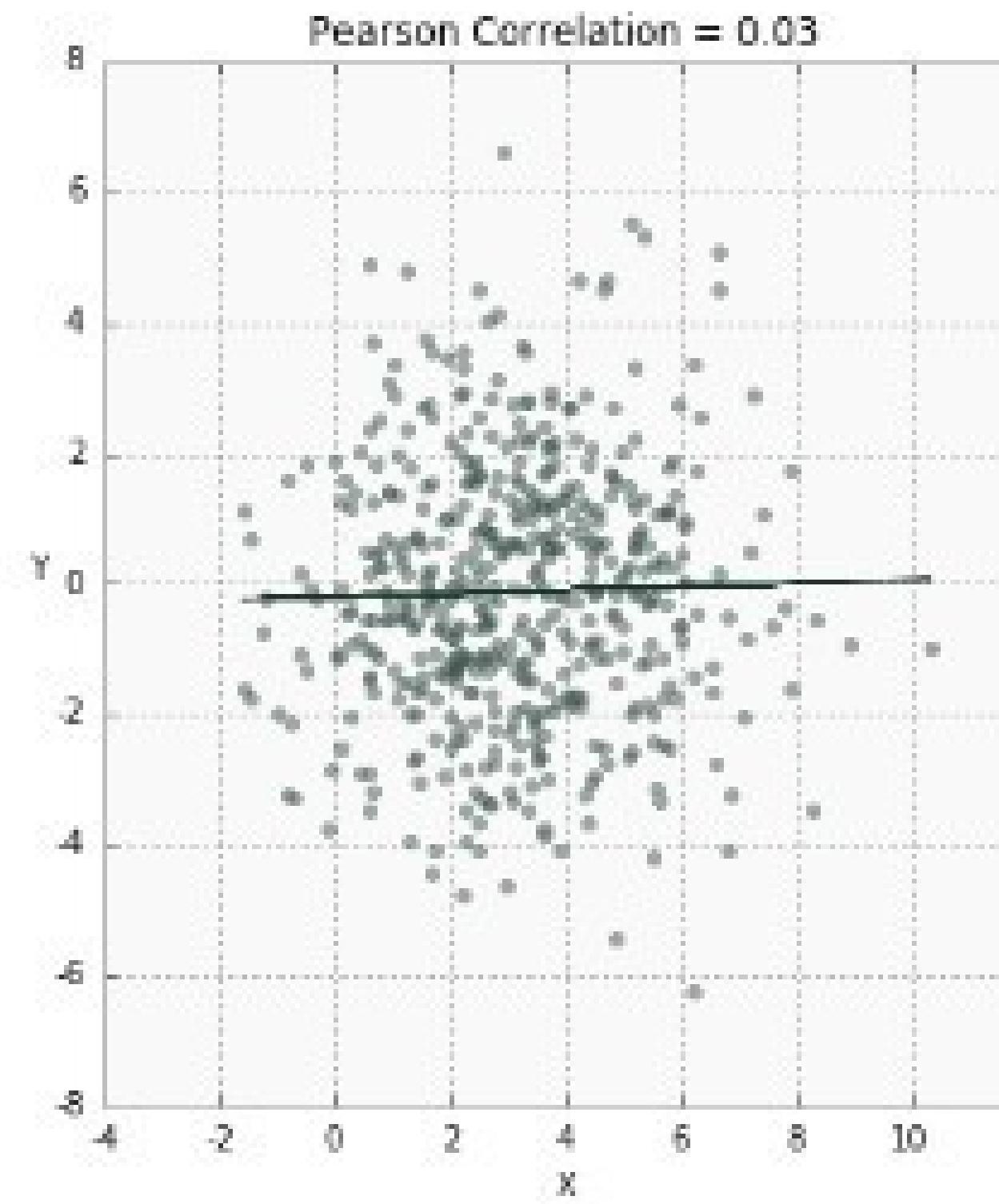
stats.norm.rvs(size=1000) — генерация случайного числа, можно задать дисперсию и математическое ожидание

Корреляция Пирсона.

