

## Disambiguation 补空间 (也叫直和补) 与正交补的区别.

**约定** 每处的全空间  $V$  都是给定域上的线性空间. 默认  $V = \mathbb{F}^{\dim V}$ , 换言之, 单位向量  $\{e_i\}$  是事先确定的.

**约定** 只谈  $\mathbb{R}$ , 不谈  $\mathbb{C}$ .

**定义/性质** 补空间是对一般的线性空间而言的, 无需正交性等限定. 以下给定一般的域  $\mathbb{F}$ . 记  $V$  是  $\mathbb{F}$ -线性空间,  $U \subset V$  是线性子空间.

- 子空间  $U$  的补空间是指另一个子空间  $W$ . 满足  $U + W = V$ , 且  $U \cap W = 0$ .
- 若  $V$  与  $U$  是有限维线性空间. 寻找  $W$  的一种方式如下:
  - 对  $U$  找一组基  $\{u_i\}_{i=1}^m$ , 并将之扩充为  $V$  的基  $\{u_i\}_{i=1}^{m+k}$ .
  - 此时,  $\text{span}(\{u_i\}_{i=m+1}^{m+k})$  是补空间  $W$ .
- 需要强调: 补空间存在, 但不必唯一.

**记号**  $\oplus$  表示子空间的直和. 记  $U_1$  与  $U_2$  是  $V$  的子空间, 则

- $U_1 \cap U_2 = 0$ , 这是使用  $\oplus$  的前提条件;
- $U_1 \oplus U_2 = U_1 + U_2$ , 这是  $\oplus$  的实际运算结果.

**习题** 复习[记号规范](#). 解释  $+$  与  $\oplus$  在子集运算中的类似物.

**定义/性质** 给定有限维  $\mathbb{R}$ -线性空间  $V$ . 记  $U \subset V$  是线性子空间. 称  $W$  是  $U$  的正交补, 若以下条件同时满足:

- $V = U \oplus W$ , 这也是补空间的定义;
- 对任意  $u \in U$  与  $w \in W$ , 总有

$$u^T \cdot w := \sum_{i=1}^{\dim V} u_i w_i = 0.$$

**问题** 在定义正交补时, 补空间与向量点乘的定义式在一般域上也是合理的. 此处为何特地强调  $\mathbb{F} = \mathbb{R}$ ?

**习题** 给定任意域  $\mathbb{F}$  上的有限维线性空间  $V$  及其子空间  $U$ . 证明线性空间

$$W = \{v \in V \mid \text{对任意 } u \in U \text{ 均有 } u^T \cdot v = 0\}$$

的维度是  $\dim V - \dim U$ .

**习题** (本题专供有限域爱好者) 给出  $U \cap W \neq 0$  的例子; 或进一步地, 给出  $U = W$  的例子.

- 有限域中,  $x^T \cdot x = 0$  是否一定意味着  $x = 0$ ? 这一结论在  $\mathbb{R}$ -线性空间中成立, 并直接定义了向量模长等几何概念.

**总结** 直和, 补空间, 以及矩阵的四大基本空间对一般的有限维线性空间均适用; 而正交性与正交补是  $\mathbb{R}$ -线性空间的特例.

- 所谓的向量点乘在一般的域上可以定义, 通常用于说明四大基本空间的所谓的正交性. 这一点乘结构在一般域上仅是一个式子, 其无法给出模长等几何结构, 甚至无法说明直和补!

## 教材 [Gil](#) 补充注释.

### 4.1 Orthogonality of the Four Subspaces

**任务** 这是一些基本要求.

- 搞懂基本记号.  $C(A) = R(A^T)$  是列空间,  $R(A) = C(A^T)$  是行空间. 通用横行与纵列.
- 复习[线性空间习题](#)中提及的参考资料, 可以找并绘一些关于四大基本空间的示意图.
- 明辨直和与正交. 结合上文的 Disambiguation, 向前翻阅教材关于四大基本空间的介绍, 判断作者使用的正交是否可以改作所谓的正交?
- 可以选用[线性空间习题](#)中提及的第六版 Gilbert.

