



Machine Learning

Least Square

Dr. Mehran Safayani

safayani@iut.ac.ir

safayani.iut.ac.ir



<https://000.aparat.com/mehran.safayani>



https://github.com/safayani/machine_learning_course



Least Square

Normal Equation:

$$m \begin{bmatrix} X_0 & X_1 & X_2 & \dots & X_n \\ 1 & 100 & 2 & \dots & 3 \\ 1 & 120 & 3 & \dots & 10 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{bmatrix} \begin{bmatrix} y \\ 10000\$ \\ 10500\$ \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix}$$

$$X = \begin{bmatrix} X_0 & X_1 & X_2 & \dots & X_n \\ 1 & 100 & 2 & \dots & 3 \\ 1 & 120 & 3 & \dots & 10 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & \vdots \end{bmatrix} \in R^{m * (n+1)}$$
$$Y = \begin{bmatrix} y \\ 10000\$ \\ 10500\$ \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix} \in R^{m * 1}$$

$$y = X \theta \quad (y \in R^{m \times 1}, X \in R^{m \times (n+1)}, \theta \in R^{(n+1) \times 1})$$

$$\theta = X^{-1}y$$

$$X = \begin{bmatrix} \dots & \dots & x^{1T} \\ \dots & \dots & x^{2T} \\ \dots & \dots & x^{3T} \\ \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots \\ \dots & \dots & \dots \end{bmatrix} \in R^{m \times (n+1)} \quad x^i = \begin{bmatrix} x_1^i \\ x_2^i \\ x_3^i \\ \vdots \\ \vdots \\ x_n^i \end{bmatrix} \in R^{(n+1) \times 1}$$

Normal Equation

$$L = \frac{1}{2m} \sum_{i=1}^m (y_i - x^{(i)T} \theta)^2 \longrightarrow \underset{\theta}{\text{Min}} L \longrightarrow \frac{dL}{d\theta} = 0$$

Normal Equation:

