

Lecture 16. Projection Matrix & Least Squares.

1. Overview

- Project Matrix
- Least Squares.
- Orthonormal Vector

2. Projection Matrix.

$$P = A(A^T A)^{-1} A^T \quad p = P \cdot b.$$

2个特殊情况:

① 如果 b 在 Column Space 当中: $Pb = b$.

证明: 因为 b 在 Column Space 中, 有 $Ax = b$.

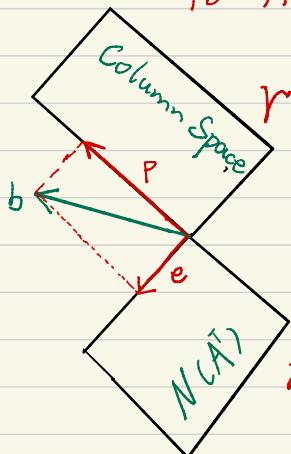
$$\text{则 } Pb = A(\underline{A^T A})^{-1} \underline{A^T} Ax = Ax = b.$$

② 如果 b 垂直于 Column Space: $Pb = 0$

证明: 因为 b perp. to Column Space.

$$\text{则有 } A^T b = 0, b \text{ 是 } N(A^T)$$

$$Pb = A(A^T A)^{-1} \underline{A^T} b = 0$$



$$\bullet P + e = b$$

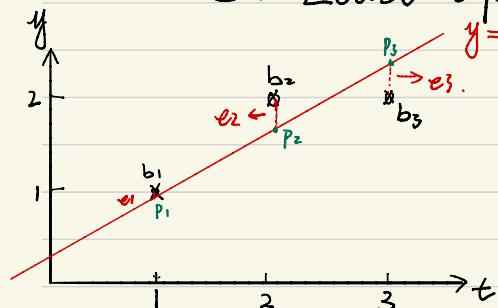
P 和 e 是 b 在 Column Space 和 Null Space 上的投影.

$$\bullet P = Pb$$

$$\bullet e = (I - P)b$$

proj. onto \perp space.

3. Least Squares



假设过三个点:

$$\begin{cases} C + D = 1 \\ C + 2D = 2 \\ C + 3D = 3 \end{cases}$$

无解.

改写成 $Ax = b$ 的形式:

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

目的: 找到最优解。

因为无法同时经过三个点, 那么最优解一定和这三个点各有一定 error. 现在 errors 的 sum of square 最小。

Least Square.

$$\begin{aligned} \min \quad \|e\|^2 &= \|b - Ax\|^2 \\ &= e_1^2 + e_2^2 + e_3^2 \end{aligned}$$

$Ax = b$ 无解, 而 $A\hat{x} = p$ 是有解的.

Now find $\hat{x} = \begin{bmatrix} \hat{c} \\ \hat{d} \end{bmatrix}$, p

$$A^T A \hat{x} = A^T b$$

$$1. A^T A = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 6 \\ 6 & 14 \end{bmatrix}$$

$$2. \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \hat{c} \\ \hat{d} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 3 \\ 1 & 3 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 2 \\ 1 & 3 & 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 6 & 5 \\ 6 & 14 & 11 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 3 & 6 & 5 \\ 0 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{cases} 3\hat{c} + 6\hat{d} = 5 \\ 6\hat{c} + 14\hat{d} = 11 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \hat{c} = \frac{2}{3} \\ \hat{d} = \frac{1}{2} \end{cases} \quad \hat{y} = \frac{2}{3} + \frac{1}{2}t.$$

- Calculus perspective.

$$\begin{aligned} \min \quad & \|e\|^2 = \|b - A\hat{x}\|^2 \\ & = e_1^2 + e_2^2 + e_3^2 \\ & = (c+d-1)^2 + (c+2d-2)^2 + (c+3d-2)^2 \end{aligned}$$

求偏导.

$$b = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 2 \end{bmatrix}, \quad p = \begin{bmatrix} 1/6 \\ 5/3 \\ 13/6 \end{bmatrix} \Rightarrow e = \begin{bmatrix} e_1 \\ e_2 \\ e_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} -1/6 \\ +1/3 \\ -1/6 \end{bmatrix}$$

$$b = p + e. \quad \text{我们可以发现: } p \perp e, \text{ 又因为 } p \text{ 在 } C(A) \text{ 中, 所以 } e \perp C(A)$$

Column space
NCA

最终就是求 $\begin{cases} A^T A \hat{x} = A^T b \\ p = A \hat{x} \end{cases}$

e.g. $e \perp [1]$

结论：如果 A 的各列线性无关，则 $A^T A$ 可逆。

证明：假设 $A^T A x = 0$, 如果证明 x 仅为 0, 则能证明 $A^T A$ 可逆。
现有如下假设：

• A 的各列线性无关。

乘上一个 x^T 变成 $x^T A^T A x = 0$

$$(Ax)^T Ax = 0$$

$$\Rightarrow Ax = 0$$

因为 A 的各列线性无关，要使 $Ax = 0$,

则 x 必为 0

所以 $A^T A$ 可逆。

4. Orthonormal Vectors.

Columns definitely independent if they are

perp. unit vectors.

Ortho normal vectors.

Ortho: 相互正交。

Normal: 长度为 1. eg. $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$

$$\begin{bmatrix} \cos\theta \\ \sin\theta \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} -\sin\theta \\ \cos\theta \end{bmatrix}$$