

线性代数 投影矩阵

曾吉文

哈尔滨工业大学数学科学学院

2022年9月



哈尔滨工业大学

主要内容: 对于一个 n 阶矩阵 A , 证明有一个零化多项式 $f(x)$, 满足 $f(A) = 0$, 且这个零化多项式就是矩阵 A 的特征多项式。

- 1 空间中向量到向量的投影
- 2 n 维向量的内积, 距离, 正交
- 3 向量 Y 到一维向量空间的投影
- 4 几何向量空间中应用问题
 - 点到直线的投影

1 空间中向量到向量的投影

$$\text{给定空间中两个点 } A = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix},$$

定义 1.1

向量 \overrightarrow{OB} 到向量 \overrightarrow{OA} 的投影向量, 是指向量 \overrightarrow{OP} , 其中点 P 在直线 OA 上, 且向量 \overrightarrow{PB} 垂直于向量 \overrightarrow{OA} .

注意: 向量 \overrightarrow{PB} 的长度 $|\overrightarrow{PB}|$ 定义为点 B 到直线 OA 的距离。

设

$$\overrightarrow{OP} = k\overrightarrow{OA}$$

$$\overrightarrow{PB} = \overrightarrow{OB} - \overrightarrow{OP}$$

$$\overrightarrow{OA} \bullet \overrightarrow{PB} = 0$$

$$\overrightarrow{OA} \bullet (\overrightarrow{OB} - \overrightarrow{OP}) = 0$$

$$\overrightarrow{OA} \bullet (\overrightarrow{OB} - k\overrightarrow{OA}) = 0$$

$$k = \frac{\overrightarrow{OA} \bullet \overrightarrow{OB}}{\overrightarrow{OA} \bullet \overrightarrow{OA}}$$

现在用列向量分别代替上述表示:

$$\overrightarrow{OA} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = X, \overrightarrow{OB} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = Y$$

向量的内积可以用矩阵的乘积表示:

$$k = \frac{X'Y}{X'X}, \overrightarrow{OP} = k\overrightarrow{OA} = \frac{X'Y}{X'X}X = X \frac{X'Y}{X'X}$$

特别, 记

$$\overrightarrow{OP} = \frac{XX'}{X'X}Y$$

对于列向量 X , 称矩阵 $\frac{XX'}{X'X}$ 为向量 X 的投影矩阵, 记为:

$$P_X = \frac{XX'}{X'X}$$

由此, 任意向量 Y 在向量 X 的投影向量记为:

$$Y_X = \overrightarrow{OP} = P_X Y$$

Theorem 1.2

给定空间向量 X, Y , 则向量 Y 在向量 X 的投影向量为:

$$Y_X = P_X Y = \frac{XX'}{X'X} Y, P_X = \frac{XX'}{X'X}$$

称为向量 X 的投影矩阵。

2 n 维向量的内积, 距离, 正交

设有两个 n 维向量 X, Y ,

定义 2.1

对于向量 $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ 与向量 $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$, 两个向量的内积

定义为:

$$(X, Y) = X'Y = x_1y_1 + x_2y_2 + \cdots + x_ny_n$$

容易证明:

$$(X, X) \geq 0$$

等号成立, 当且仅当 $X = 0$

内积具有双线性性质和对称性质:

- $(X, Y) = (Y, X)$
- $(kX, Y) = k(X, Y), (X, kY) = k(X, Y)$
- $(X + Y, Z) = (X, Z) + (Y, Z), (X, Y + Z) = (X, Y) + (X, Z)$

定义 2.2

对于向量 $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ 向量 X 的长度为:

$$|X| = \sqrt{X'X} = \sqrt{x_1^2 + x_2^2 + \cdots + x_n^2}$$

Theorem 2.3

$$|(X, Y)| \leq |X||Y|$$

等号成立, 当且仅当 X 与 Y 线性相关。

Proof.

