

第 2 章：数学基础

(5): 线性代数补充

曹语

课程主页: <https://yucaoyc.github.io/math3806>

Null and Range

- ▶ 对于一个矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times p}$, 我们定义

$$\begin{array}{ll} \text{零空间 (核)} & \text{Null}(\mathbf{A}) := \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^p : \mathbf{Ax} = \mathbf{0}_n\} \\ \text{值域} & \text{Range}(\mathbf{A}) := \{\mathbf{y} \in \mathbb{R}^n : \mathbf{Ax} = \mathbf{y} \text{ for some } \mathbf{x} \in \mathbb{R}^p\} \end{array}$$

上述的 $\text{Null}(\mathbf{A})$ 和 $\text{Range}(\mathbf{A})$ 都是子空间。

- ▶ $\dim \text{Range}(\mathbf{A})$ 被定义为 $\text{Rank}(\mathbf{A})$ 。

若 $S, T \subset \mathbb{R}^n$ 是某个子空间:

- ▶ 若对于任意的 $\mathbf{x} \in S, \mathbf{y} \in T$, 我们都有 $\mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = 0$, 则我们说这两个子空间**正交/垂直**。
- ▶ S 的**正交补 (orthogonal complement)**被定义为

$$S^\perp = \{\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n : \mathbf{x} \cdot \mathbf{y} = 0, \forall \mathbf{y} \in S\}$$

例如 $S = \text{span}\{\mathbf{e}_1\} \subset \mathbb{R}^3$ 的正交补是 $\text{span}\{\mathbf{e}_2, \mathbf{e}_3\}$

- ▶ $\dim(S) + \dim(S^\perp) = n$
- ▶ $(S^\perp)^\perp = S$

定理

对于矩阵 $\mathbf{A} \in \mathbb{R}^{n \times p}$, $\text{Null}(\mathbf{A}) = \text{Range}(\mathbf{A}^\top)^\perp \subseteq \mathbb{R}^p$

证明.

$$\begin{aligned} \mathbf{x} \in \text{Null}(\mathbf{A}) &\iff \mathbf{A}\mathbf{x} = \mathbf{0}_n &\iff \mathbf{x}^\top \mathbf{A}^\top = \mathbf{0}_n^\top \\ &\iff \mathbf{x}^\top \mathbf{A}^\top \mathbf{y} = 0, \forall \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n &\iff \mathbf{x} \in \text{Range}(\mathbf{A}^\top)^\perp \end{aligned}$$

□

第 2 章 - 部分 4 - 例子 1 (补充证明; 了解即可)

设定: 假设 $\mathbf{P} = \mathbf{QDQ}^{-1}$, 其中 \mathbf{P} 是半正定矩阵; $\mathbf{Q} = [\mathbf{v}_1 \ \mathbf{v}_2 \ \cdots \ \mathbf{v}_n]$ 的每一列是 \mathbf{P} 的规范化的特征向量, 对角矩阵 $D_{i,i}$ 是对应的特征值。我们假设 $D_{i,i} = 0$ 对于任意的 $1 \leq i \leq \alpha$ 。

- ▶ 之前的结论是: $\mathbf{Q}^{-1}\mathbf{q}$ 的前 α 个分量都是 0, 则优化问题有无穷多个解;
 $\Leftrightarrow \mathbf{v}_i^\top \mathbf{q} = 0$, 对于任意的 $1 \leq i \leq \alpha$
- ▶ 接下来的目标: 说明上述的情况等价于 $\mathbf{q} \in \text{Range}(\mathbf{P})$

$$\begin{aligned}\text{Range}(\mathbf{P}) &= \{\mathbf{QDQ}^{-1}\mathbf{x} : \mathbf{x} \in \mathbb{R}^n\} = \{\mathbf{QD}\mathbf{y} : \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n\} \\ &= \left\{ \sum_{i=1}^n \mathbf{v}_i D_{ii} y_i : \mathbf{y} \in \mathbb{R}^n \right\} = \left\{ \sum_{i>\alpha} \mathbf{v}_i z_i : z_i \in \mathbb{R}^n \right\}\end{aligned}$$

由于 \mathbf{q} 和前 α 个特征向量垂直, 因此它必然属于后面的 $n - \alpha$ 个特征向量的线性组合, 因此 $\mathbf{q} \in \text{Range}(\mathbf{P})$ 。

阅读材料/参考资料

- ▶ Stephen Boyd and Sanjay Lall. Range and Null Space. Available at <https://ee263.stanford.edu/lectures/rangenull.pdf>
- ▶ 课本附录 A.5.1