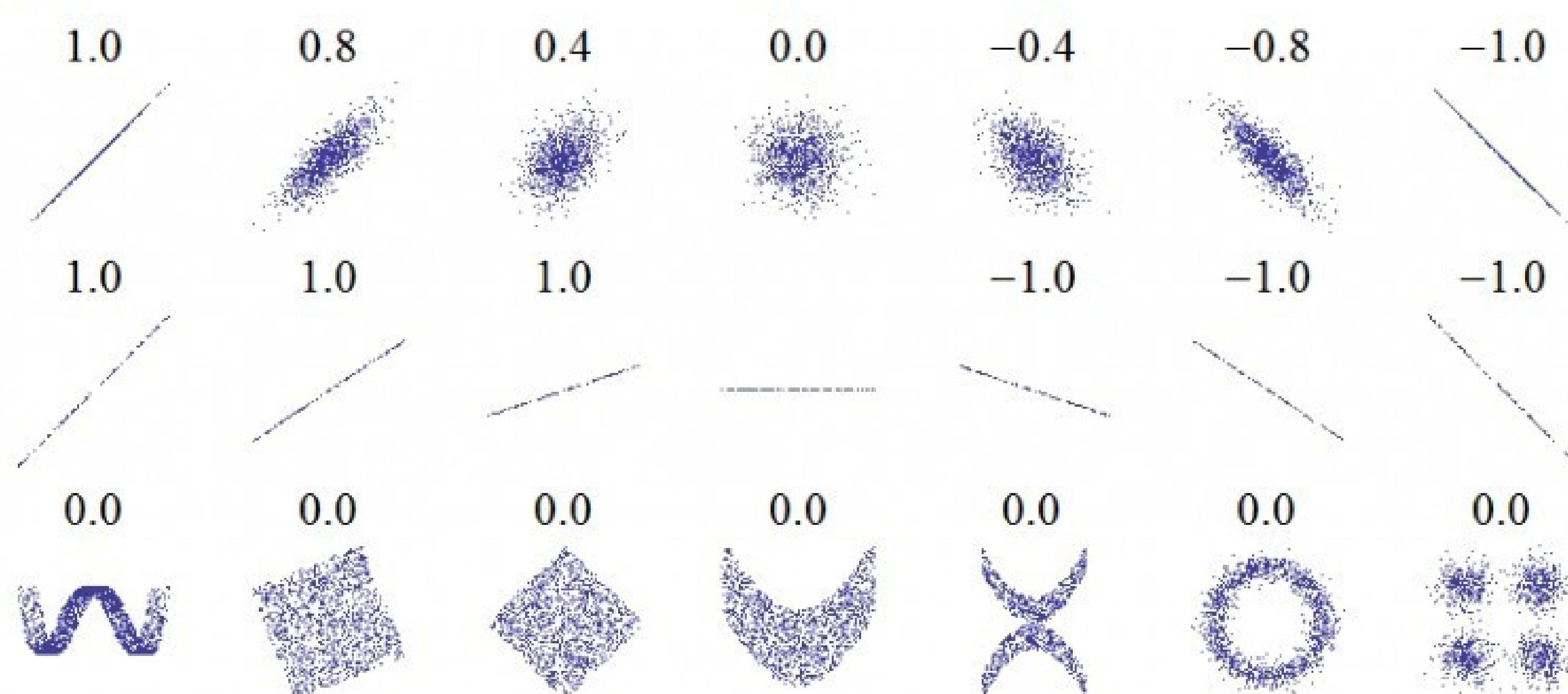
$$\rho_{X, Y} = \frac{\sum (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{\sum (X_i - \bar{X})^2 \sum (Y_i - \bar{Y})^2}}$$



Карл Пирсон



Кореляция Пирсона.



