

## 前言

正如你们在本页顶端所见，这本讲义是我大一下学期（2017-2018 春季学期）在中国科学院大学学习线性代数课程时整理的课堂讲义。根据我选择的班级，此门课程是由来自中科院数学与系统科学研究院的李子明研究员主讲。李老师讲课认真细致，在课后还会将手写的电子版课堂讲义上传以供大家复习使用。

不过，手写版的讲义使用起来或多或少有一些不便。而我恰好有些 Word 输入公式和排版的经验。有一次我为了防止在课上犯困，尝试着带上电脑，在课堂上将所讲的内容做成 Word 文档并导出成 PDF 格式，发现效果确实不错，不仅没有犯困，听课也更认真了。于是，接下来直到期末我便利用课上的时间将课堂内容录成初稿，课下再对着李老师上传的电子版讲义校对，同时修复了一些笔误，在步骤跳跃的地方补充了一些自己的理解。同时抽空将本学期之前的内容也文档化，并征得李老师同意，将初步成品放在公众号上与大家分享。在最后整理时，将出现的各定理等取了一句话描述的名字，并且在书末整理附上特殊符号表。这些确实是艰辛枯燥的工作，但作为一种复习的方式，坚持下来也还是有不少收获。

同时值得一提的是线性代数课程配有每周一节的习题课。习题课分两个班，由助教老师上课。我所上的习题课是由张秉宇老师主讲。张老师风趣幽默，数学功力深厚，讲评习题、整理知识点、拓展内容对于学习线性代数都十分有价值，并且也很贴心地每周上传手写的电子版习题课讲义。后来我认识到，习题课的内容也是线性代数课程不可或缺的一部分，习题的解答与拓展和课堂所学内容相辅相成。因此，虽然原先计划是课堂讲义，但我认为还是应当加入习题课的部分。于是，我在张老师的习题课讲义中选取了最有价值的一系列题目和知识点，将其文档化并附在正课讲义的后面。

将手写版讲义文档化之后，大约有以下好处：

- 1、支持搜索内容；
- 2、美观性、可读性加强；

3、消除了大部分电子讲义中的笔误；

4、占用的存储空间大大减小，翻阅更方便；

当然，囿于本人时间精力和水平能力有限，也有以下一些不足与遗憾之处：

1、未能在目录及引用的各处添加超链接；

2、未能整理杜昊老师的习题课讲义；

3、由于时间较为仓促，可能有一些疏漏之处；

4、所取的定理等的名字可能有描述不到位的情况。

使用这本讲义的同学需要注意以下几点：

1、书中定理等的名字大部分是依我对这部分内容的理解而取而非李老师所取；

2、书中定理等的序号在尽量保持与原讲义相同的情况下作了调整以规范；

3、习题集选中题目的编号 A-B, A 为习题课的周次，注意与作业的次数区分，B 仅为一次习题课中内容的编号，与实际的讲课顺序、习题顺序均无关；

4、虽然目录没有超链接，但是我整理了 PDF 的书签（或在一些软件中称为大纲），可以通过这一功能或通过目录的页码来进行快速跳转。

最后，感谢李子明老师、张秉宇和杜昊两位助教老师一学期的辛勤付出，感谢所有为完成这本讲义整理集提供各方面帮助的热心同学们。

庄逸

2018 年 7 月 15 日

## 勘误

144 页 极小多项式 第四行

— 原为  $F[\mathcal{A}] = \langle A^0, A^1, \dots \rangle$  应为  $F[\mathcal{A}] = \langle \mathcal{A}^0, \mathcal{A}^1, \dots \rangle$

线性算子多项式和零化多项式编号均为定义 2.4.1, 重复。

237 页 第二章总结 第七行

— 原为  $A$  可对角化  $\Leftrightarrow d_1 = \dots = d_k$  应为  $A$  可对角化  $\Leftrightarrow d_1 = \dots = d_k = 1$

336 页 15-6 中国剩余定理 第五行

— 原为令  $M = p_1, \dots, p_k$  应为令  $M = p_1 \cdots p_k$

# 目录

## 第一章——空间与形式——1

- §1——抽象向量空间——2
- §2——子空间——7
- §3——线性相关性——11
- §4——子空间的直和——18
- §5——商空间——24
- §6——线性映射——29
- §7——有限维线性空间的坐标——37
- §8——线性同构——44
- §1-8 节小结——50
- §9——对偶空间——52
  - §9.1——基底的对偶——52
  - §9.2——线性关系的对偶描述——56
  - §9.3——自然同构——60
  - §9.4——子空间的对偶——62
- §10——双线性型——68
  - §10.1——什么是双线性函数——68
  - §10.2——双线性型的定义和性质——70
  - §10.3——双线性型的矩阵表示——71
  - §10.4——矩阵的合同——75
  - §10.5——对称与斜对称双线性型——76
- §11——对称双线性型的规范基——79
- §12——二次型——84
  - §12.1——二次型的定义和性质——84
- §13——应用：齐二次多项式因式分解——89
- §14——复二次型——93
- §15——实二次型——95
- §16——Jacobi 公式——100
- §17——正定二次型与正定矩阵——104
- §18——仿射同构下的二次曲面——112
- §19——斜对称双线性型的规范型——117
- §10-19 节小结——124

## 第二章——线性算子——125

- §1——线性映射的矩阵——126
  - §1.1——矩阵表示——126
  - §1.2——线性映射的秩——127
  - §1.3——线性同构——130
  - §1.4——线性映射的复合——131
  - §1.5——线性映射的标准型——134
  - §1.6——对偶映射——135
- §2——线性算子代数——137
  - §2.1——矩阵的相似——137
  - §2.2——线性算子的若干例子——140
  - §2.3——代数同构——142
  - §2.4——极小多项式——144
- §3——不变子空间——151
  - §3.1——定义和性质——151
  - §3.2——不变子空间下的矩阵表示——155
  - §3.3—— $\mathcal{A}$ -子空间与极小多项式——158
- §4——特征子空间——161
  - §4.1——特征向量——161
  - §4.2——特征向量的计算——163
  - §4.3——特征子空间——167
  - §4.4——特征多项式中的相似不变量——170
- §5——特征子空间的应用——171
  - §5.1——线性算子和矩阵的对角化——171
  - §5.2——复数方阵的三角化——180
  - §5.3——商映射——循环子空间和 Cayley-Hamilton 定理——182
- §6——各种类型的直和分解——195
  - §6.1——预备引理——195
  - §6.2——广义特征子空间——199
  - §6.3——循环子空间的分解——204
  - §6.4——根子空间分解——209
  - §6.5——循环子空间的进一步性质——210
  - §6.6—— $\mathcal{A}$ -不可分子空间——213
- §7——复矩阵的 Jordan 标准型（存在性）——217
- §8——矩阵的准素有理规范型——221

- §9——初等因子组——223
- §10——Jordan 标准型的唯一性和应用——232
- 第二章总结——237

## 第三章——内积空间——238

- §1——欧氏空间——239
  - §1.1——内积——239
  - §1.2——长度（范数）和距离——242
  - §1.3——夹角，方向和正交（垂直）——245
  - §1.4——单位正交基——248
  - §1.5——正交矩阵——251
  - §1.6——正交相似——254
  - §1.7——正交补——255
- §2——正规算子与正规矩阵——258
  - §2.1——伴随算子——258
  - §2.2——正规矩阵的标准型——261
- §3——特殊正规矩阵——265
  - §3.1——实对称矩阵——265
  - §3.2——斜对称矩阵——266
  - §3.3——正交矩阵——267
- §4——特殊正规算子——268
  - §4.1——（斜）对称算子——268
  - §4.2 正交算子——270
- §5——正交矩阵与实二次型——272
- §6——正定算子——276
- §7——最小二乘法——280
  - §7.1——向量到子空间的距离——280
  - §7.2——最小二乘法——282
- §8——Hermite 空间简介——283
- 总结——287

## 习题课选集——288

## 部分特殊符号说明——359

# 完全版索引

## 【完全版索引目录】

第一章——空间与形式——VI

第二章——线性算子——XII

第三章——内积空间——XVIII

习题课选集——XXI

部分特殊符号说明——XXIII

第一章——空间与形式——1

§1——抽象向量空间——2

【定义 1.1.1】向量空间——2

【例 1.1.1】平凡线性空间——3

【例 1.1.2】坐标空间——3

【例 1.1.3】矩阵空间——3

【例 1.1.4】多项式空间——3

【例 1.1.5】函数空间——3

【例 1.1.6】 $F$ -代数空间——4

【例 1.1.7】 $F$ -代数空间例 1——4

【例 1.1.8】 $F$ -代数空间例 2——4

【例 1.1.9】笛卡尔积——4

【命题 1.1】向量空间基本性质——5

【思考题】无法成为线性空间的整数环——6

§2——子空间——7

【定义 2.1.1】子空间——7

【命题 2.1】子空间的充要条件——7

【例 2.1.1】平凡子空间——7

【例 2.1.2】坐标空间子空间——7

【例 2.1.3】矩阵空间子空间——8

【例 2.1.4】多项式空间子空间——8

【例 2.1.5】函数空间子空间——8

【例 2.1.6】笛卡尔积子空间——9	
【定义 2.1】子空间的和——9	
【命题 2.2】子空间的交与和——9	
【定义 2.2】线性组合——10	
【例 2.1.7】生成多项式空间——10	
§3——线性相关性——11	
【定义 3.1】线性相关——线性无关——11	
【例 3.1.1】简单三角函数线性相关性——11	
【例 3.1.2】指数函数线性无关——11	
【定义 3.2】极大线性无关集——12	
【引理 3.1】线性无关集可扩展为极大集——12	
【引理 3.2】线性空间中的引理 3.1——13	
【引理 3.3】线性无关集中极大集基数最大——13	
【推论 3.1】极大线性无关集基数唯一——14	
【定义 3.3】维数——14	
【例 3.1.3】多项式空间的维数——15	
【定义 3.4】线性空间的基——15	
【定理 3.1】基扩充定理——15	
【例 3.1.4】复数和实数域的维数——15	
【例 3.1.5】实数域在有理域上无穷维——16	
【命题 3.1】有限维子空间基本特征——17	
【命题 3.2】子空间交和维数公式——17	
§4——子空间的直和——18	
【定义 4.1】子空间的直和——18	
【命题 4.1】直和的性质——18	
【命题 4.2】直和维数相加——19	
【例 4.1.1】直和补存在性——20	
【例 4.1.2】构造直和补例——21	
【例 4.1.3】奇偶函数空间直和——21	
【例 4.1.4】常值与奇偶函数空间直和——22	
【例 4.1.5】前两例矩阵版——22	
§5——商空间——24	
【定义 5.1.1】空间等价关系——24	
【引理 5.1】等价类——24	
【定义 5.1.2】商空间——25	
【例 5.1.1】商空间例——26	
【例 5.1.2】复数商实数空间——26	



- 【例 5.1.3】多项式商空间——26
- 【例 5.1.4】多项式商空间 2——27
- 【命题 5.1】商空间维数公式——27
- §6——线性映射——29
  - 【定义 6.1.1】线性映射——29
  - 【命题 6.1】线性映射保相关性——29
  - 【命题 6.2】线性映射保子空间——30
  - 【定义 6.1.2】线性映射的核与像——30
  - 【定理 6.1】单射的判定——31
  - 【例 6.1.1】求线性映射的核与像——31
  - 【例 6.1.2】映射空间——32
  - 【定理 6.2】线性映射空间——33
  - 【定理 6.3】线性映射复合性——33
  - 【例 6.1.3】零映射与恒同映射——34
  - 【例 6.1.4】求导与积分映射——34
  - 【例 6.1.5】投影映射——34
  - 【定理 6.4】线性映射分解定理——35
  - 【例 6.1.6】迹映射——36
- §7——有限维线性空间的坐标——37
  - 【命题 7.1】向量的基底线性表示——37
  - 【定义 7.1.1】坐标——37
  - 【例 7.1.2】多项式空间的坐标——38
  - 【例 7.1.3】矩阵空间的坐标——38
  - 【引理 7.1】向量组的矩阵表示——38
  - 【定理 7.1】基变换——39
  - 【例 7.1.4】三维线性空间例——40
  - 【推论 7.1】坐标变换——41
  - 【例 7.1.5】平面上的旋转——41
  - 【例 7.1.6】拉格朗日插值多项式——42
- §8——线性同构——44
  - 【定义 8.1.1】线性同构——44
  - 【命题 8.1】双射的逆是线性映射——44
  - 【推论 8.1】线性同构是等价关系——44
  - 【命题 8.2】商核空间与像同构——45
  - 【推论 8.2】子空间商交和商同构——46
  - 【例 8.1.1】自然同构——46
  - 【例 8.1.2】推论 8.2 自然同构——47

【定理 8.1】等量基映射唯一性——	47
【例 8.1.3】等量基映射至基域例——	48
【定理 8.2】同构空间维数相等——	48
【推论 8.3】像核维数定理——	49
【例 8.1.4】迹映射像核维数——	49
【例 8.1.5】子空间维数公式证明——	49
§1-8 节小结——	50
§9——对偶空间——	52
【定义 9.1.1】对偶空间——	52
§9.1——基底的对偶——	52
【定理 9.1】对偶基等量唯一性——	52
【例 9.1.1】坐标空间的对偶基——	53
【例 9.1.2】多项式取某项系数——	53
【命题 9.1】任意基的对偶基的矩阵表示——	54
【例 9.1.3】求三个向量的对偶基例——	55
§9.2——线性关系的对偶描述——	56
【引理 9.1】零向量的对偶性质——	56
【推论 9.1】相等向量的对偶性质——	56
【引理 9.2】向量对偶矩阵求对偶的作用——	57
【引理 9.3】向量对偶矩阵判断线性相关性——	57
【推论 9.2】向量对偶矩阵判定基——	58
【定理 9.2】向量对偶基矩阵求生成空间维数——	58
【例 9.2.1】 $n$ 个 $n-2$ 次多项式 $n$ 个点值矩阵退化——	59
§9.3——自然同构——	60
【定义 9.3.1】重对偶——	60
【定理 9.3】重对偶空间同构原空间——	60
【推论 9.3】与对偶基正交原基唯一存在性——	61
【推论 9.4】基对偶矩阵测对偶生成空间维数——	61
§9.4——子空间的对偶——	62
【定义 9.4.1】零化子空间——	62
【例 9.4.1】三维零化子空间例——	62
【定义 9.4.2】解空间——	62
【例 9.4.2】三维解空间例——	63
【例 9.4.3】零化子空间及解空间简单性质——	63
【例 9.4.4】零化子空间反包含关系——	63
【定理 9.4】零化子维数公式——	64
【定理 9.5】重零化子为自身——	64

- 【命题 9.2】零化与交和反复合运算——65
- 【命题 9.3】零化子直和分解对偶一致性——65
- 【例 9.4.5】迹零空间仅是单位阵的不变空间——65
- 【例 9.4.6】函数的微分——67
- §10——双线性型——68
  - §10.1——什么是双线性函数——68
    - 【回忆】线性函数——68
    - 【例 10.1.1】线性函数举例——69
  - §10.2——双线性型的定义和性质——70
    - 【定义 10.2.1】双线性型——70
    - 【例 10.2.1】双线性型基本性质——70
    - 【例 10.2.2】乘积双线性型——70
  - §10.3——双线性型的矩阵表示——71
    - 【定义 10.3.1】双线性型的矩阵——71
    - 【例 10.3.1】双线性型的矩阵例——72
    - 【定理 10.1】双线性型矩阵换基公式——72
    - 【定义 10.3.2】双线性型的秩——72
    - 【例 10.3.2】双线性型秩为 0 或 1 的性质——73
  - §10.4——矩阵的合同——75
    - 【定义 10.4.1】矩阵的合同——75
    - 【定理 10.2】合同换基存在定理——75
  - §10.5——对称与斜对称双线性型——76
    - 【定义 10.5.1】(斜) 对称双线性型——76
    - 【记号】双线性型的记号——76
    - 【命题 10.1】对称与斜对称双线性型直和分解——76
    - 【命题 10.2】(斜) 对称双线性型矩阵的性质——77
- §11——对称双线性型的规范基——79
  - 【引理 11.1】对称双线性型的极化公式——79
  - 【定理 11.1】对称双线性型可对角化——79
  - 【推论 11.1】对称矩阵可对角化——81
  - 【定义 11.1.1】对称双线性型的规范基——81
  - 【例 11.1.1】降维法求规范基和规范型——81
- §12——二次型——84
  - §12.1——二次型的定义和性质——84
    - 【定义 12.1.1】二次型——配极双线性型——84
    - 【命题 12.1】配极双线性型唯一性——84
    - 【例 12.1.1】二次型是齐二次函数——84

【例 12.1.2】由解析式求二次型矩阵——85	
【定义 12.1.2】二次型的矩阵——86	
【例 12.1.3】二次型的矩阵例——86	
【例 12.1.4】二次型的矩阵例 2——86	
【定义 12.1.3】二次型的规范基——87	
【定理 12.1】二次型可对角化——87	
【问题】求二次型的规范基和规范型——87	
【例 12.1.5】配方法求二次型的规范基和规范型——87	
§13——应用：齐二次多项式因式分解——89	
【问题】二次型能否因式分解——89	
【命题 13.1】 $n$ 元多项式环之间同构——89	
【命题 13.2】二次型可分解的必要条件——90	
【例 13.1.1】判断不可分解例——91	
【命题 13.3】二次型可分解的判定——91	
§14——复二次型——93	
【定理 14.1】复二次型可单位矩阵化——93	
【推论 14.1】复对称矩阵可单位矩阵化——93	
【推论 14.2】复矩阵合同秩相等——94	
【推论 14.3】复二次型可约的充要条件——94	
§15——实二次型——95	
【定理 15.1】惯性定理——95	
【定义 15.1.1】二次型的正负惯性指数——签名——96	
【推论 15.1】实对称矩阵对角化——96	
【定义 15.1.2】矩阵的正负惯性指数——签名——97	
【推论 15.2】合同签名相同——97	
【推论 15.3】二次型可约的充要条件签名版——97	
【例 15.1.1】转置乘积的性质——98	
§16——Jacobi 公式——100	
【引理 16.1】 $n-1$ 维子空间交维数下限——100	
【推论 16.1】和少于 $n$ 个向量双线性型为零的向量存在性——100	
【定理 16.1】Jacobi 定理——102	
§17——正定二次型与正定矩阵——104	
【定义 17.1.1】二次型的（半）正定——（半）负定——104	
【定理 17.1】签名与正负定性关系——104	
【定义 17.1.2】矩阵的（半）正定——（半）负定——105	
【定理 17.2】矩阵正负定性性质——105	
【定理 17.3】转置乘积正定性——106	

- 【例 17.1.1】正定相加正定——106
- 【例 17.1.2】正定的行列式和逆正定——107
- 【引理 17.1】正定矩阵主子式的性质——107
- 【定理 17.4】sylvester 判别法——108
- 【例 17.1.3】正定求参数范围——108
- 【例 17.4】正定性的应用 1——109
- 【例 17.5】正定性的应用 2 估计行列式——110
- §18——仿射同构下的二次曲面——112
  - 【回忆】——112
  - 【定义 18.1】平移变量替换——112
  - 【定理 18.1】二次型化规范型的仿射同构存在性——112
  - 【推论 18.1】进一步化简规范型——114
- §19——斜对称双线性型的规范型——117
  - 【回忆】斜对称——117
  - 【引理 19.1】奇数阶斜对称矩阵行列式为零——117
  - 【引理 19.2】斜对称等价二次型为零——117
  - 【引理 19.3】斜对称不为零判定线性无关——118
  - 【例 19.1.1】一维空间上的斜对称为零——118
  - 【例 19.1.2】二维空间斜对称例——118
  - 【定义 19.1.1】辛平面——119
  - 【引理 19.4】辛平面分解——119
  - 【定理 19.1】斜对称双线性型的规范型——122
  - 【推论 19.1】斜对称矩阵的规范型——122
  - 【推论 19.2】斜对称矩阵偶数秩——122
  - 【例 19.1.3】Pfaffian——123
- §10-19 节小结——124
- 第二章——线性算子——125
  - §1——线性映射的矩阵——126
    - §1.1——矩阵表示——126
      - 【定义 1.1.1】线性映射的矩阵——126
    - §1.2——线性映射的秩——127
      - 【例 1.2.1】线性映射矩阵的基变换公式——127
      - 【定义 1.2.1】线性映射的秩——127
      - 【例 1.2.2】多项式求导的矩阵——127
      - 【例 1.2.2】矩阵乘法的矩阵——128
      - 【命题 1.1】线性映射秩等于像维数——128
      - 【推论 1.1】线性映射的秩判定单满射——129

§1.3——线性同构——	130
【定理 1.1】线性映射集合与矩阵空间同构——	130
§1.4——线性映射的复合——	131
【定理 1.2】复合映射的矩阵——	131
【定理 1.3】像集维数的不等式——	131
【例 1.4.1】矩阵行列满秩分解——	132
§1.5——线性映射的标准型——	134
【回忆】初等变换——	134
【定理 1.4】线性映射的标准型——	134
§1.6——对偶映射——	135
【定义 1.6.1】对偶映射——	135
【定理 1.5】对偶映射的基——	135
§2——线性算子代数——	137
【记号】——	137
§2.1——矩阵的相似——	137
【例 2.1.1】线性算子的换基公式——	137
【定义 2.1.1】相似等价关系——	137
【本章的目的】——	138
【命题 2.1】若干相似不变量——	138
【例 2.1.2】不相似的判定——	138
【例 2.1.3】解方程判定不相似——	139
§2.2——线性算子的若干例子——	140
【例 2.2.1】零算子和恒同算子——	140
【例 2.2.2】平行投影算子——	140
【一些记号】算子的幂——	140
【定义 2.2.1】幂等——	140
【定义 2.2.2】幂零——	141
§2.3——代数同构——	142
【引理 2.1】线性算子环——	142
【定理 2.1】线性算子环到矩阵的同构——	142
§2.4——极小多项式——	144
【定义 2.4.1】线性算子多项式——	144
【命题 2.2】矩阵和线性算子空间的交换子环——	144
【例 2.4.1】多项式作用矩阵例——	145
【例 2.4.2】多项式作用矩阵例 1——	145
【定义 2.4.1】零化多项式——	146
【例 2.4.3】求零化多项式例——	146

- 【定义 2.4.2】极小多项式——146
- 【引理 2.2】极小多项式唯一存在性——147
- 【定理 2.2】极小多项式的性质——148
- 【例 2.4.4】简单矩阵的极小多项式——149
- 【例 2.4.5】幂等矩阵的极小多项式——150
- 【例 2.4.6】幂零算子的极小多项式——150
- 【例 2.4.7】极小多项式判断矩阵不相似——150
- §3——不变子空间——151
  - §3.1——定义和性质——151
    - 【定义 3.1.1】不变子空间——151
    - 【目的】——151
    - 【例 3.1.1】平凡情形——151
    - 【例 3.1.2】核与像是不变子空间——152
    - 【引理 3.1】可交换复合的不变子空间——152
    - 【推论 3.1】多项式作用的核与像是不变子空间——152
    - 【命题 3.1】不变子空间的和与交——153
    - 【例 3.1.3】求不变子空间例——153
  - §3.2——不变子空间下的矩阵表示——155
    - 【定理 3.1】不变子空间的矩阵上三角分解——155
    - 【定理 3.2】不变子空间对角分解——156
  - §3.3—— $\mathcal{A}$ -子空间与极小多项式——158
    - 【引理 3.2】算子和矩阵的零化多项式——158
    - 【命题 3.2】对角矩阵的极小多项式——158
    - 【命题 3.3】命题 3.2 的线性算子版——160
- §4——特征子空间——161
  - §4.1——特征向量——161
    - 【定义 4.1.1】特征向量——161
    - 【引理 4.1】特征向量的判定和性质——161
    - 【命题 4.1】特征向量生成不变子空间——161
  - §4.2——特征向量的计算——163
    - 【方法】计算所有特征向量——163
    - 【定义 4.2.1】特征多项式——163
    - 【例 4.2.1】特征多项式的简单性质——163
    - 【命题 4.2】特征多项式相似不变性——164
    - 【定义 4.2.2】线性算子的特征多项式——164
    - 【例 4.2.1】二维求特征根和特征向量例——165

【例 4.2.2】三维求特征根和特征向量例——	165
§4.3——特征子空间——	167
【定义 4.3.1】关于特征根的特征子空间——	167
【命题 4.3】特征子空间是不变的——	167
【定理 4.1】特征子空间交零——	167
【定义 4.3.2】几何重数——代数重数——	168
【命题 4.4】几何重数不超过代数重数——	168
【例 4.3.1】几何与代数重数例——	169
§4.4——特征多项式中的相似不变量——	170
【命题 4.5】特征多项式的相似不变量——	170
【例 4.4.1】秩 1 矩阵的特征值——	170
§5——特征子空间的应用——	171
§5.1——线性算子和矩阵的对角化——	171
【定义 5.1.1】谱——	171
【例 5.1.1】不同基域下的谱——	171
【定义 5.1.2】可对角化——	171
【定理 5.1】可对角化的判定——	172
【推论 5.1】 $n$ 个不同特征根即可对角化——	173
【例 5.1.2】对角化矩阵例——	174
【例 5.1.2】零约当块不能被对角化——	175
【定理 5.2】可对角化的判定 2——	176
【例 5.2.3】对角化的应用：求斐波那契数列——	177
【Lemma】整系数矩阵的特征值不同则为整数——	178
§5.2——复数方阵的三角化——	180
【引理 5.2】复算子有 $n-1$ 维不变子空间——	180
【定理 5.3】复线性算子可上三角化——	180
【推论 5.2】复方阵可上三角化——	181
【例 5.2.1】实方阵可能无法上三角化——	181
§5.3——商映射——循环子空间和 Cayley-Hamilton 定理——	182
【引理 5.3】商映射是线性算子——	182
【定义 5.3.1】商算子——	183
【命题 5.1】商算子基本性质——	183
【例 5.3.1】恒同映射的商映射——	184
【定理 5.4】商算子矩阵上三角化——	184
【推论 5.3】商算子特征多项式分解——	185
【命题 5.2】商算子可穿透多项式——	185
【定义 5.3.2】循环子空间——	187



- 【命题 5.3】循环子空间的基本性质——187
- 【例 5.3.2】求循环子空间例——188
- 【定义 5.3.3】关于线性算子和向量的极小多项式——189
- 【命题 5.4】线性算子向量极小多项式基本性质——189
- 【例 5.3.3】求线性算子向量极小多项式例——190
- 【引理 5.4】极小多项式等于特征多项式的条件——191
- 【定理 5.5】Cayley-Hamilton——191
- 【推论 5.4】极小多项式次数限制——193
- 【推论 5.5】方阵版 C-H 定理——193
- 【例 5.3.4】C-H 定理的伪证——194
- §6——各种类型的直和分解——195
  - §6.1——预备引理——195
    - 【引理 6.1】乘积多项式的简单数论——195
    - 【引理 6.2】互素多项式的最小公倍式——196
    - 【引理 6.3】直和分解基本引理——196
  - §6.2——广义特征子空间——199
    - 【定义 6.2.1】广义特征子空间——199
    - 【定理 6.1】广义特征子空间分解——199
    - 【例 6.2.1】不同广义特征子空间交零——201
    - 【推论 6.1】可对角化的判定 3——201
    - 【推论 6.2】推论 6.1 的矩阵版——202
    - 【例 6.2.2】幂等算子可对角化——202
    - 【例 6.2.3】可对角化判定例——203
    - 【例 6.2.4】求广义特征子空间分解例——203
  - §6.3——循环子空间的分解——204
    - 【定理 6.2】循环子空间分解——204
    - 【推论 6.3】C-H 定理加强版——207
    - 【推论 6.4】可对角化判定 4——208
    - 【例 6.3.1】可对角化判定例 2——208
  - §6.4——根子空间分解——209
    - 【定义 6.4.1】根子空间——209
    - 【引理 6.4】根子空间等于广义特征子空间——209
  - §6.5——循环子空间的进一步性质——210
    - 【例 6.5.1】无视极小多项式向量存在性——210
    - 【命题 6.1】循环空间维数等于极小多项式次数——211
    - 【例 6.5.2】求循环向量例——211
    - 【命题 6.2】线性算子在循环子空间的矩阵——212

§6.6—— $\mathcal{A}$ -不可分子空间——	213
【定义 6.6.1】不可分子空间——	213
【定理 6.3】不可分子空间分解——	213
【命题 6.3】不可分子空间性质——	213
【例 6.6.1】不可分子空间例——	214
【定理 6.4】不可分循环子空间分解——	215
【命题 6.4】复 Jordan 块存在性——	215
§7——复矩阵的 Jordan 标准型（存在性）——	217
【定理 7.1】复方阵可化为 Jordan 标准型——	217
【例 7.1.1】求复方阵 Jordan 标准型例——	218
【例 7.1.2】求约当转换矩阵例——	219
【例 7.1.2】求复方阵 Jordan 标准型例 2——	220
§8——矩阵的准素有理规范型——	221
【定义 8.1.1】广义 Jordan 块——	221
【例 8.1.1】求准素有理规范型例——	221
【定理 8.1】矩阵的准素标准有理型——	222
§9——初等因子组——	223
【定义 9.1.1】重集——	223
【定义 9.1.2】初等因子组——	223
【例 9.1.1】标准基分解的初等因子组——	223
【本节目的】——	224
【引理 9.1】循环向量的极小多项式分解引理——	224
【引理 9.2】极小因子作用的算子的秩——	224
【引理 9.3】算子作用保持不变子空间分解——	225
【定理 9.1】初等因子组中某项重数计算公式——	226
【例 9.1.2】求单一因子方阵的 Jordan 标准型例——	228
【定理 9.2】初等因子组重数计算公式——	228
【例 9.1.3】求 Jordan 标准型例——	230
【例 9.1.4】由秩求 Jordan 标准例——	231
§10——Jordan 标准型的唯一性和应用——	232
【定理 10.1】Jordan 标准型的唯一性——	232
【定理 10.2】相似的判定法——	233
【例 10.1.1】全 1 矩阵的 Jordan 标准型——	233
【例 10.1.2】转置相似——	234
【例 10.1.3】二阶矩阵平方根例——	234
【例 10.1.4】复可逆矩阵可逆——	235
第二章总结——	237

【去年期末考题】——237

第三章——内积空间——238

§1——欧氏空间——239

§1.1——内积——239

【定义 1.1.1】欧氏空间——239

【例 1.1.1】标准欧氏空间——239

【符号化简】——239

【命题 1.1】欧氏空间的基本性质——240

【定义 1.1.2】Gram 矩阵——240

【定理 1.1】Gram 矩阵秩判定线性相关性——240

§1.2——长度（范数）和距离——242

【定义 1.2.1】长度——242

【例 1.2.1】标准形式的内积——242

【例 1.2.2】迹形式的内积——242

【例 1.2.3】积分形式的内积——243

【命题 1.2】Cauchy-Buniakowski 不等式——243

【定义 1.2.2】距离——244

【例 1.2.4】标准欧氏空间的距离——244

【例 1.2.5】三维实空间的距离例——244

【例 1.2.6】验证单位化——244

§1.3——夹角，方向和正交（垂直）——245

【定义 1.3.1】夹角——245

【定义 1.3.2】同向，反向——245

【例 1.3.1】同向与反向的数学表述——245

【例 1.3.2】三角不等式——246

【定义 1.3.3】正交（垂直）——246

【例 1.3.3】验证标准基相互正交——246

【例 1.3.4】勾股定理——247

§1.4——单位正交基——248

【定义 1.4.1】单位正交基——248

【命题 1.3】单位正交基与坐标——248

【例 1.4.1】正交则线性无关——249

【定理 1.2】Gram-Schmidt 正交化过程——249

【例 1.4.2】求子空间的单位正交基例——250

§1.5——正交矩阵——251

【例 1.5.1】正交矩阵的由来——251

【定义 1.5.1】正交矩阵——251

【定理 1.3】正交矩阵的判定——	251
【例 1.5.1】正交矩阵的具体形式——	252
【命题 1.4】正交矩阵的性质——	252
【推论 1.1】正交矩阵群——	253
§1.6——正交相似——	254
【定义 1.6.1】正交相似——	254
【命题 1.4】正交相似是等价关系——	254
§1.7——正交补——	255
【定义 1.7.1】正交补——	255
【命题 1.5】正交补的基本性质——	255
【例 1.7.1】求正交补例——	256
【推论 1.2】正交基扩充定理——	256
【例 1.7.2】求单位正交基例——	257
§2——正规算子与正规矩阵——	258
§2.1——伴随算子——	258
【定义 2.1.1】伴随算子——	258
【例 2.1.1】伴随算子的来历——	258
【定理 2.1】伴随算子的唯一性及其矩阵——	258
【定义 2.1.2】正规算子——正规矩阵——	259
【例 2.1.2】正规的三个重要子类——	260
【引理 2.1】hand——waiving——	260
【引理 2.2】柯 P64——定理 7——	260
§2.2——正规矩阵的标准型——	261
【引理 2.3】上三角分块正规矩阵对角——	261
【引理 2.4】正交补保持不变子空间——	261
【引理 2.5】正规算子正交补直和二维分解——	262
【例 2.2.1】二维正规矩阵的形式——	262
【定义 2.2.1】2 阶正规块——	263
【定理 2.2】正规算子的规范型——	263
【定理 2.3】正规矩阵的规范型——	264
§3——特殊正规矩阵——	265
§3.1——实对称矩阵——	265
【定理 3.1】实对称矩阵的正交规范型——	265
【推论 3.1】正定性与特征根正负的联系——	265
§3.2——斜对称矩阵——	266
【定理 3.2】斜对称矩阵的正交规范型——	266
§3.3——正交矩阵——	267

- 【定理 3.3】正交矩阵的正交规范型——267
- §4——特殊正规算子——268
- §4.1——(斜)对称算子——268
- 【定义 4.1.1】(斜)对称算子——268
- 【命题 4.1】(斜)对称算子的判定——268
- 【命题 4.2】(斜)对称算子的特征根和规范型——268
- 【命题 4.3】对称算子特征子空间互相垂直——269
- 【例 4.3.1】求正交规范型转换矩阵例——269
- §4.2 正交算子——270
- 【定义 4.2】正交算子——270
- 【命题 4.4】正交算子的矩阵和保长性——270
- 【命题 4.5】正交算子的规范型——271
- 【例 4.2.1】正交矩阵规范型的应用——271
- §5——正交矩阵与实二次型——272
- 【定理 5.1】实二次型的规范型——272
- 【例 5.1.1】求二次型规范型例——272
- 【定义 5.1.1】完全正交对方组——273
- 【例 5.1.2】平行投影完全正交对方组——273
- 【引理 5.1】一正定可同时对角化——274
- 【例 5.1.3】正定矩阵行列式和不等式——274
- 【定理 5.2】引理 5.1 的二次型版——275
- §6——正定算子——276
- 【定义 6.1.1】正定算子——276
- 【命题 6.1】线性算子正定的判定——276
- 【定理 6.1】谱分解定理——276
- 【定理 6.2】实正定矩阵唯一正定平方根存在性——278
- 【定理 6.3】极化分解——279
- §7——最小二乘法——280
- §7.1——向量到子空间的距离——280
- 【定义 7.1.1】向量到空间的距离——280
- 【引理 7.1】正交投影唯一性——280
- 【例 7.1.1】正交投影的计算——280
- 【例 7.1.2】正交投影和距离计算实例——281
- §7.2——最小二乘法——282
- 【问题】求最小二乘解——282
- 【例 7.2.1】最小二乘法应用——282
- §8——Hermite 空间简介——283

【对比 8.1】	正定和不可约多项式——	283
【定义 8.1.1】	半双线性型——	283
【定义 8.1.2】	Hermite 型——	283
【例 8.1.1】	半双线性型的矩阵及正定性——	283
【对比 8.2】	内积空间——	284
【对比 8.3】	范数和正交性——	284
【对比 8.4】	单位正交基和正交相似——	284
【对比 8.5】	正规算子与正规矩阵——	285
【对比 8.6】	标准型——	286
【对比 8.7】	三个定理——	286
总结——		287
习题课选集——		288
【2-1】	循环行列式的计算——	288
【2-2】	范德蒙行列式与对称多项式——	289
【3-1】	限制条件的多项式空间——	290
【3-2】	有理多项式复根生成的空间维数——	291
【3-3】	由一些点值推断函数线性无关——	291
【4-1】	求子空间和与交的基——	293
【4-2】	商空间与线性映射——	294
【5-1】	正合序列——	296
【6-1】	求对偶基——	297
【6-2】	线性函数可表为迹函数——	297
【6-3】	核相等则对偶向量线性相关——	298
【6-5】	合同规范型的行列变换算法——	300
【7-1】	二次型矩阵换基的转换公式——	301
【7-2】	对称矩阵秩 1 分解——	301
【7-3】	复合二次型惯性指数减小——	302
【8-1】	二次型与对偶空间——	303
【8-2】	合同关系等价类个数——	304
【8-3】	Jacobi 公式应用——	304
【8-4】	二次型在基上取 0 及物理意义——	305
【9-1】	正定求参数范围——	307
【9-2】	正定与二次型模长的上下界——	308
【9-3】	矩阵空间上的二次型——	309
【9-4】	半正定二次型的 Sylvester 判别法——	310
【10-1】	线性映射矩阵换基公式——	311
【10-2】	维数相关的公式——	311

- 【10-3】线性算子复合后的秩差——312
- 【10-4】核空间运算的包含关系——312
- 【mid-1】域特征对基的影响——313
- 【mid-2】商空间的基代表元可作为基——313
- 【mid-3】子空间维数公式的应用——314
- 【12-1】迹与行列式和特征值的联系——315
- 【12-2】逆算子保不变子空间——316
- 【12-3】循环矩阵的特征值解法——316
- 【12-4】特征不等特征向量相加不特征——317
- 【13-2】矩阵乘方的计算——320
- 【13-3】未定矩阵的性质判定——321
- 【13-4】可对角化相似循环矩阵——322
- 【13-5】对角矩阵诱导矩阵映射可对角化——323
- 【14-1】约当块的基本量——324
- 【14-2】零不能为广义特征子空间——325
- 【14-3】 $N$  次方为单位矩阵的条件——325
- 【14-4】交换乘积不改变特征多项式——326
- 【15-1】矩阵空间线性算子的基本量——327
- 【15-2】 $J_n$  幂相似——328
- 【15-3】可交换则可同时对角化——330
- 【15-4】循环空间分解不变子空间也循环——332
- 【15-5】Jordan-cherally 分解——333
- 【15-6】中国剩余定理——336
- 【16-1】各种空间分解总结——337
- 【16-2】复 Jordan 标准型的计算方法——338
- 【16-3】由秩还原 Jordan 标准型——339
- 【16-4】幂零的判定条件——谱映射定理——340
- 【16-5】 $AB-BA=B$  的幂零判定——341
- 【17-1】 $J_n$  的标准型和无法开方性——343
- 【17-2】 $AX=XB$  线性空间的性质——345
- 【17-3】体积计算——347
- 【17-4】互相成钝角向量数有限——348
- 【18-1】GS 正交化求标准正交基例——349
- 【18-2】正交向量组成矩阵的逆——350
- 【18-3】Householder 变换——350
- 【18-4】QR 分解:Householder 算法——352
- 【19-1】求正交矩阵化对角形例——354

【19-2】正交矩阵行列式的性质——355

【19-3】二次型值域与特征值的联系——356

【19-4】奇异值分解——358

部分特殊符号说明——359

【集合】——359

【空间】——360

【向量】——360

【矩阵】——361

【映射】——361

【多项式】——362

【关系】——362

【其他】——363



# 第一章 空间与形式

## § 1 抽象向量空间

【定义 1.1.1】 向量空间

设  $(F, +, 0, \cdot, 1)$  是域

$$F^n = \left\{ \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \mid \alpha_1, \dots, \alpha_n \in F \right\}$$

$$\text{设 } \vec{u} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}, \vec{v} = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}, \vec{u}, \vec{v} \in F$$

$$\text{定义: } \vec{u} + \vec{v} = \begin{pmatrix} \alpha_1 + \beta_1 \\ \vdots \\ \alpha_n + \beta_n \end{pmatrix}$$

$$\text{设 } \lambda \in F, \lambda \vec{u} = \begin{pmatrix} \lambda \alpha_1 \\ \vdots \\ \lambda \alpha_n \end{pmatrix}$$

则  $F^n$  是域  $F$  上的  $n$  维线性空间

设  $(V, +, \vec{0})$  是交换群,  $(F, +, 0, \cdot, 1)$  是域

定义数乘:  $F \times V \rightarrow V, (\lambda, \vec{v}) \mapsto \lambda \vec{v}$

满足以下性质:

(i)  $\forall \alpha, \beta \in F, \vec{v} \in V, \alpha(\beta \vec{v}) = (\alpha\beta) \vec{v}$  [结合律]

(ii)  $\forall \vec{v} \in V, 1 \vec{v} = \vec{v}$

(iii)  $\forall \alpha \in F, \vec{u}, \vec{v} \in V, \alpha(\vec{u} + \vec{v}) = \alpha \vec{u} + \alpha \vec{v}$

则称  $V$  是  $F$  上的向量空间 (线性空间)

$F$  是  $V$  的基域

**【例 1.1.1】平凡线性空间**

平凡线性空间  $V = \{\vec{0}\}$

$F$  是任何域  $\forall \alpha \in F, \alpha \vec{0} = \vec{0}$

**【例 1.1.2】坐标空间**

坐标空间  $V = F^n$

**【例 1.1.3】矩阵空间**

$F$  上的矩阵:  $F^{m \times n}$

矩阵加法, 矩阵数乘

零向量是  $O_{m \times n}$

**【例 1.1.4】多项式空间**

$F[x]$  是线性空间,  $\forall f, g \in F[x]$

$f + g$  是多项式相加, 数乘为  $\alpha f, \alpha \in F$

**【例 1.1.5】函数空间**

设  $S$  是非空集合,  $F$  是域

$\text{Func}(S, F) := \{f | f: S \rightarrow F \text{ 映射}\}$

设  $f, g \in \text{Func}(S, F)$ , 定义

$f + g: S \rightarrow F, \quad s \mapsto f(s) + g(s)$

设  $\alpha \in F, \alpha f: S \rightarrow F, \quad s \mapsto \alpha f(s)$

则  $f + g, \alpha f \in \text{Func}(S, F)$

$0^*: S \rightarrow F, s \mapsto 0$

则  $(\text{Func}(S, F), +, 0^*)$  是交换群

$\text{Func}(S, F)$  关于上述定义的数乘构成  $F$  上的线性空间

### 【例 1.1.6】 $F$ -代数空间

$F$ -代数构成的线性空间

设  $(\mathbb{R}, +, 0, \cdot, 1)$  是环,  $F$  是  $\mathbb{R}$  的子域

即  $F \subset \mathbb{R}, (F, +, 0, \cdot, 1)$  是域

$\forall a, b \in \mathbb{R}, a + b$  按环中加法

$\forall \alpha \in F, \alpha a$  按环中乘法

则  $\mathbb{R}$  是  $F$  上的线性空间

### 【例 1.1.7】 $F$ -代数空间例 1

$F[x], F[x_1, \dots, x_n]$

### 【例 1.1.8】 $F$ -代数空间例 2

$\mathbb{C}$  是  $\mathbb{R}$  上的线性空间,  $\mathbb{C}$  和  $\mathbb{R}$  都是  $\mathbb{Q}$  上的线性空间

### 【例 1.1.9】笛卡尔积

设  $(V, +, \overrightarrow{0}_V, \cdot), (W, +, \overrightarrow{0}_W, \cdot)$  是两个域  $F$  上的线性空间

则  $V \times W = \left\{ \begin{pmatrix} \vec{v} \\ \vec{w} \end{pmatrix} \mid \vec{v} \in V, \vec{w} \in W \right\}$

可以如下方式定义成  $F$  上的线性空间

设  $\vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V, \vec{w}_1, \vec{w}_2 \in W$

$$\begin{pmatrix} \vec{v}_1 \\ \vec{w}_1 \end{pmatrix} + \begin{pmatrix} \vec{v}_2 \\ \vec{w}_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \vec{v}_1 + \vec{v}_2 \\ \vec{w}_1 + \vec{w}_2 \end{pmatrix}$$

$$\forall \alpha \in F, \alpha \left( \frac{\vec{v}_1}{\vec{w}_1} \right) = \left( \frac{\alpha \vec{v}_1}{\alpha \vec{w}_1} \right)$$

此时  $V \times W$  中的零向量是  $\begin{pmatrix} \vec{0}_V \\ \vec{0}_W \end{pmatrix}$

**【命题 1.1】 向量空间基本性质**

$$(i) \forall \lambda \in F, \vec{v} \in V, \lambda \vec{v} = \vec{0} \Leftrightarrow \lambda = 0 \vee \vec{v} = \vec{0}$$

$$(ii) \forall \vec{v} \in V, (-1)\vec{v} = -\vec{v}$$

证: (i)  $\Leftarrow$ : 先设  $\lambda = 0$ , 在  $F$  中有

$$1 + 0 = 1 \Rightarrow (1 + 0)\vec{v} = 1 \cdot \vec{v} \Rightarrow 1 \cdot \vec{v} + 0 \cdot \vec{v} = 1 \cdot \vec{v}$$

$$\Rightarrow 0 \cdot \vec{v} = \vec{0}$$

$$\text{再设 } \vec{v} = \vec{0}, \because \vec{0} + \vec{0} = \vec{0}$$

$$\therefore \lambda(\vec{0} + \vec{0}) = \lambda \vec{0} \quad \therefore \lambda \vec{0} + \lambda \vec{0} = \lambda \vec{0} \quad \therefore \lambda \vec{0} = \vec{0} \Rightarrow \lambda \vec{v} = \vec{0}$$

$$\Rightarrow \text{设 } \lambda \vec{v} = \vec{0} \wedge \lambda \neq 0$$

$$\text{则 } \lambda^{-1}(\lambda \vec{v}) = \lambda^{-1} \vec{0} = \vec{0}$$

$$(\lambda^{-1} \lambda) \vec{v} = \vec{0}$$

$$1 \cdot \vec{v} = \vec{0} \Rightarrow \vec{v} = \vec{0}$$

注: 下面内容讲义中缺失, 此处补证, 仅供参考。

$$\text{再设 } \lambda \vec{v} = \vec{0} \wedge \vec{v} \neq \vec{0}$$

$$\therefore \lambda \vec{v} + \lambda \vec{v} = 2\lambda \vec{v} = \vec{0} + \vec{0} = \vec{0}$$

$$\therefore 2\lambda \vec{v} = \lambda \vec{v} \quad \because \vec{v} \neq \vec{0} \quad \therefore 2\lambda = \lambda \quad \therefore \lambda = 0$$

$$(ii): \text{由 (i) 得 } 0 \cdot \vec{v} = \vec{0}$$

$$\therefore \vec{0} - \vec{v} = \vec{0} - \vec{v}$$

$$\therefore -\vec{v} = 0 \cdot \vec{v} - 1 \cdot \vec{v} = (0 - 1)\vec{v} = (-1)\vec{v} \quad \blacksquare$$

【思考题】无法成为线性空间的整数环

$(\mathbb{Z}, +, 0)$  不可能是任何域上的线性空间

反证法：假设  $\mathbb{Z}$  是域  $F$  上的向量空间  $(F, +, \hat{0}, \cdot, \hat{1})$

数乘  $F \times \mathbb{Z} \rightarrow \mathbb{Z}$

若  $\text{char } F = p \neq 0$ , 则

$$\because \hat{1} \cdot 1 = 1$$

$$\because \underbrace{(\hat{1} + \hat{1} + \cdots + \hat{1})}_{p \text{ 个}} \cdot 1 = \underbrace{\hat{1} \cdot 1 + \cdots + \hat{1} \cdot 1}_{p \text{ 个}}$$

$$\text{而 } \underbrace{(\hat{1} + \hat{1} + \cdots + \hat{1})}_{p \text{ 个}} = 0, \underbrace{\hat{1} \cdot 1 + \cdots + \hat{1} \cdot 1}_{p \text{ 个}} = p$$

$$\therefore p = 0 \text{ 矛盾} \quad \therefore \text{char } F = 0$$

$$\text{设 } (\hat{1} + \hat{1})^{-1} \cdot 1 = k \in \mathbb{Z}$$

$$\text{已知 } \left( (\hat{1} + \hat{1}) \cdot (\hat{1} + \hat{1})^{-1} \right) \cdot 1 = (\hat{1} + \hat{1}) \cdot k = \hat{1} \cdot k + \hat{1} \cdot k$$

$$= \underbrace{(\hat{1} \cdot 1 + \hat{1} \cdot 1 + \cdots + \hat{1} \cdot 1 = 1)}_{k \text{ 个}} \cdot 2 = 2k$$

$$\text{而 } \left( (\hat{1} + \hat{1}) \cdot (\hat{1} + \hat{1})^{-1} \right) \cdot 1 = \hat{1} \cdot 1 = 1$$

$$\therefore 2k = 1 \Rightarrow k = \frac{1}{2} \notin \mathbb{Z} \text{ 矛盾}$$

综上,  $\mathbb{Z}$  不是线性空间

## § 2 子空间

### 【定义 2.1.1】子空间

设  $V$  是域  $F$  上的线性空间，定义  $W \subset V$

且  $W$  关于  $V$  中的加法和数乘也构成线性空间

则称  $W$  是  $V$  的子空间

### 【命题 2.1】子空间的充要条件

设  $W \subset V$ , 则  $W$  是  $V$  的子空间

$$\Leftrightarrow \forall \alpha, \beta \in F, \vec{u}, \vec{v} \in W, \alpha\vec{u} + \beta\vec{v} \in W$$

证:  $\Rightarrow$  显然

$$\Leftarrow: \because \alpha\vec{u} + \beta\vec{v} \in W \quad \therefore \vec{u} + \vec{v} \in W, \alpha\vec{u} \in W$$

于是  $W$  关于加法和数乘都封闭

由此可知  $W$  是  $V$  的子空间 ■

### 【例 2.1.1】平凡子空间

平凡子空间  $\{\vec{0}\}, V$

### 【例 2.1.2】坐标空间子空间

$F^n$  中的子空间举例

$$\text{设 } A \in F^{m \times n}, \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

则  $A\vec{x} = \vec{0}$  的解的集合是  $F^n$  中的子空间

**【例 2.1.3】** 矩阵空间子空间

$F^{m \times n}$  中的子空间举例

$$(i) R = \{A \in F^{m \times n} \mid \vec{A}^{(1)} = \vec{0}_n\}$$

(ii)  $n = m, M_n(F)$  中所有对称矩阵的集合记为  $SM_n(F)$ ,

$SM_n(F)$  是子空间

验证:  $\forall \alpha, \beta \in F, A, B \in SM_n(F)$

$$(\alpha A + \beta B)^t = (\alpha A)^t + (\beta B)^t = \alpha A^t + \beta B^t = \alpha A + \beta B$$

$$\therefore \alpha A + \beta B \in SM_n(F)$$

**【例 2.1.4】** 多项式空间子空间

$F[x]$  中子空间举例

$$\text{设 } F_n[x] = \{f \in F[x] \mid \deg f < n\}$$

$F_n[x]$  是子空间

$$\text{设 } p \in F[x] \setminus \{0\}$$

$$I_p = \{f \in F[x] \mid p|f\} \text{ 是子空间}$$

验证:  $\forall \alpha, \beta \in F, f, g \in I_p$

$$\exists f_1, g_1 \in F[x] \text{ 使得}$$

$$f = f_1 p, \quad g = g_1 p$$

$$\alpha f + \beta g = \alpha f_1 p + \beta g_1 p = (\alpha f_1 + \beta g_1) p$$

$$\Rightarrow p|\alpha f + \beta g \Rightarrow \alpha f + \beta g \in I_p \quad \blacksquare$$

**【例 2.1.5】** 函数空间子空间

$$C[a, b] = \{f(x) \mid f: [a, b] \rightarrow \mathbb{R}, \text{连续}\}$$

$C[a, b]$  是  $\text{Func}([a, b] \rightarrow \mathbb{R})$  的子空间



**【例 2.1.6】笛卡尔积子空间**

设  $V, W$  是  $F$  上的线性子空间

$V_1 \subset V, W_1 \subset W$  是子空间

则  $V_1 \times W_1$  是  $V \times W$  的子空间

**【定义 2.1】子空间的和**

设  $V_1, V_2$  是  $V$  的子空间

$$V_1 + V_2 := \{\vec{v}_1 + \vec{v}_2 \mid \vec{v}_1 \in V_1, \vec{v}_2 \in V_2\}$$

称  $V_1 + V_2$  是  $V_1$  与  $V_2$  的和

**【命题 2.2】子空间的交与和**

(i)  $V$  中任何多个子空间的交仍是子空间

(ii)  $V$  中有限多个子空间的和也是子空间

证：设  $I$  是一个下标集

$\forall i \in I, V_i$  是  $V$  的子空间

$$\text{设 } W = \bigcap_{i \in I} V_i$$

$\forall \alpha, \beta \in F, \vec{u}, \vec{v} \in W$  则  $\vec{u}, \vec{v} \in V_i$

于是  $\alpha \vec{u} + \beta \vec{v} \in V_i \Rightarrow \alpha \vec{u} + \beta \vec{v} \in W$

由此可知  $W$  是子空间

设  $I = \{1, 2, \dots, k\}$

$$\forall \vec{u}, \vec{v} \in V_1 + V_2 + \dots + V_k$$

$$\exists \vec{u}_i \in V_i, \vec{v}_i \in V_i, i = 1, \dots, k$$

使得  $\vec{u} = \vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_k, \vec{v} = \vec{v}_1 + \dots + \vec{v}_k$

$$\alpha \vec{u} + \beta \vec{v} = (\alpha \vec{u}_1 + \beta \vec{v}_1) + \dots + (\alpha \vec{u}_k + \beta \vec{v}_k)$$

$$\because \forall i \in I, \vec{u}_i + \vec{v}_i \in V_i$$

$$\therefore \alpha \vec{u} + \beta \vec{v} \in V_1 + \cdots + V_k \quad \blacksquare$$

### 【定义 2.2】线性组合

$$\text{设 } \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \in V, \alpha_1, \dots, \alpha_k \in F$$

$\alpha_1 \vec{v}_1 + \cdots + \alpha_k \vec{v}_k$  称为  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k$  在  $F$  上的线性组合

设  $S \subset V$  非空 记  $\langle S \rangle$  是  $S$  中元素所有可能的线性组合的集合

$$\text{即 } \langle S \rangle = \{ \alpha_1 \vec{v}_1 + \cdots + \alpha_k \vec{v}_k \mid \forall k \in \mathbb{Z}^+, \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \in S, \alpha_1, \dots, \alpha_k \in F \}$$

称  $\langle S \rangle$  为  $S$  在  $F$  上生成的子空间

注: (i) 验证  $\langle S \rangle$  的确是子空间,

见上学期讲义 2. 矩阵  $\rightarrow$  线性相关性 P13

(ii) 设  $U$  是包含  $S$  的子空间, 则  $\langle S \rangle \subset U$

### 【例 2.1.7】生成多项式空间

$$F[x] = \langle \{1, x, x^2, \dots\} \rangle = \langle 1, x, x^2, \dots \rangle$$

### § 3 线性相关性

$V$  是  $F$  上线性空间

**【定义 3.1】** 线性相关 线性无关

设  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \in V$ , 如果存在  $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in F$  不全为零

使得  $\alpha_1 \vec{v}_1 + \dots + \alpha_k \vec{v}_k = \vec{0}$

则称  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k$  线性相关

否则称  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k$  线性无关

设  $S \subset V$  非空 如果  $S$  中有一个非空有限子集

使得该子集中的元素线性相关

则称  $S$  线性相关, 否则称  $S$  线性无关

**【例 3.1.1】** 简单三角函数线性相关性

$\{1, \cos^2 x\} \subset C(-\infty, +\infty)$  线性无关

$$\alpha_1 + \alpha_2 \cos^2 x = 0,$$

$$\text{令 } x = \frac{\pi}{2} \Rightarrow \alpha_1 = 0$$

$$\text{令 } x = 0 \Rightarrow \alpha_2 = 0$$

$\{1, \cos^2 x, \sin^2 x\}$  线性相关

$$\cos^2 x + \sin^2 x - 1 = 0$$

**【例 3.1.2】** 指数函数线性无关

$\{e^x, e^{2x}, \dots, e^{nx}\} \subset C(-\infty, +\infty)$  线性无关

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$  使得

$$\alpha_1 e^x + \alpha_2 e^{2x} + \dots + \alpha_n e^{nx} = 0 \quad [*]$$

对[\*]不断求导, 得到

$$\alpha_1 e^x + 2\alpha_2 e^{2x} + \dots + n\alpha_n e^{nx} = 0$$

$$\alpha_1 e^x + 2^2 \alpha_2 e^{2x} + \dots + n^2 \alpha_n e^{nx} = 0$$

...

$$\alpha_1 e^x + 2^{n-1} \alpha_2 e^{2x} + \dots + n^{n-1} \alpha_n e^{nx} = 0$$

$$\underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & \dots & 1 \\ 1 & 2 & \dots & n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1^{n-1} & 2^{n-1} & \dots & n^{n-1} \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} \alpha_1 e^x \\ \alpha_2 e^{2x} \\ \vdots \\ \alpha_n e^{nx} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

由范德蒙德行列式可知  $|A| \neq 0$

$$\Rightarrow \alpha_1 e^x = \alpha_2 e^{2x} = \dots = \alpha_n e^{nx} = 0, \forall x \in \mathbb{R}$$

$$\Rightarrow \alpha_1 = \alpha_2 = \dots = \alpha_n = 0$$

### 【定义 3.2】极大线性无关集

设  $S \subset V$ , 如果

(i)  $S$  线性无关

(ii)  $\forall \vec{v} \in V \setminus S, S \cup \{\vec{v}\}$  是线性相关, 即  $\vec{v} \in \langle S \rangle$

则称  $S$  是  $V$  中一个极大线性无关集

### 【引理 3.1】线性无关集可扩展为极大集

设  $S \subset V$  是一个线性无关集, 则  $\exists T \subset V$ , 使得

(i)  $S \subset T$  (ii)  $T$  是极大线性无关集

证明需要超限归纳法.

**【引理 3.2】 线性空间中的引理 3.1**

设  $m \in \mathbb{Z}^+, V$  中线性无关集至多含有  $m$  个元素

设  $S$  是  $V$  中的线性无关集

则存在  $V$  中的极大线性无关集  $T$  包含  $S$

证：如果  $S$  本身是极大线性无关集，则引理成立。

否则  $\exists \vec{v}_1 \in V$ , 使得  $S_1 = S \cup \{\vec{v}_1\}$  是线性无关集

如果  $S_1$  是极大线性无关集，则引理成立

否则  $\exists \vec{v}_2 \in V$ , 使得  $S_2 = S \cup \{\vec{v}_1\} \cup \{\vec{v}_2\}$  是线性无关集

注意到  $\text{card } S < \text{card } S_1 < \text{card } S_2$

该步骤最多重复  $n - \text{card } S$  次

于是引理成立 ■

**【引理 3.3】 线性无关集中极大集基数最大**

设  $S \subset V$  是极大线性无关集

$T \subset V$  是线性无关集

如果  $\text{card } S < \infty$

则  $\text{card } T \leq \text{card } S$

证：设  $S = \{\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k\}, T = \{\vec{w}_1, \dots, \vec{w}_l\}$

假设  $l > k$

因为  $S$  是极大线性无关集

$\therefore \forall j \in \{1, \dots, l\}, \exists a_{1j}, \dots, a_{kj} \in F$

使得  $\vec{w}_j = a_{1j}\vec{v}_1 + \dots + a_{kj}\vec{v}_k = (\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{kj} \end{pmatrix}$

$$\text{令 } A = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1l} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2l} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{k1} & a_{k2} & \cdots & a_{kl} \end{pmatrix} \text{ 则}$$

$$(\overrightarrow{w_1}, \dots, \overrightarrow{w_l}) = (\overrightarrow{v_1}, \dots, \overrightarrow{v_k})A \quad [*]$$

$\because l > k \exists \alpha_1, \dots, \alpha_l \in F$  不全为零

$$\text{使得 } A \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_l \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\alpha_1 \overrightarrow{w_1} + \cdots + \alpha_l \overrightarrow{w_l} = (\overrightarrow{w_1}, \dots, \overrightarrow{w_l}) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$$

$$= (\overrightarrow{v_1}, \dots, \overrightarrow{v_k})A \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \vec{0} \text{ 矛盾}$$

于是  $l \leq k$  ■

**【推论 3.1】** 极大线性无关集基数唯一

设  $S, T \subset V$  是极大线性无关集, 如果  $S, T$  都是有限集, 则

$$\text{card } S = \text{card } T$$

证: 由引理 3.3  $\text{card } S \geq \text{card } T$

且  $\text{card } T \geq \text{card } S$

**【定义 3.3】** 维数

设  $S \subset V$  是极大线性无关集, 如果  $S$  有限,

则  $\text{card } S$  称为  $V$  在  $F$  上的维数

记为  $\dim_F V$  或  $\dim V$

特别地  $\dim\{\vec{0}\} = 0$

**【例 3.1.3】多项式空间的维数**

$$\dim F_n[x] = n$$

$\{1, x, \dots, x^{n-1}\}$  是极大线性无关组

注：若  $V$  没有有限的极大线性无关集，则

$$\dim_F V := \infty$$

**【定义 3.4】线性空间的基**

设  $B \subset V$  是线性无关集

如果  $\forall \vec{v} \in V, \vec{v}$  是  $B$  中某些向量的线性组合

即  $V = \langle B \rangle$

则称  $B$  是  $V$  的一组基

注：(i)  $B$  是  $V$  的一组基  $\Leftrightarrow B$  是极大线性无关集

(ii) 任何线性空间都有基，当  $\dim V < \infty$ , 这是引理 3.1 的直接推论

引理 3.1 还直接导致

**【定理 3.1】基扩充定理**

设  $\dim V < \infty, S \subset V$  是线性无关集

则存在  $V$  的基底  $B$  使得  $S \subset B$

注：设  $B$  是  $V$  的一组基，则  $\dim V = \text{card } B$

**【例 3.1.4】复数和实数域的维数**

$\dim_{\mathbb{C}} \mathbb{C} = 1, \{1, \sqrt{-1}\}$  是  $\mathbb{C}$  在  $\mathbb{R}$  上的一组基

于是  $\dim_{\mathbb{R}} \mathbb{C} = 2$

## 【例 3.1.5】实数域在有理域上无穷维

证明  $\dim_{\mathbb{Q}} \mathbb{R} = \infty$

由 *Eisenstein* 判别法

$\forall n \in \mathbb{Z}^+, x^n - 2$  在  $\mathbb{Q}_n$  中不可约

设  $\theta_n = \sqrt[n]{2} \in \mathbb{R}$

$$U = \langle \theta_n^0, \theta_n, \dots, \theta_n^{n-1} \rangle$$

先证  $\theta_n^0, \theta_n, \dots, \theta_n^{n-1}$  在  $\mathbb{Q}$  上线性无关

假设  $\exists \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_{n-1} \in \mathbb{Q}$  不全为零, 使得

$$\alpha_0 + \alpha_1 \theta_n + \dots + \alpha_{n-1} \theta_n^{n-1} = 0$$

$$\text{令 } p(x) = \alpha_0 + \alpha_1 x + \dots + \alpha_{n-1} x^{n-1}$$

则  $p \in \mathbb{Q}[x]$  且  $p \neq 0$ , 则  $p(\theta_n) = 0$

因为  $x^n - 2$  不可约且  $\deg p < n$

所以  $\gcd(p, x^n - 2) = 1$

于是  $\exists u, v \in \mathbb{Q}[x]$

$$u(x)p(x) + v(x)(x^n - 2) = 1$$

代入  $\theta_n$  得到  $0 = 1$  矛盾

由此可知  $1, \theta_n, \dots, \theta_n^{n-1}$  在  $\mathbb{Q}$  上线性无关

$$\Rightarrow \dim_{\mathbb{Q}} U = n$$

$$\Rightarrow \dim_{\mathbb{Q}} \mathbb{R} \geq n, \forall n \in \mathbb{Z}^+$$

$$\Rightarrow \dim_{\mathbb{Q}} \mathbb{R} = \infty \quad \blacksquare$$



**【命题 3.1】有限维子空间基本特征**

设  $U_1, U_2 \subset V$  是两个子空间, 如果  $\dim U_2 < \infty$

如果  $U_1 \subset U_2$  且  $\dim U_1 = \dim U_2$

则  $U_1 = U_2$

**【命题 3.2】子空间交和维数公式**

设  $U_1, U_2 \subset V$  是有限维子空间

则  $\dim(U_1 + U_2) + \dim(U_1 \cap U_2) = \dim U_1 + \dim U_2$

## § 4 子空间的直和

设  $U_1, \dots, U_k \subset V$  是子空间

**【定义 4.1】** 子空间的直和

设  $U = U_1 + \dots + U_k$

如果  $\forall \vec{u} \in U, \exists! \vec{u}_i \in U_i, i = 1, \dots, k$

使得  $\vec{u} = \vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_k$

则称  $U$  是  $U_1, \dots, U_k$  的直和

记为  $U = U_1 \oplus \dots \oplus U_k$

**【命题 4.1】** 直和的性质

利用上述定义中的记号，则下列命题等价

$$(i) U = U_1 \oplus \dots \oplus U_k$$

$$(ii) \forall \vec{u}_1 \in U_1, \dots, \vec{u}_k \in U_k$$

$$\vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_k = \vec{0} \Rightarrow \vec{u}_1 = \dots = \vec{u}_k = \vec{0}$$

$$(iii) \forall i \in \{1, 2, \dots, k\}$$

$$U_i \cap \{U_1 + \dots + U_{i-1} + U_{i+1} + \dots + U_k\} = \{\vec{0}\}$$

证:  $(i) \Rightarrow (ii)$

$$\vec{0} = \vec{0} + \dots + \vec{0} = \vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_k$$

$$\vec{0}, \vec{u}_i \in U_i \Rightarrow \vec{u}_i = \vec{0} \quad [\text{唯一性}]$$

$(ii) \Rightarrow (iii)$

$$\text{设 } \widehat{U}_i = U_1 + \dots + U_{i-1} + U_{i+1} + \dots + U_k$$

由下标的任意性，只要证  $U_1 \cap \widehat{U}_1 = \{\vec{0}\}$  即可

设  $\vec{v} \in U_1 \cap \widehat{U}_1$  则存在  $\vec{u}_2 \in U_2, \dots, \vec{u}_k \in U_k$

使得  $\vec{v} = \vec{u_2} + \cdots + \vec{u_k}$

即  $-\vec{v} + \vec{u_2} + \cdots + \vec{u_k} = \vec{0}$

$\because \vec{v} \in U_1 \therefore \vec{v} = \vec{0}$

(iii)  $\Rightarrow$  (i)

设  $\vec{u} = \vec{u_1} + \cdots + \vec{u_k} = \vec{v_1} + \cdots + \vec{v_k}$

其中  $\vec{u_i}, \vec{v_i} \in U_i, i = 1, \dots, k$

则  $\vec{0} = (\vec{u_1} - \vec{v_1}) + \cdots + (\vec{u_k} - \vec{v_k})$

$\vec{v_1} - \vec{u_1} = (\vec{u_2} - \vec{v_2}) + \cdots + (\vec{u_k} - \vec{v_k})$

于是  $\vec{v_1} - \vec{u_1} \in U_1 \cap \widehat{U_1} \Rightarrow \vec{v_1} = \vec{u_1}$

同理  $\vec{u_i} = \vec{v_i}, i = 2, 3, \dots, k$

注: 如果  $U_1 + \cdots + U_k$  是直和

$\forall i_1, \dots, i_s \in \{1, \dots, k\}, i_1 < \cdots < i_s$

则  $U_{i_1} + \cdots + U_{i_s}$  也是直和 ■

#### 【命题 4.2】直和维数相加

设  $U_1, \dots, U_k \subset V$  是子空间

$\dim U_i < \infty, i = 1, \dots, n$ . 令  $U = U_1 + \cdots + U_k$

则  $U = U_1 \oplus \cdots \oplus U_k \Leftrightarrow \dim U = \dim U_1 + \cdots + \dim U_k$

证: 对  $k$  归纳

$\Rightarrow$  当  $k = 1$  时命题显然成立

设  $k - 1$  时命题成立 当  $k$  时

$\dim U = \dim U_1 + \dim \widehat{U_1} \quad [\widehat{U_1} = U_2 + \cdots + U_k]$

[维数公式且  $U_1 \cap \widehat{U_1} = \{\vec{0}\}$ ]

$\Leftarrow$  对  $\widehat{U_1}$  用归纳假设

$$\begin{aligned}
 \sum_{i=1}^k \dim U_i &= \dim U = \dim U_1 + \dim \widehat{U_1} - \dim(U_1 \cap \widehat{U_1}) \\
 &\leq \dim U_1 + \dim \widehat{U_1} \leq \dim U_1 + \cdots + \dim U_k \\
 \therefore \dim(U_1 \cap \widehat{U_1}) &= 0 \Rightarrow U_1 \cap \widehat{U_1} = \{\vec{0}\} \\
 \text{同理 } \dim(U_i \cap \widehat{U_i}) &= 0, \text{ 因而 } U = U_1 \oplus \cdots \oplus U_k \quad \blacksquare
 \end{aligned}$$

**【例 4.1.1】直和补存在性**

设  $\dim V = n, U$  是  $V$  的子空间

则存在  $V$  的子空间  $W$ , 使得  $V = U \oplus W$

证: 如果  $U = \{\vec{0}\}$ , 令  $W = V$  则  $V = U + W$

因为  $U \cap W = \{\vec{0}\}$  由命题 4.1  $V = U \oplus W$

如果  $U = V$  取  $W = \{\vec{0}\}$  同理

设  $0 < \dim U < n, \vec{u}_1, \dots, \vec{u}_d$  是  $U$  的一组基

由基扩充定理,  $\exists \vec{w}_{d+1}, \dots, \vec{w}_n$  使得

$\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_d, \vec{w}_{d+1}, \dots, \vec{w}_n$  是  $V$  的一组基

令  $W = \langle \vec{w}_{d+1}, \dots, \vec{w}_n \rangle$

则  $\forall \vec{v} \in V \exists \alpha_1, \dots, \alpha_d, \beta_{d+1}, \dots, \beta_n \in F$

使得  $\vec{v} = \underbrace{\alpha_1 \vec{u}_1 + \cdots + \alpha_d \vec{u}_d}_{\vec{u}} + \underbrace{\beta_{d+1} \vec{w}_{d+1} + \cdots + \beta_n \vec{w}_n}_{\vec{w}}$

$\vec{u} \in U, \vec{w} \in W \Rightarrow \vec{v} = \vec{u} + \vec{w} \Rightarrow V = U + W$

$\dim U = \dim W = d + n - d = n = \dim V$

由命题 4.2  $V = U \oplus W \quad \blacksquare$

注: 称  $W$  是  $U$  的一个直和补

由于  $U$  的基底的选取和扩充不唯一,  $U$  的直和补也不唯一

**【例 4.1.2】构造直和补例**

设  $U = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle$  构造  $U$  关于  $\mathbb{R}^2$  的两个直和补

$$\mathbb{R}^2 = U \oplus \left\langle \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle = U \oplus \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$$

**【例 4.1.3】奇偶函数空间直和**

设  $V = \text{Func}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$

$$\tilde{E} = \{f \in V \mid f \text{ 是偶函数}\}$$

$$\tilde{O} = \{f \in V \mid f \text{ 是奇函数}\}$$

证:  $\tilde{E}, \tilde{O}$  是  $V$  的子空间且  $V = \tilde{E} \oplus \tilde{O}$

$$\forall f, g \in \tilde{O}, \alpha, \beta \in \mathbb{R} \quad \forall x \in \mathbb{R}$$

$$(\alpha f + \beta g)(-x) = \alpha f(-x) + \beta g(-x)$$

$$= -\alpha f(x) - \beta g(x) = -(\alpha f + \beta g)(x)$$

于是  $\tilde{O}$  是子空间, 同理  $\tilde{E}$  是子空间

$$\forall f \in V$$

$$f(x) = \underbrace{\frac{1}{2}(f(x) + f(-x))}_{\in \tilde{E}} + \underbrace{\frac{1}{2}(f(x) - f(-x))}_{\in \tilde{O}}$$

$$\Rightarrow V = \tilde{E} + \tilde{O}$$

$$\text{取 } f = \tilde{E} \cap \tilde{O}, \quad f(x) = f(-x) \wedge f(x) = -f(-x)$$

$$\Rightarrow f(x) = -f(x) \Rightarrow 2f(x) = 0 \Rightarrow f(x) = 0$$

$$\Rightarrow \tilde{E} \cap \tilde{O} = \{0\}$$

$$\Rightarrow V = \tilde{E} \oplus \tilde{O} \quad \blacksquare$$

【例 4.1.4】常值与奇偶函数空间直和

设  $\tilde{C} = \{f_c \in V \mid \forall x \in \mathbb{R}, f(x) = c, c \in \mathbb{R}\}$

$\tilde{C}$  是  $\mathbb{R}$  上常值函数的集合

$\widetilde{E_0} = \{f \in \tilde{E} \mid f(0) = 0\}$

证明:  $\tilde{E} = \tilde{C} \oplus \widetilde{E_0}$  从而  $V = \tilde{C} \oplus \widetilde{E_0} \oplus \tilde{O}$

证:  $\tilde{C} \subset \tilde{E}$  可直接验证  $\tilde{C}, \widetilde{E_0}$  是子空间

设  $f \in E, f(0) = c$  则

$$f = c + (f - c), \quad c \in \tilde{C}, f - c \in \widetilde{E_0}$$

于是  $\tilde{E} = \tilde{C} + \widetilde{E_0}$

设  $g \in \tilde{C} \cap \widetilde{E_0}$ , 则  $g(0) = 0 \Rightarrow \forall x \in \mathbb{R}, g(x) = 0$  [ $\because g \in \tilde{C}$ ]

$$\Rightarrow g = 0 \Rightarrow \tilde{E} = \tilde{C} \oplus \widetilde{E_0}$$

$$\Rightarrow V = (\tilde{C} \oplus \widetilde{E_0}) \oplus \tilde{O}$$

$$\Rightarrow V = \tilde{C} \oplus \widetilde{E_0} \oplus \tilde{O} \quad \blacksquare$$

【例 4.1.5】前两例矩阵版

上述两个例子的矩阵版

设  $V = M_n(\mathbb{R})$  是  $n$  阶实方阵的线性空间

$$\tilde{E} = \{A \in V \mid A^t = A\}$$

$$\tilde{O} = \{A \in V \mid A^t = -A\}$$

$$\text{则 } V = \tilde{E} \oplus \tilde{O}$$

$$\text{令: } \tilde{D} = \{A \in V \mid A \text{ 对角阵}\}$$

$$E_0 = \{A \in \tilde{E} \mid A \text{ 对角线元素都为零的矩阵}\}$$

$$\text{则 } V = \tilde{E} \oplus \tilde{O} \text{ 且 } \tilde{E} = \tilde{D} \oplus \widetilde{E_0}$$