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

$$(X^T \in R^{(n+1)*m}, X \in R^{m*(1+n)}, X^T X \in R^{(n+1)*(n+1)})$$



$$(X^T X)^{-1} \in R^{(n+1)*(n+1)}$$

$$y \in R^{m*1}, \theta^* \in R^{(n+1)*1}$$

$$(X^T X)^{-1} \in R^{(n+1)*(n+1)} \longrightarrow (X^T X)^{-1}: O(n^3)$$

$$\text{If } n=1000 \longrightarrow O(10^9)$$

Comparison

Gradient Descent

تکراری است

نیاز به مقدار دهی اولیه

نیاز به تنظیم ابرپارامترها

نیاز به مقیاس بندی ویژگی ها

حجم محاسبات پایین

Normal Equation

تکراری نیست

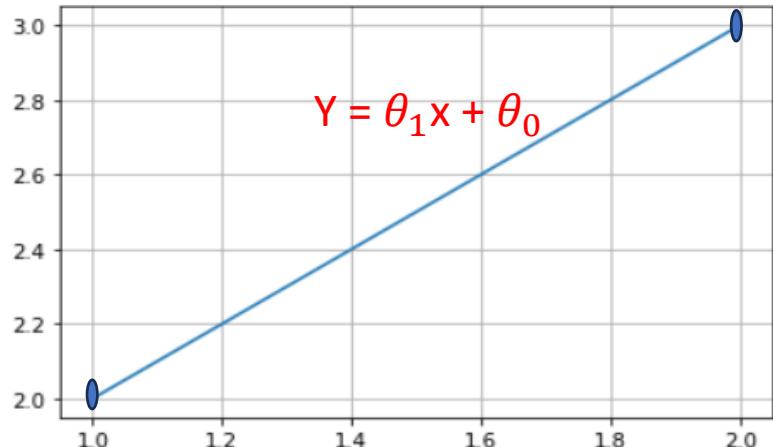
عدم نیاز به مقدار دهی اولیه

عدم نیاز به تنظیم ابرپارامترها

عدم نیاز به مقیاس بندی ویژگی ها

حجم محاسبات بالا

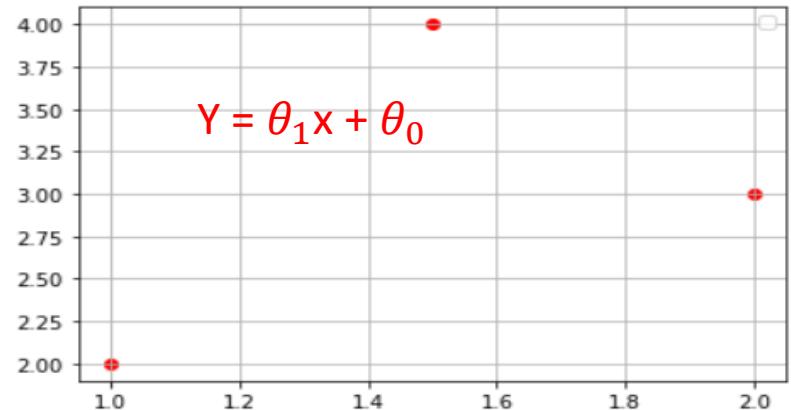
پادآوری از جبر خطی



$$\begin{cases} \theta_1 + \theta_0 = 2 \\ 2\theta_1 + \theta_0 = 3 \end{cases}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \theta_1 \\ \theta_0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix} \rightarrow \begin{bmatrix} \theta_1 \\ \theta_0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix}$$
$$= \begin{bmatrix} -1 & 1 \\ 2 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix} \rightarrow \theta_1, \theta_0 = 1 \rightarrow Y = x + 1$$

پادآوری از جبر خطی



$$\begin{cases} \theta_1 + \theta_0 = 2 \\ 2\theta_1 + \theta_0 = 3 \\ 3/2\theta_1 + \theta_0 = 4 \end{cases} \xrightarrow{\hspace{1cm}} \begin{pmatrix} x \\ 1 & 1 \\ 2 & 1 \\ 3/2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \theta \\ \theta_1 \\ \theta_0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y \\ 2 \\ 3 \\ 4 \end{pmatrix}$$

جواب ندارد

پادآوری از جبر خطی

$$\underset{\theta_1, \theta_0}{\text{Min}} ([2 - (\theta_1 + \theta_0)]^2 + [3 - (2\theta_1 + \theta_0)]^2 + [4 - (3/2\theta_1 + \theta_0)]^2)$$

$$\min_{\theta} \|y - X\theta\|_2^2$$



$$\left\{ \begin{array}{l} 2 - (\theta_1 + \theta_0) \\ 3 - (2\theta_1 + \theta_0) \\ 4 - (3/2\theta_1 + \theta_0) \end{array} \right.$$

$$\|\vec{x}\|_2 = \sqrt{x_1^2 + x_2^2}$$

$$x = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$



$$x^T x = x_1^2 + x_2^2 = \|x\|^2$$

مشتق گیری نسبت به بردار

$$y = a^T \theta$$

$$a = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} \quad \theta = \begin{bmatrix} \theta_1 \\ \theta_2 \end{bmatrix}$$

$$y = a_1 \theta_1 + a_2 \theta_2 \quad \frac{dy}{d\vec{\theta}} = ?? \rightarrow \frac{dy}{d\theta_1} = a_1, \frac{dy}{d\theta_2} = a_2 \rightarrow \frac{dy}{d\vec{\theta}} = \left(\begin{array}{c} \frac{dy}{d\theta_1} \\ \frac{dy}{d\theta_2} \end{array} \right) = \begin{bmatrix} a_1 \\ a_2 \end{bmatrix} = a$$

$$\frac{da^T \theta}{d\vec{\theta}} = a, \quad \frac{d\theta^T a}{d\vec{\theta}} = a$$

مشتق گیری نسبت به بردار

$$y = \boldsymbol{\theta}^T B \boldsymbol{\theta} \quad B = \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} \quad \frac{dy}{d\vec{\boldsymbol{\theta}}}$$

$$y = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\theta}_1 & \boldsymbol{\theta}_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \boldsymbol{\theta}_1 \\ \boldsymbol{\theta}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boldsymbol{\theta}_1 b_{11} + \boldsymbol{\theta}_2 b_{21}, \boldsymbol{\theta}_1 b_{12} + \boldsymbol{\theta}_2 b_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \boldsymbol{\theta}_1 \\ \boldsymbol{\theta}_2 \end{pmatrix}$$

