Корреляция и корреляционный анализ



Олег Булыгин

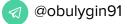
Lead Data scientist / Data analyst / developer, IT-тренер.

Аккаунты в соц.сетях



vk.com/obulygin91

in linkedin.com/in/obulygin



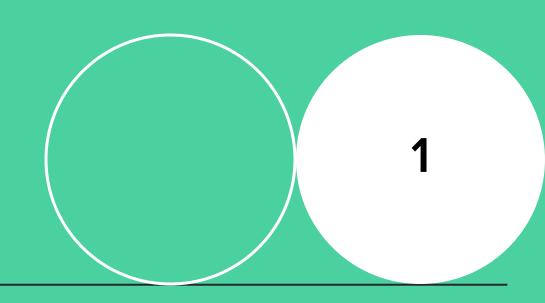


Сегодня на лекции

- 1. Узнаем как искать и анализировать взаимосвязи в данных
- 2. Познакомимся с понятием корреляции
- 3. Научимся предсказывать значение одной переменной по другой

Зависимости в данных

И их виды



Олег Булыгин

Статистика



Вопросы

- 1. Существует ли зависимость между доходом семьи и ее расходами на питание?
- 2. Связан ли уровень безработицы в стране с ВВП?
- 3. Влияет ли количество часов, которые студент тратит на подготовку к экзамену на его итоговую оценку?
- 4. ..

Изучение связи между переменными

Корреляционный и регрессионный анализ предназначены для изучения статистических связей между переменными.

Изучение связи между переменными

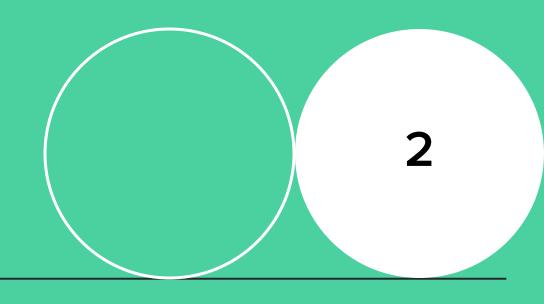
Корреляционный анализ

- 1. Существует ли связь (не причинно-следственная!) между явлениями?
- 2. Насколько сильная связь между явлениями?

Регрессионный анализ

- 1. Каков характер связи между явлениями?
- 2. Построение и исследование регрессионной модели.

Корреляционный анализ



Корреляция

Изменения значений одной из величин сопутствуют систематическому изменению значений другой или других величин.

Коэффициент корреляции (линейный коэффициент корреляции Пирсона) показывает:

- 1. силу линейной взаимосвязи между двумя переменными,
- 2. направление взаимосвязи (прямая или обратная)

Формула

$$r_{X,Y} = \frac{n\sum_{i=1}^{n} x_{i} y_{i} - \sum_{i=1}^{n} x_{i} \sum_{i=1}^{n} y_{i}}{\sqrt{(n\sum_{i=1}^{n} (x_{i})^{2} - (\sum_{i=1}^{n} x_{i})^{2}) \cdot (n\sum_{i=1}^{n} (y_{i})^{2} - (\sum_{i=1}^{n} y_{i})^{2})}};$$

Это ковариация двух переменных поделить на их дисперсии.

Величина коэффициента корреляции заключена в пределах -1 <= r <= 1

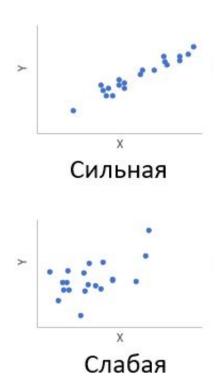
Свойства

- Если 0 <= r <= 1, то при увеличении значений одной из величин значения другой имеют тенденцию к увеличению (прямая связь)
- 2. Если -1 <= r <= 0, то при увеличении значений одной из величин значения другой имеют тенденцию к уменьшению (обратная связь)



Свойства

- Чем ближе Irl к единице, тем сильнее линейная связь между случайными величинами, т.е. тем меньше точки рассеяны вокруг прямой.
- Irl = 1 тогда и только тогда, когда когда случайные величины X и Y линейно связаны, т.е. точки лежат на одной прямой.