https://en.wikipedia.org/wiki/Pearson_correlation_coefficient

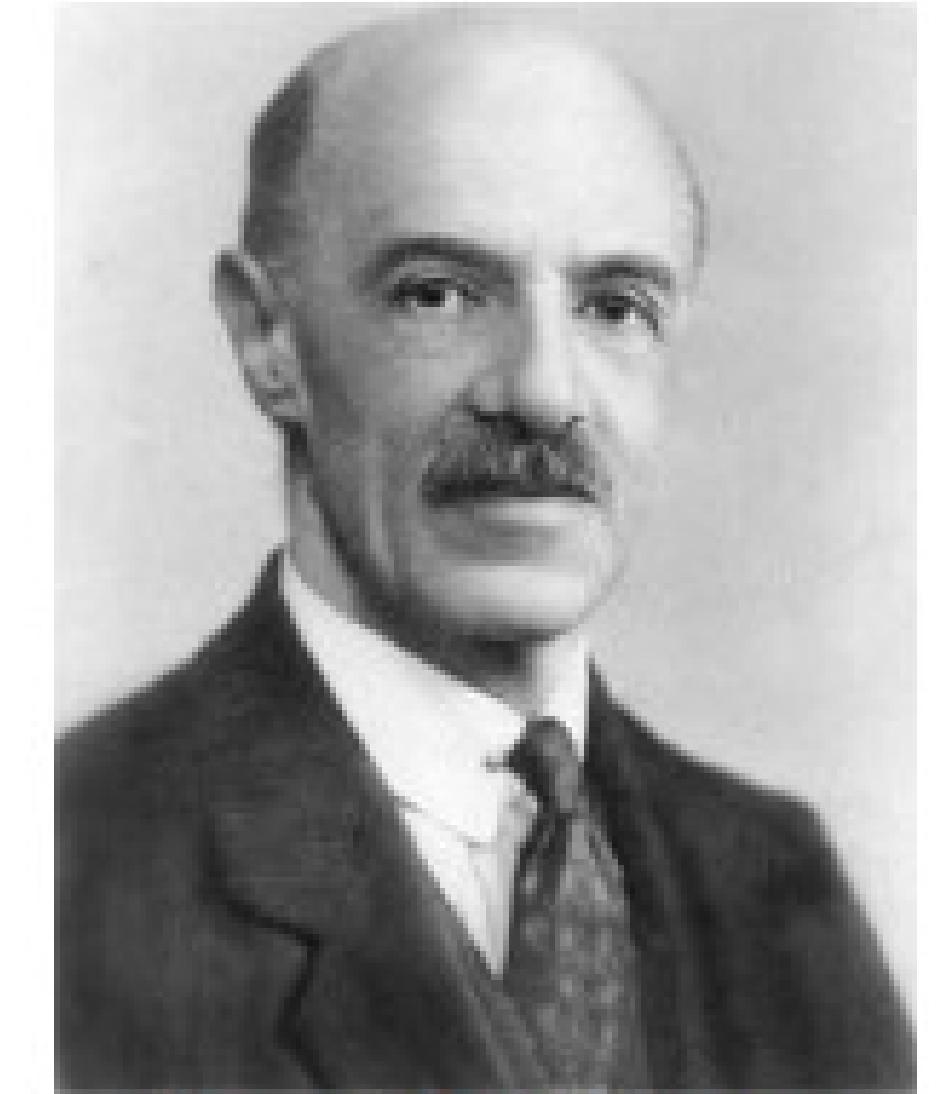
Корреляция Спирмена.

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 значений (d)
3. Возвести в квадрат каждую разность и суммировать полученные результаты.
4. Вычислить коэффициент корреляции рангов по формуле:

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

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



Чарльз Эдвард Спирмен

Корреляция Кендалла.

Аналог корреляции Спирмена.