$$= (\boldsymbol{\theta}_1 b_{11} + \boldsymbol{\theta}_2 b_{21}) \boldsymbol{\theta}_1 + (\boldsymbol{\theta}_1 b_{12} + \boldsymbol{\theta}_2 b_{22}) \boldsymbol{\theta}_2$$

$$\frac{dy}{d\boldsymbol{\theta}_1} = 2 \boldsymbol{\theta}_1 b_{11} + \boldsymbol{\theta}_2 b_{21} + b_{12} \boldsymbol{\theta}_2 \quad , \quad \frac{dy}{d\boldsymbol{\theta}_2} = b_{21} \boldsymbol{\theta}_1 + \boldsymbol{\theta}_1 b_{12} + 2 \boldsymbol{\theta}_2 b_{22}$$

$$\frac{dy}{d\vec{\boldsymbol{\theta}}} = \begin{pmatrix} \frac{dy}{d\boldsymbol{\theta}_1} \\ \frac{dy}{d\boldsymbol{\theta}_2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2b_{11} & b_{12} + b_{21} \\ b_{21} + b_{12} & 2b_{22} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \boldsymbol{\theta}_1 \\ \boldsymbol{\theta}_2 \end{pmatrix} = \left(\begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} \\ b_{21} & b_{22} \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} b_{11} & b_{21} \\ b_{12} & b_{22} \end{pmatrix} \right) \begin{pmatrix} \boldsymbol{\theta}_1 \\ \boldsymbol{\theta}_2 \end{pmatrix} = (B + B^T) \boldsymbol{\theta}$$

مشتق گیری نسبت به بردار

If B symmetric $\rightarrow B = B^T \rightarrow \frac{dy}{d\vec{\theta}} = 2B\theta$

$$\frac{dy}{db_{11}} = \theta_1^2 \quad , \quad \frac{dy}{db_{12}} = \theta_1 \theta_2 \quad , \quad \frac{dy}{db_{21}} = \theta_2 \theta_1 \quad , \quad \frac{dy}{db_{22}} = \theta_2^2$$

$$\frac{dy}{dB} = \theta \theta^T$$

$$\min_{\theta} \|y - X\theta\|_2^2$$

$$x^T \cdot x = \|x\|_2^2 \quad \longrightarrow \quad J(\theta) = \|y - X\theta\|^2 = (y - X\theta)^T (y - X\theta)$$

اسکالر = اسکالر T

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

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

$$\begin{aligned} J(\theta) &= y^T y - y^T X \theta - (X \theta)^T y + (X \theta)^T X \theta \\ &= a^T = B \\ &= y^T y - 2 y^T X \theta + \theta^T X^T X \theta \end{aligned}$$

$$\left. \begin{array}{l} B = X^T X \\ (X^T X)^T = X^T X \end{array} \right\} \text{یک ماتریس متقارن} \quad B = B^T$$

$$\frac{d\theta^T X^T X \theta}{d\vec{\theta}} = \frac{d\theta^T B \theta}{d\vec{\theta}} = 2B\theta = 2 X^T X \theta$$

$$\frac{d-2 y^T X \theta}{d\vec{\theta}} = \frac{d-2 a^T \theta}{d\vec{\theta}} = -2 a = -2 X^T y$$

$$\underset{\theta}{\text{Min}} \ j(\theta) = -2 X^T y + 2B\theta = -2 X^T y + 2 X^T X \theta = 0$$

$$\cancel{2} X^T X \theta = \cancel{2} X^T y \implies \theta = (X^T X)^{-1} X^T y = X^+ y \text{(pseudo inverse)}$$

پادآوری از جبر خطی

بردارهایی را مستقل خطی میگویند که هیچکدام از آنها را به صورت ترکیب خطی از یکدیگر نتوان نوشت.

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

✓

$$\begin{pmatrix} 1 & 2 & 8 \\ 2 & 7 & 25 \\ 3 & 4 & 18 \end{pmatrix}$$

✗

$$x \in R^{m * D}$$

(Row space) مجموعه همه ترکیب های خطی سطر ها :Span(row vectors)

(Column space)

مجموعه همه ترکیب های خطی ستون ها :Span(column vectors)

پادآوری از جبر خطی

: همه بردار های غیر صفر θ که $X\theta$ برابر صفر است.