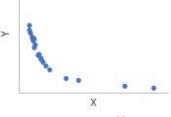


Свойства

- Если |r| = 0, то
 - связь между случайными величинами либо отсутствует
 - b. либо не носит линейного характера

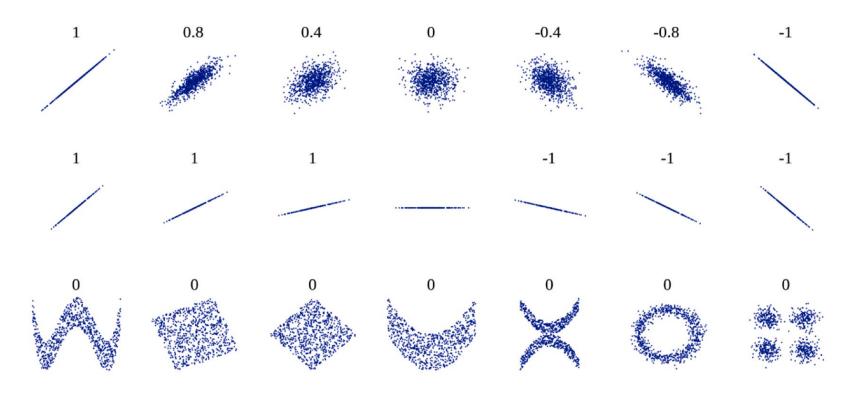




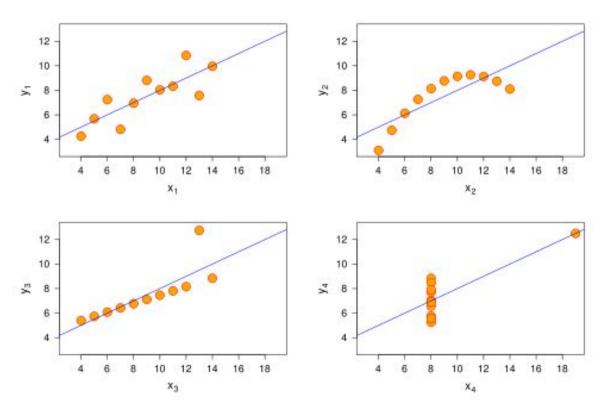


Нелинейная

Примеры



Корреляция - просто число



Квартет Энскомба

Одинаковые:

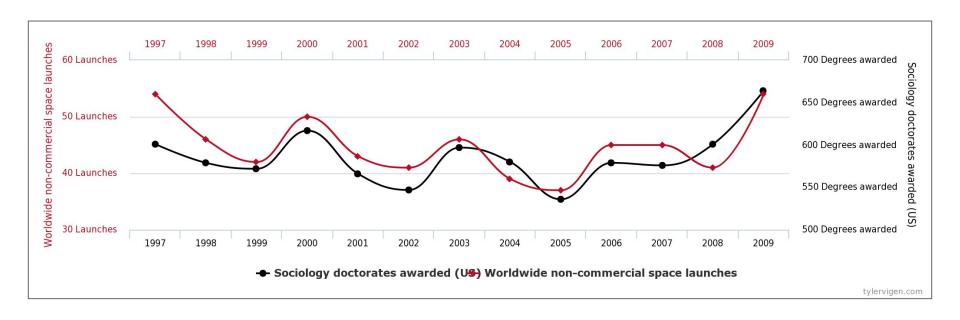
- среднее **х**,
- среднее **у**,
- дисперсия **х**,
- дисперсия **у**,
- уравнение прямой *y=ax+b*,
- коэффициент корреляции р



Пример: Уровень определенного типа холестерина обратно пропорционален риску развития сердечно сосудистых заболеваний. Т.е. чем больше «хорошего» холестерина, тем лучше. Однако, если давать пациентам препараты с таким веществом – это никак не повлияет на болезни сердца.