令  $M_{ij}$  为在  $i$  行  $j$  列处为 1, 其他处都是 0 的  $n$  阶方阵,  $i, j \in \{1, \dots, n\}$

则  $B = \{M_{ij} | i, j \in \{1, \dots, n\}\}$  是线性无关集

$$\forall A = (a_{ij})_{n \times n} \quad A = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} M_{ij}$$

$$\therefore V = \langle B \rangle \Rightarrow \dim V = n^2$$

$$\tilde{D} = \langle M_{11}, \dots, M_{nn} \rangle \Rightarrow \dim \tilde{D} = n$$

$$\tilde{O} = \langle \{M_{ij} - M_{ji} | 1 \leq i < j < n\} \rangle$$

$$\widetilde{E_0} = \langle \{M_{ij} + M_{ji} | 1 \leq i < j < n\} \rangle$$

$$\{M_{ij} - M_{ji} | 1 \leq i < j < n\} \text{ 和 } \{M_{ij} + M_{ji} | 1 \leq i < j < n\}$$

是线性无关集

$$\dim \tilde{O} = \dim \widetilde{E_0} = \frac{n(n-1)}{2}$$

$$\dim \tilde{D} + \dim \tilde{O} + \dim \widetilde{E_0} = n + \frac{n(n-1)}{2} + \frac{n(n-1)}{2} = n^2 = \dim V$$

$$\Rightarrow V = \underbrace{\tilde{D} \oplus \widetilde{E_0}}_{\tilde{E}} \oplus \tilde{O} \quad \blacksquare$$

## § 5 商空间

## 【定义 5.1.1】空间等价关系

设  $U \subset V$  是子空间

在  $V$  中定义二元关系  $\sim_U$  如下:

$$\forall \vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V, \quad \vec{v}_1 \sim_U \vec{v}_2 \text{ 如果 } \vec{v}_1 - \vec{v}_2 \in U$$

验证  $\sim_U$  是等价关系

$$\text{设 } \vec{v} \in V, \vec{v} - \vec{v} = \vec{0} \in U \Rightarrow \vec{v} \sim_U \vec{v} \quad [\text{自反}]$$

$$\text{设 } \vec{v}_1 \sim_U \vec{v}_2, \quad \vec{v}_1 - \vec{v}_2 \in U \Rightarrow \vec{v}_2 - \vec{v}_1 \in U$$

$$\Rightarrow \vec{v}_2 \sim_U \vec{v}_1 \quad [\text{对称}]$$

$$\text{设 } \vec{v}_1 \sim_U \vec{v}_2, \vec{v}_2 \sim_U \vec{v}_3 \Rightarrow \vec{v}_1 - \vec{v}_2 \in U, \vec{v}_2 - \vec{v}_3 \in U$$

$$\Rightarrow (\vec{v}_1 - \vec{v}_2) + (\vec{v}_2 - \vec{v}_3) \in U \Rightarrow \vec{v}_1 - \vec{v}_3 \in U$$

$$\Rightarrow \vec{v}_1 \sim_U \vec{v}_3 \quad [\text{传递}]$$

称  $\sim_U$  是  $V$  上关于  $U$  的等价关系

## 【引理 5.1】等价类

设  $\vec{v} \in V$ , 则  $\vec{v}$  关于  $\sim_U$  的等价类是  $\vec{v} + U = \{\vec{v} + \vec{u} | \vec{u} \in U\}$

证:  $\forall \vec{w} \in \vec{v} + U, \exists \vec{u} \in U$ , 使得  $\vec{w} = \vec{v} + \vec{u}$

$$\Rightarrow \vec{w} - \vec{v} = \vec{u} \in U \Rightarrow \vec{w} \sim_U \vec{v}$$

设  $\vec{w} \sim_U \vec{v}$  则  $\vec{w} - \vec{v} \in U$

$$\Rightarrow \exists \vec{u} \in U, \vec{w} - \vec{v} = \vec{u} \Rightarrow \vec{w} = \vec{v} + \vec{u}$$

$$\Rightarrow \vec{w} \in \vec{v} + U \quad \blacksquare$$

由此可知  $V/\sim_U = \{\vec{v} + U | \vec{v} \in V\}$

$$\text{注: } \vec{v} + U = \vec{w} + U \Leftrightarrow \vec{v} \sim_U \vec{w} \Leftrightarrow \vec{v} - \vec{w} \in U$$



**【定义 5.1.2】** 商空间

记  $V/\sim_U$  为  $V/U$ , 我们将在  $V/U$  中定义加法,  $F \times V/U$  中定义数乘

使得  $V/U$  是  $F$  上的线性空间

$$+: V/U \times V/U \rightarrow V/U, \quad (\vec{v}_1 + U, \vec{v}_2 + U) \mapsto (\vec{v}_1 + \vec{v}_2) + U$$

验证良定义:

$$\text{设 } \vec{v}_1 + U = \vec{w}_1 + U, \vec{v}_2 + U = \vec{w}_2 + U$$

$$\vec{v}_1 - \vec{w}_1 = \vec{u}_1 \in U, \vec{v}_2 - \vec{w}_2 = \vec{u}_2 \in U$$

$$(\vec{v}_1 + \vec{v}_2) - (\vec{w}_1 + \vec{w}_2) \in U$$

$$\Rightarrow (\vec{v}_1 + \vec{v}_2) + U = (\vec{w}_1 + \vec{w}_2) + U \quad [\text{见上注}]$$

交换律, 结合律由  $(V, +, 0)$  中的规律自然导出

$$(\vec{v} + U) + (\vec{0} + U) = (\vec{v} + \vec{0}) + U = \vec{v} + U$$

$$(\vec{v} + U) + (-\vec{v} + U) = (\vec{v} - \vec{v}) + U = \vec{0} + U$$

于是  $(V/U, +, \vec{0} + U)$  是交换群

$$\text{数乘: } F \times V/U \rightarrow V/U, \quad (\lambda, \vec{v} + U) \mapsto (\lambda\vec{v} + U)$$

验证良定义: 设  $\vec{v} + U = \vec{w} + U$

$$\text{则 } \vec{v} - \vec{w} \in U \Rightarrow \lambda(\vec{v} - \vec{w}) \in U \Rightarrow \lambda\vec{v} - \lambda\vec{w} \in U$$

$$\Rightarrow \lambda\vec{v} + U = \lambda\vec{w} + U$$

结合律和酉性自然满足, 验证分配律

$$\text{设 } \alpha, \beta \in F, (\alpha + \beta)(\vec{v} + U) = (\alpha + \beta)\vec{v} + U$$

$$= (\alpha\vec{v} + \beta\vec{v}) + U = (\alpha\vec{v} + U) + (\beta\vec{v} + U)$$

称  $(V/U, +, \vec{0} + U, \text{数乘})$  是  $V$  关于子空间  $U$  的商空间

**【例 5.1.1】 商空间例**

$$\text{设 } V = \mathbb{R}^2, U = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$V/U = \{\vec{v} + U \mid \vec{v} \in V\}$$

$$\vec{v} + U = \left\{ \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} + \alpha \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \mid \alpha \in \mathbb{R} \right\}$$

$$= \left\{ \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} - \left( \begin{pmatrix} v_2 \\ v_2 \end{pmatrix} + U \right) \mid v_1, v_2 \in \mathbb{R} \right\}$$

$$= \left\{ \begin{pmatrix} v_1 - v_2 \\ 0 \end{pmatrix} + U \mid v_1, v_2 \in \mathbb{R} \right\}$$

$$= \left\{ \begin{pmatrix} \alpha \\ 0 \end{pmatrix} + U \mid \alpha \in \mathbb{R} \right\}$$

**【例 5.1.2】 复数商实数空间**

$V = \mathbb{C}$  看作  $\mathbb{R}$  的线性空间

$$V/\mathbb{R} = \{(a + b\sqrt{-1}) + \mathbb{R} \mid a, b \in \mathbb{R}\}$$

$$= \{b\sqrt{-1} + \mathbb{R} \mid b \in \mathbb{R}\}$$

**【例 5.1.3】 多项式商空间**

设  $V = F[x]$   $U = F_2[x] = \{f \in F[x] \mid \deg f < 2\}$

$$V/U = \left\{ \sum_{i=0}^d f_i x^i + F_2[x] \mid f_0, \dots, f_d \in F \right\}$$

$$= \left\{ \sum_{i=2}^d f_i x^i + F_2[x] \mid f_2, \dots, f_d \in F \right\}$$

**【例 5.1.4】** 多项式商空间 2

设  $V = F[x], U = \{f \in F[x] \mid x^2 \mid f\}$

$$\begin{aligned} V/U &= \left\{ \sum_{i=0}^d f_i x^i + U \mid f_0, \dots, f_d \in F \right\} = \{(f_0 + f_1 x) + U \mid f_0, f_1 \in F\} \\ &= \langle 1 + U, x + U \rangle \end{aligned}$$

**【命题 5.1】** 商空间维数公式

设  $\dim V = n < \infty, U \subset V$  是子空间

则  $\dim V/U = \dim V - \dim U$

证：设  $\dim U = d$

$\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_d$  是  $U$  的一组基,

把它扩充为  $V$  的一组基  $\vec{u}_1, \dots, \vec{u}_d, \vec{u}_{d+1}, \dots, \vec{u}_n$

下证:  $\vec{u}_{d+1} + U, \dots, \vec{u}_n + U$  是  $V/U$  的一组基

$\forall \vec{v} \in V, \exists \alpha_1, \dots, \alpha_d, \alpha_{d+1}, \dots, \alpha_n \in F,$

使得  $\vec{v} = \underbrace{\alpha_1 \vec{u}_1 + \dots + \alpha_d \vec{u}_d}_{\vec{u}} + \underbrace{\alpha_{d+1} \vec{u}_{d+1} + \dots + \alpha_n \vec{u}_n}_{\vec{w}}$

$\vec{v} - \vec{w} = \vec{u} \in U \Rightarrow \vec{v} + U = \vec{w} + U$

$\Rightarrow \vec{v} + U = \alpha_{d+1} \vec{u}_{d+1} + \dots + \alpha_n \vec{u}_n + U$

$= \alpha_{d+1} (\vec{u}_{d+1} + U) + \dots + \alpha_n (\vec{u}_n + U)$

即  $V/U = \langle \vec{u}_{d+1} + U, \dots, \vec{u}_n + U \rangle$

设  $\beta_{d+1}, \dots, \beta_n \in F$  使得

$\beta_{d+1} (\vec{u}_{d+1} + U) + \dots + \beta_n (\vec{u}_n + U) = \vec{0} + U$

$\Rightarrow \beta_{d+1} \vec{u}_{d+1} + \dots + \beta_n \vec{u}_n \in U$

$\Rightarrow \exists \beta_1, \dots, \beta_d \in F$  使得

$\beta_{d+1} \vec{u}_{d+1} + \dots + \beta_n \vec{u}_n = \beta_1 \vec{u}_1 + \dots + \beta_d \vec{u}_d$

$$\Rightarrow (-\beta_1)\overrightarrow{u_1} + \cdots + (-\beta_d)\overrightarrow{u_d} + \beta_{d+1}\overrightarrow{u_{d+1}} + \cdots + \beta_n\overrightarrow{u_n} = \vec{0}$$

$$\Rightarrow \beta_{d+1} = \cdots = \beta_n = 0 \quad \blacksquare$$

**【推论 5.1】** 子空间满维数还原定理

设  $U \subset V$  是子空间

如果  $\dim U < \infty$  且  $\dim U = \dim V$ , 则  $U = V$

证:  $\dim V/U = \dim V - \dim U = 0$  [命题 5.1]

于是  $V/U = \{\vec{0} + U\}$

$$\forall \vec{v} \in V, \vec{v} \in \vec{0} + U \Rightarrow \vec{v} - \vec{0} \in U$$

$$\Rightarrow \vec{v} \in U \Rightarrow V \subset U \quad \blacksquare$$

## § 6 线性映射

约定 $(V, +, \overrightarrow{0}_V, \cdot)$ 和 $(W, +, \overrightarrow{0}_W, \cdot)$ 是域 $F$ 上的两个线性空间

**【定义 6.1.1】** 线性映射

设映射 $\varphi: V \rightarrow W$ , 如果 $\forall \alpha_1, \alpha_2 \in F, \forall \overrightarrow{v}_1, \overrightarrow{v}_2 \in V$

$$\varphi(\alpha_1 \overrightarrow{v}_1 + \alpha_2 \overrightarrow{v}_2) = \alpha_1 \varphi(\overrightarrow{v}_1) + \alpha_2 \varphi(\overrightarrow{v}_2)$$

则称 $\varphi$ 是从 $V$ 到 $W$ 的线性映射

注 1: 设 $\varphi: V \rightarrow W$ 是线性映射

$$\varphi(\overrightarrow{0}_V) = \overrightarrow{0}_W \quad [\text{令定义中 } \alpha_1 = \alpha_2 = 0]$$

注 2: 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in F, \overrightarrow{v}_1, \dots, \overrightarrow{v}_k \in V$

$$\varphi\left(\sum_{i=1}^k \alpha_i \overrightarrow{v}_i\right) = \sum_{i=1}^k \alpha_i \varphi(\overrightarrow{v}_i) \quad [\text{利用定义对 } k \text{ 归纳}]$$

用矩阵表示为

$$\varphi\left((\overrightarrow{v}_1, \dots, \overrightarrow{v}_k) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{pmatrix}\right) = (\varphi(\overrightarrow{v}_1), \dots, \varphi(\overrightarrow{v}_k)) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{pmatrix}$$

**【命题 6.1】** 线性映射保相关性

设 $\varphi: V \rightarrow W$ 是线性映射,  $\overrightarrow{v}_1, \dots, \overrightarrow{v}_k \in V$

$\overrightarrow{v}_1, \dots, \overrightarrow{v}_k$ 线性相关  $\Rightarrow \varphi(\overrightarrow{v}_1), \dots, \varphi(\overrightarrow{v}_k)$ 线性相关

证: 设 $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in F$ 不全为零使得 $(\overrightarrow{v}_1, \dots, \overrightarrow{v}_k) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{pmatrix} = \overrightarrow{0}_V$

$$\text{则 } (\varphi(\vec{v_1}), \dots, \varphi(\vec{v_k})) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{pmatrix} = \varphi(\vec{0_V}) = \vec{0_W}$$

$\Rightarrow \varphi(\vec{v_1}), \dots, \varphi(\vec{v_k})$  线性相关 ■

### 【命题 6.2】线性映射保子空间

设  $\varphi: V \rightarrow W$  是线性映射

(i)  $U$  是  $V$  的子空间  $\Rightarrow \varphi(U)$  是  $W$  的子空间

(ii)  $Z$  是  $W$  的子空间  $\Rightarrow \varphi^{-1}(Z)$  是  $V$  的子空间

证: (i) 子集显然, 下证  $\forall \vec{w_1}, \vec{w_2} \in \varphi(U), \alpha, \beta \in F \Rightarrow \alpha\vec{w_1} + \beta\vec{w_2} \in \varphi(U)$

设  $\vec{w_1} = \varphi(\vec{u_1}), \vec{w_2} \in \varphi(\vec{u_2}), \vec{u_1}, \vec{u_2} \in U$

$$\alpha\vec{w_1} + \beta\vec{w_2} = \alpha\varphi(\vec{u_1}) + \beta\varphi(\vec{u_2}) = \varphi(\alpha\vec{u_1} + \beta\vec{u_2})$$

$U$  为子空间  $\Rightarrow \alpha\vec{u_1} + \beta\vec{u_2} \in U \Rightarrow \varphi(\alpha\vec{u_1} + \beta\vec{u_2}) \in \varphi(U)$

$\therefore \alpha\vec{w_1} + \beta\vec{w_2} \in \varphi(U) \Rightarrow \varphi(U)$  是  $W$  的子空间

(ii) 类似

### 【定义 6.1.2】线性映射的核与像

设  $\varphi: V \rightarrow W$  是线性映射

$\varphi$  的核是  $\{\vec{v} \in V \mid \varphi(\vec{v}) = \vec{0_W}\}$  记为  $\ker \varphi$

$\varphi$  的像是  $\{\vec{w} \in W \mid \exists \vec{v} \in V, \varphi(\vec{v}) = \vec{w}\}$  记为  $\text{im } \varphi$

注: 因为  $\ker \varphi = \varphi^{-1}(\{\vec{0_W}\})$  和  $\text{im } \varphi = \varphi(V)$

所以核与像都是子空间

**【定理 6.1】 单射的判定**

设  $\varphi: V \rightarrow W$  是线性映射, 则

$$\varphi \text{ 是单射} \Leftrightarrow \ker \varphi = \{\vec{0}_V\}$$

$$\text{证: } \Rightarrow: \because \varphi(\vec{0}_V) = \vec{0}_W \text{ 且 } \varphi \text{ 是单射} \therefore \ker \varphi = \{\vec{0}_V\}$$

$$\Leftarrow: \text{设 } \vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V \text{ 使得 } \varphi(\vec{v}_1) = \varphi(\vec{v}_2)$$

$$\text{则 } \varphi(\vec{v}_1) - \varphi(\vec{v}_2) = \vec{0}_W$$

$$\because \varphi \text{ 是线性映射} \therefore \varphi(\vec{v}_1 - \vec{v}_2) = \vec{0}_W$$

$$\text{于是 } \vec{v}_1 - \vec{v}_2 \in \ker \varphi$$

$$\because \ker \varphi = \{\vec{0}_V\} \therefore \vec{v}_1 - \vec{v}_2 = \vec{0}_V \Rightarrow \vec{v}_1 = \vec{v}_2$$

$$\therefore \varphi \text{ 是单射} \quad \blacksquare$$

**【例 6.1.1】 求线性映射的核与像**

验证下列映射是线性映射, 确定他们的核与像.

$$(i) \varphi: F^n \rightarrow F^m, \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, A \in F^{m \times n}$$

$$\ker \varphi \text{ 是 } A\vec{x} = \vec{0}_m \text{ 的解空间,} \quad \text{im } \varphi = \langle \overrightarrow{A^{(1)}}, \dots, \overrightarrow{A^{(n)}} \rangle$$

$$(ii) \varphi: \mathbb{R}[x] \rightarrow \mathbb{R}[x], f(x) \mapsto f'(x)$$

$$\ker \varphi = \mathbb{R}, \quad \text{im } \varphi = \mathbb{R}[x]$$

$$(iii) \varphi: C[a, b] \rightarrow C[a, b], f(x) \mapsto \int_a^x f(t) dt$$

$$\ker \varphi = \{\vec{0}\}, \quad \text{im } \varphi \subset C[a, b]$$

$$(iv) \text{ 设 } V = U_1 \oplus \dots \oplus U_k \text{ 是子空间直和分解}$$

$$\text{则 } \forall \vec{v} \in V, \exists! \vec{u}_1 \in U_1, \dots, \vec{u}_k \in U_k \text{ 使得 } \vec{v} = \vec{u}_1 + \dots + \vec{u}_k$$

$$\text{定义 } P_i: V \rightarrow V, \vec{v} \mapsto \vec{u}_i \text{ 称为 } V \text{ 在 } U_i \text{ 上的投影, } i = 1, \dots, k$$

验证  $P_i$  是线性映射,  $i = 1, \dots, k$ , 只要验证  $P_1$  即可.

设  $\vec{x}, \vec{y} \in V, \alpha, \beta \in F$

则  $\exists! \vec{x}_1 \in U_1, \dots, \vec{x}_k \in U_k, \vec{y}_1 \in U_1, \dots, \vec{y}_k \in U_k$

使得  $\vec{x} = \vec{x}_1 + \dots + \vec{x}_k, \vec{y} = \vec{y}_1 + \dots + \vec{y}_k$

$$\alpha \vec{x} + \beta \vec{y} = \underbrace{(\alpha \vec{x}_1 + \beta \vec{y}_1)}_{\in U_1} + \underbrace{(\alpha \vec{x}_2 + \beta \vec{y}_2)}_{\in U_2} + \dots + \underbrace{(\alpha \vec{x}_k + \beta \vec{y}_k)}_{\in U_k}$$

$$P_1(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) = \alpha \vec{x}_1 + \beta \vec{y}_1 = \alpha P_1(\vec{x}) + \beta P_1(\vec{y})$$

$\therefore P_1$  是线性的

$$P_1(\vec{x}) = \vec{0} \Leftrightarrow \vec{x}_1 = \vec{0} \Leftrightarrow \vec{x} = \vec{0} + \vec{x}_2 + \dots + \vec{x}_n \Leftrightarrow \vec{x} \in U_2 + \dots + U_k$$

于是  $\ker P_1 = U_2 + \dots + U_k$ ,  $\operatorname{im} P_1 = U_1$  是显然的

(v) 设  $U$  是  $V$  的子空间,  $\pi: V \rightarrow V/U, \vec{v} \mapsto \vec{v} + U$

$$\forall \vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V, \vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2 \in F$$

$$\pi(\alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2) = (\alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2) + U$$

$$= \alpha_1(\vec{v}_1 + U) + \alpha_2(\vec{v}_2 + U) = \alpha_1 \pi(\vec{v}_1) + \alpha_2 \pi(\vec{v}_2)$$

$$\pi(\vec{v}) = \vec{0}_V + U \Leftrightarrow \vec{v} + U = \vec{0}_V + U \Leftrightarrow \vec{v} \sim_U \vec{0}_V$$

$$\Leftrightarrow \vec{v} - \vec{0} \in U \Leftrightarrow \vec{v} \in U$$

于是  $\ker \pi = U, \operatorname{im} \pi = V/U$

### 【例 6.1.2】映射空间

$$\operatorname{Map}(S, W) = \{\varphi | \varphi: S \rightarrow W\}$$

其中  $S$  是非空集合,  $\varphi$  是任意映射

$$\forall \varphi_1, \varphi_2 \in \operatorname{Map}(S, W), \quad \varphi_1 + \varphi_2: S \rightarrow W, s \mapsto \varphi_1(s) + \varphi_2(s)$$

$$\forall \alpha \in F, \varphi \in \operatorname{Map}(S, W), \quad \alpha \varphi: S \rightarrow W, s \mapsto \alpha \varphi(s)$$

$$\mathcal{O}_S: S \rightarrow W, s \mapsto \vec{0}_W$$

则  $(\operatorname{Map}(S, W), +, \mathcal{O}_S, \text{数乘})$  是  $F$  上的线性空间

其验证过程与  $\operatorname{Func}(S, F)$  相同



**【定理 6.2】 线性映射空间**

令  $\text{Hom}(V, W)$  是从  $V$  到  $W$  的所有线性映射的集合

则  $\text{Hom}(V, W)$  是  $\text{Map}(V, W)$  的子空间

证: 设  $\alpha, \beta \in F, \varphi, \psi \in \text{Hom}(V, W)$

令  $\theta = \alpha\varphi + \beta\psi$ , 只要验证  $\theta \in \text{Hom}(V, W)$

即只要验证  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, \lambda \in F$ ,

$\theta(\vec{x} + \vec{y}) = \theta(\vec{x}) + \theta(\vec{y}), \quad \theta(\lambda\vec{x}) = \lambda\theta(\vec{x})$  即可

$\theta(\vec{x} + \vec{y}) = (\alpha\varphi + \beta\psi)(\vec{x} + \vec{y}) \quad [\theta \text{ 的定义}]$

$= (\alpha\varphi)(\vec{x} + \vec{y}) + (\beta\psi)(\vec{x} + \vec{y}) \quad [\text{映射相加的定义}]$

$= \alpha\varphi(\vec{x} + \vec{y}) + \beta\psi(\vec{x} + \vec{y}) \quad [\text{映射数乘的定义}]$

$= \alpha(\varphi(\vec{x}) + \varphi(\vec{y})) + \beta(\psi(\vec{x}) + \psi(\vec{y})) \quad [\varphi, \psi \text{ 线性}]$

$= [\alpha\varphi(\vec{x}) + \beta\psi(\vec{x})] + [\alpha\varphi(\vec{y}) + \beta\psi(\vec{y})] \quad [\text{交换结合分配律}]$

$= (\alpha\varphi)(\vec{x}) + (\beta\psi)(\vec{x}) + (\alpha\varphi)(\vec{y}) + (\beta\psi)(\vec{y}) \quad [\text{数乘定义}]$

$= (\alpha\varphi + \beta\psi)(\vec{x}) + (\alpha\varphi + \beta\psi)(\vec{y}) \quad [\text{加法定义}]$

$= \theta(\vec{x}) + \theta(\vec{y}) \quad [\theta \text{ 的定义}]$

类似可证  $\theta(\lambda\vec{x}) = \lambda\theta(\vec{x})$

于是  $\theta \in \text{Hom}(V, W)$

**【定理 6.3】 线性映射复合性**

设  $V_1, V_2, V_3$  是  $F$  上的三个线性空间

$\varphi_1 \in \text{Hom}(V_1, V_2), \varphi_2 \in \text{Hom}(V_2, V_3)$ , 则  $\varphi_2 \circ \varphi_1 \in \text{Hom}(V_1, V_3)$

证: 设  $\alpha, \beta \in F, \vec{x}, \vec{y} \in V$

$\varphi_2 \circ \varphi_1(\alpha\vec{x} + \beta\vec{y}) = \varphi_2(\varphi_1(\alpha\vec{x} + \beta\vec{y}))$

$= \varphi_2(\alpha\varphi_1(\vec{x}) + \beta\varphi_1(\vec{y})) = \alpha\varphi_2(\varphi_1(\vec{x})) + \beta\varphi_2(\varphi_1(\vec{y}))$

$= \alpha(\varphi_2 \circ \varphi_1)(\vec{x}) + \beta(\varphi_2 \circ \varphi_1)(\vec{y}) \quad \blacksquare$

**【例 6.1.3】零映射与恒同映射**

$\mathcal{O}_{V,W}: V \rightarrow W, \vec{v} \mapsto \vec{0}_W$  称为零映射

$\mathcal{E}_V: V \rightarrow V, \vec{v} \mapsto \vec{v}$  称为恒同映射

$\mathcal{O}_V \in \text{Hom}(V, W), \mathcal{E}_V \in \text{Hom}(V, V)$

当定义域与值域已经说明, 可以将它们分别简记为  $\mathcal{O}, \mathcal{E}$

**【例 6.1.4】求导与积分映射**

设  $\mathcal{D}: \mathbb{R}[x] \rightarrow \mathbb{R}[x], f \mapsto f'$

$a \in \mathbb{R}, \mathcal{I}: \mathbb{R}[x] \rightarrow \mathbb{R}[x], f(x) \mapsto \int_a^x f(x) dx$

计算  $\mathcal{D} \circ \mathcal{I}$  和  $\mathcal{I} \circ \mathcal{D}$

$$\mathcal{D} \circ \mathcal{I}(f(x)) = \mathcal{D}\left(\int_a^x f(x) dx\right) = f(x)$$

$$\therefore \mathcal{D} \circ \mathcal{I} = \mathcal{E}$$

$$\mathcal{I} \circ \mathcal{D}(f(x)) = \int_a^x f'(t) dt = f(x) - f(a)$$

**【例 6.1.5】投影映射**

设  $V = U_1 \oplus \cdots \oplus U_k$  是子空间直和分解

$P_i \in \text{Hom}(V, V)$  是  $V$  到  $U_i$  的投影,  $i = 1, \dots, n$

证明: (i)  $\forall i \in \{1, \dots, n\}, P_i \circ P_i = P_i$

(ii)  $\forall i, j \in \{1, \dots, n\}, i \neq j, P_i \circ P_j = \mathcal{O}_V$

(iii)  $P_1 + \cdots + P_k = \mathcal{E}_V$

证: (i) 设  $\vec{v} \in V, \exists! \vec{u}_1 \in U_1, \dots, \vec{u}_k \in U_k$ , 使得  $\vec{v} = \vec{u}_1 + \cdots + \vec{u}_k$

$$P_i(\vec{v}) = \vec{u}_i, P_i \circ P_i(\vec{v}) = P_i(\vec{u}_i)$$

$$\therefore \vec{u}_i = \vec{0} + \cdots + \vec{0} + \vec{u}_i + \vec{0} + \cdots + \vec{0}$$

$$\therefore P_i(\vec{u_i}) = \vec{u_i} \Rightarrow P_i(\vec{v}) = P_i \circ P_i(\vec{v}) \Rightarrow P_i = P_i \circ P_i$$

$$(ii) \text{ 设 } i \neq j, P_j(\vec{v}) = \vec{u_j}, P_i \circ P_j(\vec{v}) = P_i(\vec{u_j})$$

$$\therefore \vec{u_j} = \vec{0} + \cdots + \vec{0_i} + \cdots \vec{0} + \vec{u_j} + \vec{0} + \cdots + \vec{0}$$

$$\therefore P_i(\vec{u_j}) = \vec{0} \Rightarrow P_i \circ P_j(\vec{v}) = \vec{0}$$

$$\therefore P_i \circ P_j = \mathcal{O}$$

$$(iii) (P_1 + \cdots + P_k)(\vec{v}) = P_1(\vec{v}) + \cdots + P_k(\vec{v})$$

$$= \vec{u_1} + \cdots + \vec{u_k} = \vec{v} \Rightarrow P_1 + \cdots + P_k = \mathcal{E} \quad \blacksquare$$

#### 【定理 6.4】 线性映射 分解定理

设  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$ ,  $\pi: V \rightarrow V/\ker \varphi$  是商映射

则  $\exists!$  线性映射  $\bar{\varphi}: V/\ker \varphi \rightarrow W$ , 使得  $\varphi = \bar{\varphi} \circ \pi$

证: 设  $U = \ker \varphi$ ,  $\vec{x}, \vec{y} \in V$

$$\vec{x} \sim_{\varphi} \vec{y} \Leftrightarrow \varphi(\vec{x}) = \varphi(\vec{y}) \Leftrightarrow \varphi(\vec{x} - \vec{y}) = \vec{0}_W \Rightarrow \vec{x} - \vec{y} \in \ker \varphi = U$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} \sim_U \vec{y}$$

于是  $\vec{\bar{x}} = \vec{x} + U$  且  $V/\sim_{\varphi} = V/U$

由映射分解定理,  $\exists$  单射  $\bar{\varphi}: V/U \rightarrow W$ , 使得  $\varphi = \bar{\varphi} \circ \pi$

可知  $\pi \in \text{Hom}(V, V/U)$

只要验证  $\bar{\varphi} \in \text{Hom}(V/U, W)$  即可

$$\forall \alpha, \beta \in F, \vec{x}, \vec{y} \in V$$

$$\bar{\varphi}((\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) + U) = \varphi(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) = \alpha \varphi(\vec{x}) + \beta \varphi(\vec{y})$$

$$= \alpha \bar{\varphi}(\vec{x} + U) + \beta \bar{\varphi}(\vec{y} + U)$$

$\Rightarrow \bar{\varphi}$  是线性映射  $\blacksquare$

由此可知, 任何线性映射是线性满射和线性单射的复合

**【例 6.1.6】迹映射**

$$\text{tr}: F^{n \times n} \rightarrow F, X \mapsto \text{tr } X$$

$$\text{设 } X = (x_{ij})_{n \times n}, Y = (y_{ij})_{n \times n}, \alpha, \beta \in F$$

$$\text{tr}(\alpha X + \beta Y) = \text{tr}((\alpha x_{ij} + \beta y_{ij}))$$

$$= \sum_{i=1}^n (\alpha x_{ii} + \beta y_{ii}) = \alpha \sum_{i=1}^n x_{ii} + \beta \sum_{i=1}^n y_{ii}$$

$$= \alpha \text{tr } X + \beta \text{tr } Y$$

于是  $\text{tr}$  是线性映射

$$X \in \ker \text{tr} \Leftrightarrow x_{11} + \cdots + x_{nn} = 0$$

$$\Rightarrow \dim \ker \text{tr} = n^2 - 1$$

证法 1:  $x_{11} + \cdots + x_{nn} = 0$  是  $X = (x_{ij})_{n \times n}$  唯一的限制

于是  $x_{ij}, i, j \in \{1, \dots, n\}$  满足一个系数矩阵秩为 1 的线性齐次方程

$$\text{证法 2: } \text{im } \text{tr} = F, \dim \text{im } \text{tr} = 1$$

$$\therefore \dim \ker \text{tr} + \dim \text{im } \text{tr} = n^2$$

$$\therefore \dim \ker \text{tr} = n^2 - 1$$

## § 7 有限维线性空间的坐标

约定: 在本节中  $V$  是域  $F$  上的线性空间,  $\dim V < \infty$

### 【命题 7.1】向量的基底线性表示

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组基, 则  $\exists! \alpha_1, \dots, \alpha_n \in F$

使得  $\vec{v} = \alpha_1 \vec{e}_1 + \dots + \alpha_n \vec{e}_n$      $[\ast]$

证: 存在性即基底的定义

唯一性: 再设  $\vec{v} = \beta_1 \vec{e}_1 + \dots + \beta_n \vec{e}_n, \beta_i \in F$

由  $[\ast], (\alpha_1 - \beta_1) \vec{e}_1 + \dots + (\alpha_n - \beta_n) \vec{e}_n = \vec{0}$

$\because \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  线性无关  $\therefore \alpha_1 = \beta_1, \dots, \alpha_n = \beta_n$     ■

### 【定义 7.1.1】坐标

称  $\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$  为  $\vec{v}$  在基底  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的坐标

### 【例 7.1.1】在标准基下的坐标

$$V = F^n, \vec{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \vec{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \vec{e}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 1 \end{pmatrix}$$

设  $\vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ , 则  $\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n$

即  $\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$  是  $\vec{x}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的坐标

**【例 7.1.2】** 多项式空间的坐标

设  $V = F_n[x], \vec{e}_i = x^{i-1}, i = 1, \dots, n$

$$f(x) = f_0 + f_1x + \dots + f_{n-1}x^{n-1}, \quad f_0, \dots, f_{n-1} \in F$$

$$= f_0\vec{e}_1 + \dots + f_{n-1}\vec{e}_n$$

$\therefore \begin{pmatrix} f_0 \\ \vdots \\ f_{n-1} \end{pmatrix}$  是  $f$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的坐标

**【例 7.1.3】** 矩阵空间的坐标

设  $V = F^{n \times n}, e_{ij} = M_{ij}, M_{ij}$  在  $i$  行  $j$  列处为 1, 其它处为 0

$$\text{设 } X = (x_{ij})_{n \times n} \in V, \text{ 则 } X = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_{ij} \vec{e}_{ij}$$

于是  $(x_{11} \ \dots \ x_{n1} \ \dots \ x_{1n} \ \dots \ x_{nn})^t$

是  $X$  在  $\vec{e}_{11}, \dots, \vec{e}_{n1}, \dots, \vec{e}_{n1}, \dots, \vec{e}_{nn}$  下的坐标

**【引理 7.1】** 向量组的矩阵表示

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组基,  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m \in V$ ,

则  $\exists! A \in F^{n \times m}$ , 使得  $(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A$

证: 设  $\begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix}$  是  $\vec{v}_j$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的坐标,  $j = 1, \dots, m$

$$\text{则 } \vec{v}_j = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \begin{pmatrix} a_{1j} \\ \vdots \\ a_{nj} \end{pmatrix}$$

$$(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \underbrace{\begin{pmatrix} a_{11} & \dots & a_{1m} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nm} \end{pmatrix}}_A$$

设  $B \in F^{n \times m}$ , 使得  $(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)B$

$$\text{则 } \vec{v_j} = (\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n}) \overrightarrow{B^{(j)}}$$

于是  $\overrightarrow{B^{(j)}}$  是  $\vec{v_j}$  在  $\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n}$  下的坐标

由坐标的唯一性得  $\overrightarrow{A^{(j)}} = \overrightarrow{B^{(j)}}, j = 1, \dots, m$

$$\therefore A = B \quad \blacksquare$$

### 【定理 7.1】基变换

设  $\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n}$  是  $V$  的一组基,  $\vec{\varepsilon_1}, \dots, \vec{\varepsilon_n} \in V$

则  $\vec{\varepsilon_1}, \dots, \vec{\varepsilon_n}$  是  $V$  的一组基  $\Leftrightarrow \exists! A \in GL_n(F)$  使得

$$(\vec{\varepsilon_1}, \dots, \vec{\varepsilon_n}) = (\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n})A \quad [**]$$

证:  $\Rightarrow$ : 由引理 7.1,  $\exists! A \in F^{n \times n}$

使得  $(\vec{\varepsilon_1}, \dots, \vec{\varepsilon_n}) = (\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n})A$

$\because \vec{\varepsilon_1}, \dots, \vec{\varepsilon_n}$  也是基  $\therefore \exists! B \in F^{n \times m}$

使得  $(\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n}) = (\vec{\varepsilon_1}, \dots, \vec{\varepsilon_n})B$

于是  $(\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n}) = (\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n})AB$

由引理 7.1 中唯一性,  $AB = E$

即  $A \in GL_n(F)$

$\Leftarrow$ : 只要证  $\vec{\varepsilon_1}, \dots, \vec{\varepsilon_n}$  线性无关即可

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in F$  使得  $(\vec{\varepsilon_1}, \dots, \vec{\varepsilon_n}) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \vec{0}$

则由  $[**], (\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n})A \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \vec{0}$

$\because \vec{e_1}, \dots, \vec{e_n}$  是线性无关的  $\therefore A \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \vec{0}$

$\because A$  可逆  $\therefore \alpha_1, \dots, \alpha_n = 0$

即  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  线性无关 ■

注: 称  $[**]$  为从基底  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  到  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  的转换矩阵

**【例 7.1.4】 三维线性空间例**

$$\text{在 } \mathbb{R}^3 \text{ 中 } \vec{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \vec{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \vec{e}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{设 } \vec{v}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{v}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{v}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\vec{w}_1 = \begin{pmatrix} 2 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{w}_2 = \begin{pmatrix} 4 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix}, \vec{w}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

问  $\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3$  和  $\vec{w}_1, \vec{w}_2, \vec{w}_3$  是不是  $\mathbb{R}^3$  的基底

如果是, 求从  $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3$  到新基底的转换矩阵

$$\text{解: } (\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3) = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3) \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & 2 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{pmatrix}}_A$$

$\because \det A \neq 0 \quad \therefore A$  可逆

$\therefore \vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3$  是基, 对应的转换矩阵为  $A$

$$(\vec{w}_1, \vec{w}_2, \vec{w}_3) = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3) \underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 3 & 1 \end{pmatrix}}_B$$

$$B \rightarrow \begin{pmatrix} 2 & 4 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ -1 & -1 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow \text{rank } B = 2$$

$\Rightarrow \vec{w}_1, \vec{w}_2, \vec{w}_3$  不是  $\mathbb{R}^3$  的基底



**【推论 7.1】 坐标变换**

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $V$  的两组基

$A$  是由  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  到  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  的转换矩阵

设  $\vec{v} \in V$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  和  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下的坐标分别是  $\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$

$$\text{则 } \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = A^{-1} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}$$

$$\text{证: 设 } \vec{v} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$$

$$\because (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A$$

$$\therefore \vec{v} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$$

$$\text{由坐标的唯一性得 } \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$$

$$\therefore \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = A^{-1} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \quad \blacksquare$$

**【例 7.1.5】 平面上的旋转**

$$V = \mathbb{R}^2$$

$$\vec{e}_1' = \cos \theta \vec{e}_1 + \sin \theta \vec{e}_2, \quad \vec{e}_2' = -\sin \theta \vec{e}_1 + \cos \theta \vec{e}_2$$

$$(\vec{e}_1', \vec{e}_2') = (\vec{e}_1, \vec{e}_2) \underbrace{\begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}}_A$$

$$A^{-1} = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$

$$\text{设 } \vec{v} = x\vec{e}_1 + y\vec{e}_2 = x'\vec{e}_1' + y'\vec{e}_2'$$

$$\text{则 } \begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix}$$

求方程  $\frac{3}{2}x^2 - xy + \frac{3}{2}y^2 = 1$  在坐标变换

$$\begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \\ -\frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} \text{ 下的形式} \quad \left[ \theta = \frac{\pi}{4} \right]$$

$$\begin{pmatrix} x \\ y \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{\sqrt{2}}{2} & -\frac{\sqrt{2}}{2} \\ \frac{\sqrt{2}}{2} & \frac{\sqrt{2}}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x' \\ y' \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow x = \frac{\sqrt{2}}{2}(x' - y'), \quad y = \frac{\sqrt{2}}{2}(x' + y')$$

在新的坐标系下的方程为

$$\frac{3}{2} \left[ \frac{\sqrt{2}}{2}(x' - y') \right]^2 - \left[ \frac{\sqrt{2}}{2}(x' - y') \right] \left[ \frac{\sqrt{2}}{2}(x' + y') \right] + \frac{3}{2} \left[ \frac{\sqrt{2}}{2}(x' + y') \right]^2 = 1$$

化简得到  $x'^2 + 2y'^2 = 1$

### 【例 7.1.6】拉格朗日插值多项式

$V = F_n[x], \alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in F$  两两不同

$$\text{令 } L_i(x) = \frac{(x - \alpha_1) \cdots (x - \alpha_{i-1})(x - \alpha_{i+1}) \cdots (x - \alpha_n)}{(\alpha_i - \alpha_1) \cdots (\alpha_i - \alpha_{i-1})(\alpha_i - \alpha_{i+1}) \cdots (\alpha_i - \alpha_n)}, i = 1, \dots, n$$

证明:  $L_1, \dots, L_n$  是  $F_n[x]$  的一组基

并求从  $1, x, \dots, x^{n-1}$  到  $L_1, \dots, L_n$  的基变换矩阵和相应的坐标变换公式

证:  $\because \dim F_n[x] = n \therefore$  只需证明  $L_1, \dots, L_n$  线性无关

注意到  $L_i(\alpha_j) = \delta_{ij}, \quad i, j \in \{1, \dots, n\}$

设  $\beta_1, \dots, \beta_n$  使得  $\sum_{i=1}^n \beta_i L_i(x) = 0$

$$\text{则 } \forall j \in \{1, \dots, n\}, \sum_{i=1}^n \beta_i L_i(\alpha_j) = 0$$

$$\text{于是 } \sum_{i=1}^n \beta_i \delta_{ij} = 0 \Rightarrow \beta_i \delta_{ii} = 0 \Rightarrow \beta_i = 0, \quad i = 1, \dots, n$$

$\therefore L_1, \dots, L_n$  线性无关

断言: 设  $p \in F_n[x]$ , 则  $p(x) = p(\alpha_1)L_1(x) + \dots + p(\alpha_n)L_n(x)$ ,  $\deg p < n$

断言的证明: 设  $q(x) = p(\alpha_1)L_1(x) + \dots + p(\alpha_n)L_n(x)$ ,  $\deg q < n$

$$q(\alpha_j) = \sum_{i=1}^n p(\alpha_i) L_i(\alpha_j) = \sum_{i=1}^n p(\alpha_i) \delta_{ij} = p(\alpha_j), \quad j = 1, \dots, n$$

$\Rightarrow p(x) - q(x)$  的根为  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$

$\therefore \deg(p - q) \leq \max\{\deg p, \deg q\} < n \quad \therefore p = q$  断言成立

由断言可知  $x^j = \alpha_1^j L_1(x) + \dots + \alpha_n^j L_n(x)$ ,  $j = 0, \dots, n-1$

$$\text{即 } (1 \ x \ \dots \ x^{n-1}) = (L_1 \ L_2 \ \dots \ L_n) \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & \alpha_1 & \dots & \alpha_1^{n-1} \\ 1 & \alpha_2 & \dots & \alpha_2^{n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \alpha_n & \dots & \alpha_n^{n-1} \end{pmatrix}}_A$$

$$(L_1 \ L_2 \ \dots \ L_n) = (1 \ x \ \dots \ x^{n-1}) A^{-1}$$

$$\text{设 } p = (1 \ x \ \dots \ x^{n-1}) \begin{pmatrix} p_0 \\ \vdots \\ p_{n-1} \end{pmatrix} = (L_1 \ L_2 \ \dots \ L_n) \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$$

$$\text{则 } \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} p_0 \\ \vdots \\ p_{n-1} \end{pmatrix}$$

$$\beta_i = p_0 + p_1 \alpha_i + \dots + p_{n-1} \alpha_i^{n-1} = p(\alpha_i), i = 1, \dots, n \quad \blacksquare$$

应用: 求多项式  $q$  使得  $q(\alpha_i) = \beta_i, i = 1, \dots, n$

$$\text{则 } q(x) = \beta_1 L_1(x) + \dots + \beta_n L_n(x)$$

## § 8 线性同构

本节中,  $V, W$  是  $F$  上的线性空间

### 【定义 8.1.1】 线性同构

如果存在  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$  是双射, 则称  $V$  和  $W$  是线性同构的  
记为  $V \simeq W$

### 【命题 8.1】 双射的逆是线性映射

设  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$  是双射, 则  $\varphi^{-1} \in \text{Hom}(W, V)$

证: 设  $\overrightarrow{w_1}, \overrightarrow{w_2} \in W$

$\because \varphi$  是双射,  $\therefore \exists! \overrightarrow{v_1}, \overrightarrow{v_2} \in V$  使得  $\varphi(\overrightarrow{v_1}) = \overrightarrow{w_1}, \varphi(\overrightarrow{v_2}) = \overrightarrow{w_2}$

由  $\varphi^{-1}$  的定义,  $\varphi^{-1}(\overrightarrow{w_1}) = \overrightarrow{v_1}, \varphi^{-1}(\overrightarrow{w_2}) = \overrightarrow{v_2}$

设  $\alpha_1, \alpha_2 \in F$

$$\varphi(\alpha_1 \overrightarrow{v_1} + \alpha_2 \overrightarrow{v_2}) = \alpha_1 \varphi(\overrightarrow{v_1}) + \alpha_2 \varphi(\overrightarrow{v_2}) = \alpha_1 \overrightarrow{w_1} + \alpha_2 \overrightarrow{w_2}$$

由  $\varphi^{-1}$  的定义

$$\varphi^{-1}(\alpha_1 \overrightarrow{w_1} + \alpha_2 \overrightarrow{w_2}) = \alpha_1 \overrightarrow{v_1} + \alpha_2 \overrightarrow{v_2} = \alpha_1 \varphi^{-1}(\overrightarrow{w_1}) + \alpha_2 \varphi^{-1}(\overrightarrow{w_2})$$

$\therefore \varphi^{-1} \in \text{Hom}(W, V)$  ■

### 【推论 8.1】 线性同构是等价关系

证:  $\mathcal{E}: V \rightarrow V$  是恒同映射, 线性双射  $\Rightarrow V \simeq V$ , 自反性成立

设  $V \simeq W$ , 则  $\exists$  双射  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$

由命题 8.1,  $\varphi^{-1} \in \text{Hom}(W, V)$

于是  $W \simeq V$ , 对称性成立

设  $U$  是  $F$  上的线性空间, 且  $U \simeq V, V \simeq W$

则  $\exists \varphi \in \text{Hom}(U, V), \psi \in \text{Hom}(V, W)$  都是双射

于是  $\psi \circ \varphi \in \text{Hom}(U, W)$  也是双射

由此  $U \simeq W$ , 传递性成立 ■

### 【命题 8.2】商核空间与像同构

设  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$  则  $V/\ker \varphi \simeq \text{im } \varphi$

特别地, 当  $\varphi$  是满射时,  $V/\ker \varphi \simeq W$

证: 由线性映射分解定理

$\exists \bar{\varphi} \in \text{Hom}(V/\ker \varphi, W)$  是单射,  $\pi$  是从  $V$  到  $V/\ker \varphi$  的商映射

使得  $\varphi = \bar{\varphi} \circ \pi$

断言  $\text{im } \varphi = \text{im } \bar{\varphi}$

断言证明: 设  $\vec{w} \in \text{im } \varphi$  则  $\exists \vec{v} \in V$ , 使得  $\varphi(\vec{v}) = \vec{w}$

$\vec{w} = \varphi(\vec{v}) = \bar{\varphi} \circ \pi(\vec{v}) = \bar{\varphi}(\vec{v} + \ker \varphi) \Rightarrow \vec{w} \in \text{im } \bar{\varphi}$

设  $\vec{w} \in \text{im } \bar{\varphi}, \exists \vec{v} + \ker \varphi \in V/\ker \varphi$

使得  $\bar{\varphi}(\vec{v} + \ker \varphi) = \vec{w} \Rightarrow \bar{\varphi} \circ \pi(\vec{v}) = \vec{w} \Rightarrow \varphi(\vec{v}) = \vec{w}$

$\therefore \vec{w} \in \text{im } \varphi \quad \therefore \text{im } \varphi = \text{im } \bar{\varphi}$ , 断言成立

$\because \bar{\varphi}$  是单射  $\therefore \bar{\varphi}$  是从  $V/\ker \varphi$  到  $\text{im } \bar{\varphi}$  的线性双射

于是  $V/\ker \varphi \simeq \text{im } \bar{\varphi} \Rightarrow V/\ker \varphi \simeq \text{im } \varphi$  ■

**【推论 8.2】子空间商交和商同构**

设  $V_1, V_2$  是  $V$  的子空间, 则  $V_1/V_1 \cap V_2 \simeq (V_1 + V_2)/V_2$

证: 设  $\varphi_1: V_1 \rightarrow V_1 + V_2, \vec{v}_1 \mapsto \vec{v}_1$  是线性的

$\pi_1: V_1 + V_2 \rightarrow (V_1 + V_2)/V_2$  是商映射

则  $\psi_1 = \pi_1 \circ \varphi_1$  是从  $V_1$  到  $(V_1 + V_2)/V_2$  的线性映射

$\forall \vec{w} \in V_1 + V_2, \exists \vec{v}_1 \in V_1, \vec{v}_2 \in V_2$  使得  $\vec{w} = \vec{v}_1 + \vec{v}_2$

于是  $\vec{w} + V_2 = (\vec{v}_1 + \vec{v}_2) + V_2 = (\vec{v}_1 + V_2) + (\vec{v}_2 + V_2)$

$= (\vec{v}_1 + V_2) + (\vec{0} + V_2) = \vec{v}_1 + V_2$

$\psi_1(\vec{v}_1) = \pi_1 \circ \varphi_1(\vec{v}_1) = \pi_1(\vec{v}_1) = \vec{v}_1 + V_2 = \vec{w} + V_2$

于是  $\psi_1$  是满射

断言:  $\ker \psi_1 = V_1 \cap V_2$

断言的证明:  $\vec{v} \in V_1 \cap V_2$

$\psi_1(\vec{v}) = \pi_1 \circ \varphi_1(\vec{v}) = \pi_1(\vec{v}) = \vec{v} + V_2 = \vec{0} + V_2$

$\Rightarrow \vec{v} \in \ker \psi_1$

$\vec{w} \in \ker \psi_1 \subset V_1, \vec{0} + V_2 = \psi_1(\vec{w}) = \pi_1 \circ \varphi_1(\vec{w}) = \vec{w} + V_2$

$\Rightarrow \vec{w} \in V_2 \Rightarrow \vec{w} \in V_1 \cap V_2$

$\therefore \ker \psi_1 = V_1 \cap V_2$ , 断言成立

由命题 8.2,  $V_1/V_1 \cap V_2 \simeq (V_1 + V_2)/V_2$  ■

注: 如果  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$  的定义不依赖于基底的选择

$\varphi$  就称为是“自然的”

**【例 8.1.1】自然同构**

$\mathcal{O}_{V,W}: V \rightarrow W, \vec{v} \mapsto \vec{0}_W, \quad \mathcal{E}: V \rightarrow V, \vec{v} \mapsto \vec{v}$

设  $U$  是  $V$  的子空间,  $\pi: V \rightarrow V/U, \vec{v} \mapsto \vec{v} + U$

如果  $\exists \varphi \in \text{Hom}(V, W)$ , 使得  $\varphi$  是双射而且 “自然”

则称  $V, W$  自然同构

**【例 8.1.2】推论 8.2 自然同构**

由推论 8.2,  $V_1/V_1 \cap V_2$  自然同构于  $(V_1 + V_2)/V_2$

**【定理 8.1】等量基映射唯一性**

设  $\dim V < \infty, \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组基,  $\vec{w}_1, \dots, \vec{w}_n$  是  $W$  中任意向量

则  $\exists! \varphi \in \text{Hom}(V, W)$  使得  $\varphi(\vec{e}_i) = \vec{w}_i, \quad i = 1, \dots, n$

证:  $\forall \vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n, \quad \varphi: V \rightarrow W, \vec{x} \mapsto x_1 \vec{w}_1 + \dots + x_n \vec{w}_n$

由坐标的唯一性,  $\varphi$  是良定义的, 且  $\varphi(\vec{e}_i) = \vec{w}_i, i = 1, \dots, n$

再设  $\vec{y} = y_1 \vec{e}_1 + \dots + y_n \vec{e}_n, \alpha, \beta \in F$

$$\begin{aligned} \varphi(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) &= \varphi\left(\alpha \sum_{i=1}^n x_i \vec{e}_i + \beta \sum_{i=1}^n y_i \vec{e}_i\right) \\ &= \varphi\left(\sum_{i=1}^n (\alpha x_i + \beta y_i) \vec{e}_i\right) = \left(\sum_{i=1}^n (\alpha x_i + \beta y_i)\right) \vec{w}_i \\ &= \alpha \sum_{i=1}^n x_i \vec{w}_i + \beta \sum_{i=1}^n y_i \vec{w}_i = \alpha \varphi(\vec{x}) + \beta \varphi(\vec{y}) \end{aligned}$$

于是  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$ , 存在性得证

再设  $\psi \in \text{Hom}(V, W)$  满足  $\psi(\vec{e}_i) = \vec{w}_i, \quad i = 1, \dots, n$

$$\begin{aligned} \text{于是 } \psi(\vec{x}) &= \psi\left(\sum_{i=1}^n x_i \vec{e}_i\right) = \sum_{i=1}^n x_i \psi(\vec{e}_i) = \sum_{i=1}^n x_i \vec{w}_i \\ &= \varphi(\vec{x}) \Rightarrow \psi = \varphi \quad \blacksquare \end{aligned}$$

**【例 8.1.3】等量基映射至基域例**

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基,  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in F$ , 则  $\exists!$  线性函数  $f \in \text{Hom}(V, F)$

使得  $f(\vec{e}_i) = \alpha_i, i = 1, \dots, n$

设  $\vec{x} = x_1\vec{e}_1 + \dots + x_n\vec{e}_n$

$f(\vec{x}) = x_1f(\vec{e}_1) + \dots + x_nf(\vec{e}_n) = \alpha_1x_1 + \dots + \alpha_nx_n$

即  $\text{Hom}(V, F)$  可以看成  $F[x_1, \dots, x_n]$  中齐一次多项式的集合

**【定理 8.2】同构空间维数相等**

设  $V$  是  $F$  上的有限维向量空间, 则  $V \simeq W \Leftrightarrow \dim V = \dim W$

证:  $\Rightarrow$  设  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$  是双射,  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基

令  $\vec{\varepsilon}_i = \varphi(\vec{e}_i), i = 1, \dots, n$

若  $\exists \alpha_1, \dots, \alpha_n \in F$  使得  $\alpha_1\vec{e}_1 + \dots + \alpha_n\vec{e}_n = \vec{0}_W$

则  $\alpha_1\varphi(\vec{e}_1) + \dots + \alpha_n\varphi(\vec{e}_n) = \vec{0}_W$

于是  $\varphi(\alpha_1\vec{e}_1 + \dots + \alpha_n\vec{e}_n) = \vec{0}_W$

$\because \varphi$  是单射  $\therefore \alpha_1\vec{e}_1 + \dots + \alpha_n\vec{e}_n = \vec{0}_V \Rightarrow \alpha_1 = \dots = \alpha_n = 0$

$\forall \vec{w} \in W, \exists \vec{v} \in V$ , 使得  $\varphi(\vec{v}) = \vec{w}$

设  $\vec{v} = \beta_1\vec{e}_1 + \dots + \beta_n\vec{e}_n$ ,

则  $\vec{w} = \varphi(\vec{v}) = \beta_1\varphi(\vec{e}_1) + \dots + \beta_n\varphi(\vec{e}_n) = \beta_1\vec{\varepsilon}_1 + \dots + \beta_n\vec{\varepsilon}_n$

于是  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $W$  的基  $\Rightarrow \dim W = \dim V$

$\Leftarrow$ : 设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基,  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $W$  的基

由定理 8.1,  $\exists \varphi \in \text{Hom}(V, W)$ , 使得  $\varphi(\vec{e}_i) = \vec{\varepsilon}_i, i = 1, \dots, n$

同理  $\exists \psi \in \text{Hom}(W, V)$ , 使得  $\psi(\vec{\varepsilon}_i) = \vec{e}_i, i = 1, \dots, n$

$\therefore \psi \circ \varphi(\vec{e}_i) = \vec{e}_i, i = 1, \dots, n$

由唯一性,  $\psi \circ \varphi = \varepsilon_V$

同理,  $\varphi \circ \psi = \varepsilon_W$ , 于是  $\psi = \varphi^{-1}$ ,  $\varphi$  是双射



$\Rightarrow V \simeq W$  ■

注:  $F$  上任何  $n$  维线性空间都同构于  $F^n$

### 【推论 8.3】像核维数定理

设  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$ , 且  $\dim V < \infty$

则  $\dim \ker \varphi + \dim \text{im } \varphi = \dim V$

证: 由命题 8.2,  $V/\ker \varphi \simeq \text{im } \varphi$

由定理 8.2,  $\dim V/\ker \varphi = \dim \text{im } \varphi$

由命题 5.1,  $\dim V - \dim \ker \varphi = \dim \text{im } \varphi$  ■

### 【例 8.1.4】迹映射像核维数

$\text{tr}: F^{n \times n} \rightarrow F, (x_{ij})_{n \times n} \mapsto x_{11} + x_{22} + \cdots + x_{nn}$

$\text{im tr} = F$

$\dim \ker \text{tr} = \dim F^{n \times n} - \dim \text{im tr} = n^2 - 1$

### 【例 8.1.5】子空间维数公式证明

重新证明维数公式:

设  $V$  是有限维线性空间,  $V_1, V_2 \subset V$  是子空间

则  $\dim(V_1 + V_2) + \dim(V_1 \cap V_2) = \dim V_1 + \dim V_2$

证: 由推论 8.2,  $V_1/V_1 \cap V_2 \simeq (V_1 + V_2)/V_2$

由定理 8.2,  $\dim V_1/V_1 \cap V_2 = \dim(V_1 + V_2)/V_2$

由命题 5.1,  $\dim V_1 - \dim(V_1 \cap V_2) = \dim(V_1 + V_2) - \dim V_2$  ■

## § 1-8 节小结

设 $V$ 是域 $F$ 上的线性空间

$$\text{线性空间 } V \begin{cases} \text{坐标空间 } F^n (\text{如果 } \dim V = n, V \simeq F^n) \\ \text{矩阵空间 } F^{m \times n} \\ \text{多项式空间 } F[x], F_n[x] \\ \text{函数空间 } \text{Func}(S, F), \text{Map}(S, V), \text{Hom}(V, W) \\ \text{扩域 } \mathbb{C} \text{ 是 } \mathbb{R} \text{ 上和 } \mathbb{Q} \text{ 上的线性空间} \end{cases}$$

子空间, 商空间, 直和分解

维数: 设  $\dim V < \infty, V_1, V_2$  是  $V$  的子空间

关于子空间的维数公式

$$\dim(V_1 + V_2) + \dim(V_1 \cap V_2) = \dim V_1 + \dim V_2$$

关于商空间的维数公式

$$\dim V/U = \dim V - \dim U$$

关于直和分解的维数公式

$$V = U_1 \oplus \cdots \oplus U_k \Rightarrow \dim V = \dim U_1 + \cdots + \dim U_k$$

基底与坐标

$\dim V < \infty, \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基底

$$\vec{x} = \underbrace{(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)}_{\text{基底}} \underbrace{\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}}_{\text{坐标}}, \text{坐标关于基底是唯一的}$$

设  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $V$  的另一组基

$\exists!$  转换矩阵  $A \in GL_n(F)$ , 使得  $(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A$

$$\text{坐标变换 设 } \vec{x} = (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) \begin{pmatrix} x'_1 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix}, \text{ 则 } \begin{pmatrix} x'_1 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix} = A^{-1} \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

线性映射  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$

$\varphi$  的实例  $\begin{cases} \text{零映射, 恒同映射} \\ \text{商映射, 关于直和分解的投影} \\ \text{加法, 数乘, 复合} \end{cases}$

$\varphi$  的分解:  $\varphi = \text{线性单射} \circ \text{线性满射}$

$\varphi$  的维数公式 设  $\dim V < \infty$

$$\dim \ker \varphi + \dim \operatorname{im} \varphi = \dim V$$

$\varphi$  是单射  $\xLeftrightarrow[\text{无穷维也成立}]{\text{}} \ker \varphi = \{\vec{0}\} \Leftrightarrow \dim \operatorname{im} \varphi = \dim V$

当  $\dim W < \infty$

$\varphi$  是满射  $\Leftrightarrow \dim \operatorname{im} \varphi = W \Leftrightarrow \dim V - \dim \ker \varphi = \dim W$

## § 9 对偶空间

本节中  $V$  是域  $F$  上有限维向量空间

**【定义 9.1.1】** 对偶空间

$\text{Hom}(V, F)$  称为  $V$  的对偶空间, 记为  $V^*$

### § 9.1 基底的对偶

**【定理 9.1】** 对偶基等量唯一性

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组基,

则  $V^*$  有唯一的一组基  $e_1^*, \dots, e_n^*$  满足

$$e_i^*(\vec{e}_j) = \delta_{ij}, \quad i, j \in \{1, \dots, n\}$$

特别地,  $\dim V^* = \dim V$

称  $e_1^*, \dots, e_n^*$  为  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  的对偶基

证: 由定理 8.1,  $\forall i \in \{1, \dots, n\}, \exists! e_i^* \in V^*$

使得  $e_i^*(\vec{e}_j) = \delta_{ij}, \quad j = 1, \dots, n$

只需验证  $e_1^*, \dots, e_n^*$  是  $V^*$  的基

设  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in F$  使得  $\alpha_1 e_1^* + \dots + \alpha_n e_n^* = 0^*$

其中  $0^*: V \rightarrow F, \quad \vec{v} \mapsto 0$ , 即  $V^*$  中的零元素

则  $\forall j \in \{1, \dots, n\}$

$$0 = 0^*(\vec{e}_j) = \left( \sum_{i=1}^n \alpha_i \vec{e}_i \right) (\vec{e}_j) = \sum_{i=1}^n \alpha_i e_i^*(\vec{e}_j) = \sum_{i=1}^n \alpha_i \delta_{ij} = \alpha_j$$

于是  $e_1^*, \dots, e_n^*$  线性无关

设  $f \in V^*, \beta_i = f(\vec{e}_i), i = 1, \dots, n,$  令  $g = \sum_{i=1}^n \beta_i e_i^*,$

$$\forall j \in \{1, \dots, n\}, g(\vec{e}_j) = \sum_{i=1}^n \beta_i e_i^*(\vec{e}_j) = \sum_{i=1}^n \beta_i \delta_{ij} = \beta_j = f(\vec{e}_j)$$

由定理 8.1 可知  $f = g$

于是  $V^* = \langle e_1^*, \dots, e_n^* \rangle$ , 即  $e_1^*, \dots, e_n^*$  是  $V^*$  的一组基

$e_1^*, \dots, e_n^*$  的唯一性由定理 8.1 中的唯一性直接给出。 ■

### 【例 9.1.1】坐标空间的对偶基

$$V = F^n, \vec{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \dots, \vec{e}_n = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{令 } X_i: F^n \rightarrow F, \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto x_i, \quad i = 1, \dots, n$$

可直接验证  $X_i \in V^*$  且  $X_i(\vec{e}_j) = \delta_{ij}$

于是  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  的对偶基是  $X_1, \dots, X_n$

### 【例 9.1.2】多项式取某项系数

$$V = F_n[x], \quad \text{基底 } 1, x, \dots, x^{n-1}$$

$$C_i: F_n[x] \rightarrow F, \quad P = \sum_{k=0}^{n-1} p_k x^k \mapsto p_i$$

可直接验证  $C_i \in V^*$  且  $C_i(x^j) = \delta_{ij}$

$$i, j \in \{0, 1, \dots, n-1\}$$

$$\text{设 } D_i: F_n[x] \rightarrow F_n[x], \quad P \mapsto \frac{1}{i!} \frac{d^i p}{dx^i}, \quad i = 0, 1, \dots, n-1$$

$$\varphi_0: F_n[x] \rightarrow F, \quad P \mapsto p(0)$$

$$\text{下证 } C_i = \varphi_0 \circ D_i$$

$$\text{由定理 8.1, 只要验证 } \varphi_0 \circ D_i(x^j) = \delta_{ij}, \quad i, j \in \{0, 1, \dots, n-1\}$$

$$\text{当 } j < i, D_i(x^j) = 0 \Rightarrow \varphi_0 \circ D_i(x^j) = 0$$

$$\text{当 } j = i, D_i(x^j) = 1 \Rightarrow \varphi_0 \circ D_i(x^j) = 1$$

$$\text{当 } j > i, D_i(x^j) = j(j-1) \cdots (j-i+1)x^{j-i} \Rightarrow \varphi_0 \circ D_i(x^j) = 0$$

$$\text{于是 } C_i = \varphi_0 \circ D_i$$

$$\text{设 } p = (x-1)(x^2+2) \in F_4[x], \text{ 求 } p \text{ 中关于 } x \text{ 的系数。}$$

$$\text{方法 1: } C_1(p) = C_1(x^3 - x^2 + 2x - 2) = 2$$

$$\text{方法 2: } \varphi_0 \circ D_1(p) = \varphi_0((x^2+2) + 2x(x-1)) = 2$$

**【命题 9.1】** 任意基的对偶基的矩阵表示

$$\text{设 } \vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n \text{ 是 } F^n \text{ 的一组基, 令 } A = (\vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n),$$

$$\text{则 } \vec{a}_1, \dots, \vec{a}_n \text{ 的对偶基是}$$

$$(a_1^*, \dots, a_n^*) = (X_1, \dots, X_n)(A^t)^{-1}$$

$$\text{证: 设 } A = (a_{ij})_{n \times n}, (a_1^*, \dots, a_n^*) = (X_1, \dots, X_n)B$$

$$\text{且 } B = (b_{kl})_{n \times n}, \text{ 则 } a_l^* = \sum_{k=1}^n b_{kl} X_k,$$

$$\delta_{lj} = a_l^*(\vec{a}_j) = \sum_{k=1}^n b_{kl} X_k(\vec{a}_j) = \sum_{k=1}^n b_{kl} a_{kj}, \quad l, j \in \{1, \dots, n\}$$

$$\text{即 } B^t A = E \Rightarrow A^t B = E \Rightarrow B = (A^t)^{-1} \quad \blacksquare$$

【例 9.1.3】求三个向量的对偶基例

在  $F^3$  中求  $\vec{a}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{a}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{a}_3 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$  的对偶基  $a_1^*, a_2^*, a_3^*$

并求  $a_1^* \begin{pmatrix} 4 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$

解:  $A = (\vec{a}_1, \vec{a}_2, \vec{a}_3) = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 2 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}, A^t = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & -1 \end{pmatrix}$

$$\left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & -1 & 0 & 0 & 1 \end{array} \right) \rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & -2 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -3 & -2 & 0 & 1 \end{array} \right)$$

$$\rightarrow \left( \begin{array}{ccc|ccc} 1 & 0 & 0 & \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} \\ 0 & 1 & 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \frac{2}{3} & 0 & -\frac{1}{3} \end{array} \right)$$

$$(a_1^*, a_2^*, a_3^*) = (X_1, X_2, X_3) \begin{pmatrix} \frac{1}{3} & 0 & -\frac{1}{3} \\ 0 & 1 & 0 \\ \frac{2}{3} & 0 & -\frac{1}{3} \end{pmatrix}$$

$$a_1^* = \frac{1}{3}X_1 + \frac{2}{3}X_3, \quad a_2^* = X_2, \quad a_3^* = \frac{1}{3}X_1 - \frac{1}{3}X_3$$

$$a_1^* \begin{pmatrix} 4 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{1}{3}X_1 \begin{pmatrix} 4 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} + \frac{2}{3}X_3 \begin{pmatrix} 4 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix} = \frac{4}{3} + \frac{2}{3} = 2$$

## § 9.2 线性关系的对偶描述

### 【引理 9.1】零向量的对偶性质

设  $\vec{v} \in V$ , 则以下断言等价

$$(i) \vec{v} = \vec{0}$$

$$(ii) \forall f \in V^*, f(\vec{v}) = 0$$

$$(iii) \text{ 设 } e_1^*, \dots, e_n^* \text{ 是 } V^* \text{ 的一组基, } e_1^*(\vec{v}) = \dots = e_n^*(\vec{v}) = 0$$

证:  $(i) \Rightarrow (ii) \Rightarrow (iii)$  显然

$$(iii) \Rightarrow (i) \text{ 假设 } \vec{v} \neq 0, \text{ 则由 } \vec{v} \text{ 可扩充 } V \text{ 的一组基 } \vec{v} = \vec{v}_1, \vec{v}_2, \dots, \vec{v}_n$$

设  $v_1^*, v_2^*, \dots, v_n^*$  是其对偶基, 且

$$v_1^* = \alpha_1 e_1^* + \alpha_2 e_2^* + \dots + \alpha_n e_n^*$$

$$\text{则 } 1 = v_1^*(\vec{v}) = \alpha_1 e_1^*(\vec{v}) + \alpha_2 e_2^*(\vec{v}) + \dots + \alpha_n e_n^*(\vec{v}) = 0, \text{ 矛盾} \quad \blacksquare$$

### 【推论 9.1】相等向量的对偶性质

设  $\vec{u}, \vec{v} \in V$ , 则下列断言等价

$$(i) \vec{u} = \vec{v}$$

$$(ii) \forall f \in V^*, f(\vec{u}) = f(\vec{v})$$

$$(iii) \text{ 设 } e_1^*, \dots, e_n^* \text{ 是 } V^* \text{ 的一组基, 使得 } e_i^*(\vec{u}) = e_i^*(\vec{v}), \quad i = 1, \dots, n$$

$$\text{证: } \because \vec{u} = \vec{v} \Leftrightarrow \vec{u} - \vec{v} = 0$$

$\therefore$  推论 9.1 可由引理 9.1 直接得出。  $\blacksquare$



**【引理 9.2】** 向量对偶矩阵求对偶的作用

设  $f_1, \dots, f_m \in V^*, \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \in V$ ,

$$A = (f_i(\vec{v}_j))_{m \times k}, \vec{v} = \alpha_1 \vec{v}_1 + \dots + \alpha_k \vec{v}_k, \quad \alpha_1, \dots, \alpha_k \in F$$

$$\text{则 } \begin{pmatrix} f_1(\vec{v}) \\ \vdots \\ f_m(\vec{v}) \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{pmatrix}$$

证:  $\forall i \in \{1, \dots, m\}$

$$\begin{aligned} \vec{A}_i \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{pmatrix} &= (f_i(\vec{v}_1), \dots, f_i(\vec{v}_k)) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{pmatrix} \\ &= \alpha_1 f_i(\vec{x}_1) + \dots + \alpha_k f_i(\vec{x}_k) \\ &= f_i(\alpha_1 \vec{x}_1 + \dots + \alpha_k \vec{x}_k) \\ &= f_i(\vec{x}) \quad \blacksquare \end{aligned}$$

**【引理 9.3】** 向量对偶矩阵判断线性相关性

设  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \in V$ , 则下列断言等价

(i)  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k$  线性相关

(ii)  $\forall f_1, \dots, f_k \in V^*$ , 矩阵  $(f_i(\vec{v}_j))_{k \times k}$  不满秩

(iii) 设  $e_1^*, \dots, e_n^*$  是  $V^*$  的一组基, 矩阵  $(e_i^*(\vec{v}_j))_{n \times k}$  的秩小于  $k$

证: (i)  $\Rightarrow$  (ii) 令  $B = (f_i(\vec{v}_j))_{k \times k}$

$\because \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k$  线性相关

$\therefore \exists \alpha_1, \dots, \alpha_k \in F$  不全为零, 使得  $\alpha_1 \vec{v}_1 + \dots + \alpha_k \vec{v}_k = \vec{0}$

$$\text{由引理 9.2, } \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f_1(\vec{0}) \\ \vdots \\ f_k(\vec{0}) \end{pmatrix} = B \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_k \end{pmatrix} \Rightarrow \text{rank } B < k$$

(ii)  $\Rightarrow$  (iii) 设  $B = (e_i^*(\vec{v}_j))_{n \times k}$

由(ii)可知  $B$  的任何  $k \times k$  阶行列式都为零, 于是  $\text{rank } B < k$

(iii)  $\Rightarrow$  (i)  $\because \text{rank } B < k$

$\therefore \exists \beta_1, \dots, \beta_k \in F$  不全为零, 使得  $B \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_k \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$

由引理 9.2,  $e_i^*(\beta_1 \vec{v}_1 + \dots + \beta_k \vec{v}_k) = \vec{0}, i = 1, 2, \dots, n$

由引理 9.1,  $\beta_1 \vec{v}_1 + \dots + \beta_k \vec{v}_k = \vec{0}$

$\Rightarrow \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k$  线性相关 ■

### 【推论 9.2】向量对偶矩阵判定基

设  $\dim V = n, \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n \in V$ ,

则  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  是  $V$  的基  $\Leftrightarrow$  矩阵  $(e_i^*(\vec{v}_j))_{n \times n}$  满秩

其中  $e_1^*, \dots, e_n^*$  是  $V^*$  的一组基

证: 在引理 9.3 中取  $k = n$ , 再用 (i) 和 (iii) 的等价性。

### 【定理 9.2】向量对偶基矩阵求生成空间维数

设  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \in V, e_1^*, \dots, e_n^* \in V^*$  是  $V^*$  的一组基

令  $A = (e_i^*(\vec{v}_j))_{n \times k}$ , 则  $\dim \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \rangle = \text{rank } A$

证: 设  $r = \text{rank } A$ , 不妨设  $\overline{A^{(1)}}, \dots, \overline{A^{(r)}}$  线性无关

令  $B = (\overline{A^{(1)}}, \dots, \overline{A^{(r)}})_{n \times k}, \because \text{rank } B = r \therefore \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_r$  线性无关

[引理 9.3, (i)  $\Leftrightarrow$  (iii)]

$\forall m \in \{r+1, \dots, k\}$ , 令  $B_m = (\overline{A^{(1)}}, \dots, \overline{A^{(r)}}, \overline{A^{(m)}})$

则  $\text{rank } B_m = r < r+1$ , 于是  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_r, \vec{v}_m$  线性相关

$\Rightarrow \vec{v}_m \in \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_r \rangle \Rightarrow \dim \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_r \rangle = r$  ■

【例 9.2.1】 $n$  个  $n-2$  次多项式  $n$  个点值矩阵退化

设  $P_1, P_2, \dots, P_n \in F_{n-1}[x], \alpha_1, \dots, \alpha_n \in F,$

则  $\det \left( P_i(\alpha_j) \right)_{\substack{i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, n}} = 0$

证:  $f_{\alpha_i}: F_{n-1}[x] \rightarrow F, \quad P(x) \mapsto P(\alpha_i)$

可直接验证  $f_{\alpha_i} \in F_{n-1}[x]^*$

$\because \dim F_{n-1}[x] = n-1 \quad \therefore P_1, \dots, P_n$  线性相关

$\Rightarrow \det \left( P_i(\alpha_j) \right)_{\substack{i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, n}} = 0 \quad [\text{引理 9.3, (i)} \Leftrightarrow \text{(iii)}]$

## § 9.3 自然同构

### 【定义 9.3.1】重对偶

设  $\vec{v} \in V$ , 定义  $\varepsilon_{\vec{v}}: V^* \rightarrow F$ ,  $f \mapsto f(\vec{v})$

$\forall \alpha, \beta \in F, \quad f, g \in V^*$

$$\begin{aligned}\varepsilon_{\vec{v}}(\alpha f + \beta g) &= (\alpha f + \beta g)(\vec{v}) = \alpha f(\vec{v}) + \beta g(\vec{v}) \\ &= \alpha \varepsilon_{\vec{v}}(f) + \beta \varepsilon_{\vec{v}}(g)\end{aligned}$$

于是  $\varepsilon_{\vec{v}}$  是从  $V^*$  到  $F$  的线性函数, 即  $\varepsilon_{\vec{v}} \in V^{**}$

注: 上述验证并未用到  $f, g$  是线性函数, 事实上, 令  $s \in S$

$\varepsilon_s: \text{Func}(S, F) \rightarrow F, \quad f \mapsto f(s)$  是线性函数。

### 【定理 9.3】重对偶空间同构原空间

$\varphi: V \rightarrow V^{**}, \quad \vec{v} \mapsto \varepsilon_{\vec{v}}$  是线性同构。

证: 由  $\varepsilon_{\vec{v}}$  的定义,  $\varphi$  是良定义的

$\forall \alpha, \beta \in F, \quad \vec{u}, \vec{v} \in V,$

$$\varphi(\alpha \vec{u} + \beta \vec{v}) = \varepsilon_{\alpha \vec{u} + \beta \vec{v}}$$

$$\forall f \in V^*, \quad \varepsilon_{\alpha \vec{u} + \beta \vec{v}}(f) = f(\alpha \vec{u} + \beta \vec{v})$$

$$\because f \text{ 线性} \therefore \varepsilon_{\alpha \vec{u} + \beta \vec{v}}(f) = \alpha f(\vec{u}) + \beta f(\vec{v}) = \alpha \varepsilon_{\vec{u}}(f) + \beta \varepsilon_{\vec{v}}(f)$$

$$\Rightarrow \varepsilon_{\alpha \vec{u} + \beta \vec{v}} = \alpha \varepsilon_{\vec{u}} + \beta \varepsilon_{\vec{v}}$$

$$\Rightarrow \varphi(\alpha \vec{u} + \beta \vec{v}) = \alpha \varphi(\vec{u}) + \beta \varphi(\vec{v})$$

由定理 5.1, 要证  $\varphi$  是单射, 只要证  $\varphi(\vec{v}) = 0^{**} \Rightarrow \vec{v} = \vec{0}$

[其中  $0^{**}$  是  $V^{**}$  中的零元]

设  $e_1^*, \dots, e_n^*$  是  $V^*$  的一组基

$$0 = 0^{**}(e_i^*) = \varepsilon_{\vec{v}}(e_i^*) = e_i^*(\vec{v}), \quad i = 1, \dots, n$$

由引理 9.1,  $\vec{v} = \vec{0}$ .

