

Ранг матрицы меньше числа её ^(признаков) столбцов

ранг матрицы меньше числа её столбцов (признаков), это означает, что не все столбцы (признаки) в этой матрице являются линейно независимыми.

Ранг матрицы – это максимальное количество линейно независимых столбцов (или, что эквивалентно, максимальное количество линейно независимых ³строк) в этой матрице.

$$X_3 = X_1 + X_2$$

	X_1	X_2	X_3	
Чел 1	[170, 60, 230]			// F1, F2, F3 для человека 1
Чел 2	[180, 75, 255]			// F1, F2, F3 для человека 2
Чел 3	[165, 55, 220]			// F1, F2, F3 для человека 3
Чел 4	[190, 90, 280]			// F1, F2, F3 для человека 4

Лекция 4

$$X_3 = \overset{1}{\lambda} \cdot X_1 + \overset{1}{\lambda} \cdot X_2 \quad \lambda \in \mathbb{R}$$

Ранг 2 < 3

Матрица K симметрична — признаки коррелируют

Корреляционная матрица

признаки имеют вид

$$A = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 \\ 14 & 28 \\ 28 & 56 \end{bmatrix}$$

$$x_2 = x_1 \cdot 2$$

$$= 14 \cdot 56 - 28 \cdot 28 = 0$$

$$\frac{1}{|A|} \cdot A^T \cdot \text{det}(A) = 0$$

INV

`np.linalg.matrix_rank(X)` и `np.linalg.det(X.T @ X)`

`correlation_matrix = income.corr()` корреляция между столбцами, между фичами

$$\theta = (X^T X)^{-1} X^T y$$

$$X^T X \theta = X^T y$$

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \epsilon_1 \\ \epsilon_2 \\ \vdots \\ \epsilon_n \end{bmatrix}$$

1.

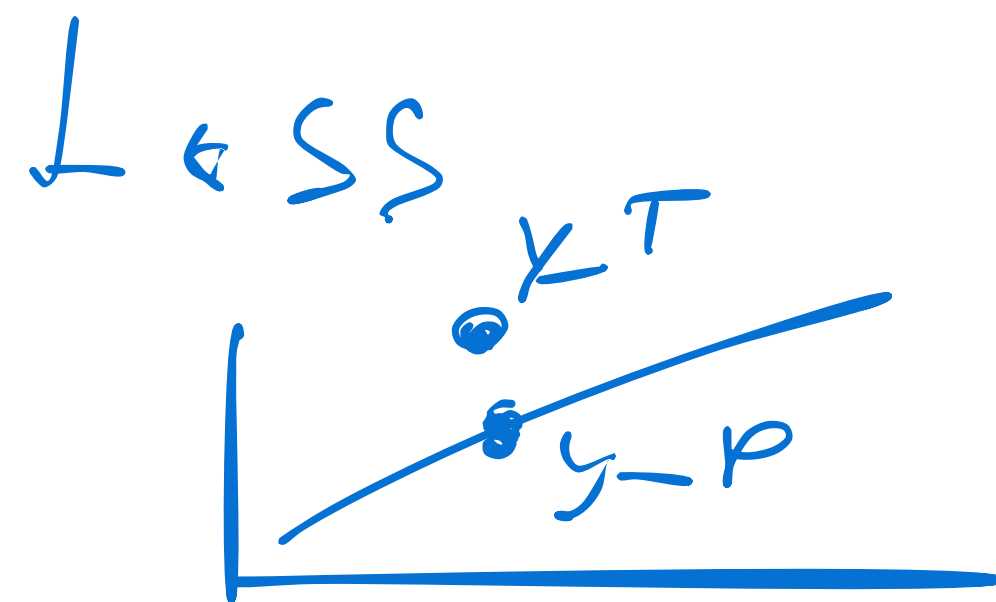
$$y = X \theta + \epsilon$$

$$\begin{bmatrix} x_0 & x_1 & \dots & x_n \\ x_0 & x_1 & \dots & x_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_0 & x_1 & \dots & x_n \end{bmatrix}$$

$$h = \begin{bmatrix} 1 & x_1 & x_2 \\ 1 & x_1 & x_2 \\ 1 & x_1 & x_2 \\ 1 & x_1 & x_2 \end{bmatrix} \times \begin{bmatrix} \theta_0 \\ \theta_1 \\ \theta_2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \varepsilon_1 \\ \varepsilon_2 \\ \varepsilon_3 \\ \varepsilon_4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \\ y_4 \end{bmatrix}$$

