# Линейная регрессия

#### Модель

Данные: пары чисел  $\{x_i, y_i\}$ 

Гипотеза: имеется линейная статистическая зависимость между переменными X и Y

$$Y = a + b \cdot X + \varepsilon$$

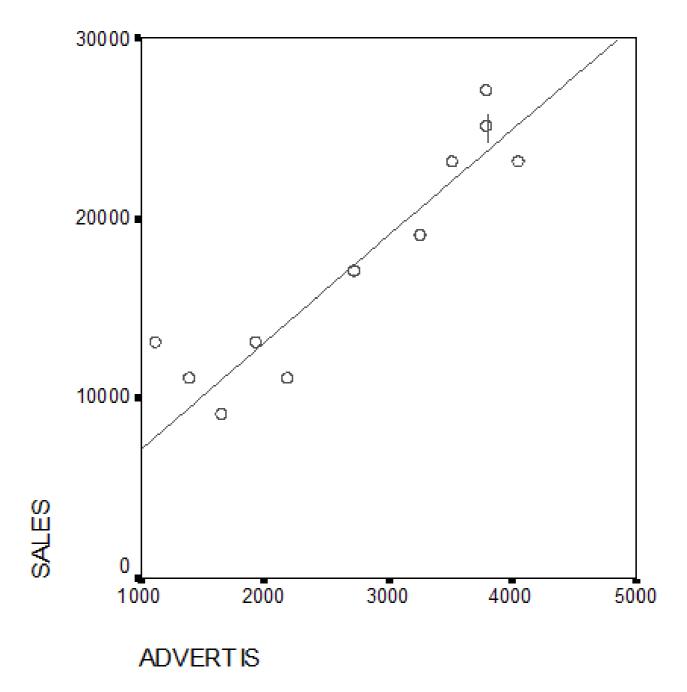
#### Надо найти

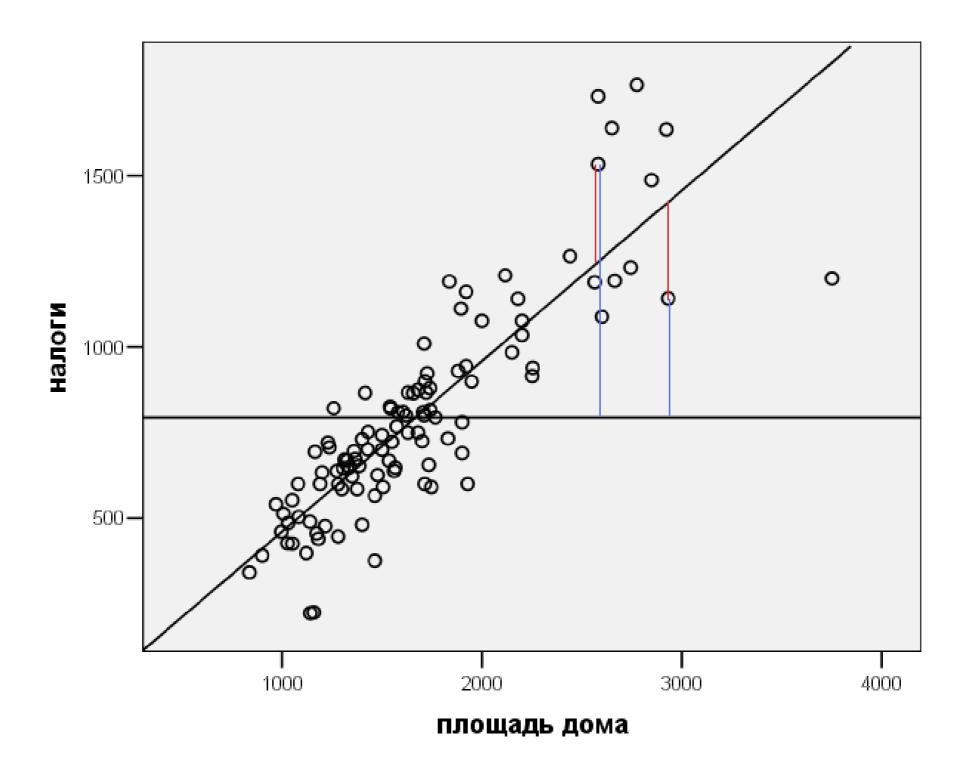
оценки коэффициентов *а* и *b* уравнения регрессии:

$$Y = a + b \cdot X$$

### Геометрический взгляд

Уравнение определяет прямую, наиболее близко проходящую ко всем точкам с координатами *xi*, *yi* 





#### Алгебраический взгляд

Значения *а* и *b* находятся по методу наименьших квадратов, т.е. так, чтобы минимизировать величину

$$SSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_i - (a + b \cdot x_i))^2$$