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

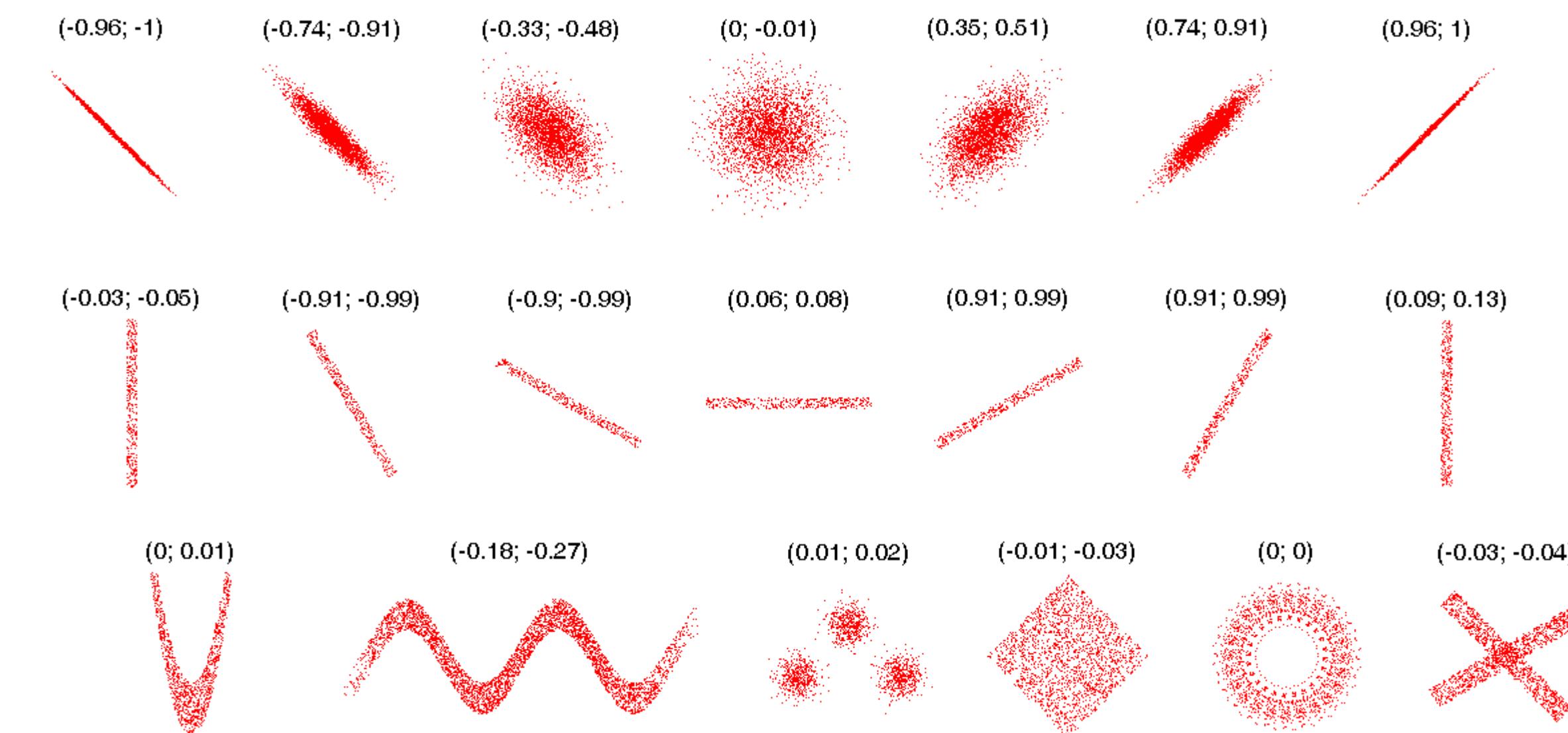
Nc – число совпадений

Nd – число инверсий.

`scipy.stats.kendalltau(x, y)`

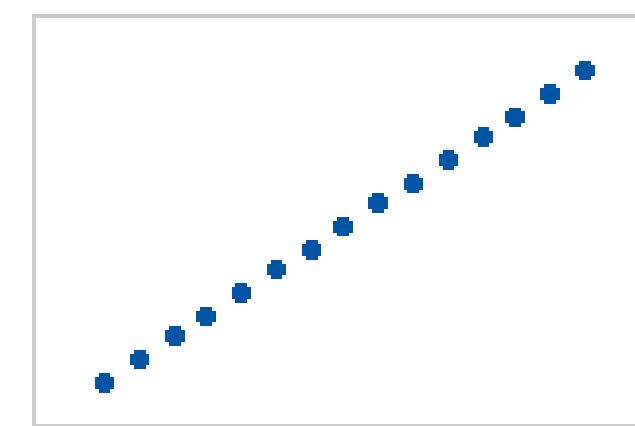
http://www.machinelearning.ru/wiki/index.php?title=Коэффициент_корреляции_Кенделла

Сравнение коэффициентов Спирмена и Кендалла.