当 X 与 Y 线性相关, 可以设 $Y = kX$,

$$\begin{aligned} |(X, Y)| &= |(X, kX)| = |k|(X, X) = \\ &|k||X|^2 = |k||X||X| = |X||kX| = |X||Y| \end{aligned}$$

当 X 与 Y 线性相关, $\lambda X - Y \neq 0, \forall \lambda$.

$$\begin{aligned} 0 < (\lambda X - Y, \lambda X - Y) &= \lambda^2(X, X) - 2\lambda(X, Y) + (Y, Y) \\ &\Rightarrow 4(X, Y)^2 - 4(X, X)(Y, Y) < 0 \\ &\Rightarrow (X, Y)^2 < (X, X)(Y, Y) \Rightarrow |(X, Y)| < |X||Y| \end{aligned}$$



if $|(X, Y)| = |X||Y|$, it means that:

$$(\lambda X - Y, \lambda X - Y) = \lambda^2(X, X) - 2\lambda(X, Y) + (Y, Y) = 0$$

有解 λ_0 , 因此有:

$$\lambda_0 X - Y = 0, Y = \lambda_0 X$$

得到 X 与 Y 线性相关。

定义 2.4

对向量 X 和向量 Y , 定义它们的夹角 θ 满足:

$$\cos \theta = \frac{(X, Y)}{|X||Y|}, \theta = \arccos \frac{(X, Y)}{|X||Y|}$$

$$0 \leq \theta \leq \pi$$

如果两个向量的夹角为 $\frac{\pi}{2}$, 称两个向量正交。

根据夹角定义, 向量 X 与向量 Y 正交, 当且仅当 $(X, Y) = X'Y = 0$

设有两个 n 维向量 X, Y , 考虑向量 Y 到向量 X 生成的向量空间 $L(X) = \{aX | a \in F\}$ 的距离。

定义 2.5

对于向量 $X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ 与向量 $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$, 两个向量的距离

定义为:

$$|X - Y| = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + (x_2 - y_2)^2 + \cdots + (x_n - y_n)^2}$$

定义 2.6

给定向量 n 维向量 Y 和一个 n 维 向量空间 L , 向量 Y 到向量空间 L 的距离 定义为:

$$d = \min\{|Y - X| \mid X \in L\}$$

即向量 X 跑遍向量空间 L 时, 最小的值 $|Y - X|$

3. 向量 Y 到 n 维向量空间的投影

假设有向量空间 $L(X) = \{aX | a \in F\}$, 定义向量 Y 到向量空间 $L(X)$ 的投影为向量 $Y_X \in L(X)$, 满足条件:

$$X'(Y - Y_X) = 0$$

注意, 如果 $Y \in L(X)$, 则有 $Y - Y_X = aX \in L(X)$

$$(Y - Y_X)'(Y - Y_X) = aX'(Y - Y_X) = 0 \Rightarrow Y = Y_X$$

既然 $Y_X \in L(X)$, 设 $Y_X = aX$

$$X'(Y - Y_X) = 0 \Rightarrow X'(Y - aX) = 0$$

$$a = \frac{X'Y}{X'X} \Rightarrow Y_X = \frac{X'Y}{X'X}X = X \frac{X'Y}{X'X} = \frac{XX'}{X'X}Y$$

定义 3.1

对于 n 维列向量 X , 称矩阵 $\frac{XX'}{X'X}$ 为向量 X 的投影矩阵。

Theorem 3.2

对于任意向量 Y 和向量空间 $L(X) = \{aX | a \in F\}$, 向量 Y 在空间 L 的投影为:

$$Y_X = \frac{XX'}{X'X}Y$$

且 $|Y - Y_X|$ 为向量 Y 到空间 $L(X)$ 的距离。

Proof.

结论的第一部分已经证明。现在证明第二部分。对任意向量 $aX \in L(X)$, 有: $|Y - Y_X| \leq |Y - aX|$ □

$$\begin{aligned}|Y - aX| &= |Y - Y_X + Y_X - aX|, Y_X - aX \in L(X) \\ &\Rightarrow Y - Y_X \text{ 正交于 } Y_X - aX \\ &\Rightarrow |Y - Y_X|^2 + |Y_X - aX|^2 = |Y - aX|^2 \\ &\Rightarrow |Y - Y_X| \leq |Y - aX|\end{aligned}$$

证毕。注意：一般，当向量 X 与向量 Y 正交时，有：

$$|X|^2 + |Y|^2 = |X + Y|^2$$

这是因为:

$$\begin{aligned}|X + Y|^2 &= (X + Y, X + Y) \\ &= (X, X) + 2(X, Y) + (Y, Y) \\ &= |X|^2 + |Y|^2\end{aligned}$$

继续以上思想, 考虑更一般的向量空间 $L(X_1, X_2, \dots, X_r)$, 由线性无关的向量: X_1, X_2, \dots, X_r 生成。研究向量 Y 到向量空间 $L(X_1, X_2, \dots, X_r)$ 的距离和投影。