Ошибка вывода

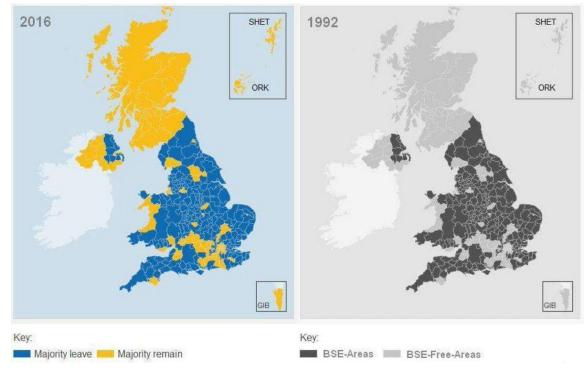
Корреляция не подразумевает причинно-следственных связей!



Ошибка вывода

Корреляция не подразумевает причинно-следственных связей!

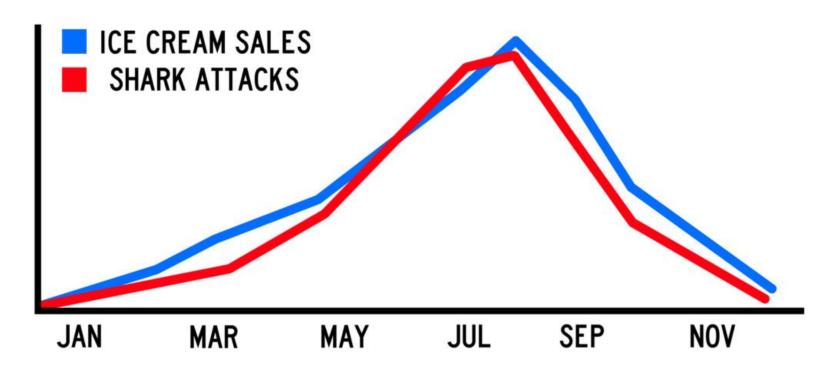
За и против брекзита (2016)



Коровье бешенство (1992)

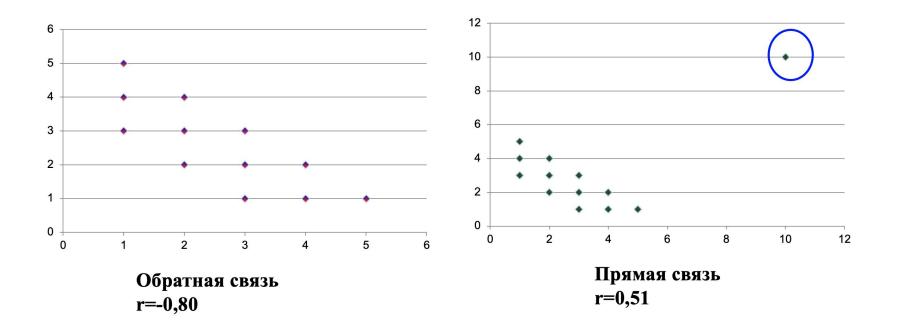
Ошибка вывода

Корреляция не подразумевает причинно-следственных связей!



Выбросы

Коэффициент корреляции очень чувствителен к выбросам!



Проблемы коэффициента Пирсона

- 1. Выбросы
- 2. Работает только с непрерывными данными (а как же порядковые?)
- 3. Может испытывать проблемы при не нормальном распределении данных

Ранговый коэффициент корреляции Спирмена

$$\rho = 1 - \frac{6}{n(n^2 - 1)} \cdot \sum_{k=1}^{n} (A_k - B_k)^2$$

Ak - ранг k-го наблюдения в первой выборке

Bk - ранг k-го наблюдения во второй выборке

n - число пар наблюдений

Ранговый коэффициент корреляции Кенделла

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

S – сумма баллов

Баллом +1 оценивается пара рангов, имеющих по обоим показателям одинаковый порядок

Баллом -1 – пара с разным порядком.