**Problem Set 4.1** 本节中 non-trivial 的定理: Fredholm 二择.

- 这一定理是对任意域而言的, 本质上和  $\mathbb{R}$  没有太大关系.
- 数域上的线性空间是能谈论正负号的, 此时有带符号的 Fredholm 二择, 通常叫 [Farkas lemma](#).
- Farkas 引理的其他参考资料: [吴耀琨教授去年的授课笔记](#).
- Fredholm 二择会在今后学习 PDE (或泛函之类的课) 时再次遇到.

**习题** (直接做的话, 或许算一个挑战) 记  $V$  是有限维实线性空间,  $U \subset V$  是子空间. 若  $U$  中的任意非零向量同时有正项与负项, 则  $U$  的正交补中一定有各分量全正的向量.

- 使用 Farkas lemma 会比较快.
- 实线性空间可以进行符号化 (只保留向量各分量的符号  $\{0, +, -\}$ , 舍去具体数值). 对给定的子空间, (是本道习题保证) 符号化空间的正交补等于正交补空间的符号化.

**定义** 正交补的符号选用  $(-)^{\perp}$ . 例如  $V$  是有限维实线性空间, 则子空间  $U$  的正交补是子空间  $U^{\perp}$ .

- 若  $S \subset V$  是一般的子集, 则  $S^{\perp} := \{v \in V \mid \text{对任意 } u \in S \text{ 都有 } u^T \cdot v = 0\}$ .
- 思考:  $\emptyset^{\perp}$  是什么, 以及  $V^{\perp}$  是什么? 你可以在下一习题中找到灵感.

**任务** (正交补的性质汇总) 以下  $U, V, W$  都是全空间的子空间.  $S$  是线性空间的子集.

- 线性空间均是有限维的. 以下习题的证明通常是这样的: 由定义证明一侧的包含关系, 另一侧的包含关系由比较维数得到.

以下是与闭包类似的性质.

1.  $(S^\perp)^\perp = \text{span}(S)$ .

2.  $S^\perp = \text{span}(S)^\perp$ .

以下是一些反序性质.

1.  $(U^\perp)^\perp = U$ .

2.  $0^\perp = \text{全空间}$ .

3.  $\text{全空间}^\perp = 0$ .

4.  $U \subset V$  当且仅当  $V^\perp \subset U^\perp$ .

5.  $(U \cap V)^\perp = U^\perp + V^\perp$ .

6.  $(U + V)^\perp = U^\perp \cap V^\perp$ .

**任务** 几何认识: 点乘 (特殊的双线性形), 模长, 以及各种等式. 见作业.

## 4.2 Projections

**习题** 给定  $\mathbb{R}$  上的方阵  $M$ , 试着举出以下三类问题的反例:

1.  $M^2 = M \neq M^T$ ,

2.  $M^T = M^2 \neq M$ ,

3.  $M = M^T \neq M^2$ .

- 第二条反例:  $M^T = M^2$  的通解是  $M = Q^T \begin{pmatrix} S & O \\ O & O \end{pmatrix} Q$ , 其中  $S$  是正交矩阵.

**定义** 需要区别两套名词, 请留意.

- 对  $M^2 = M$  的矩阵, 一作**幂等矩阵**, 另一作**投影矩阵**.

- 对  $M^2 = M = M^T$  的矩阵, 一作**投影矩阵**, 另一作**正交投影矩阵**.

我们倾向使用粗体所示的定义.

**习题** 对矩阵  $P$  而言, 规则  $P^2 = P$  与  $P^T = P$  对应了如下事实.

1. 若  $M^2 = M$ , 则  $C(M) \oplus N(M)$  是全空间. 在此前提下,  $C(M) \perp N(M)$  当且仅当  $M^T M$ .

2. 若  $M = M^T$ , 则  $u^T \cdot (Mv) = (Mu)^T \cdot v$ . 在此前提下... (同上).

**任务** 给定投影矩阵  $P$ , 记  $Q = I - P$ . 证明  $N(P)$  与  $N(Q)$  互为正交补.

**任务** 熟悉两类特殊的投影矩阵:

1. 找出所有秩为 **1** 的投影矩阵, 即投影至线上.