$\therefore \varphi$  是单射

由线性映射维数公式  $\dim \operatorname{im} \varphi = \dim V$

由定理 9.1  $\dim \operatorname{im} \varphi = \dim V^{**} \Rightarrow \operatorname{im} \varphi = V^{**}$

即  $\varphi$  是满射, 于是  $\varphi$  是线性同构。 ■

注:  $\varphi$  的定义域基底选取无关, 因而  $\varphi$  是自然同构

即  $V$  与  $V^{**}$  自然同构。

### 【推论 9.3】与对偶基正交原基唯一存在性

设  $e_1^*, \dots, e_n^*$  是  $V^*$  的基,

则  $\exists!$  基底  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n \in V$ , 使得  $e_i^*(\vec{e}_j) = \delta_{ij}$ ,  $i, j \in \{1, \dots, n\}$

证: 由定理 9.1,  $\exists!$  基底  $e_1^{**}, \dots, e_n^{**}$ , 使得  $e_j^{**}(e_i^*) = \delta_{ij}$

又  $\forall j \in \{1, \dots, n\}$ ,  $\exists! \vec{e}_j \in V$ , 使得  $e_j^{**} = \varepsilon_{\vec{e}_j}$

$$e_j^{**}(e_i^*) = \varepsilon_{\vec{e}_j}(e_i^*) = e_i^*(\vec{e}_j) = \delta_{ij}$$

$\therefore \varphi$  是线性同构  $\therefore \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  线性无关 于是  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基。 ■

### 【推论 9.4】基对偶矩阵测对偶生成空间维数

设  $f_1, \dots, f_k \in V^*$ ,  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基, 则

$$\dim \langle f_1, \dots, f_k \rangle = \operatorname{rank} \left( f_j(\vec{e}_i) \right)_{\substack{i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, k}}$$

证:  $\because \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基,  $\therefore \varepsilon_{\vec{e}_1}, \dots, \varepsilon_{\vec{e}_n}$  是  $V^{**}$  的基

由定理 9.2

$$\dim \langle f_1, \dots, f_k \rangle = \operatorname{rank} \left( \varepsilon_{\vec{e}_i}(f_j) \right)_{n \times k} = \operatorname{rank} \left( f_j(\vec{e}_i) \right)_{\substack{i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, k}}$$

## § 9.4 子空间的对偶

## 【定义 9.4.1】零化子空间

设  $U \subset V$  是子空间, 令  $U^\circ = \{f \in V^* | \forall u \in U, f(\vec{u}) = 0\}$

称  $U^\circ$  是  $U$  的零化(子空间)

验证:  $U^\circ$  是  $V^*$  的子空间.

$$\forall \alpha, \beta \in F, \quad f, g \in U^\circ, \quad \forall \vec{u} \in U$$

$$\alpha f + \beta g(\vec{u}) = \alpha f(\vec{u}) + \beta g(\vec{u}) = 0 \quad \blacksquare$$

## 【例 9.4.1】三维零化子空间例

$$\text{设 } V = F^3, \vec{u}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \vec{u}_2 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, U = \langle \vec{u}_1, \vec{u}_2 \rangle$$

计算  $U^\circ$  的一组基。

$$\text{解: 设 } f = \alpha_1 X_1 + \alpha_2 X_2 + \alpha_3 X_3$$

$$\text{则 } f \in U^\circ \Leftrightarrow f(\vec{v}_1) = f(\vec{v}_2) = 0$$

$$\begin{cases} \alpha_1 + \alpha_2 = 0 \\ \alpha_1 + \alpha_3 = 0 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} \alpha_1 = t \\ \alpha_2 = -t \\ \alpha_3 = -t \end{cases} \quad t \in F$$

$$\text{于是 } U^\circ = \langle X_1 - X_2 - X_3 \rangle$$

## 【定义 9.4.2】解空间

设  $W \subset V^*$  是子空间, 定义  $W^\circ = \{\vec{v} \in V | \forall f \in W, f(\vec{v}) = 0\}$

称  $W^\circ$  是  $W$  的解空间(本质是零化子)

验证:  $W^\circ$  是  $V$  中的子空间

设  $\alpha, \beta \in F$ ,  $\vec{u}, \vec{v} \in V$ ,  $f \in W$

$$f(\alpha\vec{u} + \beta\vec{v}) = \alpha f(\vec{u}) + \beta f(\vec{v}) = 0 \Rightarrow \alpha\vec{u} + \beta\vec{v} \in W^\circ \quad \blacksquare$$

注：需要  $f$  是线性函数

### 【例 9.4.2】三维解空间例

$W = \langle X_1 - X_2 - X_3 \rangle \in (F^3)^*$ , 求  $W^\circ$  的一组基

设  $\vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \in F^3$  则

$$\vec{x} \in W^\circ \Leftrightarrow x_1 - x_2 - x_3 = 0 \Leftrightarrow W^\circ = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$$

### 【例 9.4.3】零化子空间及解空间简单性质

$$\{\vec{0}\}^\circ = V^* \text{ (显然)}, \quad \{0^*\}^\circ = V \text{ (显然)}$$

$$V^\circ = \{0^*\} \quad (V^*)^\circ = \{\vec{0}\} \text{ [引理 9.1]}$$

### 【例 9.4.4】零化子空间反包含关系

设  $U_1 \subset U_2 \subset V$  是子空间,  $W_1 \subset W_2 \subset V^*$  是子空间

则  $U_1^\circ \supset U_2^\circ$ ,  $W_1^\circ \supset W_2^\circ$  (*inclusion-reversing*)

证:  $f \in U_2^\circ \Rightarrow \forall \vec{v} \in U_2, f(\vec{v}) = 0$

$\because U_1 \subset U_2 \quad \therefore \forall \vec{v} \in U_1, f(\vec{v}) = 0$

$\Rightarrow f \in U_1^\circ \Rightarrow U_2^\circ \subset U_1^\circ$

同理  $W_1^\circ \supset W_2^\circ \quad \blacksquare$

**【定理 9.4】 零化子维数公式**

(i) 设  $U$  是  $V$  的子空间, 则  $\dim U + \dim U^\circ = \dim V$

(ii) 设  $W$  是  $V^*$  的子空间, 则  $\dim W + \dim W^\circ = \dim V$

下证明(ii), (i)可类似证

设  $e_1^*, \dots, e_d^*$  是  $W$  的一组基,

把它扩充为  $V^*$  的一组基  $e_1^*, \dots, e_d^*, e_{d+1}^*, \dots, e_n^*$

由推论 9.3,  $\exists \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n \in V$  是基底

且  $e_i^*(\vec{e}_j) = \delta_{ij}, \quad i, j \in \{1, \dots, n\}$

于是  $\vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n \in W^\circ$

$[\because \forall e_i \in \{1, \dots, d\}, j \in \{d+1, \dots, n\}, e_i^*(\vec{e}_j) = 0]$

设  $\vec{w} \in W^\circ$ , 则  $\exists \beta_1, \dots, \beta_n \in F$  使得

$$\vec{w} = \beta_1 \vec{e}_1 + \dots + \beta_d \vec{e}_d + \beta_{d+1} \vec{e}_{d+1} + \dots + \beta_n \vec{e}_n$$

设  $i \in \{1, \dots, d\}$

$$0 = e_i^*(\vec{w}) = \beta_i \Rightarrow \vec{w} \in \langle \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n \rangle$$

$$\Rightarrow W^\circ = \langle \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n \rangle \Rightarrow \dim W^\circ = n - d \quad \blacksquare$$

**【定理 9.5】 重零化子为自身**

(i) 设  $U \subset V$  是子空间, 则  $(U^\circ)^\circ = U$

(ii) 设  $W \subset V^*$  是子空间, 则  $(W^\circ)^\circ = W$

证: (i)  $\forall \vec{u} \in U, f \in U^\circ, f(\vec{u}) = 0$

$$\Rightarrow U \subset (U^\circ)^\circ$$

由定理 9.4,  $\dim U + \dim U^\circ = \dim V = \dim U^\circ + \dim (U^\circ)^\circ$

$$\Rightarrow \dim U = \dim (U^\circ)^\circ \Rightarrow U = (U^\circ)^\circ$$

(ii) 类似  $\blacksquare$



**【命题 9.2】** 零化与交和反复合运算

(i) 设  $U_1, U_2 \subset V$  是子空间

$$\text{则 } (U_1 + U_2)^\circ = U_1^\circ \cap U_2^\circ, \quad (U_1 \cap U_2)^\circ = U_1^\circ + U_2^\circ$$

(ii) 设  $W_1, W_2 \subset V^*$  是子空间

$$\text{则 } (W_1 + W_2)^\circ = W_1^\circ \cap W_2^\circ, \quad (W_1 \cap W_2)^\circ = W_1^\circ + W_2^\circ$$

**【命题 9.3】** 零化子直和分解对偶一致性

(i) 设  $V = U_1 \oplus U_2$  是直和分解

$$\text{则 } V^* = U_1^\circ \oplus U_2^\circ$$

(ii) 设  $V^* = W_1 \oplus W_2$  是直和分解

$$\text{则 } V = W_1^\circ \oplus W_2^\circ$$

证明略

**【例 9.4.5】** 迹零空间仅是单位阵的不变空间

① 设  $M_{ij} \in M_n(F)$ , 其中  $i$  行  $j$  列处元素是 1, 其他元素是 0,

$$i, j \in \{1, \dots, n\}$$

$$\text{设 } A \in M_n(F), A = (a_{ij})_{n \times n}$$

$$\text{则 } A = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} M_{ij}$$

$$\text{② } M_{ij}A = \begin{pmatrix} 0_{1 \times n} \\ \vdots \\ 0_{1 \times n} \\ \overrightarrow{A_j} \\ 0_{1 \times n} \\ \vdots \\ 0_{1 \times n} \end{pmatrix} \quad [\text{第 } i \text{ 行}]$$

$$AM_{ij} = \begin{pmatrix} \vec{0}, \dots, \vec{0}, \vec{A}^{(i)}_{[第j列]}, \vec{0}, \dots, \vec{0} \end{pmatrix} \quad [\text{自己验证}]$$

$$\textcircled{3} \operatorname{tr}(M_{ij}A) = a_{ij} \quad \operatorname{tr}(AM_{ij}) = a_{ji}$$

由②直接可得

$$\textcircled{4} \text{ 设 } U = \{B \in M_n(F) \mid \operatorname{tr} B = 0\}$$

则  $U$  是  $M_n(F)$  的  $n^2 - 1$  维空间  $[\text{已证}]$

$$\textcircled{5} \text{ 设 } A \in M_n(F), \text{ 使得 } \forall B \in U, AB \in U$$

证明:  $A = \lambda E$ , 其中  $\lambda \in F$

法 1

$$\text{ 设 } f_A: M_n(F) \rightarrow F, \quad x \mapsto \operatorname{tr} AX$$

$$\text{ 则 } f_A \in M_n(F)^*$$

$$\forall B \in U, f_A(B) = \operatorname{tr} AB = 0, \text{ 于是 } f_A \in U^\circ$$

由定理 9.4 和④,  $\dim U^\circ = 1$ , 而  $f_E \in U^\circ$  且  $f_E \neq 0^*$

于是  $\exists \lambda \in F$  使得  $f_A = \lambda f_E$ ,

$$f_A(M_{ij}) = \operatorname{tr} AM_{ij} = a_{ji}, \quad \lambda f_E(M_{ij}) = \lambda \operatorname{tr}(M_{ij}) = \lambda \delta_{ij}$$

$$\Rightarrow a_{ij} = \lambda \delta_{ij}, \quad i, j \in \{1, \dots, n\}$$

$$\Rightarrow A = \lambda E \quad \blacksquare$$

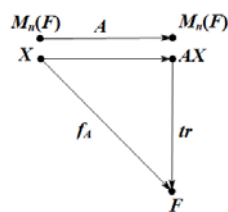
法 2

$$\text{ 设 } X = (x_{ij})_{n \times n} \in M_n(F)$$

$$\text{ 则 } X \in U \Leftrightarrow x_{11} + \dots + x_{nn} = 0$$

即  $U$  是  $x_{11} + \dots + x_{nn} = 0$  的解空间

$$\text{ 设 } A = (a_{ij})_{n \times n}, \text{ 则 } AX = \left( \sum_{k=1}^n a_{ik} x_{kj} \right)_{\substack{i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, n}}$$



$$\operatorname{tr} AX = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ik} x_{ki}$$

$$\operatorname{tr} AX = 0 \Leftrightarrow \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ik} x_{ki} = 0$$

设  $A$  满足  $\forall x \in U, \operatorname{tr} AX = 0$

$$\text{于是方程组} \begin{cases} x_{11} + \cdots + x_{nn} = 0 \\ \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ik} x_{ki} = 0 \end{cases}$$

其解空间为  $U$  且  $\dim U = n^2 - 1$ , 于是该方程组系数矩阵  $C$  的秩为 1

从而  $\exists \lambda \in F$  使得  $\vec{C}_2 = \lambda \vec{C}_1 \Rightarrow a_{ij} = 0, i \neq j, a_{ij} = \lambda, i = 1, \dots, n$

即  $A = \lambda E$  ■

#### 【例 9.4.6】函数的微分

设  $f: \mathbb{R}^n \Rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\vec{x}_0 \in \mathbb{R}^n$ ,  $f$  在  $\vec{x}_0$  点可微

如果  $\exists L \in (\mathbb{R}^n)^*$  使得

$$[*] \lim_{|\vec{v}| \rightarrow 0} \frac{f(\vec{x}_0 + \vec{v}) - f(\vec{x}_0) - L(\vec{v})}{|\vec{v}|} = 0$$

如果  $[*]$  成立, 且  $\vec{w} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\vec{0}\}, |\vec{w}| = 1$

$f$  沿  $\vec{w}$  的方向导数是  $L(\vec{w})$ ,

$$\text{验证: } \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(\vec{x}_0 + t\vec{w}) - f(\vec{x}_0) - L(t\vec{w})}{t} = 0$$

$$\Rightarrow \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f(\vec{x}_0 + t\vec{w}) - f(\vec{x}_0)}{t} = L(\vec{w})$$

$L$  在标准基  $\vec{e}_1^*, \dots, \vec{e}_n^*$  的对偶基  $e_1^*, \dots, e_n^*$  下的坐标是

$$L = \sum_{i=1}^n \frac{\partial f_i}{\partial x_i}(\vec{x}_0) e_i^* \quad \text{称为 } f \text{ 在 } \vec{x}_0 \text{ 处的微分.}$$

## § 10 双线性型

### § 10.1 什么是双线性函数

#### 【回忆】线性函数

线性函数：给定  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in F$ ,

$$\begin{aligned} f: F^n \rightarrow F, \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} &\mapsto \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n = (x_1, \dots, x_n) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \\ &= (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \end{aligned}$$

抽象：设  $V$  是  $F$  上的  $n$  维线性空间， $f: V \rightarrow F$  是线性函数

如果  $\forall \alpha, \beta \in F, \vec{x}, \vec{y} \in V, f(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) = \alpha f(\vec{x}) + \beta f(\vec{y})$

对偶： $f \in V^*$

双线性函数：给定  $\alpha_{ij} \in F, \quad i, j \in \{1, \dots, n\}$

$$f: F^n \times F^n \rightarrow F, \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \mapsto \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_{ij} x_i y_j$$

$$\text{令 } \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \vec{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_{ij} x_i y_j = (x_1, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

其中  $A = (\alpha_{ij})_{\substack{i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, n}} \in M_n(F)$  [通过矩阵乘法可直接验证]

当  $\vec{y}$  取  $F^n$  中某个向量  $\vec{v}$ , 让  $\vec{x}$  变化时， $f(\vec{x}, \vec{v})$  是关于  $\vec{x}$  的线性函数

同样  $f(\vec{x}, \vec{y})$  是关于  $\vec{y}$  的线性函数

$$\text{设 } q(\vec{x}) = f(\vec{x}, \vec{x}) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \alpha_{ij} x_i x_j$$

$q$  是从  $V$  到  $F$  的齐二次函数，它不是线性的。

**【例 10.1.1】 线性函数举例**

$f: \mathbb{R} \times \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, \quad (x, y) \mapsto xy$  是双线性的

$q: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}, \quad x \mapsto x^2$  不是线性的

本章余下的内容：双线性函数，二次函数

核心工具：矩阵的合同

## § 10.2 双线性型的定义和性质

设  $V$  是  $F$  上的线性空间

### 【定义 10.2.1】双线性型

$f: V \times V \rightarrow F$  称为  $V$  上的双线性型,

如果  $\forall \alpha, \beta \in F, \vec{x}, \vec{y}, \vec{z} \in V$ , 满足

$$f(\alpha\vec{x} + \beta\vec{z}, \vec{y}) = \alpha f(\vec{x}, \vec{y}) + \beta f(\vec{z}, \vec{y})$$

$$f(\vec{x}, \alpha\vec{y} + \beta\vec{z}) = \alpha f(\vec{x}, \vec{y}) + \beta f(\vec{x}, \vec{z})$$

### 【例 10.2.1】双线性型基本性质

设  $f$  是  $V$  上的双线性型

$$(i) \text{ 证明: } \forall \vec{x} \in V, f(\vec{0}, \vec{x}) = f(\vec{x}, \vec{0}) = 0$$

$$(ii) \text{ 设 } \alpha, \beta \in F, \vec{u}, \vec{v}, \vec{x}, \vec{y} \in V, \text{ 展开 } f(\alpha\vec{x}, \beta\vec{y}) \text{ 和 } f(\vec{u} + \vec{v}, \vec{x} + \vec{y})$$

$$\text{解: } (i) f(\vec{0}, \vec{x}) = f(\vec{0} + \vec{0}, \vec{x}) = f(\vec{0}, \vec{x}) + f(\vec{0}, \vec{x}) \Rightarrow f(\vec{0}, \vec{x}) = 0$$

$$\text{同理 } f(\vec{x}, \vec{0}) = 0$$

$$(ii) f(\alpha\vec{x} + \beta\vec{y}) = \alpha f(\vec{x}, \beta\vec{y}) = \alpha\beta f(\vec{x}, \vec{y})$$

$$f(\vec{u} + \vec{v}, \vec{x} + \vec{y}) = f(\vec{u}, \vec{x} + \vec{y}) + f(\vec{v}, \vec{x} + \vec{y})$$

$$= f(\vec{u}, \vec{x}) + f(\vec{u}, \vec{y}) + f(\vec{v}, \vec{x}) + f(\vec{v}, \vec{y})$$

### 【例 10.2.2】乘积双线性型

设  $l_1, l_2 \in V^*$ , 则

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = l_1(\vec{x})l_2(\vec{y}) \text{ 是双线性型}$$

任取  $\vec{v} \in V, l_1(\vec{v}) \in F, f(\vec{v}, \vec{y}) = l_1(\vec{v})l_2(\vec{y})$  关于  $\vec{y}$  是线性的。

同理, 当  $\vec{y}$  取  $V$  的任一向量时  $f$  关于  $\vec{x}$  也是线性的。

## § 10.3 双线性型的矩阵表示

【定义 10.3.1】双线性型的矩阵

设  $V$  是有限维线性空间,  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组基,  $f$  是  $V$  上双线性型.

令  $\vec{x} = x_1\vec{e}_1 + \dots + x_n\vec{e}_n, \vec{y} = y_1\vec{e}_1 + \dots + y_n\vec{e}_n$

$$\begin{aligned} f(\vec{x}, \vec{y}) &= f\left(\sum_{i=1}^n x_i \vec{e}_i, \vec{y}\right) = \sum_{i=1}^n x_i f(\vec{e}_i, \vec{y}) = \sum_{i=1}^n x_i f\left(\vec{e}_i, \sum_{j=1}^n y_j \vec{e}_j\right) \\ &= \sum_{i=1}^n x_i \left(\sum_{j=1}^n y_j f(\vec{e}_i, \vec{e}_j)\right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n f(\vec{e}_i, \vec{e}_j) x_i y_j \end{aligned}$$

令  $A = (f(\vec{e}_i, \vec{e}_j))_{\substack{i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, n}}$  可直接验证  $f(\vec{x}, \vec{y}) = (x_1, \dots, x_n)A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

称  $A$  是  $f$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵

注 1: 设  $B \in M_n(F)$ , 使得  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, f(\vec{x}, \vec{y}) = (x_1, \dots, x_n)B \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

$$\text{则 } f(\vec{e}_i, \vec{e}_j) = (0, \dots, 0, 1[\text{第 } i \text{ 列}], 0, \dots, 0)B \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1[\text{第 } j \text{ 行}] \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = b_{ij}$$

$$\Rightarrow B = A$$

注 2: 设  $A \in M_n(F)$ ,  $\vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \vec{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \in F^n$

定义  $f: F^n \times F^n \rightarrow F, \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \mapsto (x_1, \dots, x_n)A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

则  $f$  是  $F^n$  上双线性型, 其在标准基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵是  $A$

**【例 10.3.1】双线性型的矩阵例**

设  $F^3$  中  $\vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, \vec{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}$ , 双线性型  $f(\vec{x}, \vec{y}) = x_1y_2 - x_2y_3$

求  $F$  在标准基下的矩阵  $A$

$$\text{解: } A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

**【定理 10.1】双线性型矩阵换基公式**

设  $V$  是  $F$  上有限维线性空间,  $f$  是  $V$  上的双线性型

$f$  在基底  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $A$ , 在基底  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下的矩阵为  $B$

设  $C$  是从  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  到  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  的转换矩阵, 则

$$B = C^t A C, \text{ 特别地 } \text{rank } B = \text{rank } A$$

证: 设  $\vec{x} = x_1\vec{e}_1 + \dots + x_n\vec{e}_n = x'_1\vec{\varepsilon}_1 + \dots + x'_n\vec{\varepsilon}_n$

$$\vec{y} = y_1\vec{e}_1 + \dots + y_n\vec{e}_n = y'_1\vec{\varepsilon}_1 + \dots + y'_n\vec{\varepsilon}_n$$

$$\text{由推论 7.1 } \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = C \begin{pmatrix} x'_1 \\ \vdots \\ x'_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = C \begin{pmatrix} y'_1 \\ \vdots \\ y'_n \end{pmatrix}$$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = (x_1, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}^t A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = (x'_1, \dots, x'_n) C^t A C \begin{pmatrix} y'_1 \\ \vdots \\ y'_n \end{pmatrix}$$

于是  $B = C^t A C \quad \because C \text{ 可逆} \quad \therefore \text{rank } B = \text{rank } A \quad \blacksquare$

**【定义 10.3.2】双线性型的秩**

设  $f$  是  $V$  上的双线性型, 矩阵  $A$  是  $f$  在  $V$  下某组基的矩阵

则  $A$  的秩也称为  $f$  的秩, 记为  $\text{rank } f$

如果  $\text{rank } f = \dim V$ , 则称  $f$  是非退化的。



**【例 10.3.2】双线性型秩为 0 或 1 的性质**

设  $f$  是  $V$  上的双线性型,

$$(i) \operatorname{rank} f = 0 \Leftrightarrow \forall \vec{x}, \vec{y} \in V, f(\vec{x}, \vec{y}) = 0$$

$$(ii) \operatorname{rank} f = 1 \Leftrightarrow \exists l_1, l_2 \in V^* \setminus \{0^*\} \text{ 使得 } f(\vec{x}, \vec{y}) = l_1(\vec{x})l_2(\vec{y})$$

证: 设  $V$  的一组基是  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ ,  $f$  在该基下的矩阵是  $A$

$$\vec{x}, \vec{y} \in V, \text{ 且 } \vec{x} = x_1\vec{e}_1 + \dots + x_n\vec{e}_n, \quad \vec{y} = y_1\vec{e}_1 + \dots + y_n\vec{e}_n$$

$$(i) \operatorname{rank} f = 0 \Leftrightarrow \operatorname{rank} A = 0 \Leftrightarrow A = O_{n \times n}$$

$$\Leftrightarrow f(\vec{x}, \vec{y}) = (x_1, \dots, x_n) O_{n \times n} \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = 0$$

$$(ii) \Rightarrow: \operatorname{rank} f = 1 \Rightarrow \operatorname{rank} A = 1$$

$$\Rightarrow A = \left( \lambda_1 \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}, \lambda_2 \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix}, \dots, \lambda_n \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \right)$$

$$\text{其中 } \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \neq \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, \lambda_1, \dots, \lambda_n \text{ 不全为零}$$

$$\text{于是 } A = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} (\lambda_1, \dots, \lambda_n)$$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = (x_1, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} =$$

$$(x_1, \dots, x_n) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} (\lambda_1, \dots, \lambda_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$= (\alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n)(\lambda_1 y_1 + \dots + \lambda_n y_n)$$

$$\text{令 } l_1: V \rightarrow F, \vec{x} \mapsto \alpha_1 x_1 + \dots + \alpha_n x_n$$

$$l_2: V \rightarrow F, \vec{y} \mapsto \lambda_1 y_1 + \dots + \lambda_n y_n$$

$$\text{得 } f(\vec{x}, \vec{y}) = l_1(\vec{x})l_2(\vec{y})$$

$$\Leftarrow: l_1: V \rightarrow F, \vec{x} \mapsto \alpha_1 x_1 + \cdots + \alpha_n x_n, \quad \alpha_1, \dots, \alpha_n \text{ 不全为零}$$

$$l_2: V \rightarrow F, \vec{y} \mapsto \lambda_1 y_1 + \cdots + \lambda_n y_n, \quad \lambda_1, \dots, \lambda_n \text{ 不全为零}$$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = (x_1, \dots, x_n) \underbrace{\begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} (\lambda_1, \dots, \lambda_n)}_A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$\because \alpha_1, \dots, \alpha_n, \lambda_1, \dots, \lambda_n \text{ 不全为零}$$

$$\therefore \text{rank } A = 1$$

## § 10.4 矩阵的合同

## 【定义 10.4.1】 矩阵的合同

设  $A, B \in M_n(F)$ , 如果存在  $C \in GL_n(F)$

使得  $B = C^t A C$ , 则称  $B$  与  $A$  合同, 记为  $B \sim_c A$

验证:  $\sim_c$  是等价关系

$$\forall A \in M_n(F), A = E A E = E^t A E \Rightarrow A \sim_c A$$

设  $B \sim_c A$ , 则  $\exists C \in GL_n(F)$ , 使得  $B = C^t A C$ ,

$$\text{于是 } (C^t)^{-1} B C^{-1} = A$$

$$\because (C^t)^{-1} = (C^{-1})^t \quad \therefore A = (C^{-1})^t B C^{-1}$$

$$\Rightarrow A \sim_c B$$

设  $A_1, A_2, A_3 \in M_n(F), A_1 \sim_c A_2, A_2 \sim_c A_3$

则  $\exists C_1, C_2 \in GL_n(F)$ , 使得  $A_1 = C_1^t A_2 C_1, A_2 = C_2^t A_3 C_2$

$$\text{则 } A_1 = C_1^t C_2^t A_3 C_2 C_1 = (C_2 C_1)^t A_3 C_2 C_1 \Rightarrow A_1 \sim_c A_3 \quad \blacksquare$$

## 【定理 10.2】 合同换基存在定理

设  $f$  是  $V$  上的双线性型,  $A$  是  $f$  在  $V$  的基底  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵

设  $B \sim_c A$ , 则存在  $V$  的一组基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$ , 使得  $f$  在该基下的矩阵为  $B$

证:  $\because B \sim_c A \quad \therefore \exists C \in GL_n(F)$  使得  $B = C^t A C$

$$\text{令 } (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) C,$$

因为  $C$  可逆, 所以  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $V$  的基 [定理 7.1]

由定理 10.1  $f$  在  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下的矩阵是  $B$   $\blacksquare$

注: 把双线性型  $f$  化为标准型

$\Leftrightarrow$  在与  $A$  合同的矩阵中找出尽可能简单的矩阵

(0 尽可能多, 非零元出现尽可能有规律)

## § 10.5 对称与斜对称双线性型

### 【定义 10.5.1】(斜) 对称双线性型

设  $f$  是  $V$  上的双线性型,  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V$

如果  $f(\vec{x}, \vec{y}) = f(\vec{y}, \vec{x})$ , 则称  $f$  是对称的

如果  $f(\vec{x}, \vec{y}) = -f(\vec{y}, \vec{x})$ , 则称  $f$  是斜对称的

### 【记号】双线性型的记号

$V$  上所有双线性型的集合为记为  $\mathcal{L}_2(V, F)$

$V$  上所有对称双线性型的集合为记为  $\mathcal{L}_2^+(V, F)$

$V$  上所有斜对称双线性型的集合为记为  $\mathcal{L}_2^-(V, F)$

### 【命题 10.1】对称与斜对称双线性型直和分解

$\mathcal{L}_2(V, F)$  是  $F$  上的线性空间,

$\mathcal{L}_2^+(V, F), \mathcal{L}_2^-(V, F)$  是它的子空间, 当  $\text{char } F \neq 2$  时

$$\mathcal{L}_2(V, F) = \mathcal{L}_2^+(V, F) \oplus \mathcal{L}_2^-(V, F)$$

证: 因为  $\mathcal{L}(V, F) \subset \text{Func}(V \times V, F)$

所以只要证明  $\mathcal{L}(V, F)$  对线性运算封闭即可。

设  $\alpha, \beta \in F, f, g \in \mathcal{L}_2(V, F), h = \alpha f + \beta g$

$$\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, \text{ 固定 } \vec{x} = \vec{x}_0, h(\vec{x}_0, \vec{y}) = \alpha f(\vec{x}_0, \vec{y}) + \beta g(\vec{x}_0, \vec{y})$$

$\because f(\vec{x}_0, \vec{y}), g(\vec{x}_0, \vec{y})$  关于  $\vec{y}$  是线性函数

$\therefore h(\vec{x}_0, \vec{y})$  关于  $\vec{y}$  也是线性函数

同理,  $h(\vec{x}, \vec{y})$  关于  $\vec{x}$  也是  $h \in \mathcal{L}_2(V, F)$

设  $f, g \in \mathcal{L}_2^+(V, F)$ ,

$$\text{则 } h(\vec{y}, \vec{x}) = \alpha f(\vec{y}, \vec{x}) + \beta g(\vec{y}, \vec{x}) = \alpha f(\vec{x}, \vec{y}) + \beta g(\vec{x}, \vec{y}) = h(\vec{x}, \vec{y})$$

由此可知  $h \in \mathcal{L}_2^+(V, F)$ ,  $\mathcal{L}_2^+(V, F)$  是子空间

同理  $\mathcal{L}_2^-(V, F)$  是子空间

设  $\text{char } F \neq 2, f \in \mathcal{L}_2(V, F)$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = \underbrace{\frac{1}{2}(f(\vec{x}, \vec{y}) + f(\vec{y}, \vec{x}))}_{\mathcal{L}_2^+(V, F)} + \underbrace{\frac{1}{2}(f(\vec{x}, \vec{y}) - f(\vec{y}, \vec{x}))}_{\mathcal{L}_2^-(V, F)}$$

于是  $\mathcal{L}_2(V, F) = \mathcal{L}_2^+(V, F) + \mathcal{L}_2^-(V, F)$

设  $g \in \mathcal{L}_2^+(V, F) \cap \mathcal{L}_2^-(V, F)$

$$\text{则 } g(\vec{x}, \vec{y}) = g(\vec{y}, \vec{x}) \text{ 且 } g(\vec{x}, \vec{y}) = -g(\vec{y}, \vec{x})$$

$$\Rightarrow 2g(\vec{x}, \vec{y}) \Rightarrow g(\vec{x}, \vec{y}) = 0$$

$$\Rightarrow \mathcal{L}_2(V, F) = \mathcal{L}_2^+(V, F) \oplus \mathcal{L}_2^-(V, F) \quad \blacksquare$$

### 【命题 10.2】(斜) 对称双线性型矩阵的性质

设  $V$  是有限维线性空间

$f \in \mathcal{L}_2^+(V, F), A$  是  $f$  在基底  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵

(i)  $f \in \mathcal{L}_2^+(V, F) \Leftrightarrow A$  对称

(ii)  $f \in \mathcal{L}_2^-(V, F) \Leftrightarrow A$  斜对称

$$\text{证: (i) } \Rightarrow: f \in \mathcal{L}_2^+(V, F) \Rightarrow \forall i, j \in \{1, \dots, n\}, f(\vec{e}_i, \vec{e}_j) = f(\vec{e}_j, \vec{e}_i)$$

由  $A$  的定义可知,  $A$  对称

$\Leftarrow$ : 设  $A$  对称,  $\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \cdots + x_n \vec{e}_n$ ,  $\vec{y} = y_1 \vec{e}_1 + \cdots + y_n \vec{e}_n$  则

$$\begin{aligned} f(\vec{x}, \vec{y}) &= (x_1, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \left( (x_1, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \right)^t \\ &= (y_1, \dots, y_n) A^t \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (y_1, \dots, y_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = f(\vec{y}, \vec{x}) \end{aligned}$$

(ii) 类似 ■

约定: 从此到本章结束,  $V$  是  $F$  上的有限维线性空间, 且  $\text{char } F \neq 2$

## § 11 对称双线性型的规范基

【引理 11.1】对称双线性型的极化公式

设  $f \in L_2^+(V, F)$ , 则  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = \frac{1}{2} (f(\vec{x} + \vec{y}, \vec{x} + \vec{y}) - f(\vec{x}, \vec{x}) - f(\vec{y}, \vec{y}))$$

特别地, 如果  $f$  不是零映射, 则  $\exists \vec{v} \in V$  使得  $f(\vec{v}, \vec{v}) \neq 0$

$$\begin{aligned} \text{证: } & \frac{1}{2} (f(\vec{x} + \vec{y}, \vec{x} + \vec{y}) - f(\vec{x}, \vec{x}) - f(\vec{y}, \vec{y})) \\ &= \frac{1}{2} (f(\vec{x}, \vec{x} + \vec{y}) + f(\vec{y}, \vec{x} + \vec{y}) - f(\vec{x}, \vec{x}) - f(\vec{y}, \vec{y})) \\ &= \frac{1}{2} (f(\vec{x}, \vec{x}) + f(\vec{x}, \vec{y}) + f(\vec{y}, \vec{x}) + f(\vec{y}, \vec{y}) - f(\vec{x}, \vec{x}) - f(\vec{y}, \vec{y})) \\ &= \frac{1}{2} (f(\vec{x}, \vec{y}) + f(\vec{y}, \vec{x})) = f(\vec{x}, \vec{y}) \end{aligned}$$

由极化公式右侧可知

当  $f \neq 0$  时,  $\exists \vec{x}, \vec{y}$ , 使得  $(f(\vec{x} + \vec{y}, \vec{x} + \vec{y}) - f(\vec{x}, \vec{x}) - f(\vec{y}, \vec{y})) \neq 0$

则  $f(\vec{x} + \vec{y}, \vec{x} + \vec{y}), f(\vec{x}, \vec{x}), f(\vec{y}, \vec{y})$  至少有一个不为零

$\therefore \exists \vec{v} \in V$ , 使得  $f(\vec{v}, \vec{v}) \neq 0$  ■

【定理 11.1】对称双线性型可对角化

设  $f \in L_2^+(V, F)$ , 则存在  $V$  的一组基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ ,

使得  $f$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵是  $\text{diag}_n(\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$

其中  $r = \text{rank } f$

证: 如果  $r = 0$ , 则定理成立

设  $r > 0$ , 对  $\dim V$  归纳

当  $\dim V = 1$  时, 定理成立

设  $\dim V = n - 1$  时定理成立, 再设  $\dim V = n$

$\because r > 0 \quad \therefore f \neq 0$  由引理 11.1,  $\exists \vec{e}_1 \in V$ , 使得  $f(\vec{e}_1, \vec{e}_1) \neq 0$

令  $U = \{\vec{u} \in V | f(\vec{u}, \vec{e}_1) = 0\}$

考虑线性函数  $\varphi: V \rightarrow F, \vec{v} \mapsto f(\vec{v}, \vec{e}_1)$ , 则  $U = \ker \varphi$

$\because \varphi(\vec{e}_1) = f(\vec{e}_1, \vec{e}_1) \neq 0 \quad \therefore \varphi \neq 0$

$\because \dim \operatorname{im} \varphi = 1 \quad \therefore \dim U = n - 1$

设  $\vec{v} \in \langle \vec{e}_1 \rangle \cap U$ , 则  $\vec{v} = \alpha \vec{e}_1, \alpha \in F$

$0 = f(\alpha \vec{e}_1, \vec{e}_1) = \alpha f(\vec{e}_1, \vec{e}_1) \Rightarrow \alpha = 0$

$\Rightarrow \langle \vec{e}_1 \rangle \cap U = \{\vec{0}\} \Rightarrow \dim(\langle \vec{e}_1 \rangle + U) = \dim U + \dim \langle \vec{e}_1 \rangle = n = \dim V$

$\Rightarrow V = \langle \vec{e}_1 \rangle \oplus U \quad [*]$

设  $g = f|_{U \times U}$ , 即  $g: U \times U \rightarrow F, (\vec{x}, \vec{y}) \mapsto f(\vec{x}, \vec{y})$

则  $g \in \mathcal{L}_2^+(U, F)$

由归纳假设, 存在  $U$  中一组基  $\vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n$

使得  $g$  在该基下的矩阵为  $\operatorname{diag}_{n-1}(\lambda_2, \dots, \lambda_s, 0, \dots, 0)$

其中  $s = \operatorname{rank} g + 1$ , 特别地

$\forall i, j \in \{2, \dots, n\}, i \neq j, g(\vec{e}_i, \vec{e}_j) = 0 = f(\vec{e}_i, \vec{e}_j)$

$\because \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n \in U \quad \therefore f(\vec{e}_i, \vec{e}_1) = 0, i = 2, \dots, n$

又因为  $f$  对称,  $f(\vec{e}_1, \vec{e}_i) = 0, i = 2, \dots, n$

令  $\lambda_1 = f(\vec{e}_1, \vec{e}_1)$ , 则  $f$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $\operatorname{diag}_n(\lambda_1, \dots, \lambda_s, 0, \dots, 0)$

且  $\operatorname{rank} f = s \quad \blacksquare$

注: 由  $[\ast], \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基底



**【推论 11.1】 对称矩阵可对角化**

设  $A \in M_n(F)$  对称, 则  $\exists \lambda_1, \dots, \lambda_r \in F \setminus \{0\}$

使得  $A \sim_c \text{diag}_n(\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$

证: 设  $F^n$  的标准基为  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$

定义  $f: F^n \times F^n \rightarrow F$ ,  $\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \mapsto (x_1 \ \cdots \ x_n)A \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

即  $A$  为  $f$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵

$\because A$  对称  $\therefore f$  对称 [命题 10.2]

由定理 11.1,  $\exists V$  的一组基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$

使得在该基下  $f$  的矩阵是  $\text{diag}_n(\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$

其中  $r = \text{rank } A$

由定理 10.1,  $A \sim_c \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$

**【定义 11.1.1】 对称双线性型的规范基**

设  $f \in \mathcal{L}_2(V, F)$ , 若  $f$  在  $V$  的某组基下的矩阵是对角矩阵

则该基称为  $f$  的一组规范基

**【例 11.1.1】 降维法求规范基和规范型**

设  $\mathbb{R}^3$  中, 对称双线性型  $f$  在标准基  $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3$  下的矩阵是

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 \\ 1 & 5 & 0 \\ -2 & 0 & -4 \end{pmatrix}$$

求  $f$  在规范基和在该基下的矩阵

解: 1. 求  $\vec{v}$  使得  $f(\vec{v}, \vec{v}) \neq 0$  由  $A$  的定义, 可取  $\vec{v} = \vec{e}_1$

2. 令  $\varphi: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $\vec{x} \mapsto f(\vec{x}, \vec{e}_1)$ , 求  $\ker \varphi$  的一组基

$$\text{设 } \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, \varphi(\vec{x}) = (x_1, x_2, x_3)A \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} = x_1 + x_2 - 2x_3$$

$$\ker \varphi = \left\langle \underbrace{\begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}}_{\vec{\varepsilon}_2}, \underbrace{\begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}}_{\vec{\varepsilon}_3} \right\rangle$$

3. 求  $f|_{U \times U}$  在  $\vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3$  下的矩阵, 其中  $U = \ker \varphi$

设  $g = f|_{U \times U}$ , 则  $g$  在  $\vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3$  下的矩阵是

$$B = \begin{pmatrix} g(\vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_2) & g(\vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3) \\ g(\vec{\varepsilon}_3, \vec{\varepsilon}_2) & g(\vec{\varepsilon}_3, \vec{\varepsilon}_3) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} f(\vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_2) & f(\vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3) \\ f(\vec{\varepsilon}_3, \vec{\varepsilon}_2) & f(\vec{\varepsilon}_3, \vec{\varepsilon}_3) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 4 & -2 \\ -2 & 8 \end{pmatrix}$$

降维重复

1. 求  $\vec{u} \in U$ , 使得  $g(\vec{u}, \vec{u}) \neq 0$ , 由  $B$  的定义可知取  $\vec{u} = \vec{\varepsilon}_2$

2. 设  $\psi: U \rightarrow \mathbb{R}, \vec{x} \mapsto g(\vec{x}, \vec{\varepsilon}_2)$ , 确定  $\ker \psi$

$$\text{设 } \vec{z} = z_1 \vec{\varepsilon}_1 + z_2 \vec{\varepsilon}_2, \quad \psi(\vec{z}, \vec{\varepsilon}_2) = (z_1, z_2)B \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = 4z_1 - 2z_2$$

$$\ker \psi = \langle \vec{\varepsilon}_2 + 2\vec{\varepsilon}_3 \rangle$$

$$\vec{\varepsilon}_2 + 2\vec{\varepsilon}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix} + 2 \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 5 \\ -1 \\ 2 \end{pmatrix}$$

$$\text{设 } \vec{w}_1 = \vec{e}_1, \vec{w}_2 = \vec{\varepsilon}_2, \vec{w}_3 = \vec{\varepsilon}_2 + 2\vec{\varepsilon}_3$$

则  $\vec{w}_1, \vec{w}_2, \vec{w}_3$  是  $f$  的规范基

$$(\vec{w}_1, \vec{w}_2, \vec{w}_3) = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3) \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 5 \\ 0 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}}_C$$

$f$  在  $\vec{w}_1, \vec{w}_2, \vec{w}_3$  下的矩阵

$$C^t A C = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & -36 \end{pmatrix}$$

注: 设  $\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + x_2 \vec{e}_2 + x_3 \vec{e}_3, \vec{y} = y_1 \vec{e}_1 + y_2 \vec{e}_2 + y_3 \vec{e}_3$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = (x_1, x_2, x_3) \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 \\ 1 & 5 & 0 \\ -2 & 0 & -4 \end{pmatrix}$$

$$= x_1y_1 + x_1y_2 + x_2y_1 - 2x_1y_3 - 2x_3y_1 + 5x_2y_2 - 4x_2y_3$$

$$\text{设 } \vec{x} = x'_1\vec{w_1} + x'_2\vec{w_2} + x'_3\vec{w_3}, \vec{y} = y'_1\vec{w_1} + y'_2\vec{w_2} + y'_3\vec{w_3}$$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = (x'_1, x'_2, x'_3) \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & -36 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y'_1 \\ y'_2 \\ y'_3 \end{pmatrix}$$

$$= x'_1y'_1 + 4x'_2y'_2 - 36x'_3y'_3$$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 5 \\ 0 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}}_C \begin{pmatrix} x'_1 \\ x'_2 \\ x'_3 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix} = C \begin{pmatrix} y'_1 \\ y'_2 \\ y'_3 \end{pmatrix}$$

$$\text{令 } \vec{t_1} = \vec{w_1}, \vec{t_2} = \frac{1}{2}\vec{w_2}, \vec{t_3} = \frac{1}{6}\vec{w_3}$$

$$f(\vec{t_1}, \vec{t_1}) = 1, f(\vec{t_2}, \vec{t_2}) = f\left(\frac{1}{2}\vec{w_2}, \frac{1}{2}\vec{w_2}\right) = \frac{1}{4}f(\vec{w_2}, \vec{w_2}) = 1$$

$$f(\vec{t_3}, \vec{t_3}) = \frac{1}{6}f(\vec{w_3}, \vec{w_3}) = -1$$

$$\text{在 } \vec{t_1}, \vec{t_2}, \vec{t_3} \text{ 下 } f \text{ 的矩阵为 } \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

## § 12 二次型

## § 12.1 二次型的定义和性质

【定义 12.1.1】二次型 配极双线性型

$q: V \rightarrow F$  称为二次型

如果存在  $f \in \mathcal{L}_2^+(V, F)$  使得  $\forall \vec{x} \in V, q(\vec{x}) = f(\vec{x}, \vec{x})$

由柯 P31 定理 3 可知上述定义与柯 P31 的定义等价

注 1: 称  $f$  为  $q$  的一个配极双线性型

【命题 12.1】配极双线性型唯一性

设  $q$  是  $V$  上的二次型, 则  $q$  的配极双线性型唯一

证: 设  $f, g \in \mathcal{L}_2^+(V, F)$  使得  $q(\vec{x}) = f(\vec{x}, \vec{x}) = g(\vec{x}, \vec{x})$

则  $\forall \vec{x} \in V, f(\vec{x}, \vec{x}) = g(\vec{x}, \vec{x})$

由极化公式 [引理 11.1] 可知  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, f(\vec{x}, \vec{y}) = g(\vec{x}, \vec{y})$  ■

【例 12.1.1】二次型是齐二次函数

设  $f \in \mathcal{L}_2^+(V, F), \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基,  $A \in M_n(F)$  是  $f$  在该基下的矩阵

则  $A = (a_{ij})_{n \times n}$  对称

$$\begin{aligned} \text{令 } f(\vec{x}, \vec{x}) &= (x_1 \quad \cdots \quad x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} x_i x_j \\ &= \sum_{i=1}^n a_{ii} x_i^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} (a_{ij} + a_{ji}) x_i x_j \end{aligned}$$

$$= \sum_{i=1}^n a_{ii}x_i^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} a_{ij}x_i x_j$$

$$\text{令 } q(\vec{x}) = f(\vec{x}, \vec{x}), q: V \rightarrow F, \vec{x} \mapsto \sum_{i=1}^n a_{ii}x_i^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} (a_{ij} + a_{ji})x_i x_j$$

每一个二次型都是一个二次齐次函数

【例 12.1.2】由解析式求二次型矩阵

$$q: F^n \rightarrow F, \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto \sum_{i=1}^n \alpha_i x_i^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} \alpha_{ij} x_i x_j$$

$$\text{令 } \beta_{ii} = \alpha_i, i = 1, \dots, n, \quad \beta_{ij} = \beta_{ji} = \frac{\alpha_{ij}}{2}, 1 \leq i < j < n$$

$$q(\vec{x}) = \sum_{i=1}^n \beta_{ii}x_i^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} (\beta_{ij} + \beta_{ji})x_i x_j$$

$$= \sum_{i=1}^n \beta_{ii}x_i^2 + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \beta_{ij}x_i x_j - \sum_{i=1}^n \beta_{ii}x_i^2$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \beta_{ij}x_i x_j = (x_1 \ \cdots \ x_n) B \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

其中  $B = (\beta_{ij})_{n \times n}, \beta_{ij} = \beta_{ji}$

$$\because B \text{ 对称 } \therefore f: F^n \times F^n \rightarrow F, \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \mapsto (x_1 \ \cdots \ x_n) B \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

是对称双线性型, 且  $q(\vec{x}) = f(\vec{x}, \vec{x})$  是二次型

【定义 12.1.2】二次型的矩阵

设  $q: V \rightarrow F$  是二次型,  $f \in \mathcal{L}_2^+(V, F)$  是  $q$  的配极

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基,  $A$  是  $f$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵

称  $A$  是  $q$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵,  $\text{rank } q := \text{rank } f$

注:  $q$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵是对称的

【例 12.1.3】二次型的矩阵例

$$q: F^3 \rightarrow F, \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \mapsto x_1^2 + x_1x_2 - 3x_2x_3$$

求  $q$  在  $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3$  下的矩阵

$$x_1^2 + x_1x_2 - 3x_2x_3 = x_1^2 + \frac{1}{2}x_1x_2 + \frac{1}{2}x_2x_1 - \frac{3}{2}x_2x_3 - \frac{3}{2}x_3x_2$$

$$A = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} & 0 \\ \frac{1}{2} & 0 & -\frac{3}{2} \\ 0 & -\frac{3}{2} & 0 \end{pmatrix}$$

【例 12.1.4】二次型的矩阵例 2

$$q(x_1, x_2, \dots, x_n) = x_1x_2 + x_2x_3 + \dots + x_{n-1}x_n$$

求  $A$  在  $F^n$  的标准基下的矩阵

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1/2 & & & & \\ 1/2 & 0 & 1/2 & & & \\ & 1/2 & 0 & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & \ddots & \\ & & & \ddots & 0 & 1/2 \\ & & & & 1/2 & 0 \end{pmatrix}$$

**【定义 12.1.3】** 二次型的规范基

设  $q: V \rightarrow F$  是二次型,  $f \in \mathcal{L}_2^+(V, F)$  是  $q$  的配极

$f$  的规范基也称为  $q$  的规范基

**【定理 12.1】** 二次型可对角化

设  $q$  是  $V$  上的二次型,  $\text{rank } q = r$

$\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $q$  的规范基, 则  $\exists \lambda_1, \dots, \lambda_r \in F \setminus \{0\}$

使得  $\forall \vec{x} = x_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + x_n \vec{\varepsilon}_n \in V, q(\vec{x}) = \lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_r x_r^2$

证: 设  $f \in \mathcal{L}_2^+(V, F)$  是  $q$  的配极

则在  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下,  $f(\vec{x}, \vec{y}) = \lambda_1 x_1 y_1 + \dots + \lambda_r x_r y_r$

其中  $\lambda_1, \dots, \lambda_r \in F \setminus \{0\}$ ,

$\vec{x} = x_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + x_n \vec{\varepsilon}_n, \vec{y} = y_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + y_n \vec{\varepsilon}_n$

$q(\vec{x}, \vec{x}) = \lambda_1 x_1^2 + \dots + \lambda_r x_r^2$  ■

**【问题】** 求二次型的规范基和规范型

方法 1. A. 写出二次型的矩阵

B. 写出二次型的配极

C. 利用 11 节的降维法

方法 2 配方法

方法 3 行列变换法

**【例 12.1.5】** 配方法求二次型的规范基和规范型

设  $\vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}, q(\vec{x}) = 2x_1x_2 + 2x_1x_3 - 6x_2x_3$

求 $q$ 的规范型的一组规范基

注: 此时 $q: F^3 \rightarrow F, \vec{x} \mapsto q(\vec{x})$

作线性变量替换

$$\begin{cases} x_1 = y_1 + y_2 \\ x_2 = y_1 - y_2 \\ x_3 = y_3 \end{cases} \quad \text{令 } \vec{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ y_3 \end{pmatrix}, \vec{x} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_{C_1} \vec{y} \quad C_1 \text{ 可逆}$$

$$q(\vec{x}) = q(C_1 \vec{y}) = 2y_1^2 - 2y_2^2 - 4y_1y_3 + 8y_2y_3$$

$$\text{配方 } q(C_1 \vec{y}) = 2(y_1^2 - 2y_1y_3) - 2(y_2 - 4y_2y_3)$$

$$= 2(y_1^2 - 2y_1y_3 + y_3^2) - 2(y_2^2 - 4y_2y_3 + 4y_3^2) - 2y_3^2 + 8y_3^2$$

$$= 2(y_1 - y_3)^2 - 2(y_2 - 2y_3)^2 + 6y_3^2$$

线性变量替换

$$\begin{cases} z_1 = y_1 - y_3 \\ z_2 = y_2 - 2y_3 \\ z_3 = y_3 \end{cases} \quad \text{令 } \vec{z} = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ z_3 \end{pmatrix}, \vec{y} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & -2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_{C_2} \vec{z}$$

$$\vec{y} = C_2^{-1} \vec{z}, \quad q(C_1 C_2^{-1} \vec{z}) = 2z_1^2 - 2z_2^2 + 6z_3^2$$

$$\text{坐标变换为 } \vec{x} = C_1 C_2^{-1} \vec{z} \Rightarrow (\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3) = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3)(C_1 C_2^{-1})$$

$$C_1 C_2^{-1} = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 1 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 2 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix} = \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & 3 \\ 1 & -1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_C$$

$$(\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3) = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3)C = C \quad \text{规范型为 } q(\vec{z}) = 2z_1^2 - 2z_2^2 + 6z_3^2$$

$$\text{注: } q(\vec{x}) \text{ 在标准基下的矩阵是 } A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -3 \\ 1 & -3 & 0 \end{pmatrix}$$

$$C^t A C = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & -2 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{pmatrix}$$



## § 13 应用：齐二次多项式因式分解

## 【问题】二次型能否因式分解

给定  $p \in F[x_1, \dots, x_n]$  齐二次, 问  $p$  是否能写成两个齐一次多项式之积

注: 如果齐二次的多项式可以写成两个一次多项式之积,

这两个多项式一定是齐次的

【命题 13.1】 $n$  元多项式环之间同构

设  $F[x_1, \dots, x_n]$  和  $F[y_1, \dots, y_n]$  是两个多项式环

$C \in GL_n(F)$ , 令  $C = (c_{ij})_{n \times n}$

则环同态  $\varphi_C: F[x_1, \dots, x_n] \rightarrow F[y_1, \dots, y_n]$

$$\varphi_C|_F = Id \quad \varphi_C(x_i) = \sum_{j=1}^n c_{ij}y_j, i = 1, \dots, n \quad \text{是同构}$$

易验证  $\varphi_C$  是同态, 要证  $\varphi_C$  是同构, 只需证明  $\varphi_C$  逆存在

设  $C^{-1} = D = (d_{ij})_{n \times n}$

$\psi_D: F[y_1, \dots, y_n] \rightarrow F[x_1, \dots, x_n]$

$$\text{满足 } \psi_D|_F = Id \quad \psi(y_j) = \sum_{i=1}^n d_{ij}x_i, \text{ 易验证 } \psi_D \text{ 是同态}$$

$$\forall a \in F, \varphi_C \circ \psi_D(a) = a$$

$$\forall i \in \{1, \dots, n\}, \varphi_C \circ \psi_D(y_i) = \varphi_C \left( \sum_{j=1}^n d_{ij}x_j \right)$$

$$= \sum_{j=1}^n d_{ij} \varphi_C(x_j) = \sum_{j=1}^n d_{ij} \sum_{i=1}^n c_{ji}y_i$$

$$= \sum_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n d_{ij} c_{ji} \right) y_i = \sum_{k=1}^n \delta_{ik} y_k = y_i$$

即  $\varphi_C \circ \psi_D|_F = Id, \varphi_C \circ \psi_D(y_i) = y_i, i = 1, \dots, n$

$$\Rightarrow \varphi_C \circ \psi_D = Id$$

同理  $\psi_D \circ \varphi_C: F[x_1, \dots, x_n] \rightarrow F[x_1, \dots, x_n]$  是恒同映射 ■

注:  $\varphi_C$  为由线性变量替换  $\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = C \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$  诱导的同构

注:  $\because \varphi_C$  是同构  $p \in F[x_1, \dots, x_n], g, h \in F[x_1, \dots, x_n]$

$$p = gh \Rightarrow \varphi_C(p) = \varphi_C(gh) = \varphi_C(g)\varphi_C(h)$$

$$\varphi_C(p) = \varphi_C(g)\varphi_C(h) \Rightarrow \varphi_C^{-1}(\varphi_C(p)) = \varphi_C^{-1}(\varphi_C(g)\varphi_C(h))$$

$$\Rightarrow p = \varphi_C^{-1} \circ \varphi_C(g)\varphi_C^{-1} \circ \varphi_C(h) = gh$$

于是  $p$  在  $F[x_1, \dots, x_n]$  中可约  $\Leftrightarrow \varphi_C(p)$  在  $F[y_1, \dots, y_n]$  中可约

设  $p$  是齐二次的, 则  $p$  可以看成  $F^n \rightarrow F$  的二次型

$$\text{在标准基下 } p = (x_1 \ \cdots \ x_n)A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

其中  $A \in M_n(F)$  对称, 把  $A$  的秩也称为  $p$  的秩, 记为  $\text{rank } p$

### 【命题 13.2】二次型可分解的必要条件

设  $p \in F[x_1, \dots, x_n]$  齐二次

$$\text{如果 } p(x_1, \dots, x_n) = l_1(x_1, \dots, x_n)l_2(x_1, \dots, x_n)$$

其中  $l_1, l_2$  是齐一次的  $F[x_1, \dots, x_n]$  中的多项式

则  $\text{rank } p \leq 2$

证: 由  $p = l_1 l_2$  可知  $\forall \vec{x} \in F^n, p(\vec{x}) = l_1(\vec{x})l_2(\vec{x})$

$$\text{设 } f(\vec{x}, \vec{y}) = \frac{1}{2}(l_1(\vec{x})l_2(\vec{y}) + l_1(\vec{y})l_2(\vec{x}))$$

则  $f \in \mathcal{L}^+(F^n, F)$  且  $f$  是二次型  $p$  的配极

设  $K_1 = \ker l_1, K_2 = \ker l_2$

由维数公式,  $\dim(K_1 \cap K_2) = \dim K_1 + \dim K_2 - \dim(K_1 + K_2)$

$$\geq n - 1 + n - 1 - n = n - 2$$

设  $\vec{\varepsilon}_3, \dots, \vec{\varepsilon}_n \in K_1 \cap K_2$  线性无关, 并将其扩充为  $F^n$  的基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$

则  $\forall i \geq 3, k \in \{1, \dots, n\}, f(\vec{\varepsilon}_k, \vec{\varepsilon}_i) = f(\vec{\varepsilon}_i, \vec{\varepsilon}_k) = 0$

于是  $p$  在  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下的矩阵为  $\begin{pmatrix} f(\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_1) & f(\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2) & 0 \\ f(\vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_1) & f(\vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_2) & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

于是  $\text{rank } p \leq 2$  ■

**【例 13.1.1】** 判断不可分解例

$$p = x_1^2 + x_2^2 + x_3^2 \in F[x_1, x_2, x_3] \text{ 不可约}$$

**【命题 13.3】** 二次型可分解的判定

设  $p \in F[x_1, \dots, x_n]$  齐二次非零

设  $p$  在  $F^n$  的某组基下的矩阵为  $M = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$

$$\lambda_1, \dots, \lambda_r \in F \setminus \{0\}$$

(i)  $r \geq 3$  时,  $p$  不可约

(ii)  $r \leq 2$  时,  $p$  可约当且仅当  $\lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2$  在  $F[y_1, y_2]$  中可约

证: (i)  $\because \text{rank } p = r \therefore$  (i) 成立 [命题 13.2]

(ii) 设  $p$  在标准基下的矩阵是  $A$

则存在可逆矩阵  $C$  使得  $M = C^t A C$

考虑由线性变量替换  $\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = C \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$  诱导的同构

$$\varphi_C = F[x_1, \dots, x_n] \rightarrow F[y_1, \dots, y_n]$$

$$\varphi_C(p) = \varphi_C \left( (x_1 \ \cdots \ x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \right)$$

$$= (y_1 \ \cdots \ y_n) C^t A C \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2$$

由命题 13.1,  $p$  可约  $\Leftrightarrow \lambda_1 y_1^2 + \lambda_2 y_2^2$  可约 ■

## § 14 复二次型

## 【定理 14.1】复二次型可单位矩阵化

设  $V$  是  $\mathbb{C}$  上有限维线性空间,

$q$  是  $V$  上的二次型, 则存在  $V$  的一组基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$

使得  $q$  在该基底下的矩阵是  $\begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

即  $\forall \vec{x} = x_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + x_n \vec{\varepsilon}_n \in V, q(\vec{x}) = x_1^2 + \dots + x_r^2$

证: 由定理 12.1, 存在  $V$  的一组基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  和  $\lambda_1, \dots, \lambda_r \in \mathbb{C} \setminus \{0\}$

使得  $q$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵是  $A = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$

由代数学基本定理,  $\sqrt{\lambda_i} \in \mathbb{C}, i = 1, \dots, r$

考虑基变换

$$(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \underbrace{\text{diag}\left(\frac{1}{\sqrt{\lambda_1}}, \dots, \frac{1}{\sqrt{\lambda_r}}, 1, \dots, 1\right)}_C$$

则  $q$  在  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下的矩阵是

$$C^t A C = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \blacksquare$$

## 【推论 14.1】复对称矩阵可单位矩阵化

设  $A \in M_n(\mathbb{C})$  对称且  $r = \text{rank } A$

则  $A \sim_c \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

证: 设  $q: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}, \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto (x_1, \dots, x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$

因为  $A$  对称, 所以  $A$  是  $q$  的矩阵

由定理 14.1,  $A \sim_c \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \blacksquare$

**【推论 14.2】** 复矩阵合同秩相等

设  $A, B \in M_n(\mathbb{C})$  对称, 则  $A \sim_c B \Leftrightarrow \text{rank } A = \text{rank } B$

证:  $\Rightarrow$  定理 10.1

$\Leftarrow$  由推论 14.1

$$A \sim_c \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, B \sim_c \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

其中  $r = \text{rank } A = \text{rank } B$

于是  $A \sim_c B$  ■

**【推论 14.3】** 复二次型可约的充要条件

设  $p \in \mathbb{C}[x_1, \dots, x_n] \setminus \{0\}$  齐二次

则  $p$  在  $\mathbb{C}[x_1, \dots, x_n]$  中可约  $\Leftrightarrow \text{rank } p \leq 2$

证:  $\Rightarrow$  命题 13.2

$\Leftarrow$ :  $\text{rank } p \leq 2$

$\therefore$  由定理 14.1 可知  $p$  作为二次型在  $F^n$  的某组基下的规范型为

$$y_1^2 = y_1 \cdot y_1 \text{ 或 } y_1^2 + y_2^2 = (y_1 + \sqrt{-1}y_2)(y_1 - \sqrt{-1}y_2)$$

由命题 13.3,  $p$  可约 ■

## § 15 实二次型

### 【定理 15.1】 惯性定理

设  $V$  是  $\mathbb{R}$  上有限维线性空间,  $q: V \rightarrow \mathbb{R}$  是二次型, 则

(i)  $q$  在某组基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下的矩阵是

$$A = \begin{pmatrix} E_s & 0 & 0 \\ 0 & -E_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

即  $\forall \vec{x} = x_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + x_n \vec{\varepsilon}_n, q(\vec{x}) = x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_{s+t}^2$

(ii) 如果  $q$  在另一组基  $\vec{\varepsilon}'_1, \dots, \vec{\varepsilon}'_n$  下的矩阵是

$$A' = \begin{pmatrix} E_{s'} & 0 & 0 \\ 0 & -E_{t'} & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

则  $s = s', t = t'$

证: (i) 由定理 12.1, 存在  $V$  的一组基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  和  $\lambda_1, \dots, \lambda_r \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$

使得  $q$  在该基下的矩阵是

$$A = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_s)$$

适当调整基底下标顺序, 不妨设  $\lambda_1, \dots, \lambda_s \in \mathbb{R}^+, \lambda_{s+1}, \dots, \lambda_{s+t} \in \mathbb{R}^-,$

其中  $s + t = r$ , 考虑基变换

$$(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n)$$

$$= (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \underbrace{\text{diag}\left(\frac{1}{\sqrt{\lambda_1}}, \dots, \frac{1}{\sqrt{\lambda_s}}, \frac{1}{\sqrt{-\lambda_{s+1}}}, \dots, \frac{1}{\sqrt{-\lambda_{s+t}}}, 0, \dots, 0\right)}_C$$

$$\text{则 } q \text{ 在 } (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) \text{ 下的矩阵是 } C^t A C = \begin{pmatrix} E_s & 0 & 0 \\ 0 & -E_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}_{n \times n}$$

(ii)  $s + t = s' + t' = \text{rank}(A)$ , 要证  $s = s', t = t'$ , 只需证  $s = s'$

$$\text{假设 } s > s', \text{ 令 } U = \langle \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_s \rangle, U' = \langle \vec{\varepsilon}_{s'+1}, \dots, \vec{\varepsilon}_n \rangle$$

$$\text{则 } \dim(U \cap U') = \dim U + \dim U' - \dim(U + U')$$

$$\geq s + (n - s') - n = s - s' > 0$$

$$\therefore \exists \vec{u} \in U \cap U' \text{ 且 } \vec{u} \neq \vec{0}.$$

$$\text{令 } \vec{u} = \alpha_1 \vec{\varepsilon}_1 + \cdots + \alpha_s \vec{\varepsilon}_s = \overline{\beta_{s+1} \vec{\varepsilon}_{s+1}} + \cdots + \beta_n \vec{\varepsilon}_n$$

其中  $\alpha_1, \dots, \alpha_s, \beta_{s+1}, \dots, \beta_n$  不全为零

$$q(\vec{u}) = \alpha_1^2 + \cdots + \alpha_s^2 > 0, \quad q(\vec{u}) = -\beta_{s+1}^2 - \cdots - \beta_{s+t}^2 \leq 0, \text{ 矛盾}$$

同理,  $s < s'$  不成立  $\Rightarrow s = s'$  ■

### 【定义 15.1.1】二次型的正负惯性指数 签名

设  $q, s, t$  如定理 15.1,

称  $s$  是  $q$  的正惯性指数,  $t$  是  $q$  的负惯性指数;  $(s, t)$  称为  $q$  的签名

注:  $s + t = \text{rank } q$

### 【推论 15.1】实对称矩阵对角化

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  对称, 则  $\exists! s, t \in \mathbb{N}$  使得

$$A \sim_c \begin{pmatrix} E_s & 0 & 0 \\ 0 & -E_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{证: 设 } q: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

因为  $A$  对称, 所以  $A$  是  $q$  在标准基下的矩阵。

由定理 15.1,  $\exists \mathbb{R}^n$  的一组基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$ ,

使得  $q$  在该基下的矩阵为  $\begin{pmatrix} E_s & 0 & 0 \\ 0 & -E_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$ , 且  $s, t$  唯一

因此该矩阵与  $A$  合同。 ■



**【定义 15.1.2】 矩阵的正负惯性指数 签名**

设  $A, s, t$  与推论 15.1 相同, 称  $s$  为  $A$  的正惯性指数,  $t$  为  $A$  的负惯性指数  
 $(s, t)$  为  $A$  的签名,  $s + t = \text{rank } A$

**【推论 15.2】 合同签名相同**

设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$  对称, 则  $A \sim_c B \Leftrightarrow$  它们有同样的签名

证:

$\Rightarrow$ :  $A \sim_c B$ , 且  $A, B$  对称, 则  $A, B$  是同一个二次型

在不同基底下的矩阵。设该二次型为  $q$ , 它的签名是  $(s, t)$ ,

$$\text{则 } A \sim_c \begin{pmatrix} E_s & 0 & 0 \\ 0 & -E_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}, B \sim_c \begin{pmatrix} E_s & 0 & 0 \\ 0 & -E_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \Rightarrow A, B \text{ 有相同签名}$$

$\Leftarrow$ :

$$A \sim_c \begin{pmatrix} E_s & 0 & 0 \\ 0 & -E_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \sim_c B \Rightarrow A \sim_c B \quad \blacksquare$$

**【推论 15.3】 二次型可约的充要条件签名版**

设  $p \in \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n] \setminus \{0\}$  齐二次, 则

$p$  在  $\mathbb{R}[x_1, \dots, x_n]$  中可约

$\Leftrightarrow p$  作为二次型的秩为 1 或者  $p$  的签名为  $(1, -1)$

证:

$\Leftarrow$ : 若  $\text{rank } p = 1$  或签名为  $(1, -1)$ ,

则  $p$  在  $\mathbb{R}^n$  某组基下的规范型是  $\pm y_1^2 = (\pm y_1)(y_1)$

或者  $y_1^2 - y_2^2 = (y_1 - y_2)(y_1 + y_2)$

由命题 13.3 得  $p$  可约

$\Rightarrow$ : 由命题 13.2,  $\text{rank } p \leq 2$

于是  $p$  的签名为  $\left( \frac{(1,0)(0,1)}{\text{rank}(p)=1} \right)$  或  $\left( \frac{(2,0)(1,1)(0,2)}{\text{rank}(p)=2} \right)$

只要证明 当  $p$  的签名为  $(2,0)$  和  $(0,2)$  时,  $p$  不可约即可。

此时  $p$  有规范型  $y_1^2 + y_2^2$  和  $-y_1^2 - y_2^2$ , 它们在  $\mathbb{R}[y_1, y_2]$  中不可约。

■

### 【例 15.1.1】转置乘积的性质

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$ , 证明

(i)  $A^t A$  对称 (对任何域都成立)

(ii)  $A^t A$  的负惯性指数为零

(iii)  $\text{rank}(A^t A) = \text{rank}(A)$

证: (i) 设  $B = A^t A, B^t = (A^t A)^t = A^t (A^t)^t = A^t A = B \Rightarrow B$  对称

(ii) 设  $q: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto (x_1 \ \dots \ x_n) B \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$

设  $B$  的签名是  $(s, t)$ , 在  $\mathbb{R}^n$  的某组基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下

$$\forall \vec{y} = y_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + y_n \vec{\varepsilon}_n,$$

$$q(\vec{y}) = y_1^2 + \dots + y_s^2 - y_{s+1}^2 - \dots - y_{s+t}^2 \quad [\text{惯性定理}]$$

假设  $t > 0$ , 则有  $q(\vec{\varepsilon}_{s+1}) = -1 < 0$ , 而

$$\forall \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, q(\vec{x}) = (x_1 \ \dots \ x_n) B \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (x_1 \ \dots \ x_n) A^t A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$\text{令 } \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \text{ 则 } (\alpha_1 \ \dots \ \alpha_n) = (x_1 \ \dots \ x_n) A^t,$$

$$q(\vec{x}) = (\alpha_1, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} = \alpha_1^2 + \dots + \alpha_n^2 \geq 0, \text{ 矛盾}$$

$$(iii) \text{ 由 } (ii), \quad \forall \vec{y} = y_1 \vec{\varepsilon}_1 + \cdots + y_n \vec{\varepsilon}_n$$

$$q(\vec{y}) = y_1^2 + \cdots + y_s^2 \Rightarrow \text{rank}(q) = s \Rightarrow \text{rank } B = s$$

$$\text{要证: rank } B = \text{rank } A \quad [B = A^t A]$$

$$\text{注意到 } q(\vec{\varepsilon}_{s+1}) = \cdots = q(\vec{\varepsilon}_n) = 0$$

$$\text{令 } \vec{\varepsilon}_j = \begin{pmatrix} \alpha_{1j} \\ \vdots \\ \alpha_{nj} \end{pmatrix}, j = s+1, \dots, n, \quad \begin{pmatrix} \beta_{1j} \\ \vdots \\ \beta_{nj} \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} \alpha_{1j} \\ \vdots \\ \alpha_{nj} \end{pmatrix}$$

$$\begin{aligned} 0 = q(\vec{\varepsilon}_j) &= (\alpha_{1j}, \dots, \alpha_{nj}) A^t A \begin{pmatrix} \alpha_{1j} \\ \vdots \\ \alpha_{nj} \end{pmatrix} = (\beta_{1j}, \dots, \beta_{nj}) \begin{pmatrix} \beta_{1j} \\ \vdots \\ \beta_{nj} \end{pmatrix} \\ &= \beta_{1j}^2 + \cdots + \beta_{nj}^2 \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \beta_{1j} = \cdots = \beta_{nj} = 0 \quad [\because \beta_{ij} \in \mathbb{R}]$$

$$\begin{pmatrix} \beta_{1j} \\ \vdots \\ \beta_{nj} \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} \alpha_{1j} \\ \vdots \\ \alpha_{nj} \end{pmatrix} \Rightarrow \vec{\varepsilon}_{s+1}, \dots, \vec{\varepsilon}_n \in V_A \quad \left[ A\vec{x} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 的解空间} \right]$$