Пример

X	Y	Nx	Ny	D=Nx-Ny	d2	+	-
46	45	1	1	0	0	7	0
60	69	2	6	-4	16	2	4
66	59	3	5	-2	4	2	3
68	49	4	2	2	4	4	0
71	54	5	3	2	4	3	0
78	70	6	7	-1	1	1	1
82	58	7	4	3	9	1	0
90	75	8	8	0	0	-	-
					38	20	8

Расчеты

Спирмен:

$$\rho = 1 - \frac{6*38}{8(64-1)} = 1 - 0.453 = 0.547$$

Кенделл:

$$\tau = \frac{2(20-8)}{8(8-1)} = \frac{24}{56} = 0.429$$

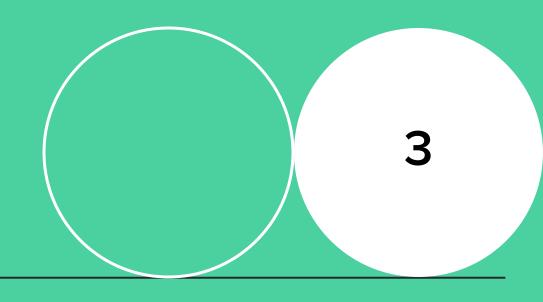
Другие меры взаимосвязи

- Коэффициент ассоциации
- Коэффициент контингенции
- Коэффициенты сопряженности Пирсона
- Коэффициент сопряженности Чупрова
- Коэффициент корреляции знаков Фехнера
- ...

Практика

- 1. Возьмем датасет с boston'ом
- 2. Посмотрим на имеющиеся в нем корреляции

Регрессионный анализ



Регрессионный анализ

Если суточное потребление калорий и вес связаны, то можем ли мы предсказать конкретный вес человека?

Регрессионный анализ — инструмент для количественного предсказания значения одной переменной на основании другой.

Регрессия vs Корреляция

РЕГРЕССИЯ – предсказание одной переменной на основании другой. Одна переменная – независимая, а другая – зависимая.

Пример: чем больше студент занимается перед экзаменом, тем выше его оценка

КОРРЕЛЯЦИЯ показывает, в какой степени две переменные COBMECTHO ИЗМЕНЯЮТСЯ. Нет зависимой и независимой переменных, они эквивалентны.

Пример: рост человека положительно связан с его массой

Регрессионный анализ

По количеству независимых переменных:

- простой (регрессия между двумя переменными);
- множественной (регрессия между зависимой переменной Y и несколькими независимыми переменными (X₁, X₂, ..., X_n)).

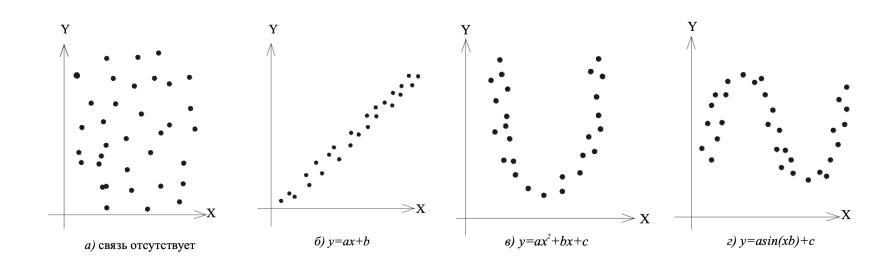
По типу зависимости:

- линейный
- нелинейный

Общий подход к решению

- 1. Определение формы зависимости
- 2. Построение модели регрессии
- 3. Оценка неизвестных значений зависимой переменной

Определение формы зависимости



Построение модели регрессии

- 1. Мы выбрали форму регрессии. Предположим, это прямая линия y=ax+b
- 2. У нас есть выборка точек с измеренными значениями у и х
- 3. Нужно подобрать наилучшие параметры a, b, которые максимально точно описывают наши данные.
- 4. Как это сделать?