#### Терминология

- Y отклик / зависимая переменная
- Х предиктор / независимая переменная
- $\varepsilon_i = y_i (a + b \cdot x_i)$  ошибка / невязка /

#### Измеряем качество модели

Регрессионная модель
Сумма квадратов отклонений для
регрессионной модели
Зависит от единиц измерения

$$SSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_i - (a + b \cdot x_i))^2$$

#### Измеряем качество модели

Базовая модель

Сумма квадратов отклонений для базовой модели

Зависит от единиц измерения

$$SSE = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_i - \overline{y_n})^2$$

#### Коэффициент детерминации

$$R^{2} = 1 - \frac{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_{i} - (a + b \cdot x_{i}))^{2}}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \bar{y}_{n})^{2}}$$

#### Коэффициент детерминации

указывает, какой процент вариации у объясняется влиянием предикторов.

# Недостатки множественного коэффициента детерминации

Пример «Квартет Анскомба»

Anscombe, F. J. (1973). "Graphs in Statistical Analysis". American Statistician 27 (1): 17–21.

# Квартет Анскомба: 4 набора данных

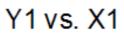
Характеристика	Значение
Mean of x in each case	9
Sample variance of x in each case	11
Mean of y in each case	7.50
Sample variance of y in each case	4.122 or 4.127
Correlation between x and y in each case	0.816
Linear regression line in each case	y = 3.00 + 0.500x

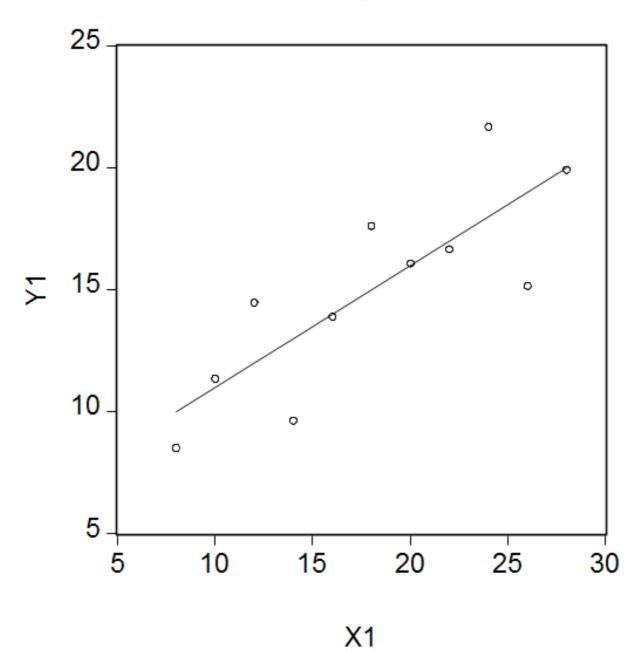
#### Квартет Анскомба в R

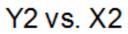
help(anscombe)

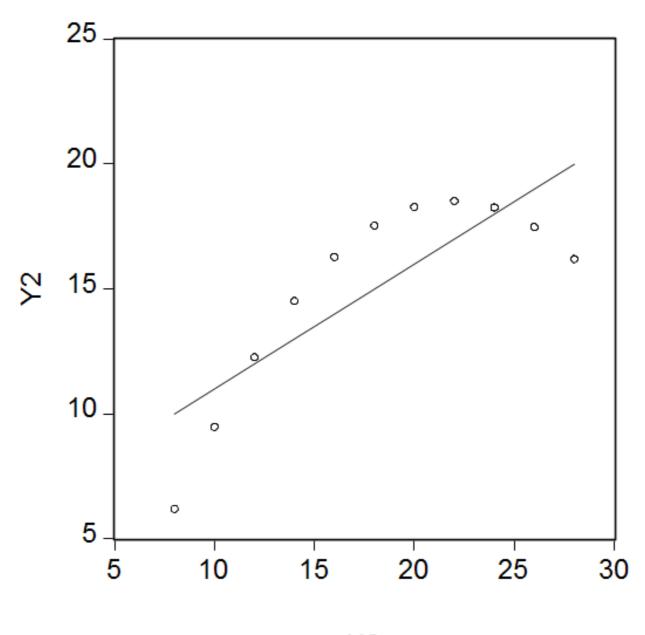
```
ans <- anscombe
res1 <- lm(ans$y1~ans$x1)
plot(ans$x1,ans$y1)
abline(res1)
```