换言之

$$\vec{\varepsilon}_{s+1}, \dots, \vec{\varepsilon}_n \in V_A \Rightarrow \dim V_A \geq n - s$$

$$\text{由 } \dim V_A + \text{rank } A = n \text{ 可知 } \text{rank}(A) \leq s$$

$$s = \text{rank}(B) = \text{rank}(A^t A) \leq \text{rank}(A) \leq s$$

$$\Rightarrow \text{rank}(A) = \text{rank}(B) = s$$

■

## § 16 Jacobi 公式

【引理 16.1】 $n-1$  维子空间交维数下限

设  $\dim V = n$ ,

$U_1, \dots, U_k$  是  $V$  中的子空间, 且  $\dim U_i \geq n-1, i = 1, \dots, k$

则  $\dim \left( \bigcap_{i=1}^k U_i \right) \geq n-k$

证: 对  $k$  归纳,  $k=1$  正确

设  $k-1$  时引理成立, 则  $k$  时

$$\begin{aligned} \dim \left( \bigcap_{i=1}^k U_i \right) &= \dim \left( \left( \bigcap_{i=1}^{k-1} U_i \right) \cap U_k \right) \\ &= \dim \left( \bigcap_{i=1}^{k-1} U_i \right) + \dim U_k - \dim \left( \left( \bigcap_{i=1}^{k-1} U_i \right) + U_k \right) \\ &\geq n - (k-1) + (n-1) - n = n-k \quad \blacksquare \end{aligned}$$

【推论 16.1】和少于  $n$  个向量双线性型为零的向量存在性

设  $f \in \mathcal{L}_2(V, F)$ ,  $\dim V = n, \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \in V$

如果  $k < n$ , 则  $\exists \vec{v} \in V \setminus \{\vec{0}\}$ , 使得  $f(\vec{v}, \vec{v}_i) = 0, i = 1, 2, \dots, k$

证: 设  $g_i: V \rightarrow F, \vec{x} \mapsto f(\vec{x}, \vec{v}_i), i = 1, \dots, k$ , 则  $g_i \in V^*$

$\dim \ker g_i = \dim V - \dim \operatorname{im} g_i = n-1$

记  $K = \bigcap_{i=1}^k \ker g_i$ , 则  $\dim K \geq n-k$  [引理 16.1]

$\because k < n \therefore \dim K \geq 1$

$\exists \vec{v} \in K \setminus \{\vec{0}\}, f(\vec{v}, \vec{v}_i) = g_i(\vec{v}) = 0, i = 1, \dots, k \quad \blacksquare$

**【引理 16.2】** 正交向量组判定向量在生成空间中

设  $f \in \mathcal{L}_2(V, F)$ ,  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \in V$ , 且  $\forall i, j \in \{1, \dots, k\}$

$$f(\vec{v}_i, \vec{v}_i) \neq 0, f(\vec{v}_i, \vec{v}_j) = 0 \quad (i \neq j)$$

如果  $\exists \vec{v} \neq 0$  使得  $f(\vec{v}, \vec{v}_i) = 0, i = 1, \dots, k$ , 则  $\vec{v} \notin \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \rangle$

证: 假设  $\vec{v} \in \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \rangle$ , 则  $\exists \alpha_1, \dots, \alpha_k \in F$  使得

$$\vec{v} = \alpha_1 \vec{v}_1 + \dots + \alpha_k \vec{v}_k$$

$$0 = f(\vec{v}, \vec{v}_i) = f(\alpha_1 \vec{v}_1 + \dots + \alpha_k \vec{v}_k, \vec{v}_i)$$

$$= \alpha_1 f(\vec{v}_1, \vec{v}_i) + \dots + \alpha_k f(\vec{v}_k, \vec{v}_i)$$

$$= \alpha_i f(\vec{v}_i, \vec{v}_i)$$

$$f(\vec{v}_i, \vec{v}_i) \neq 0 \Rightarrow \alpha_i = 0, i = 1, \dots, k$$

$$\Rightarrow \vec{v} = \vec{0} \text{ 矛盾} \quad \blacksquare$$

**【定义 16.1】** 矩阵的 (顺序) 主子式

设  $A = (a_{ij}) \in M_n(F), 1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n$

$$\text{则 } \begin{vmatrix} a_{i_1 i_1} & a_{i_1 i_2} & \dots & a_{i_1 i_k} \\ a_{i_2 i_1} & a_{i_2 i_2} & \dots & a_{i_2 i_k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i_k i_1} & a_{i_k i_2} & \dots & a_{i_k i_k} \end{vmatrix} \text{ 称为 } A \text{ 的一个 } k \text{ 阶主子式。}$$

当  $i_1 = 1, i_2 = 2, \dots, i_k = k$  时,

该主子式称为  $A$  的第  $k$  个顺序主子式, 记为  $\Delta_k(A)$

【定理 16.1】Jacobi 定理

设  $A \in M_n(F)$  对称, 记  $\Delta_0 = 1$ ,  $\Delta_k = \Delta_k(A)$ ,  $k = 1, 2, \dots, n$

如果  $\Delta_k \neq 0$ ,  $k = 1, 2, \dots, n$ , 则

$$A \sim_c \begin{pmatrix} \frac{\Delta_1}{\Delta_0} & & & \\ & \frac{\Delta_2}{\Delta_1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \frac{\Delta_n}{\Delta_{n-1}} \end{pmatrix}$$

证: 对  $n$  归纳知

当  $n = 1$  时,  $A = (a_{11}) = \left(\frac{\Delta_1}{\Delta_0}\right)$  正确

$$\text{设 } n-1 \text{ 时定理成立, 令 } B = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1,n-1} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2,n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n-1,1} & a_{n-1,2} & \cdots & a_{n-1,n-1} \end{pmatrix}$$

则  $\Delta_i = \Delta_i(B)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n-1$ , 由归纳假设

$$B \sim_c \begin{pmatrix} \frac{\Delta_1}{\Delta_0} & & & \\ & \frac{\Delta_2}{\Delta_1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \frac{\Delta_{n-1}}{\Delta_{n-2}} \end{pmatrix} =: L$$

则存在  $C \in GL_{n-1}(F)$  使得  $L = C^t B C$

令  $D = \begin{pmatrix} C & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  则  $D \in GL_n(F)$

$$\text{直接计算 } D^t A D = \begin{pmatrix} C^t & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B & \vec{a} \\ \vec{a}^t & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \left[ \text{其中 } \vec{a} = \begin{pmatrix} a_{1,n} \\ \vdots \\ a_{n-1,n} \end{pmatrix} \right]$$

$$= \underbrace{\begin{pmatrix} L & \vec{b} \\ \vec{b}^t & a_{nn} \end{pmatrix}}_M \left[ \text{其中 } \vec{b} = C^t \vec{a} \in F^{n-1} \right]$$

于是  $A \sim_c M$ .

$$\text{设 } f: F^n \times F^n \rightarrow F, \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \mapsto (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n) M \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

则  $f \in L_2^+(V, F)$ ,  $M$  是  $f$  在标准基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵。

且对  $i = 1, 2, \dots, n-1$ ,

$$f(\vec{e}_i, \vec{e}_i) = \frac{\Delta_i}{\Delta_{i-1}} \neq 0, f(\vec{e}_i, \vec{e}_j) = 0, i, j \in \{1, 2, \dots, n-1\}, i \neq j$$

由推论 16.1,  $\exists \vec{v} \in V \setminus \{\vec{0}\}, f(\vec{v}, \vec{e}_i) = 0, i = 1, \dots, n-1$

由引理 16.2,  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_{n-1}, \vec{v}$  是  $F^n$  的一组基

$f$  在该基下的矩阵  $N = \begin{pmatrix} L & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}$ , 其中  $\lambda = f(\vec{v}, \vec{v}) \neq 0$

$M \sim_c N \Rightarrow A \sim_c N \Rightarrow \exists G \in GL_n(F)$ , 使得  $G^t A G = N$

则  $|G^t A G| = |G^t| |A| |G| = |G|^2 |A| = \lambda \Delta_{n-1}$

$$\Rightarrow \lambda = \frac{|G|^2 \Delta_n}{\Delta_{n-1}}$$

$$\text{于是有 } \begin{pmatrix} E_{n-1} & 0 \\ 0 & \frac{1}{|G|} \end{pmatrix}^t \begin{pmatrix} L & 0 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix} \begin{pmatrix} E_{n-1} & 0 \\ 0 & \frac{1}{|G|} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} L & 0 \\ 0 & \frac{\Delta_{n-1}}{\Delta_n} \end{pmatrix}$$

$$\text{即 } N \sim_c \begin{pmatrix} L & 0 \\ 0 & \frac{\Delta_{n-1}}{\Delta_n} \end{pmatrix} \Rightarrow A \sim_c \begin{pmatrix} \frac{\Delta_1}{\Delta_0} & & & \\ & \frac{\Delta_2}{\Delta_1} & & \\ & & \ddots & \\ & & & \frac{\Delta_n}{\Delta_{n-1}} \end{pmatrix}$$

■

## § 17 正定二次型与正定矩阵

本节中 $V$ 是 $\mathbb{R}$ 上的有限维向量空间

**【定义 17.1.1】** 二次型的 (半) 正定 (半) 负定

设 $q: V \rightarrow \mathbb{R}$  是二次型, 如果 $\forall \vec{x} \in V \setminus \{0\}$

- (i)  $q(\vec{x}) > 0$  则称 $q$ 是正定的
- (ii)  $q(\vec{x}) < 0$  则称 $q$ 是负定的
- (iii)  $q(\vec{x}) \geq 0$  则称 $q$ 是半正定的
- (iv)  $q(\vec{x}) \leq 0$  则称 $q$ 是半负定的

注: 当 $q$ 是二次型时,  $q(\vec{0}) = 0$

**【定理 17.1】** 签名与正负定性关系

设 $q$ 是 $V$ 上的二次型,  $(s, t)$ 是其签名。

- (i)  $q$ 正定  $\Leftrightarrow s = \dim V$
- (ii)  $q$ 负定  $\Leftrightarrow t = \dim V$
- (iii)  $q$ 半正定  $\Leftrightarrow t = 0$
- (iv)  $q$ 半负定  $\Leftrightarrow s = 0$

证: 设 $n = \dim V$ , 在 $V$ 的基 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ 下, 有 $\forall \vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n \in V$

$$q(\vec{x}) = x_1^2 + \dots + x_s^2 - x_{s+1}^2 - \dots - x_{s+t}^2 \quad [*]$$

其中 $s + t = \text{rank}(q) \leq n$

$$\text{则 } \forall i \in \{1, \dots, n\}, \quad q(\vec{e}_i) = \begin{cases} 1 & i \in \{1, \dots, s\} \\ -1 & i \in \{s+1, \dots, s+t\} \\ 0 & i \in \{s+t+1, \dots, n\} \end{cases} \quad [**]$$

$$(i) q \text{ 正定} \Rightarrow \forall i \in \{1, \dots, n\}, q(\vec{e}_i) > 0 \stackrel{[**]}{\Rightarrow} s = n$$

$$s = n \stackrel{[*]}{\Rightarrow} q(\vec{x}) = x_1^2 + \dots + x_n^2 \Rightarrow \text{当 } \vec{x} \neq \vec{0} \text{ 时, } q(\vec{x}) > 0$$

(ii) 类似



$$(iii) q \text{ 半正定} \Rightarrow \forall i \in \{1, \dots, n\}, q(\vec{e}_i) \geq 0 \stackrel{[\ast\ast]}{\Rightarrow} t = 0$$

$$t = 0 \stackrel{[\ast]}{\Rightarrow} q(\vec{x}) = x_1^2 + \dots + x_s^2 \Rightarrow q(\vec{x}) \geq 0 \quad (iv) \text{ 类似} \quad \blacksquare$$

注：当  $q$  是正定或负定时，由  $s + t = \text{rank}(q)$  可知

$\text{rank } q = \dim V \Rightarrow q$  非退化

**【定义 17.1.2】** 矩阵的 (半) 正定 (半) 负定

$$\text{设 } A \in M_n(\mathbb{R}), \text{ 令 } q_A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto (x_1 \ x_2 \ \cdots \ x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

如果  $q_A$  是正定 (负定, 半正定, 半负定),

则称  $A$  是正定 (负定, 半正定, 半负定)

**【定理 17.2】** 矩阵正负定性性质

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  对称, 签名为  $(s, t)$ , 则

$$(i) A \text{ 正定} \Leftrightarrow s = n \Leftrightarrow A \sim_c E_n$$

$$(ii) A \text{ 负定} \Leftrightarrow t = n \Leftrightarrow A \sim_c -E_n$$

$$(iii) A \text{ 半正定} \Leftrightarrow t = 0 \Leftrightarrow A \sim_c \begin{pmatrix} E_s & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$(iv) A \text{ 半负定} \Leftrightarrow s = 0 \Leftrightarrow A \sim_c \begin{pmatrix} -E_t & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{证明: 直接应用定理 17.1 和 } A \sim_c \begin{pmatrix} E_s & 0 & 0 \\ 0 & -E_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \blacksquare$$

注：当  $A$  是正定或负定时  $\text{rank } A = n$ , 即  $A$  满秩

注：二次型  $q$  (或对称矩阵  $A \in M_n(\mathbb{R})$ ) 是 (半) 负定

$\Leftrightarrow -q$  (或  $-A$ ) 是 (半) 正定的

【定理 17.3】 转置乘积正定性

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  对称,

(i)  $A$  半正定  $\Leftrightarrow \exists B \in M_n(\mathbb{R})$  使得  $A = B^t B$

(ii)  $A$  正定  $\Leftrightarrow \exists B \in GL_n(\mathbb{R})$  使得  $A = B^t B$

证: (i) 设  $r = \text{rank } A$ ,  $D_r = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}_{n \times n}$ ,  $r$  为  $A$  的正惯性指数

则  $D_r^t = D_r$  (对称性),  $D_r^2 = D_r$  (幂等性)

$\Rightarrow: A$  半正定  $\Rightarrow A \sim_c D_r$  (定理 17.2(iii), 其中  $s = r$ )

$$\begin{aligned} \Rightarrow \exists C \in GL_n(\mathbb{R}), A &= C^t D_r C = C^t D_r D_r C \text{ [幂等]} = C^t D_r^t D_r C \text{ [对称]} \\ &= (D_r C)^t (D_r C) \end{aligned}$$

令  $B = D_r C$  即可

$\Leftarrow$ : 由例 15.1.1(ii),  $A$  的负惯性指数是零  $\Rightarrow A$  半正定

(ii)  $\Rightarrow: A$  正定  $\Rightarrow A$  半正定  $\stackrel{(i)}{\Rightarrow} \exists B \in M_n(\mathbb{R}), A = B^t B$

$$\Rightarrow B \in GL_n(\mathbb{R}) \text{ [} A \text{ 满秩]}$$

$\Leftarrow$ :  $\text{rank } B = n \Rightarrow \text{rank } A = n$ , 设  $(s, t)$  为  $A$  的签名

由于  $A$  是半正定的, 于是  $s$  等于  $A$  的秩  $= n$  [定理 17.2(i)]

$\Rightarrow A$  正定 ■

【例 17.1.1】 正定相加正定

设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$  正定, 证明  $A + B$  也正定

证: 设  $M \in M_n(\mathbb{R})$  对称,

$$q_M: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto (x_1 \ x_2 \ \dots \ x_n) M \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

是二次型, 且在标准基下的矩阵是  $M$

于是  $q_A, q_B$  正定, 且  $q_A + q_B = q_{A+B}$

$\forall \vec{x} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\vec{0}\}, q_{A+B}(\vec{x}) = q_A(\vec{x}) + q_B(\vec{x}) > 0 \Rightarrow q_{A+B}$  正定  
 $\Rightarrow A+B$  正定 ■

**【例 17.1.2】 正定的行列式和逆正定**

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  正定, 证明 (i)  $|A| > 0$ , (ii)  $A^{-1}$  正定

证: (i) 由定理 17.3,  $A = B^t B$ , 其中  $B \in GL_n(\mathbb{R})$

$$|A| = |B^t| |B| = |B|^2 > 0$$

$$(ii) A^{-1} = (B^t B)^{-1} = B^{-1} (B^t)^{-1} = B^{-1} (B^{-1})^t$$

令  $C = (B^{-1})^t, A^{-1} = C^t C$ . 由定理 17.3,  $A^{-1}$  正定 ■

**【引理 17.1】 正定矩阵主子式的性质**

设  $A$  正定, 则  $A$  的任何主子式为正,

且任何主子式对应的子矩阵正定。

证: 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}, 1 \leq i_1 < \dots < i_k \leq n$

$$M = \begin{pmatrix} a_{i_1 i_1} & a_{i_1 i_2} & \cdots & a_{i_1 i_k} \\ a_{i_2 i_1} & a_{i_2 i_2} & \cdots & a_{i_2 i_k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{i_k i_1} & a_{i_k i_2} & \cdots & a_{i_k i_k} \end{pmatrix}$$

由上例(i)可知, 要证  $|M| > 0$ , 只要证  $M$  正定

$q_A: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  正定,  $q_M: \mathbb{R}^k \rightarrow \mathbb{R}$  分别是  $A$  和  $M$  对应的二次型。

$$\forall \vec{z} = \begin{pmatrix} z_1 \\ z_2 \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^k \text{ 且 } \vec{z} \neq \vec{0}_k, \quad \text{令 } \vec{x} = \begin{pmatrix} \vdots \\ z_1 \\ \text{[行 } i_1 \text{]} \\ \vdots \\ z_2 \\ \text{[行 } i_2 \text{]} \\ \vdots \\ z_k \\ \text{[行 } i_k \text{]} \\ \vdots \end{pmatrix} \neq \vec{0}$$

即  $\vec{x}$  的第  $i_l$  个坐标为  $z_l, l = 1, 2, \dots, k$ , 其他坐标为零, 则

$$\vec{x} \neq \vec{0}, \quad 0 < q_A(\vec{x}) = \vec{x}^t A \vec{x} = \vec{z}^t M \vec{z} \text{ [直接验证]} = q_M(\vec{z})$$

$$\Rightarrow q_M(\vec{z}) > 0 \Rightarrow M \text{ 正定} \quad \blacksquare$$

注:  $M$  是正定矩阵

#### 【定理 17.4】sylvester 判别法

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  对称, 则  $A$  正定  $\Leftrightarrow \forall i \in \{1, \dots, n\}, \Delta_i(A) > 0$

证:  $\Rightarrow$ : 引理 17.1

$\Leftarrow$ : 由 Jacobi 定理

$$A = U \underbrace{\begin{pmatrix} \frac{\Delta_1}{\Delta_0} & & \\ & \ddots & \\ & & \frac{\Delta_n}{\Delta_{n-1}} \end{pmatrix}}_B U, \text{ 其中 } U = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{\frac{\Delta_1}{\Delta_0}}} & & \\ & \ddots & \\ & & \frac{1}{\sqrt{\frac{\Delta_n}{\Delta_{n-1}}}} \end{pmatrix}$$

其中  $\Delta_0 = 1, \Delta_k = \Delta_k(A), k = 1, 2, \dots, n$

$$\because \frac{\Delta_1}{\Delta_0} > 0, \dots, \frac{\Delta_n}{\Delta_{n-1}} > 0, \quad \therefore B \text{ 正定} \Rightarrow A \text{ 正定} \quad \blacksquare$$

注:  $A$  半正定  $\Leftrightarrow A$  的所有主子式不小于 0

#### 【例 17.1.3】正定求参数范围

设  $M = \begin{pmatrix} \alpha & -1 & -1 \\ -1 & \alpha & 1 \\ -1 & 1 & \alpha \end{pmatrix}$ , 当  $\alpha$  取何值时  $M$  是正定的?

$$\text{解: } \Delta_1(M) = \alpha \quad \Delta_2(M) = \begin{vmatrix} \alpha & -1 \\ -1 & \alpha \end{vmatrix} = \alpha^2 - 1$$

$$\Delta_3(M) = (\alpha - 1)^2(\alpha + 2)$$

$$M \text{ 正定} \Leftrightarrow \alpha > 0, \alpha^2 - 1 > 0, (\alpha - 1)^2(\alpha + 2) > 0 \Leftrightarrow \alpha > 1$$

## 【例 17.4】正定性的应用 1

设  $A$  是  $n$  阶正定矩阵,  $\alpha_1, \alpha_2, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$  不全为零

$$\text{证明 } D = \begin{vmatrix} & & & \alpha_1 \\ & A & & \vdots \\ & & & \alpha_n \\ \alpha_1 & \cdots & \alpha_n & 0 \end{vmatrix} < 0$$

$$\text{证: 设 } \tilde{A} = \begin{pmatrix} & & & \alpha_1 \\ & A & & \vdots \\ & & & \alpha_n \\ \alpha_1 & \cdots & \alpha_n & 0 \end{pmatrix}$$

$\because A$  正定,  $\exists B \in GL_n(\mathbb{R}), E_n = B^t A B$

令  $C = \begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  则  $C$  可逆

$$C^t \tilde{A} C = \begin{pmatrix} B^t & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & \vec{\alpha} \\ \vec{\alpha}^t & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \left[ \text{其中 } \vec{\alpha} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \right] = \begin{pmatrix} E_n & B^t \vec{\alpha} \\ \vec{\alpha}^t B & 0 \end{pmatrix}$$

令  $\vec{\beta} = B^t \vec{\alpha} = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}$ , 则  $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_n$  不全为零 [ $\because B^t$  可逆且  $\vec{\alpha} \neq \vec{0}$ ]

$$\text{则 } C^t \tilde{A} C = \begin{pmatrix} E_n & \vec{\beta} \\ \vec{\beta}^t & 0 \end{pmatrix}$$

$$|C^t \tilde{A} C| = \begin{vmatrix} 1 & & & \beta_1 \\ & 1 & & \beta_2 \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & 1 & \beta_n \\ \beta_1 & \beta_2 & \cdots & \beta_n & 0 \end{vmatrix}$$

$$= \begin{vmatrix} 1 & 0 & \cdots & 0 & \beta_1 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & \beta_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & \beta_n \\ 0 & 0 & 0 & 0 & -\beta_1^2 - \beta_2^2 - \cdots - \beta_n^2 \end{vmatrix}$$

$$= \sum_{i=1}^n (-\beta_i^2) < 0 \quad \blacksquare$$

**【例 17.5】正定性的应用 2 估计行列式**

设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \in M_n(\mathbb{R})$  正定, 证明

$$(i) |A| \leq a_{11} a_{22} \cdots a_{nn}$$

$$(ii) |A|^2 \leq \prod_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n a_{ji}^2 \right) \quad (\text{Hadamard 不等式})$$

证: (i) 对  $n$  归纳,  $n = 1$  时  $A = (a_{11})$ ,  $|A| = a_{11} \leq a_{11}$ , 成立

设  $n - 1$  时结论成立

$$\text{令 } A_{n-1} = \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1\ n-1} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2\ n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n-1\ 1} & a_{n-1\ 2} & \cdots & a_{n-1\ n-1} \end{pmatrix}$$

由 Sylvester 判别法,  $A_{n-1}$  正定

$$[A_{n-1} \text{ 对称且 } \Delta_i(A_{n-1}) = \Delta_i(A) > 0, i = 1, \dots, n-1]$$

由归纳假设,  $|A_{n-1}| \leq a_{11} a_{22} \cdots a_{n-1\ n-1}$

$$|A| = \begin{vmatrix} & & \alpha_1 \\ & A_{n-1} & \vdots \\ & & \alpha_{n-1} \\ \alpha_1 & \cdots & \alpha_{n-1} & a_{nn} \end{vmatrix}, \quad \text{其中 } \alpha_i = a_{in}, \quad i = 1, 2, \dots, n-1$$

$$= \begin{vmatrix} & & 0 + \alpha_1 \\ & A_{n-1} & \vdots \\ & & 0 + \alpha_{n-1} \\ \alpha_1 & \cdots & \alpha_{n-1} & a_{nn} + 0 \end{vmatrix}$$

$$= \begin{vmatrix} & & 0 \\ & A_{n-1} & \vdots \\ & & 0 \\ \alpha_1 & \cdots & \alpha_{n-1} & a_{nn} \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} & & \alpha_1 \\ & A_{n-1} & \vdots \\ & & \alpha_{n-1} \\ \alpha_1 & \cdots & \alpha_{n-1} & 0 \end{vmatrix}$$

$$= |A_{n-1}| a_{nn} + \beta, \quad \text{其中 } \beta = -\alpha_1^2 - \cdots - \alpha_{n-1}^2 \leq 0, \text{ 见上例}$$

$$\leq |A_{n-1}| a_{nn} = a_{11} a_{22} \cdots a_{nn}$$

(ii) 当  $|A| = 0$  时, 不等式显然成立。

设  $A \neq 0$ , 令  $B = A^t A$ , 则  $B$  正定

设  $B = (b_{ij})_{n \times n}$ ,  $A = (a_{ij})_{n \times n}$ ,  $A^t = (a_{ij}')_{n \times n}$ , 则  $a'_{ij} = a_{ji}$

由 (i),  $|A|^2 = |B| \leq b_{11} \cdots b_{nn}$

$$= \prod_{i=1}^n b_{ii} = \prod_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n a_{ij}' a_{ji} \right) = \prod_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n a_{ji}^2 \right) \quad \blacksquare$$

$$\text{注: } |A^t| = |A| \Rightarrow |A|^2 \leq \prod_{i=1}^n \left( \sum_{j=1}^n a_{ij}^2 \right)$$

## § 18 仿射同构下的二次曲面

## 【回忆】

§ 13 应用：齐二次多项式因式分解——线性变量替换

## 【定义 18.1】 平移变量替换

$$\text{设 } \vec{\alpha} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} \in \mathbb{R}^n, \vec{x} = \vec{y} + \vec{\alpha}; \vec{y} = \vec{x} - \vec{\alpha}$$

诱导同构  $\varphi_{\vec{\alpha}}: \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n] \rightarrow \mathbb{R}[y_1, \dots, y_n]$  满足

$$\varphi_{\vec{\alpha}}|_{\mathbb{R}} = \text{id}_{\mathbb{R}}, \quad \varphi_{\vec{\alpha}}(x_i) = y_i + \alpha_i, \quad i = 1, 2, \dots, n$$

同样  $\varphi_{-\vec{\alpha}}: \mathbb{R}[y_1, \dots, y_n] \rightarrow \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n]$  满足  $\varphi_{-\vec{\alpha}}|_{\mathbb{R}} = \text{id}_{\mathbb{R}}$ 

$$\varphi_{-\vec{\alpha}}(y_i) = x_i - \alpha_i, \quad i = 1, \dots, n$$

可直接验证  $\varphi_{-\vec{\alpha}} \circ \varphi_{\vec{\alpha}} = \text{id}_{\mathbb{R}[x_1, \dots, x_n]}, \varphi_{\vec{\alpha}} \circ \varphi_{-\vec{\alpha}} = \text{id}_{\mathbb{R}[y_1, \dots, y_n]}$  $\Rightarrow \varphi_{\vec{\alpha}}$  是同构，称为由平移变量替换诱导出的同构。

由有限个线性变量替换和平移变量替换诱导出的同构的复合  
(当复合有意义时)称为仿射同构。

容易验证，仿射同构是下列变量替换

$$\vec{x} = A\vec{y} + \vec{\alpha}; \vec{y} = A^{-1}\vec{x} - A^{-1}\vec{\alpha}$$

依照同样方式诱导出的从  $\mathbb{R}[x_1, \dots, x_n]$  到  $\mathbb{R}[y_1, \dots, y_n]$  的同构。

## 【定理 18.1】 二次型化规范型的仿射同构存在性

设  $p \in \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n], \deg p = 2$ , 设  $h$  是  $p$  的齐二次部分,把  $h$  作为从  $\mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$  的二次型, 设其签名为  $(s, t)$ 则存在仿射同构  $\varphi: \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n] \rightarrow \mathbb{R}[y_1, \dots, y_n]$



使得  $\varphi(p) = y_1^2 + \cdots + y_s^2 - y_{s+1}^2 - \cdots - y_{s+t}^2 + \lambda y_{s+1} + \mu$ , 其中  $\lambda, \mu \in \mathbb{R}$

证: 由惯性定理,  $\exists C \in GL_n(\mathbb{R})$ , 使得

$$\text{对于 } \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \vec{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix},$$

$$p(\vec{x}) = p(C\vec{y}) = y_1^2 + \cdots + y_s^2 - y_{s+1}^2 - \cdots - y_{s+t}^2$$

$$+ 2\alpha_1 y_1 + \cdots + 2\alpha_s y_s - 2\alpha_{s+1} y_{s+1} - \cdots - 2\alpha_{s+t} y_{s+t} + \beta_{s+t+1} y_{s+t+1}$$

$$+ \cdots + \beta_n y_n + \mu, \quad \text{其中 } \alpha_i, \beta_j, \mu \in \mathbb{R}, \text{ 那么}$$

$$p(\vec{x}) = p(C\vec{y}) = (y_1 + \alpha_1)^2 + \cdots + (y_s + \alpha_s)^2$$

$$- (y_{s+1} + \alpha_{s+1})^2 - \cdots - (y_{s+t} + \alpha_{s+t})^2$$

$$+ \beta_{s+t+1} y_{s+t+1} + \cdots + \beta_n y_n + \delta, \quad \delta \in \mathbb{R}$$

$$\text{令 } \vec{y} = \vec{z} - \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_{s+t} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \vec{z} - \vec{\alpha}$$

$$p(\vec{x}) = p(C\vec{y}) = p(C(\vec{z} - \vec{\alpha}))$$

$$= z_1^2 + \cdots + z_s^2 - z_{s+1}^2 - \cdots - z_{s+t}^2 + \beta_{s+t+1} z_{s+t+1} + \cdots + \beta_n z_n + \delta'$$

如果  $\beta_{s+t+1} = \cdots = \beta_n = 0$ , 取  $\lambda = 0, \mu = \delta'$  即可

否则, 不妨设  $\beta_{s+t+1} \neq 0$

$$\begin{cases} w_1 &= z_1 \\ \vdots & \\ w_{s+t} &= z_{s+t} \\ w_{s+t+1} &= \beta_{s+t+1} z_{s+t+1} + \cdots + \beta_n z_n \\ w_{s+t+2} &= z_{s+t+2} \\ \vdots & \\ w_n &= z_n \end{cases}$$

$$\vec{w} = \underbrace{\begin{pmatrix} E_{s+t} & & & & \\ & \beta_{s+t+1} & \beta_{s+t+2} & \cdots & \beta_n \\ & & 1 & & \\ & & & \ddots & \\ & & & & 1 \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix}$$

则  $|A| \neq 0 \Rightarrow A$  可逆

$$\begin{aligned} p(\vec{x}) &= p(C\vec{y}) = p(C(\vec{z} - \vec{\alpha})) = p(C(A^{-1}\vec{w} - \vec{\alpha})) = p(CA^{-1}\vec{w} - C\vec{\alpha}) \\ &= w_1^2 + \cdots + w_s^2 - w_{s+1}^2 - \cdots - w_{s+t}^2 + \lambda w_{s+t+1} + \mu \quad \blacksquare \end{aligned}$$

**【推论 18.1】** 进一步化简规范型

设  $p \in \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n]$ ,  $\deg p = 2$ ,  $h$  为  $p$  的齐二次部分

$h$  的签名是  $(s, t)$  令  $r = s + t$ , 则存在仿射同构

$$\psi: \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n] \rightarrow \mathbb{R}[y_1, \dots, y_n]$$

$$\text{使得 } \psi(p) = y_1^2 + \cdots + y_s^2 - y_{s+1}^2 - \cdots - y_r^2 + y_{r+1}$$

$$\text{或 } \psi(p) = y_1^2 + \cdots + y_s^2 - y_{s+1}^2 - \cdots - y_r^2 + \xi, \quad \xi \in \mathbb{R}$$

证: 由定理 18.1,  $\exists$  仿射同构  $\varphi: \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n] \rightarrow \mathbb{R}[y_1, \dots, y_n]$

$$\text{使得 } \varphi(p) = y_1^2 + \cdots + y_s^2 - y_{s+1}^2 - \cdots - y_r^2 + \lambda y_{r+1} + \mu, \text{ 其中 } \lambda, \mu \in \mathbb{R}$$

若  $\lambda = 0$ , 令  $\xi = \mu$  即可, 否则考虑仿射变量替换

$$\begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_r \\ z_{r+1} \\ z_{r+2} \\ \vdots \\ z_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_r \\ \lambda y_{r+1} + \mu \\ y_{r+2} \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

由此变换诱导的仿射同构把

$$y_1^2 + \cdots + y_s^2 - y_{s+1}^2 - \cdots - y_r^2 + \lambda y_{r+1} + \mu$$

映为

$$z_1^2 + \cdots + z_s^2 - z_{s+1}^2 - \cdots - z_r^2 + z_{r+1} \quad \blacksquare$$

设  $p \in \mathbb{R}[x_1, \dots, x_n], \deg p = 2$

$p(x_1, \dots, x_n) = 0$  在  $\mathbb{R}^n$  中轨迹称为  $\mathbb{R}^n$  中的二次曲面。

我们来考虑  $p$  在仿射同构意义下的轨迹。

设  $r$  是  $p$  的齐二次部分的秩,  $(s, t)$  为  $p$  的齐二次部分的签名

情形 1:  $n = 2$

①  $r = 2, (s, t) = (2, 0)$

$$y_1^2 + y_2^2 + \xi = 0 \quad \begin{cases} \text{圆} & \xi < 0 \\ \{(0, 0)\} & \xi = 0 \\ \emptyset & \xi > 0 \end{cases} \text{退化}$$

②  $r = 2, (s, t) = (1, 1)$

$$y_1^2 - y_2^2 + \xi = 0 \quad \begin{cases} \text{双曲线} & \xi \neq 0 \\ \text{两条直线} & \xi = 0 \end{cases} \text{退化}$$

③  $r = 2, (s, t) = (0, 2)$  已考虑

④  $r = 1, (s, t) = (1, 0)$

$y_1^2 + y_2 = 0$  (抛物线) 或  $y_1^2 + \xi = 0$  (退化)

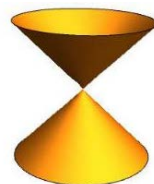
情形 2:  $n = 3$

$p \in \mathbb{R}[x_1, x_2, x_3]$ , 齐二次部分的秩是  $r$ , 签名是  $(s, t)$

①  $r = 3, (s, t) = (3, 0)$

$$y_1^2 + y_2^2 + y_3^2 + \xi = 0$$

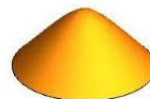
$$\begin{cases} \text{球} & \xi < 0 \\ \{(0, 0, 0)\} & \xi = 0 \\ \emptyset & \xi > 0 \end{cases} \text{退化}$$



②  $r = 3, (s, t) = (2, 1)$

$$y_1^2 + y_2^2 - y_3^2 + \xi = 0$$

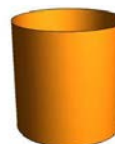
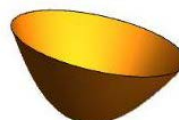
$$\begin{cases} \text{双叶双曲面} & \xi > 0 \\ \text{圆锥面} & \xi = 0 \\ \text{单叶双曲面} & \xi < 0 \end{cases}$$



③  $r = 3, (s, t) = (1, 2), (0, 3)$  已考虑

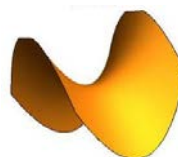
④  $r = 2, (s, t) = (2, 0)$

$$\begin{cases} y_1^2 + y_2^2 + y_3 = 0 & \text{椭圆抛物面} \\ y_1^2 + y_2^2 + \xi = 0 & \text{椭圆柱面} (\xi \geq 0 \text{ 退化}) \end{cases}$$



⑤  $r = 2, (s, t) = (1, 1)$

$$\begin{cases} y_1^2 - y_2^2 + y_3 + \xi = 0 & \text{双曲抛物面} \\ y_1^2 - y_2^2 + \xi = 0 & \text{双曲柱面} (\xi = 0 \text{ 退化}) \end{cases}$$



⑥  $r = 2, (s, t) = (0, 2)$  已考虑

⑦  $r = 1, (s, t) = (1, 0)$

$$\begin{cases} y_1^2 + y_2 + \xi = 0 & \text{抛物柱面} \\ y_1^2 + \xi = 0 & \text{退化} \end{cases}$$



⑧  $r = 1, (s, t) = (0, 1)$  已考虑



## § 19 斜对称双线性型的规范型

## 【回忆】斜对称

$f \in \mathcal{L}_2(V, F)$  称为斜对称的, 如果  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, f(\vec{x}, \vec{y}) = -f(\vec{y}, \vec{x})$

斜对称双线性型的集合记为  $\mathcal{L}_2^-(V, F)$ , 它是  $\mathcal{L}_2(V, F)$  的子空间。

$A \in M_n(F)$  是斜对称的, 如果  $A^t = -A$

$f \in \mathcal{L}_2^-(V, F) \Leftrightarrow f$  在  $V$  的基底下的矩阵是斜对称的。

## 【引理 19.1】奇数阶斜对称矩阵行列式为零

设  $A \in M_n(F)$  斜对称, 则  $\det A = (-1)^n \det A$

特别地, 当  $n$  为奇数时  $\det A = 0$

证:  $A^t = -A, \quad |A| = |A^t| = |-A| = (-1)^n |A|$

当  $n$  为奇数时,  $|A| = -|A| \Rightarrow 2|A| = 0 \Rightarrow |A| = 0 \quad [\text{char } F \neq 2] \quad \blacksquare$

## 【引理 19.2】斜对称等价二次型为零

设  $f \in \mathcal{L}_2(V, F)$ ,

$f \in \mathcal{L}_2^-(V, F) \Leftrightarrow \forall \vec{x} \in V, f(\vec{x}, \vec{x}) = 0$

证:  $\Rightarrow: f(\vec{x}, \vec{x}) = -f(\vec{x}, \vec{x}) \Rightarrow 2f(\vec{x}, \vec{x}) = 0 \Rightarrow f(\vec{x}, \vec{x}) = 0$

$\Leftarrow: 0 = f(\vec{x} + \vec{y}, \vec{x} + \vec{y})$

$= f(\vec{x}, \vec{x}) + f(\vec{x}, \vec{y}) + f(\vec{y}, \vec{x}) + f(\vec{y}, \vec{y})$

$= f(\vec{x}, \vec{y}) + f(\vec{y}, \vec{x})$

由此可知  $f(\vec{x}, \vec{y}) = -f(\vec{y}, \vec{x}) \quad \blacksquare$

**【引理 19.3】** 斜对称不为零判定线性无关

设  $f \in \mathcal{L}_2^-(V, F)$ ,  $\vec{u}, \vec{v} \in V \setminus \{\vec{0}\}$

如果  $f(\vec{u}, \vec{v}) \neq 0$ , 则  $\vec{u}, \vec{v}$  线性无关

证: 假设  $\vec{u} = \alpha \vec{v}, \alpha \in F$ ,

$$0 \neq f(\vec{u}, \vec{v}) = f(\alpha \vec{v}, \vec{v}) = \alpha f(\vec{v}, \vec{v}) = 0 \quad [\text{引理 19.2}]$$

矛盾, 故假设不成立。 ■

**【例 19.1.1】** 一维空间上的斜对称为零

设  $\dim V = 1, f \in \mathcal{L}_2^-(V, F), \vec{v} \in V \setminus \{\vec{0}\}$

$$\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, \quad \vec{x} = \lambda \vec{v}, \vec{y} = \mu \vec{v}$$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = f(\lambda \vec{v}, \mu \vec{v}) = \lambda \mu f(\vec{v}, \vec{v}) = 0$$

**【例 19.1.2】** 二维空间斜对称例

设  $\dim V = 2, f \in \mathcal{L}_2^-(V, F) \setminus \{0\}$ ,

则  $\exists \vec{e}_1, \vec{e}_2 \in V, f(\vec{e}_1, \vec{e}_2) \neq 0 \xrightarrow{[\text{引理 19.3}]} \vec{e}_1, \vec{e}_2$  线性无关

于是  $V = \langle \vec{e}_1, \vec{e}_2 \rangle$

不妨设  $f(\vec{e}_1, \vec{e}_2) = 1$ ,  $f$  在  $\vec{e}_1, \vec{e}_2$  下的矩阵

$$\begin{pmatrix} f(\vec{e}_1, \vec{e}_1) & f(\vec{e}_1, \vec{e}_2) \\ f(\vec{e}_2, \vec{e}_1) & f(\vec{e}_2, \vec{e}_2) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix}$$

设  $\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + x_2 \vec{e}_2, \vec{y} = y_1 \vec{e}_1 + y_2 \vec{e}_2$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = (x_1 \quad x_2) \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \begin{vmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{vmatrix}$$

**【定义 19.1.1】 辛平面**

设  $f \in L_2^-(V, F)$ ,  $W \subset V$  是二维子空间,

如果  $\exists \vec{w}_1, \vec{w}_2 \in W$ , 使得  $f(\vec{w}_1, \vec{w}_2) \neq 0$ ,

则称  $W$  是  $f$  的辛平面 (symplectic (共生的) plane)

**【引理 19.4】 辛平面分解**

设  $f \in L_2^-(V, F)$ , 则  $V = W_1 \oplus \cdots W_m \oplus K$ , 其中

(i)  $W_1, \cdots W_m$  是辛平面

(ii)  $\forall i, j \in \{1, \dots, m\}, \vec{w}_i \in W_i, \vec{w}_j \in W_j, f(\vec{w}_i, \vec{w}_j) = 0$

(iii)  $K = \{\vec{v} \in V | \forall \vec{x} \in V, f(\vec{x}, \vec{v}) = 0\}$

证: 先验证  $K$  是  $V$  的子空间

设  $\alpha, \beta \in F, \quad \vec{u}, \vec{v} \in K, \quad \vec{x} \in V$

$f(\vec{x}, \alpha \vec{u} + \beta \vec{v}) = \alpha f(\vec{x}, \vec{u}) + \beta f(\vec{x}, \vec{v}) = 0 \Rightarrow \alpha \vec{u} + \beta \vec{v} \in K$

$\Rightarrow K$  是  $V$  的子空间

当  $f = 0$  时, 取  $K = V, m = 0$ , 引理成立

设  $f \neq 0$ , 则  $\exists \vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V$ , 使得  $f(\vec{v}_1, \vec{v}_2) \neq 0$

由引理 19.3,  $\vec{v}_1, \vec{v}_2$  线性无关  $\Rightarrow \dim V \geq 2$

对  $\dim V$  归纳, 当  $\dim V = 2$  时, 由例 19.2 可知

取  $W_1 = V, m = 1, K = \{0\}$  即可。

设引理对  $\dim V < n$  成立, 设  $\dim V = k > 2$

$\because f \neq 0, \therefore \exists \vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V$ , 使得  $f(\vec{v}_1, \vec{v}_2) \neq 0$

令  $W'_1 = \{\vec{v} \in V | f(\vec{v}, \vec{v}_1) = f(\vec{v}, \vec{v}_2) = 0\}$

断言 1

$$V = W_1 \oplus W'_1$$

断言 1 的证明：设  $\vec{w} \in W_1 \cap W'_1$

因为  $\vec{w} \in W_1$ , 所以  $\exists \alpha_1, \alpha_2 \in F$ , 使得  $\vec{w} = \alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2$

由  $\vec{w} \in W'_1$  得  $f(\vec{w}, \vec{v}_1) = f(\alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2, \vec{v}_1) = 0$

即  $\alpha_1 f(\vec{v}_1, \vec{v}_1) + \alpha_2 f(\vec{v}_2, \vec{v}_1) = 0$

$\Rightarrow \alpha_2 f(\vec{v}_2, \vec{v}_1) = 0 \Rightarrow \alpha_2 = 0$  [ $f(\vec{v}_2, \vec{v}_1) = -f(\vec{v}_1, \vec{v}_2) \neq 0$ ]

同理  $\alpha_1 = 0$

于是  $W_1 \oplus W'_1$  是直和

设  $l_i: V \rightarrow F, \quad \vec{x} \mapsto f(\vec{x}, \vec{v}_i), \quad i = 1, 2$

$$W'_1 = \langle l_1, l_2 \rangle^\circ = \dim V - \dim \langle l_1, l_2 \rangle \geq k - 2$$

于是  $\dim(W_1 + W'_1) = \dim W_1 + \dim W'_1 \geq n$

$\Rightarrow \dim(W_1 + W'_1) = n \Rightarrow V = W_1 \oplus W'_1$

$\therefore$  断言 1 成立

断言 2

$$\forall \vec{w}_1 \in W_1, \vec{w}'_1 \in W'_1, f(\vec{w}_1, \vec{w}'_1) = 0$$

证明：设  $\vec{w}_1 = \alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2$

$$f(\vec{w}_1, \vec{w}'_1) = f(\alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2, \vec{w}'_1)$$

$$= -\alpha_1 f(\vec{w}'_1, \vec{v}_1) - \alpha_2 f(\vec{w}'_1, \vec{v}_2) = 0 \quad [W_1 \text{ 的定义}]$$

$\therefore$  断言 2 成立

令  $g = f|_{W'_1 \times W'_1}$ , 即  $g: W'_1 \times W'_1 \rightarrow F, (\vec{x}, \vec{y}) \mapsto f(\vec{x}, \vec{y})$

由归纳假设,  $W'_1 = W_2 \oplus \cdots \oplus W_m \oplus \tilde{K}$



其中  $(i)'W_2, \dots, W_m$  是  $g$  的辛平面

$$(ii)' \forall i, j \in \{2, \dots, m\}, \vec{w}_i \in W_i, \vec{w}_j \in W_j, g(\vec{w}_i, \vec{w}_j) = 0$$

$$(iii)' \tilde{K} = \{\vec{v} \in W_1' | \forall \vec{x} \in W_1', g(\vec{x}, \vec{v}) = 0\}$$

$$\text{于是 } V = W_1 \oplus W_2 \oplus \dots \oplus W_m \oplus \tilde{K}$$

下面验证上述分解满足  $(i), (ii), (iii)$

由  $g$  的定义,  $W_2, \dots, W_m$  也是  $f$  的辛平面, 于是  $(i)$  满足

$$\text{由断言 2, } \forall i \in \{2, \dots, m\}, \vec{w}_i \in W_i \subset W_1', f(\vec{w}_1, \vec{w}_i) = 0 [\vec{w}_1 \in W_1]$$

再由  $(ii)'$ , 性质  $(ii)$  成立

以下证明  $K = \tilde{K}$

$$\text{设 } \vec{v} \in K, \text{ 由断言 1, } \vec{v} = \alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2 + \vec{w}_1',$$

$$\text{其中 } \alpha_1, \alpha_2 \in F, \vec{w}_1' \in W_1'$$

$$0 = f(\vec{v}_1, \vec{v}) = f(\vec{v}_1, \alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2 + \vec{w}_1')$$

$$= \alpha_1 f(\vec{v}_1, \vec{v}_1) + \alpha_2 f(\vec{v}_1, \vec{v}_2) + f(\vec{v}_1, \vec{w}_1')$$

$$= \alpha_2 f(\vec{v}_1, \vec{v}_2) \Rightarrow \alpha_2 = 0$$

类似地可证  $\alpha_1 = 0$

$$\text{于是 } \vec{v} \in W_1', \text{ 由定义得 } \vec{v} \in \tilde{K} \Rightarrow K \subset \tilde{K}$$

$$\text{反之, 设 } \vec{v} \in \tilde{K}, \vec{x} \in V, \quad \exists \vec{y} \in W_1, \vec{z} \in W_1' \text{ 使得 } \vec{x} = \vec{y} + \vec{z}$$

$$f(\vec{x}, \vec{v}) = f(\vec{y} + \vec{z}, \vec{v}) = f(\vec{y}, \vec{v}) + f(\vec{z}, \vec{v})$$

$$= 0 [\text{断言 2 和 } \tilde{K} \text{ 的定义}]$$

$$\Rightarrow \vec{v} \in K, \text{ 即 } K = \tilde{K}$$

由此可知,  $(i)(ii)(iii)$  都满足, 归纳法完成 ■

**【定理 19.1】斜对称双线性型的规范型**

设  $f \in \mathcal{L}_2^-(V, F)$ , 则  $V$  有一组基

$$\overrightarrow{e_1}, \overrightarrow{e_2}, \dots, \overrightarrow{e_{2m-1}}, \overrightarrow{e_{2m}}, \overrightarrow{e_{2m+1}}, \dots, \overrightarrow{e_n},$$

使得  $f$  在该组基下的矩阵是

$$A = \text{diag}(S_2, \dots, S_2, 0, \dots, 0), \text{ 其中 } S_2 = \begin{pmatrix} 0 & -1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

从而  $\forall \vec{x} = x_1 \overrightarrow{e_1} + \dots + x_n \overrightarrow{e_n}, \vec{y} = y_1 \overrightarrow{e_1} + \dots + y_n \overrightarrow{e_n} \in V$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = \begin{vmatrix} x_1 & y_1 \\ x_2 & y_2 \end{vmatrix} + \begin{vmatrix} x_3 & y_3 \\ x_4 & y_4 \end{vmatrix} + \dots + \begin{vmatrix} x_{2m-1} & y_{2m-1} \\ x_{2m} & y_{2m} \end{vmatrix}$$

证: 由引理 19.4

$$V = W_1 \oplus W_2 \oplus \dots \oplus W_m \oplus K \quad [*]$$

其中  $W_1, W_2, \dots, W_m$  由引理 19.4 描述

$\forall i \in \{1, \dots, m\}$ , 可取  $W_i$  的基底  $\overrightarrow{e_{2i-1}}, \overrightarrow{e_{2i}}$  使得  $f(\overrightarrow{e_{2i-1}}, \overrightarrow{e_{2i}}) = 1$

取  $K$  的基为  $\overrightarrow{e_{2m+1}}, \dots, \overrightarrow{e_n}$ , 则

$\overrightarrow{e_1}, \overrightarrow{e_2}, \dots, \overrightarrow{e_{2m-1}}, \overrightarrow{e_{2m}}, \overrightarrow{e_{2m+1}}, \dots, \overrightarrow{e_n}$  是  $V$  的基  $[\because [*]]$

$f$  在该组基下的矩阵  $A = (f(\overrightarrow{e_i}, \overrightarrow{e_j}))_{\substack{i=1, \dots, n \\ j=1, \dots, n}} \quad \blacksquare$

**【推论 19.1】斜对称矩阵的规范型**

设  $A \in M_n(F)$  斜对称, 则

$$A \sim_c \text{diag}(S_2, \dots, S_2, 0, \dots, 0)$$

证: 由定理 19.1 直接可得  $\blacksquare$

**【推论 19.2】斜对称矩阵偶数秩**

设  $A \in M_n(F)$  斜对称, 则  $\text{rank } A$  是偶数

证: 由推论 19.1 直接可得  $\blacksquare$

**【推论 19.3】 合同斜对称矩阵等秩**

设  $A, B \in M_n(F)$  斜对称

则  $A \sim_c B \Leftrightarrow \text{rank } A = \text{rank } B$

证：由推论 19.1 直接可得 ■

**【例 19.1.3】 Pfaffian**

设  $A \in M_{2m}(\mathbb{Z})$  斜对称,  $\det A \neq 0$

则  $\exists k \in \mathbb{Z}$  使得  $\det A = k^2$

证：设  $A = (a_{ij})_{n \times n} \because a_{ij} \in \mathbb{Z} \therefore \det A \in \mathbb{Z}$

$$\det A = \sum_{\sigma \in S_n} \varepsilon_{\sigma} \prod_{t=1}^n a_{t\sigma(t)}$$

$A \in M_n(\mathbb{Z}) \subset M_n(\mathbb{Q})$ , 由推论 19.1,  $\exists C \in GL_n(\mathbb{Q})$  使得

$$A = C^t \text{diag}(S_2, \dots, S_2, 0, \dots, 0) C$$

$$\therefore |A| = |C|^2$$

$\therefore |A| \in \mathbb{Z}, |C| \in \mathbb{Q} \therefore |C| \in \mathbb{Z}$ , 令  $k = |C|$  即可 ■

$$\left[ |C| = \frac{p}{q}, p, q \in \mathbb{Z}, \gcd(p, q) = 1 \Rightarrow |C|^2 = \frac{p^2}{q^2}, \gcd(p^2, q^2) = 1 \right]$$

注：称  $|C|$  为  $|A|$  的 Pfaffian, 记为  $\text{Pf}(A)$

## § 10-19 节小结

①  $A, B \in M_n(F)$ , 如果存在  $C \in GL_n(F)$  使得  $B = C^t A C$ ,

则称  $A \sim_c B$

②  $A$  对称  $\Leftrightarrow A \sim \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_r, 0, \dots, 0)$ ,

$$F = \mathbb{C} \Rightarrow A \sim_c \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, \quad F = \mathbb{R} \Rightarrow A \sim_c \begin{pmatrix} E_s & 0 & 0 \\ 0 & -E_t & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

正定  $\Leftrightarrow s = n$ , 半正定  $\Rightarrow t = 0$ , 负定  $\Leftrightarrow t = n$ , 半负定  $\Rightarrow s = 0$

$A \in M_n(F)$  斜对称, 定理 19.1 推论 19.1

齐二次多项式通过线性变量替换 (仿射) 有规范形

二次联立方程组和三次及以上多项式属于非线性

$$L_2(V, F) = L_2^+(V, F) \oplus L_2^-(V, F)$$

$$A = \overbrace{\left( \frac{A + A^t}{2} \right)}^M + \overbrace{\left( \frac{A - A^t}{2} \right)}^N = P^t M P + Q^t N Q$$

## 第二章 线性算子

在本章中， $F$ 是域，特征任意， $F$ 上的线性空间 $U, V, W$ 都是有限维的

## § 1 线性映射的矩阵

设  $V, W$  是  $F$  上的线性空间,  $\text{Hom}(V, W)$  是从  $V$  到  $W$  的线性映射的集合  
它是  $F$  上的线性空间.

## § 1.1 矩阵表示

【定义 1.1.1】线性映射的矩阵

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基,  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  是  $W$  的基,  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$

$$\forall j \in \{1, \dots, n\}, \varphi(\vec{e}_j) = \sum_{i=1}^m a_{ij} \vec{\varepsilon}_i$$

令  $A = (a_{ij})_{m \times n}$ , 则  $(\varphi(\vec{e}_1), \dots, \varphi(\vec{e}_n)) = (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m)A$

$A$  的唯一性由  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  的线性无关性决定,

称  $A$  为  $\varphi$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  下的矩阵

设  $\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n \in V$ ,  $\varphi(\vec{x}) = y_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + y_m \vec{\varepsilon}_m \in W$

$$\begin{aligned} \text{则 } \varphi(\vec{x}) &= x_1 \varphi(\vec{e}_1) + \dots + x_n \varphi(\vec{e}_n) \\ &= (\varphi(\vec{e}_1), \dots, \varphi(\vec{e}_n)) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \\ &= (\vec{\varepsilon}_1 \quad \vec{\varepsilon}_2 \quad \dots \quad \vec{\varepsilon}_m) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$$\text{则 } \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

## § 1.2 线性映射的秩

### 【例 1.2.1】线性映射矩阵的基变换公式

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基,  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  是  $W$  的基

设  $\vec{e}_1', \dots, \vec{e}_n'$  是  $V$  的另一组基,  $\vec{\varepsilon}_1', \dots, \vec{\varepsilon}_m'$  是  $W$  的另一组基, 且

$$(\vec{e}_1', \dots, \vec{e}_n') = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)B, \quad (\vec{\varepsilon}_1', \dots, \vec{\varepsilon}_m') = (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m)C$$

其中  $B, C$  均可逆

$$(\varphi(\vec{e}_1'), \dots, \varphi(\vec{e}_n')) \triangleq \varphi((\vec{e}_1', \dots, \vec{e}_n'))$$

$$= \varphi((\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)B) = (\varphi(\vec{e}_1), \dots, \varphi(\vec{e}_n))B$$

$$= (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m)AB$$

$$= ((\vec{\varepsilon}_1', \dots, \vec{\varepsilon}_m'))C^{-1}AB$$

$\varphi$  在  $(\vec{e}_1', \dots, \vec{e}_n'); (\vec{\varepsilon}_1', \dots, \vec{\varepsilon}_m')$  下的矩阵是  $C^{-1}AB$

$$\Rightarrow \text{rank } A = \text{rank}(C^{-1}AB)$$

### 【定义 1.2.1】线性映射的秩

设  $\varphi \in \text{Hom}(V, W), A \in F^{m \times n}$  是  $\varphi$  在  $V$  和  $W$  某组基下的矩阵,

则  $\varphi$  的秩定义为  $\text{rank } A$ , 记为  $\text{rank } \varphi$

### 【例 1.2.2】多项式求导的矩阵

$$\varphi: \mathbb{R}_n[x] \rightarrow \mathbb{R}_n[x], f(x) \mapsto f'(x)$$

取基底  $(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) = (1, x, \dots, x^{n-1}); (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (1, \dots, x^{n-1})$

$$(\varphi(1), \varphi(x), \dots, \varphi(x^{n-1})) = (0, 1, 2x, \dots, (n-1)x^{n-2})$$

$$= (1, x, \dots, x^{n-1}) \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 2 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & n-1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}}_A, \quad \text{rank } \varphi = n-1$$

**【例 1.2.2】** 矩阵乘法的矩阵

设  $P \in F^{k \times m}, \varphi: F^{m \times n} \rightarrow F^{k \times n}, \quad X \mapsto PX, \quad \text{求 rank } \varphi$

$$\varphi(X) = PX = P(\overrightarrow{X^{(1)}}, \dots, \overrightarrow{X^{(n)}}) = (\overrightarrow{PX^{(1)}}, \dots, \overrightarrow{PX^{(n)}})$$

于是

$$(\overrightarrow{\varphi(X)^{(1)}}, \dots, \overrightarrow{\varphi(X)^{(n)}}) = (\overrightarrow{PX^{(1)}}, \dots, \overrightarrow{PX^{(n)}})$$

$$\begin{pmatrix} \overrightarrow{\varphi(x)^{(1)}} \\ \vdots \\ \overrightarrow{\varphi(x)^{(n)}} \end{pmatrix} = \overbrace{\begin{pmatrix} P & & \\ & P & \\ & & \ddots \\ & & & P \end{pmatrix}}^A \begin{pmatrix} \overrightarrow{X^{(1)}} \\ \vdots \\ \overrightarrow{X^{(n)}} \end{pmatrix}$$

$$A \in F^{kn \times mn}, \text{rank } A = n \text{rank } P$$

$F^{m \times n}$  的基  $E_{ij}: i \in \{1, \dots, m\}, j \in \{1, \dots, n\}$

在  $i$  行  $j$  列处元素为 1, 其他处为 0

$F^{k \times n}$  的基  $\varepsilon_{pq}: p \in \{1, \dots, k\}, q \in \{1, \dots, n\}$

在  $p$  行  $q$  列处元素为 1, 其他处为 0

**【命题 1.1】** 线性映射秩等于像维数

设  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$ , 则  $\text{rank } \varphi = \dim \text{im } \varphi$

证: 设  $A$  是  $\varphi$  在  $V$  的基底  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ ;  $W$  的基底  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  下的矩阵

$$\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n \in V$$



$$\vec{x} \in \ker \varphi \Leftrightarrow A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \quad [*](\text{坐标形式})$$

$$\Leftrightarrow \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \text{在} [*] \text{的解空间中}$$

$$\dim \ker \varphi = n - \text{rank } A = n - \text{rank } \varphi$$

由线性映射维数公式

$$\dim \ker \varphi + \dim \text{im } \varphi = n \Rightarrow \text{rank } \varphi = \dim \text{im } \varphi \quad \blacksquare$$

$$\varphi: \mathbb{R}_n[x] \rightarrow \mathbb{R}_n[x], f(x) \mapsto f'(x), \text{im } \varphi = \mathbb{R}_{n-1}[x]$$

**【推论 1.1】** 线性映射的秩判定单满射

设  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$ , 其中  $\dim V = n, \dim W = m$ , 则

$$(i) \varphi \text{ 是单射} \Leftrightarrow \text{rank } \varphi = n$$

$$(ii) \varphi \text{ 是满射} \Leftrightarrow \text{rank } \varphi = m$$

证: (i) 由线性映射维数公式

$$\dim \ker \varphi + \dim \text{im } \varphi = n$$

再由命题 1.1 得,  $\dim \ker \varphi + \text{rank } \varphi = n$

$$\text{rank } \varphi = n \Leftrightarrow \dim \ker \varphi = 0$$

$$\Leftrightarrow \ker \varphi = \{\vec{0}\} \Leftrightarrow \varphi \text{ 是单射} \quad [\text{第一章定理 6.1}]$$

$$(ii) \text{rank } \varphi = m \Leftrightarrow \dim \text{im } \varphi = m \Leftrightarrow \text{im } \varphi = W$$

$$[\text{im } \varphi \subset W, \dim \text{im } \varphi = \dim W = m] \quad \blacksquare$$

## § 1.3 线性同构

【定理 1.1】线性映射集合与矩阵空间同构

设  $\dim V = n, \dim W = m$ , 则  $\text{Hom}(V, W)$  与  $F^{m \times n}$  线性同构

特别地,  $\dim(\text{Hom}(V, W)) = mn$

证: 设  $V$  的一组基是  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n, W$  的一组基是  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$

$\Phi: \text{Hom}(V, W) \rightarrow F^{m \times n}, \varphi \mapsto A_\varphi$

其中  $A_\varphi$  是  $\varphi$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  下的矩阵

设  $\varphi_1, \varphi_2 \in \text{Hom}(V, W)$ , 则

$$\begin{aligned} & ((\varphi_1 + \varphi_2)(\vec{e}_1), \dots, (\varphi_1 + \varphi_2)(\vec{e}_n)) \\ &= (\varphi_1(\vec{e}_1) + \varphi_2(\vec{e}_1), \dots, \varphi_1(\vec{e}_n) + \varphi_2(\vec{e}_n)) \\ &= (\varphi_1(\vec{e}_1), \dots, \varphi_1(\vec{e}_n)) + (\varphi_2(\vec{e}_1), \dots, \varphi_2(\vec{e}_n)) \\ &= (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m)A_{\varphi_1} + (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m)A_{\varphi_2} \\ &= (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m)(A_{\varphi_1} + A_{\varphi_2}) \end{aligned}$$

$$\Phi(\varphi_1 + \varphi_2) = A_{\varphi_1} + A_{\varphi_2} = \Phi(\varphi_1) + \Phi(\varphi_2)$$

类似地可验证  $\forall \alpha \in F, \varphi \in \text{Hom}(V, W), \Phi(\alpha\varphi) = \alpha\Phi(\varphi)$

于是  $\Phi$  是线性映射。

设  $\varphi \in \ker \Phi$ , 则  $A_\varphi = 0_{m \times n}$ , 于是  $\forall i \in \{1, \dots, n\}, \varphi(\vec{e}_i) = \vec{0}_W$

$\Rightarrow \varphi$  是零映射  $\Rightarrow \Phi$  是单射 [第一章定理 6.1]

设  $B \in F^{m \times n}$ ,  $\vec{x} = x_1\vec{e}_1 + \dots + x_n\vec{e}_n$

定义  $\psi: V \rightarrow W$ ,  $\vec{x} \mapsto (\vec{\varepsilon}_1 \ \dots \ \vec{\varepsilon}_m)B \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$

则  $A_\psi = B$ , 即  $\Phi(\psi) = B$ ,  $\Phi$  是满射

由第一章命题 8.1,  $\Phi$  是线性同构 ■

## § 1.4 线性映射的复合

设  $\varphi \in \text{Hom}(U, V), \psi \in \text{Hom}(V, W)$

$$\begin{array}{ccccc} U & \xrightarrow{\varphi} & V & \xrightarrow{\psi} & W \\ & & \searrow \psi \circ \varphi & & \\ & & U & \xrightarrow{\psi \circ \varphi} & W \end{array}, \quad \psi \circ \varphi \in \text{Hom}(U, W)$$

【定理 1.2】 复合映射的矩阵

设  $\varphi \in \text{Hom}(U, V), \psi \in \text{Hom}(V, W)$ ,

$\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m; \vec{\delta}_1, \dots, \vec{\delta}_k$  分别是  $U, V, W$  的基底.