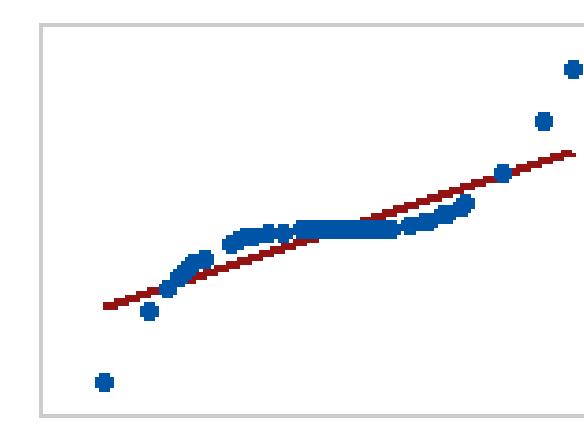


Слева - корреляция Кендалла, справа – корреляция Спирмена

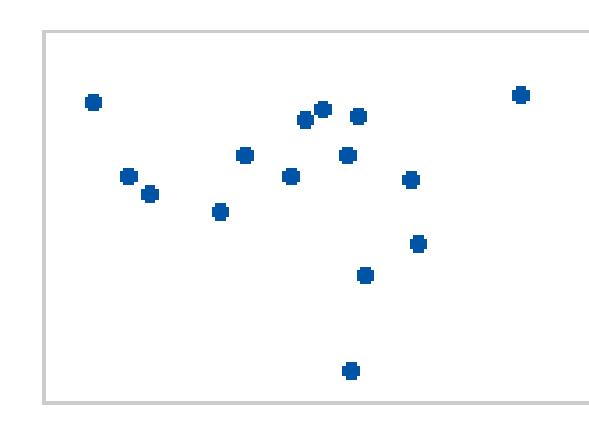
Сравнение коэффициентов Пирсона и Спирмена.



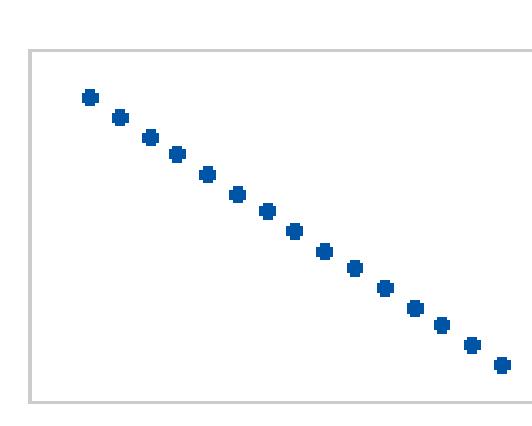
Pearson = +1, Spearman = +1



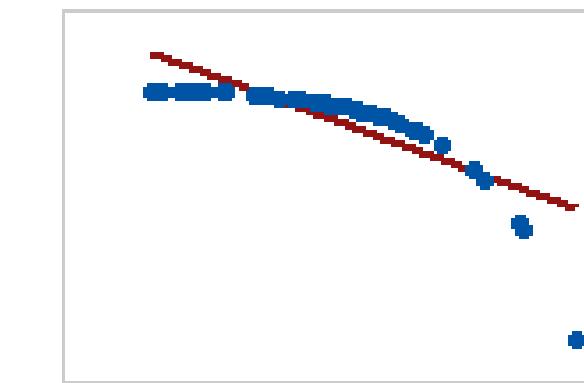
Pearson = +0.851, Spearman = +1



Pearson = -0.093, Spearman = -0.093



Pearson = -1, Spearman = -1



Pearson = -0.799, Spearman = -1

<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/>

Матрица корреляций.

Для статистического анализа играет наиважнейшую роль.

Строим матрицу корреляций для того, чтобы определить, насколько 2 случайные величины зависят друг от друга.