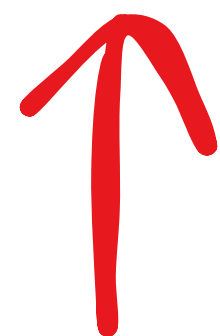
Функция потерь

$$\varepsilon = X \theta - y$$



Loss L_2

SSE $= \sum (y - X\theta)^2$



MSE $= \frac{1}{2n} \sum (y - \theta X)^2$

MHIK

$$\Theta = (X^T X)^{-1} X^T Y$$

$$\varepsilon = Y - \hat{y} = y - X\Theta$$

$$SSE = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2 = \sum_{i=1}^n (y_i - X_i^T \Theta)^2$$

$$\varepsilon = y - X\theta$$

сумму квадратов всех элементов этого вектора

$$SSE = \varepsilon^T \varepsilon = \overset{n \times 1}{(y - X\theta)}^T \overset{1 \times n}{(y - X\theta)}$$

$$(y - X\theta)^T (y - X\theta) = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{y}_i)^2$$

Матричная форма суммы квадратов ошибок

$$(y - X\theta)^T (y - X\theta)$$

1. k лагранж / записываем

$$y^T y - y^T (X\theta) - (X\theta)^T y + (X\theta)^T (X\theta)$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$b = \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix}$$

$$A^T b = b^T A$$

$$A^T b = [1 \ 2] \begin{bmatrix} 3 \\ 4 \end{bmatrix} = 11$$

$$b^T A = [3 \ 4] \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = 11$$

$$y^T y - \underbrace{(X\theta)^T y} - \underbrace{(X\theta)^T y} + (X\theta)^T (X\theta)$$

$$y^T y - 2 \underbrace{(X\theta)^T y} + (X\theta)^T (X\theta)$$

$$\underbrace{(A \ B)^T}_{\text{red arc}} = B^T A^T$$

$$y^T y - 2 X^T \theta^T y + X^T \theta^T X \theta$$

$$y^T y - 2\theta^T X^T y + \theta^T X^T X \theta$$

$$\nabla J(\theta) (y^T y - 2\theta^T X^T y + \theta^T X^T X \theta)$$

$$\nabla J(\theta) = \frac{d y^T y}{d \theta} = 0 \quad 2X^T X \theta$$

$$\nabla J(\theta) = \frac{d(-2\theta^T X^T y)}{d \theta} = -2X^T y$$

$2A\theta^*$
 $X = X^T$
 симметрич

$$-2 \underbrace{\Theta^T}_{m \times n} \underbrace{X^T Y}_{m \times 1} \approx -2 X^T Y$$

$\begin{bmatrix} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \end{bmatrix} \approx m \times 1$

\swarrow
 $R^{m \times 1}$

$$\Theta^T (R^{m \times 1}) \rightarrow 1 \times 1 \Rightarrow \text{scalar}$$

$$- 2 \Theta^T X^T y = a^T \Theta = 1 \times 1 = \text{zero} \quad \rightarrow \text{бекноп - импульс}$$

1. ассоциативность сложения

$$\Theta^T (X^T y) = (X^T y)^T \Theta =$$

$\square \square \square = X$ $m \times n \rightarrow n \times m$ $m \times 1$
 $n \times 1 - a \rightarrow a^T \Theta$

$$a^T \theta \approx \nabla_{\theta} (a^T \theta) \approx$$

$$a \approx \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix}$$

$$\theta \approx \begin{bmatrix} \theta_1 \\ \vdots \\ \theta_n \end{bmatrix}$$

$$a^T \theta = a_1 \theta_1 + a_2 \theta_2 \dots a_n \theta_n$$

$$\nabla_{\theta} (a^T \theta) \approx \begin{bmatrix} \frac{\partial (a^T \theta)}{\partial \theta_1} \\ \vdots \\ \frac{\partial (a^T \theta)}{\partial \theta_n} \end{bmatrix}$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_1} (a_1 \theta_1' + \cancel{a_2 \theta_2 \dots}) = a_1$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_2} = a_2$$

$$\frac{\partial}{\partial \theta_h} = a_h$$

$$\nabla_{\theta} (a^T \theta) = \begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_n \end{bmatrix} = a$$

$$\theta^T X^T X \theta$$

$$X \sim \theta$$

$$A = X^T X$$

$$\frac{d(X^T A X)}{dX} = 2AX$$

$$2 \times 5 \times \theta$$

$$X^T X - \text{current type 2}$$

$$X_2 \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} X_2^T \begin{bmatrix} 1 & 3 & 5 \\ 2 & 4 & 6 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} X_1 & X_2 \\ 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}^T$$