设  $A$  是  $\varphi$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  下的矩阵

$B$  是  $\psi$  在  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m; \vec{\delta}_1, \dots, \vec{\delta}_k$  下的矩阵, 则  $A \in F^{m \times n}, B \in F^{k \times m}$

则  $\psi \circ \varphi$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\delta}_1, \dots, \vec{\delta}_k$  下的矩阵是  $BA$

注: 记  $\varphi = \varphi_A, \psi = \varphi_B$ , 则  $\varphi_B \circ \varphi_A = \varphi_{BA}$

证: 利用坐标, 设  $\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n$ ,

$$\varphi(\vec{x}) = y_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + y_m \vec{\varepsilon}_m$$

$$\psi(\vec{y}) = \psi(\varphi(\vec{x})) = z_1 \vec{\delta}_1 + \dots + z_k \vec{\delta}_k$$

$$\begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} = A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \quad \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_k \end{pmatrix} = B \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_m \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} z_1 \\ \vdots \\ z_k \end{pmatrix} = BA \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow BA$  是  $\psi \circ \varphi$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\delta}_1, \dots, \vec{\delta}_k$  下的矩阵 ■

【定理 1.3】 像集维数的不等式

设  $\varphi \in \text{Hom}(U, V), \psi \in \text{Hom}(V, W)$

(i) 设  $Z$  是  $U$  的子空间, 则  $\dim Z \geq \dim(\varphi(Z))$

(ii) 对任意线性映射  $P$ , 用  $I_p$  简记  $\text{im } p$

则  $\dim I_{\psi \circ \varphi} \leq \min\{\dim I_\varphi, \dim I_\psi\}$

证: (i) 设  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_d$  是  $Z$  的基, 则  $\varphi(Z) = \langle \varphi(\vec{v}_1), \dots, \varphi(\vec{v}_d) \rangle$

$\dim Z = d$  且  $\dim \varphi(Z) \leq d$ , (i) 成立

(ii) [利用核] 设  $K_\varphi = \ker \varphi, K_\psi = \ker \psi, K_\varphi \subset K_{\psi \circ \varphi}$

[设  $\vec{u} \in K_\varphi \Rightarrow \varphi(\vec{u}) = \vec{0}_V, \psi \circ \varphi(\vec{u}) = \vec{0}_W \Rightarrow \vec{u} \in \ker \psi \circ \varphi$ ]

$$\dim K_\varphi + \dim I_\varphi = \dim K_{\psi \circ \varphi} + \dim I_{\psi \circ \varphi} = \dim U$$

$$\dim K_\varphi \leq \dim K_{\psi \circ \varphi} \Rightarrow \dim I_\varphi \geq \dim I_{\psi \circ \varphi}$$

$$I_{\psi \circ \varphi} = \psi(I_\varphi) \text{ 由(i) } \dim I_\varphi \geq \dim I_{\psi \circ \varphi} \quad \blacksquare$$

注: 设  $A, B$  分别是  $\varphi, \psi$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  下的矩阵

$\psi \circ \varphi$  的矩阵是  $BA$

$$\text{rank } BA \leq \min(\text{rank } A, \text{rank } B)$$

#### 【例 1.4.1】矩阵行列满秩分解

设  $M \in F^{m \times n}$ , 如果  $\text{rank } M = m$ , 则称  $M$  行满秩;

如果  $\text{rank } M = n$ , 则称  $M$  列满秩;

设  $A \in F^{m \times n}$ , 证明  $A = BC$ , 其中  $B$  列满秩,  $C$  行满秩

证: (矩阵法)

设  $r = \text{rank } A$ , 由初等行列变换可知

$$\exists P \in GL_m(F), Q \in GL_n(F), \text{ 使得 } A = P \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}_{m \times n} Q$$

$$A = \underbrace{P \begin{pmatrix} E_r \\ 0 \end{pmatrix}_{m \times r}}_B \underbrace{\begin{pmatrix} E_r & 0 \end{pmatrix}_{r \times n} Q}_C = BC$$

$$B \in F^{m \times r}, C \in F^{r \times n}$$

$\text{rank } B = r \Rightarrow$  列满秩;  $\text{rank } C = n \Rightarrow$  行满秩  $\blacksquare$

(映射法)

$$\varphi_A: F^n \rightarrow F^m, \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix},$$

则  $A$  是  $\varphi_A$  在  $F^n$  和  $F^m$  标准基下的矩阵。

$$F^n \xrightarrow{\pi[\text{满}]} F^n / \ker \varphi_A \xrightarrow{\overline{\varphi_A}[\text{单}]} F^m$$

$$F^n \xrightarrow{\varphi_A} F^m$$

由线性映射分解定理,  $\varphi_A = \overline{\varphi_A} \circ \pi$

其中  $\pi$  为满射,  $\overline{\varphi_A}$  是单射

设  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_s$  是  $F^n / \ker \varphi_A$  的一组基,

$\pi$  在  $F^n$  的标准基和  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_s$  下的矩阵为  $C \in F^{s \times n}$

$\pi$  满射  $\Rightarrow C$  行满秩

设  $\overline{\varphi_A}$  是  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_s$  和  $F^m$  的标准基下的矩阵  $B \in F^{m \times s}$

$\overline{\varphi_A}$  单射,  $B$  列满秩

由定理 1.2,  $A = BC$  ■

## § 1.5 线性映射的标准型

## 【回忆】初等变换

初等变换：设  $A \in F^{m \times n}$ ,  $r = \text{rank } A$ , 则

$\exists P \in GL_m(F), Q \in GL_n(F)$ , 使得

$$PAQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}_{m \times n}$$

## 【定理 1.4】线性映射的标准型

设  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$ , 则在  $V$  和  $W$  的某组基下,  $\varphi$  的矩阵是

$$\begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \in F^{m \times n}$$

证：设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组基,  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  是  $W$  的一组基

$\varphi$  在这两组基下的矩阵设为  $A$ , 由初等行列变换可知

$$\exists P \in GL_m(F), Q \in GL_n(F), \text{使得 } PAQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}_{m \times n}$$

$$\text{设 } (\vec{\varepsilon}'_1 \ \dots \ \vec{\varepsilon}'_m) = (\vec{\varepsilon}_1 \ \dots \ \vec{\varepsilon}_m)P^{-1}$$

$$(\vec{e}'_1 \ \dots \ \vec{e}'_n) = (\vec{e}_1 \ \dots \ \vec{e}_n)Q$$

则  $(\vec{\varepsilon}'_1 \ \dots \ \vec{\varepsilon}'_m)$  是  $W$  的基  $[\because P^{-1} \text{可逆}]$

$(\vec{e}'_1 \ \dots \ \vec{e}'_n)$  是  $V$  的基  $[\because Q \text{可逆}]$

于是  $\varphi$  在  $\vec{e}'_1 \ \dots \ \vec{e}'_n; \vec{\varepsilon}'_1 \ \dots \ \vec{\varepsilon}'_m$  下的矩阵为

$$PAQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \quad \blacksquare$$

## § 1.6 对偶映射

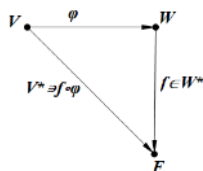
### 【定义 1.6.1】对偶映射

设  $V^*, W^*$  分别是  $V, W$  的对偶空间,  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$

$\forall f \in W^*,$  有  $f \circ \varphi \in V^*$

由此得到映射  $\varphi^*: W^* \rightarrow V^*, f \mapsto f \circ \varphi$

$\varphi^*$  称为  $\varphi$  的对偶映射



### 【定理 1.5】对偶映射的基

设  $\varphi \in \text{Hom}(V, W)$ , 则  $\varphi^* \in \text{Hom}(W^*, V^*)$

再设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  分别为  $V$  和  $W$  的基,

$\varphi$  在这两组基下的矩阵是  $A$ ,

则  $\varphi^*$  在它们的对偶基  $\vec{\varepsilon}_1^*, \dots, \vec{\varepsilon}_m^*; \vec{e}_1^*, \dots, \vec{e}_n^*$  下的矩阵是  $A^t$

证: 先验证  $\varphi^* \in \text{Hom}(W^*, V^*)$

设  $\alpha, \beta \in F, \quad f, g \in W^*$

$$\varphi^*(\alpha f + \beta g) = (\alpha f + \beta g) \circ \varphi, \quad \text{对 } \forall \vec{x} \in V,$$

$$\begin{aligned} (\alpha f + \beta g) \circ \varphi(\vec{x}) &= (\alpha f + \beta g)(\varphi(\vec{x})) \\ &= \alpha f(\varphi(\vec{x})) + \beta g(\varphi(\vec{x})) \\ &= \alpha(f \circ \varphi)(\vec{x}) + \beta(g \circ \varphi)(\vec{x}) \\ &= (\alpha \varphi^*(f) + \beta \varphi^*(g))(\vec{x}) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \varphi^*(\alpha f + \beta g) = \alpha \varphi^*(f) + \beta \varphi^*(g)$$

于是  $\varphi^* \in \text{Hom}(W^*, V^*)$

$$\text{设 } A = (a_{ij})_{\substack{i=1, \dots, m, \\ j=1, \dots, n}}$$

是  $\varphi$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_m$  下的矩阵

$$\text{设 } B = (b_{kl})_{\substack{k=1, \dots, n \\ l=1, \dots, m}}$$

是  $\varphi^*$  在  $\vec{\varepsilon}_1^*, \dots, \vec{\varepsilon}_m^*; \vec{e}_1^*, \dots, \vec{e}_n^*$  下的矩阵

$$\vec{\varepsilon}_l^* \circ \varphi = \varphi^*(\vec{\varepsilon}_l^*) = \sum_{k=1}^n b_{kl} \vec{e}_k^*$$

$$\vec{\varepsilon}_l^* \circ \varphi(\vec{e}_j) = \vec{\varepsilon}_l^* \left( \sum_{i=1}^m a_{ij} \vec{\varepsilon}_i \right) = \sum_{i=1}^m a_{ij} (\vec{\varepsilon}_l^*(\vec{\varepsilon}_i))$$

$$= \sum_{i=1}^n a_{ij} \delta_{li} = a_{lj} \delta_{ll} = a_{lj}$$

$$\left( \sum_{k=1}^n b_{kl} \vec{e}_k^* \right) (\vec{e}_j) = \sum_{k=1}^n b_{kl} \vec{e}_k^* (\vec{e}_j) = \sum_{k=1}^n b_{kl} \delta_{kj} = b_{jl} \delta_{jj} = b_{jl}$$

$$\Rightarrow a_{lj} = b_{jl}, \quad j \in (1, \dots, n), l \in \{1, \dots, m\}$$

$$\Rightarrow B = A^t \quad \blacksquare$$



## § 2 线性算子代数

### 【记号】

$\text{Hom}(V, V)$  记为  $\mathcal{L}(V)$ ,

$\mathcal{L}(V)$  中的元素称为线性算子,

用  $\mathcal{A}, \mathcal{B}, \mathcal{C}, \dots$  来表示。

### § 2.1 矩阵的相似

#### 【例 2.1.1】线性算子的换基公式

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $V$  的一组基是  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ ,

则  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $A$

简称为  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵

再设  $\vec{e}_1', \dots, \vec{e}_n'$  是  $V$  的另一组基, 令  $(\vec{e}_1', \dots, \vec{e}_n') = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)P$

其中  $P \in GL_n(F)$ , 则  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1', \dots, \vec{e}_n'$  下的矩阵是  $P^{-1}AP$

#### 【定义 2.1.1】相似等价关系

设  $A, B \in M_n(F)$ , 如果存在  $P \in GL_n(F)$  使得

$$B = P^{-1}AP$$

则  $B$  与  $A$  相似, 记为  $B \sim_s A$

验证:  $\sim_s$  是等价关系

$$\forall A \in M_n(F), A = E^{-1}AE \Rightarrow A \sim_s A \quad [\text{自反}]$$

设  $A, B \in M_n(F), B \sim_s A$ , 则  $\exists P \in GL_n(F)$

$$\text{使得 } B = P^{-1}AP \Rightarrow A = PAP^{-1} = (P^{-1})^{-1}AP^{-1}$$

$$\Rightarrow A \sim_s B \quad [\text{对称}]$$

再设  $C \in M_n(F)$ ,  $A \sim_s B, B \sim_s C$

则  $\exists P, Q \in GL_n(F)$  使得

$$A = P^{-1}BP, B = Q^{-1}CQ$$

$$A = P^{-1}(Q^{-1}CQ)P = (P^{-1}Q^{-1})C(QP) = (QP)^{-1}C(QP)$$

$$\Rightarrow A \sim_s C \quad [\text{传递}]$$

### 【本章的目的】

给定  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 求  $V$  的一组基,

使得  $\mathcal{A}$  在该基下的矩阵尽可能“简单”

给定  $A \in M_n(F)$ , 求  $A$  的相似意义下的“规范型”

### 【命题 2.1】若干相似不变量

设  $A, B \in M_n(F)$ ,  $A \sim_s B$ , 则

$$(i) \operatorname{rank} A = \operatorname{rank} B$$

$$(ii) \operatorname{tr} A = \operatorname{tr} B$$

$$(iii) \det A = \det B$$

证: 设  $A = P^{-1}BP$ , 其中  $P \in GL_n(F)$

$$\Rightarrow \operatorname{rank} A = \operatorname{rank} B \quad (i) \text{ 成立}$$

$$\operatorname{tr} A = \operatorname{tr}(P^{-1}BP) = \operatorname{tr}(B(P P^{-1})) = \operatorname{tr} B \quad (ii) \text{ 成立}$$

$$|A| = |P^{-1}BP| = |P^{-1}||B||P| = |B| \quad (iii) \text{ 成立} \quad \blacksquare$$

### 【例 2.1.2】不相似的判定

$$\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \not\sim_s \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \quad \text{由命题 2.1(i)}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \not\sim_s \begin{pmatrix} 2 & 0 \\ 0 & \frac{1}{2} \end{pmatrix} \quad \text{由命题 2.1(ii)}$$

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \sim_s \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \dots \text{由命题 2.1(iii)}$$

**【例 2.1.3】** 解方程判定不相似

证明：  $\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  与  $\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$  不相似

设  $S = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \in GL_2(F)$  使得

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = S^{-1} \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} S \Rightarrow S \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} S$$

$$\begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} a+c & b+d \\ c & d \end{pmatrix}$$

$a = a + c \Rightarrow c = 0, \quad b = b + d \Rightarrow d = 0 \Rightarrow S$  不可逆，矛盾。 ■

## § 2.2 线性算子的若干例子

## 【例 2.2.1】零算子和恒同算子

$$\text{零算子 } \mathcal{O}: V \rightarrow V, \quad \vec{v} \mapsto \vec{0}$$

它在任何基下的矩阵都是  $O_{n \times n}$ , 简记为  $O$

$$\text{恒同算子 } \mathcal{E}: V \rightarrow V, \quad \vec{v} \mapsto \vec{v} \text{ 恒同}$$

它在任何基下的矩阵都是  $E_n$ , 简记为  $E$

## 【例 2.2.2】平行投影算子

设  $V = U \oplus W$ ,  $U, W$  是子空间,

$$\forall \vec{v} \in V, \exists! \vec{u} \in U, \vec{w} \in W, \text{ 使得 } \vec{v} = \vec{u} + \vec{w}$$

$P_U: V \rightarrow V, \quad \vec{v} \mapsto \vec{u}$  称为从  $V$  到  $U$  沿着  $W$  的平行投影

$$P_u \circ P_u(\vec{v}) = P_u(\vec{u}) = \vec{u}$$

则  $P_u \circ P_u = P_u$  [幂等]

## 【一些记号】算子的幂

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), k \in \mathbb{Z}^+, \underbrace{\mathcal{A} \circ \mathcal{A} \circ \cdots \circ \mathcal{A}}_k$  记为  $\mathcal{A}^k, \mathcal{A}^0 = \mathcal{E}$

可验证  $\forall i, j \in \mathbb{N}, \mathcal{A}^i \circ \mathcal{A}^j = \mathcal{A}^{i+j}$

## 【定义 2.2.1】幂等

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 如果  $\mathcal{A}^2 = \mathcal{A}$ , 则称  $\mathcal{A}$  为幂等的。

同样,  $A \in M_n(F)$ , 如果  $A^2 = A$ , 则称  $A$  是幂等的。

## 【例 2.2.3】差分算子

$$\Delta: F_n[x] \rightarrow F_n[x], \quad f(x) \mapsto f(x+1) - f(x)$$

因为线性变量替换是线性的, 且  $\mathcal{L}(V)$  为线性空间, 所以

$$\Delta \in \mathcal{L}(F_n[x])$$

$$\text{当 } i \neq 0 \text{ 时, } \Delta x^i = (x+1)^i - x^i, \deg \Delta x^i < \deg x^i$$

$$\text{当 } i = 0, \Delta x^0 = 1 - 1 = 0$$

$$\Rightarrow \forall f \in F_n[x], \Delta^n(f) = 0$$

**【定义 2.2.2】 幂零**

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 如果  $\exists k \in \mathbb{Z}^+$ , 使得  $\mathcal{A}^k = \mathcal{O}$

则称  $\mathcal{A}$  是幂零的。类似地可以定义幂零矩阵。

## § 2.3 代数同构

## 【引理 2.1】线性算子环

$(\mathcal{L}(V), +, \mathcal{O}, \circ, \mathcal{E})$  是环

且  $\forall \alpha, \beta \in F, \mathcal{A}, \mathcal{B} \in \mathcal{L}(V)$ ,

$$(\alpha \mathcal{A}) \circ (\beta \mathcal{B}) = \alpha \beta (\mathcal{A} \circ \mathcal{B}) \quad [*]$$

证:  $\because \mathcal{L}(V)$  是线性空间  $\therefore (\mathcal{L}(V), +, \mathcal{O})$  是交换群

$\forall \mathcal{A}, \mathcal{B}, \mathcal{C} \in \mathcal{L}(V)$ ,

$$\mathcal{A} \circ \mathcal{B} \in \mathcal{L}(V) \quad [\text{定理 1.2}]$$

$$\mathcal{A} \circ (\mathcal{B} \circ \mathcal{C}) = (\mathcal{A} \circ \mathcal{B}) \circ \mathcal{C} \quad [\text{结合律}]$$

$$\mathcal{A} \circ \mathcal{E} = \mathcal{E} \circ \mathcal{A} = \mathcal{A}$$

下面验证分配律,  $\forall v \in V$

$$\mathcal{A} \circ (\mathcal{B} + \mathcal{C})(\vec{v}) = \mathcal{A}((\mathcal{B} + \mathcal{C})(\vec{v})) = \mathcal{A}(\mathcal{B}(\vec{v}) + \mathcal{C}(\vec{v}))$$

$$= \mathcal{A}(\mathcal{B}(\vec{v})) + \mathcal{A}(\mathcal{C}(\vec{v})) = \mathcal{A} \circ \mathcal{B}(\vec{v}) + \mathcal{A} \circ \mathcal{C}(\vec{v})$$

$$= (\mathcal{A} \circ \mathcal{B} + \mathcal{A} \circ \mathcal{C})(\vec{v})$$

$$\text{于是 } \mathcal{A} \circ (\mathcal{B} + \mathcal{C}) = \mathcal{A} \circ \mathcal{B} + \mathcal{A} \circ \mathcal{C}$$

$$\text{同理可验证 } (\mathcal{A} + \mathcal{B}) \circ \mathcal{C} = \mathcal{A} \circ \mathcal{C} + \mathcal{B} \circ \mathcal{C}$$

最后验证[\*]

$$(\alpha \mathcal{A}) \circ (\beta \mathcal{B})(\vec{v}) = \alpha \mathcal{A}(\beta \mathcal{B}(\vec{v})) = \alpha \beta (\mathcal{A} \circ \mathcal{B})(\vec{v})$$

$$\Rightarrow (\alpha \mathcal{A} \circ \beta \mathcal{B}) = \alpha \beta \mathcal{A} \circ \mathcal{B} \quad \blacksquare$$

## 【定理 2.1】线性算子环到矩阵的同构

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组基,

$$\Phi: \mathcal{L}(V) \rightarrow M_n(F), \quad \mathcal{A} \mapsto A$$

其中  $A$  是  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵

则  $\Phi$  既是线性同构又是环同构(简称代数同构)

证：由定理 1.1 及其证明， $\Phi$  是线性同构

由 2.2 节， $\Phi(\mathcal{E}) = E$

由定理 1.2， $\Phi(\mathcal{A} \circ \mathcal{B}) = AB$

于是  $\Phi$  是环同构 ■

## § 2.4 极小多项式

【定义 2.4.1】线性算子多项式

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 令  $F[\mathcal{A}] = \langle A^0, A^1, \dots \rangle \subset \mathcal{L}(V)$

设  $A \in M_n(F)$ ,  $F[A] = \langle A^0, A^1, \dots \rangle \subset M_n(F)$

【命题 2.2】矩阵和线性算子空间的交换子环

(i) 设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $\dim F[\mathcal{A}] \leq n^2$  且  $F[\mathcal{A}]$  是  $\mathcal{L}(V)$  的交换子环

(ii) 设  $A \in M_n(F)$ , 则  $\dim F[A] \leq n^2$ , 且  $F[A]$  是  $M_n(F)$  的交换子环

证: (i)  $\because F[\mathcal{A}] \subset \mathcal{L}(V)$  且  $\dim \mathcal{L}(V) = n^2$

$\therefore \dim F[\mathcal{A}] \leq n^2$

因为  $F[\mathcal{A}]$  是子空间, 所以  $(F[\mathcal{A}], +, \mathcal{O})$  是交换群

$$\text{设 } \mathcal{S} = \sum_{i=0}^k f_i A^i, \quad f_i \in F, k \in \mathbb{N}$$

$$\mathcal{T} = \sum_{j=0}^l g_j A^j, \quad g_j \in F, l \in \mathbb{N}$$

因为  $F[\mathcal{A}]$  是线性空间, 所以  $(F[\mathcal{A}], +, \mathcal{O})$  是子群

$$\mathcal{E} = A^0 \in F[\mathcal{A}]$$

$$\begin{aligned} \mathcal{S} \circ \mathcal{T} &= \left( \sum_{i=0}^k f_i A^i \right) \left( \sum_{j=0}^l g_j A^j \right) \\ &= \sum_{i=0}^k \sum_{j=0}^l (f_i A^i) \circ (g_j A^j) \quad [\text{广义分配律}] \\ &= \sum_{i=0}^k \sum_{j=0}^l f_i g_j A^i \circ A^j = \sum_{i=0}^k \sum_{j=0}^l f_i g_j A^{i+j} \in F[\mathcal{A}] \quad [\text{引理 2.1}] \end{aligned}$$



$$\text{同理, } T \circ S = \sum_{i=0}^k \sum_{j=0}^l f_i g_j \mathcal{A}^{i+j}$$

于是  $T \circ S = S \circ T$  且  $S \circ T \in F[\mathcal{A}]$

$\mathcal{E} \in F[\mathcal{A}]$  显然

于是  $F[\mathcal{A}]$  是  $\mathcal{L}(V)$  的交换子环

(ii) 同理可证。 ■

注：由多项式赋值定理，存在唯一的环同态

$$\varphi: F[t] \rightarrow F[\mathcal{A}] \text{ 满足 } \varphi|_F = id$$

且  $\varphi(t) = \mathcal{A}$  换言之

$$\varphi\left(\sum_{i=0}^d f_i t^i\right) = \sum_{i=0}^d f_i \mathcal{A}^i = f_d \mathcal{A}^d + \cdots + f_1 \mathcal{A} + f_0 \mathcal{E}$$

特别有  $\varphi(1) = \mathcal{E}$

$\psi: F[t] \rightarrow F[A]$  类似

#### 【例 2.4.1】多项式作用矩阵例

$$\text{设 } f = t^2 - 1, \quad A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$f(A) = A^2 - E = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}^2 - \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{注：设 } \mathcal{S} = \sum_{i=0}^k f_i \mathcal{A}^i, \quad f_i \in F, \mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$$

$$\mathcal{S} = \mathcal{O} \Leftrightarrow f_k = f_{k-1} = \cdots = f_0 = 0$$

#### 【例 2.4.2】多项式作用矩阵例 1

$$A = \mathcal{E}, \quad f = t - 1$$

$$f(A) = \mathcal{E} - \mathcal{E} = \mathcal{O}$$

**【定义 2.4.1】** 零化多项式

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $P \in F[t]$

如果  $P(\mathcal{A}) = 0$ , 则称  $P$  零化  $\mathcal{A}$  或  $P$  是  $\mathcal{A}$  的一个零化多项式

当  $P \neq 0$  时, 称  $P$  是  $\mathcal{A}$  的非平凡的零化多项式

关于  $A \in M_n(F)$  同样可以定义  $A$  的零化多项式

**【例 2.4.3】** 求零化多项式例

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, C = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}$$

求  $A, B, C$  的非平凡的零化多项式

$$A^0 = E, A^1 = E \Rightarrow A^1 - A^0 = 0, \quad p(t) = t - 1$$

$$B^0 = E, B^1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, B^2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\therefore q(t) = t^2$$

$$C^0 = E, C^1 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}, C^2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = E$$

$$\therefore r(t) = t^2 - 1$$

$$\dim F[\mathcal{A}] \leq n$$

**【定义 2.4.2】** 极小多项式

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $F[t]$  中次数最低, 首一的零化  $\mathcal{A}$  的非平凡多项式

称为  $\mathcal{A}$  的极小多项式, 记为  $\mu_{\mathcal{A}}$

设  $A \in M_n(F)$ ,  $F[t]$  中次数最低, 首一的零化  $A$  的非平凡多项式

称为  $A$  的极小多项式, 记为  $\mu_A$

**【引理 2.2】极小多项式唯一存在性**

(i) 设  $\mathcal{A} = \mathcal{L}(V)$ , 则  $\mathcal{A}$  的极小多项式存在且唯一。

(ii) 设  $A \in M_n(F)$ , 则  $A$  的极小多项式存在且唯一。

证：证明(ii), (i) 类似

$\because \dim F[A] < \infty, \therefore \exists k \in \mathbb{N}$ , 使得  $A^0, \dots, A^k$  线性相关

即  $\exists \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k \in F$  不全为零, 使得

$$\alpha_0 A^0 + \alpha_1 A^1 + \dots + \alpha_k A^k = O$$

由  $k$  的极小性,  $\alpha_k \neq 0$

$$\text{于是 } A^k + \frac{\alpha_{k-1}}{\alpha_k} A^{k-1} + \dots + \frac{\alpha_1}{\alpha_k} A + \frac{\alpha_0}{\alpha_k} E = O$$

$$\text{令 } P(t) = \alpha_0 + \alpha_1 t + \dots + \alpha_k t^k \in F[t] \setminus \{0\}$$

满足  $P(A) = O$  且首一

再由  $k$  的极小性可知,

不可能有  $A$  次数比  $k$  低的非平凡零化的多项式。 ■

注：唯一性证明

设  $q, \tilde{q}$  为  $A$  的两个极小多项式, 则由次数限制可知

$$\deg q = \deg \tilde{q}$$

又因为  $q, \tilde{q}$  都首一, 所以  $\deg q - \tilde{q} < \deg q$

$$\therefore q(A) - \tilde{q}(A) = (q - \tilde{q})(A) = O$$

$$\therefore q - \tilde{q} \text{ 零化 } A \Rightarrow q - \tilde{q} = O \text{ [因为次数限制]}$$

**【定理 2.2】极小多项式的性质**

设  $A \in M_n(F)$

(i) 如果  $P \in F[t]$  零化  $A$ , 则  $\mu_A \mid P$

(ii)  $\dim F[A] = \deg \mu_A$

(iii)  $A$  可逆  $\Leftrightarrow \mu_A(0) \neq 0$

(iv) 如果  $A \sim_s B$ , 则  $\mu_A = \mu_B$

注: 定理 2.2 中 (i), (ii), (iii) 对线性算子也成立。

证: (i) 设  $P \in F[t]$  使得  $P(A) = 0$

由多项式除法,  $P(t) = q(t)\mu_A(t) + r(t)$

其中  $q, r \in F[t], \deg r < \deg \mu_A$

由多项式赋值定理

$$0 = P(A) = q(A)\mu_A(A) + r(A) = r(A)$$

$$\Rightarrow r(A) = 0$$

$$\because \deg r < \deg \mu_A \quad \therefore r(t) = 0 \Rightarrow \mu_A \mid P$$

(ii) 设  $d = \deg \mu_A$ , 则  $1, A, \dots, A^{d-1}$  在  $F$  上线性无关,

[否则存在零化  $A$  次数小于  $d$  的非零多项式.]

$$\text{令 } S = f_0 A^0 + f_1 A + \dots + f_k A^k \in F[A]$$

$$\text{令 } s = f_0 + f_1 t + \dots + f_k t^k \in F[t]$$

由多项式除法,

$$s(t) = q(t)\mu_A(t) + r(t), \text{ 其中 } q, r \in F[t], \quad \deg r < d$$

$$S = s(A) = q(A)\mu_A(A) + r(A) = r(A)$$

$$\text{令 } r = r_{d-1}t^{d-1} + r_{d-2}t^{d-2} + \dots + r_0, \quad r_i \in F$$

$$S = r(A) = r_{d-1}A^{d-1} + r_{d-2}A^{d-2} + \dots + r_0A^0 \in \langle A^0, A^1, \dots, A^{d-1} \rangle$$

于是  $A^0, A^1, \dots, A^{d-1}$  是  $F[A]$  的一组基

$$\Rightarrow \dim F[A] = d$$

(iii) 设  $\mu_A(t) = t^d + \alpha_{d-1}t^{d-1} + \cdots + \alpha_1t + \alpha_0$ ,  $\alpha_i \in F$

$$\mu_A(A) = A^d + \alpha_{d-1}A^{d-1} + \cdots + \alpha_1A + \alpha_0E = O$$

$$A^d + \alpha_{d-1}A^{d-1} + \cdots + \alpha_1A = -\alpha_0E$$

$$A(A^{d-1} + \alpha_{d-1}A^{d-2} + \cdots + \alpha_1E) = -\alpha_0E \quad [*]$$

$$\mu_A(O) \neq O \Rightarrow \alpha_0 \neq 0 \Rightarrow \alpha_0E \text{ 可逆} \stackrel{[*]}{\Rightarrow} A \text{ 满秩} \Rightarrow A \text{ 可逆}$$

反之, 设  $A$  可逆, 且  $\alpha_0 = 0$

$$\text{则由} [*], \quad A(A^{d-1} + \alpha_{d-1}A^{d-2} + \cdots + \alpha_1E) = O$$

$$A^{-1}(A(A^{d-1} + \alpha_{d-1}A^{d-2} + \cdots + \alpha_1E)) = O$$

$$\Rightarrow A^{d-1} + \alpha_{d-1}A^{d-2} + \cdots + \alpha_1E = O$$

$$\text{令 } p(t) = t^{d-1} + \alpha_{d-1}t^{d-2} + \cdots + \alpha_1$$

$p(A) = O$  与  $\deg P \geq d$  矛盾。

(iv) 设  $B = P^{-1}AP$ , 其中  $P \in GL_n(F)$ ,

$$\text{注意到 } B^i = \overbrace{(P^{-1}AP)(P^{-1}AP) \cdots (P^{-1}AP)}^{i \text{ 组}}$$

$$= P^{-1}A(P P^{-1})A(P P^{-1}) \cdots (P P^{-1})AP = P^{-1}A^i P$$

$$\mu_A(B) = (P^{-1}AP)^d + \alpha_{d-1}(P^{-1}AP)^{d-1} + \cdots + \alpha_1P^{-1}AP + \alpha_0E$$

$$= P^{-1}A^dP + \alpha_{d-1}P^{-1}A^{d-1}P + \cdots + \alpha_1P^{-1}AP + \alpha_0P^{-1}EP$$

$$= P^{-1}(A^d + \alpha_{d-1}A^{d-1} + \cdots + \alpha_1A + E)P$$

$$= P^{-1}\mu_A(A)P = O$$

由(i),  $\mu_B | \mu_A$ , 同理  $\mu_A | \mu_B$  由  $\mu_A, \mu_B$  都首一, 得  $\mu_A = \mu_B$  ■

#### 【例 2.4.4】简单矩阵的极小多项式

$$\mu_O = t, \quad \mu_E = t - 1$$

**【例 2.4.5】** 幂等矩阵的极小多项式

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  是幂等的, 证明如果  $\mathcal{A} \neq 0$ ,  $\mathcal{A} \neq E$

则  $\mathcal{A}$  的极小多项式是  $t^2 - t$

证:  $\because \mathcal{A}^2 = \mathcal{A}, \quad \therefore \mathcal{A}^2 - \mathcal{A} = 0$

于是  $p(t) = t^2 - t$  零化  $\mathcal{A}$

由定理 2.2(i),  $\mu_{\mathcal{A}}$  为  $t$  或  $t - 1$  或  $t(t - 1)$

如果  $\mu_{\mathcal{A}}(t) = t, \mu_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \mathcal{A} = 0$

如果  $\mu_{\mathcal{A}}(t) = t - 1, \mu_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \mathcal{A} - E = 0 \Rightarrow \mathcal{A} = E$

则由假设  $\mu_{\mathcal{A}} = t^2 - t$  ■

**【例 2.4.6】** 幂零算子的极小多项式

证明: 如果  $\mathcal{A}$  是幂零算子, 则  $\mu_{\mathcal{A}} = t^k$ ,

其中  $k$  是使得  $\mathcal{A}^k = 0$  成立的最小正整数

证: 由幂零的定义,  $\exists m \in \mathbb{Z}^+, \mathcal{A}^m = 0$

于是  $t^m$  零化  $\mathcal{A}$

由定理 2.2(i),  $\mu_{\mathcal{A}}(t) = t^k, k \leq m, k \in \mathbb{Z}^+$

由  $\mu_{\mathcal{A}}$  次数的极小性,  $k$  是使得  $\mathcal{A}^k = 0$  成立的最小正整数 ■

**【例 2.4.7】** 极小多项式判断矩阵不相似

证明:  $\underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}}_E \not\sim_s \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}}_A$

证:  $\mu_E = t - 1$

$A^0 = E, A = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}, A, E$  线性无关

于是  $\deg \mu_A \geq 2 \Rightarrow \mu_E \neq \mu_A \Rightarrow E \not\sim_s A$

由定理 2.2(iv),  $E \not\sim_s A$  ■

## § 3 不变子空间

### § 3.1 定义和性质

**【定义 3.1.1】** 不变子空间

$\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $U$  是  $V$  的子空间, 如果  $\mathcal{A}(U) \subset U$

则称  $U$  是关于  $\mathcal{A}$  的不变子空间, 简称  $\mathcal{A}$ -子空间

注: 如果  $U$  是  $\mathcal{A}$ -子空间, 则  $\mathcal{A}|_U \in \mathcal{L}(U)$

**【目的】**

给定  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $V = U_1 \oplus \dots \oplus U_m$ ,  $U_i$  是  $\mathcal{A}$ -子空间

令  $\mathcal{A}_i = \mathcal{A}|_{U_i}$ ,  $i = 1, \dots, m$

先研究  $\mathcal{A}_i, i = 1, \dots, m$ , 再拼出  $\mathcal{A}$

**【例 3.1.1】** 平凡情形

平凡子空间  $\{\vec{0}\}, V$ ;

$\mathcal{A}(\{\vec{0}\}) = \{\vec{0}\}$ ,  $\mathcal{A}(V) = \text{im } \mathcal{A} \subset V$

**【例 3.1.2】核与像是不变子空间**

$\ker \mathcal{A}, \operatorname{im} \mathcal{A}$  是  $\mathcal{A}$  - 子空间

证:  $\mathcal{A}(\ker \mathcal{A}) = \{\vec{0}\} \subset \ker(\mathcal{A})$

$\mathcal{A}(\operatorname{im} \mathcal{A}) = \mathcal{A}(\mathcal{A}(V)) \subset \operatorname{im} \mathcal{A}$

**【引理 3.1】可交换复合的不变子空间**

设  $\mathcal{A}, \mathcal{B} \in \mathcal{L}(V)$  且  $\mathcal{A} \circ \mathcal{B} = \mathcal{B} \circ \mathcal{A}$ , 则

$\ker \mathcal{B}, \operatorname{im} \mathcal{B}$  都是  $\mathcal{A}$  - 子空间。

证: 设  $K_{\mathcal{B}} = \ker \mathcal{B}, I_{\mathcal{B}} = \operatorname{im} \mathcal{B}$

$\forall \vec{v} \in \ker \mathcal{B}, \mathcal{B} \circ \mathcal{A}(\vec{v}) = \mathcal{A} \circ \mathcal{B}(\vec{v}) = \mathcal{A}(\vec{0}) = \vec{0}$

$\Rightarrow \mathcal{A}(\vec{v}) \in K_{\mathcal{B}},$  于是  $K_{\mathcal{B}}$  是  $\mathcal{A}$  - 子空间

$\forall v \in I_{\mathcal{B}}$  则  $\exists \vec{u} \in V, \vec{v} = \mathcal{B}(\vec{u})$

$\mathcal{A}(\vec{v}) = \mathcal{A}(\mathcal{B}(\vec{u})) = \mathcal{A} \circ \mathcal{B}(\vec{u})$

$= \mathcal{B} \circ \mathcal{A}(\vec{u}) = \mathcal{B}(\mathcal{A}(\vec{u})) \in I_{\mathcal{B}}$

$\therefore I_{\mathcal{B}}$  是  $\mathcal{A}$  - 子空间 ■

**【推论 3.1】多项式作用的核与像是不变子空间**

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \forall f \in F[t], \ker f(\mathcal{A})$  和  $\operatorname{im} f(\mathcal{A})$  都是  $\mathcal{A}$  - 子空间.

证:  $\because \mathcal{A} \circ f(\mathcal{A}) = f(\mathcal{A}) \circ \mathcal{A}$   $[F[\mathcal{A}]$  是交换环]

由引理 3.1,  $\ker f(\mathcal{A})$  和  $\operatorname{im} f(\mathcal{A})$  是  $\mathcal{A}$  - 子空间 ■



**【命题 3.1】** 不变子空间的和与交

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,

(i) 设  $U, W$  是  $\mathcal{A}$ -子空间, 则  $U + W, U \cap W$  都是  $\mathcal{A}$ -子空间

证: 设  $\vec{v} \in U \cap W, \vec{v} \in U \Rightarrow \mathcal{A}(\vec{v}) \in U$

同理  $\mathcal{A}(\vec{v}) \in W \Rightarrow \mathcal{A}(\vec{v}) \in U \cap W$

$\Rightarrow U \cap W$  是  $\mathcal{A}$ -子空间

设  $\vec{v} \in U + W$ , 则  $\exists \vec{u} \in U, \vec{w} \in W$ , 使得  $\vec{v} = \vec{u} + \vec{w}$

$\mathcal{A}(\vec{v}) = \mathcal{A}(\vec{u}) + \mathcal{A}(\vec{w}) \in U + W$

$\Rightarrow U + W$  是  $\mathcal{A}$ -子空间 ■

**【例 3.1.3】** 求不变子空间例

设  $\mathcal{A}: F^2 \rightarrow F^2, \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \mapsto \begin{pmatrix} \alpha_1 & 0 \\ 0 & \alpha_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$

求  $\mathcal{A}$  的不变子空间

2 维:  $F^2$ ,     0 维:  $\{\vec{0}\}$

设  $\vec{v} \neq \vec{0}$  且  $U = \langle \vec{v} \rangle$  是一维  $\mathcal{A}$ -子空间

$\mathcal{A}(\vec{v}) = \lambda \vec{v}, \quad \lambda \in F$

设  $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$ ,  $\mathcal{A}(\vec{v}) = \lambda \vec{v} \Leftrightarrow \begin{pmatrix} \alpha_1 & 0 \\ 0 & \alpha_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \end{pmatrix}$

$$\begin{cases} (\alpha_1 - \lambda)v_1 = 0 \\ (\alpha_2 - \lambda)v_2 = 0 \end{cases}$$

情形 1:  $\alpha_1 \neq \alpha_2$

当  $\lambda = \alpha_1 \Rightarrow v_2 = 0, \vec{v}$  可取  $\begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

当  $\lambda = \alpha_2 \Rightarrow v_1 = 0, \vec{v}$  可取  $\begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix}$

情形 2  $\alpha_1 = \alpha_2 = \alpha, \lambda = \alpha$

$\vec{v}$  可为任何非零向量, 即任何一维子空间都是  $\mathcal{A}$ -子空间

## § 3.2 不变子空间下的矩阵表示

【定理 3.1】 不变子空间的矩阵上三角分解

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\dim V = n$

(i) 设  $U$  是  $d$  维  $\mathcal{A}$ -子空间, 则  $\mathcal{A}$  在  $V$  的某组基下的矩阵是

$$M = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} \end{pmatrix}_{n \times n}, \text{ 其中 } A_{11} \in M_d(F)$$

(ii) 设  $\mathcal{A}$  在  $V$  的某组基下的矩阵是  $M$ , 则  $\mathcal{A}$  必有  $d$  维  $\mathcal{A}$ -子空间

证: (i) 设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d$  是  $U$  的基, 扩充为  $V$  的一组基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$

$$\because \mathcal{A}|_U \in \mathcal{L}(U) \quad \therefore (\mathcal{A}(\vec{e}_1), \mathcal{A}(\vec{e}_2), \dots, \mathcal{A}(\vec{e}_d)) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d)A_{11}$$

其中  $A_{11}$  是  $M_d(F)$  中某个矩阵。

$$(\mathcal{A}(\vec{e}_1), \mathcal{A}(\vec{e}_2), \dots, \mathcal{A}(\vec{e}_d)) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n) \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} \end{pmatrix}$$

其中  $A_{12} \in F^{d \times (n-d)}, A_{22} \in F^{(n-d) \times (n-d)}$

(ii) 设  $\mathcal{A}$  在基底  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下的矩阵为  $M$ , 即

$$\begin{aligned} & (\mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_1), \dots, \mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_d), \mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_{d+1}), \dots, \mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_n)) \\ &= (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_d, \vec{\varepsilon}_{d+1}, \dots, \vec{\varepsilon}_n) \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} \end{pmatrix} \\ \Rightarrow & \mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_d) = (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_d, \vec{\varepsilon}_{d+1}, \dots, \vec{\varepsilon}_n) \begin{pmatrix} A_{11} \\ 0 \end{pmatrix} = (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_d)A_{11} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \mathcal{A}(\langle \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_d \rangle) \subset \langle \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_d \rangle$$

即  $\langle \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_d \rangle$  是  $d$  维  $\mathcal{A}$ -子空间 ■

**【定理 3.2】** 不变子空间对角分解

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\dim V = n$

(i) 如果  $U_1, \dots, U_m$  是  $\mathcal{A}$ -子空间 且  $U = U_1 \oplus \dots \oplus U_m$

则  $\mathcal{A}$  在  $V$  的某组基下的矩阵是

$$M = \text{diag}(A_1, \dots, A_m)$$

其中  $A_i \in M_{d_i}(F)$ ,  $d_i = \dim U_i$ ,  $i = 1, \dots, m$

(ii) 如果  $\mathcal{A}$  在  $V$  的某组基下的矩阵是  $M$ , 则

存在  $\mathcal{A}$ -子空间  $U_1, \dots, U_m$ ,

使得  $V = U_1 \oplus \dots \oplus U_m$

且  $\dim U_i = d_i$ ,  $i = 1, \dots, m$

证: (i) 设  $\mathcal{A}_i = \mathcal{A}|_{U_i}$ ,  $i = 1, \dots, m$

则  $\mathcal{A}_i \in \mathcal{L}(U_i)$

设  $\overrightarrow{e_{i1}}, \dots, \overrightarrow{e_{id_i}}$  是  $U_i$  的一组基,  $\mathcal{A}_i$  在该基下的矩阵是  $A_i \in M_{d_i}(F)$

$\because V = U_1 \oplus \dots \oplus U_m$

$\therefore \overrightarrow{e_{11}}, \dots, \overrightarrow{e_{1d_1}}, \dots, \overrightarrow{e_{m1}}, \dots, \overrightarrow{e_{md_m}}$  是  $V$  的一组基

$\mathcal{A}$  在该基下的矩阵

$$\begin{aligned} & (\mathcal{A}(\overrightarrow{e_{11}}), \dots, \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{1d_1}}), \dots, \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{m1}}), \dots, \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{md_m}})) \\ &= (\overrightarrow{e_{11}}, \dots, \overrightarrow{e_{1d_1}}, \dots, \overrightarrow{e_{m1}}, \dots, \overrightarrow{e_{md_m}}) \begin{pmatrix} A_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & A_m \end{pmatrix} [*] \end{aligned}$$

(ii) 设  $(\overrightarrow{\varepsilon_{11}}, \dots, \overrightarrow{\varepsilon_{1d_1}}, \dots, \overrightarrow{\varepsilon_{m1}}, \dots, \overrightarrow{\varepsilon_{md_m}})$  是  $V$  的一组基,

且在该基下  $\mathcal{A}$  的矩阵为  $M$

$$\text{令 } U_i = \langle \overrightarrow{\varepsilon_{i1}}, \dots, \overrightarrow{\varepsilon_{id_i}} \rangle, \quad i = 1, \dots, m$$

$$\text{则 } V = U_1 \oplus \dots \oplus U_m$$

$$\Rightarrow \dim U_1 + \dots + \dim U_m = d_1 + \dots + d_m = n$$

[第一章命题 4.2]

由 [\*] 可知

$$(\mathcal{A}(\overrightarrow{\varepsilon_{i1}}), \dots, \mathcal{A}(\overrightarrow{\varepsilon_{id_i}})) = (\overrightarrow{\varepsilon_{i1}}, \dots, \overrightarrow{\varepsilon_{id_i}}) A_i, \quad i = 1, \dots, m$$

$\Rightarrow U_i$  是  $\mathcal{A}$ -子空间 ■

§ 3.3  $\mathcal{A}$  - 子空间与极小多项式

【引理 3.2】算子和矩阵的零化多项式

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), A \in M_n(F)$  是  $\mathcal{A}$  的某个矩阵, 则

$$(i) \forall p \in F[t], \quad p \text{ 零化 } \mathcal{A} \Leftrightarrow p \text{ 零化 } A$$

$$(ii) \mu_A = \mu_{\mathcal{A}}$$

证: 由定理 2.1

$$\Phi: \mathcal{L}(V) \rightarrow M_n(F), \quad \mathcal{A} \mapsto A \text{ 是代数同构}$$

$$\text{设 } \bar{\Psi} = \Phi|_{F[\mathcal{A}]}, \bar{\Psi}: F[\mathcal{A}] \rightarrow F[A], \quad \mathcal{A} \mapsto A \text{ 也是代数同构}$$

$$\text{且 } \bar{\Psi}|_F = id, \bar{\Psi}(\alpha \mathcal{E}) = \alpha E$$

$$\Rightarrow \forall p \in F[t], p[\mathcal{A}] = \mathcal{O} \Leftrightarrow \bar{\Psi}(p(\mathcal{A})) = 0 \Leftrightarrow p(A) = 0 \quad (i) \text{ 成立}$$

$$(ii) \mu_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \mathcal{O} \stackrel{[i]}{\Rightarrow} \mu_{\mathcal{A}}(A) = 0 \Rightarrow \mu_A | \mu_{\mathcal{A}}$$

$$\text{同理 } \mu_{\mathcal{A}} | \mu_A$$

$$\Rightarrow \mu_A = \mu_{\mathcal{A}} \quad \blacksquare$$

【命题 3.2】对角矩阵的极小多项式

设  $A \in M_n(F)$

$$(i) \text{ 如果 } A = \begin{pmatrix} B & C \\ O & D \end{pmatrix}, \text{ 则 } \mu_B | \mu_A, \mu_D | \mu_A$$

$$(ii) \text{ 如果 } A = \begin{pmatrix} A_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & A_m \end{pmatrix}, \text{ 则 } \mu_A = \text{lcm}(\mu_{A_1}, \dots, \mu_{A_m})$$

证: (i) 设  $B \in M_d(F)$ , 则  $D \in M_{n-d}(F)$

断言  $A^k = \begin{pmatrix} B^k & C_k \\ 0 & D^k \end{pmatrix}, C_k \in F^{d \times (n-d)}$

断言的证明: 对  $k$  归纳,  $k = 0$  时成立

设  $A^{k-1} = \begin{pmatrix} B^{k-1} & C_{k-1} \\ 0 & D^{k-1} \end{pmatrix}$

则  $A^k = \begin{pmatrix} B^{k-1} & C_{k-1} \\ 0 & D^{k-1} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B & C \\ 0 & D \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B^k & C_k \\ 0 & D^k \end{pmatrix}$

于是断言成立

设  $\mu_A(t) = t^m + \alpha_{m-1}t^{m-1} + \cdots + \alpha_0$

$\mu_A(A) = 0$

$= A^m + \alpha_{m-1}A^{m-1} + \cdots + \alpha_0E$

$= \begin{pmatrix} B^m & C_m \\ 0 & D^m \end{pmatrix} + \alpha_{m-1} \begin{pmatrix} B^{m-1} & C_{m-1} \\ 0 & D^{m-1} \end{pmatrix} + \cdots + \alpha_0 \begin{pmatrix} B^0 & C_0 \\ 0 & D^0 \end{pmatrix}$

$= \begin{pmatrix} B^m + \alpha_{m-1}B^{m-1} + \cdots + \alpha_0E_d & * \\ 0 & D^m + \alpha_{m-1}D^{m-1} + \cdots + \alpha_0E_{n-d} \end{pmatrix}$

$= \begin{pmatrix} \mu_A(B) & * \\ 0 & \mu_A(D) \end{pmatrix}$

[\* 代表某个  $d \times (n-d)$  矩阵]

$\Rightarrow \mu_A(B) = 0$  且  $\mu_A(D) = 0$

$\Rightarrow \mu_B \mid \mu_A$  且  $\mu_D \mid \mu_A$  [定理 2.2(i)]

(ii) 由(i)可知  $\mu_{A_i} \mid \mu_A, i = 1, \dots, m$

于是  $\mu_A$  是  $\mu_{A_1}, \dots, \mu_{A_m}$  的公倍式

设  $l = \text{lcm}(\mu_{A_1}, \dots, \mu_{A_m})$  [首一], 则  $l = q_i \mu_{A_i}, i = 1, \dots, m$

$l(A) = \begin{pmatrix} l(A_1) & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & l(A_m) \end{pmatrix}$  [见(i)的断言]

$$l(A_i) = (q_i \mu_{A_i})(A_i) = q_i(A_i) \mu_{A_i}(A_i) = 0$$

于是  $l(A_i) = 0, \quad i = 1, \dots, m$

$$\Rightarrow l(A) = 0 \Rightarrow \mu_A \mid l \quad [\text{定理 2.2(i)}]$$

$$\Rightarrow \mu_A = l \quad \blacksquare$$

**【命题 3.3】** 命题 3.2 的线性算子版

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$

(i) 如果  $U$  是  $\mathcal{A}$ -子空间,  $\mathcal{B} = \mathcal{A}|_U$  则  $\mu_{\mathcal{B}} \mid \mu_{\mathcal{A}}$

(ii) 设  $U_1, \dots, U_m$  是  $\mathcal{A}$ -子空间, 且  $V = U_1 \oplus \dots \oplus U_m$

令  $\mathcal{A}_i = \mathcal{A}|_{U_i}, i = 1, \dots, m$ , 则  $\mu_{\mathcal{A}} = \text{lcm}(\mu_{\mathcal{A}_1}, \dots, \mu_{\mathcal{A}_m})$

证: (i) 设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d$  是  $U$  的一组基,  $\mathcal{B}$  在该基下的矩阵是  $B \in M_n(F)$

由定理 3.1 及其证明,

$\mathcal{A}$  在扩充基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵是  $\begin{pmatrix} B & C \\ 0 & D \end{pmatrix}$

由命题 3.2(i),  $\mu_{\mathcal{B}} \mid \mu_{\mathcal{A}}$ , 由引理 3.2,  $\mu_{\mathcal{B}} \mid \mu_{\mathcal{A}}$

(ii) 设  $\mu_{\mathcal{A}_i}$  在  $U_i$  的某组基下的矩阵为  $A_i$

由定理 3.2 及其证明,  $\mathcal{A}$  在  $V$  的某组基下的矩阵为

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & A_m \end{pmatrix}, \text{ 其中 } A_i \text{ 是 } \mathcal{A}_i \text{ 的某个矩阵}$$

由引理 3.2,  $\mu_{\mathcal{A}_i} = \mu_{A_i}, \quad i = 1, \dots, m$

于是由命题 3.2,  $\mu_{\mathcal{A}} = \text{lcm}(\mu_{\mathcal{A}_1}, \dots, \mu_{\mathcal{A}_m}) \quad \blacksquare$



## § 4 特征子空间

### § 4.1 特征向量

#### 【定义 4.1.1】特征向量

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \vec{v} \in V \setminus \{\vec{0}\}$ .

如果  $\vec{v}$  与  $\mathcal{A}(\vec{v})$  线性相关, 则称  $\vec{v}$  是  $\mathcal{A}$  的特征向量 (*eigenvector*)

#### 【引理 4.1】特征向量的判定和性质

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \vec{v} \in V \setminus \{\vec{0}\}$

$\vec{v}$  是  $\mathcal{A}$  的特征向量  $\Leftrightarrow \exists \lambda \in F$ , 使得  $\mathcal{A}(\vec{v}) = \lambda \vec{v}$

证:  $\Rightarrow$ : 设  $\vec{v}$  是  $\mathcal{A}$  的特征向量,

则  $\exists \alpha_1, \alpha_2$  不全为零, 使得  $\alpha_1 \vec{v} + \alpha_2 \mathcal{A}(\vec{v}) = \vec{0}$

$$\because \vec{v} \neq \vec{0} \quad \therefore \alpha_2 \neq 0 \quad \mathcal{A}(\vec{v}) = -\frac{\alpha_1}{\alpha_2} \vec{v}$$

$$\text{令 } \lambda = -\frac{\alpha_1}{\alpha_2} \text{ 即可}$$

$\Leftarrow$ : 显然 ■

#### 【命题 4.1】特征向量生成不变子空间

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \vec{v} \in V$ ,

$\vec{v}$  是  $\mathcal{A}$  的特征向量  $\Leftrightarrow \langle \vec{v} \rangle$  是  $\mathcal{A}$  的一维不变子空间

证:  $\Rightarrow$ : 由引理 4.1,  $\exists \lambda \in F$ , 使得  $\mathcal{A}(\vec{v}) = \lambda \vec{v}$ .

$\forall \vec{u} \in \langle \vec{v} \rangle, \exists \alpha \in F$ , 使得  $\vec{u} = \alpha \vec{v}$

$$\mathcal{A}(\vec{u}) = \mathcal{A}(\alpha \vec{v}) = \alpha \mathcal{A}(\vec{v}) = \alpha \lambda \vec{v} \in \langle \vec{v} \rangle$$

$\Rightarrow \langle \vec{v} \rangle$  是  $\mathcal{A}$  - 子空间

$\because \vec{v} \neq \vec{0} \quad \therefore \dim \langle \vec{v} \rangle = 1$

$\Leftarrow$ : 设  $\langle \vec{v} \rangle$  是一维  $\mathcal{A}$  - 子空间,

则  $\vec{v} \neq \vec{0}, \mathcal{A}(\vec{v}) \in \langle \vec{v} \rangle$

即  $\exists \lambda \in F$ , 使得  $\mathcal{A}(\vec{v}) = \lambda \vec{v}$

由引理 4.1,  $\vec{v}$  是  $\mathcal{A}$  的特征向量 ■

## § 4.2 特征向量的计算

【方法】计算所有特征向量

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 在  $V$  的基底  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵是  $A \in M_n(F)$

设  $\vec{v} = v_1 \vec{e}_1 + \dots + v_n \vec{e}_n \neq \vec{0}$

$\vec{v}$  是  $\mathcal{A}$  的特征向量  $\Leftrightarrow \exists \lambda \in F, \mathcal{A}(\vec{v}) = \lambda \vec{v}$  [引理 4.1]

$$\Leftrightarrow \exists \lambda \in F, \quad A \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} = \lambda \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix}$$

$$\Leftrightarrow \exists \lambda \in F, \quad (\lambda E - A) \begin{pmatrix} v_1 \\ \vdots \\ v_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \quad [*]$$

[\*] 有非平凡解  $\Leftrightarrow |\lambda E - A| = 0$

① 求  $\lambda \in F$ , 使得  $|\lambda E - A| = 0$  [\*\*]

② 对满足[\*\*]的每个  $\lambda$ , 求[\*]的解空间  $V^\lambda$

③ 所有  $V^\lambda$  中的非零向量即为  $\mathcal{A}$  的特征向量

【定义 4.2.1】特征多项式

设  $A \in M_n(F)$ ,  $t$  是未定元,

多项式  $|tE - A| \in F[t]$  称为  $A$  的特征多项式, 记为  $\mathcal{X}_A(t)$

(character polynomial)

$\mathcal{X}_A(t)$  在  $F$  中的根称为  $A$  的特征根(值)

(eigenroots, eigenvalues)

【例 4.2.1】特征多项式的简单性质

设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$

$$\mathcal{X}_A(t) = |tE - A| = \begin{vmatrix} t - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & t - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & t - a_{nn} \end{vmatrix}$$

$\mathcal{X}_A(t)$  是  $n$  次多项式且首一

$$\mathcal{X}_A(0) = |-A| = (-1)^n |A|$$

$$|\lambda E - A| = \begin{vmatrix} \lambda - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & \lambda - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & \lambda - a_{nn} \end{vmatrix}$$

$$\Rightarrow |\lambda E - A| = \mathcal{X}_A(\lambda)$$

$$\Rightarrow |\lambda E - A| = 0 \Leftrightarrow \lambda \text{ 是 } \mathcal{X}_A(t) \text{ 的根, 即特征值}$$

**【命题 4.2】特征多项式相似不变性**

设  $A \in M_n(F)$ , 则  $\mathcal{X}_A$  是相似不变量

证: 设  $B \in M_n(F)$  且  $B \sim_s A$ ,

则  $\exists P \in GL_n(F)$  使得  $B = P^{-1}AP$

$$\begin{aligned} \mathcal{X}_B(t) &= |tE - B| = |tE - P^{-1}AP| = |tP^{-1}EP - P^{-1}AP| \\ &= |P^{-1}(tE - A)P| = |P^{-1}||tE - A||P| = |tE - A| = \mathcal{X}_A(t) \end{aligned}$$

注: 设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $A, B \in M_n(F)$  是  $\mathcal{A}$  在  $V$  的两组不同基下的矩阵

$$\text{则 } A \sim_s B \Rightarrow \mathcal{X}_A = \mathcal{X}_B \quad \blacksquare$$

**【定义 4.2.2】线性算子的特征多项式**

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $A$  是  $\mathcal{A}$  的某个矩阵

则  $\mathcal{X}_A(t)$  也称为  $\mathcal{A}$  的特征多项式, 记为  $\mathcal{X}_{\mathcal{A}}(t)$  [特征根同理]

注:  $\deg \mathcal{X}_A = n$ , 且首一

注: 设  $A \in M_n(F)$ , 则  $A$  可以看成线性算子

$$\mathcal{A}: F^n \rightarrow F^n, \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

从而  $A$  也有特征向量的概念.

**【例 4.2.1】二维求特征根和特征向量例**

$\mathcal{A}: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, \vec{e}_1, \vec{e}_2$  为  $\mathbb{R}^2$  的一组基

满足  $\mathcal{A}(\vec{e}_1) = \vec{e}_1 + \vec{e}_2, \mathcal{A}(\vec{e}_2) = \vec{e}_1 - \vec{e}_2, \mathcal{A} \in \mathcal{L}(\mathbb{R}^2)$

求  $\mathcal{A}$  的所有特征根和特征向量

$$\text{解: } (\mathcal{A}(\vec{e}_1), \mathcal{A}(\vec{e}_2)) = (\vec{e}_1, \vec{e}_2) \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}}_A$$

$$\chi_{\mathcal{A}}(t) = |tE - A| = \begin{vmatrix} t-1 & -1 \\ t+1 & 1 \end{vmatrix} = (t-1)(t+1) - 1 = t^2 - 2$$

特征值  $\lambda_1 = \sqrt{2}, \lambda_2 = -\sqrt{2}$

$$\lambda_1 = \sqrt{2} \Rightarrow \begin{pmatrix} \sqrt{2}-1 & -1 \\ -1 & \sqrt{2}+1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

[因为矩阵行列式为零, 两行线性相关, 所以只要解一个就行]

$$(\sqrt{2}-1)x_1 - x_2 = 0 \Rightarrow \begin{cases} x_1 = \alpha \\ x_2 = \alpha(\sqrt{2}-1) \end{cases}, \alpha \in F$$

$\lambda_1$  对应的特征向量为  $\alpha(\vec{e}_1 + (\sqrt{2}-1)\vec{e}_2), \alpha \neq 0$

类似地,  $\lambda_2$  对应的特征向量为  $\alpha(\vec{e}_1 - (\sqrt{2}-1)\vec{e}_2), \alpha \neq 0$

**【例 4.2.2】三维求特征根和特征向量例**

$\mathcal{A} \in \mathcal{L}(\mathbb{C}^3), \quad \vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3$  是  $\mathbb{C}^3$  的一组基

$\mathcal{A}(\vec{e}_1) = \vec{e}_1, \mathcal{A}(\vec{e}_2) = \vec{e}_2, \mathcal{A}(\vec{e}_3) = \vec{e}_2 + \vec{e}_3$

求  $\mathcal{A}$  的特征根和特征向量

$$\text{解: } (\mathcal{A}(\vec{e}_1), \mathcal{A}(\vec{e}_2), \mathcal{A}(\vec{e}_3)) = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3) \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}}_A$$

$$\chi_{\mathcal{A}}(t) = \det \begin{pmatrix} t-1 & 0 & 0 \\ 0 & t-1 & -1 \\ 0 & 0 & t-1 \end{pmatrix} = (t-1)^3$$

特征根  $\lambda = 1$

$$(\lambda E - A) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{解为 } \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ 0 \end{pmatrix}, x_1, x_2 \in F$$

特征向量为  $\alpha_1 \vec{e}_1 + \alpha_2 \vec{e}_2, \alpha_1, \alpha_2 \in F$  不全为零

## § 4.3 特征子空间

**【定义 4.3.1】** 关于特征根的特征子空间

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\lambda$  是  $\mathcal{A}$  在  $F$  中的特征根

$$V^\lambda := \{\vec{v} \in V \mid \mathcal{A}(\vec{v}) = \lambda(\vec{v})\}$$

称  $V^\lambda$  是  $\mathcal{A}$  关于  $\lambda$  的特征子空间

**【命题 4.3】** 特征子空间是不变的

设  $\lambda$  是线性算子  $\mathcal{A}$  在  $F$  中的特征值

则  $V^\lambda$  是  $\mathcal{A}$  - 子空间

证: 验证  $V^\lambda$  是子空间

设  $\alpha_1, \alpha_2 \in F, \vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V^\lambda$

$$\mathcal{A}(\alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2) = \alpha_1 \mathcal{A}(\vec{v}_1) + \alpha_2 \mathcal{A}(\vec{v}_2) = \alpha_1 \lambda \vec{v}_1 + \alpha_2 \lambda \vec{v}_2$$

$$= \lambda(\alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2) \Rightarrow \alpha_1 \vec{v}_1 + \alpha_2 \vec{v}_2 \in V^\lambda \Rightarrow V^\lambda \text{ 是子空间}$$

验证:  $V^\lambda$  是  $\mathcal{A}$  - 不变的

设  $\vec{v} \in V^\lambda, \mathcal{A}(\vec{v}) = \lambda \vec{v} \in V^\lambda \Rightarrow V^\lambda$  是  $\mathcal{A}$  - 不变的 ■

**【定理 4.1】** 特征子空间交零

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \lambda_1, \dots, \lambda_m \in F$  是  $\mathcal{A}$  的若干个互不相同的特征根,

则  $V^{\lambda_1} + \dots + V^{\lambda_m}$  是直和

证: 对  $m$  归纳,  $m = 1$  时定理成立

设  $m - 1$  时定理成立

于是  $V^{\lambda_1} + \dots + V^{\lambda_{m-1}}$  是直和

设  $\vec{v}_1 \in V^{\lambda_1}, \dots, \vec{v}_{m-1} \in V^{\lambda_{m-1}}, \vec{v}_m \in V^{\lambda_m}$

$$\text{使得 } \vec{v}_1 + \cdots + \vec{v_{m-1}} + \vec{v_m} = \vec{0} \quad [①]$$

$\mathcal{A}$  作用于①可得

$$\mathcal{A}(\vec{v}_1) + \cdots + \mathcal{A}(\vec{v_{m-1}}) + \mathcal{A}(\vec{v_m}) = \mathcal{A}(\vec{0})$$

$$\text{即 } \lambda_1 \vec{v}_1 + \cdots + \lambda_{m-1} \vec{v_{m-1}} + \lambda_m \vec{v_m} = \vec{0} \quad [②]$$

$(\lambda_m \times ① - ②)$ 得

$$(\lambda_m - \lambda_1) \vec{v}_1 + \cdots + (\lambda_m - \lambda_{m-1}) \vec{v_{m-1}} = \vec{0}$$

由归纳假设及第一章命题 4.1

$$(\lambda_m - \lambda_1) \vec{v}_1 = \cdots = (\lambda_m - \lambda_{m-1}) \vec{v_{m-1}} = \vec{0}$$

$$\because \lambda_m - \lambda_i \neq 0, \quad i = 1, \dots, m-1$$

$$\therefore \vec{v}_1 = \cdots = \vec{v_{m-1}} = \vec{0}$$

再由①,  $\vec{v_m} = \vec{0}$

由第一章命题 4.1,  $V^{\lambda_1} + \cdots + V^{\lambda_{m-1}}$  是直和

**【定义 4.3.2】** 几何重数 代数重数

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \lambda \in F$  是  $\mathcal{A}$  的特征根

$\dim V^\lambda$  称为  $\lambda$  的几何重数

因子  $(t - \lambda)$  在  $\chi_{\mathcal{A}}(t)$  中的重数称为  $\lambda$  的代数重数

**【命题 4.4】** 几何重数不超过代数重数

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \lambda \in F$  是  $\mathcal{A}$  的特征值

则  $\lambda$  的几何重数  $\leq \lambda$  的代数重数

证: 设  $d = \dim V^\lambda, \vec{e}_1, \dots, \vec{e_d}$  是  $V^\lambda$  的一组基

把它扩充为  $V$  的一组基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e_d}, \vec{e_{d+1}}, \dots, \vec{e_n}$

$$\mathcal{A}(\vec{e_i}) = \lambda \vec{e_i}, \quad i = 1, \dots, d$$



$$\begin{aligned}
 &\Rightarrow (\mathcal{A}(\vec{e}_1), \dots, \mathcal{A}(\vec{e}_d), \mathcal{A}(\vec{e}_{d+1}), \dots, \mathcal{A}(\vec{e}_n)) \\
 &= (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n) \underbrace{\begin{pmatrix} \lambda E_d & B \\ O & C \end{pmatrix}}_A \\
 \chi_{\mathcal{A}}(t) &= |tE_n - A| = \left| t \begin{pmatrix} E_d & O \\ O & E_{n-d} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} \lambda E_d & B \\ O & C \end{pmatrix} \right| \\
 &= \begin{vmatrix} tE_d - \lambda E_d & -B \\ O & tE_{n-d} - C \end{vmatrix} = (t - \lambda)^d |tE_{n-d} - C| \\
 &\Rightarrow d \leq \lambda \text{ 的代数重数} \quad \blacksquare
 \end{aligned}$$

**【例 4.3.1】几何与代数重数例**

在 § 4.2 节的两个例子中,

$$\lambda_1 = \sqrt{2}, \quad V^{\lambda_1} = \langle \vec{e}_1 + (\sqrt{2} - 1)\vec{e}_2 \rangle$$

$$\lambda_2 = -\sqrt{2}, \quad V^{\lambda_2} = \langle \vec{e}_1 - (\sqrt{2} - 1)\vec{e}_2 \rangle$$

$\lambda_1, \lambda_2$  的几何和代数重数都是 1

$$V^{\lambda_1} + V^{\lambda_2} = V^{\lambda_1} \oplus V^{\lambda_2} = \mathbb{R}^2$$

$$\lambda = 1, V^{\lambda} = \langle \vec{e}_1, \vec{e}_2 \rangle$$

$$V^{\lambda} \subset \mathbb{C}^3, V^{\lambda} \neq \mathbb{C}^3$$

$\lambda$  的几何重数是 2, 代数重数是 3

## § 4.4 特征多项式中的相似不变量

【命题 4.5】特征多项式的相似不变量

设  $A, B \in M_n(F), A \sim_s B \Rightarrow \mathcal{X}_A(t) = \mathcal{X}_B(t)$  [命题 4.2]

$A$  的特征根是相似不变量

$\mathcal{X}_A(t)$  的系数是相似不变量

$$\text{设 } A = (a_{ij})_{n \times n}, \quad \mathcal{X}_A(t) = \begin{vmatrix} t - a_{11} & -a_{12} & \cdots & -a_{1n} \\ -a_{21} & t - a_{22} & \cdots & -a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -a_{n1} & -a_{n2} & \cdots & t - a_{nn} \end{vmatrix}$$

$$\mathcal{X}_A(t) = t^n + \alpha_{n-1}t^{n-1} + \cdots + \alpha_1t + \alpha_0, \alpha_i \in F$$

$$\alpha_{n-1} = -\operatorname{tr} A$$

$\alpha_{n-2}$  是所有二阶主子式之和

$\alpha_{n-i} = (-1)^i \times$  所有  $i$  阶主子式之和

$$\alpha_0 = (-1)^n \det A$$

于是  $A$  的各阶主子式之和也是相似不变量.

特别地,  $A$  可逆  $\Leftrightarrow \mathcal{X}_A(0) \neq 0$ , 即  $0$  不是  $A$  的特征根

【例 4.4.1】秩 1 矩阵的特征值

设  $A = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \vdots \\ \alpha_n \end{pmatrix} (\alpha_1, \dots, \alpha_n), \quad \alpha_i \in F$ , 求  $A$  的特征值

解:  $\because \operatorname{rank} A \leq 1 \therefore$  当  $k > 2$  时,  $A$  的所有主子式都为零

$$\text{于是 } \mathcal{X}_A = t^n - (\operatorname{tr} A)t^{n-1}$$

$A$  有两个特征根  $0$  和  $\operatorname{tr} A$

$$\text{其中 } \operatorname{tr} A = \alpha_1^2 + \cdots + \alpha_n^2$$

## § 5 特征子空间的应用

### § 5.1 线性算子和矩阵的对角化

#### 【定义 5.1.1】谱

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\mathcal{A}$  在  $F$  中互不相同的特征根的集合

称为  $\mathcal{A}$  在  $F$  上的谱(spectrum), 记为  $\text{spec}_F(\mathcal{A})$

类似地可定义  $\text{spec}_F A$ , 其中  $A \in M_n(F)$

#### 【例 5.1.1】不同基域下的谱

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 0 \end{pmatrix} \in M_4(\mathbb{Q}) \subset M_4(\mathbb{R})$$

$$\chi_A(t) = |tE - A| = \begin{vmatrix} t & -1 & 0 & 0 \\ 0 & t & -1 & 0 \\ 0 & 0 & t & -1 \\ 0 & 0 & 1 & t \end{vmatrix} = t^2(t^2 + 1)$$

$$\text{spec}_{\mathbb{Q}} A = \{0\}, \quad \text{spec}_{\mathbb{R}} A = \{0\}, \quad \text{spec}_{\mathbb{C}} A = \{0, \sqrt{-1}, -\sqrt{-1}\}$$

#### 【定义 5.1.2】可对角化

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 如果  $\mathcal{A}$  在  $V$  的某组基下的矩阵是对角矩阵

则称  $\mathcal{A}$  是可对角化的

设  $A \in M_n(F)$ , 如果  $A$  相似于某个  $F$  上的对角矩阵

则称  $A$  在  $F$  上是可对角化的

注:  $A$  在  $F$  上可对角化  $\Leftrightarrow \exists P \in GL_n(F)$ , 对角的  $D \in M_n(F)$

使得  $A = P^{-1}DP$

**【定理 5.1】** 可对角化的判定

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则下列断言等价

(i)  $\mathcal{A}$  可对角化

(ii)  $\mathcal{A}$  有  $n$  个线性无关的特征向量 [ $n = \dim V$ ]

(iii)  $V = \bigoplus_{\lambda \in \text{spec } \mathcal{A}} V^\lambda$

证: (i)  $\Rightarrow$  (ii):

设  $\mathcal{A}$  在  $V$  的基底  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下的矩阵是  $\begin{pmatrix} \alpha_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \alpha_n \end{pmatrix}$

则  $(\mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_1), \dots, \mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_n)) = (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) \begin{pmatrix} \alpha_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \alpha_n \end{pmatrix}$

$\mathcal{A}(\vec{\varepsilon}_j) = \alpha_j \vec{\varepsilon}_j, \quad j = 1, \dots, n$

于是  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $\mathcal{A}$  的特征向量

(ii)  $\Rightarrow$  (iii): 设  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  是  $\mathcal{A}$  的  $n$  个线性无关的特征向量

不妨设  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_{i_1}$  对应特征根  $\lambda_1$

$\vec{v}_{i_1+1}, \dots, \vec{v}_{i_2}$  对应特征根  $\lambda_2 \dots$

$\vec{v}_{i_{m-1}+1}, \dots, \vec{v}_{i_m}$  对应特征根  $\lambda_m$

且  $i_m = n, \quad \lambda_1, \dots, \lambda_m \in F$  两两不同

设  $\text{spec}_F \mathcal{A} = \{\lambda_1, \dots, \lambda_m, \lambda_{m+1}, \dots, \lambda_k\}$

令  $U_1 = \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_{i_1} \rangle, U_2 = \langle \vec{v}_{i_1+1}, \dots, \vec{v}_{i_2} \rangle, \dots, U_m = \langle \vec{v}_{i_{m-1}+1}, \dots, \vec{v}_{i_m} \rangle$

则  $U_i \subset V^{\lambda_i}, \quad i = 1, \dots, m$

$\because V^{\lambda_1} + \dots + V^{\lambda_m}$  是直和  $\therefore U_1 + \dots + U_m$  是直和 [第一章命题 4.1]

$\dim(U_1 + \dots + U_m) = \dim U_1 + \dots + \dim U_m$  [第一章命题 4.2]

$= i_1 + i_2 - i_1 + \dots + i_m - i_{m-1} = i_m = n$

$$\because n = \dim V \quad \therefore U_1 + \cdots + U_m = V \Rightarrow V^{\lambda_1} + \cdots + V^{\lambda_m} = V$$

若  $k > m$ , 则  $\dim V^{\lambda_{m+1}} > 0$

由定理 4.1,  $V^{\lambda_1} + \cdots + V^{\lambda_m} + V^{\lambda_{m+1}}$  是直和

$\Rightarrow \dim V > n$ , 矛盾

于是  $\text{spec}_F \mathcal{A} = \{\lambda_1, \dots, \lambda_m\}$

(iii)  $\Rightarrow$  (i)

设  $\text{spec}_F \mathcal{A} = \{\lambda_1, \dots, \lambda_m\}$  且  $V = V^{\lambda_1} \oplus \cdots \oplus V^{\lambda_m}$  [\*]

设  $\overrightarrow{e_{j1}}, \dots, \overrightarrow{e_{jk_j}}$  是  $V^{\lambda_j}$  的基, 其中  $j = 1, \dots, m$

由 [\*],  $\overrightarrow{e_{11}}, \dots, \overrightarrow{e_{k_1}}, \dots, \overrightarrow{e_{m1}}, \dots, \overrightarrow{e_{mk_m}}$  是  $V$  的一组基

$$\forall j \in \{1, \dots, m\}, k \in \{1, \dots, k_j\}, \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{jk}}) = \lambda_j \overrightarrow{e_{jk}}$$

于是在该基下  $\mathcal{A}$  的矩阵是

$$\begin{pmatrix} \lambda_1 E_{k_1} & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \lambda_m E_{k_m} \end{pmatrix} \quad \blacksquare$$

**【推论 5.1】**  $n$  个不同特征根即可对角化

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\dim V = n$

如果  $\mathcal{A}$  在  $F$  中有  $n$  个互不相同的特征根

则  $\mathcal{A}$  可对角化

证: 设  $\text{spec}_F \mathcal{A} = \{\lambda_1, \dots, \lambda_n\}$

$\because \lambda_1, \dots, \lambda_n$  互不相同,

由定理 4.1,  $V^{\lambda_1} + \cdots + V^{\lambda_n}$  是直和

$$\because \dim V^{\lambda_i} \geq 1, \quad i = 1, \dots, n$$

$$\therefore \dim(V^{\lambda_1} + \cdots + V^{\lambda_n}) \geq n$$

$$\because V^{\lambda_1} + \cdots + V^{\lambda_n} \subset V, \dim V = n$$

$$\therefore V = V^{\lambda_1} + \cdots + V^{\lambda_n} = \bigoplus_{i=1}^n V^{\lambda_i}$$

由定理 5.1, 推论成立 ■

注:  $A \in M_n(F)$

$A$  可对角化  $\Leftrightarrow A$  有  $n$  个线性无关的特征向量

如果  $\text{card}(\text{spec}_F A) = n$ , 则  $A$  可对角化

**【例 5.1.2】** 对角化矩阵例

$\mathcal{A}: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3$  由下列关系确定

$$(\mathcal{A}(\vec{e}_1), \mathcal{A}(\vec{e}_2), \mathcal{A}(\vec{e}_3)) = (\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3) \underbrace{\begin{pmatrix} 2 & 1 & 1 \\ 1 & 2 & 1 \\ 1 & 1 & 2 \end{pmatrix}}_A$$

其中  $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3$  是标准基

问  $\mathcal{A}$  能否对角化? 如果能, 求  $\mathbb{R}^3$  的一组基,

使  $\mathcal{A}$  在该基下的矩阵是对角矩阵。

$$\chi_{\mathcal{A}}(t) = |tE - A| = \begin{vmatrix} t-2 & -1 & -1 \\ -1 & t-2 & -1 \\ -1 & -1 & t-2 \end{vmatrix} = (t-4)(t-1)^2$$

$\mathcal{A}$  有两个特征根,  $\lambda_1 = 4, \lambda_2 = 1$

由命题 4.1,  $\dim V^{\lambda_1} = 1, 1 \leq \dim V^{\lambda_2} \leq 2$

求  $V^{\lambda_1}$  的基

$$\begin{pmatrix} 2 & -1 & -1 \\ -1 & 2 & -1 \\ -1 & -1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad V^{\lambda_1} = \left\langle \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle := \langle \vec{\varepsilon}_1 \rangle$$

求  $V^{\lambda_2}$  的基

$$\begin{pmatrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \quad V^{\lambda_2} = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right\rangle := \langle \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3 \rangle$$

$$3 = \dim V^{\lambda_1} + \dim V^{\lambda_2} = \dim(V^{\lambda_1} + V^{\lambda_2}) \Rightarrow V^{\lambda_1} + V^{\lambda_2} = \mathbb{R}^3$$

于是  $\mathcal{A}$  可对角化, 在  $\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3$  下的矩阵是  $\begin{pmatrix} 4 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$  ■

**【例 5.1.2】零约当块不能被对角化**

证明

$$A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & 1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}_{n \times n} \quad \text{当 } n > 1 \text{ 时不能被对角化}$$

$$\chi_{\mathcal{A}}(t) = |tE - A| = \begin{vmatrix} t & -1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & t & -1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & t \end{vmatrix} = t^n$$

特征根  $\lambda = 0$ ,

$$V^\lambda \text{ 是 } \overbrace{\begin{pmatrix} 0 & -1 & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & -1 & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & -1 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}}^B \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 的解空间}$$

$$\text{rank } B = n - 1 \Rightarrow \dim V^\lambda = n - \text{rank } B = 1$$

$$\because n > 1 \quad \therefore \dim V^\lambda < \dim V = n,$$

$A$  不能对角化 ■

注: 二维例子  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

**【定理 5.2】可对角化的判定 2**

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $A$  可对角化  $\Leftrightarrow$

(i)  $\chi_{\mathcal{A}}(t)$  在  $F[t]$  中可以分解为一次因子之积

(ii)  $\forall \lambda \in \operatorname{spec}_F A$ ,  $\lambda$  的几何重数 =  $\lambda$  的代数重数

注:  $\chi_{\mathcal{A}}(t) = (t - \lambda_1)^{m_1} \cdots (t - \lambda_k)^{m_k}$ ,

$\lambda_1, \dots, \lambda_k \in F$ , 两两不同

证:  $\Rightarrow$ : 设  $\mathcal{A}$  在某组基下矩阵为  $\underbrace{\begin{pmatrix} \alpha_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \alpha_n \end{pmatrix}}_B$

$$\chi_{\mathcal{A}}(t) = \left| tE - \begin{pmatrix} \alpha_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & \alpha_n \end{pmatrix} \right| = \left| \begin{matrix} t - \alpha_1 & & 0 \\ & \ddots & \\ 0 & & t - \alpha_n \end{matrix} \right|$$

$$= (t - \alpha_1) \cdots (t - \alpha_n)$$

于是 (i) 成立

设  $\lambda$  在  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  中出现了正好  $k$  次

则  $(t - \lambda)^k \mid \chi_{\mathcal{A}}(t)$  且  $(t - \lambda)^{k+1}$  不整除  $\chi_{\mathcal{A}}(t)$

于是  $\lambda$  的代数重数是  $k$

而  $V^\lambda$  是  $(\lambda E - B) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$  的解空间

$$\lambda \text{ 的几何重数} = \dim V^\lambda$$

$\because \lambda$  在  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  中出现  $k$  次

$$\therefore \operatorname{rank}(\lambda E - B) = n - k \Rightarrow \dim V^\lambda = k$$

[ $\because \lambda E - B$  是对角阵, 且在对角线上有  $k$  个零]

$\Rightarrow \lambda$  的几何重数 =  $\lambda$  的代数重数

$\Leftarrow$ : 设  $\chi_{\mathcal{A}}(t) = (t - \lambda_1)^{m_1} \cdots (t - \lambda_k)^{m_k}$ ,

其中  $\lambda_1, \dots, \lambda_k \in F$  两两不同



$$m_1, \dots, m_k \in \mathbb{Z}^+ \text{ 且 } \dim V^i = m_i, \quad i = 1, \dots, k$$

$$\dim(V^{\lambda_1} + \dots + V^{\lambda_k}) = \dim V^{\lambda_1} + \dots + \dim V^{\lambda_k}$$

$$= m_1 + \dots + m_k = n \Rightarrow V^{\lambda_1} + \dots + V^{\lambda_k} = V$$

[定理 4.1 和第一章命题 4.3] ■

【例 5.2.3】对角化的应用：求斐波那契数列

第一卷 P72 例 3 设  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$ , 求  $A^m$

解：设  $f_0 = 0, f_1 = 1, f_{m+1} = f_m + f_{m-1}$  [Fibonacci 序列]

$$f_2 = 0 + 1 = 1, f_3 = 1 + 1 = 2, f_4 = 1 + 2 = 3$$

$$A = \begin{pmatrix} f_0 & f_1 \\ f_1 & f_2 \end{pmatrix}, \text{ 断言 } A^m = \begin{pmatrix} f_{m-1} & f_m \\ f_m & f_{m+1} \end{pmatrix}, \quad m \geq 1$$

归纳，当  $m = 1$  时断言成立

设  $m - 1$  时断言成立

$$A^m = A^{m-1}A = \begin{pmatrix} f_{m-2} & f_{m-1} \\ f_{m-1} & f_m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} f_{m-1} & f_{m-2} + f_{m-1} \\ f_m & f_{m-1} + f_m \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} f_{m-1} & f_m \\ f_m & f_{m+1} \end{pmatrix}, \text{ 断言成立}$$

$$\chi_A(t) = |tE - A| = \begin{vmatrix} t & -1 \\ -1 & t-1 \end{vmatrix} = t^2 - t - 1, \quad \Delta = 5 > 0$$

$\therefore A$  有两个不同的实根  $\Rightarrow A$  可对角化

$$\lambda_1 = \frac{1 + \sqrt{5}}{2}, \quad \lambda_2 = \frac{1 - \sqrt{5}}{2}$$

$$V^{\lambda_1} = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ \lambda_1 \end{pmatrix} \right\rangle, \quad V^{\lambda_2} = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ \lambda_2 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$B = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 \end{pmatrix}$$

$$B^{-1}AB = B^{-1}A \left( \overrightarrow{B^{(1)}}, \overrightarrow{B^{(2)}} \right) = B^{-1} \left( \overrightarrow{AB^{(1)}}, \overrightarrow{AB^{(2)}} \right)$$

$$\begin{aligned}
&= B^{-1}(\lambda_1 \overrightarrow{B^{(1)}}, \lambda_2 \overrightarrow{B^{(2)}}) = (B^{-1}\lambda_1 \overrightarrow{B^{(1)}}, B^{-1}\lambda_2 \overrightarrow{B^{(2)}}) \\
&= (\lambda_1 B^{-1} \overrightarrow{B^{(1)}}, \lambda_2 B^{-1} \overrightarrow{B^{(2)}}) \\
&= \left( \lambda_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \lambda_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right) = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} \\
B^{-1}AB &= \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} \\
\Rightarrow A &= B \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} B^{-1} \\
\therefore A^m &= B \begin{pmatrix} \lambda_1^m & 0 \\ 0 & \lambda_2^m \end{pmatrix} B^{-1} \\
&= \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ \lambda_1 & \lambda_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1^m & 0 \\ 0 & \lambda_2^m \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \frac{\lambda_2}{\lambda_2 - \lambda_1} & \frac{-1}{\lambda_2 - \lambda_1} \\ \frac{-\lambda_1}{\lambda_2 - \lambda_1} & \frac{1}{\lambda_2 - \lambda_1} \end{pmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} f_{m-1} & f_m \\ f_m & f_{m+1} \end{pmatrix} \\
f_m &= \frac{\lambda_1^m - \lambda_2^m}{\lambda_1 - \lambda_2} = \frac{1}{\sqrt{5}} \left( \left( \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^m - \left( \frac{1 - \sqrt{5}}{2} \right)^m \right) \\
f_m &\sim \frac{1}{\sqrt{5}} \left( \frac{1 + \sqrt{5}}{2} \right)^m, m \rightarrow \infty
\end{aligned}$$

**【Lemma】** 整系数矩阵的特征值不同则为整数

Given a symmetric matrix with integer entries if the eigenvalues have distinct multiplicities then they are integer(s)

如果整系数对称矩阵的特征值的重数两两不同，则它们都是整数。

证：设该矩阵为  $A \in M_n(\mathbb{Z})$ , 则  $\mathcal{X}_A(t)$  为  $n$  次整系数多项式且首一

设  $\mathcal{X}_A(t) = p_1(t)^{m_1} \cdots p_s(t)^{m_s}$  为  $\mathcal{X}_A(t)$  在  $\mathbb{Q}[t]$  中的不可约分解

因为  $\mathcal{X}_A(t)$  首一，可假设所有的  $p_i(t)$  都首一

如果  $\deg p_1 > 1$ , 则  $p_1(t)$  在  $\mathbb{C}$  上有两个不同根  $\alpha_1, \alpha_2$

它们是  $A$  在  $\mathbb{C}$  上的特征值, 且有同样的重数, 矛盾

于是所有的  $p_i$  都是一次的, 即  $\mathcal{X}_A(t)$  的所有根都是有理数

$$\mathcal{X}_A(t) = (t - \alpha_1)^{m_1} \cdots (t - \alpha_s)^{m_s},$$

$\alpha_1, \dots, \alpha_s \in \mathbb{Q}$  两两不同, 且  $m_1, \dots, m_s$  两两不同

因为  $\mathcal{X}_A(t) \in \mathbb{Z}$  且首一, 所以  $\alpha_1, \dots, \alpha_s \in \mathbb{Z}$  ■

注: 该引理不需要对称这个条件

注: 设  $f \in \mathbb{Z}[x]$  首一, 则  $f$  的有理根必为整根

证: 设  $f = x^m + f_{m-1}x^{m-1} + \cdots + f_1x + f_0$ ,

其中  $f_i \in \mathbb{Z}, i = 0, 1, \dots, m-1$

设  $r \in \mathbb{Q}$  且  $f(r) = 0$ , 设  $r = \frac{p}{q}$ , 其中  $p, q \in \mathbb{Z}$  且  $\gcd(p, q) = 1, q > 0$

$$\begin{aligned} 0 = f\left(\frac{p}{q}\right) &= \frac{p^m}{q^m} + f_{m-1} \frac{p^{m-1}}{q^{m-1}} + \cdots + f_1 \frac{p}{q} + f_0 \\ &= \frac{p^m + f_{m-1}qp^{m-1} + \cdots + f_1q^{m-1}p + f_0q^m}{q^m} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow p^m = -q(f_{m-1}p^{m-1} + \cdots + f_1q^{m-2}p + f_0q^{m-1})$$

$$\because \gcd(p, q) = 1 \quad \therefore q = 1 \Rightarrow r \in \mathbb{Z} \quad \blacksquare$$

## § 5.2 复数方阵的三角化

【引理 5.2】复算子有  $n-1$  维不变子空间

设  $V$  是  $\mathbb{C}$  上的  $n$  维线性空间,  $n > 0, \mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$

则  $\mathcal{A}$  有  $n-1$  维不变子空间

证: 回忆  $\mathcal{A}$  的对偶算子

$$\mathcal{A}^*: V^* \rightarrow V^*, f \mapsto f \circ \mathcal{A}, \quad \mathcal{A}^* \in \mathcal{L}(V^*)$$

$\chi_{\mathcal{A}^*} \in \mathbb{C}[t]$ , 次数为正, 由代数学基本定理  $\mathcal{A}^*$  至少有一个特征根  $\lambda$

设  $g \in V^*$  是  $\lambda$  所对应的特征向量, 则  $\langle g \rangle$  是  $\mathcal{A}^*$  的一维不变子空间

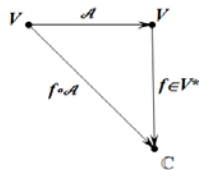
$$\langle g \rangle^\circ = \{ \vec{v} \in V \mid g(\vec{v}) = 0 \} \text{ 则 } \dim \langle g \rangle^\circ = n-1$$

只要验证:  $\langle g \rangle^\circ$  是  $\mathcal{A}$ -子空间即可

$$\text{设 } \vec{v} \in \langle g \rangle^\circ, g(\mathcal{A}(\vec{v})) = g \circ \mathcal{A}(\vec{v}) = \mathcal{A}^*(g)(\vec{v}) = (\lambda g)(\vec{v})$$

$$= \lambda g(\vec{v}) = \lambda \cdot 0 = 0 \Rightarrow \mathcal{A}(\vec{v}) \in \langle g \rangle^\circ$$

于是  $\langle g \rangle^\circ$  是  $\mathcal{A}$ -子空间 ■



【定理 5.3】复线性算子可上三角化

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 其中  $V$  是  $\mathbb{C}$  上的  $n$  维线性空间, 则存在  $V$  中的一组基使得  $\mathcal{A}$  在该基下的矩阵是上三角型的.