定义 3.3

假设有向量空间 $L(X_1, X_2, \dots, X_r)$, 定义向量 Y 到向量空间 $L(X_1, X_2, \dots, X_r)$ 的投影为向量 $Y_L \in L(X_1, X_2, \dots, X_r)$, 满足条件:

$$X'(Y - Y_L) = 0, \forall X \in L(X_1, X_2, \dots, X_r)$$

注意, 当 $Y \in L(X_1, X_2, \dots, X_r)$, 因为 $Y - Y_L \in L$, 有:

$$(Y - Y_L)'(Y - Y_L) = 0 \Rightarrow Y - Y_L = 0, Y = Y_L$$

现在设 n 维向量 $Y = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$, 向量空间 L 由线性无关向量

$$\alpha_1 = \begin{pmatrix} a_{11} \\ a_{21} \\ \vdots \\ a_{n1} \end{pmatrix}, \alpha_2 = \begin{pmatrix} a_{12} \\ a_{22} \\ \vdots \\ a_{n2} \end{pmatrix}, \dots, \alpha_r = \begin{pmatrix} a_{1r} \\ a_{2r} \\ \vdots \\ a_{nr} \end{pmatrix}$$

生成。

$$X'(Y - Y_L) = 0 \Leftrightarrow \alpha'_j(Y - Y_L) = 0, j = 1, 2, \dots, r$$

假设

$$A = (\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_r)$$

$$Y_L = x_1\alpha_1 + x_2\alpha_2 + \cdots + x_r\alpha_r$$

$$Y_L = A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix}$$

因此有:

$$0 = A'(Y - Y_L) = A'(Y - AX) = 0, X = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_r \end{pmatrix}$$

$$A'AX = A'Y, X = (A'A)^{-1}A'Y$$

$$Y_L = AX = A(A'A)^{-1}A'Y$$

$$A(A'A)^{-1}A' = P_A$$

称为矩阵 A 的列空间的投影矩阵。总结以上讨论, 得到结论:

Theorem 3.4

对于 n 维列向量 Y 和线性无关的向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 生成的子空间 $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)$

$$A = (\alpha_1 \quad \alpha_2 \quad \cdots \quad \alpha_r)$$
$$Y_L = P_A Y = A(A'A)^{-1}A'Y$$

为向量 Y 在向量空间 L 的投影。而且 $|Y - Y_L|$ 是向量 Y 到空间 L 的距离。

Proof.

定理的第一部分已经证明。现在证明第二部分：任取向量空间 $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)$ 中的点 P , 希望证明

$$|Y - Y_L| \leq |Y - P|$$

因为 $Y_L - P \in L$

$$|Y - P| = |Y - Y_L + Y_L - P|, (Y_L - P)'(Y - Y_L) = 0$$

$$|Y - Y_L|^2 \leq |Y - Y_L|^2 + |Y_L - P|^2 = |Y - P|^2$$

所以有：

$$|Y - Y_L| \leq |Y - P|$$



关于投影的一个判别定理:

Theorem 3.5

对于 n 维列向量 Y 和线性无关的向量 $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r$ 生成的子空间 $L(\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_r)$ 。 $\alpha \in L$ 为向量 Y 在向量空间 L 的投影, 当且仅当

$$|Y - \alpha| \leq |Y - \beta|, \forall \beta \in L$$

Proof.

定理的必要性已经证明。现在证明充分性: 只需证明 $Y_L - \alpha = 0$ 。因为 $\alpha - Y_L \in L$

$$|Y - \alpha| = |Y - Y_L + Y_L - \alpha|, (Y_L - \alpha)'(Y - Y_L) = 0$$

$$|Y - Y_L|^2 \leq |Y - Y_L|^2 + |Y_L - \alpha|^2 = |Y - \alpha|^2 \leq |Y - Y_L|^2$$



所以有:

$$|Y - Y_L|^2 + |Y_L - \alpha|^2 = |Y - \alpha|^2 = |Y - Y_L|^2$$

$$|Y_L - \alpha|^2 = 0, Y_L = \alpha$$

4. 几何向量空间中应用问题

4.1 点到直线的投影

4.1 点到直线的投影

设有点: $P = (x_1, y_1, z_1)$ 和直线:

$$l: \frac{x - x_0}{m} = \frac{y - y_0}{n} = \frac{z - z_0}{p}$$

$M = (x_0, y_0, z_0)$ 为直线上的点, $\vec{s} = (m, n, p)$ 为直线的方向向量。

定义 4.1

给定直线 l 和直线外一点 $P = (x_1, y_1, z_1)$, 经过点 P 和直线 l 垂直的平面为 π , 则平面 π 与直线 l 的交点 P_l 称为点 P 在直线 l 的投影点。