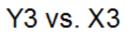
•

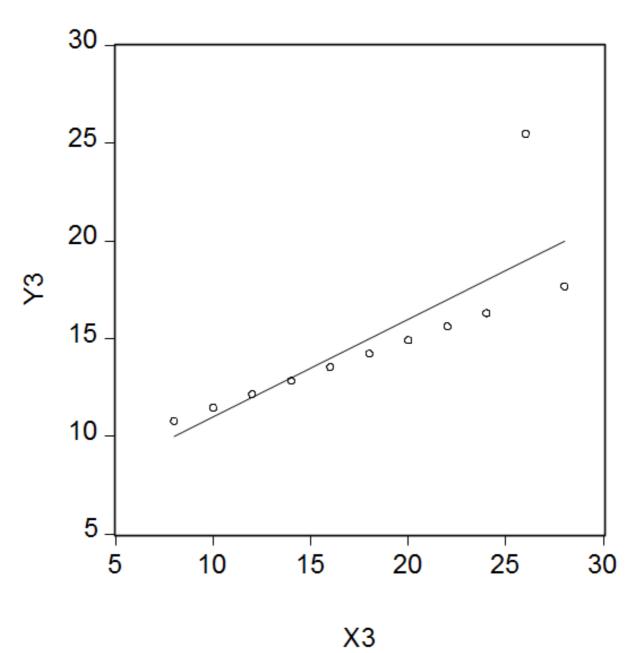


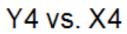


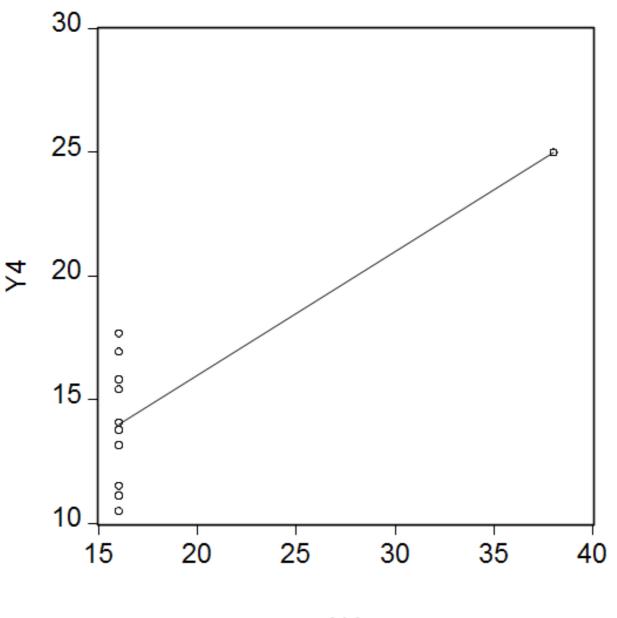












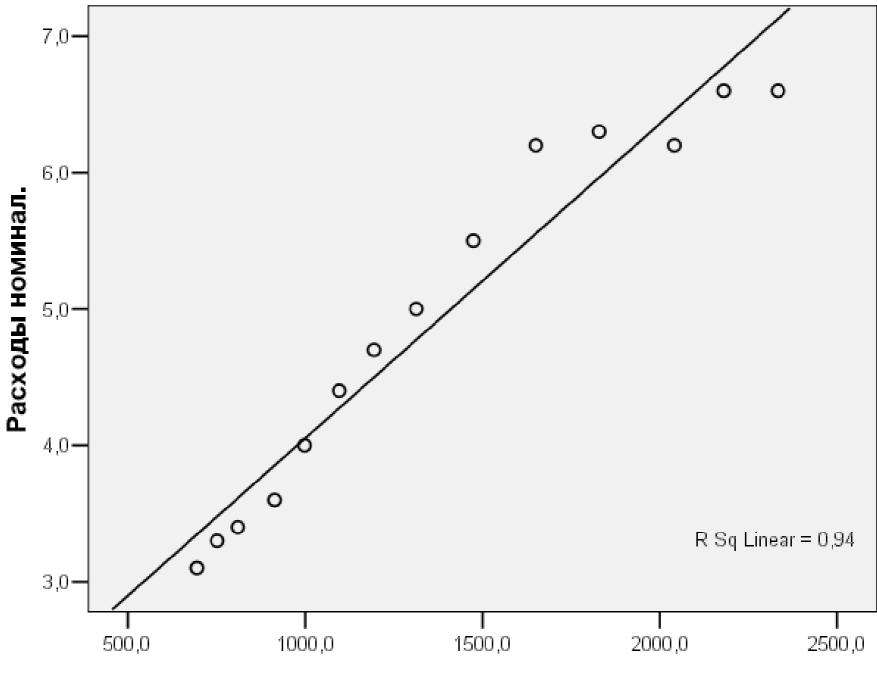
#### Влияние инфляции на модель

#### Пример

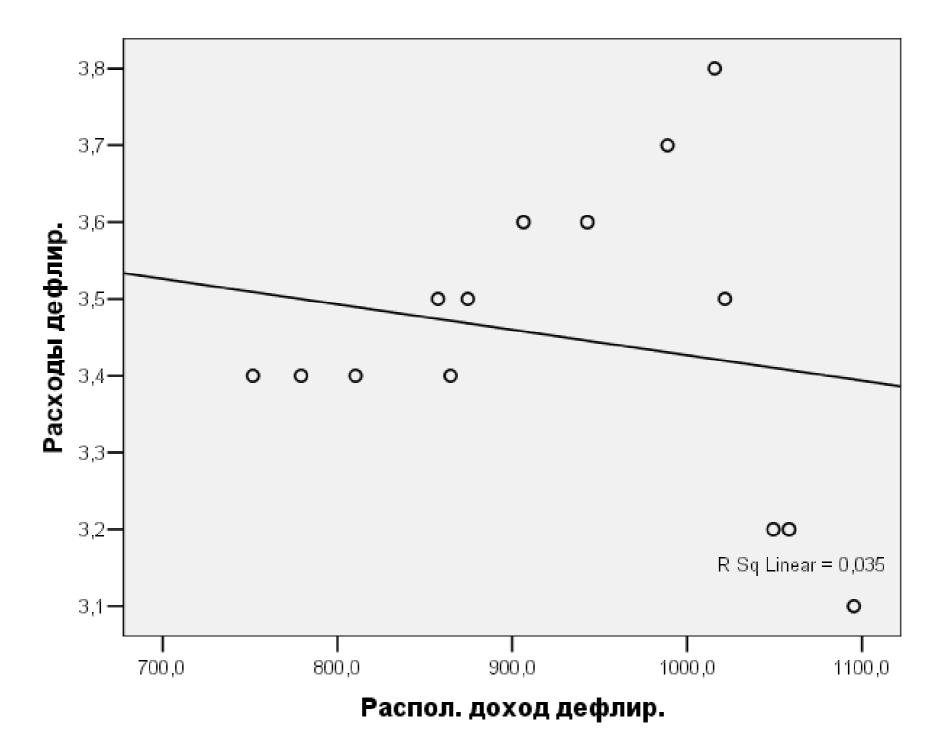
совокупный располагаемый доход и совокупные личные расходы на местный транспорт в США за период с 1970 по 1983 год.

Данные представлены как в текущих долларах США, так и в долларах 1972 года — пересчет к последним выполнен с учетом динамики индекса потребительских цен в указанном периоде.

(Уровень цен в 1972 г. принят за 100%.)



Распол. доход номинал.



#### Коллинеарность-1

Допустим, что задана зависимость Z = 6X + 8Y + 5

Одновременно известно, что

$$Y = 2X$$