证: 对  $n$  归纳, 当  $n=1$  时是显然的

设  $n-1$  时定理成立, 设  $n = \dim V$

由引理 5.2,  $V$  有  $n-1$  维  $\mathcal{A}$ -子空间  $U$ , 设  $\mathcal{A}|_U = \mathcal{A}_U$

则  $\mathcal{A}_U \in \mathcal{L}(U)$ . 由归纳假设,  $\exists U$  中的一组基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_{n-1}$

使得  $\mathcal{A}_U$  在该基下的矩阵  $T_{n-1} \in M_{n-1}(\mathbb{C})$  是上三角型

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_{n-1}, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组基,

$$\begin{aligned}
 & (\mathcal{A}(\overrightarrow{e_1}), \dots, \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{n-1}}), \mathcal{A}(\overrightarrow{e_n})) = (\mathcal{A}(\overrightarrow{e_1}), \dots, \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{n-1}}), \mathcal{A}(\overrightarrow{e_n})) \\
 & = (\overrightarrow{e_1}, \dots, \overrightarrow{e_{n-1}}, \overrightarrow{e_n}) \underbrace{\begin{pmatrix} & & & \alpha_1 \\ & & & \vdots \\ & T_{n-1} & & \alpha_{n-1} \\ 0 & \dots & 0 & \alpha_n \end{pmatrix}}_{T_n}
 \end{aligned}$$

其中  $\alpha_1, \dots, \alpha_{n-1}, \alpha_n \in \mathbb{C}$ , 显然  $T$  是上三角型. ■

### 【推论 5.2】复方阵可上三角化

设  $A \in M_n(\mathbb{C})$ , 则  $A$  相似于一个上三角矩阵

$$\text{证: 设 } \mathcal{A}: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n, \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix},$$

则  $A$  是  $\mathcal{A}$  在标准基下的矩阵

由定理 5.3,  $\exists \mathbb{C}^n$  的一组基, 使得  $\mathcal{A}$  在该基下的矩阵为上三角矩阵  $T$

则  $A \sim_s T$  ■

### 【例 5.2.1】实方阵可能无法上三角化

$$B = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{R}), \chi_B = \begin{vmatrix} t & -1 \\ 1 & t \end{vmatrix} = t^2 + 1,$$

$$B \sim_s \underbrace{\begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ 0 & \gamma \end{pmatrix}}_A, \quad \alpha, \beta, \gamma \in \mathbb{R}$$

$$\chi_A(t) = \begin{vmatrix} t - \alpha & -\beta \\ 0 & t - \gamma \end{vmatrix} = (t - \alpha)(t - \gamma)$$

## § 5.3 商映射 循环子空间和 Cayley-Hamilton 定理

【引理 5.3】商映射是线性算子

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $U$  是  $\mathcal{A}$ -子空间

定义  $\bar{\mathcal{A}}: V/U \rightarrow V/U$ ,  $\vec{v} + U \mapsto \mathcal{A}(\vec{v}) + U$

则  $\bar{\mathcal{A}} \in \mathcal{L}(V/U)$

证: 验证  $\bar{\mathcal{A}}$  是良定义的

设  $\vec{u}_1, \vec{u}_2 \in V$ , 使得  $\vec{u}_1 + U = \vec{u}_2 + U$

即  $\vec{u}_1 - \vec{u}_2 \in U$  [ $\sim_U$  的定义]

则  $\mathcal{A}(\vec{u}_1 - \vec{u}_2) \in U$  [ $U$  是  $\mathcal{A}$ -子空间]

$\Rightarrow \mathcal{A}(\vec{u}_1) - \mathcal{A}(\vec{u}_2) \in U$  [ $\mathcal{A}$  线性]

$\Rightarrow \mathcal{A}(\vec{u}_1) + U = \mathcal{A}(\vec{u}_2) + U$  [ $\sim_U$  的定义]

$\Rightarrow \bar{\mathcal{A}}(\vec{u}_1 + U) = \bar{\mathcal{A}}(\vec{u}_2 + U)$  [ $\bar{\mathcal{A}}$  的定义]

于是  $\bar{\mathcal{A}}$  是良定义的

再验证  $\bar{\mathcal{A}}$  是线性的. 设  $\alpha_1, \alpha_2 \in F$ ,  $\vec{v}_1, \vec{v}_2 \in V$

$\bar{\mathcal{A}}(\alpha_1(\vec{v}_1 + U) + \alpha_2(\vec{v}_2 + U))$

$= \bar{\mathcal{A}}((\alpha_1\vec{v}_1 + \alpha_2\vec{v}_2) + U)$  [商空间中线性运算]

$= \mathcal{A}(\alpha_1\vec{v}_1 + \alpha_2\vec{v}_2) + U$  [ $\bar{\mathcal{A}}$  的定义]

$= (\alpha_1\mathcal{A}(\vec{v}_1) + \alpha_2\mathcal{A}(\vec{v}_2)) + U$  [ $\mathcal{A}$  线性]

$= \alpha_1(\mathcal{A}(\vec{v}_1) + U) + \alpha_2(\mathcal{A}(\vec{v}_2) + U)$  [商空间中线性运算]

$= \alpha_1\bar{\mathcal{A}}(\vec{v}_1 + U) + \alpha_2\bar{\mathcal{A}}(\vec{v}_2 + U)$  [ $\mathcal{A}$  的定义]

$\Rightarrow \bar{\mathcal{A}} \in \mathcal{L}(V/U)$  ■

**【定义 5.3.1】** 商算子

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $U$  是  $\mathcal{A}$ -子空间,

则  $\bar{\mathcal{A}}: V/U \rightarrow V/U$ ,  $\vec{v} + U \mapsto \mathcal{A}(\vec{v}) + U$

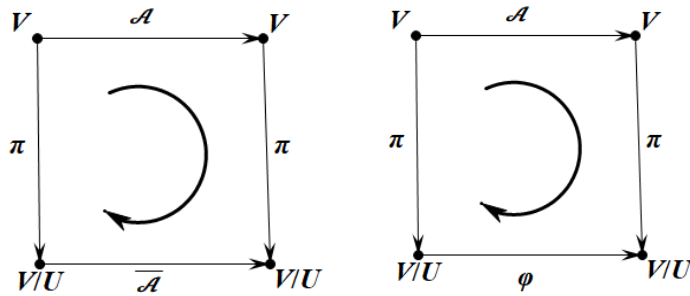
称为  $\mathcal{A}$  关于  $U$  的商算子

**【命题 5.1】** 商算子基本性质

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $U$  是  $\mathcal{A}$ -子空间,  $\pi: V \rightarrow V/U$  是自然投射, 则

(i)  $\pi \circ \mathcal{A} = \bar{\mathcal{A}} \circ \pi$

(ii) 设  $\varphi: V/U \rightarrow V/U$  使得  $\pi \circ \mathcal{A} = \varphi \circ \pi$ , 则  $\varphi = \bar{\mathcal{A}}$



证: (i)  $\forall \vec{v} \in V$

$$\pi \circ \mathcal{A}(\vec{v}) = \pi(\mathcal{A}(\vec{v})) = \mathcal{A}(\vec{v}) + U$$

$$\bar{\mathcal{A}} \circ \pi(\vec{v}) = \bar{\mathcal{A}}(\vec{v} + U) = \mathcal{A}(\vec{v}) + U$$

$$\therefore \pi \circ \mathcal{A}(\vec{v}) = \bar{\mathcal{A}} \circ \pi(\vec{v}), \quad \pi \circ \mathcal{A} = \bar{\mathcal{A}} \circ \pi$$

(ii)  $\forall \vec{v} \in V, \pi \circ \mathcal{A}(\vec{v}) = \varphi \circ \pi(\vec{v})$

$$\mathcal{A}(\vec{v}) + U = \varphi(\vec{v} + U)$$

$$\Rightarrow \varphi = \bar{\mathcal{A}} \quad \blacksquare$$

**【例 5.3.1】恒同映射的商映射**

设  $U$  是  $V$  的子空间, 则  $U$  关于恒同映射  $\mathcal{E}$  是不变的

$$\bar{\mathcal{E}} = V/U \rightarrow V/U, \vec{v} + U \mapsto \mathcal{E}(\vec{v}) + U = \vec{v} + U$$

于是商映射  $\bar{\mathcal{E}}$  是  $V/U$  上的恒同映射

同理  $\bar{0}$  是  $V/U$  的零映射

**【定理 5.4】商算子矩阵上三角化**

设  $V$  是  $n$  维线性空间,  $n > 1$ , 设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$

$U$  是  $\mathcal{A}$ -子空间,  $d := \dim U > 0$

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d$  是  $U$  的基,  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的基

令  $\mathcal{A}_U = \mathcal{A}|_U$ ,  $\bar{\mathcal{A}}$  是  $\mathcal{A}$  关于  $U$  的商算子

令  $A_U$  为  $\mathcal{A}_U$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d$  下的矩阵 [ $A_U \in M_d(F)$ ]

$\bar{A}$  为  $\bar{\mathcal{A}}$  在  $\vec{e}_{d+1} + U, \dots, \vec{e}_n + U$  下的矩阵 [ $\bar{A} \in M_{n-d}(F)$ ]

则  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵是

$$A = \begin{pmatrix} A_U & B \\ 0 & \bar{A} \end{pmatrix}, \text{ 其中 } B \in F^{d \times (n-d)}$$

注:  $\because \mathcal{A}_U \in \mathcal{L}(U) \therefore A_U \in M_d(F)$  存在且唯一

$\bar{\mathcal{A}} \in \mathcal{L}(V/U)$  而  $\vec{e}_{d+1} + U, \dots, \vec{e}_n + U$  是  $V/U$  的一组基

[见第一章命题 5.1 的证明]

证:  $\forall j \in \{1, \dots, d\}, \vec{e}_j \in U \Rightarrow \mathcal{A}(\vec{e}_j) \in U$

$$\mathcal{A}(\vec{e}_j) = \mathcal{A}_U(\vec{e}_j) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d) \overrightarrow{A_U^{(j)}}$$

$$= (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d) \overrightarrow{A_U^{(j)}} + (\vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n) \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$



$$= (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \begin{pmatrix} \overrightarrow{A_U^{(j)}} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \overrightarrow{A^{(j)}}$$

$$\forall j \in \{d+1, \dots, n\}$$

$$\mathcal{A}(\vec{e}_j) + U = \bar{\mathcal{A}}(\vec{e}_j + U) = (\overrightarrow{e_{d+1}} + U, \dots, \vec{e}_n + U) \overrightarrow{A^{(j)}}$$

$$\mathcal{A}(\vec{e}_j) + U = (\overrightarrow{e_{d+1}}, \dots, \vec{e}_n) \overrightarrow{A^{(j)}} + U$$

$$\mathcal{A}(\vec{e}_j) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d) \begin{pmatrix} b_{1j} \\ \vdots \\ b_{dj} \end{pmatrix} + (\overrightarrow{e_{d+1}}, \dots, \vec{e}_n) \overrightarrow{A^{(j)}} \quad [b_{1j}, \dots, b_{dj} \in F]$$

$$= (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \overrightarrow{e_{d+1}}, \dots, \vec{e}_n) \begin{pmatrix} B^{(j)} \\ \overrightarrow{A^{(j)}} \end{pmatrix} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) A$$

$$\text{其中 } B = \begin{pmatrix} b_{1,d+1} & \cdots & b_{1n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{d,d+1} & \cdots & b_{d,n} \end{pmatrix} \quad \blacksquare$$

### 【推论 5.3】 商算子特征多项式分解

沿用定理 5.4 的记号, 则

$$\mathcal{X}_{\mathcal{A}}(t) = \mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(t) \mathcal{X}_{\mathcal{A}_U}(t)$$

$$\text{证: } \mathcal{X}_{\mathcal{A}}(t) = |tE_n - A| = \left| t \begin{pmatrix} E_d & O \\ O & E_{n-d} \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} A_U & B \\ O & \bar{A} \end{pmatrix} \right|$$

$$= \begin{vmatrix} tE_d - A_U & -B \\ O & tE_{n-d} - \bar{A} \end{vmatrix} = |tE_d - A_U| |tE_{n-d} - \bar{A}|$$

$$= \mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(t) \mathcal{X}_{\mathcal{A}_U}(t) \quad \blacksquare$$

### 【命题 5.2】 商算子可穿透多项式

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $U$  是  $\mathcal{A}$ -子空间,  $p \in F[t]$ , 则

(i)  $U$  是  $p(\mathcal{A})$ -子空间

(ii) 设  $\bar{\mathcal{A}}$  和  $\overrightarrow{p(\mathcal{A})}$  是  $\mathcal{A}$  和  $p(\mathcal{A})$  关于  $U$  的商算子, 则  $\overrightarrow{p(\mathcal{A})} = p(\bar{\mathcal{A}})$

证: (i)  $\vec{u} \in U \Rightarrow \mathcal{A}(\vec{u}) \in U \Rightarrow \mathcal{A}^2(\vec{u}) \in U \Rightarrow \dots$

简单归纳可知  $\forall k \in \mathbb{N}, \mathcal{A}^k(\vec{u}) \in U$

即  $U$  也是  $\mathcal{A}^k$ -子空间 [引理 3.1]

设  $\mathcal{B} \in \mathcal{L}(V)$  如果  $U$  也是  $\mathcal{B}$ -子空间

则  $\forall \alpha, \beta \in F, \vec{u} \in U,$

$$(\alpha\mathcal{A} + \beta\mathcal{B})(\vec{u}) = \alpha\mathcal{A}(\vec{u}) + \beta\mathcal{B}(\vec{u}) \in U \quad [\because \mathcal{A}(\vec{u}), \mathcal{B}(\vec{u}) \in U]$$

$\Rightarrow U$  是  $(\alpha\mathcal{A} + \beta\mathcal{B})$ -子空间

由上述结论可知  $p(\mathcal{A})(\vec{u}) \in U$ , 即  $U$  是  $p(\mathcal{A})$ -子空间

$$(ii) \overline{\mathcal{A}^0} = \bar{\mathcal{E}} = (\bar{\mathcal{A}})^0, (\bar{\mathcal{A}})^1 = \bar{\mathcal{A}} = \overline{\mathcal{A}^1}$$

设  $\overline{\mathcal{A}^k} = \bar{\mathcal{A}}^k$

$$\forall v \in V, \quad \overline{\mathcal{A}^{k+1}}(\vec{v} + U) = \mathcal{A}^{k+1}(\vec{v}) + U = \mathcal{A}(\mathcal{A}^k(\vec{v})) + U$$

$$= \bar{\mathcal{A}}(\mathcal{A}^k(\vec{v}) + U) \quad [\bar{\mathcal{A}} \text{ 的定义}]$$

$$= \bar{\mathcal{A}}(\overline{\mathcal{A}^k}(\vec{v} + U)) \quad [\overline{\mathcal{A}^k} \text{ 的定义}]$$

$$= \bar{\mathcal{A}}(\bar{\mathcal{A}}^k(\vec{v} + U)) \quad [\text{归纳假设}]$$

$$= \bar{\mathcal{A}}^{k+1}(\vec{v} + U)$$

$$\Rightarrow \overline{\mathcal{A}^{k+1}} = \bar{\mathcal{A}}^{k+1}$$

$$\Rightarrow \overline{\mathcal{A}^k} = \bar{\mathcal{A}}^k, \forall k \in \mathbb{N}$$

$$\forall \vec{v} \in V, \quad \pi \circ (\alpha\mathcal{A} + \beta\mathcal{B})(\vec{v} + U) = \pi(\alpha(\mathcal{A}(\vec{v})) + \beta(\mathcal{B}(\vec{v})))$$

$$= [\alpha\mathcal{A}(\vec{v}) + \beta\mathcal{B}(\vec{v})] + U$$

$$(\alpha\bar{\mathcal{A}} + \beta\bar{\mathcal{B}}) \circ \pi(\vec{v}) = (\alpha\bar{\mathcal{A}} + \beta\bar{\mathcal{B}})(\vec{v} + U) = \alpha\mathcal{A}(\vec{v}) + \beta\mathcal{B}(\vec{v}) + U$$

由命题 5.1(ii)  $\overline{\alpha\mathcal{A} + \beta\mathcal{B}} = \alpha\bar{\mathcal{A}} + \beta\bar{\mathcal{B}}$

由上述两个结论  $p(\bar{\mathcal{A}}) = \overline{p(\mathcal{A})}$  ■

**【定义 5.3.2】** 循环子空间

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\vec{v} \in V$ , 由  $\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \mathcal{A}^2(\vec{v}), \dots$  生成的子空间

称为由  $\mathcal{A}$  和  $\vec{v}$  生成的循环子空间

记为  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$

**【命题 5.3】** 循环子空间的基本性质

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\vec{v} \in V$

(i)  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$  是  $\mathcal{A}$ -子空间

(ii)  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = \{p(\mathcal{A})(\vec{v}) | p \in F[t]\}$

(iii)  $\dim F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = d$

$\Leftrightarrow \vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{d-1}(\vec{v})$  是  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$  的一组基 ( $\vec{v} \neq 0$ )

证: (i) 设  $\vec{u} \in F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$

则  $\exists \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_k \in F, \vec{u} = \alpha_0 \vec{v} + \alpha_1 \mathcal{A}(\vec{v}) + \alpha_k \mathcal{A}^k(\vec{v})$

$$\mathcal{A}(\vec{u}) = \mathcal{A}(\alpha_0 \vec{v} + \alpha_1 \mathcal{A}(\vec{v}) + \alpha_k \mathcal{A}^k(\vec{v}))$$

$$= \alpha_0 \mathcal{A}(\vec{v}) + \alpha_1 \mathcal{A}^2(\vec{v}) + \dots + \alpha_k \mathcal{A}^{k+1}(\vec{v}) \in F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$$

$\therefore$  (i) 成立

(ii) 设  $p \in F[t]$ , 把  $p$  写成  $p(t) = \beta_m t^m + \beta_{m-1} t^{m-1} + \dots + \beta_1 t + \beta_0$

其中  $\beta_i \in F, i = 0, \dots, m$

$$p(\mathcal{A}) = \beta_m \mathcal{A}^m + \beta_{m-1} \mathcal{A}^{m-1} + \dots + \beta_1 \mathcal{A} + \beta_0 \mathcal{E}$$

$$p(\mathcal{A})(\vec{v}) = \beta_m \mathcal{A}^m(\vec{v}) + \beta_{m-1} \mathcal{A}^{m-1}(\vec{v}) + \dots + \beta_1 \mathcal{A}(\vec{v}) + \beta_0 \vec{v}$$

$$\therefore p(\mathcal{A})(\vec{v}) \in F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$$

反之, 设  $\vec{u}$  如 (i) 中给出

$$\text{令 } p(t) = \alpha_0 + \alpha_1 t + \dots + \alpha_k t^k$$

$$\text{则 } \vec{u} = p(\mathcal{A})(\vec{v})$$

$\Rightarrow F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = \{p[\mathcal{A}](\vec{v}) | p \in F[t]\}, (ii) \text{ 成立}$

(iii)  $\Leftarrow$  由定义显然

$\Rightarrow$ : 设  $k$  为使得  $\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{k-1}(\vec{v})$  线性无关的最大正整数

则  $\mathcal{A}^k(\vec{v}) \in \langle \vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{k-1}(\vec{v}) \rangle$

并且  $\exists \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_{k-1} \in F$

使得  $\mathcal{A}^k(\vec{v}) = \alpha_0 \vec{v} + \alpha_1 \mathcal{A}(\vec{v}) + \dots + \alpha_{k-1} \mathcal{A}^{k-1}(\vec{v})$

令  $f[t] = t^k - \alpha_{k-1}t^{k-1} - \dots - \alpha_1 t - \alpha_0$ , 则  $f[\mathcal{A}](\vec{v}) = 0$

设  $\vec{u} \in F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$ , 由 (ii)  $\exists p(t) \in F[t]$ , 使得  $\vec{u} = p(\mathcal{A})(\vec{v})$

由一元多项式带余除法

$p(t) = q(t)f(t) + r(t)$  其中  $q, r \in F[t], \deg r < \deg f = k$

$\therefore p(\mathcal{A}) = q(\mathcal{A})f(\mathcal{A}) + r(\mathcal{A})$

$\vec{u} = p(\mathcal{A})(\vec{v}) = q(\mathcal{A})f(\mathcal{A})(\vec{v}) + r(\mathcal{A})(\vec{v}) = r(\mathcal{A})(\vec{v})$

$\therefore \deg r < k$

$\therefore \vec{u} \in \langle \vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{k-1}(\vec{v}) \rangle$

$\Rightarrow \vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{k-1}(\vec{v})$  是  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$  的一组基

$\therefore \dim F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = k$

$\therefore d = \dim F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} \quad \therefore k = d$

$\therefore \vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{d-1}(\vec{v})$  是  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$  的一组基

### 【例 5.3.2】求循环子空间例

设  $\mathcal{A}: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2, \quad \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \mapsto \underbrace{\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$

设  $\vec{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{w} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$ , 求  $\mathbb{R}[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$  和  $\mathbb{R}[\mathcal{A}] \cdot \vec{w}$  的维数

解:  $\mathcal{A}^0(\vec{v}) = \vec{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathcal{A}^1(\vec{v}) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$

$$\Rightarrow \dim \mathbb{R}[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = 2$$

$$\mathcal{A}^0(\vec{w}) = \vec{w} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathcal{A}^1(\vec{w}) = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \dim \mathbb{R}[\mathcal{A}] \cdot \vec{w} = 1$$

**【定义 5.3.3】** 关于线性算子和向量的极小多项式

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \vec{v} \in V, p \in F[t]$

(i) 如果  $p(\mathcal{A})(\vec{v}) = 0$ , 则称  $p(t)$  是关于  $\mathcal{A}$  和  $\vec{v}$  的零化多项式(零化子)

(ii) 在关于  $\mathcal{A}$  和  $\vec{v}$  的所有零化子中, 非零、次数最低且首一的多项式称为关于  $\mathcal{A}$  和  $\vec{v}$  的极小多项式, 记为  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}$

**【命题 5.4】** 线性算子向量极小多项式基本性质

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \vec{v} \in V$

(i)  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}$  存在且唯一

(ii) 如果  $p \in F[t]$  是关于  $\mathcal{A}$  和  $\vec{v}$  的零化子, 则  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} | p$

特别地,  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} | \mu_{\mathcal{A}}$

(iii)  $\dim F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = \deg \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}$

证: (i)  $\because \mu_{\mathcal{A}} \in F[t] \setminus F$  零化  $\mathcal{A} \therefore \mu_{\mathcal{A}}$  是关于  $\mathcal{A}$  和  $\vec{v}$  的零化子

于是  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}$  存在

设  $f, g \in F[t]$  是关于  $\mathcal{A}, \vec{v}$  的极小多项式, 则  $\deg f = \deg g$

$\because f, g$  首一  $\therefore \deg(f - g) < \deg f$

$\because (f - g)(\mathcal{A})(\vec{v}) = f(\mathcal{A})\vec{v} - g(\mathcal{A})\vec{v} = \vec{0}$

$\therefore f - g$  也是关于  $\mathcal{A}$  和  $\vec{v}$  的零化子, 由极小性可知  $f - g = 0$

$\therefore f = g$  唯一性成立

(ii) 设  $p \in F[t]$  是关于  $\mathcal{A}$  和  $\vec{v}$  的零化子

由多项式除法,  $p(t) = q(t)\mu_{\mathcal{A},\vec{v}}(t) + r(t)$ ,  $q, r \in F[t]$

$$\deg r < \deg \mu_{\mathcal{A},\vec{v}}$$

$$\therefore p(\mathcal{A}) = q(\mathcal{A})\mu_{\mathcal{A},\vec{v}}(\mathcal{A}) + r(\mathcal{A})$$

$$\therefore 0 = p(\mathcal{A})(\vec{v}) = q(\mathcal{A})\mu_{\mathcal{A},\vec{v}}(\mathcal{A})(\vec{v}) + r(\mathcal{A})(\vec{v}) = 0 + r(\mathcal{A})(\vec{v})$$

$$\Rightarrow r(\mathcal{A})(\vec{v}) = 0 \Rightarrow r \text{ 是关于 } \mathcal{A}, \vec{w} \text{ 的零化子} \Rightarrow r = 0$$

$$\mu_{\mathcal{A},\vec{v}} | \mu_{\mathcal{A}} \rightarrow \text{柯 II, P56, 9(i)}$$

$$(iii) \text{ 设 } \mu_{\mathcal{A},\vec{v}}(t) = t^d + \beta_{d-1}t^{d-1} + \cdots + \beta_0, \beta_i \in F, i = 0, \dots, d-1$$

$$\mu_{\mathcal{A},\vec{v}}(\mathcal{A})(\vec{v}) = \mathcal{A}^d(\vec{v}) + \beta_{d-1}\mathcal{A}^{d-1}(\vec{v}) + \cdots + \beta_0\vec{v} = \vec{0}$$

于是  $\vec{v}, \mathcal{A}^1(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{d-1}(\vec{v}), \mathcal{A}^d(\vec{v})$  线性相关

但  $\because \deg \mu_{\mathcal{A},\vec{v}} = d \therefore \vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{d-1}(\vec{v})$  线性无关 [由极小性]

由命题 5.3(iii),  $\dim F[\mathcal{A}]\vec{v} = d$  ■

### 【例 5.3.3】求线性算子向量极小多项式例

设  $\mathcal{A}: \mathbb{R}^2 \rightarrow \mathbb{R}^2$

$$\begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}, \quad \vec{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \vec{w} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

计算  $\mu_{\mathcal{A},\vec{v}}, \mu_{\mathcal{A},\vec{w}}$

$$\mathcal{A}^0(\vec{v}) = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \mathcal{A}^1(\vec{v}) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathcal{A}^2(\vec{v}) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$1 \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix} + 0 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} + 0 \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\therefore \mu_{\mathcal{A},\vec{v}} = t^2$$

$$\mathcal{A}^0(\vec{w}) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \mathcal{A}^1(\vec{w}) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\mathcal{A}^1(\vec{w}) + 0\mathcal{A}^0(\vec{w}) = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\therefore \mu_{\mathcal{A},\vec{w}} = t$$

**【引理 5.4】** 极小多项式等于特征多项式的条件

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  且  $\vec{v} \in V$

如果  $V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$ , 则  $\mu_{\mathcal{A}} = \chi_{\mathcal{A}}$

特别地,  $\chi_{\mathcal{A}}(t)$  零化  $\mathcal{A}$

证: 设  $n = \dim V$ , 由命题 3.3 (iii)

$\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{n-1}(\vec{v})$  是  $V$  的一组基

设  $\mu_{\mathcal{A}}(t) = t^n + \alpha_{n-1}t^{n-1} + \dots + \alpha_0$

$$\Rightarrow \mathcal{A}^n + \alpha_{n-1}\mathcal{A}^{n-1} + \dots + \alpha_0\mathcal{E} = \mathcal{O}$$

$$\Rightarrow \mathcal{A}^n(\vec{v}) = -\alpha_0\vec{v} - \alpha_1\mathcal{A}(\vec{v}) - \dots - \alpha_{n-1}\mathcal{A}^{n-1}(\vec{v})$$

$$(\mathcal{A}(\vec{v}), \mathcal{A}^2(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^n(\vec{v}))$$

$$= (\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{n-1}(\vec{v})) \begin{pmatrix} 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & -\alpha_0 \\ 1 & 0 & \cdots & 0 & 0 & -\alpha_1 \\ 0 & 1 & \cdots & 0 & 0 & -\alpha_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & 0 & -\alpha_{n-2} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 & -\alpha_{n-1} \end{pmatrix}$$

由定义, 右端矩阵为  $\mathcal{A}$  在基  $\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{n-1}(\vec{v})$  下的矩阵, 记为  $A$

$$\chi_{\mathcal{A}}(t) = \chi_A(t) = |tE - A| = \begin{vmatrix} t & 0 & \cdots & 0 & 0 & \alpha_0 \\ -1 & t & \cdots & 0 & 0 & \alpha_1 \\ 0 & -1 & \cdots & 0 & 0 & \alpha_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & -1 & t & \alpha_{n-2} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & -1 & t + \alpha_{n-1} \end{vmatrix}$$

通过对  $n$  归纳可得

$$\chi_{\mathcal{A}}(t) = t^n + \alpha_{n-1}t^{n-1} + \dots + \alpha_1t + \alpha_0 = \mu_{\mathcal{A}}(t) \quad \blacksquare$$

**【定理 5.5】** Cayley-Hamilton

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  则  $\chi_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \mathcal{O}$

证: 设  $n = \dim V$ , 对  $n$  归纳

$n = 1$  时 设  $\mathcal{A}$  的某个矩阵为  $(a), a \in F$

即  $\forall \vec{v} \in V, \mathcal{A}\vec{v} = a\vec{v}$

$$\mathcal{X}_{\mathcal{A}}(t) = |t(1) - (a)| = t - a, \quad \mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \mathcal{A} - a\mathcal{E}$$

$$\forall \vec{v} \in V, \mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\mathcal{A})(\vec{v}) = \mathcal{A}(\vec{v}) - a\mathcal{E}(\vec{v}) = a\vec{v} - a\vec{v} = \vec{0}$$

于是  $\mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \mathcal{O}$

设  $1 \leq \dim V < n$  时定理成立

在  $\dim V = n$  时

情形 1  $V$  有非平凡  $\mathcal{A}$ -子空间  $U$

则  $\dim U, \dim V/U \in \{1, 2, \dots, n-1\}$

令  $\mathcal{A}_U = \mathcal{A}|_U, \bar{\mathcal{A}}$  为  $\mathcal{A}$  关于  $U$  的商算子

由推论 5.2,  $\mathcal{X}_{\mathcal{A}}(t) = \mathcal{X}_{\mathcal{A}_U}(t)\mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(t)$

于是  $\mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \mathcal{X}_{\mathcal{A}_U}(\mathcal{A})\mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(\mathcal{A})$

设  $\vec{v} \in V, \mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\mathcal{A})(\vec{v}) = \mathcal{X}_{\mathcal{A}_U}(\mathcal{A})\mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(\mathcal{A})(\vec{v})$

令  $\mathcal{B} = \mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(\mathcal{A})$ , 由命题 5.2(i),  $U$  是  $\mathcal{B}$ -子空间

设  $\bar{\mathcal{B}}$  是  $\mathcal{B}$  关于  $U$  的商算子, 则

$$\bar{\mathcal{B}}(\vec{v} + U) = \overline{\mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(\mathcal{A})}(\vec{v} + U) = \mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(\bar{\mathcal{A}})(\vec{v} + U) \quad [\text{命题 5.2(ii)}]$$

由归纳假设  $\mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(\bar{\mathcal{A}}) = \bar{\mathcal{O}} \Rightarrow \overline{\mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(\mathcal{A})}(\vec{v} + U) = \vec{0} + U$

$\Rightarrow \mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(\mathcal{A})(\vec{v}) \in U$

令  $\vec{w} = \mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(\mathcal{A})(\vec{v})$ , 则  $\vec{w} \in U$

$$\mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\mathcal{A})(\vec{v}) = \mathcal{X}_{\mathcal{A}_U}(\mathcal{A})\left(\mathcal{X}_{\bar{\mathcal{A}}}(\mathcal{A})(\vec{v})\right) = \mathcal{X}_{\mathcal{A}_U}(\mathcal{A})(\vec{w})$$

$$= \mathcal{X}_{\mathcal{A}_U}(\mathcal{A}_U)(\vec{w}) = \mathcal{O}_U(\vec{w}) = \vec{0} \quad [\text{归纳假设}]$$

由此可知  $\mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \mathcal{O}$  定理成立



情形 2  $V$  中没有非平凡  $\mathcal{A}$ -子空间

取  $\vec{v} \in V \setminus \{0\}$ , 则由命题 5.3(i),  $V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$

由引理 5.4,  $\mu_{\mathcal{A}}(t) = \chi_{\mathcal{A}}(t)$

$\Rightarrow \chi_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \mu_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = 0$  定理成立 ■

**【推论 5.4】极小多项式次数限制**

设  $n = \dim V$ ,  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $\deg \mu_A \leq n$

证:  $\mu_{\mathcal{A}} | \chi_{\mathcal{A}}$  (C-H 定理, 定理 2.2(i))

$\Rightarrow \deg \mu_{\mathcal{A}} \leq \deg \chi_{\mathcal{A}} = n$  ■

**【推论 5.5】方阵版 C-H 定理**

设  $A \in M_n(F)$

(i)  $\chi_A(t)$  零化  $A$

(ii)  $\mu_A | \chi_A$  从而  $\deg \mu_A \leq n$

证: 把  $A$  看成  $F^n \rightarrow F^n$  的线性算子, 或利用定理 2.1 中的代数同构

## 【例 5.3.4】C-H 定理的伪证

C-H 定理的伪证

$$A \in M_n(F) \quad \mathcal{X}_A(t) = |tE - A|$$

$$\mathcal{X}_A(A) = |AE - A| = |A - A| = 0 \quad \blacksquare$$

$$\mathcal{X}_A(t) = |tE - A| = \sum_{\sigma \in S_n} \prod_{k=1}^n (t\delta_{k\sigma(k)} - a_{k\sigma(k)})$$

$$\mathcal{X}_A(A) = |A - A| = \sum_{\sigma \in S_n} \prod_{k=1}^n (A\delta_{k\sigma(k)} - a_{k\sigma(k)})$$

$$|AE - A| = \sum_{\sigma \in S_n} \prod_{k=1}^n \left( \sum_{i=1}^n a_{ki} \delta_{i\sigma(k)} - a_{k\sigma(k)} \right)$$

一方面，两个零不同：一个是零矩阵，一个是代数零

另一方面，多项式的表达中若有  $t$  乘矩阵，

切不可先代入  $A$  将  $A$  与矩阵相乘。

## § 6 各种类型的直和分解

### § 6.1 预备引理

【引理 6.1】乘积多项式的简单数论

设  $p_1, \dots, p_k, q \in F[t] \setminus \{0\}$

(i) 如果  $\forall i \in \{1, \dots, k\}, \gcd(p_i, q) = 1$ , 则  $\gcd(p_1 \cdots p_k, q) = 1$

(ii) 如果  $p_1, \dots, p_k$  两两互素且  $p_i \mid q, i = 1, \dots, k$ , 则  $(p_1 \cdots p_k) \mid q$

证: (i)  $\because \gcd(p_i, q) = 1$

$\therefore \exists a_i, b_i \in F[t]$  使得  $a_i p_i + b_i q = 1, \quad i = 1, \dots, k$  [Bezout 关系]

$$\prod_{i=1}^k (a_i p_i + b_i q) = 1 \Rightarrow \left( \prod_{i=1}^k a_i \right) \left( \prod_{i=1}^k p_i \right) + c q = 1, c \in F[t]$$

于是  $\gcd\left(\prod_{i=1}^k p_i, q\right) = 1$  (i) 成立

(ii) 对  $k$  归纳,  $k = 1$  显然

设  $k - 1$  时断言成立, 考虑  $k$  时

令  $p = p_1 \cdots p_{k-1}$  由归纳假设,  $p \mid q$

由 (i),  $\gcd(p, p_k) = 1$

$\therefore \exists a, b \in F[t]$ , 使得  $ap + bp_k = 1$

由归纳假设  $p \mid q$  即  $\exists f \in F[t], q = fp$

$\because p_k \mid q \quad \therefore \exists g \in F[t], q = gp_k$

$\therefore apq + bp_k q = q \quad \therefore apgp_k + bp_k fp = q$

$\Rightarrow (p_1 \cdots p_k)(ag + bf) = q$

$\Rightarrow (p_1 \cdots p_k) \mid q \quad \blacksquare$

**【引理 6.2】互素多项式的最小公倍式**

设  $p_1, \dots, p_k \in F[t] \setminus \{0\}$  两两互素

则  $\text{lcm}(p_1, \dots, p_k) = p_1 \cdots p_k$

证:  $\because p_i \mid \text{lcm}(p_1, \dots, p_k), \quad i = 1, \dots, k$

$\therefore (p_1 \cdots p_k) \mid \text{lcm}(p_1, \dots, p_k) \quad [\text{引理 6.1(ii)}]$

另一方面,  $\text{lcm}(p_1, \dots, p_k) \mid (p_1 \cdots p_k)$

$\therefore (p_1 \cdots p_k) = \text{lcm}(p_1 \cdots p_k)$

严格地讲, 它们在  $F$  上相伴 ■

**【引理 6.3】直和分解基本引理**

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), f \in F[t]$  零化  $\mathcal{A}$

设  $f = pq$ , 其中  $p, q \in F[t] \setminus F$  且  $\gcd(p, q) = 1$

令  $K_p = \ker p(\mathcal{A}), K_q = \ker q(\mathcal{A})$  则

(i)  $K_p, K_q$  是  $\mathcal{A}$ -子空间, 且  $V = K_p \oplus K_q$

(ii)  $p(\mathcal{A})|_{K_q}$  和  $q(\mathcal{A})|_{K_p}$  都是双射

(iii) 设  $f = \mu_{\mathcal{A}}$  且  $p, q$  首一, 则  $p, q$  分别是  $\mathcal{A}|_{K_p}, \mathcal{A}|_{K_q}$  的极小多项式

证: 由命题 3.1(ii),  $K_p, K_q$  是  $\mathcal{A}$ -子空间

$\because \gcd(p, q) = 1 \quad \therefore \exists a, b \in F[t]$  使得  $a(t)p(t) + b(t)q(t) = 1$

于是  $a(\mathcal{A})p(\mathcal{A}) + b(\mathcal{A})q(\mathcal{A}) = \mathcal{E}$

设  $\vec{v} \in V$ , 我们有  $\underbrace{a(\mathcal{A}) \circ p(\mathcal{A})(\vec{v})}_{\vec{v}_q} + \underbrace{b(\mathcal{A}) \circ q(\mathcal{A})(\vec{v})}_{\vec{v}_p} = \mathcal{E}(\vec{v}) = \vec{v} \quad [*]$

$$\begin{aligned} q(\mathcal{A})(\vec{v}_q) &= q(\mathcal{A}) \circ a(\mathcal{A}) \circ p(\mathcal{A})(\vec{v}) \\ &= a(\mathcal{A}) \circ q(\mathcal{A}) \circ p(\mathcal{A})(\vec{v}) \\ &= a(\mathcal{A}) \circ f(\mathcal{A})(\vec{v}) \\ &= a \circ \mathcal{O}(\vec{v}) = \vec{0} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow \vec{v}_q \in K_q$$

同理,  $\vec{v}_p \in K_p$  由此可知  $V = K_p + K_q$

设  $\vec{w} \in K_p \cap K_q$ , 由  $[\ast]$

$$\vec{w} = a(\mathcal{A}) \circ p(\mathcal{A})(\vec{w}) + b(\mathcal{A}) \circ q(\mathcal{A})(\vec{w}) = \vec{0}$$

$$\Rightarrow K_p \cap K_q = \{\vec{0}\}$$

于是  $V = K_p \oplus K_q$

(ii) 由命题 5.2(i),  $K_q$  是  $p(\mathcal{A})$  - 子空间

令  $\mathcal{B} = p(\mathcal{A})|_{K_q}$  则  $\mathcal{B} \in \mathcal{L}(K_q)$

要证  $\mathcal{B}$  是双射, 只需证  $\mathcal{B}$  是单射, 即  $\ker \mathcal{B} = \{\vec{0}\}$

$$\text{设 } \vec{v} \in \ker \mathcal{B} \Rightarrow p(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0} \Rightarrow a(\mathcal{A}) \circ p(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0}$$

$$\vec{v} \in K_q \Rightarrow q(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0} \Rightarrow b(\mathcal{A}) \circ q(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0}$$

$$\vec{0} = a(\mathcal{A}) \circ p(\mathcal{A})(\vec{v}) + b(\mathcal{A}) \circ q(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{v} \quad [\text{由 } \ast \text{ 式}]$$

$$\Rightarrow \ker \mathcal{B} = \{\vec{0}\}$$

(iii) 设  $\mathcal{A}_p = \mathcal{A}|_{K_p}$ ,  $\mathcal{A}_q = \mathcal{A}|_{K_q}$

$$\because K_p = \ker p(\mathcal{A}) \quad \therefore \forall \vec{v} \in K_p, p(\mathcal{A})(\vec{v}) = p(\mathcal{A}_p)(\vec{v}) = \vec{0}$$

于是  $p$  零化  $\mathcal{A}_p$ , 由定理 2.2 可知  $\mu_{\mathcal{A}_p} | p$ , 同理,  $\mu_{\mathcal{A}_q} | q$

$$\because \gcd(p, q) = 1 \quad \therefore \gcd(\mu_{\mathcal{A}_p}, \mu_{\mathcal{A}_q}) = 1$$

$$\mu_{\mathcal{A}} = \text{lcm}(\mu_{\mathcal{A}_p}, \mu_{\mathcal{A}_q}) \quad [\text{命题 } 3.3(ii)]$$

$$= \mu_{\mathcal{A}_p} \mu_{\mathcal{A}_q} \quad [\text{引理 } 6.2]$$

$$\text{另一方面, } \mu_{\mathcal{A}} = pq = \mu_{\mathcal{A}_p} \mu_{\mathcal{A}_q}$$

$$\Rightarrow p = \mu_{\mathcal{A}_p}, q = \mu_{\mathcal{A}_q} \quad \blacksquare$$

## § 6.2 广义特征子空间

**【定义 6.2.1】** 广义特征子空间

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\mu_{\mathcal{A}}$  在  $F[t]$  中不可约分解为  $\mu_{\mathcal{A}} = p_1^{m_1} \cdots p_s^{m_s}$

其中  $p_1, \dots, p_s \in F[t] \setminus F$  首一, 不可约, 两两互素,  $m_1, \dots, m_s \in \mathbb{Z}^+$

则称  $\ker p_i^{m_i}(\mathcal{A})$  为  $\mathcal{A}$  关于因子  $p_i$  的广义特征子空间, 记为  $V(p_i)$

$i = 1, \dots, s$

注: 书中定义的根子空间是广义特征子空间的特例

**【定理 6.1】** 广义特征子空间分解

利用上述记号, 我们有

$$V = V(p_1) \oplus \cdots \oplus V(p_s)$$

且 (i)  $p_i^{m_i}$  是  $\mathcal{A}|_{V(p_i)}$  的极小多项式

(ii)  $p_i(\mathcal{A})$  在  $V(p_1) \oplus \cdots \oplus V(p_{i-1}) \oplus V(p_{i+1}) \oplus \cdots \oplus V(p_s)$  上可逆

$i = 1, \dots, s$

证: 对  $s$  归纳.  $s = 1$  时  $\mu_{\mathcal{A}} = p_1^{m_1}$

$$V(p_1) = \ker p_1^{m_1}(\mathcal{A}) = \ker \mu_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \ker(\mathcal{O}) = V$$

性质 (i)(ii) 自然满足

设  $s > 1$  且定理对  $s-1$  成立

令  $p = p_1^{m_1} \cdots p_{s-1}^{m_{s-1}}, q = p_s^{m_s}$ , 由引理 6.1(i),  $\gcd(p, q) = 1$

由引理 6.3,  $V = U \oplus V(p_s)$ , 其中  $U = \ker p(\mathcal{A})$

且  $\mathcal{A}|_U$  的极小多项式是  $p$ ,  $q(\mathcal{A})|_U$  是双射

令  $\mathcal{A}_U = \mathcal{A}|_U$ , 对  $\mathcal{A}_U, p = p_1^{m_1} \cdots p_{s-1}^{m_{s-1}}$ , 和  $U$  用归纳假设得到

$$U = U(p_1) \oplus \cdots \oplus U(p_{s-1})$$

其中  $U(p_j) = \ker p_j^{m_j}(\mathcal{A}_U), j = 1, \dots, s-1$

且  $\mathcal{A}_U$  限制在  $U(p_j)$  上的极小多项式为  $p_j^{m_j}, j = 1, \dots, s-1$

下面验证:  $U(p_j) = V(p_j), j = 1, \dots, s-1$

不妨只验证  $U(p_1) = V(p_1)$ .

$$U(p_1) = \{\vec{u} \in U \mid p_1^{m_1}(\mathcal{A}_U)(\vec{u}) = \vec{0}\}$$

$$V(p_1) = \{\vec{v} \in V \mid p_1^{m_1}(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0}\}$$

由定义可知,  $U(p_1) \subset V(p_1)$

设  $\vec{v} \in V(p_1)$

$$\because V = U \oplus V(p_s) \quad \therefore \exists! \vec{u} \in U, \vec{v}_s \in V(p_s), \vec{v} = \vec{u} + \vec{v}_s \quad [**],$$

$$q(\mathcal{A})(\vec{v}) = q(\mathcal{A})(\vec{u}) + q(\mathcal{A})(\vec{v}_s) = q(\mathcal{A})(\vec{u})$$

$$p_1^{m_1}(\mathcal{A}) \circ q(\mathcal{A})(\vec{v}) = p_1^{m_1}(\mathcal{A}) \circ q(\mathcal{A})(\vec{u})$$

$$q(\mathcal{A}) \circ p_1^{m_1}(\mathcal{A})(\vec{u}) = q(\mathcal{A}) \circ p_1^{m_1}(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0} \quad [v \in V(p_1)]$$

$$\because p_1^{m_1}(\mathcal{A})(\vec{u}) \in U \text{ 且 } q(\mathcal{A})|_U \text{ 可逆}$$

$$\therefore p_1^{m_1}(\mathcal{A})(\vec{u}) = \vec{0} \Rightarrow \vec{u} \in U(p_1)$$

$$\therefore \vec{u} \in V(p_1), \text{ 由 } [**], \vec{v}_s \in V(p_1)$$

$$\because \gcd(p_1^{m_1}, p_s^{m_s}) = 1 \quad \therefore \exists f, g \in F[t], \text{ 使得 } fp_1^{m_1} + gp_s^{m_s} = 1$$

$$\Rightarrow f(\mathcal{A})p_1^{m_1}(\mathcal{A}) + g(\mathcal{A})p_s^{m_s}(\mathcal{A}) = \mathcal{E}$$

$$f(\mathcal{A})p_1^{m_1}(\mathcal{A})(\vec{v}_s) + g(\mathcal{A})p_s^{m_s}(\mathcal{A})(\vec{v}_s) = \vec{v}_s$$

$$\because \vec{v}_s \in V(p_1) \cap V(p_s) \quad \therefore \vec{v}_s = \vec{0} \quad [\text{证明见下}]$$

$$\Rightarrow \vec{v} = \vec{u}$$

$$\therefore \vec{v} \in U(p_1) \Rightarrow V(p_1) = U(p_1)$$

于是  $V(p_i) = U(p_i), i = 1, \dots, s$

$$\Rightarrow V = V(p_1) \oplus \dots \oplus V(p_{s-1}) \oplus V(p_s)$$



令  $\mathcal{A}_i = \mathcal{A}|_{V(p_i)}, i = 1, \dots, s$

$\mathcal{A}_j$  是  $\mathcal{A}_U$  限制在  $V(p_j)$  上,  $j = 1, \dots, s-1$

于是  $\mu_{\mathcal{A}_j} = p_j^{m_j}(t), j = 1, \dots, s-1$

$[\mathcal{A}_U \text{ 限制下 } U(p_i) \text{ 上的极小多项式是 } p_i^{m_i}(t)]$

且  $p_s$  在  $V(p_1) \oplus \dots \oplus V(p_{s-1})$  上可逆

适当调整下标后, 可得

$\forall k \in \{1, \dots, s\},$

$p_k(\mathcal{A})$  在  $V(p_1) \oplus \dots \oplus V(p_{k-1}) \oplus V(p_{k+1}) \oplus \dots \oplus V(p_s)$  上可逆 ■

### 【例 6.2.1】不同广义特征子空间交零

在定理 6.1 中,  $\vec{v}_s \in V(p_1) \cap V(p_s)$ , 补证  $\vec{v}_s = 0$

证:  $\because 1 \neq s \therefore \gcd(p_1, p_s) = 1 \therefore \gcd(p_1^{m_1}, p_s^{m_s}) = 1$

$\therefore \exists a, b \in F[t], a(t)p_1^{m_1}(t) + b(t)p_s^{m_s}(t) = 1$

$\Rightarrow a(\mathcal{A}) \circ p_1^{m_1}(\mathcal{A}) + b(\mathcal{A}) \circ p_s^{m_s}(\mathcal{A}) = \mathcal{E}$

$\Rightarrow a(\mathcal{A}) \circ p_1^{m_1}(\mathcal{A})(\vec{v}_s) + b(\mathcal{A}) \circ p_s^{m_s}(\mathcal{A})(\vec{v}_s) = \vec{v}_s$

$\because \vec{v}_s \in V(p_1) \therefore p_1^{m_1}(\mathcal{A})(\vec{v}_s) = \vec{0}, \text{ 同理 } p_s^{m_s}(\mathcal{A})(\vec{v}_s) = \vec{0}$

$\therefore \vec{v}_s = \vec{0}$  ■

注: 两个不同特征的广义特征子空间的交只有零向量

### 【推论 6.1】可对角化的判定 3

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  则

$\mathcal{A}$  可对角化  $\Leftrightarrow \mu_{\mathcal{A}}(t) = (t - \alpha_1) \cdots (t - \alpha_s)$

其中  $\alpha_1, \dots, \alpha_s \in F$ , 两两不同

证:  $\Rightarrow$  设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组基, 且  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵是

$$A = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$$

$$\mu_{\mathcal{A}} = \text{lcm}(t - \lambda_1, t - \lambda_2, \dots, t - \lambda_n) = (t - \alpha_1) \cdots (t - \alpha_s)$$

其中  $\alpha_1, \dots, \alpha_s$  是  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  中互不相同的元素

$\Leftarrow$ : 由定理 6.1

$$V = V(t - \alpha_1) \oplus \cdots \oplus V(t - \alpha_s)$$

且  $\mathcal{A}_i |_{V(t - \alpha_i)}$  的极小多项式是  $t - \alpha_i, i = 1, \dots, s$

$$\text{即 } \forall i = 1, \dots, s, \quad \mathcal{A}_i - \alpha_i \mathcal{E}_i = \mathcal{O}_i$$

其中  $\mathcal{E}_i$  是  $V(t - \alpha_i)$  上的恒同算子,  $\mathcal{O}_i$  是  $V(t - \alpha_i)$  上的零算子

令  $\vec{\varepsilon}_{i1}, \dots, \vec{\varepsilon}_{id_i}$  是  $V(t - \alpha_i)$  的一组基, 则  $\mathcal{A}_i$  在该基下的矩阵为  $\alpha_i E_{d_i}$

于是在  $V$  的基底  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_{1d_1}, \dots, \vec{\varepsilon}_{s1}, \dots, \vec{\varepsilon}_{sd_s}$  下  $\mathcal{A}$  的矩阵为

$$\text{对角矩阵 } \text{diag}(\alpha_1 E_{d_1}, \dots, \alpha_s E_{d_s}) \quad \blacksquare$$

### 【推论 6.2】推论 6.1 的矩阵版

设  $A \in M_n(F)$ , 则  $A$  可对角化  $\Leftrightarrow \mu_A = (t - \alpha_1) \cdots (t - \alpha_s)$

其中  $\alpha_1, \dots, \alpha_s \in F$  两两不同

证: 把  $A$  看成线性算子, 然后用推论 6.1  $\blacksquare$

### 【例 6.2.2】幂等算子可对角化

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 且  $\mathcal{A}^2 = \mathcal{A}$ , 证明  $\mathcal{A}$  可对角化

证: 设  $p(t) = t^2 - t = t(t - 1), p(\mathcal{A}) = 0$

$\mu_{\mathcal{A}}$  只能为  $t$  或  $t - 1$  或  $t(t - 1)$

由推论 6.1,  $\mathcal{A}$  可对角化  $\blacksquare$

【例 6.2.3】可对角化判定例

设  $A \in M_n(F)$  满足  $A^2 = E$ , 讨论  $A$  是否能相似于某个对角矩阵

解: 设  $p = t^2 - 1 \in F[t]$ ,  $p(A) = A^2 - E = O_{n \times n}$

$\Rightarrow p(t)$  零化  $A \Rightarrow \mu_A \mid p(t) = (t+1)(t-1)$

若  $\mu_A(t) = t \pm 1$  则  $A = \mp E$  可对角化

若  $\mu_A(t) = (t+1)(t-1)$  且  $1 \neq -1$  则可对角化

当  $\text{char } F = 2$  时,  $\mu_A = (t+1)^2 \Rightarrow A$  不能对角化

例如  $\begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix} \in M_2(\mathbb{Z}_2)$  不可对角化

【例 6.2.4】求广义特征子空间分解例

$$\mathcal{A}: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3, \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \mapsto \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

求  $\mathbb{R}^3$  关于  $\mathcal{A}$  的广义特征子空间分解

解:  $\mu_A(t) = t^3 - 4t^2 + 5t - 2 = (t-2)(t-1)^2$

$$V(p-2) = \ker(\mathcal{A} - 2\mathcal{E})$$

$$\text{为 } (A - 2E) \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 的解空间} \quad \therefore V(p-2) = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$V((p-1)^2) = \ker((\mathcal{A} - \mathcal{E})^2)$$

$$\text{为 } (A - E)^2 \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 的解空间} \quad \therefore V((p-1)^2) = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$\therefore \mathbb{R}^3 = \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle \oplus \left\langle \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$\mathcal{A} \text{ 在 } \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 下的矩阵为 } \begin{pmatrix} \boxed{2} & 0 & 0 \\ 0 & \boxed{1} & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{1} \end{pmatrix}$$

## § 6.3 循环子空间的分解

循环子空间的基本性质[命题 5.3]

(i)  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$  是  $\mathcal{A}$ -子空间

(ii) 如果  $d = \dim F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$

则  $\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{d-1}(\vec{v})$  是  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$  的一组基

(iii) 如果  $\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{d-1}(\vec{v})$  线性无关;  $\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^d(\vec{v})$  线性相关

则  $\dim F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = d$

(iv)  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = \{p(\mathcal{A})(\vec{v}) | p \in F[t]\}$

## 【定理 6.2】循环子空间分解

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $\exists \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_k \in V$

使得  $V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_1 \oplus \dots \oplus F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_k$

证: 设  $n = \dim V$  对  $n$  归纳

当  $n = 1$  时 令  $\vec{v} \in V \setminus \{\vec{0}\}$  则  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = V$ , 定理成立

设  $n > 1$  且当  $\dim V < n$  时定理成立

如果  $V$  本身是  $\mathcal{A}$ -循环的, 则定理成立

考虑  $V$  不是  $\mathcal{A}$ -循环的情况

令  $m$  是  $V$  中所有  $\mathcal{A}$ -循环子空间的维数的最大值

$\exists \vec{w} \in V, \dim F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w} = m, 1 \leq m < n$

证明思路: 构造  $\mathcal{A}$ -子空间  $U$  使得  $V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w} \oplus U$

然后对  $\mathcal{A}|_U, U$  用归纳假设

由命题 5.3,  $\vec{w}, \mathcal{A}(\vec{w}), \dots, \mathcal{A}^{m-1}(\vec{w})$  是  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w}$  的一组基

扩充为  $V$  的一组基  $\vec{w}, \mathcal{A}(\vec{w}), \dots, \mathcal{A}^{m-1}(\vec{w}), \vec{\varepsilon}_{m+1}, \dots, \vec{\varepsilon}_n$

由第一章定理 8.1[也见该定理后的例子]

$$\exists f \in V^*, \text{使得 } f(\vec{w}) = f(\mathcal{A}(\vec{w})) = \cdots = f(\mathcal{A}^{m-2}(\vec{w})) = 0$$

$$f(\mathcal{A}^{m-1}(\vec{w})) = 1, f(\vec{\mathcal{E}}_j) = 0, j = m+1, \dots, n$$

注:  $m=1$  时  $f(\vec{w}) = 1, f(\vec{\mathcal{E}}_j) = 0, j = 2, \dots, n$

$$\text{定义 } \varphi: V \rightarrow F^m, \vec{x} \mapsto \begin{pmatrix} f(\vec{x}) \\ f(\mathcal{A}(\vec{x})) \\ \vdots \\ f(\mathcal{A}^{m-1}(\vec{x})) \end{pmatrix}$$

$$\because \mathcal{A}^i \in \mathcal{L}(V), f \in V^* \Rightarrow f \circ \mathcal{A}^i \in V^* \Rightarrow \varphi \in \text{Hom}(V, F^m)$$

断言 1  $\varphi$  在基底  $\vec{w}, \mathcal{A}(\vec{w}), \dots, \mathcal{A}^{m-1}(\vec{w}), \vec{\mathcal{E}}_{m+1}, \dots, \vec{\mathcal{E}}_n$  下的矩阵

$$A = (B \ C)_{m \times n}, \text{ 其中 } B \in GL_m(F), C \in F^{m \times (n-m)}$$

断言 1 的证明:  $\forall i \in \{0, 1, \dots, m-1\}$

$$\varphi(\mathcal{A}^i(\vec{w})) = \begin{pmatrix} f(\mathcal{A}^i(\vec{w})) \\ \vdots \\ f(\mathcal{A}^{m-2}(\vec{w})) \\ f(\mathcal{A}^{m-1}(\vec{w})) \quad [m-i \text{ 行}] \\ f(\mathcal{A}^m(\vec{w})) \\ \vdots \\ f(\mathcal{A}^{i+m-1}(\vec{w})) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1 \quad [m-i \text{ 行}] \\ X \\ \vdots \\ X \end{pmatrix}$$

$X$  表示任意值且不一定互相相同

$$(\varphi(\vec{w}), \varphi(\mathcal{A}(\vec{w})), \dots, \varphi(\mathcal{A}^{m-1}(\vec{w})), \varphi(\vec{\mathcal{E}}_{m+1}), \dots, \varphi(\vec{\mathcal{E}}_n))$$

$$= \underbrace{(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_m)}_{F^m \text{ 的标准基}} \left( \begin{array}{cccc|ccc} 0 & 0 & \cdots & 0 & 1 & X & \cdots & X \\ 0 & 0 & \cdots & 1 & X & X & \cdots & X \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & 1 & \cdots & X & X & X & \cdots & X \\ 1 & X & \cdots & X & X & X & \cdots & X \end{array} \right)$$

$$\Rightarrow B \in GL_m(F), C \in F^{m \times (n-m)} \text{ 断言 1 成立}$$

断言 2  $\ker \varphi$  是  $n - m$  维  $\mathcal{A}$ -子空间

断言 2 的证明：由线性映射维数公式

$$\dim \ker \varphi + \operatorname{rank} \varphi = n, \text{ 由断言 1}$$

$$\operatorname{rank} \varphi = m \Rightarrow \dim \ker \varphi = n - m$$

设  $\vec{x} \in \ker \varphi$ ,

$$\begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = \varphi(\vec{x}) = \begin{pmatrix} f(\vec{x}) \\ \vdots \\ f(\mathcal{A}^{m-2}(\vec{x})) \\ f(\mathcal{A}^{m-1}(\vec{x})) \end{pmatrix} \Rightarrow f(\mathcal{A}^i(\vec{x})) = 0, i = 0, \dots, m-1$$

由  $m$  选择可知,  $\exists k \leq m$ , 使得  $\vec{x}, \mathcal{A}(\vec{x}), \dots, \mathcal{A}^{k-1}(\vec{x})$  是  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{x}$  的一组基

于是  $\exists \alpha_0, \alpha_1, \dots, \alpha_{k-1} \in F$

$$\mathcal{A}^m(\vec{x}) = \alpha_0(\vec{x}) + \alpha_1 \mathcal{A}(\vec{x}) + \dots + \alpha_{k-1} \mathcal{A}^{k-1}(\vec{x}) \quad [*]$$

$$\varphi(\mathcal{A}(\vec{x})) = \begin{pmatrix} f(\mathcal{A}(\vec{x})) \\ \vdots \\ f(\mathcal{A}^{m-1}(\vec{x})) \\ f(\mathcal{A}^m(\vec{x})) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ f(\mathcal{A}^m(\vec{x})) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \quad [\text{由 } [*]]$$

$\Rightarrow \mathcal{A}(\vec{x}) \in \ker \varphi$  断言 2 成立

断言 3  $V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w} \oplus \ker \varphi$

断言 3 的证明：设  $\vec{u} \in F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w} \cap \ker \varphi$

$\because \vec{u} \in F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w} \therefore \exists \beta_0, \beta_1, \dots, \beta_{m-1} \in F$  使得

$$\vec{u} = \beta_0 \vec{w} + \beta_1 \mathcal{A}(\vec{w}) + \dots + \beta_{m-1} (\mathcal{A}^{m-1}(\vec{w}))$$

于是  $\vec{u}$  在  $\vec{w}, \dots, \mathcal{A}^{m-1}(\vec{w}), \vec{\varepsilon}_m, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下的矩阵是

$$\begin{pmatrix} \beta_0 \\ \vdots \\ \beta_{m-1} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \left. \vphantom{\begin{pmatrix} \beta_0 \\ \vdots \\ \beta_{m-1} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}} \right\} n - m \text{ 行}$$

$$\because \vec{u} \in \ker \varphi, \therefore \varphi(\vec{u}) = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 而 } \varphi(\vec{u}) = (B \quad C) \begin{pmatrix} \beta_0 \\ \vdots \\ \beta_{m-1} \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix} = B \begin{pmatrix} \beta_0 \\ \vdots \\ \beta_{m-1} \end{pmatrix}$$

$$\because B \text{ 可逆 } \therefore \beta_0 = \cdots = \beta_{m-1} = 0 \Rightarrow \vec{u} = 0$$

于是  $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w} + \ker \varphi$  是直和

$$\dim(F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w}) + \dim \ker \varphi = m + n - m = n$$

$\Rightarrow$  断言 3 成立

令  $W = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w}, K = \ker \varphi$

由断言 3  $V = W \oplus K$

由  $m$  的选取,  $0 < \dim W < n \Rightarrow 0 < \dim K < n$

由断言 2  $K$  是  $\mathcal{A}$ -子空间

对  $\mathcal{A}|_K$  和  $K$  用归纳假设

得  $K$  是若干个  $K$  中  $\mathcal{A}|_K$  循环子空间的直和

而它们也都是  $\mathcal{A}$ -循环的 ■

### 【推论 6.3】C-H 定理加强版

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,

(i)  $\mu_{\mathcal{A}} | \chi_{\mathcal{A}}$

(ii) 设  $p$  是  $\chi_{\mathcal{A}}$  在  $F[t]$  中的一个不可约因子, 则  $p | \mu_{\mathcal{A}}$

证: 由定理 6.2,  $V = U_1 \oplus \cdots \oplus U_k$ , 其中  $U_1, \dots, U_k$  是非零  $\mathcal{A}$ -循环的

令  $\mathcal{A}_i = \mathcal{A}|_{U_i}, i = 1, \dots, k$

$$\text{则 } \mu_{\mathcal{A}} = \text{lcm}(\mu_{\mathcal{A}_1}, \dots, \mu_{\mathcal{A}_k}) \quad \chi_{\mathcal{A}} = \chi_{\mathcal{A}_1} \cdots \chi_{\mathcal{A}_k}$$

由引理 5.4, 则  $\chi_{\mathcal{A}_i} = \mu_{\mathcal{A}_i}, i = 1, \dots, k$

$\therefore \mu_{\mathcal{A}} \mid \chi_{\mathcal{A}} \quad (i) \text{ 成立}$

$(ii) p \text{ 不可约且 } p \mid \chi_{\mathcal{A}} \Rightarrow \exists i \in \{1, \dots, k\}, p \mid \chi_{\mathcal{A}_i}$

由  $(i), p \mid \mu_{\mathcal{A}_i} \Rightarrow p \mid \mu_{\mathcal{A}} \quad \blacksquare$

注: 由此,  $\mu_{\mathcal{A}} = p_1^{m_1} \dots p_s^{m_s}$  (不可约分解)

$\chi_{\mathcal{A}} = p_1^{n_1} \dots p_s^{n_s}$  且  $0 < m_i \leq n_i, i = 1, \dots, s$

#### 【推论 6.4】可对角化判定 4

设  $F = \mathbb{C}, \mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$

则  $(i) \chi_{\mathcal{A}}$  和  $\mu_{\mathcal{A}}$  有相同的根 (不计重数)

$(ii) \mathcal{A} \text{ 可对角化} \Leftrightarrow \gcd(\mu_{\mathcal{A}}, \mu'_{\mathcal{A}}) = 1$

证: 由代数学基本定理和推论 6.3

$$\mu_{\mathcal{A}} = (t - \lambda_1)^{m_1} \dots (t - \lambda_s)^{m_s}$$

其中  $\lambda_1, \dots, \lambda_s \in \mathbb{C}$  两两不同,  $m_1, \dots, m_s \in \mathbb{Z}^+$

$$\chi_{\mathcal{A}} = (t - \lambda_1)^{n_1} \dots (t - \lambda_s)^{n_s}, m_i \leq n_i, i = 1, \dots, s \quad \therefore (i) \text{ 成立}$$

由推论 6.2,  $\mathcal{A}$  可对角化  $\Leftrightarrow m_1 = \dots = m_s = 1$

$$\Leftrightarrow \gcd(\mu_{\mathcal{A}}, \mu'_{\mathcal{A}}) = 1 \quad \blacksquare$$

#### 【例 6.3.1】可对角化判定例 2

$$A = \begin{pmatrix} 1 & -2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ 9 & 10 & 11 & 12 \\ 13 & 14 & 15 & 16 \end{pmatrix} \in M_4(\mathbb{C}) \quad \text{问 } A \text{ 是否可对角化}$$

$$\text{解: } \mu_{\mathcal{A}} = t^4 - 18t^3 - 24t^2 + 64t + 512$$

$$\gcd(\mu_{\mathcal{A}}, \mu'_{\mathcal{A}}) = 1 \quad \text{故可对角化}$$



## § 6.4 根子空间分解

【定义 6.4.1】根子空间

设  $F = \mathbb{C}, \mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \lambda \in \text{spec}_{\mathbb{C}} \mathcal{A}$

$\mathcal{A}$  关于  $\lambda$  的根子空间是  $V(\lambda) = \{\vec{v} \in V \mid \exists k \in \mathbb{N}, (\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^k(\vec{v}) = \vec{0}\}$

【引理 6.4】根子空间等于广义特征子空间

利用上述记号, 则  $(t - \lambda) \mid \mu_{\mathcal{A}}$  且  $V(t - \lambda) = V(\lambda)$

注:  $V(t - \lambda)$  是广义特征子空间

证: 由推论 6.3  $(t - \lambda) \mid \mu_{\mathcal{A}}$ , 于是  $V(t - \lambda)$  有意义

设  $(t - \lambda)$  在  $\mu_{\mathcal{A}}$  中的重数是  $m$

则  $V(t - \lambda) = \ker((\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^m) = \{\vec{v} \in V \mid (\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^m(\vec{v}) = \vec{0}\}$

由此  $V(t - \lambda) \subset V(\lambda)$

反之 设  $\vec{v} \in V(\lambda), \exists k \in \mathbb{N}$  使得  $(\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^k(\vec{v}) = \vec{0}$

设  $\mu_{\mathcal{A}} = (t - \lambda)^m q(t)$  其中  $q \in \mathbb{C}[t]$  且  $\gcd(t - \lambda, q) = 1$

从而  $\gcd((t - \lambda)^k, q) = 1$

$\exists a, b \in F[t], a(t)(t - \lambda)^k + b(t)q(t) = 1$

$a(\mathcal{A})(\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^k(\vec{v}) + b(\mathcal{A})q(\mathcal{A})(\vec{v}) = \mathcal{E}\vec{v} = \vec{v}$

$\therefore b(\mathcal{A})q(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{v}$

$(\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^m(\vec{v}) = (\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^m b(\mathcal{A})q(\mathcal{A})(\vec{v})$

$= b(\mathcal{A})(\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^m q(\mathcal{A})(\vec{v})$

$= b(\mathcal{A}) \underbrace{\mu_{\mathcal{A}}(\mathcal{A})}_{\vec{0}}(\vec{v}) = \vec{0} \Rightarrow \vec{v} \in V(t - \lambda)$

$\therefore V(\lambda) \subset V(t - \lambda) \therefore V(\lambda) = V(t - \lambda) \quad \blacksquare$

注: 由上述引理和定理 6.1 可直接得到柯书中根子空间的分解定理(P72.3)

## § 6.5 循环子空间的进一步性质

【例 6.5.1】无视极小多项式向量存在性

P56 习题 9(ii)

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  则  $\exists \vec{v} \in V$ , 使得  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} = \mu_{\mathcal{A}}$

证:  $\mu_{\mathcal{A}}(\mathcal{A}) = \mathcal{O}: V \rightarrow V$ , 则  $\forall \vec{v} \in V, \mu_{\mathcal{A}}(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0}$

于是  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} \mid \mu_{\mathcal{A}}$

下证  $\exists \vec{v}$ , 使得  $\deg \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} = \deg \mu_{\mathcal{A}}$

记  $\mu_{\mathcal{A}} = p_1^{m_1} \cdots p_s^{m_s}$

若  $s = 1$ , 则  $\mu_{\mathcal{A}} = p^m, p = p_1, m = m_1, p \in F[t] \setminus F$