设点 P 在直线 l 上的投影点为 $P_l = (x, y, z)$. 向量 MP_l 为向量 MP 在向量 $\vec{s} = (m, n, p)$ 的投影。

$$\begin{aligned} \overrightarrow{MP_l} &= \frac{\overrightarrow{s'} \cdot \overrightarrow{s}}{\overrightarrow{s} \cdot \overrightarrow{s'}} \overrightarrow{MP} \\ &= \frac{1}{m^2 + n^2 + p^2} \begin{pmatrix} m^2 & mn & mp \\ nm & n^2 & np \\ pm & pn & p^2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 - x_0 \\ y_1 - y_0 \\ z_1 - z_0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

设 $P_l = (x_0 + tm, y_0 + tn, z_0 + tp)$, $\overrightarrow{MP_l} = t \begin{pmatrix} m \\ n \\ p \end{pmatrix}$

$$\begin{aligned}
 t \begin{pmatrix} m \\ n \\ p \end{pmatrix} &= \frac{\vec{s}' \cdot \vec{s}}{|\vec{s}'|^2} \overrightarrow{MP}' \\
 &= \frac{1}{m^2 + n^2 + p^2} \begin{pmatrix} m \\ n \\ p \end{pmatrix} (m \ n \ p) \begin{pmatrix} x_1 - x_0 \\ y_1 - y_0 \\ z_1 - z_0 \end{pmatrix} \\
 &= \frac{m(x_1 - x_0) + n(y_1 - y_0) + p(z_1 - z_0)}{m^2 + n^2 + p^2} \begin{pmatrix} m \\ n \\ p \end{pmatrix} \\
 t &= \frac{\vec{s}}{|\vec{s}|^2} \bullet \overrightarrow{MP} = \frac{1}{|\vec{s}|} \vec{s}_0 \bullet \overrightarrow{MP}
 \end{aligned}$$

$$P_l = (x, y, z), x = x_0 + tm = x_0 + \frac{m}{|\vec{s}|} \vec{s}_0 \bullet \overrightarrow{MP}$$

$$y = y_0 + tn = y_0 + \frac{n}{|\vec{s}|} \vec{s}_0 \bullet \overrightarrow{MP}$$

$$z = z_0 + tp = z_0 + \frac{p}{|\vec{s}|} \vec{s}_0 \bullet \overrightarrow{MP}$$

• 直线 l 经过原点 $O(0, 0, 0) = M, \overrightarrow{MP} = (x_1, y_1, z_1),$

• $t = \frac{1}{|\vec{s}|} \vec{s}_0 \bullet \overrightarrow{MP} = \frac{mx_1 + ny_1 + pz_1}{m^2 + n^2 + p^2}$

•

$$P_l = (x, y, z), x = tm = \frac{m^2 x_1 + mny_1 + mpz_1}{m^2 + n^2 + p^2}$$

$$P_l = (x, y, z), y = tn = \frac{nm x_1 + n^2 y_1 + np z_1}{m^2 + n^2 + p^2}$$

$$P_l = (x, y, z), z = tp = \frac{pm x_1 + pn y_1 + p^2 z_1}{m^2 + n^2 + p^2}$$

Example 1

求点 $A(2, 4, 3)$ 在直线: $L: x = y = z$ 上投影点坐标, 并求出点 A 到该直线的距离。

解.

分析: 首先求出经过点 A , 并且与直线 L 垂直的平面 π , 然后求出平面 π 与直线 L 的交点, 即为投影点。根据点法式:

$$\begin{aligned}\pi: x - 2 + y - 4 + z - 3 &= 0 \\ x + y + z - 9 &= 0\end{aligned}$$

将直线参数方程 $x = y = z = t$ 代入平面 π 的方程, 得到 $t = 3$. 所以投影点为 $M(3, 3, 3)$.

$$|\overrightarrow{AM}| = \sqrt{2}$$

为距离。

解法2, 应用前面公式:

$$\vec{s} = (1, 1, 1) = (m, n, p)$$

$$P = (2, 4, 3) = (x_1, y_1, z_1)$$

$$t = \frac{2 + 4 + 3}{3} = 3 \quad x = tm = 3, y = tn = 3, z = tp = 3$$

$$P_l = (3, 3, 3) \quad |\overrightarrow{PP_l}| = \sqrt{2}$$

谢谢!