#### Коллинеарность-2

Если верно Z = 6X + 8Y + 5,

#### То верно

$$Z = 2X + 10Y + 5$$

$$Z = 22X + 0*Y+5$$

$$Z = 0*X + 11*Y+5$$

И так далее...

(На самом деле все еще хуже...)

## tolerance пороговые значения 0.1 или 0.2

$$tolerance = 1 - R_j^2$$

# VIF variance inflation factor пороговые значения 5 или 10

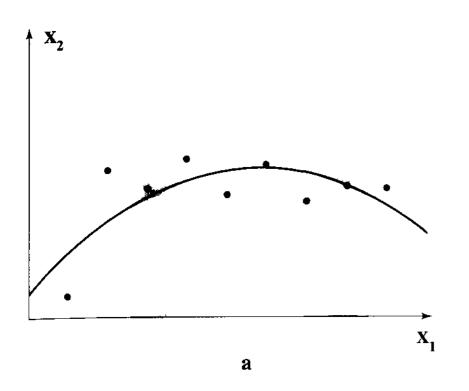
$$VIF = \frac{1}{tolerance}$$

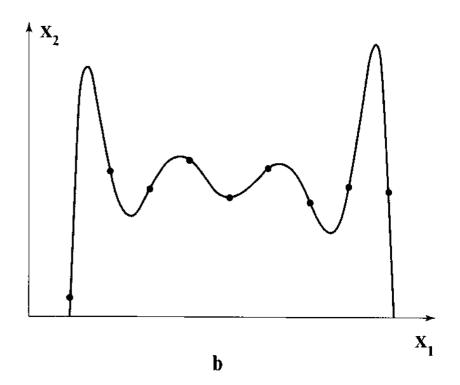
#### Вычисления VIF в R

- library(car)
- # пример Albuquerque Home Prices
- vif(fit) # variance inflation factors
- vif(itog1)

```
    x$SQFT x$AGE x$FEATS x$NE x$CUST x$COR x$TAX
    6.197 1.692 1.459 1.374 1.385 1.108 6.476
```

## Переобучение





#### Non-independence of Errors

•

•

- # Test for Autocorrelated Errors
- durbinWatsonTest(fit)