Если две переменные **независимы**, матрица корреляций
ваклядит

$$S = \begin{pmatrix} s_x & 0 \\ 0 & s_y \end{pmatrix}$$

Sx — дисперсия переменной x
(среднеквадратичное значение)

Sy — дисперсия переменной у

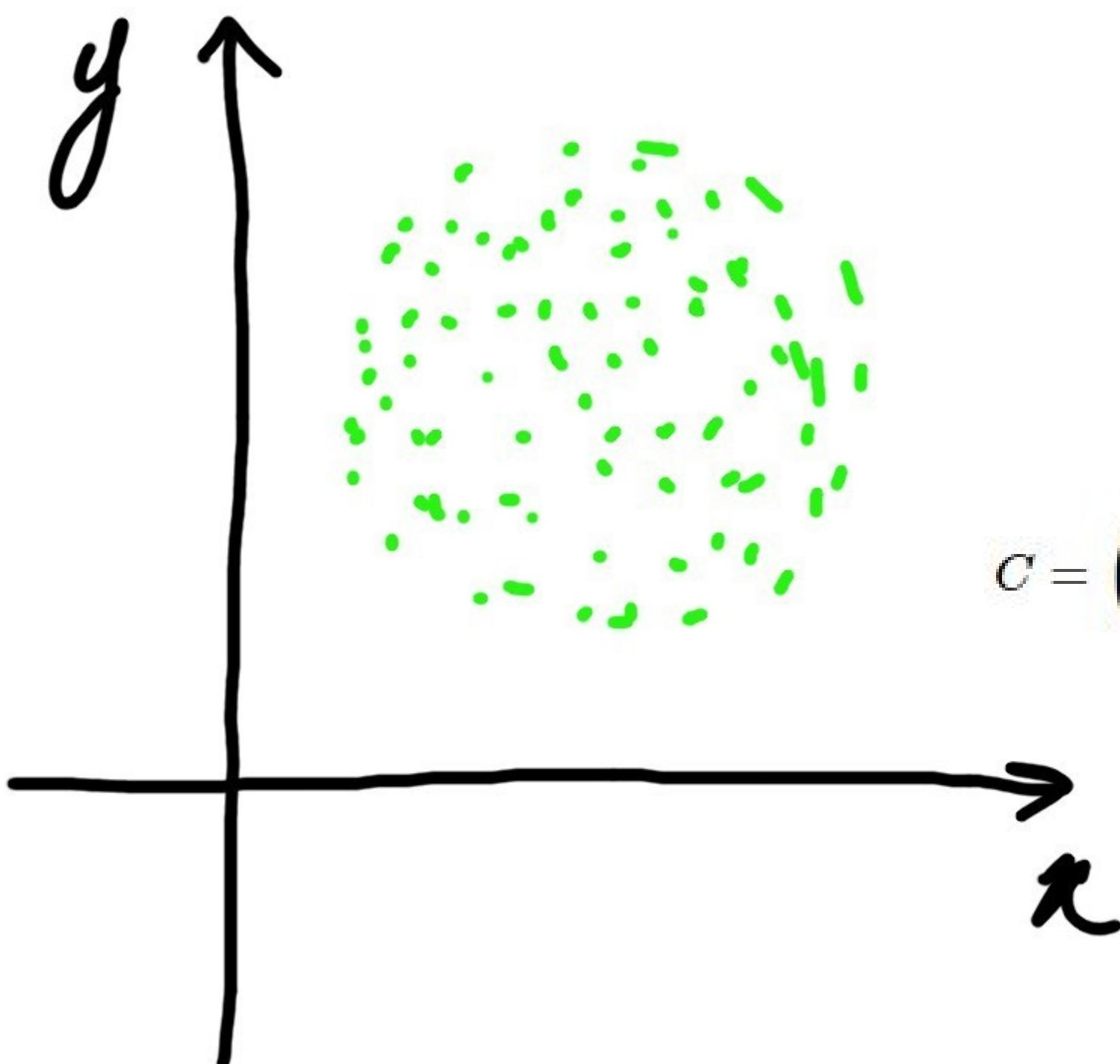
Матрица корреляций.