2. 找出所有秩为  **$n - 1$**  的投影矩阵, 即投影至超平面上.

- 遇到相应的习题, 心中有数即可.

**习题** (投影矩阵的维度)  $\text{tr}(P)$  是投影矩阵的列空间维度.

- 学习相似标准型后的一个简单的看法: 由相抵标准型知  $P = S^{-1} \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} S$ . 结合相似变换即可.

**习题** 投影矩阵未必交换. 尝试画出  $P_1 = \frac{1}{2} \cdot \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$  与  $P_2 = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ , 并用图形说明  $P_1 \cdot P_2 \neq P_2 \cdot P_1$ .

**例子** 课本 P206 给出了一些对角元为  $\{0, 1\}$  的投影矩阵, 这些矩阵乘积可交换.

- 一般地, 乘积可交换投影矩阵等价于可同时对角化的投影矩阵. 推广等见思考题.

**任务** (最近投影问题) 给定子空间  $U \subset V$  与子空间外的点  $v \in V \setminus U$ . 定义最近投影如下:

- (定义一) 存在  $u \in U$ , 使得  $\|u - v\|$  取到最小值.
- (定义二) 存在  $u \in U$  使得  $(u - v) \perp U$ .
- 需证明, 以上  $u$  唯一.

借由以上, 理解最近投影与误差向量的正交性.

**习题** 假定  $n \geq 1$ . 称  $P \in \mathbb{R}^{n \times n}$  是  $\mathbb{R}^n$  上的一个投影矩阵, 当且仅当  $P^2 = P = P^T$ .

- 题 2. 与 3. 在补空间意义下等同, 完成其中一题即可; 4. 与 5. 同理; 6. 与 7. 亦同理.

1. 证明: 投影矩阵和子空间双射对应, 具体的对应方式可以是列空间  $P \xleftrightarrow{1:1} C(P)$ .

2. 证明: 投影矩阵和子空间双射对应, 具体的对应方式可以是零空间  $P \xleftrightarrow{1:1} N(P)$ .

3. 任意给定  $v \neq 0$ , 找到  $P$  使得  $C(P) = \text{span}(v)$ .

4. 任意给定  $v \neq 0$ , 找到  $P$  使得  $N(P) = \text{span}(v)$ .

5. 给定  $\mathbb{R}^5$  中的列向量  $S = \{(4, 3, 3, 1, 1), (6, 2, 2, 2, 1)\}$ , 找到  $P \in \mathbb{R}^{5 \times 5}$  使得  $C(P) = \text{span}(S)$ .

6. 给定  $\mathbb{R}^5$  中的列向量  $S = \{(4, 3, 3, 1, 1), (6, 2, 2, 2, 1)\}$ , 找到  $P \in \mathbb{R}^{5 \times 5}$  使得  $N(P) = \text{span}(S)$ .

- 关于子空间的运算如何转化成投影矩阵的运算, 见思考题.

**习题** 找两个  $\mathbb{R}^2$  中的投影矩阵  $P$  与  $Q$ , 使得  $PQ : (2, 0) \mapsto (1, 0)$ .

- 一般的结论: 任意不可逆方阵都是有限个投影矩阵的乘积.

## Least Squares Approximations

**任务** 会算.

- 偏导不考.

- 书中仅涉及  $\mathbb{R}^n$  中点乘, 但教材 [LADR](#) 中涉及了一般的实内积空间. 假若数学分析学习了 Fourier 分析等知识, 可以回头看看这些题.

**任务** 如何给非数学专业的学生讲明白最小平方法?

## 4.4 Orthonormal Bases and Gram-Schmidt

**例子** 正交矩阵视作映射  $Q: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$ ,  $x \mapsto Qx$ . 这是一个刚性的线性变换. 换言之, 以下两点等价.

1. 对一切  $x, y \in \mathbb{R}^n$ , 总有  $(Qx)^T \cdot (Qy) = x^T \cdot y$ .
2. 对一切  $x \in \mathbb{R}^n$ , 总有  $\|Qx\| = \|x\|$ .

