

# 投影矩阵

unknown

unknown

在讨论正交投影时，我们简要地讨论投影矩阵。特别地，我们讨论下面的定理。

**Theorem 1** 令  $\{\mathbf{u}_1, \dots, \mathbf{u}_k\}$  是  $\mathbb{R}^n$  的子空间  $W$  的正交基。形成  $n \times k$  矩阵

$$\mathbf{U} = \left[ \begin{array}{c|c|c} \mathbf{u}_1 & \mathbf{u}_2 & \dots & \mathbf{u}_k \end{array} \right]$$

那么  $\text{proj}_W \mathbf{v} = \mathbf{U}\mathbf{U}^T \mathbf{v}$ 。

矩阵  $\mathbf{U}\mathbf{U}^T$  称为子空间  $W$  的投影矩阵。它不依赖于正交基的选择。

如果我们不从  $W$  的正交基开始呢？

**Theorem 2** 令  $\{\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_k\}$  是  $\mathbb{R}^n$  的子空间  $W$  的任意基。形成  $n \times k$  矩阵

$$\mathbf{A} = \left[ \begin{array}{c|c|c} \mathbf{a}_1 & \mathbf{a}_2 & \dots & \mathbf{a}_k \end{array} \right]$$

那么  $W$  的投影矩阵是  $\mathbf{A}(\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T$ 。

要知道为什么这个公式是真的，我们需要一个引理。

**Lemma 3** 假设  $\mathbf{A}$  是  $n \times k$  矩阵，其列是线性独立的。那么  $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$  是可逆的。

为了解释这个引理为什么成立，考虑由  $\mathbf{A}$  决定的变换  $\mathbf{A} : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^n$ 。由于  $\mathbf{A}$  的列是线性独立的，所以这个变换是一对一的。此外， $\mathbf{A}^T$  的零空间与  $\mathbf{A}$  的列空间正交，因此， $\mathbf{A}^T$  在  $\mathbf{A}$  的列空间上是一对一的，因此， $\mathbf{A}^T \mathbf{A} : \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}^k$  是一对一的。根据可逆矩阵定理， $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$  是可逆的。

现在我们可以计算  $\mathbf{A}$  列空间的投影矩阵 (注意， $W = \text{Col } \mathbf{A}$ )。矩阵  $\mathbf{A}$  列空间的任何元素都是  $\mathbf{A}$  列的线性组合，即，

$$x_1 \mathbf{a}_1 + x_2 \mathbf{a}_2 + \dots + x_k \mathbf{a}_k$$

如果我们令

$$\mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_k \end{bmatrix}$$

那么

$$x_1 \mathbf{a}_1 + x_2 \mathbf{a}_2 + \dots + x_k \mathbf{a}_k = \mathbf{A} \mathbf{x}$$

给定  $\mathbb{R}^n$  中的  $\mathbf{v}$ , 我们用  $\mathbf{x}_p$  表示对应于  $\mathbf{v}$  到  $W$  的投影的  $\mathbf{x}$ 。换句话说, 令

$$\text{proj}_W \mathbf{v} = \mathbf{A} \mathbf{x}_p$$

我们通过计算  $\mathbf{x}_p$  求投影矩阵。

$\mathbf{v}$  向  $W$  的投影的特点是

$$\mathbf{v} - \text{proj}_W \mathbf{v}$$

与  $W$  中的每个向量  $\mathbf{w}$  正交, 也就是说,

$$\mathbf{w} \cdot (\mathbf{v} - \text{proj}_W \mathbf{v}) = 0$$

对于  $W$  中的所有  $\mathbf{w}$  成立。因为  $\mathbf{w} = \mathbf{A} \mathbf{x}$  对于某些  $\mathbf{x}$ , 我们有

$$\mathbf{A} \mathbf{x} \cdot (\mathbf{v} - \mathbf{A} \mathbf{x}_p) = 0$$

对于在  $\mathbb{R}^k$  中所有的  $\mathbf{x}$  成立。用矩阵的形式写这个点积可以得到

$$(\mathbf{A} \mathbf{x})^T (\mathbf{v} - \mathbf{A} \mathbf{x}_p) = 0$$

相当于

$$(\mathbf{x}^T \mathbf{A}^T) (\mathbf{v} - \mathbf{A} \mathbf{x}_p) = 0$$

转换回点积, 我们有

$$\mathbf{x} \cdot \mathbf{A}^T (\mathbf{v} - \mathbf{A} \mathbf{x}_p) = 0$$

换句话说, 向量  $\mathbf{A}^T (\mathbf{v} - \mathbf{A} \mathbf{x}_p)$  与  $\mathbb{R}^k$  中的每个向量  $\mathbf{x}$  正交。 $\mathbb{R}^k$  中唯一具有这个性质的向量是零向量, 所以我们可以得出这样的结论

$$\mathbf{A}^T (\mathbf{v} - \mathbf{A} \mathbf{x}_p) = \mathbf{0}$$

我们得到

$$\mathbf{A}^T \mathbf{v} = \mathbf{A}^T \mathbf{A} \mathbf{x}_p$$

从这个引理，我们知道  $\mathbf{A}^T \mathbf{A}$  是可逆的，并且我们有

$$(\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T \mathbf{v} = \mathbf{x}_p$$

由于  $\mathbf{A} \mathbf{x}_p$  是所需的投影，我们有

$$\mathbf{A} (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T \mathbf{v} = \text{proj}_W \mathbf{v}$$

我们得出结论， $W$  的投影矩阵是

$$\mathbf{A} (\mathbf{A}^T \mathbf{A})^{-1} \mathbf{A}^T$$

注意，任何投影矩阵  $\mathbf{P}$  都满足这两个性质

1.  $\mathbf{P}^2 = \mathbf{P}$ ，并且
2.  $\mathbf{P}$  是对称的。

任何满足这两个性质的矩阵都是  $\mathbb{R}^n$  中的某个子空间的投影矩阵 (see Exercise 36 in Section 7.1 of Lay)。