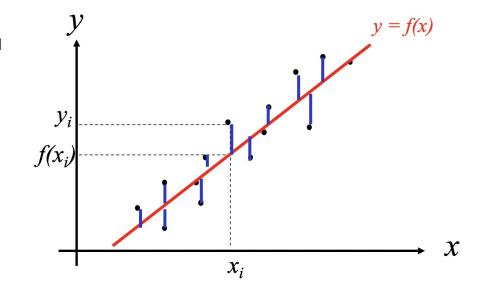
Построение модели регрессии

Рассмотрим одну точку - (у, х).

Предсказание нашей модели для этой точки - **y_pred** = **ax** + **b**

Ошибка предсказания - y - y_pred

Нас интересует именно размер ошибки, а не его знак (+ или -). Возведем ошибку в квадрат:



(y - y_pred) ^2

Построение модели регрессии

Тогда суммарная ошибка предсказания для всей выборки - сумма квадратов ошибок для каждой точки

$$S = (y_pred_1 - y_1)^2 + (y_pred_2 - y_2)^2 + ... + (y_pred_N - y_N)^2$$

Очевидно - модель лучше, если такая суммарная ошибка меньше.

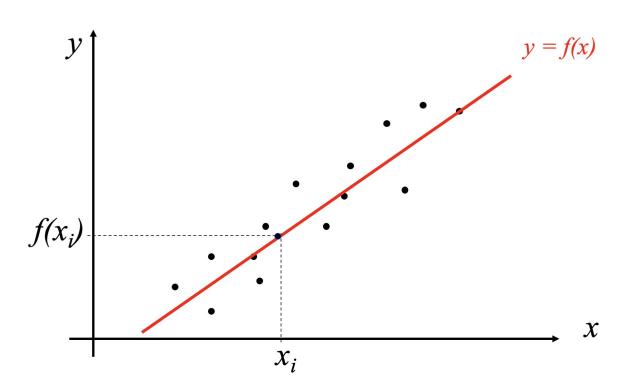
Оптимальные значения a, b для модели регрессии - те, при которых ошибка S достигает своего минимума.

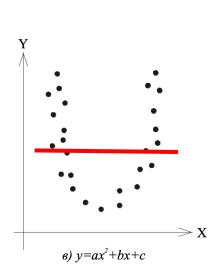
Линейная регрессия

$$a = \frac{n \sum_{i=1}^{n} x_{i} y_{i} - \sum_{i=1}^{n} x_{i} \sum_{i=1}^{n} y_{i}}{n \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - (\sum_{i=1}^{n} x_{i})^{2}}$$

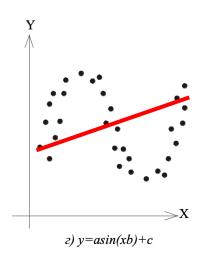
$$b = \frac{\sum_{i=1}^{n} y_{i} \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - \sum_{i=1}^{n} x_{i} \sum_{i=1}^{n} x_{i} y_{i}}{n \sum_{i=1}^{n} x_{i}^{2} - (\sum_{i=1}^{n} x_{i})^{2}}$$

Оценка неизвестных значений











Оцениваем адекватность модели

- 1. Коэффициент детерминации
- 2. Анализ остатков

Немного порассуждаем

Какая может быть самая простая модель для регрессии?

Немного порассуждаем

Какая может быть самая простая модель для регрессии?

Оценка через среднее

$$\overline{y} = \frac{y_1 + y_2 + \ldots + y_n}{n}$$

Сравним нашу модель с такой наивной

Для этого рассчитаем сумму квадратов ошибок нашей модели:

$$SS_{res} = \sum_{i=1}^n e_i^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

И наивной:

$$SS_{tot} = \sum_{i=1}^{n} (y_i - \overline{y})^2$$

Сравним их

Во сколько раз наши остатки "лучше", чем остатки наивной модели?

SSres / SStot

Сравним их

Во сколько раз наши остатки "лучше", чем остатки наивной модели?