假设  $\forall \vec{v} \in V, \deg \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} < \deg \mu_{\mathcal{A}} \Rightarrow \deg \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} \mid p^{m-1}$

于是  $p^{m-1}(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0} \Rightarrow p^{m-1}(\mathcal{A}) = \mathcal{O} \Rightarrow p^{m-1}$  为  $\mathcal{A}$  的零化多项式

与  $\mu_{\mathcal{A}} = p^m$  极小矛盾, 故  $\exists \vec{v} \in V, \deg \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} = \deg \mu_{\mathcal{A}}$

若  $s > 1$  考虑广义特征子空间分解

$$V = V(p_1) \oplus \cdots \oplus V(p_s), V(p_i) = \ker(p_i^{m_i}(\mathcal{A}))$$

令  $\mathcal{A}_i = \mathcal{A}|_{V(p_i)}$  则  $\mu_{\mathcal{A}_i} = p_i^{m_i}$

此时, 用  $s = 1$  的结果, 存在  $\vec{v}_i \in V(p_i), s. t. \mu_{\mathcal{A}_i, \vec{v}_i} = \mu_{\mathcal{A}_i} = p_i^{m_i}$

令  $\vec{v} = \vec{v}_1 + \cdots + \vec{v}_s, \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s$  由上述过程得到

$$\vec{0} = \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}(\mathcal{A})(\vec{v}) = \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}(\mathcal{A})(\vec{v}_1) + \cdots + \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}(\mathcal{A})(\vec{v}_s)$$

注意,  $V(p_i)$  为  $\mathcal{A}$  不变子空间,

则对  $\forall f \in F[t], V(p_i)$  为  $f(\mathcal{A})$  不变子空间

则  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}(\mathcal{A})\vec{v}_i \in V(p_i)$

于是由  $V = V(p_1) \oplus \cdots \oplus V(p_s)$  和  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}(\mathcal{A})\vec{v}_i = \vec{0}, i = 1, \dots, s$

则  $\mu_{\mathcal{A}_i, \vec{v}_i} \mid \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}, i = 1, \dots, s$

此时  $\mu_{\mathcal{A}_i, \vec{v}_i} = \mu_{\mathcal{A}_i}$  则  $\mu_{\mathcal{A}_i} \mid \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}$

$\Rightarrow \mu_{\mathcal{A}} = \text{lcm}(\mu_{\mathcal{A}_1}, \dots, \mu_{\mathcal{A}_s}) \mid \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}$

$\Rightarrow \mu_{\mathcal{A}} = \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} \quad \blacksquare$

**【命题 6.1】** 循环空间维数等于极小多项式次数

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $V$  是  $\mathcal{A}$ -循环的  $\Leftrightarrow \deg \mu_{\mathcal{A}} = \dim V$

证:  $\Rightarrow$ : 由引理 5.4,  $\mu_{\mathcal{A}} = \chi_{\mathcal{A}} \Rightarrow \deg \mu_{\mathcal{A}} = \deg \chi_{\mathcal{A}} = \dim V$

$\Leftarrow$ : 设  $n = \dim V$ , 且  $\deg \mu_{\mathcal{A}} = n$

由例 6.5.1

$\exists \vec{v} \in V, s.t. \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} = \mu_{\mathcal{A}} \Rightarrow \deg \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} = n = \dim V$

由命题 5.4  $\Rightarrow \dim F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = \dim V \Rightarrow F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = V \quad \blacksquare$

**【例 6.5.2】** 求循环向量例

$$\mathcal{A}: \mathbb{R}^3 \rightarrow \mathbb{R}^3, \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} \mapsto \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}}_{\mathcal{A}} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix}$$

证明  $\mathbb{R}^3$  是  $\mathcal{A}$ -循环的且求  $\vec{v}$  使得  $\mathbb{R}^3 = \mathbb{R}[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$

注: 称  $\vec{v}$  是  $\mathbb{R}^3$  关于  $\mathcal{A}$  循环向量

证:  $\mu_{\mathcal{A}} = t^3 - 4t^2 + 5t - 2$

$\deg \mu_{\mathcal{A}} = 3 \Rightarrow \mathbb{R}^3$  是  $\mathcal{A}$ -循环的

设  $\vec{v} = \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix}$  是循环向量, 即  $\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \mathcal{A}^2(\vec{v})$  线性无关[命题 5.3]

$$\text{即 } \text{rank} \left( A^0 \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix}, A^1 \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix}, A^2 \begin{pmatrix} v_1 \\ v_2 \\ v_3 \end{pmatrix} \right) = 3$$

试验可得  $v_1 = v_2 = 0, v_3 = 1$  满足要求

因此  $\begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$  是一个循环向量

**【命题 6.2】** 线性算子在循环子空间的矩阵

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  且  $V$  是  $\mathcal{A}$ -循环的

设  $\mu_{\mathcal{A}} = t^n + \alpha_{n-1}t^{n-1} + \cdots + \alpha_0, \quad \alpha_0, \dots, \alpha_{n-1} \in F$

设  $\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{n-1}(\vec{v})$  是  $V$  的一组基

则  $\mathcal{A}$  在该基下的矩阵为

$$\begin{pmatrix} 0 & & & -\alpha_0 \\ 1 & 0 & & -\alpha_1 \\ & 1 & \ddots & -\alpha_2 \\ & & \ddots & 0 & -\alpha_{n-2} \\ & & & 1 & -\alpha_{n-1} \end{pmatrix}_{n \times n}$$

证:  $i \in \{0, 1, \dots, n-2\}, \mathcal{A}(\mathcal{A}^i(\vec{v})) = \mathcal{A}^{i+1}(\vec{v}) \quad [1]$

$$\mathcal{A}(\mathcal{A}^{n-1}(\vec{v})) = \mathcal{A}^n(\vec{v}) = (-\alpha_{n-1}\mathcal{A}^{n-1} - \cdots - \alpha_1\mathcal{A} - \alpha_0\mathcal{E})(\vec{v})$$

$$= -\alpha_0\vec{v} - \alpha_1\mathcal{A}(\vec{v}) - \cdots - \alpha_{n-1}\mathcal{A}^{n-1}(\vec{v}) \quad [2]$$

由 [1][2]

$$(\mathcal{A}(\vec{v}), \mathcal{A}^2(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{n-1}(\vec{v}), \mathcal{A}^n(\vec{v}))$$

$$= (\vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{n-2}(\vec{v}), \mathcal{A}^{n-1}(\vec{v})) \begin{pmatrix} 0 & & & -\alpha_0 \\ 1 & 0 & & -\alpha_1 \\ & 1 & \ddots & -\alpha_2 \\ & & \ddots & 0 & -\alpha_{n-2} \\ & & & 1 & -\alpha_{n-1} \end{pmatrix} \quad \blacksquare$$

由上述命题, 例 6.5.2 中有

$$\begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \sim_s \begin{pmatrix} 0 & 0 & 2 \\ 1 & 0 & -5 \\ 0 & 1 & 4 \end{pmatrix}$$

## § 6.6 $\mathcal{A}$ -不可分子空间

### 【定义 6.6.1】不可分子空间

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $U \subset V$ ,  $U$  是  $\mathcal{A}$ -子空间

如果  $U$  不能写成两个维数为正的  $\mathcal{A}$ -子空间的直和

则称  $U$  是  $\mathcal{A}$ -不可分的 (*indecomposable*)

否则  $U$  称为  $\mathcal{A}$ -可分的

### 【定理 6.3】不可分子空间分解

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $V$  是有限个  $\mathcal{A}$ -不可分子空间的直和

证: 设  $n = \dim V$ , 对  $n$  归纳  $n = 1$  时显然成立

设  $n > 1$  且  $\dim V < n$  时定理成立

如果  $V$  是  $\mathcal{A}$ -不可分的, 令  $U_1 = V$  得证

如果  $V$  是  $\mathcal{A}$ -可分的, 则  $V = U \oplus W$ , 其中  $U, W$  是  $\mathcal{A}$ -子空间

且  $0 < \dim U < n, 0 < \dim W < n$

对  $U, \mathcal{A}|_U$  和  $W, \mathcal{A}|_W$  用归纳假设即可 ■

### 【命题 6.3】不可分子空间性质

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $V$  是  $\mathcal{A}$ -不可分的  $\Leftrightarrow$

(i)  $\mu_{\mathcal{A}}$  是  $F$  上某个不可约多项式的幂次

(ii)  $V$  是  $\mathcal{A}$ -循环的

证:  $\Rightarrow$ : 若  $\mu_{\mathcal{A}}$  不是某个不可约多项式的幂次

则  $\exists p, q \in F[t] \setminus F$ , 使得  $\mu_{\mathcal{A}} = p^m q$  且  $\gcd(p, q) = 1$

则  $\gcd(p^m, q) = 1$

$$\mu_{\mathcal{A}} = p^m \underbrace{p_2^{m_2} \cdots p_s^{m_s}}_q \quad (s > 1)$$

由引理 6.3  $V$  是  $\mathcal{A}$ -可分的, 矛盾

若  $V$  不是  $\mathcal{A}$ -循环的

由定理 6.2,  $V$  是若干个  $\mathcal{A}$ -循环子空间的直和

$\therefore V$  是  $\mathcal{A}$ -可分的, 矛盾

$\Leftarrow$ : 设  $\mu_{\mathcal{A}} = p^m$ , 其中  $p \in F[t]$  不可约,  $m \in \mathbb{Z}^+$

$\therefore V$  是  $\mathcal{A}$ -循环的

$\therefore \dim V = \deg \mu_{\mathcal{A}} \quad [\text{命题 6.1}]$

设  $V = U \oplus W$ , 其中  $U, W$  是  $\mathcal{A}$ -子空间

设  $\mathcal{A}_U = \mathcal{A}|_U$  则  $\mu_{\mathcal{A}_U} | \mu_{\mathcal{A}} \Rightarrow \mu_{\mathcal{A}_U} = p^k, 0 < k \leq m$

同理  $\mathcal{A}_W = \mathcal{A}|_W, \mu_{\mathcal{A}_W} = p^l, 0 < l \leq m$

$\mu_{\mathcal{A}} = \text{lcm}(p^l, p^k) = p^{\max(k, l)} = p^m$ , 不妨设  $k = m$

$\Rightarrow \mu_{\mathcal{A}_U} = p^m \Rightarrow \dim U \geq \deg p^m = \dim V \Rightarrow U = V \Rightarrow W = \{\vec{0}\}$

$\Rightarrow V$  不可分 ■

### 【例 6.6.1】不可分子空间例

$\mathcal{A}$  如例 6.5.2,  $\mu_{\mathcal{A}} = (t-2)(t-1)^2 \Rightarrow \mathbb{R}^3$  是  $\mathcal{A}$ -可分的

$$\mathbb{R}^3 = V(t-2) \oplus V((t-1)^2)$$

$\mathcal{A}|_{V(t-2)}$  的极小多项式是  $t-2$

$\mathcal{A}|_{V(t-1)^2}$  的极小多项式是  $(t-1)^2$

再由  $\dim V(t-2) = 1, \dim V((t-1)^2) = 2$

可知  $V(t-2)$  和  $V((t-1)^2)$  都是  $\mathcal{A}$ -不可分的

【定理 6.4】不可分循环子空间分解

$\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $V = V_1 \oplus \cdots \oplus V_l$ ,

其中  $V_i$  既是  $\mathcal{A}$ -不可分的, 也是  $\mathcal{A}$ -循环的

特别地,  $\mathcal{A}|_{V_i}$  的极小多项式是  $F[t]$  中某个不可约多项式的幂次

证: 定理 6.3 和命题 6.2 的直接推论

【命题 6.4】复 Jordan 块存在性

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $F = \mathbb{C}$ ,  $V$  是  $\mathcal{A}$ -不可分的

则  $\mathcal{A}$  在  $V$  的某组基下的矩阵是 
$$\begin{pmatrix} \lambda & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & \lambda & \ddots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda \end{pmatrix}_{n \times n}, \lambda \in \mathbb{C}$$

记为  $J_n(\lambda)$  称为  $n$  阶关于  $\lambda$  的 Jordan 块

$$\text{例: } J_2(\lambda) = \begin{pmatrix} \lambda & 1 \\ 0 & \lambda \end{pmatrix}, J_3(\lambda) = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & 0 \\ 0 & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \lambda \end{pmatrix}$$

证: 由命题 6.3 和代数学基本定理,  $\mu_{\mathcal{A}} = (t - \lambda)^n$ , 其中  $n = \dim V$ ,

且  $\exists \vec{v} \in V, V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$

令  $\vec{e}_i = (\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^{n-i}(\vec{v}), \quad i = 1, \dots, n$

先验证  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是基

设  $\alpha_1 \vec{e}_1 + \cdots + \alpha_n \vec{e}_n = \vec{0}, \quad \alpha_i \in F$

$$\Rightarrow \sum_{i=1}^n \alpha_i (\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^{n-i}(\vec{v}) = \vec{0}$$

$$\text{令 } f(t) = \sum_{i=1}^n \alpha_i (t - \lambda)^{n-i} \in \mathbb{C}[t]$$

即  $f(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0}$

$$\Rightarrow \forall j \in \{0, 1, \dots, n-1\}, f(\mathcal{A})(\mathcal{A}^j(\vec{v})) = \vec{0}$$

$$\Rightarrow f(\mathcal{A}) = \mathcal{O} [\because \vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v}), \dots, \mathcal{A}^{n-1}(\vec{v}) \text{ 是 } V \text{ 的基}]$$

$$\Rightarrow \mu_{\mathcal{A}} \mid f, \text{ 且 } \deg f \leq n-1$$

$$\Rightarrow f \equiv 0 \Rightarrow \alpha_0 = \alpha_1 = \dots = \alpha_{n-1} = 0$$

$$\mathcal{A}(\vec{e_1}) = \mathcal{A}((\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E})^{n-1}(\vec{v})) = (\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E})^{n-1} \circ \mathcal{A}(\vec{v})$$

$$= (\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E})^{n-1}(\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E} + \lambda\mathcal{E})(\vec{v})$$

$$= (\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E})^n(\vec{v}) + \lambda(\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E})^{n-1}(\vec{v}) = \lambda\vec{e_1}$$

$$i > 1, \mathcal{A}(\vec{e_i}) = \mathcal{A} \circ (\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E})^{n-i}(\vec{v}) = (\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E})^{n-i} \mathcal{A}(\vec{v})$$

$$= (\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E})^{n-i}(\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E} + \lambda\mathcal{E})(\vec{v})$$

$$= (\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E})^{n-(i-1)}(\vec{v}) + \lambda(\mathcal{A} - \lambda\mathcal{E})^{n-i}(\vec{v}) = \vec{e_{i-1}} + \lambda\vec{e_i}$$

$$\text{由此 } (\mathcal{A}(\vec{e_1}), \dots, \mathcal{A}(\vec{e_n})) = (\vec{e_1}, \dots, \vec{e_n}) \underbrace{\begin{pmatrix} \lambda & 1 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & \lambda & \ddots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda & 1 \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda \end{pmatrix}}_{J_n(\lambda)} \quad \blacksquare$$



## § 7 复矩阵的 Jordan 标准型（存在性）

【定理 7.1】复方阵可化为 Jordan 标准型

设  $A \in M_n(\mathbb{C})$ , 则存在  $\lambda_1, \dots, \lambda_l \in \mathbb{C}$  (不必两两不同),  $d_1, \dots, d_l \in \mathbb{Z}^+$

使得  $A \sim_s J_A = \text{diag}(J_{d_1}(\lambda_1), \dots, J_{d_n}(\lambda_n))$

证: 设  $\mathcal{A}: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n, \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ , 则  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(\mathbb{C}^n)$

由定理 6.4,  $\mathbb{C}^n = V_1 \oplus \dots \oplus V_l$ , 其中  $V_i$  是  $\mathcal{A}$  - 不可分的

令  $\mathcal{A}_i = \mathcal{A}|_{V_i}$

由命题 6.3,  $\mu_{\mathcal{A}_i} = (t - \lambda_i)^{d_i}, i = 1, \dots, l, \lambda_i \in \mathbb{C}, d_i \in \mathbb{Z}^+$

由命题 6.1,  $\dim V_i = d_i$  ( $\because V_i$  是  $\mathcal{A}$  - 循环的)

由命题 6.4,  $V_i$  中存在一组基  $\overrightarrow{e_{i1}}, \dots, \overrightarrow{e_{id_i}}$

使得  $\mathcal{A}_i$  在该基下的矩阵为  $J_{d_i}(\lambda_i)$

由上述直和分解,  $\overrightarrow{e_{11}}, \dots, \overrightarrow{e_{1d_1}}, \dots, \overrightarrow{e_{l1}}, \dots, \overrightarrow{e_{ld_l}}$  下  $\mathcal{A}$  的矩阵为

$\text{diag}(J_{d_1}(\lambda_1), \dots, J_{d_n}(\lambda_n)) := J_A$  [定理 3.2]

即  $A \sim_s J_A$  ■

注: 1. 称证明中的  $J_A$  为  $A$  的一个 Jordan 标准型

2.  $\lambda_1, \dots, \lambda_l$  中互不相同的元素集合为  $\text{spec}_{\mathbb{C}} A$

3.  $\chi_A = (t - \lambda_1)^{d_1} \dots (t - \lambda_l)^{d_l}$

$\mu_{\mathcal{A}} = \text{lcm}((t - \lambda_1)^{d_1}, \dots, (t - \lambda_l)^{d_l})$

4. 如果  $d_1 = \dots = d_l = 1$ , 则  $J_A = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_l), l = n$

此时  $A$  可对角化 逆命题也成立

【例 7.1.1】求复方阵 Jordan 标准型例

计算  $A = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix} \in M_3(\mathbb{C})$  的 Jordan 标准型

注：在第九节会依据相关定理简化求 Jordan 标准型的过程

解：1. 计算  $A$  的极小多项式  $\mu_A = t^3 - 4t^2 + 5t - 2$

2. 在  $\mathbb{C}$  分解  $\mu_A = (t - 2)(t - 1)^2$

$\mathbb{C}^3 = V(t - 2) \oplus V(t - 1)$  [把  $A$  看成  $\mathbb{C}^3$  上的算子]

$V(t - 2) = \ker(\mathcal{A} - 2\mathcal{E})$

$$\text{rank}(\mathcal{A} - 2\mathcal{E}) = \text{rank}(A - 2E) = \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = 2$$

$\Rightarrow \dim V(t - 2) = 3 - 2 = 1 \Rightarrow V(t - 2)$  是  $\mathcal{A}$  - 不可分的

$\therefore \dim V(t - 1) = 2$

断言  $V(t - 1)$  是  $\mathcal{A}$  - 不可分的

证：假如  $V(t - 1) = W_1 \oplus W_2$ , 其中  $W_1, W_2$  是  $\mathcal{A}$  - 子空间

且非  $\{\vec{0}\}$  则  $\dim W_1 = \dim W_2 = 1$

设  $W_1 = \langle \vec{w_1} \rangle, W_2 = \langle \vec{w_2} \rangle$

$V(t - 1) = \langle \vec{v} \rangle$

$\mathbb{C}^3 = \langle \vec{v} \rangle \oplus \langle \vec{w_1} \rangle \oplus \langle \vec{w_2} \rangle$

$\mathcal{A}(\vec{v}) = \alpha_1 \vec{v}, \mathcal{A}(\vec{w_1}) = \beta_1 \vec{w_1}, \mathcal{A}(\vec{w_2}) = \beta_2 \vec{w_2}$

于是  $\vec{v}, \vec{w_1}, \vec{w_2}$  是  $\mathbb{C}^3$  中线性无关的  $\mathcal{A}$  的特征向量

$\Rightarrow A$  可对角化 矛盾

于是  $V(t - 1)$  是  $\mathcal{A}$  - 不可分的

也可利用  $\mathcal{A}|_{V(t-1)}$  的极小多项式为  $(t - 1)^2$  [定理 6.1]

再用命题 6.1 和 6.3

$$\mathbb{C}^3 = V(t-2) \oplus V(t-1), \quad \begin{matrix} 1 & 2 \\ (t-2) & (t-1)^2 \end{matrix}$$

$$A \sim_s \begin{pmatrix} J_1(2) & \\ & J_2(1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \boxed{2} & \\ & \boxed{\begin{matrix} 1 & 1 \\ 0 & 1 \end{matrix}} \end{pmatrix}$$

**【例 7.1.2】求约当转换矩阵例**

接上题, 若需求  $T \in GL_3(\mathbb{C})$  使得  $J_A = T^{-1}AT$

$$\text{计算 } V(t-2) \text{ 的循环向量 } \vec{x} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

依命题 6.4 的证明构造  $J_1(2)$  的基  $\overrightarrow{e_{11}} = \vec{x} [\overrightarrow{e_i} = (\mathcal{A} - \lambda \mathcal{E})^{n-i}(\vec{v})]$

$$\text{计算 } V(t-1) \text{ 的基, 即 } \ker((\mathcal{A} - \mathcal{E})^2) \text{ 的基 } \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

即求  $V(t-1)$  的一个循环向量

$$\text{设 } \vec{v} = \alpha_1 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} + \alpha_2 \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$\vec{v}$  是  $V(t-1)$  的循环向量  $\Leftrightarrow \vec{v}, \mathcal{A}(\vec{v})$  线性无关

$$\Leftrightarrow (\vec{v}, \mathcal{A}\vec{v}) = \begin{pmatrix} \alpha_1 & \alpha_1 \\ \alpha_2 & \alpha_1 + \alpha_2 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} \text{ 的秩为 } 2$$

$$\text{取 } \alpha_1 = 1, \alpha_2 = 0 \text{ 即可, } \vec{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{则 } \overrightarrow{e_{21}} = (\mathcal{A} - \mathcal{E})(\vec{v}) = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \overrightarrow{e_{22}} = (\mathcal{A} - \mathcal{E})^0(\vec{v}) = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{则在 } \overrightarrow{e_{11}}, \overrightarrow{e_{21}}, \overrightarrow{e_{22}} \text{ 下 } A \text{ 的矩阵为 } J_A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

$$J_A = T^{-1}AT, \text{ 其中 } T = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$\underbrace{\qquad\qquad\qquad}_{\overrightarrow{e_{11}}} \quad \underbrace{\qquad\qquad\qquad}_{\overrightarrow{e_{21}}} \quad \underbrace{\qquad\qquad\qquad}_{\overrightarrow{e_{22}}}$

【例 7.1.2】求复方阵 Jordan 标准型例 2

$$A = \begin{pmatrix} -2 & -1 & -1 & -1 \\ 2 & 1 & 3 & 2 \\ 1 & 1 & 0 & 1 \\ -1 & -1 & -2 & -2 \end{pmatrix} \in M_4(\mathbb{C}) \text{ 求 } J_A$$

$$\text{解: } \mu_{\mathcal{A}} = t(t+1)^2$$

$$\text{由定理 6.1 } \mathbb{C}^4 = V(t) \oplus V(t+1) \quad V(t+1) = \ker((\mathcal{A} + \mathcal{E})^2)$$

$$\dim V(t) = \dim \ker \mathcal{A} = 4 - \text{rank } A = 1, V(t) \text{ 是 } \mathcal{A} - \text{不可分的}$$

$$\dim V(t+1) = 3, \mathcal{A}|_{V(t+1)} \text{ 的极小多项式是 } (t+1)^2$$

$$\text{由命题 6.1, 6.3, } V(t+1) \text{ 是 } \mathcal{A} - \text{可分的}$$

$$\left[ \because \deg \mu_{\mathcal{A}|_{V(t+1)}} = 2 < 3 = \dim V(t+1) \right]$$

$$\text{情形 1 } V(t+1) = W_1 \oplus W_2 \oplus W_3, \text{ 其中 } W_1, W_2, W_3 \text{ 是 } \mathcal{A} - \text{子空间}$$

$$\text{且 } \dim W_1 = \dim W_2 = \dim W_3 = 1$$

$$\text{如上例分解 } \mathcal{A} \text{ 可对角化} \quad \text{矛盾}$$

$$\text{情形 2 } V(t+1) = U_1 \oplus U_2$$

$$\text{其中 } \dim U_1 = 1, \dim U_2 = 2, U_1, U_2 \text{ 是 } \mathcal{A} - \text{不可分的}$$

$$\mathbb{C} = V(t) \oplus U_1 \oplus U_2 \text{ 是 } \mathcal{A} - \text{不可分分解}$$

$$\dim \begin{matrix} 1 & 1 & 2 \\ t & t+1 & (t+1)^2 \end{matrix}$$

$$J_A = \text{diag}(J_1(0), J_1(-1), J_2(-1))$$

$$A \sim_s \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

## § 8 矩阵的准素有理规范型

### 【定义 8.1.1】 广义 Jordan 块

设  $F$  为任意域,  $V$  是  $F$  上  $n$  维线性空间

$\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 设  $V$  是  $\mathcal{A}$ -不可分的

由命题 6.3,  $\exists \vec{v}, V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$ ,

$\mu_{\mathcal{A}} = p^m$ , 其中  $p \in F[t]$  不可约,  $m \in \mathbb{Z}^+$

设  $d = \deg p$ , 则  $n = dm$  [命题 6.1]

类似于命题 6.4 的证明可得  $\overrightarrow{e_{ij}} = p(\mathcal{A})^{m-i} \circ \mathcal{A}^{d-j}(\vec{v})$ ,

$i = 1, \dots, m; j = 1, \dots, d$

$\overrightarrow{e_{ij}}$  是  $V$  的一组基, 在该基下  $\mathcal{A}$  的矩阵记为  $J_n(p)$

称为关于  $p$  的  $n$  阶广义 Jordan 块

### 【例 8.1.1】 求准素有理规范型例

已知  $V = \mathbb{R}^4, \mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \mu_{\mathcal{A}} = (t^2 + 1)^2$

设  $\mathbb{R}^4 = \mathbb{R}[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$

$$\overrightarrow{e_{11}} = (\mathcal{A}^2 + \mathcal{E})\mathcal{A}(\vec{v})$$

$$\overrightarrow{e_{12}} = (\mathcal{A}^2 + \mathcal{E})(\vec{v})$$

$$\overrightarrow{e_{21}} = \mathcal{A}(\vec{v})$$

$$\overrightarrow{e_{22}} = \vec{v}$$

$$\mathcal{A}(\overrightarrow{e_{11}}) = \mathcal{A}(\mathcal{A}^2 + \mathcal{E})\mathcal{A}(\vec{v}) = (\mathcal{A}^2 + \mathcal{E})\mathcal{A}^2(\vec{v})$$

$$= (\mathcal{A}^2 + \mathcal{E})(\mathcal{A}^2 + \mathcal{E} - \mathcal{E})(\vec{v})$$

$$= (\mathcal{A}^2 + \mathcal{E})^2(\vec{v}) - (\mathcal{A}^2 + \mathcal{E})(\vec{v})$$

$$= -(\mathcal{A}^2 + \mathcal{E})(\vec{v}) = -\overrightarrow{e_{12}}$$

$$\begin{aligned}
& \text{类似地 } \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{12}}) = \overrightarrow{e_{11}}, \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{21}}) = \overrightarrow{e_{12}} - \overrightarrow{e_{22}}, \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{22}}) = \overrightarrow{e_{21}} \\
& (\mathcal{A}(\overrightarrow{e_{11}}), \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{12}}), \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{21}}), \mathcal{A}(\overrightarrow{e_{22}})) \\
& = (\overrightarrow{e_{11}}, \overrightarrow{e_{12}}, \overrightarrow{e_{21}}, \overrightarrow{e_{22}}) \underbrace{\begin{pmatrix} \boxed{\begin{matrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{matrix}} & \begin{matrix} 0 & 0 \\ \boxed{1} & 0 \end{matrix} \\ 0 & 0 & \boxed{\begin{matrix} 0 & 1 \\ -1 & 0 \end{matrix}} \end{pmatrix}}_{J_A}
\end{aligned}$$

**【定理 8.1】** 矩阵的准素标准有理型

设  $A \in M_n(F)$ , 则存在  $d_1, \dots, d_l \in \mathbb{Z}^+, p_1, \dots, p_s \in F[t] \setminus F$  不可约

使得  $A \sim \text{diag}(J_{d_1}(p_1), \dots, J_{d_l}(p_l))$

证略.

## § 9 初等因子组

### 【定义 9.1.1】重集

重集(multi-sets) – 集合中相同的元素允许多次出现

例：作为重集  $\{a, a, b\} \neq \{a, b\}$   
 $a$ 重数为 2

$120 = 2^3 \times 3 \times 5$  不同的素因子  $\{2, 3, 5\}$  重集  $\{2, 2, 2, 3, 5\}$

### 【定义 9.1.2】初等因子组

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), V = V_1 \oplus \cdots \oplus V_l$  [\*]

其中  $V_1, \dots, V_l$  是  $\mathcal{A}$  – 不可分的

设  $\mathcal{A}_i = \mathcal{A}|_{V_i}, i = 1, \dots, l$

则重集  $\{\mu_{\mathcal{A}_1}, \dots, \mu_{\mathcal{A}_l}\}$  称为  $\mathcal{A}$  关于 [\*] 的初等因子组

### 【例 9.1.1】标准基分解的初等因子组

$\mathcal{E}: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n$   $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是标准基

$\mathbb{C}^n = \underbrace{\langle \vec{e}_1 \rangle}_{t-1} \oplus \underbrace{\langle \vec{e}_2 \rangle}_{t-1} \oplus \cdots \oplus \underbrace{\langle \vec{e}_n \rangle}_{t-1}$  是  $\mathcal{A}$  – 不可分的直和分解

设  $\mathcal{A}|_{\langle \vec{e}_i \rangle} = \mathcal{A}_i, i = 1, \dots, n$

则  $\mathcal{A}$  关于该直和分解的初等因子组

$\{\mu_{\mathcal{A}_1}, \dots, \mu_{\mathcal{A}_n}\} = \{t-1, t-1, \dots, t-1\}$

## 【本节目的】

- ① 证明初等因子组由  $\mathcal{A}$  确定, 与  $V$  的  $\mathcal{A}$ -不可分子空间的直和分解无关  
 ② 通过初等因子组可以“唯一”地确定 Jordan 标准型

## 【引理 9.1】循环向量的极小多项式分解引理

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$ ,  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} = pq$ ,  $p, q \in F[t] \setminus F$ , 首一

令  $\vec{w} = q(\mathcal{A})(\vec{v})$ , 则  $\mu_{\mathcal{A}, \vec{w}} = p$

证:  $p(\mathcal{A})(\vec{w}) = p(\mathcal{A}) \circ q(\mathcal{A})(\vec{v})$

$$= pq(\mathcal{A})(\vec{v}) = \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}}(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0}$$

$$\Rightarrow \mu_{\mathcal{A}, \vec{w}} \mid p$$

$$\vec{0} = \mu_{\mathcal{A}, \vec{w}}(\vec{w}) = \mu_{\mathcal{A}, \vec{w}}(\mathcal{A}) \circ q(\mathcal{A})(\vec{v}) = (\mu_{\mathcal{A}, \vec{w}} q)(\mathcal{A})(\vec{v})$$

$$\Rightarrow \mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} \mid \mu_{\mathcal{A}, \vec{w}} q \Rightarrow pq \mid \mu_{\mathcal{A}, \vec{w}} q$$

$$\Rightarrow p \mid \mu_{\mathcal{A}, \vec{w}}$$

$$\Rightarrow p = \mu_{\mathcal{A}, \vec{w}} \quad \blacksquare$$

## 【引理 9.2】极小因子作用的算子的秩

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$ , 设  $\mu_{\mathcal{A}} = p^m$ ,  $p \in F[t]$

$$\text{则 } \forall k \in \mathbb{N}, \text{rank}(p(\mathcal{A})^k) = \begin{cases} (m-k) \deg p & 0 \leq k < m \\ 0 & k \geq m \end{cases}$$

证:  $\forall \vec{x} \in F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$ ,  $\exists f \in F[t]$  使得  $\vec{x} = f(\mathcal{A})(\vec{v})$  [命题 5.3(ii)]

$$\text{于是 } p(\mathcal{A})^k(\vec{x}) = p(\mathcal{A})^k \circ f(\mathcal{A})(\vec{v}) = f(\mathcal{A})(p^k(\mathcal{A})(\vec{v}))$$

$$\text{令 } \vec{w} = p^k(\mathcal{A})(\vec{v}), \text{ 则 } p^k(\mathcal{A})(\vec{x}) = f(\mathcal{A})(\vec{w})$$

$$\text{于是 } \text{im}(p(\mathcal{A})^k) = \{f(\mathcal{A})(\vec{w}) \mid f \in F[t]\} = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w}$$

$$\text{当 } k \geq m, \vec{w} = p^k(\vec{v}) = p^{k-m}(\mathcal{A})p^m(\mathcal{A})(\vec{v}) = \vec{0}$$



$$\Rightarrow \text{rank } p^k(\mathcal{A}) = 0$$

$$\text{当 } 0 \leq k < m$$

$$\dim F[\mathcal{A}] \cdot \vec{w} = \deg \mu_{\mathcal{A}, \vec{w}} \quad [\text{命题 5.4}]$$

$$= \deg p^{m-k} = (m-k) \deg p = \text{rank } p^k(\mathcal{A}) \quad \blacksquare$$

**【引理 9.3】** 算子作用保持不变子空间分解

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $f \in F[t]$ , 如果  $V = U_1 \oplus \cdots \oplus U_l$

$U_1, \dots, U_l$  是  $\mathcal{A}$ -子空间 则

$$f(\mathcal{A})(V) = f(\mathcal{A})(U_1) \oplus \cdots \oplus f(\mathcal{A})(U_l)$$

证: 令  $W = f(\mathcal{A})(U_1) + \cdots + f(\mathcal{A})(U_l)$

由命题 5.2(i),  $f(\mathcal{A})(U_i) \subset U_i, i = 1, \dots, l$

由第一章命题 4.1 中 (iii) 与 (i) 等价性

$$\because U_i \cap (U_1 + \cdots + U_{i-1} + U_{i+1} + \cdots + U_l) = \{\vec{0}\}, \quad i = 1, \dots, l$$

$$\therefore f(\mathcal{A})(U_i)$$

$$\cap (f(\mathcal{A})(U_1) + \cdots + f(\mathcal{A})(U_{i-1}) + f(\mathcal{A})(U_{i+1}) + \cdots + f(\mathcal{A})(U_l))$$

$$= \{\vec{0}\}, \quad i = 1, \dots, l$$

$$\therefore W = f(\mathcal{A})(U_1) \oplus \cdots \oplus f(\mathcal{A})(U_l)$$

$$\because f(\mathcal{A})(U_i) \subset f(\mathcal{A})(V) \quad \therefore W \subset f(\mathcal{A})(V)$$

反之, 设  $\vec{w} \in f(\mathcal{A})(V)$ ,  $\exists \vec{v} \in V$ , 使得  $\vec{w} = f(\mathcal{A})(\vec{v})$

$$\exists \vec{u}_i \in U_i, \text{ 使得 } \vec{v} = \vec{u}_1 + \cdots + \vec{u}_l$$

$$\vec{w} = f(\mathcal{A})(\vec{v}) = f(\mathcal{A})(\vec{u}_1) + \cdots + f(\mathcal{A})(\vec{u}_l)$$

$$\in f(\mathcal{A})(U_1) + \cdots + f(\mathcal{A})(U_l) = W$$

于是  $f(\mathcal{A})(V) \subset W \Rightarrow f(\mathcal{A})(V) = W \quad \blacksquare$

**【定理 9.1】** 初等因子组中某项重数计算公式

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\mu_{\mathcal{A}} = p^m$ , 其中  $p \in F[t]$  不可约

对  $\forall l \in \mathbb{Z}^+$ , 令  $n_l$  为  $p^l$  在  $\mathcal{A}$  关于某个  $\mathcal{A}$  - 不可分子空间

直和分解的初等因子组中的重数

再令  $r_l = \text{rank}(p(\mathcal{A})^l)$ , 其中  $l \in \mathbb{N}$

则  $n_l = \frac{1}{d}(r_{l+1} + r_{l-1} - 2r_l)$ , 其中  $d = \deg p$

证: 设  $V = V_1 \oplus \cdots \oplus V_k$ , 其中  $V_i$  是  $\mathcal{A}$  - 不可分的,  $i = 1, \dots, k$

令  $\mathcal{A}_i = \mathcal{A}|_{V_i}$ ,  $i = 1, \dots, k$

$\mu_i = \mu_{\mathcal{A}_i} = p^{m_i}$ ,  $1 \leq m_i \leq m$  [ $\because p$  是不可约的]

$n_l$  是  $p^l$  在重集  $\{\mu_1, \dots, \mu_k\}$  中的重数

令  $S_l = \{U \in \{V_1, \dots, V_k\} | \dim U = ld\}$

如果  $\mathcal{A}_i$  对应的极小多项式是  $p^l \Rightarrow \dim V_i = ld$

于是  $n_l = \text{card}(S_l)$ , 下面来计算  $\text{card } S_l$

$$V = \bigoplus_{i=1}^k V_i = \bigoplus_{j=1}^m \left( \bigoplus_{U \in S_j} U \right) \quad \dim U = jd$$

$$\dim \bigoplus_{U \in S_j} U = (jd)n_j$$

由引理 9.3,

$$p(\mathcal{A})^l(V) = p(\mathcal{A})^l \left( \bigoplus_{j=1}^m \left( \bigoplus_{U \in S_j} U \right) \right) = \left( \bigoplus_{j=1}^m \left( \bigoplus_{U \in S_j} p(\mathcal{A})^l(U) \right) \right)$$

$$\text{由第一章命题 4.2 } \dim p(\mathcal{A})^l(V) = \sum_{j=1}^m \sum_{U \in S_j} \dim(p(\mathcal{A})^l(U))$$

$$\text{令 } \mathcal{A}_U = \mathcal{A}|_U, \text{ 于是 } r_l = \sum_{j=1}^m \sum_{U \in S_j} \text{rank}(p(\mathcal{A}_U)^l) \quad [*]$$

$$\left[ \dim \left( p(\mathcal{A})^l(U) \right) = \dim \left( p(\mathcal{A}_U)^l(U) \right) = \text{rank } p(\mathcal{A}_U)^l \right]$$

$\mathcal{A}_U \in \mathcal{L}(U)$ ,  $U$  是  $\mathcal{A}|_U$  - 循环的

$[U \text{ 是 } \mathcal{A} - \text{不可分的} \Rightarrow U \text{ 是 } \mathcal{A}|_U - \text{不可分的}]$

$\mathcal{A}_U$  的极小多项式为  $p^j$

$$\text{由引理 9.2, } \text{rank } p(\mathcal{A}_U)^l = \begin{cases} (j-l)d & 0 \leq l < j \\ 0 & l \geq j \end{cases}$$

$U$  是  $\mathcal{A}$  - 不可分的  $\Rightarrow U$  的一个是  $\mathcal{A}$  - 循环的 [命题 6.3]

引理 9.2 适用于  $\mathcal{A}_U$

$$\text{由 * 式, } r_l = \sum_{j=l+1}^m \sum_{U \in S_j} (j-l)d = d \left[ \sum_{j=l+1}^m n_j(j-l) \right]$$

$$\text{当 } l \geq 1 \text{ 时 } r_{l-1} = d \left[ \sum_{j=l}^m n_j(j-l+1) \right]$$

$$= d \left[ n_l + 2n_{l+1} + \sum_{j=l+2}^m \sum_{U \in S_j} n_j(j-l+1) \right]$$

$$r_l = d \left[ \sum_{j=l+1}^m n_j(j-l) \right] = d \left[ n_{l+1} + \sum_{j=l+2}^m \sum_{U \in S_j} n_j(j-l) \right]$$

$$r_{l+1} = d \left[ \sum_{j=l+2}^m n_j(j-l-1) \right]$$

$$r_{l-1} + r_{l+1} - 2r_l$$

$$= d(n_l + 2n_{l+1} - 2n_{l+1})$$

$$+ d \left( \sum_{j=l+2}^m n_j(j-l+1 - 2(j-l) + j-l-1) \right)$$

$$= dn_l$$

$$n_l = \frac{1}{d}(r_{l-1} + r_{l+1} - 2r_l) \quad \blacksquare$$

注:  $n_l$  与我们特定选取的直和分解无关

【例 9.1.2】求单一因子方阵的 Jordan 标准型例

$$\text{设 } A = \begin{pmatrix} \alpha & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \alpha & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \alpha & 0 \\ \alpha & 0 & 0 & \alpha \end{pmatrix}, \text{ 其中 } \alpha \in \mathbb{C} \setminus \{\vec{0}\}, \text{ 求 } J_A$$

解: 把  $A$  看成  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(\mathbb{C}^4)$ ,  $\mathcal{X}_{\mathcal{A}} = (t - \alpha)^4$ ,  $p = t - \alpha$

$\mu_A = p^m$ , 其中  $m \in \{1, 2, 3, 4\}$

$$r_0 = \text{rank } p(\mathcal{A})^0 = 4$$

$$r_1 = \text{rank } p(\mathcal{A}) = \text{rank}(A - \alpha E) = \text{rank} \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \\ \alpha & 0 & 0 & 0 \end{pmatrix} = 1$$

$$r_2 = \text{rank } p(\mathcal{A})^2 = \text{rank}(A - \alpha E)^2 = 0$$

$$n_1 = \frac{1}{d}(r_0 + r_2 - 2r_1) = 4 + 0 - 2 = 2$$

$$\Rightarrow n_2 = 1$$

初等因子组  $\{t - \alpha, t - \alpha, (t - \alpha)^2\}$

$$J_A = \text{diag}(J_1(\alpha), J_1(\alpha), J_2(\alpha)) = \begin{pmatrix} \boxed{\alpha} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \boxed{\alpha} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \boxed{\alpha} & 1 \\ 0 & 0 & 0 & \boxed{\alpha} \end{pmatrix}$$

此外  $\mu_{\mathcal{A}} = (t - \alpha)^2$

【定理 9.2】初等因子组重数计算公式

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\mu_{\mathcal{A}}$  的两两不同, 首一的不可约因子是  $p_1, \dots, p_s \in F[t]$

设  $V = V_1 \oplus \dots \oplus V_k$   $[*]$ , 其中  $V_1, \dots, V_k$  是  $\mathcal{A}$  - 不可分的

令  $N(i, l)$  是  $p_i^l$  在  $\mathcal{A}$  关于  $[*]$  的初等因子组的重数, 其中

$i \in \{1, \dots, k\}$ ,  $l \in \mathbb{Z}^+$ , 令  $R_{i,l} = \text{rank}(p_i(\mathcal{A})^l)$ ,  $i \in \{1, \dots, k\}$ ,  $l \in \mathbb{N}$

$$\text{则 } N(i, l) = \frac{1}{\deg p_i} (R_{i,l-1} + R_{i,l+1} - 2R_{i,l})$$

证：不妨只考虑  $i = 1$ ,

令  $\mathbb{S} = \{U \in \{V_1, \dots, V_k\} \mid \mathcal{A}|_U \text{ 的极小多项式是 } p_1 \text{ 的某个幂次}\}$

$$\tilde{\mathbb{S}} = \{V_1, \dots, V_k\} \setminus \mathbb{S}, \text{ 令 } W = \bigoplus_{U \in \mathbb{S}} U, \tilde{W} = \bigoplus_{\tilde{U} \in \tilde{\mathbb{S}}} \tilde{U}$$

$$\text{则 } V = W \oplus \tilde{W}$$

断言 1 设  $r_l = \text{rank } p_1^l(\mathcal{A}|_W), l \in \mathbb{N}$  则

$$N(1, l) = \frac{1}{\deg p_1} (r_{l-1} + r_{l+1} - 2r_l)$$

断言 1 的证明

$$W = \bigoplus_{U \in \mathbb{S}} U \text{ 是 } \mathcal{A}|_W \text{ - 不可分子空间分解,}$$

$$\forall \tilde{U} \in \tilde{\mathbb{S}}, \mathcal{A}|_{\tilde{U}} \text{ 的极小多项式与 } p_1 \text{ 互素,}$$

于是  $N(1, l)$  是  $p_1^l$  在  $\mathcal{A}|_W$  的初等因子组中的重数

由定理 9.1 (用于  $W, \mathcal{A}|_W$  上)

$$N(1, l) = \frac{1}{\deg p_1} (r_{l-1} + r_{l+1} - 2r_l) \text{ 断言 1 成立}$$

断言 2  $p_1(\mathcal{A})|_{\tilde{W}}$  可逆

断言 2 的证明

$$\text{注意到 } W = V(p_1), \tilde{W} = V(p_2) \oplus \dots \oplus V(p_s)$$

由定理 6.1(iii),  $p_1(\mathcal{A})|_{\tilde{W}}$  可逆 断言 2 成立

断言 3  $\forall l \in \mathbb{N}, R_{1,l} = r_l + \dim \tilde{W}$

断言 3 的证明

$$R_{1,l} = \text{rank}(p_1(\mathcal{A})^l) = \dim(p_1(\mathcal{A})^l(V))$$

$$= \dim p_1(\mathcal{A})^l(W \oplus \tilde{W})$$

$$= \dim(p_1(\mathcal{A})^l W \oplus p_1(\mathcal{A})^l \tilde{W}) \quad [\text{引理 9.3}]$$

$$= \dim p_1(\mathcal{A})^l(W) + \dim p_1(\mathcal{A})^l(\tilde{W})$$

$$= r_l + \dim \tilde{W} \quad [\because \text{断言 2}]$$

断言 3 成立

由断言 1

$$\begin{aligned} N(1, l) &= \frac{1}{\deg p_1} (r_{l-1} + r_{l+1} - 2r_l) \\ &= \frac{1}{\deg p_1} (R_{1, l-1} - \dim \tilde{W} + R_{1, l+1} - \dim \tilde{W} - 2(R_{1, l} - \dim \tilde{W})) \\ &= \frac{1}{\deg p_1} (R_{1, l-1} + R_{1, l+1} - 2R_{1, l}) \end{aligned}$$

■

【例 9.1.3】求 Jordan 标准型例

$$A_1 = \begin{pmatrix} 3 & -4 \\ 4 & -5 \end{pmatrix} \quad A_2 = \begin{pmatrix} 0 & 2 \\ -2 & 4 \end{pmatrix} \quad A_3 = \begin{pmatrix} 3 & -2 \\ 2 & -1 \end{pmatrix}$$

$$A = \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ 0 & A_3 \end{pmatrix} \text{ 求 } J_A$$

$$\text{解: } \mathcal{X}_A = \mathcal{X}_{A_1} \mathcal{X}_{A_3} = (t+1)^2(t-1)^2$$

$$p_1 = t+1, p_2 = t-1$$

$$R(1, 0) = 4$$

$$R(1, 1) = \text{rank}(p_1(A)) = \text{rank} \begin{pmatrix} A_1 + E_2 & A_2 \\ 0 & A_3 + E_2 \end{pmatrix} = 3$$

$$R(1, 2) = \text{rank}((A + E)^2) = \text{rank} \begin{pmatrix} 0 & * \\ 0 & (A_3 + E_2)^2 \end{pmatrix} = 2$$

$$N(1, 1) = R_{1,0} + R_{1,2} - 2R_{1,1} = 0$$

$$R(1, 3) = \text{rank} \begin{pmatrix} 0 & * \\ 0 & (A_3 + E_2)^3 \end{pmatrix} = 2$$

$$N(1, 2) = 3 + 2 - 2 \times 2 = 1, \text{ 同理 } N(2, 1) = 0, N(2, 2) = 1$$

初等因子组  $\{(t+1)^2, (t-1)^2\}$

$$J_A = \begin{pmatrix} J_2(-1) & O \\ O & J_2(1) \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} -1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \\ 0 & 0 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$

【例 9.1.4】由秩求 Jordan 标准例

$A \in M_5(\mathbb{C})$ , 满足  $\text{rank } A = 3, \text{rank } A^2 = 2, \text{rank}(A + E) = 4$

$\text{rank}(A + E)^2 = 3$  求  $J_A$

解:  $\text{rank } A = 3 < 5 \Rightarrow t \mid \chi_A(t)$

$\text{rank}(A + E) = 4 < 5 \Rightarrow t + 1 \mid \chi_A(t)$

$p_1 = t, p_2 = t + 1$

$$N(1,1) = R(1,0) + R(1,2) - 2R(1,1) = 5 + 2 - 2 \times 3 = 1$$

$$N(2,1) = R(2,0) + R(2,2) - 2R(2,1) = 5 + 3 - 2 \times 4 = 0$$

$$J_A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \lambda_2 & ? & ? & ? \\ 0 & 0 & \lambda_3 & ? & ? \\ 0 & 0 & 0 & \lambda_4 & ? \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \lambda_5 \end{pmatrix}$$

$N(1,1) = 1 \Rightarrow \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4, \lambda_5$  中没有或至少有两个 0

[考虑  $N(1,1)$  对应的约当块(0), 注意到左上角已经有 1 个该约当块]

$\text{rank } J_A = 3 \Rightarrow \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4, \lambda_5$  中至少有一个是 0

$\therefore \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4, \lambda_5$  中至少有两个是 0

$N(2,1) = 0 \Rightarrow \lambda_2, \lambda_3, \lambda_4, \lambda_5$  中至多有两个是 0

[考虑  $N(2,1)$  对应的约当块(-1)]

于是可推断  $N(2,2) = 1, N(1,2) = 1$ , 初等因子组为  $\{t, t^2, (t + 1)^2\}$

$$J_A = \begin{pmatrix} \boxed{0} & & & & \\ & \boxed{\begin{matrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{matrix}} & & & \\ & & & & \\ & & & \boxed{\begin{matrix} -1 & 1 \\ 0 & -1 \end{matrix}} & \\ & & & & \end{pmatrix} \quad \blacksquare$$

## § 10 Jordan 标准型的唯一性和应用

【定理 10.1】Jordan 标准型的唯一性

设  $A \in M_n(\mathbb{C})$ ,

$$B = \text{diag}(J_{d_1}(\lambda_1), \dots, J_{d_k}(\lambda_k)), C = \text{diag}(J_{l_1}(\alpha_1), \dots, J_{l_m}(\alpha_m))$$

是  $A$  在  $\mathbb{C}$  上的两个 Jordan 标准型

则有  $k = m$ , 并在适当调整下标之后

$$\text{有 } d_1 = l_1, \dots, d_k = l_k, \quad \lambda_1 = \alpha_1, \dots, \lambda_k = \alpha_k$$

$$\text{证: 设 } \mathcal{A}: \mathbb{C}^n \rightarrow \mathbb{C}^n, \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \mapsto A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \mathcal{A} \in \mathcal{L}(\mathbb{C}^n)$$

由定理 3.2,  $\exists \mathcal{A}$ -子空间  $U_1, \dots, U_k$  使得

$$\mathbb{C}^n = U_1 \oplus \dots \oplus U_k \quad [*]$$

令  $\mathcal{A}_i = \mathcal{A}|_{U_i}$ , 则在  $U_i$  的某组基下  $\mathcal{A}_i$  的矩阵是  $J_{d_i}(\lambda_i)$

由此可知  $\dim U_i = d_i$ , 而  $J_{d_i}(\lambda_i)$  的极小多项式是  $(t - \lambda_i)^{d_i}$

于是  $U_i$  是  $\mathcal{A}$ -不可分的 [命题 6.1, 6.3]

即  $[*]$  是  $\mathcal{A}$ -不可分子空间直和分解, 于是

$$\mathcal{A} \text{ 关于 } [*] \text{ 的初等因子组 } L_B = \{(t - \lambda_1)^{d_1}, \dots, (t - \lambda_k)^{d_k}\}$$

同理,  $\mathcal{A}$  关于另一组  $\mathcal{A}$ -不可分子空间直和分解的初等因子组

$$L_C = \{(t - \alpha_1)^{l_1}, \dots, (t - \alpha_m)^{l_m}\}$$

由定理 9.2,  $L_B = L_C$  [作为重集]

$\therefore k = m$  且适当调整下标后  $d_i = l_i, \lambda_i = \alpha_i, i = 1, \dots, k$  ■

注: 该定理对任何域都成立, 因为定理 9.2 如此。



**【定理 10.2】相似的判定法**

设  $A, B \in M_n(F)$ , 则  $A \sim_s B \Leftrightarrow$

(i)  $\mu_A = \mu_B$  (或  $\mathcal{X}_A = \mathcal{X}_B$ )

(ii) 对于  $\mu_A$  的任何不可约因子,

$$\text{rank}(p(A)^i) = \text{rank}(p(B)^i), i = 0, 1, \dots, n+1$$

证:  $\Rightarrow: \because A \sim_s B \therefore \mu_A = \mu_B, \mathcal{X}_A = \mathcal{X}_B$

设  $B = T^{-1}AT, T \in GL_n(F)$

则  $\forall k \in \mathbb{N}, B^k = T^{-1}A^kT$

$$\Rightarrow \forall f \in F[t], f(B) = f(T^{-1}AT) = T^{-1}f(A)T$$

$$\Rightarrow \text{rank } f(A) = \text{rank } f(B)$$

$\Leftarrow$ : 由定理 9.2(i)(ii),  $A, B$  对应的初等因子组一样

由定理 10.1,  $J_A = J_B$  [适当调整下标后]

$$\therefore A \sim_s J_A, B \sim_s J_B \Rightarrow A \sim_s B \quad \blacksquare$$

**【例 10.1.1】全 1 矩阵的 Jordan 标准型**

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & 1 & \cdots & 1 \end{pmatrix} \in M_n(\mathbb{C}), \text{ 求 } J_A$$

$$\text{解: } A^0 = E, A^2 = nA \Rightarrow \mu_A = t^2 - nt = (t-n)t$$

$$p_1 = t, \text{rank } A^0 = n, \text{rank } A = 1, \text{rank } A^2 = 1$$

$$N(1,1) = \text{rank } A^0 + \text{rank } A^2 - 2 \text{rank } A = n + 1 - 2 = n - 1$$

$$\therefore N(2,1) = 1$$

$$\Rightarrow J_A = \text{diag}(0, \dots, 0, n)$$

另解:  $\because \mu_A = t(t-n) \Rightarrow A$  可对角化

$$\therefore \text{rank } A = 1 \therefore J_A = \text{diag}(n, 0, \dots, 0)$$

**【例 10.1.2】 转置相似**

设  $A \in M_n(F)$ , 证明  $A \sim_s A^t$

证: 由  $(A^k)^t = (A^t)^k$

$$\forall A, B \in M_n(F), \alpha, \beta \in F, (\alpha A + \beta B)^t = \alpha A^t + \beta B^t$$

可知  $\forall f \in F[t], f(A)^t = f(A^t)$

$$\Rightarrow \text{rank } f(A^t) = \text{rank } f(A)^t = \text{rank } f(A)$$

$$\chi_{A^t} = |tE - A^t| = |(tE - A)^t| = |tE - A| = \chi_A$$

$$\text{rank } p(A) = \text{rank } p(A^t) \Rightarrow A \sim_s A^t$$

**【例 10.1.3】 二阶矩阵平方根例**

求矩阵方程  $X^2 = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ -1 & 5 \end{pmatrix}$  在  $M_2(\mathbb{C})$  的解

$$\text{解 1: 设 } X = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}, X^2 = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ -1 & 5 \end{pmatrix}$$

$$\begin{cases} a^2 + bc = 3 \\ ab + cd = 1 \\ ac + cd = -1 \\ bc + d^2 = 5 \end{cases} \Rightarrow X_1 = \begin{pmatrix} \frac{7}{4} & \frac{1}{4} \\ -\frac{1}{4} & \frac{9}{4} \end{pmatrix}, X_2 = \begin{pmatrix} -\frac{7}{4} & -\frac{1}{4} \\ \frac{1}{4} & -\frac{9}{4} \end{pmatrix}$$

$$\text{解 2: 设 } A = \begin{pmatrix} 3 & 1 \\ -1 & 5 \end{pmatrix}, \chi_A = \begin{vmatrix} t-3 & -1 \\ 1 & t-5 \end{vmatrix} = (t-4)^2$$

$$p = t - 4, r_0 = \text{rank } p(A)^0 = 2, r_1 = \text{rank } p(A) = \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} = 1$$

$$r_2 = \text{rank } p(A)^2 = \text{rank} \left[ \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 1 & -1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix} \right] = 0$$

$$n_1 = r_0 + r_2 - 2r_1 = 0 \Rightarrow J_A = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}$$

$$A \sim_s J_A \Rightarrow \exists S \in M_2(\mathbb{C}) \text{ 使得 } J_A = S^{-1}AS, SJ_A = AS$$

$$\text{设 } S = \begin{pmatrix} s_{11} & s_{12} \\ s_{21} & s_{22} \end{pmatrix}, \text{ 由 } SJ_A = AS, \begin{cases} s_{11} - s_{21} = 0 \\ s_{11} - s_{21} = 0 \\ s_{11} + s_{12} - s_{21} = 0 \\ s_{12} + s_{21} - s_{22} = 0 \end{cases}$$

$$\Rightarrow \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 0 & -1 & 0 \\ 1 & 0 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 1 & -1 \end{pmatrix}}_{\text{rank}=2} \begin{pmatrix} s_{11} \\ s_{12} \\ s_{21} \\ s_{22} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{取解 } s_{11} = s_{21} = 1, s_{12} = 2, s_{22} = 3, S = \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}, S^{-1} = \begin{pmatrix} 3 & -2 \\ -1 & 1 \end{pmatrix}$$

$$\text{先解 } Y^2 = \begin{pmatrix} 4 & 1 \\ 0 & 4 \end{pmatrix}, \text{ 设 } Y = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{cases} a^2 + bc = 4 \\ ab + bd = 1 \Rightarrow b(a+d) = 1 \\ ac + cd = 0 \Rightarrow c(a+d) = 0 \\ bc + d^2 = 4 \end{cases}$$

$$\therefore (a+d) \neq 0, c = 0$$

$$\Rightarrow \begin{cases} a^2 = 4 \\ d^2 = 4 \\ (a+d)b = 1 \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} a = 2 \\ d = 2 \\ c = 0 \\ b = \frac{1}{4} \end{cases} \text{ 或 } \begin{cases} a = -2 \\ d = -2 \\ c = 0 \\ b = -\frac{1}{4} \end{cases}$$

$$\Rightarrow Y^2 = J_A \Rightarrow (SYS^{-1})^2 = SY^2S^{-1} = SJ_AS^{-1} = A$$

$$\Rightarrow X_1 = S \begin{pmatrix} 2 & \frac{1}{4} \\ 0 & 2 \end{pmatrix} S^{-1}, X_2 = S \begin{pmatrix} -2 & -\frac{1}{4} \\ 0 & -2 \end{pmatrix} S^{-1}$$

#### 【例 10.1.4】复可逆矩阵可逆

设  $A \in M_n(\mathbb{C})$  可逆, 证明  $\forall k \in \mathbb{Z}^+, X^k = A$  在  $M_n(\mathbb{C})$  中有解

注: 可直接验证  $X^2 = \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$  无解

证: 先设  $A = J_n(\lambda)$ , 因为  $A$  可逆, 所以  $\lambda \neq 0$

$$X^k = J_n(\lambda) = \lambda \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{\lambda} & & & \\ & 1 & \frac{1}{\lambda} & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & 1 & \frac{1}{\lambda} \\ & & & & 1 \end{pmatrix}}_B$$

$$\text{由此可知 } \left( \frac{1}{\sqrt[k]{\lambda}} X \right)^k = B$$

由第 14 次作业可知,  $B^k \sim_s B$

$\exists S \in GL_n(\mathbb{C})$ , 使得  $S^{-1}B^kS = B$

即  $(S^{-1}BS)^k = B$

令  $X = \sqrt[k]{\lambda}(S^{-1}BS)$

$$X^k = \left( \sqrt[k]{\lambda}(S^{-1}BS) \right)^k = \lambda S^{-1}B^kS = \lambda B = A$$

由此可知当  $A = J_n(\lambda)$  时  $X^k = A$  在  $M_n(\mathbb{C})$  中有解

再考虑  $A = \text{diag}(J_{d_1}(\lambda), \dots, J_{d_n}(\lambda_n))$

其中  $d_1, \dots, d_n \in \mathbb{Z}^+, \lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{C} \setminus \{0\}$

由上述结论可知  $\exists X_i \in M_{d_i}(\mathbb{C})$  使得  $X_i^k = J_{d_i}(\lambda_i), i = 1, \dots, n$

令  $X = \text{diag}(X_1, \dots, X_n)$

$$\text{则 } X^k = \text{diag}(X_1^k, \dots, X_n^k) = \text{diag}(J_{d_1}(\lambda), \dots, J_{d_n}(\lambda_n)) = A$$

一般情形: 设  $A \in M_n(\mathbb{C})$  可逆

$\exists T \in GL_n(\mathbb{C})$ , 使得  $J_A = T^{-1}AT$

由上述结论,  $\exists Y \in M_n(\mathbb{C})$ , 使得  $Y^k = J_A = T^{-1}AT$

$$\Rightarrow TY^kT^{-1} = A \Rightarrow (TYT^{-1})^k = A \Rightarrow X = TYT^{-1} \quad \blacksquare$$

## 第二章总结

$$F = \mathbb{C}$$

$$A \sim_s J_A = \text{diag}(J_{d_1}(\lambda_1), \dots, J_{d_k}(\lambda_k))$$

$$\chi_A = (t - \lambda_1)^{d_1} \cdots (t - \lambda_k)^{d_k}$$

$$\mu_A = \text{lcm}((t - \lambda_1)^{d_1}, \dots, (t - \lambda_k)^{d_k})$$

$$\Rightarrow \mu_A \mid \chi_A \quad (C-H \text{ 定理})$$

$$\text{特征根 } \lambda_1, \dots, \lambda_k \text{ (不一定两两不同)}$$

$$A \text{ 可对角化} \Leftrightarrow d_1 = \cdots = d_k \Leftrightarrow \mu_A \text{ 无重根}$$

### 【去年期末考题】

证明: (i)  $A$  的以  $\lambda$  为特征值  $Jordan$  块的个数为  $\dim V^\lambda$

$$(ii) J_A \text{ 中 } Jordan \text{ 块的个数是 } \sum_{\lambda \in \text{spec } A} \dim V^\lambda$$

## 第三章 内积空间

## § 1 欧氏空间

## § 1.1 内积

## 【定义 1.1.1】欧氏空间

设  $V$  是  $\mathbb{R}$  上  $n$  维线性空间,  $f: V \times V \rightarrow \mathbb{R}$  是对称双线性型

使得  $f$  对应的二次型  $q(\vec{x}) = f(\vec{x}, \vec{x})$  是正定的

双线性:  $\forall \vec{x}, \vec{y}, \vec{z} \in V, \alpha, \beta \in \mathbb{R}$

$$f(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}, \vec{z}) = \alpha f(\vec{x}, \vec{z}) + \beta f(\vec{y}, \vec{z})$$

$$f(\vec{x}, \alpha \vec{y} + \beta \vec{z}) = \alpha f(\vec{x}, \vec{y}) + \beta f(\vec{x}, \vec{z})$$

对称:  $f(\vec{x}, \vec{y}) = f(\vec{y}, \vec{x})$

正定:  $\forall \vec{x} \in V \setminus \{\vec{0}\}, q(\vec{x}) = f(\vec{x}, \vec{x}) > 0$

称  $(V, f)$  是一个欧氏空间, 其中  $f$  称为  $V$  上的内积

## 【例 1.1.1】标准欧氏空间

$$V = \mathbb{R}^n, f: \mathbb{R}^n \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}, \left( \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \right) \mapsto x_1 y_1 + \cdots + x_n y_n$$

$$f\left(\begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}\right) = x_1^2 + \cdots + x_n^2$$

称之为标准欧氏空间

## 【符号化简】

设  $(V, f)$  是欧氏空间,  $\vec{x}, \vec{y} \in V$

记  $f(\vec{x}, \vec{y})$  为  $(\vec{x}, \vec{y})$  或  $\vec{x} \cdot \vec{y}$  ( $\vec{x} | \vec{y}$ ) 不常用

$$\text{双线性: } (\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}, \vec{z}) = \alpha(\vec{x}, \vec{z}) + \beta(\vec{y}, \vec{z})$$

$$(\vec{x}, \alpha \vec{y} + \beta \vec{z}) = \alpha(\vec{x}, \vec{y}) + \beta(\vec{x}, \vec{z})$$

$$(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}) \cdot \vec{z} = \alpha(\vec{x} \cdot \vec{z}) + \beta(\vec{y} \cdot \vec{z})$$

$$\vec{x} \cdot (\alpha \vec{y} + \beta \vec{z}) = \alpha(\vec{x} \cdot \vec{y}) + \beta(\vec{x} \cdot \vec{z})$$

$$\text{对称: } (\vec{x}, \vec{y}) = (\vec{y}, \vec{x}), \vec{x} \cdot \vec{y} = \vec{y} \cdot \vec{x}$$

$$\text{正定: } \forall \vec{x} \in V \setminus \{\vec{0}\}, (\vec{x}, \vec{x}) > 0 \quad \vec{x} \cdot \vec{x} > 0$$

**【命题 1.1】 欧氏空间的基本性质**

设 $V$ 是欧氏空间

$$(i) \forall \vec{x} \in V, \vec{0} \cdot \vec{x} = 0$$

$$(ii) \vec{x} \cdot \vec{x} = 0 \Leftrightarrow \vec{x} = \vec{0}$$

$$\text{证: } (i) \vec{0} \cdot \vec{x} = (\vec{0} + \vec{0}) \cdot \vec{x} = \vec{0} \cdot \vec{x} + \vec{0} \cdot \vec{x} \Rightarrow \vec{0} \cdot \vec{x} = 0$$

$$(ii) \Rightarrow: \text{正定} \quad \Leftarrow: (i) \quad \blacksquare$$

注: 在本节中 $V$ 是线性空间,  $\vec{v} \in V, L_{\vec{v}}: V \rightarrow \mathbb{R}, \vec{x} \mapsto \vec{v} \cdot \vec{x}$

$L_{\vec{v}}$ 是 $V$ 上的线性函数, 换言之 $L_{\vec{v}} \in V^*$

**【定义 1.1.2】 Gram 矩阵**

$$\text{设 } \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s \in V, G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s) := (\vec{v}_i \cdot \vec{v}_j)_{\substack{i=1, \dots, s \\ j=1, \dots, s}}$$

称 $G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s)$ 是 $(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s)$ 的Gram矩阵

它是 $s$ 阶实对称方阵

**【定理 1.1】 Gram 矩阵秩判定线性相关性**

设 $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s \in V, \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s$ 线性无关  $\Leftrightarrow G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s)$ 满秩

$$\text{证: } \Leftarrow: \forall i, j \in \{1, \dots, s\}, \vec{v}_i \cdot \vec{v}_j = L_{\vec{v}_i}(\vec{v}_j)$$



由第一章引理 9.3,  $G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s)$  满秩  $\Rightarrow \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s$  线性无关

$\Rightarrow$ : 设  $W = \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s \rangle$ , 则  $\dim W = s$

而  $(W, \cdot)$  也是欧氏空间

那么  $G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s)$  是该内积对应的双线性型

在  $W$  的基底  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s$  下的矩阵

由此可知该双线性型对应的二次型正定

所以  $|G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s)| > 0$

即  $G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s)$  满秩 ■

## § 1.2 长度（范数）和距离

## 【定义 1.2.1】长度

设  $\vec{x} \in V$ ,  $\sqrt{\vec{x} \cdot \vec{x}}$  称为  $\vec{x}$  的长度或范数, 记为  $|\vec{x}|$  或  $\|\vec{x}\|$

## 【例 1.2.1】标准形式的内积

设  $\mathbb{R}^n$  是标准欧氏空间,  $\vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$ ,  $\vec{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$

$$\vec{x} \cdot \vec{y} = x_1 y_1 + \cdots + x_n y_n = \vec{x}^t \vec{y} = (x_1 \quad \cdots \quad x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$|\vec{x}| = \sqrt{\vec{x} \cdot \vec{x}} = \sqrt{x_1^2 + \cdots + x_n^2}$$

## 【例 1.2.2】迹形式的内积

设  $V = M_n(\mathbb{R})$ ,  $A, B \in V$

规定  $(A, B) = \text{tr}(AB^t)$

可直接验证  $(\ , \ )$  是对称, 双线性的内积

正定: 设  $A = (a_{ij})_{n \times n}$

$$(A, A) = \text{tr}(AA^t) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij}^2 \geq 0$$

$$\|A\| = \sqrt{\text{tr}(AA^t)}$$

**【例 1.2.3】** 积分形式的内积

设  $a, b \in \mathbb{R}, a < b, V = \mathbb{R}_n[x]$  (或  $C[a, b]$ )

$$\forall f, g \in V, (f, g) := \int_a^b f(x)g(x)dx$$

$$(f, g) \text{ 是 } V \text{ 上的一个内积, } \|f\| = \sqrt{\int_a^b f^2(x)dx}$$

**【命题 1.2】** Cauchy-Buniakowski 不等式

设  $\vec{x}, \vec{y} \in V, |\vec{x} \cdot \vec{y}| \leq |\vec{x}||\vec{y}|$ , 等号成立  $\Leftrightarrow \vec{x}, \vec{y}$  线性相关

证: 如果  $\vec{y} = \vec{0}$ , 则该命题显然成立

设  $y \neq \vec{0}$ , 对  $\forall \lambda \in \mathbb{R}$ ,

$$0 \leq (\vec{x} + \lambda \vec{y}) \cdot (\vec{x} + \lambda \vec{y}) = \vec{x} \cdot \vec{x} + 2(\vec{x} \cdot \vec{y})\lambda + (\vec{y} \cdot \vec{y})\lambda^2$$

$$= |\vec{x}|^2 + 2(\vec{x} \cdot \vec{y})\lambda + |\vec{y}|^2\lambda^2 \quad [|\vec{y}|^2 \neq 0]$$

$$\text{于是 } \Delta = 4(\vec{x} \cdot \vec{y})^2 - 4|\vec{x}|^2|\vec{y}|^2 \leq 0 \Rightarrow |\vec{x} \cdot \vec{y}| \leq |\vec{x}||\vec{y}|$$

$$\text{进而 } |\vec{x} \cdot \vec{y}| = |\vec{x}||\vec{y}| \Leftrightarrow \Delta = 0$$

$$\Leftrightarrow \exists \lambda_0 \in \mathbb{R}, |\vec{x}|^2 + 2(\vec{x} \cdot \vec{y})\lambda_0 + |\vec{y}|^2\lambda_0^2 = 0$$

$$\Leftrightarrow (\vec{x} + \lambda_0 \vec{y}) \cdot (\vec{x} + \lambda_0 \vec{y}) = 0$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} + \lambda_0 \vec{y} = \vec{0} \quad [\text{命题 1.1(ii)}]$$

$$\because \vec{y} \neq \vec{0} \quad \therefore \exists \lambda_0 \in \mathbb{R} \text{ 使得 } \vec{x} + \lambda_0 \vec{y} = \vec{0} \Leftrightarrow \vec{x}, \vec{y} \text{ 线性相关} \quad \blacksquare$$

注: 应用该不等式, 在上述三个例子中,

$$|x_1y_1 + x_2y_2 + \cdots + x_ny_n| \leq \sqrt{x_1^2 + \cdots + x_n^2} \sqrt{y_1^2 + \cdots + y_n^2}$$

$$|\text{tr} AB^t| \leq \sqrt{\text{tr}(AA^t)} \sqrt{\text{tr}(BB^t)}$$

$$\left| \int_a^b f(x)g(x)dx \right| \leq \sqrt{\int_a^b f^2(x)dx} \sqrt{\int_a^b g^2(x)dx}$$

**【定义 1.2.2】 距离**

设  $\vec{x}, \vec{y} \in V$ ,  $\vec{x}, \vec{y}$  之间的距离为  $|\vec{x} - \vec{y}|$

**【例 1.2.4】 标准欧氏空间的距离**

$$\mathbb{R}^n \text{ 标准欧氏空间 } \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, \vec{y} = \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix}$$

$$\vec{x} - \vec{y} = \begin{pmatrix} x_1 - y_1 \\ \vdots \\ x_n - y_n \end{pmatrix}, |\vec{x} - \vec{y}| = \sqrt{(x_1 - y_1)^2 + \cdots + (x_n - y_n)^2}$$

**【例 1.2.5】 三维实空间的距离例**

$$\mathbb{R}^3 \text{ 标准欧氏空间, } \vec{e}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \vec{e}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \vec{e}_3 = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$|\vec{e}_1| = \sqrt{1^2 + 0^2 + 0^2} = 1$$

$$|\vec{e}_2 - \vec{e}_3| = \left| \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right| = \sqrt{0^2 + 1^2 + (-1)^2} = \sqrt{2}$$

注:  $\vec{x} \in V$ , 如果  $|\vec{x}| = 1$ , 则称  $\vec{x}$  是单位向量

**【例 1.2.6】 验证单位化**

设  $\vec{x} \in V \setminus \{\vec{0}\}$ , 证明  $\frac{\vec{x}}{|\vec{x}|}$  的长度为 1

$$\text{证: } \left| \frac{\vec{x}}{|\vec{x}|} \right| = \sqrt{\frac{\vec{x}}{|\vec{x}|} \cdot \frac{\vec{x}}{|\vec{x}|}} = \sqrt{\frac{1}{|\vec{x}|^2} (\vec{x} \cdot \vec{x})} = \frac{1}{|\vec{x}|} \sqrt{\vec{x} \cdot \vec{x}} = \frac{|\vec{x}|}{|\vec{x}|} = 1$$

## § 1.3 夹角，方向和正交（垂直）

## 【定义 1.3.1】 夹角

设  $\vec{x}, \vec{y} \in V \setminus \{\vec{0}\}$ , 由  $C - B$  不等式

$$-1 \leq \frac{\vec{x} \cdot \vec{y}}{|\vec{x}||\vec{y}|} \leq 1$$

定义  $\vec{x}, \vec{y}$  的夹角是  $\theta = \arccos \frac{\vec{x} \cdot \vec{y}}{|\vec{x}||\vec{y}|}$ ,  $\theta \in [0, \pi]$

注:  $\vec{x} \cdot \vec{y} = |\vec{x}||\vec{y}| \cos \theta$

如果  $|\vec{x}| = 1$ , 则  $\vec{x} \cdot \vec{y} = |\vec{x}||\vec{y}| \cos \theta = |\vec{y}| \cos \theta$  是  $\vec{y}$  在  $\vec{x}$  上投影的长度

## 【定义 1.3.2】 同向，反向

设  $\vec{x}, \vec{y} \in V \setminus \{\vec{0}\}$ ,  $\vec{x}, \vec{y}$  的夹角为  $\theta$

当  $\theta = 0$  时, 称  $\vec{x}, \vec{y}$  同向

当  $\theta = \pi$  时, 称  $\vec{x}, \vec{y}$  反向

## 【例 1.3.1】 同向与反向的数学表述

设  $\vec{x}, \vec{y} \in V \setminus \{\vec{0}\}$ , 证明:

(i)  $\vec{x}, \vec{y}$  同向  $\Leftrightarrow \exists \alpha \in \mathbb{R}^+$ , 使得  $\vec{x} = \alpha \vec{y}$

(ii)  $\vec{x}, \vec{y}$  反向  $\Leftrightarrow \exists \alpha \in \mathbb{R}^-$ , 使得  $\vec{x} = \alpha \vec{y}$

证: (ii)  $\Rightarrow: \vec{x} \cdot \vec{y} = -|\vec{x}||\vec{y}| \Rightarrow |\vec{x} \cdot \vec{y}| = |\vec{x}||\vec{y}|$

$\Rightarrow \vec{x} + \lambda \vec{y} = \vec{0}$  [命题 1.2]

$\therefore \vec{x} = -\lambda \vec{y} \quad \because \vec{x} \cdot \vec{y} = -|\vec{x}||\vec{y}| \quad \therefore -\lambda \vec{y} \cdot \vec{y} = -|\lambda||\vec{y}||\vec{y}|$

$\therefore \frac{\lambda}{|\lambda|} = 1 \Rightarrow \lambda > 0$ , 取  $\alpha = -\lambda$  即可

$\Leftarrow$ : 设  $\vec{x} = \alpha \vec{y}$ ,  $\vec{x} \cdot \vec{y} = \alpha \vec{y} \cdot \vec{y} \Rightarrow \frac{\vec{x} \cdot \vec{y}}{|\vec{x}||\vec{y}|} = \frac{\alpha \vec{y} \cdot \vec{y}}{|\alpha||\vec{y}||\vec{y}|} = -1$  ■

(i) 类似

**【例 1.3.2】三角不等式**

设  $\vec{x}, \vec{y} \in V$ , 则  $|\vec{x} + \vec{y}| \leq |\vec{x}| + |\vec{y}|$

等号成立  $\Leftrightarrow \vec{x}, \vec{y}$  中至少有一个为  $\vec{0}$  或  $\vec{x}, \vec{y}$  同向

证:  $|\vec{x} + \vec{y}|^2 = (\vec{x} + \vec{y}) \cdot (\vec{x} + \vec{y}) = |\vec{x}|^2 + 2(\vec{x} \cdot \vec{y}) + |\vec{y}|^2$

$\leq |\vec{x}|^2 + 2|\vec{x}||\vec{y}| + |\vec{y}|^2 = (|\vec{x}| + |\vec{y}|)^2$

$\therefore |\vec{x} + \vec{y}| \leq |\vec{x}| + |\vec{y}|$

等号成立  $\Leftrightarrow \vec{x} \cdot \vec{y} = |\vec{x}||\vec{y}| \Leftrightarrow \vec{x}, \vec{y}$  中至少有一个为  $\vec{0}$  或  $\vec{x}, \vec{y}$  同向 ■

**【定义 1.3.3】正交 (垂直)**

设  $\vec{x}, \vec{y} \in V$ , 如果  $\vec{x} \cdot \vec{y} = 0$ , 则称  $\vec{x}$  与  $\vec{y}$  正交 (垂直)

记为  $\vec{x} \perp \vec{y}$

注: 当  $\vec{x}, \vec{y} \in V \setminus \{\vec{0}\}$ ,  $\vec{x} \perp \vec{y} \Leftrightarrow \vec{x}, \vec{y}$  的夹角是  $\frac{\pi}{2}$  [ $\vec{x} \cdot \vec{y} = |\vec{x}||\vec{y}| \cos \theta$ ]

注:  $\vec{0}$  与任何向量都正交 [命题 1.1(i)]

**【例 1.3.3】验证标准基相互正交**

设  $\mathbb{R}^n$  是标准欧氏空间,  $\vec{e}_j = \begin{pmatrix} 0 \\ \vdots \\ 0 \\ 1[j\text{行}] \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, j = 1, \dots, n$

证明  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  两两正交

$$\text{证: } \vec{e}_i \cdot \vec{e}_j = 0 \times 0 + \cdots + \underbrace{1}_{\text{第 } i \text{ 个}} \times 0 + \cdots + 0 \times \underbrace{1}_{\text{第 } j \text{ 个}} + \cdots + 0 \times 0$$

$$= \delta_{ij}, \quad i, j \in \{1, \dots, n\}$$

$$\therefore i \neq j \text{ 时 } \vec{e}_i \cdot \vec{e}_j = 0, \quad \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n \text{ 两两正交} \quad \blacksquare$$

**【例 1.3.4】勾股定理**

$$\text{设 } \vec{x}, \vec{y} \in V, \text{ 如果 } \vec{x} \perp \vec{y}, \text{ 则 } |\vec{x} + \vec{y}|^2 = |\vec{x}|^2 + |\vec{y}|^2$$

$$\text{证: } |\vec{x} + \vec{y}|^2 = (\vec{x} + \vec{y}) \cdot (\vec{x} + \vec{y})$$

$$= |\vec{x}|^2 + 2\vec{x} \cdot \vec{y} + |\vec{y}|^2 = |\vec{x}|^2 + |\vec{y}|^2 \quad \blacksquare$$

## § 1.4 单位正交基

## 【定义 1.4.1】单位正交基

设  $V$  是  $n$  维欧氏空间,  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组基, 如果

(i)  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  两两正交

(ii)  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  都是单位向量

则称  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组单位正交基

注: (i)(ii) 可简述为  $\vec{e}_i \cdot \vec{e}_j = \delta_{ij}$ ,  $i, j \in \{1, 2, \dots, n\}$

注:  $\mathbb{R}^n$  是标准欧氏空间, 其标准基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是单位正交基

## 【命题 1.3】单位正交基与坐标

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的单位正交基, 则

(i)  $\forall \vec{x} \in V, \vec{x} = (\vec{x} \cdot \vec{e}_1)\vec{e}_1 + \dots + (\vec{x} \cdot \vec{e}_n)\vec{e}_n$

(ii) 设  $\vec{x} = x_1\vec{e}_1, \dots, x_n\vec{e}_n, \vec{y} = y_1\vec{e}_1 + \dots + y_n\vec{e}_n$

$$\text{则 } \vec{x} \cdot \vec{y} = x_1y_1 + \dots + x_ny_n = (x_1 \quad \dots \quad x_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \vec{x}^t \vec{y}$$

$$\text{证: (i) } \vec{x} = \sum_{j=1}^n x_j \vec{e}_j, \quad \vec{e}_i \cdot \vec{x} = \sum_{j=1}^n x_j \vec{e}_i \cdot \vec{e}_j = \sum_{j=1}^n x_j \delta_{ij} = x_i, i = 1, \dots, n$$

$$\vec{x} = x_1\vec{e}_1 + \dots + x_n\vec{e}_n = \vec{x}$$

$$(ii) \vec{x} \cdot \vec{y} = \left( \sum_{i=1}^n x_i \vec{e}_i \right) \cdot \left( \sum_{j=1}^n y_j \vec{e}_j \right) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j \delta_{ij} = \sum_{i=1}^n x_i y_i \quad \blacksquare$$



**【例 1.4.1】正交则线性无关**

设  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s \in V \setminus \{\vec{0}\}$  两两正交, 则  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s$  线性无关

证: 法 1:  $G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s) = (\vec{v}_i \cdot \vec{v}_j)_{\substack{i=1, \dots, s \\ j=1, \dots, s}}$

$$= \text{diag}(\vec{v}_1 \cdot \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s \cdot \vec{v}_s) = \text{diag}(|\vec{v}_1|^2, \dots, |\vec{v}_s|^2)$$

$\Rightarrow G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s)$  满秩  $\Rightarrow \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s$  线性无关 [定理 1.1]

法 2: 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_s \in \mathbb{R}$  使得  $\alpha_1 \vec{v}_1 + \dots + \alpha_s \vec{v}_s = \vec{0}$

$$\text{则 } \vec{v}_i \cdot \left( \sum_{j=1}^s \alpha_j \vec{v}_j \right) = 0, \text{ 于是 } \sum_{j=1}^s \alpha_j (\vec{v}_i \cdot \vec{v}_j) = 0 \Rightarrow \alpha_i (\vec{v}_i \cdot \vec{v}_i) = 0$$

$$\because \vec{v}_i \cdot \vec{v}_i \neq 0 \therefore \alpha_i = 0, i = 1, \dots, s$$

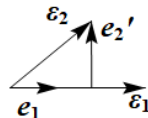
$\Rightarrow \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s$  线性无关 ■

**【定理 1.2】Gram-Schmidt 正交化过程**

设  $V$  是  $n$  维欧氏空间, 则  $V$  有单位正交基

证: 设  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $V$  的一组基

首先令  $\vec{e}_1 = \frac{\vec{\varepsilon}_1}{|\vec{\varepsilon}_1|}$ , 则  $\langle \vec{\varepsilon}_1 \rangle = \langle \vec{e}_1 \rangle$



假设对  $k, 1 \leq k < n$ , 已经得到两两正交的单位向量  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_k$

使得  $\langle \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_k \rangle = \langle \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_k \rangle$

$$\text{令 } \vec{e}_{k+1}' = \vec{\varepsilon}_{k+1} - (\vec{e}_1 \cdot \vec{\varepsilon}_{k+1})\vec{e}_1 - \dots - (\vec{e}_k \cdot \vec{\varepsilon}_{k+1})\vec{e}_k$$

$$\forall i = 1, \dots, k \quad \vec{e}_i \cdot \vec{e}_{k+1}' = \vec{e}_i \cdot \vec{\varepsilon}_{k+1} - (\vec{e}_i \cdot \vec{\varepsilon}_{k+1})(\vec{e}_i \cdot \vec{e}_i) = 0$$

令  $\vec{e}_{k+1} = \frac{\vec{e}_{k+1}'}{|\vec{e}_{k+1}'|}$ , 则  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_{k+1}$  是两两正交的单位向量

可直接验证  $\langle \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_k, \vec{\varepsilon}_{k+1} \rangle = \langle \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_k, \vec{e}_{k+1} \rangle$

当  $k = n$  时定理即证. ■

注: 从  $(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)$  到  $(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n)$  的转换矩阵是上三角的.