: تعداد ستون های مستقل خطی Dimension of column space

: تعداد سطر های مستقل خطی Dimension of row space

$$\text{Dim (row space)} = \text{Dim (column space)}$$

$$\text{Nullity (A)} = \text{Dim}(N(A))$$

$$\text{Rank}(X) = \text{Dim(row space)} = \text{Dim(column space)}$$

Row Echelon Form

شکل سطّری پلکانی

همه سطّرهای کامل صفر در پایین ماتریس باشد.

عنصر پیشرو (pivot) هر سطّر غیر صفر در سمت راست عنصر پیشرو سطّر بالای آن باشد.

$$\left(\begin{array}{ccccc} 1 & a_0 & a_1 & a_2 & a_3 \\ 0 & 0 & 2 & a_4 & a_5 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & a_6 \end{array} \right)$$

تبديل به (Row echelon form) عملیات سطّری مقدماتی:

1. جابجایی دو سطر
2. ضرب عدد حقیقی در یک سطّر
3. حمّع یا تفریق مضربی از یک سطّر با سطّر دیگر

مثال

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 2 & 3 & 4 & 5 \end{pmatrix} \xrightarrow{-2R_1 + R_2} \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 0 & 1 & 2 & 3 \end{pmatrix}$$

تعداد سطرهای غیر صفر در شکل سطربال این تعداد سطرهای مستقل خطی هستند.
رتبه یا Rank ماتریس تعداد سطرهای غیر صفر در شکل سطربال این تعداد است.

$$\text{Rank}(X) + \text{Nullity}(X) = \text{number of columns of } X$$

مثال

$$X = \begin{pmatrix} -1 & 0 & -1 & 2 \\ 2 & 0 & 2 & 0 \\ 1 & 0 & 1 & -1 \end{pmatrix} \xrightarrow{2R_1 + R_2} \begin{pmatrix} -1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 4 \\ 1 & 0 & 1 & -1 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{R_1 + R_3} \begin{pmatrix} -1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 4 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \xrightarrow{-4R_3 + R_2} \begin{pmatrix} -1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

جایجاوی سطر سه با سطر دو



$$\begin{pmatrix} -1 & 0 & -1 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Rank(X) = 2

Rank(X) + Nullity(X) = 4
2 + 2 = 4

مثال

$\text{Dim}(\text{column space } B) = ?$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 2 \\ 2 & 1 & 2 & 3 \\ -1 & 0 & 1 & -2 \end{pmatrix}$$

Column space B = Row space B^T

$$B^T = \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ -1 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{R_1 + R_3} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 2 & 3 & -2 \end{pmatrix} \xrightarrow{-2R_1 + R_4} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\xrightarrow{-4R_2 + R_3} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \end{pmatrix} \xrightarrow{R_2 + R_4} \begin{pmatrix} 1 & 2 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

Dim(Column space B) = Dim(Row space B^T) = 2

$$X \in R^{m * D}$$

$$X^T X \in R^{D * D} \quad (\text{Gram Matrix})$$

ماتریسی معکوس پذیر است که مربعی بوده و رتبه آن کامل باشد.

قضیه:

$X^T X$ در صورتی معکوس دارد که X دارای رتبه ستونی کامل باشد.
(Full column rank) به عبارت دیگر $\text{Rank}(X) = D$

اثبات

فرض کنید $Xu = 0$ باشد با توجه به $\text{Rank}(X) + N(X) = D$ یک u وجود دارد که در نتیجه داریم $\text{Rank}(X^T X) < D$ و $X^T X u = 0$ معکوس پذیر نیست.

به طور بر عکس اگر $X^T X$ معکوس پذیر نباشد یک بردار v وجود دارد که پس داریم:

$$0 = v^T X^T X v = (Xv)^T (Xv) = \|Xv\|^2$$

. $\text{Rank}(X) < D$ یعنی $Xv = 0$

اگر $m < D$ باشد در نتیجه $\text{Rank}(X) < D$ و ماتریس $X^T X$ معکوس پذیر نیست.

ممکن است حتی وقتی $m \geq D$ باشد به دلیل وابستگی ها بین ستون های X رتبه X کمتر از D باشد.