SSres / SStot

Коэффициент Детерминации (R2):

R2 = **1** - **SSres/SStot**

Коэффициент детерминации

доля дисперсии зависимой переменной, объясняемая рассматриваемой моделью зависимости, то есть объясняющими переменными

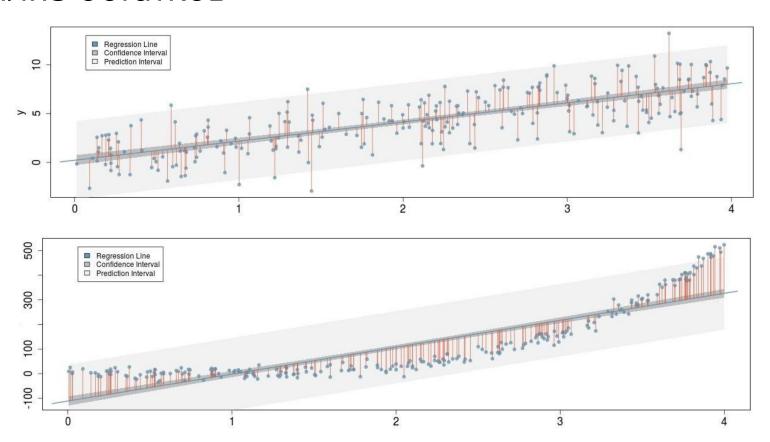
- 1. 0<=R2<=1;
- 2. Чем ближе коэффициент детерминации к 1, тем лучше регрессия «объясняет» зависимость данных;

Анализ остатков

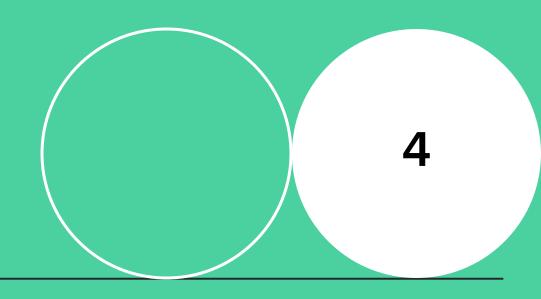
Если модель подобрана правильно, то

- остатки будут вести себя достаточно хаотично,
- в остатках не будет систематической составляющей, резких выбросов,
- в чередовании знаков не будет никаких закономерностей.

Анализ остатков



Итоги



Олег Булыгин

Статистика

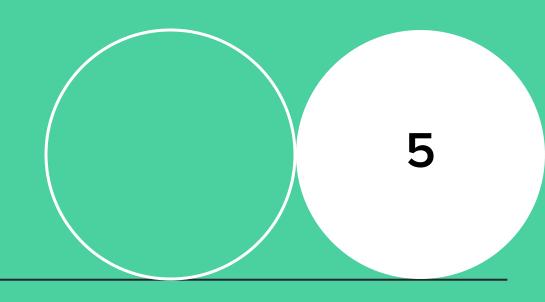
** нетология

Что мы узнали сегодня

- Познакомились с понятием корреляции и рассмотрели несколько способов ее расчета
- Узнали, что корреляция не всегда означает наличие причинноследственной связи в данных
- Научились прогнозировать значение зависимого признака на основе независимых и строить модель линейной регрессии



Домашнее задание



Олег Булыгин

Статистика

нетология

Домашнее задание

1. Возьмите датасет Mortality and Water Hardness https://www.kaggle.com/ukveteran/mortality-and-water-hardness

Дополнительно будет выложен в ЛК

В этом датасете содержатся данные по средней годовой смертности на 100000 населения и концентрации кальция в питьевой воде для 61 большого города в Англии и Уэльсе. Города дополнительно поделены на северные и южные.

Домашнее задание

- 1. Задача ответить на вопрос есть ли связь между жёсткостью воды и средней годовой смертностью?
 - а. Построить точечный график
 - b. Рассчитать коэффициенты корреляции Пирсона и Спирмена
 - с. Построить модель линейной регрессии
 - d. Рассчитать коэффициент детерминации
 - е. Вывести график остатков
- 2. Сохраняется ли аналогичная зависимость для северных и южных городов по отдельности?
 - а. Разделить данные на 2 группы
 - b. Повторить аналогичные шаги из пункта 1 для каждой группы по отдельности

Корреляция и корреляционный анализ

Вопросы?