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

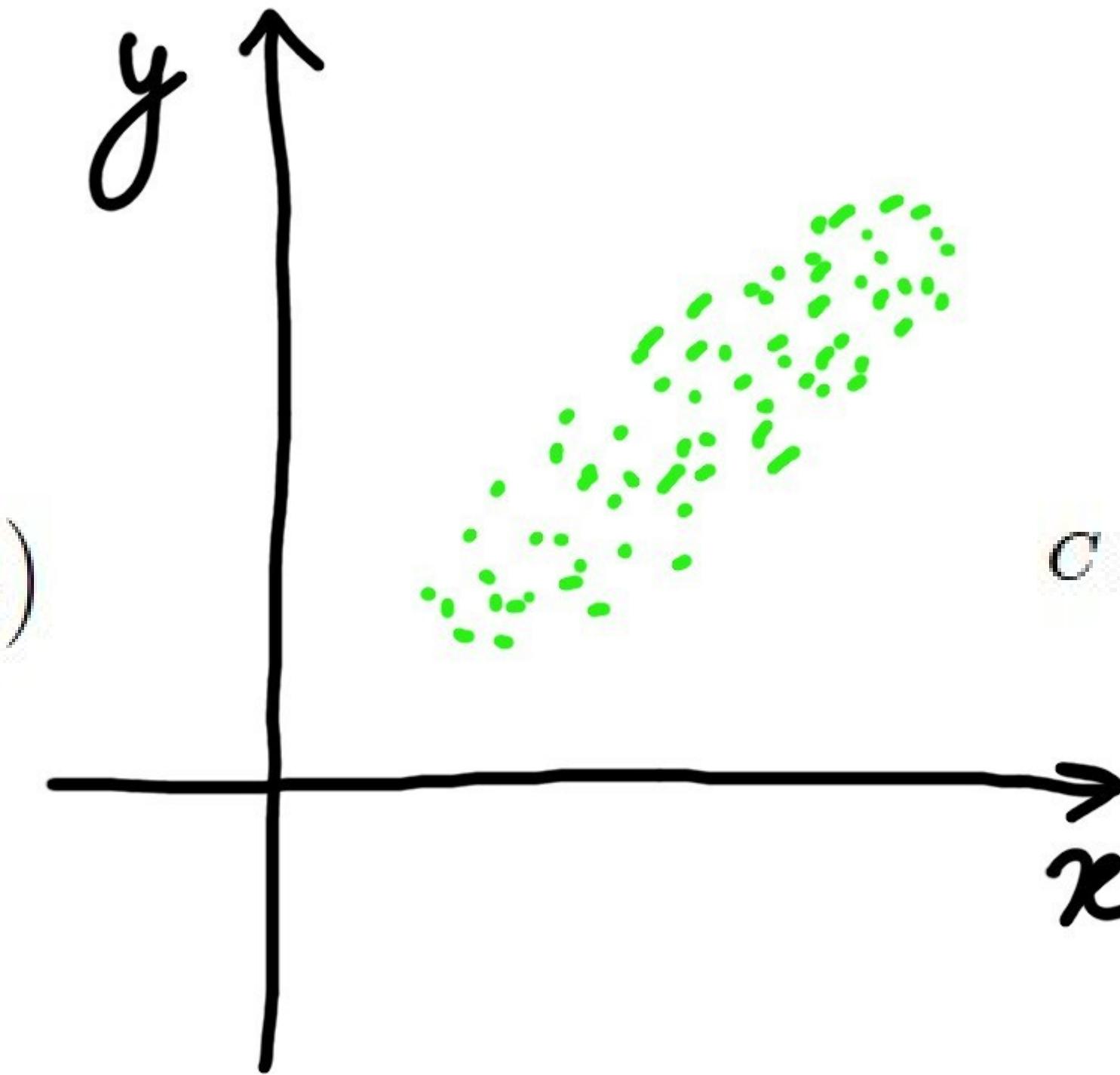
$$C = \begin{pmatrix} \sigma(x, x) & \sigma(x, y) \\ \sigma(y, x) & \sigma(y, y) \end{pmatrix}$$

$$\rho_{X, Y} = \frac{\sum (X_i - \bar{X})(Y_i - \bar{Y})}{\sqrt{\sum (X_i - \bar{X})^2 \sum (Y_i - \bar{Y})^2}}$$

Матрица корреляций.



Независимые переменные



Зависимые переменные

Перемножение матриц!

Необходимо уметь перемножать матрицы для статистики. Почему? Матрица кореляций 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! Вопросы?