**定义** 相同的映射定义作相同的元素对应. 这意味着

- 矩阵  $A = B$ , 当且仅当  $x^T Ay = x^T By$  恒成立.

此时将正交矩阵的定义抽象作  $QQ^T = I$ .

- 此处要求  $Q$  是方阵. 等价地,  $Q^T Q = I$ .

**任务** 给定正交矩阵  $P$  与  $Q$ , 则  $P \cdot Q$  与  $P^{-1}$  均正交

**任务** 熟悉特殊的正交矩阵 (刚性变换).

1. 置换矩阵.
2.  $\mathbb{R}^2$  中的旋转矩阵  $\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$ .
3.  $\mathbb{R}^n$  中的旋转矩阵即 [Given](#) 矩阵.
4. 比较 [P235](#) 中 Example 3 给出的反射矩阵, 与先前计算所得的秩为  $n - 1$  的投影矩阵.

**例子** (手性坐标系) 依照定义, 计算得  $\det Q = \pm 1$ .

- 给定反射矩阵  $R$ , 则  $\det R = -1$ .
- 给定置换矩阵  $P$ , 则  $\det Q = (-1)^{\text{逆序数}}$ , 因为一次逆序无非一次反射.
- 给定旋转矩阵  $\Theta$ , 则  $\det \Theta = 1$ . 可以将旋转看作一个连续的过程, 即, 存在连续函数

$$Q: [0, 1] \rightarrow \text{正交矩阵}, \quad t \mapsto Q(t), \quad Q(0) = I, \quad Q(1) = \Theta.$$

由于  $\det$  是连续函数 (本质是多项式), 因此  $\det \Theta = \det I = 1$ .

- 在往后的学习中, 我们会知道任意  $\det = 1$  的正交矩阵都是若干 (最少几个?) 旋转矩阵的乘积. 因此, 任意正交矩阵是旋转与零次或一次反射的乘积.

记号  $O(n)$  是正交方阵 (乘法群);  $SO(n)$  是行列式为 1 的正交方阵 (乘法群)

**习题** 取  $Q \in O(3)$ , 记  $\times$  是矢量积. 则

$$(Qu) \times (Qv) = Q(u \times v).$$

**习题** 若  $S \in \mathbb{R}^{n \times n}$  是反对称实矩阵, 且  $I + S$  可逆, 则  $(I + S)^{-1}(I - S)$  是正交矩阵.

- 反之, 如何对应? 这建立了哪两类矩阵的双射?
- 此时, 行列式为 1 的正交矩阵对应哪类反对称矩阵?
- 类似地, 试研究对应  $S \mapsto e^S$ .

**例子** 更多例子: Hadamard 矩阵. 称  $X \in \mathbb{R}^{n \times n}$  是 Hadamard 矩阵, 当且仅当  $X$  中各分量取值为  $\{\pm 1\}$ ; 同时,  $X$  是正交矩阵的数乘倍, 即  $XX^T = n \cdot I$ .

- 直接的例子是  $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}$ . 若  $H$  是 Hadamard 矩阵, 则  $\begin{pmatrix} H & H \\ H & -H \end{pmatrix}$  亦然.
- 更多例子见[此网页](#).

**任务** (QR 分解) QR 分解的一般步骤见教材. 建议先端详 [P239](#) 之式 (9).

- 试给出 RQ 分解. 此时就有 QU, UQ, QL 与 LQ 四种分解.

**例子** QR 分解的推论: 对任意实方阵  $X$ , 则存在正交矩阵  $Q$  与行满秩矩阵  $L$  使得  $Q \cdot \begin{pmatrix} L \\ O \end{pmatrix} \cdot Q^T$ .

- 推论: 对任意秩为  $r$  的投影矩阵  $P$ , 存在正交矩阵  $Q$  使得  $Q^T \cdot \begin{pmatrix} I_r & O \\ O & O \end{pmatrix} \cdot Q$ .
- 推论: 奇异值分解.
- 以上  $L$  可以有更好的形式, 例如  $\{l_{i,j} = 0\}_{i>j+1}$ . 见 [Hessenberg 形式](#).