$$1 \cdot 1 + 3 \cdot 3 + 5 \cdot 5 = 35$$

$$1 \cdot 2 + 3 \cdot 4 + 5 \cdot 6 = 44$$

$$X^T X = \begin{bmatrix} 1 & 3 & 5 \\ 2 & 4 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 35 & 44 \\ 44 & 56 \end{bmatrix}$$

$$-2X^T y = -2X^T X \Theta \quad | -1$$

$$2X^T y \rightarrow 2X^T X \Theta \quad | 2$$

$$X^T y \approx X^T X \Theta$$

— транспонировать уравнение

$$\Theta X^T X \approx X^T y$$

$$| (X^T X)^{-1}$$

$$\ominus \left| \frac{X^T X \cdot (X^T X)^{-1}}{1} \right. \approx (X^T X)^{-1} X^T Y$$

$$\ominus \rightarrow (X^T X)^{-1} X^T Y$$



$$\Theta = (X^T X)^{-1} X^T$$

CNAY

$$A\Theta \approx b$$

i

$$AX \approx$$

$n \times k$

$$\begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}$$

$$\approx \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_k \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_1 \\ \vdots \\ a_k \end{bmatrix}$$

$n \times k$

linear regression problem

$$A X = b$$

$$\begin{bmatrix} a_1 & a_2 & \dots & a_k \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_k \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_n \end{bmatrix}^{n \times k}$$

$$A = X^T X$$

$$\Theta = (X^T X)^{-1} X^T y$$

$$b = X^T y$$

~~Θ~~ x = vector parameters

$$AX = b \mid A^{-1} \rightarrow \text{symmetric bagpacker sampling}$$

$$A^{-1}AX = A^{-1}b$$

I eg. mapping

$$\theta = A^{-1}b$$

$$I\theta = \theta$$

$$X = A^{-1}b$$

Решить систему уравнений

$$Ax = b \quad | \quad A^{-1}$$

$$\cancel{A}^{-1} \cancel{A} x = \cancel{A}^{-1} b$$

$$x = A^{-1} b$$

Решить систему

$$3\theta_0 + 6\theta_1 = 6$$

$$6\theta_0 + 14\theta_1 = 14$$

$$u_3 \quad 1$$

$$\theta_0 = 2 - 2\theta_1$$

$$6(2 - 2\theta_1) + 14\theta_1 = 14$$

$$12 - 12\theta_1 + 14\theta_1 = 14$$

x_1	x_2	y
3	6	6
6	14	14

A b

$$12 + 2\theta_1 = 14$$

$$2\theta_1 = 14 - 12$$

$$2\theta_1 = 2 \quad | :2$$

$$\theta_1 = 1$$

$$Ax = b$$

$$\theta_0 = 2 - 2\theta_1$$

$$\theta_0 = 2 - 2(1)$$

$$\theta_0 = 2 - 2$$

$$\theta_0 = 0$$

$$x = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 3 & 6 \\ 6 & 14 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 6 \\ 14 \end{bmatrix}$$

$\begin{matrix} A & x & b \end{matrix}$

CAY

$$\begin{bmatrix} 6 \\ 14 \end{bmatrix}$$

$$A \cdot \vec{x} = \vec{b}$$

Метод Гаусса

$$\begin{bmatrix} x_1 & x_2 & x_3 \\ 2 & 1 & 8 \\ 1 & 3 & 13 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix}$$

$$\vec{b} = \begin{bmatrix} 8 \\ 13 \end{bmatrix}$$

Реш. вручную

$$\left[\begin{array}{cc|c} 2 & 1 & 8 \\ 1 & 3 & 13 \end{array} \right]$$

$$R_2 \leftarrow R_2 - \frac{1}{2} R_1$$

$$\left[\begin{array}{cc|c} 2 & 1 & 8 \\ 0 & 2.5 & 9 \end{array} \right]$$

$$\begin{array}{ccc} 1 & 3 & 13 \\ 1 & 0.5 & 4 \\ \hline 0 & 2.5 & 9 \end{array}$$

$\Theta \delta_f$ амбур $\alpha \log$

$$\cancel{\Theta_1}^{\circ} + \Theta_2 2.5 = 9 \quad | \quad 2.5$$

$$\Theta_2 = 3.6$$

$$2\Theta_1 + 3.6 = 8 \Rightarrow 2\Theta_1 = 4.4 \quad | \quad 2 \quad \Theta_1 = 2.2$$