**【例 1.4.2】求子空间的单位正交基例**

设  $V = \mathbb{R}^4$ , 标准欧氏空间

$$\text{设 } \vec{u}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \vec{u}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \vec{u}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \text{ 且 } U = \langle \vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3 \rangle$$

计算  $U$  的一组单位正交基

$$\text{解: } \dim U = \text{rank}(\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3) = \text{rank} \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \\ 1 & 1 & 1 \\ 0 & -1 & 1 \end{pmatrix} = 3$$

$$\vec{e}_1 = \frac{\vec{u}_1}{|\vec{u}_1|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\vec{e}_2' = \vec{u}_2 - (\vec{u}_2 \cdot \vec{e}_1) \vec{e}_1 = \begin{pmatrix} -1/2 \\ -1 \\ 1/2 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\vec{e}_2 = \frac{\vec{e}_2'}{|\vec{e}_2'|} = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}$$

$$\vec{e}_3' = \vec{u}_3 - (\vec{u}_3 \cdot \vec{e}_1) \vec{e}_1 - (\vec{u}_3 \cdot \vec{e}_2) \vec{e}_2 = \begin{pmatrix} -2/5 \\ 1/5 \\ 2/5 \\ 1/5 \end{pmatrix}$$

$$\vec{e}_3 = \frac{\vec{e}_3'}{|\vec{e}_3'|} = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

$$U = \langle \vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3 \rangle, \quad \vec{e}_i \cdot \vec{e}_j = \delta_{ij}$$

即  $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3$  是  $U$  的一组单位正交基

## § 1.5 正交矩阵

## 【例 1.5.1】正交矩阵的由来

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n; \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $V$  的两组单位正交基

设  $A \in GL_n(\mathbb{R})$ , 使得  $(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A$

$$\vec{\varepsilon}_j = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \overrightarrow{A^{(j)}}$$

$$\begin{aligned} \delta_{ij} &= \vec{\varepsilon}_i \cdot \vec{\varepsilon}_j = \left[ (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \overrightarrow{A^{(i)}} \right] \cdot \left[ (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \overrightarrow{A^{(j)}} \right] \\ &= \left( \overrightarrow{A^{(i)}} \right)^t \overrightarrow{A^{(j)}} = \overrightarrow{(A^t)_i A^{(j)}} \quad , \forall i, j \in \{1, \dots, n\} \quad \left[ \left( \overrightarrow{A^{(i)}} \right)^t = \overrightarrow{(A^t)_i} \right] \end{aligned}$$

即  $A^t A = E$ , 于是  $A^t = A^{-1}$

## 【定义 1.5.1】正交矩阵

设  $A \in GL_n(\mathbb{R})$ , 如果  $A^t = A^{-1}$ , 则称  $A$  是正交矩阵

## 【定理 1.3】正交矩阵的判定

设  $V$  的一组单位正交基是  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ , 而  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $V$  的另一组基

$$(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A, A \in GL_n(\mathbb{R})$$

则  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是单位正交基  $\Leftrightarrow A$  是正交矩阵

证:  $\Rightarrow$  上文已证

$$\Leftarrow: \vec{\varepsilon}_j = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \overrightarrow{A^{(j)}}, j = 1, \dots, n$$

$$\begin{aligned} \vec{\varepsilon}_i \cdot \vec{\varepsilon}_j &= \left( (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \overrightarrow{A^{(i)}} \right) \cdot \left( (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \overrightarrow{A^{(j)}} \right) \\ &= \left( \overrightarrow{A^{(i)}} \right)^t \overrightarrow{A^{(j)}} = \overrightarrow{(A^t)_i A^{(j)}} = \delta_{ij} \quad [\because A^t A = E] \quad \blacksquare \end{aligned}$$

**【例 1.5.1】正交矩阵的具体形式**

一阶:  $(a) = (a)^t$

$$(a)(a)^t = (1) \Leftrightarrow a^2 = 1 \Rightarrow a = \pm 1 \therefore (1) \text{ 或 } (-1)$$

二阶:

$$A_2 = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}, B_2 = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \sin \theta & -\cos \theta \end{pmatrix}$$

$$B_2^t B_2 = \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \sin \theta & -\cos \theta \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ \sin \theta & -\cos \theta \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$$

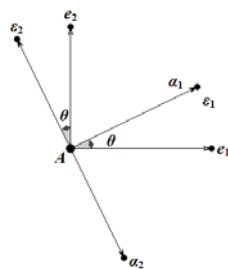
$$(\vec{e}_1, \vec{e}_2) = (\vec{e}_1, \vec{e}_2) A_2 \quad (\vec{\alpha}_1, \vec{\alpha}_2) = (\vec{e}_1, \vec{e}_2) B_2$$

$n$ 阶:

$$A^t A = E \Leftrightarrow \overrightarrow{(A^t)_i A^{(j)}} = \delta_{ij}, \quad i, j \in \{1, \dots, n\}$$

$$\Leftrightarrow \left( \overrightarrow{A^{(i)}} \right)^t \overrightarrow{A^{(j)}} = \delta_{ij} \Leftrightarrow \overrightarrow{A^{(i)}} \cdot \overrightarrow{A^{(j)}} = \delta_{ij}$$

$$\Leftrightarrow \overrightarrow{A^{(1)}}, \dots, \overrightarrow{A^{(n)}} \text{ 是 } \mathbb{R}^n \text{ 在标准内积下的单位正交基}$$


**【命题 1.4】正交矩阵的性质**

设  $A$  是正交矩阵, 则

$$(i) \det A = \pm 1$$

$$(ii) A^t, A^{-1} \text{ 也是正交矩阵}$$

$$(iii) \text{ 若 } B \text{ 也是正交矩阵, 则 } AB \text{ 也是正交矩阵}$$

$$\text{证: } (i) A^t A = E \Rightarrow \det(A^t A) = 1 \Rightarrow \det A^t \det A = 1$$

$$\Rightarrow (\det A)^2 = 1 \Rightarrow \det A = \pm 1$$

$$(ii) A^t = A^{-1} \Rightarrow A A^t = E \Rightarrow (A^t)^t A^t = E \Rightarrow A^t \text{ 正交}$$

$$(iii) (AB)^t (AB) = (B^t A^t) (AB) = B^t (A^t A) B = B^t E B = B^t B = E \quad \blacksquare$$

**【推论 1.1】 正交矩阵群**

令  $O_n(\mathbb{R}) = \{A \in GL_n(\mathbb{R}) \mid A \text{ 正交}\}$ , 则  $O_n(\mathbb{R})$  是  $GL_n(\mathbb{R})$  的子群

证: 由上学期第四章命题 2.2, 只要证明  $\forall A, B \in O_n(\mathbb{R}), AB^{-1} \in O_n(\mathbb{R})$

由命题 1.4 (ii),  $B^{-1} \in O_n(\mathbb{R})$

命题 1.4 (iii),  $AB^{-1} \in O_n(\mathbb{R})$      ■

注: 称  $O_n(\mathbb{R})$  为  $n$  阶正交矩阵群

## § 1.6 正交相似

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ ;  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是  $V$  的两组单位正交基

$(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)P$ , 则  $P \in O_n(\mathbb{R})$

设  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $A$ , 在  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  的矩阵为  $B$

由第二章 § 2.1,  $B = P^{-1}AP = P^tAP$

**【定义 1.6.1】 正交相似**

设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$ , 如果存在  $P \in O_n(\mathbb{R})$ , 使得  $B = P^{-1}AP$

则称  $B$  与  $A$  正交相似, 记为  $A \sim_o B$

注: 如果  $A \sim_o B$ , 则  $A \sim_s B$  且  $A \sim_c B$ , 逆命题一般不真

目标: 给定  $A \in M_n(\mathbb{R})$ , 求  $A$  在正交相似下的标准型

**【命题 1.4】 正交相似是等价关系**

$\sim_o$  是等价关系

证: 取  $P = E$ , 则  $A = P^{-1}AP \Rightarrow A \sim_o A$  [自反性]

若  $B = P^{-1}AP, P \in O_n(\mathbb{R})$  则  $A = PBP^{-1}$

取  $Q = P^{-1} \in O_n(\mathbb{R})$  则  $A = Q^{-1}BQ$  [对称性]

若  $B = P^{-1}AP, C = Q^{-1}BQ, P, Q \in O_n(\mathbb{R})$

则  $C = Q^{-1}P^{-1}APQ = (PQ)^{-1}A(PQ)$

$\because PQ \in O_n(\mathbb{R}) \therefore A \sim_o C$  [传递性] ■

## § 1.7 正交补

## 【定义 1.7.1】正交补

设  $U \subset V$  是子空间,  $U$  的正交补  $U^\perp = \{\vec{v} \in V | \forall \vec{u} \in U, \vec{v} \perp \vec{u}\}$

## 【命题 1.5】正交补的基本性质

设  $U \subset V$  是子空间, 则

(i)  $U^\perp$  是子空间

(ii)  $V = U \oplus U^\perp$

(iii)  $(U^\perp)^\perp = U$

证: (i) 设  $\vec{v}, \vec{u} \in U^\perp, \alpha, \beta \in F$

$$\forall \vec{u} \in U, (\alpha\vec{v} + \beta\vec{w}) \cdot \vec{u} = \alpha\vec{v} \cdot \vec{u} + \beta\vec{w} \cdot \vec{u} = 0$$

$\Rightarrow \alpha\vec{v} + \beta\vec{w} \in U^\perp, U^\perp$  是子空间

(ii) 设  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_d$  是  $U$  的一组基, 扩充为  $V$  的一组基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_d, \vec{\varepsilon}_{d+1}, \dots, \vec{\varepsilon}_n$

对这组基应用 *Gram-Schmidt* 正交化, 得到  $V$  的单位正交基

$$\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$$

$$\text{且 } U = \langle \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_d \rangle = \langle \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d \rangle$$

于是  $\forall j \in \{d+1, \dots, n\}, \vec{e}_j \in U^\perp \Rightarrow \dim U^\perp \geq n-d$

设  $\vec{v} \in U \cap U^\perp \Rightarrow \vec{v} \cdot \vec{v} = 0 \Rightarrow \vec{v} = \vec{0}$  [命题 1.1]

$$\Rightarrow V = U \oplus U^\perp$$

$$U + U^\perp = U \oplus U^\perp, \dim(U \oplus U^\perp) = \dim U + \dim U^\perp = d + n - d = n$$

(iii) 设  $\dim U = d$ , 由 (ii),  $\dim U^\perp = n-d$

再用 (ii),  $\dim(U^\perp)^\perp = d$

可用定义验证  $U \subset (U^\perp)^\perp$ , 于是  $U = (U^\perp)^\perp$  ■

**【例 1.7.1】求正交补例**

设  $V = \mathbb{R}^4$  是标准欧氏空间

$$\text{设 } \vec{u}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \vec{u}_2 = \begin{pmatrix} 0 \\ -1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \vec{u}_3 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

求  $\mathbb{R}^4$  的一组单位正交基  $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3, \vec{e}_4$

使得  $\langle \vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3 \rangle = \langle \vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3 \rangle$

解: 由前例

$$\vec{e}_1 = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \vec{e}_2 = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} -1 \\ -2 \\ 1 \\ -2 \end{pmatrix}, \vec{e}_3 = \frac{1}{\sqrt{10}} \begin{pmatrix} -2 \\ 1 \\ 2 \\ 1 \end{pmatrix}$$

下面计算  $\vec{w} \in \underbrace{\langle \vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3 \rangle}_U^\perp \setminus \{0\}$

$$\vec{w} \in U^\perp \Leftrightarrow \vec{w} \cdot \vec{u}_1 = \vec{w} \cdot \vec{u}_2 = \vec{w} \cdot \vec{u}_3 = 0$$

$$\text{设 } \vec{w} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix}, \text{ 则 } \begin{pmatrix} 1 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & -1 & 1 & -1 \\ 1 & 1 & 1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$\Rightarrow \vec{w} \in \left\langle \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix} \right\rangle, U^\perp = \langle \vec{w} \rangle, \vec{e}_4 = \frac{\vec{w}}{|\vec{w}|} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \\ -1 \end{pmatrix}$$

**【推论 1.2】正交基扩充定理**

设  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s \in V$  两两正交, 则  $\exists \vec{v}_{s+1}, \dots, \vec{v}_n \in V$

使得  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s, \vec{v}_{s+1}, \dots, \vec{v}_n$  是  $V$  的一组基且两两正交

证: 设  $U = \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s \rangle$ , 由命题 1.3 后的例子可知

$\dim U = s$ , 由命题 1.5(ii),  $\dim U^\perp = n - s$

由定理 1.2  $U^\perp$  有一组基  $\vec{v}_{s+1}, \dots, \vec{v}_n$  两两正交



由命题 1.5(ii)  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s, \vec{v}_{s+1}, \dots, \vec{v}_n$  是  $V$  的一组基

且  $\vec{v}_i \perp \vec{v}_j, i, j \in \{1, \dots, n\}, i \neq j$  ■

【例 1.7.2】求单位正交基例

设  $W$  是  $\begin{cases} x_1 + x_2 - x_3 = 0 \\ 2x_1 + 3x_3 = 0 \end{cases}$  在  $\mathbb{R}^3$  中的解空间

求  $W^\perp$  的一组单位正交基 ( $\mathbb{R}^3$  是标准欧氏空间)

$$\text{解: } \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 \\ 2 & 0 & 3 \end{pmatrix}}_A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

$$W^\perp = \left\langle \vec{\varepsilon}_1 = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}, \vec{\varepsilon}_2 = \begin{pmatrix} 2 \\ 0 \\ 3 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$\vec{e}_1 = \frac{\vec{\varepsilon}_1}{|\vec{\varepsilon}_1|} = \frac{1}{\sqrt{3}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ -1 \end{pmatrix}$$

$$\vec{e}_2' = \vec{\varepsilon}_2 - (\vec{\varepsilon}_2 \cdot \vec{e}_1) \vec{e}_1 = \begin{pmatrix} 7/3 \\ 1/3 \\ 8/3 \end{pmatrix}$$

$$\vec{e}_2 = \frac{1}{\sqrt{114}} \begin{pmatrix} 7 \\ 1 \\ 8 \end{pmatrix}$$

## § 2 正规算子与正规矩阵

### § 2.1 伴随算子

#### 【定义 2.1.1】伴随算子

设  $V$  是  $n$  维标准欧氏空间,  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 设  $\mathcal{A}^* \in \mathcal{L}(V)$

使得  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, \mathcal{A}(\vec{x}) \cdot \vec{y} = \vec{x} \cdot \mathcal{A}^*(\vec{y})$  对称

则称  $\mathcal{A}^*$  是  $\mathcal{A}$  的伴随算子

#### 【例 2.1.1】伴随算子的来历

$$\varphi: V \rightarrow V^*, \vec{v} \mapsto L_{\vec{v}}$$

$$L_{\vec{v}}: V \rightarrow \mathbb{R}, \vec{x} \mapsto \vec{v} \cdot \vec{x}$$

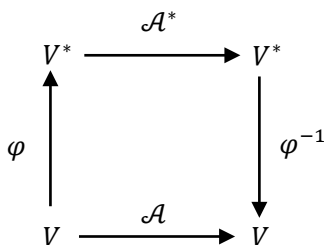
由内积的双线性性可知  $L_{\vec{v}} \in V^*$  且  $\varphi$  是线性映射

$$\text{若 } \varphi(\vec{v}) = 0^*, L_{\vec{v}}(\vec{u}) = 0 \Leftrightarrow \forall \vec{u} \in V, L_{\vec{v}}(\vec{u}) = \vec{v} \cdot \vec{u} = 0$$

$$\therefore \vec{v} = \vec{0} \Leftrightarrow \ker \varphi = \{\vec{0}\} \Leftrightarrow \varphi \text{ 是线性同构}$$

$\mathcal{A}: V \rightarrow V$   $\hat{\mathcal{A}}: V^* \rightarrow V^*$  是  $\mathcal{A}$  的对偶算子

$$\text{则 } \mathcal{A}^* = \varphi^{-1} \circ \hat{\mathcal{A}} \circ \varphi$$



#### 【定理 2.1】伴随算子的唯一性及其矩阵

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则

(i)  $\mathcal{A}$  的伴随算子存在且唯一

(ii) 设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组单位正交基, 且  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $A$

则  $\mathcal{A}$  的伴随算子在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $A^t$

证: 设  $\mathcal{A}^* \in \mathcal{L}(V)$ , 由公式  $(\mathcal{A}^*(\vec{e}_1), \dots, \mathcal{A}^*(\vec{e}_n)) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) A^t$  确定

$$\text{则 } \mathcal{A}^*(\vec{e}_l) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) \overrightarrow{A^t(l)} = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) (\overrightarrow{A_l})^t$$

$$\mathcal{A}^*(\vec{e}_l) \cdot \vec{e}_j = [(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) (\overrightarrow{A_l})^t] \cdot \vec{e}_j$$

$$= \overrightarrow{A_l} \cdot (0 \quad \dots \quad 0 \quad 1[\text{第 } j \text{ 个}] \quad 0 \quad \dots \quad 0)^t = a_{lj} \quad [*]$$

$$\text{同理, } \vec{e}_l \cdot \mathcal{A}(\vec{e}_j) = (0 \quad \dots \quad 0 \quad 1[\text{第 } l \text{ 个}] \quad 0 \quad \dots \quad 0) \overrightarrow{A^{(j)}} = a_{lj} \quad [**]$$

$$\text{由 } [*], [**] \text{ 得到 } \mathcal{A}^*(\vec{e}_l) \cdot \vec{e}_j = \vec{e}_l \cdot \mathcal{A}(\vec{e}_j) = a_{lj}$$

$$\text{设 } \vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n, \vec{y} = y_1 \vec{e}_1 + \dots + y_n \vec{e}_n$$

$$\begin{aligned} \mathcal{A}^*(\vec{x}) \cdot \vec{y} &= \mathcal{A}^*\left(\sum_{i=1}^n x_i \vec{e}_i\right) \cdot \vec{y} = \sum_{i=1}^n x_i (\mathcal{A}^*(\vec{e}_i) \cdot \vec{y}) \\ &= \sum_{i=1}^n x_i \left[ \mathcal{A}^*(\vec{e}_i) \cdot \left( \sum_{j=1}^n y_j \vec{e}_j \right) \right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j (\mathcal{A}^*(\vec{e}_i) \cdot \vec{e}_j) \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j a_{ij}, \quad \text{同理, } \vec{x} \cdot \mathcal{A}(\vec{y}) = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n x_i y_j a_{ij} \end{aligned}$$

$$\text{于是 } \mathcal{A}^*(\vec{x}) \cdot \vec{y} = \vec{x} \cdot \mathcal{A}(\vec{y}), \quad \mathcal{A}^* \text{ 的存在性和 (i) 得证}$$

唯一性: 设  $\mathcal{B}^* \in \mathcal{L}(V)$  是  $\mathcal{A}$  的另一个伴随算子, 则

$$\mathcal{B}^*(\vec{e}_l) \cdot \vec{e}_j = \vec{e}_l \cdot \mathcal{A}(\vec{e}_j) = a_{lj} \quad [**]$$

由命题 1.3(i),  $\mathcal{B}^*(\vec{e}_l)$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的第  $j$  个坐标是  $a_{lj}$

于是  $\mathcal{B}^*$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵也是  $A^t$  ■

### 【定义 2.1.2】正规算子 正规矩阵

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\mathcal{A}^*$  是  $\mathcal{A}$  伴随算子, 如果  $\mathcal{A} \circ \mathcal{A}^* = \mathcal{A}^* \circ \mathcal{A}$

则称  $\mathcal{A}$  是正规(normal)算子

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$ , 如果  $AA^t = A^tA$ , 则称  $A$  是正规矩阵

注: 设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ ,  $\mathcal{A}$  在  $V$  的某组正交基下的矩阵是  $A$

则  $A$  正规  $\Leftrightarrow \mathcal{A}$  正规

**【例 2.1.2】正规的三个重要子类**

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$ , 如果  $A$  对称或斜对称或正交, 则  $A$  是正规的

证: 对称  $\Rightarrow A = A^t \Rightarrow AA^t = A^t A$

斜对称  $\Rightarrow A = -A^t \Rightarrow AA^t = -A^2 = A^t A$

正交  $\Rightarrow A^t = A^{-1} \Rightarrow AA^t = E = A^t A \quad \blacksquare$

**【引理 2.1】hand waiving**

设  $A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ ,  $\text{tr } AA^t = 0 \Rightarrow A = O_{m \times n}$

证: 第九周习题五

**【引理 2.2】柯 P64 定理 7**

设  $W$  是  $\mathbb{R}$  上的  $n$  维线性空间, 设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(W)$

则  $W$  有 1 维或 2 维不变子空间

证: 由  $\mathbb{R}[t]$  中因式分解可知,  $\mu_{\mathcal{A}}(t) = p(t)q(t)$

其中  $p, q \in \mathbb{R}[t]$ ,  $0 < \deg p \leq 2$

$\because \deg q < \deg \mu_{\mathcal{A}} \quad \therefore \exists \vec{x} \in W$  使得  $q(\mathcal{A})(\vec{x}) \neq 0$

令  $\vec{y} = q(\mathcal{A})(\vec{x}) \neq 0$ , 设  $U = \mathbb{R}[\mathcal{A}] \cdot \vec{y}$

$p(\mathcal{A})(\vec{y}) = p(\mathcal{A})q(\mathcal{A})\vec{x} = pq(\mathcal{A})\vec{x} = \mu_{\mathcal{A}}(\vec{x}) = 0 \Rightarrow \mu_{\mathcal{A}_{\vec{y}}} \mid p$

$\Rightarrow \deg \mu_{\mathcal{A}_{\vec{y}}} \leq 2 \Rightarrow 0 < \dim U \leq 2$  [第二章命题 5.4(ii)]

又因为  $\mathbb{R}[\mathcal{A}] \cdot \vec{y}$  是  $\mathcal{A}$ -不变的, 所以引理成立  $\blacksquare$

## § 2.2 正规矩阵的标准型

【引理 2.3】上三角分块正规矩阵对角

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  正规

$A$  可表为  $\begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ O & A_3 \end{pmatrix}$  的形式,  $A_1 \in M_d(\mathbb{R}), 0 < d < n$

则  $A_2 = O_{d \times (n-d)}$

证: 正规  $\Rightarrow A^t A = A A^t \Rightarrow \begin{pmatrix} A_1^t & O \\ A_2^t & A_3^t \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ O & A_3 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ O & A_3 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_1^t & O \\ A_2^t & A_3^t \end{pmatrix}$

由此  $A_1^t A_1 = A_1 A_1^t + A_2 A_2^t$

$\text{tr}(A_1^t A_1) = \text{tr}(A_1 A_1^t + A_2 A_2^t) = \text{tr}(A_1 A_1^t) + \text{tr}(A_2 A_2^t)$

$\Rightarrow \text{tr}(A_2 A_2^t) = 0$

由引理 2.1  $A_2 = O_{d \times (n-d)}$  ■

【引理 2.4】正交补保持不变子空间

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  正规, 如果  $U \subseteq V$  是  $\mathcal{A}$  - 不变子空间

则  $U^\perp$  也是  $\mathcal{A}$  - 不变子空间

证: 设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d$  是  $U$  的一组单位正交基

由命题 1.5(ii)  $\dim U^\perp = n - d$

设  $U^\perp$  的一组单位正交基是  $\vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n, n = \dim V$

则  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d, \vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的单位正交基

设  $A$  是  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵, 则

$A = \begin{pmatrix} A_1 & A_2 \\ O & A_3 \end{pmatrix}, A_1 \in M_d(\mathbb{R})$  [第二章定理 3.1]

由定理 2.3  $A$  是正规矩阵  $\Rightarrow A_2 = O$

由第二章定理 3.2 及其证明,  $U^\perp$  是  $\mathcal{A}$  - 不变的 ■

**【引理 2.5】正规算子正交补直和二维分解**

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  正规, 则存在  $\mathcal{A}$  - 不可分子空间  $U_1, \dots, U_l$

使得 (i)  $V = U_1 \oplus \dots \oplus U_l$

(ii)  $\forall i, j \in \{1, \dots, l\}, i \neq j, \quad \forall \vec{u}_i \in U_i, \vec{u}_j \in U_j, \quad \vec{u}_i \perp \vec{u}_j$

此性质记为  $U_i \perp U_j$

(iii)  $0 < \dim U_i \leq 2, i = 1, \dots, l$

证: 设  $n = \dim V$ , 对  $n$  归纳,  $n = 1$  时显然

当  $n = 2$  时, 如果  $V$  是  $\mathcal{A}$  - 不可分的, 则引理成立

否则, 存在 1 维  $\mathcal{A}$  - 子空间  $U$ , 由引理 2.4,  $U^\perp$  也是  $\mathcal{A}$  - 子空间

由  $V = U \oplus U^\perp$  引理成立

设  $\dim V < n$  时引理成立, 考虑  $\dim V = n$  且  $n \geq 3$  的情形

由引理 2.2,  $V$  有一个  $\mathcal{A}$  不变子空间  $U$ , 维数为 1 或 2

由引理 3.4,  $U^\perp$  是  $\mathcal{A}$  - 不变的

由命题 1.5(ii),  $V = U \oplus U^\perp$

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_d$  是  $U$  的单位正交基 ( $d = 1$  或  $2$ )

$\vec{e}_{d+1}, \dots, \vec{e}_n$  是  $U^\perp$  的单位正交基

则  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵是  $A = \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & A_2 \end{pmatrix}$ , 其中  $A_1 \in M_d(\mathbb{R})$

$\because AA^t = A^tA$ , 所以  $A_i^t A_i = A_i A_i^t, i = 1, 2$

$\Rightarrow \mathcal{A}|_U$  和  $\mathcal{A}|_{U^\perp}$  都是正规的

对  $\mathcal{A}|_U, U$  用  $n = 1$  或  $n = 2$  的结论, 对  $\mathcal{A}|_{U^\perp}, U^\perp$  用归纳假设即可 ■

**【例 2.2.1】二维正规矩阵的形式**

$n = 1, A \in M_n(\mathbb{R})$  正规,  $A = (\alpha)$  正规

$n = 2, A \in M_n(\mathbb{R})$  正规, 考虑  $\dim V = 2, \mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 且  $V$  是不可分的

设  $\vec{e}_1, \vec{e}_2$  是  $V$  的一组单位正交基

则  $\exists \alpha, \beta \in \mathbb{R}, \beta \neq 0$  使得  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \vec{e}_2$  下的矩阵为  $\begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix}$

证: 设  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \vec{e}_2$  下的矩阵是  $A = \begin{pmatrix} a & b \\ c & d \end{pmatrix}, a, b, c, d \in \mathbb{R}$

由  $A^t A = A A^t$ , 得到  $\begin{cases} a^2 + b^2 = a^2 + c^2 \\ ab + cd = ac + bd \\ b^2 + d^2 = c^2 + d^2 \end{cases}$

由第一式,  $c^2 = b^2 \Rightarrow c = b$  或  $c = -b$

情形 1  $c = b$

$$A = \begin{pmatrix} a & b \\ b & d \end{pmatrix}, \chi_A = t^2 + (a+d)t + ad - b^2$$

$\Delta = (a-d)^2 + 4b^2 \geq 0 \Rightarrow \chi_A$  有实根  $\Rightarrow \mathcal{A}$  有一维不变子空间

由命题 1.5 和引理 2.4,  $V$  是  $A$  可分的, 矛盾

情形 2  $c = -b$  且  $b \neq 0$

由第二式, 得到  $a = d$ , 令  $a = \alpha, b = -\beta$ , 得  $A = \begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix}$

可直接验证  $A$  是正规的 ■

### 【定义 2.2.1】2 阶正规块

设  $\alpha, \beta \in \mathbb{R}$ , 记  $N_2(\alpha, \beta) = \begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix}$ , 称为一个 2 阶正规块

注:  $N_2(\alpha, \beta)$  无实特征根

### 【定理 2.2】正规算子的规范型

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  正规

则存在  $V$  的一组单位正交基  $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_{2s-1}, \vec{e}_{2s}, \vec{e}_{2s+1}, \dots, \vec{e}_n$

使得  $\mathcal{A}$  在该基下的矩阵为  $\text{diag}(N_2(\alpha_1, \beta_1), \dots, N_2(\alpha_s, \beta_s), \lambda_{2s+1}, \dots, \lambda_n)$

证: 由引理 2.5

$$V = U_1 \oplus \cdots \oplus U_s \oplus U_{2s+1} \oplus \cdots \oplus U_n \quad [*]$$

其中  $U_1, \dots, U_s$  是 2 维  $\mathcal{A}$ -子空间,  $U_{2s+1}, \dots, U_n$  是 1 维  $\mathcal{A}$ -子空间

且  $U_i \perp U_j, i \neq j, i, j \in \{1, \dots, s, 2s+1, \dots, n\}$

设  $\overrightarrow{e_{2i-1}}, \overrightarrow{e_{2i}}$  是  $U_i$  的单位正交基,  $i = 1, \dots, s$

$\overrightarrow{e_j}$  是  $U_j$  的单位正交基,  $j = 2s+1, \dots, n$

由上述例子  $\mathcal{A}|_{U_i}$  上的矩阵为  $N_2(\alpha_i, \beta_i)$ , 其中  $\alpha_i, \beta_i \in \mathbb{R}, \beta_i \neq 0$

$\mathcal{A}|_{U_j}$  上的矩阵为  $\lambda_j$ , 由 [\*] 定理成立 ■

### 【定理 2.3】正规矩阵的规范型

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  正规, 则  $A \sim_o \text{diag}(N_2(\alpha_1, \beta_1), \dots, N_2(\alpha_s, \beta_s), \lambda_{2s+1}, \dots, \lambda_n)$

证: 设  $A$  是  $\mathcal{A}$  在某组单位正交基  $B_1$  下的矩阵, 则  $\mathcal{A}$  正规

由定理 2.2,  $\mathcal{A}$  在某组单位正交基  $B_2$  下的矩阵为

$$A' = \text{diag}(N_2(\alpha_1, \beta_1), \dots, N_2(\alpha_s, \beta_s), \lambda_{2s+1}, \dots, \lambda_n)$$

则  $A \sim_o A'$  ■



## § 3 特殊正规矩阵

### § 3.1 实对称矩阵

$$\text{一阶 } (\alpha) \quad \text{二阶 } N_2(\alpha, \beta) = \begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix}, \beta \neq 0$$

$$A \text{ 正规} \Rightarrow A \sim_o B := \text{diag}(N_2(\alpha_1, \beta_1), \dots, N_2(\alpha_s, \beta_s), \lambda_{2s+1}, \dots, \lambda_n)$$

**【定理 3.1】** 实对称矩阵的正交规范型

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  对称, 则  $A \sim_o \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$

其中  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  是  $A$  的特征根, 特别地, 实对称方阵的特征根都是实数

证: 因为  $A$  对称, 所以  $A$  正规

由定理 2.2,  $A \sim_o B$ , 即  $\exists P \in O_n(\mathbb{R})$  使得  $B = P^t A P = P^{-1} A P$

$\Rightarrow B \sim_c A \Rightarrow B$  对称  $\Rightarrow s = 0$

于是  $B = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$  且  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  是  $A$  的特征根, 且  $\lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$

$B \sim_s A \Rightarrow A$  的特征根都是实数 ■

**【推论 3.1】** 正定性与特征根正负的联系

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  对称, (i)  $A$  正定  $\Leftrightarrow A$  的特征根都为正实数

(ii)  $A$  半正定  $\Leftrightarrow A$  的特征根都是非负实数

证: (i)  $\because A$  对称  $\therefore A \sim_o \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$

于是  $\text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  正定,  $\alpha_1, \dots, \alpha_n$  为  $A$  的特征根

由此可知,  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}^+$  [惯性定理或Sylvester判别法]

(ii) 类似 ■

## § 3.2 斜对称矩阵

$N_2(\alpha, \beta)$  斜对称  $\Leftrightarrow \alpha = 0$

**【定理 3.2】** 斜对称矩阵的正交规范型

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  斜对称, 则  $A \sim_o \text{diag}(N_2(0, \beta_1), \dots, N_2(0, \beta_s), 0, \dots, 0)$

其中  $\beta_1, \dots, \beta_s \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$

特别地,  $A$  的特征根都是纯虚数或 0

证: 类似定理 3.1 证明,  $A \sim_o B \Rightarrow B$  斜对称  $\Rightarrow \alpha_1 = \dots = \alpha_s = 0$

$$\begin{aligned} A \sim_o B &\Rightarrow A \sim_s B \Rightarrow \chi_A = \chi_B = |tE - B| = \chi_{N_2(0, \beta_1)} \cdots \chi_{N_2(0, \beta_s)} t^{n-2s} \\ &= (t + \beta_1^2) \cdots (t + \beta_s^2) t^{n-2s} \end{aligned}$$

由此可知  $A$  的特征根是  $\pm \beta_1 \sqrt{-1}, \dots, \pm \beta_s \sqrt{-1}$  和 0 ■

### § 3.3 正交矩阵

一阶正交矩阵 $(1), (-1)$

设 $N_2(\alpha, \beta)$ 是正交的, 即 $\begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ -\beta & \alpha \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha & -\beta \\ \beta & \alpha \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix}$

$$\Rightarrow \alpha^2 + \beta^2 = 1 \text{ 且 } \beta \neq 0$$

令 $\beta = \sin \theta, \theta \neq k\pi, k \in \mathbb{Z}$ 则可取 $\alpha = \cos \theta$

$$N_2(\alpha, \beta) = \begin{pmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{pmatrix}$$

**【定理 3.3】** 正交矩阵的正交规范型

设 $A \in M_n(\mathbb{R})$ 正交

则 $A \sim_o \text{diag}(N_2(\cos \theta_1, \sin \theta_1), \dots, N_2(\cos \theta_s, \sin \theta_s), E_k, -E_l)$

其中 $\theta_i \neq k\pi, k + l = n - 2s$

证: 由定理 2.2,  $A \sim_o B$ , 即 $\exists P \in O_n(\mathbb{R})$ 使得 $B = P^t A P$

由命题 1.4  $\Rightarrow B$ 是正交的  $\Rightarrow N_2(\alpha_i, \beta_i)$ 和 $(\lambda_j)$ 都正交

于是 $N_2(\alpha_i, \beta_i) = N_2(\cos \theta_i, \sin \theta_i), \lambda_j = \pm 1$

调整下标后 $B = \text{diag}(N_2(\cos \theta_1, \sin \theta_1), \dots, N_2(\cos \theta_s, \sin \theta_s), E_k, -E_l)$  ■

**【推论 3.2】** 复正交矩阵的特征根模长为 1

正交矩阵在 $\mathbb{C}$ 的特征根的模长都是 1

证: 由定理 3.3 只要证 $N_2(\cos \theta, \sin \theta), \theta \neq k\pi$ 特征根的模长为 1 即可

$$\chi_{N_2(\cos \theta, \sin \theta)} = \begin{vmatrix} t - \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & t - \cos \theta \end{vmatrix} = (t - \cos \theta)^2 + \sin^2 \theta$$

于是 $N_2(\cos \theta, \sin \theta)$ 的特征根为 $\cos \theta \pm \sin \theta \sqrt{-1}$

$\therefore$  特征根的模长为 $\cos^2 \theta + \sin^2 \theta = 1$  ■

## § 4 特殊正规算子

### § 4.1 (斜) 对称算子

**【定义 4.1.1】** (斜) 对称算子

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 如果  $\mathcal{A}^* = \mathcal{A}$  (或  $\mathcal{A}^* = -\mathcal{A}$ )

则称  $\mathcal{A}$  为对称算子 (斜对称算子)

**【命题 4.1】** (斜) 对称算子的判定

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则  $\mathcal{A}$  是对称的 (斜对称的)

$\Leftrightarrow \mathcal{A}$  在  $V$  的任一单位正交基下的矩阵是对称 (斜对称) 的

证: 只考虑对称情形, 斜对称类似

设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组单位正交基

$\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $A$

则  $\mathcal{A}^*$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $A^t$  [定理 2.1]

$\mathcal{A}$  对称  $\Leftrightarrow \mathcal{A}^* = \mathcal{A} \Leftrightarrow A^t = A \Leftrightarrow A$  对称 ■

**【命题 4.2】** (斜) 对称算子的特征根和规范型

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  是对称 (斜对称) 的

(i)  $\mathcal{A}$  的所有特征根都是实数 (纯虚数或 0)

(ii) 在  $V$  某组单位正交基下,  $\mathcal{A}$  的矩阵为  $\text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n), \lambda_1, \dots, \lambda_n \in \mathbb{R}$

$\left( \text{diag} \left( \begin{pmatrix} 0 & -\beta_1 \\ \beta_1 & 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0 & -\beta_s \\ \beta_s & 0 \end{pmatrix}, 0, \dots, 0 \right), \beta_1, \dots, \beta_s \in \mathbb{R} \setminus \{0\} \right)$

证: 由命题 4.1 和定理 3.1 (定理 3.2) 直接得出

**【命题 4.3】** 对称算子特征子空间互相垂直

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  对称, 设  $\alpha, \beta$  是  $\mathcal{A}$  的两个不同特征根, 则  $V^\alpha \perp V^\beta$

证: 设  $\vec{u} \in V^\alpha, \vec{v} \in V^\beta, \mathcal{A}(\vec{u}) \cdot \vec{v} = \vec{u} \cdot \mathcal{A}(\vec{v})$

$$\because \mathcal{A}(\vec{u}) \cdot \vec{v} = \alpha \vec{u} \cdot \vec{v}, \quad \vec{u} \cdot \mathcal{A}(\vec{v}) = \beta \vec{u} \cdot \vec{v}$$

$$\therefore (\alpha - \beta) \vec{u} \cdot \vec{v} = 0$$

$$\alpha \neq \beta \Rightarrow \vec{u} \cdot \vec{v} = 0 \Rightarrow \vec{u} \perp \vec{v} \Rightarrow V^\alpha \perp V^\beta \quad \blacksquare$$

**【例 4.3.1】** 求正交规范型转换矩阵例

设  $A = \begin{pmatrix} 0 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & -1 & 1 \\ 1 & -1 & 0 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & 0 \end{pmatrix}$ , 求正交矩阵  $T$  使得  $T^t A T$  是对角阵

解:  $\chi_A = |tE - A| = (t-1)^3(t+3)$ , 特征根  $\lambda_1 = 1, \lambda_2 = -3$

$$V^{\lambda_1} \text{ 是 } \begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 & -1 \\ -1 & 1 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & -1 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \\ x_4 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix} \text{ 的解空间}$$

$$V^{\lambda_1} = \left\langle \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}, \frac{1}{\sqrt{6}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ 2 \\ 0 \end{pmatrix}, \frac{1}{\sqrt{12}} \begin{pmatrix} -1 \\ 1 \\ 1 \\ 3 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$\text{类似, } V^{\lambda_2} = \left\langle \frac{1}{2} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \\ -1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle$$

$$T = \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{6}} & -\frac{1}{\sqrt{12}} & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{\sqrt{2}} & -\frac{1}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{12}} & -\frac{1}{2} \\ 0 & \frac{2}{\sqrt{6}} & \frac{1}{\sqrt{12}} & -\frac{1}{2} \\ 0 & 0 & \frac{3}{\sqrt{12}} & \frac{1}{2} \end{pmatrix}, T^t A T = \text{diag}(1, 1, 1, -3)$$

## § 4.2 正交算子

### 【定义 4.2】正交算子

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 如果  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, \vec{x} \cdot \vec{y} = \mathcal{A}(\vec{x}) \cdot \mathcal{A}(\vec{y})$

则称  $\mathcal{A}$  是正交算子(保内算子)

### 【命题 4.4】正交算子的矩阵和保长性

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$ , 则下列断言等价

(i)  $\mathcal{A}$  是正交算子

(ii)  $\mathcal{A}$  在  $V$  的任一组单位正交基下的矩阵都是正交矩阵

(iii)  $\forall \vec{x} \in V, \|\vec{x}\| = \|\mathcal{A}(\vec{x})\|$  [保长的]

证: (i)  $\Rightarrow$  (ii): 设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组单位正交基

$$(\mathcal{A}(\vec{e}_1), \dots, \mathcal{A}(\vec{e}_n)) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A$$

$$\mathcal{A}(\vec{e}_i) \cdot \mathcal{A}(\vec{e}_j) = [(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A^{(i)}] \cdot [(\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A^{(j)}]$$

$$= (\overrightarrow{A^{(i)}})^t \overrightarrow{A^{(j)}} = (\overrightarrow{A^t})_i \overrightarrow{A^{(j)}} = \delta_{ij}, i, j \in \{1, \dots, n\} \Rightarrow A^t A = E$$

(ii)  $\Rightarrow$  (iii) 设  $\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n$

$$\|\vec{x}\|^2 = \vec{x} \cdot \vec{x} = x_1^2 + \dots + x_n^2$$

$$\|\mathcal{A}(\vec{x})\|^2 = \mathcal{A}(\vec{x}) \cdot \mathcal{A}(\vec{x}) = \left( A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \right)^t A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

$$= (x_1 \quad \dots \quad x_n) \underbrace{A^t A}_E \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = x_1^2 + \dots + x_n^2 = \|\vec{x}\|^2$$

(iii)  $\Rightarrow$  (i): 设  $\vec{x}, \vec{y} \in V, \therefore \|\vec{x} + \vec{y}\| = \|\mathcal{A}(\vec{x} + \vec{y})\|$

$$\therefore (\vec{x} + \vec{y}) \cdot (\vec{x} + \vec{y}) = (\mathcal{A}(\vec{x} + \vec{y})) \cdot (\mathcal{A}(\vec{x} + \vec{y}))$$

$$\therefore \|\vec{x}\|^2 + 2\vec{x} \cdot \vec{y} + \|\vec{y}\|^2 = \|\mathcal{A}(\vec{x})\|^2 + 2\mathcal{A}(\vec{x}) \cdot \mathcal{A}(\vec{y}) + \|\mathcal{A}(\vec{y})\|^2$$

$$\therefore \|\vec{x}\|^2 = \|\mathcal{A}(\vec{x})\|^2, \|\vec{y}\|^2 = \|\mathcal{A}(\vec{y})\|^2$$

$$\therefore \vec{x} \cdot \vec{y} = \mathcal{A}(\vec{x}) \cdot \mathcal{A}(\vec{y}) \quad \blacksquare$$

**【命题 4.5】 正交算子的规范型**

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  正交, 则  $\mathcal{A}$  在  $V$  的某组单位正交基下的矩阵为

$$\text{diag}(N_2(\cos \theta_1, \sin \theta_1), \dots, N_2(\cos \theta_s, \sin \theta_s), E_k, -E_l)$$

$\theta_i \neq q\pi, q \in \mathbb{Z}$   $\mathcal{A}$  的特征根模长为 1

证: 由定理 3.3, 命题 4.4(ii) 直接可得

**【例 4.2.1】 正交矩阵规范型的应用**

设  $A \in M_n(\mathbb{R})$  正交,  $-1$  不是  $A$  的特征根

证明  $\det(E + A) > 0$

证:  $\exists$  正交矩阵  $P$  使得  $P^t A P = B$  且  $l = 0$

$$P^t(E + A)P = P^t P + P^t A P = E + B$$

$$= \text{diag}(N_2(1 + \cos \theta_1, \sin \theta_1), \dots, N_s(1 + \cos \theta_s, \sin \theta_s), 2E_{n-2s})$$

于是只需证  $\begin{vmatrix} 1 + \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & 1 + \cos \theta \end{vmatrix} > 0$ , 其中  $\theta \neq q\pi, q \in \mathbb{Z}$

计算即得行列式  $(1 + \cos \theta)^2 + \sin^2 \theta > 0 \quad \blacksquare$

## § 5 正交矩阵与实二次型

## 【定理 5.1】 实二次型的规范型

设  $q: V \rightarrow \mathbb{R}$  是二次型,  $q$  在  $V$  的某组单位正交基下的矩阵为  $A$

则存在  $V$  的另一组单位正交基

使得  $V$  在新的基下的矩阵为  $\text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ , 且  $A \sim_o \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$

证: 设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的单位正交基,  $\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n$

$$q(\vec{x}) = (x_1 \quad \cdots \quad x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}, A \in M_n(\mathbb{R}) \text{ 对称}$$

由定理 3.3,  $\exists P \in O_n(\mathbb{R})$ , 使得  $P^t A P = \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$

令  $(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) P$ , 由定理 1.3,  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  是单位正交基

设  $\vec{x} = y_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + y_n \vec{\varepsilon}_n$

$$\begin{aligned} q(\vec{x}) &= (x_1 \quad \cdots \quad x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} = (y_1 \quad \cdots \quad y_n) P^t A P \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} \\ &= (y_1 \quad \cdots \quad y_n) \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n) \begin{pmatrix} y_1 \\ \vdots \\ y_n \end{pmatrix} = \alpha_1 y_1^2 + \cdots + \alpha_n y_n^2 \quad \blacksquare \end{aligned}$$

## 【例 5.1.1】 求二次型规范型例

设  $\mathbb{R}^2$  为标准欧氏空间,  $\vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$ ,  $q(\vec{x}) = x_1^2 + x_2^2 + x_1 x_2$

计算  $\mathbb{R}^2$  的一组单位正交基, 使得  $q(\vec{x})$  在该基下是规范型

$$\text{解: 令 } A = \begin{pmatrix} 1 & \frac{1}{2} \\ \frac{1}{2} & 1 \end{pmatrix}, \text{ 则 } q(\vec{x}) = (x_1 \quad x_2) A \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix}$$

$$\chi_A(t) = \left(t - \frac{1}{2}\right) \left(t - \frac{3}{2}\right), \lambda_1 = \frac{1}{2}, \lambda_2 = \frac{3}{2}$$



$$\begin{aligned}
V^{\lambda_1} &= \left\langle \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ -1 \end{pmatrix} \right\rangle, V^{\lambda_2} = \left\langle \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{pmatrix} \right\rangle \\
P &= \begin{pmatrix} \frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \\ -\frac{1}{\sqrt{2}} & \frac{1}{\sqrt{2}} \end{pmatrix}, P^t A P = \begin{pmatrix} \lambda_1 & 0 \\ 0 & \lambda_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} \end{pmatrix} \\
\text{令 } (\vec{e}_1, \vec{e}_2) &= (\vec{e}_1, \vec{e}_2) P = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{pmatrix} P = (\vec{v}_1, \vec{v}_2), \\
\vec{x} &= y_1 \vec{v}_1 + y_2 \vec{v}_2 = (\vec{v}_1, \vec{v}_2) \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = (\vec{e}_1, \vec{e}_2) P \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} \\
q(\vec{x}) &= (y_1, y_2) \begin{pmatrix} \frac{1}{2} & 0 \\ 0 & \frac{3}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} y_1 \\ y_2 \end{pmatrix} = \frac{1}{2} y_1^2 + \frac{3}{2} y_2^2
\end{aligned}$$

**【定义 5.1.1】 完全正交等方组**

设  $W$  是域  $F$  上的线性空间,  $\sigma_1, \dots, \sigma_m \in \mathcal{L}(W)$  如果

$$(i) \forall i, j \in \{\sigma_1, \dots, \sigma_m\}, \sigma_i \circ \sigma_j = \delta_{ij} \sigma_i$$

$$(ii) \sigma_1 + \dots + \sigma_m = \mathcal{E}$$

则称  $\sigma_1, \dots, \sigma_m$  是完全正交等方组

**【例 5.1.2】 平行投影完全正交等方组**

设  $W_1, \dots, W_m \subset W$  是子空间,  $W = W_1 \oplus \dots \oplus W_m$

则  $\forall \vec{x} \in W, \exists! \vec{x}_1 \in W_1, \dots, \vec{x}_m \in W_m$  使得  $\vec{x} = \vec{x}_1 + \dots + \vec{x}_m$

令  $\pi_i: W \rightarrow W_i, \vec{x} \mapsto \vec{x}_i$ , 则  $\pi_1, \dots, \pi_m$  是完全正交等方组

$$W = \text{im } \pi_1 \oplus \dots \oplus \text{im } \pi_m$$

**【引理 5.1】一正定可同时对角化**

设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$  对称, 如果  $A$  正定,

则  $\exists P \in GL_n(\mathbb{R})$  使得  $P^t A P = E$ , 且  $P^t B P$  为对角矩阵

证: 由第一章定理 17.3 可知,  $\exists Q \in GL_n(\mathbb{R})$ , 使得  $A = Q^t Q$

$$\text{令 } P_1 = Q^{-1}, \text{ 则 } P_1^t A P_1 = E \quad \left[ \because (Q^t)^{-1} = (Q^{-1})^t \right]$$

$\because B$  对称  $\therefore P_1^t B P_1$  也对称

由定理 3.1,  $\exists P_2 \in O_n(\mathbb{R})$  使得  $P_2^t (P_1^t B P_1) P_2$  是对角的

令  $P = P_1 P_2$ ,  $P^t B P = (P_1 P_2)^t B (P_1 P_2) = P_2^t (P_1^t B P_1) P_2$  是对角阵

$$P^t A P = (P_1 P_2)^t A (P_1 P_2) = P_2^t \underbrace{(P_1^t A P_1)}_E P_2 = P_2^t P_2 = E \quad [\because P_2 \text{ 正交}] \quad \blacksquare$$

**【例 5.1.3】正定矩阵行列式和不等式**

设  $A, B \in M_n(\mathbb{R})$  正定, 证明  $\det(A + B) \geq \det A + \det B$

证: 由引理 5.1,  $\exists P \in GL_n(\mathbb{R})$  使得  $P^t A P = E, P^t B P = \text{diag}(\beta_1, \dots, \beta_n)$

$\because B$  正定  $\therefore \beta_1, \dots, \beta_n > 0$

$$P^t (A + B) P = P^t A P + P^t B P$$

$$= E + \text{diag}(\beta_1, \dots, \beta_n) = \text{diag}(1 + \beta_1, \dots, 1 + \beta_n)$$

$$\therefore (\det P)^2 \det(A + B) = \det(P^t (A + B) P) = \prod_{i=1}^n (1 + \beta_i)$$

$$(\det P)^2 (\det A + \det B) = \det(P^t A P) + \det(P^t B P)$$

$$= \det E + \det \text{diag}(\beta_1, \dots, \beta_n) = 1 + \beta_1 \cdots \beta_n$$

$$\therefore \prod_{i=1}^n (1 + \beta_i) > 1 + \beta_1 \cdots \beta_n \quad \therefore \det(A + B) \geq \det A + \det B \quad \blacksquare$$

**【定理 5.2】** 引理 5.1 的二次型版

设  $W$  是  $n$  维实线性空间,  $p, q$  是  $W$  上的两个二次型, 且  $p$  正定

则存在  $W$  的一组基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  使得  $\forall \vec{x} = x_1 \vec{\varepsilon}_1 + \dots + x_n \vec{\varepsilon}_n$

$p(\vec{x}) = x_1^2 + \dots + x_n^2, q(\vec{x}) = \alpha_1 x_1^2 + \dots + \alpha_n x_n^2$ , 其中  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$

证: 设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $W$  的一组基,  $p, q$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $A, B$

则  $A, B$  对称且  $A$  正定, 由引理 5.1, 存在  $M \in GL_n(\mathbb{R})$

使得  $M^t A M = E, M^t B M = \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ , 其中  $\alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$

令  $(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n) M$

则  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下  $p, q$  的矩阵分别为  $E$  和  $\text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$  ■

## § 6 正定算子

### 【定义 6.1.1】 正定算子

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  对称, 如果  $\forall \vec{x} \in V \setminus \{\vec{0}\}, \mathcal{A}(\vec{x}) \cdot \vec{x} > 0$

则称  $\mathcal{A}$  是  $V$  上的正定算子

### 【命题 6.1】 线性算子正定的判定

设  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V)$  对称, 则  $\mathcal{A}$  正定  $\Leftrightarrow \mathcal{A}$  在  $V$  任一组单位正交基下的矩阵正定

证: 设  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  是  $V$  的一组单位正交基,  $\mathcal{A}$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $A$

设  $\forall \vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n \neq \vec{0}$

$$\mathcal{A}(\vec{x}) \cdot \vec{x} = (x_1 \quad \dots \quad x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} \quad [A \text{ 对称}]$$

$$\mathcal{A}(\vec{x}) \cdot \vec{x} > 0 \Leftrightarrow (x_1 \quad \dots \quad x_n) A \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix} > 0 \Leftrightarrow A \text{ 正定} \quad \blacksquare$$

### 【定理 6.1】 谱分解定理

设  $W$  是域  $F$  上的  $n$  维线性空间,  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(W)$  可对角化

则  $\exists! \alpha_1, \dots, \alpha_m \in F$  两两不同和完全正交等方组  $\sigma_1, \dots, \sigma_m$

使得  $\mathcal{A} = \alpha_1 \sigma_1 + \dots + \alpha_m \sigma_m$ , 且  $\sigma_1, \dots, \sigma_m \in F[\mathcal{A}]$

证: (存在性)  $\because A$  可对角化

$\therefore \mathcal{A}$  的互不相同特征根  $\lambda_1, \dots, \lambda_m \in F$

满足  $W = W^{\lambda_1} \oplus \dots \oplus W^{\lambda_m}$ ,  $W^{\lambda_i}$  是  $\lambda_i$  对应的特征子空间

设  $\sigma_i$  为从  $W$  到  $W^{\lambda_i} \subset W$  上的投射,  $i = 1, \dots, m$

则  $\sigma_1, \dots, \sigma_m$  是完全正交等方组

验证:  $\mathcal{A} = \lambda_1 \sigma_1 + \cdots + \lambda_m \sigma_m$

设  $\vec{x} \in W, \exists! \vec{x}_1 \in W^{\lambda_1}, \dots, \vec{x}_m \in W^{\lambda_m}$  使得  $\vec{x} = \vec{x}_1 + \cdots + \vec{x}_m$

由  $\sigma_1, \dots, \sigma_m$  定义,  $\sigma_i(\vec{x}) = \vec{x}_i$

于是  $\vec{x} = \sigma_1(\vec{x}) + \cdots + \sigma_m(\vec{x})$

$\mathcal{A}(\vec{x}) = \mathcal{A}(\sigma_1(\vec{x})) + \cdots + \mathcal{A}(\sigma_m(\vec{x})) = \lambda_1 \sigma_1(\vec{x}) + \cdots + \lambda_m \sigma_m(\vec{x})$

$= (\lambda_1 \sigma_1 + \cdots + \lambda_m \sigma_m)(\vec{x})$  验证完毕

唯一性: 设  $\alpha_1, \dots, \alpha_k \in F$  两两不同,  $\tau_1, \dots, \tau_k$  是完全正交等方组

且  $\mathcal{A} = \alpha_1 \tau_1 + \cdots + \alpha_k \tau_k$

$\forall \vec{w} \in \text{im } \tau_1, \exists \vec{v} \in W$  使得  $\vec{w} = \tau_1(\vec{v}_1)$

$\mathcal{A}(\vec{w}) = (\alpha_1 \tau_1 + \cdots + \alpha_k \tau_k)(\tau_1(\vec{v}))$

$= \alpha_1 \tau_1^2(\vec{v}) + \alpha_2 \tau_2 \tau_1(\vec{v}) + \cdots + \alpha_k \tau_k \tau_1(\vec{v}) = \alpha_1 \tau_1(\vec{v}) = \alpha_1 \vec{w}$

$\Rightarrow \vec{w}$  是以  $\alpha_1$  为特征根的特征向量

于是  $\alpha_1, \dots, \alpha_k$  是  $\mathcal{A}$  的不同的特征根,  $\text{im } \tau_1 \subset W^{\alpha_1}, \dots, \text{im } \tau_k \subset W^{\alpha_k}$

适当调整下标后  $\alpha_1 = \lambda_1, \dots, \alpha_k = \lambda_k$

$W = \underbrace{W^{\lambda_1}}_{\supset \text{im } \tau_1} \oplus \cdots \oplus \underbrace{W^{\lambda_k}}_{\supset \text{im } \tau_k} \oplus \cdots \oplus W^{\lambda_m}$

且  $W = \text{im } \tau_1 \oplus \cdots \oplus \text{im } \tau_k$

$\therefore k = m, \tau_1 = \sigma_1, \dots, \tau_k = \sigma_m$

要证:  $\forall i \in \{\sigma_1, \dots, \sigma_m\}, \exists f_i \in F[\mathcal{A}],$  使得  $\sigma_i = f_i(\mathcal{A})$

由 Lagrange 插值或中国剩余定理

$\exists f_i \in F[t],$  满足  $f_i(\lambda_1) = \cdots = f_i(\lambda_{i-1}) = 0$

$f_i(\lambda_{i+1}) = \cdots = f_i(\lambda_m) = 0, f_i(\lambda_i) = 1$

或  $f_i \equiv 0 \pmod{(t - \lambda_1)}, \dots, f_i \equiv 0 \pmod{(t - \lambda_{i-1})},$

$f_i \equiv 1 \pmod{(t - \lambda_i)}$

$$f_i \equiv 0 \pmod{(t - \lambda_{i+1})}, \dots, f_i \equiv 0 \pmod{(t - \lambda_m)}$$

$$\text{断言 } \sigma_i = f_i(\mathcal{A}), i = 1, \dots, m$$

$$\text{断言的证明 只需验证 } \sigma_1 = f_1(\mathcal{A})$$

$$f_1(t) = g_j(t)(t - \lambda_j), j = 2, \dots, m, \quad g_j \in F[t]$$

$$f_1(t) = g_1(t)(t - \lambda_1) + 1, \quad g_1 \in F[t]$$

$$\text{设 } \vec{x} \in W, \text{ 则 } \vec{x} = \vec{x}_1 + \dots + \vec{x}_m, \text{ 其中 } \vec{x}_i \in W^{\lambda_i} = \text{im } \sigma_i, i = 1, \dots, m$$

$$\sigma_1(\vec{x}) = \vec{x}_1$$

$$f_1(\mathcal{A})(\vec{x}) = f_1(\mathcal{A})(\vec{x}_1) + \dots + f_1(\mathcal{A})(\vec{x}_2) + \dots + f_1(\mathcal{A})(\vec{x}_m)$$

$$= (g_1(\mathcal{A})(\mathcal{A} - \lambda_1 \mathcal{E}) + \mathcal{E})(\vec{x}_1) + (g_2(\mathcal{A})(\mathcal{A} - \lambda_2 \mathcal{E}))(\vec{x}_2)$$

$$+ \dots + (g_m(\mathcal{A})(\mathcal{A} - \lambda_m \mathcal{E}))(\vec{x}_m)$$

$$\because \vec{x}_i \in W^{\lambda_i} \therefore \mathcal{A}(\vec{x}_i) = \lambda_i \vec{x}_i \Rightarrow (\mathcal{A} - \lambda_i \mathcal{E})(\vec{x}_i) = \vec{0}$$

$$\text{于是 } f_1(\mathcal{A})(\vec{x}) = \mathcal{E}(\vec{x}_1) = \vec{x}_1 = \sigma_1(\vec{x}) \quad \blacksquare$$

**【定理 6.2】实正定矩阵唯一正定平方根存在性**

$$\text{设 } A \in M_n(\mathbb{R}) \text{ 正定, 则 } \exists! \text{ 正定矩阵 } B \text{ 使得 } A = B^2, \text{ 且 } B \in \mathbb{R}[A]$$

证: 由定理 3.1, 推论 3.1

$$\exists P \in O_n(\mathbb{R}) \text{ 使得 } A = P^t \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n) P$$

$$\text{其中 } \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}^+$$

$$\text{令 } B = P^t \text{diag}(\sqrt{\alpha_1}, \dots, \sqrt{\alpha_n}) P, \text{ 则 } B \text{ 正定}$$

$$B^2 = P^t \text{diag}(\sqrt{\alpha_1}, \dots, \sqrt{\alpha_n}) P P^t \text{diag}(\sqrt{\alpha_1}, \dots, \sqrt{\alpha_n}) P$$

$$= P^t \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n) P = A, \text{ 存在性成立}$$

$$\text{设 } C \in M_n(\mathbb{R}) \text{ 正定使得 } A = C^2$$

$$\because C \text{ 可对角化 [定理 3.1]} \therefore \text{由谱分解定理, 把 } C \text{ 看作线性算子 } \mathcal{C}$$

$$\mathcal{C} = \beta_1 \tau_1 + \dots + \beta_m \tau_m$$

其中  $\beta_1, \dots, \beta_m$  是两两不同的实数,  $\tau_1, \dots, \tau_m$  是完全正交等方组

同样  $B$  对应的线性算子  $B$  也有谱分解

$$B = \sqrt{\alpha_1} \sigma_1 + \dots + \sqrt{\alpha_k} \sigma_k, \sigma_1, \dots, \sigma_k \text{ 是完全正交等方组}$$

$$\mathcal{A} = C^2 = (\beta_1 \tau_1 + \dots + \beta_m \tau_m) \circ (\beta_1 \tau_1 + \dots + \beta_m \tau_m)$$

$$= \beta_1^2 \tau_1^2 + \dots + \beta_m^2 \tau_m^2 = \beta_1^2 \tau_1 + \dots + \beta_m^2 \tau_m$$

$$\text{同样 } \mathcal{A} = B^2 = \alpha_1 \sigma_1 + \dots + \alpha_k \sigma_k$$

由谱分解定理的唯一性,  $k = m$

不妨设  $\alpha_1 = \beta_1^2, \dots, \alpha_k = \beta_k^2, \tau_k = \sigma_k$ , 则  $B = C$

$$\because \sigma_i \in \mathbb{R}[A], i = 1, \dots, m [\text{谱分解定理}] \Rightarrow B \in \mathbb{R}[A]$$

### 【定理 6.3】极化分解

设  $A \in GL_n(\mathbb{R})$ , 则  $\exists!$  正定矩阵  $S$  和正交矩阵  $T$ , 使得  $A = ST$

[ $S$  代表长度,  $T$  代表方向]

证: 由第一章定理 17.3,  $AA^t$  正定

由定理 6.2,  $\exists$  正定矩阵  $S$ , 使得  $AA^t = S^2$

令  $T = S^{-1}A$ , 则  $A = ST$ , 下面验证  $T$  是正交的

$$TT^t = (S^{-1}A)(S^{-1}A)^t = S^{-1}AA^t(S^{-1})^t = S^{-1}S^2S^{-1} = E$$

唯一性: 设  $S'$  正定,  $T'$  正交, 使得  $ST = S'T'$

$$\text{则 } T^t S^t = T'^t S'^t \Rightarrow STT^t S^t = S'T'T'^t S'^t$$

$$\Rightarrow SS^t = S'S'^t \Rightarrow S^2 = S'^2 \Rightarrow S = S' \quad [\text{定理 6.2 中唯一性}]$$

$$\Rightarrow T = T' \quad \blacksquare$$

## § 7 最小二乘法

### § 7.1 向量到子空间的距离

**【定义 7.1.1】** 向量到空间的距离

设  $\vec{v} \in V, W \subset V$  是子空间,  $\vec{v}$  到  $W$  的距离定义为  $\min_{\vec{w} \in W} |\vec{v} - \vec{w}|$

**【引理 7.1】** 正交投影唯一性

设  $W \subset V$  是子空间,  $\vec{v} \in V$ , 则  $\exists! \vec{x} \in W$  使得  $\langle \vec{v} - \vec{x} \rangle \perp W$

证:  $V = W \oplus W^\perp \Rightarrow \exists! \vec{x} \in W, \vec{y} \in W^\perp$  使得  $\vec{v} = \vec{x} + \vec{y}$

$\Rightarrow \vec{y} = \vec{v} - \vec{x} \in W^\perp \Rightarrow \langle \vec{v} - \vec{x} \rangle \perp W$

唯一性: 设  $\vec{z} \in W$  且  $\langle \vec{v} - \vec{z} \rangle \perp W$ , 则  $\vec{v} - \vec{z} \in W^\perp$

$$\vec{v} = \underbrace{\vec{z}}_{\in W} + \underbrace{(\vec{v} - \vec{z})}_{\in W^\perp} \Rightarrow \vec{z} = \vec{x}$$

注: 称  $\vec{x}$  为  $\vec{v}$  在  $W$  中的正交投影

**【例 7.1.1】** 正交投影的计算

设  $\vec{v} \in V, W = \langle \vec{w}_1, \dots, \vec{w}_d \rangle, \dim W = d$

设  $\vec{x} = x_1 \vec{w}_1 + \dots + x_d \vec{w}_d$  为  $\vec{v}$  在  $W$  中的正交投影

$$\langle \vec{v} - \vec{x} \rangle \perp W \Leftrightarrow (\vec{v} - \vec{x}) \cdot \vec{w}_i = 0, i = 1, \dots, d$$

$$\Leftrightarrow \vec{w}_i \cdot \vec{x} = \vec{w}_i \cdot \vec{v}, i = 1, \dots, d$$

$$\Leftrightarrow \vec{w}_i \cdot \left( \sum_{j=1}^d x_j \vec{w}_j \right) = \vec{w}_i \cdot \vec{v} \Leftrightarrow \sum_{j=1}^d x_j (\vec{w}_i \cdot \vec{w}_j) = \vec{w}_i \cdot \vec{v}$$



$$\Leftrightarrow G(\overrightarrow{w_1}, \dots, \overrightarrow{w_d}) \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_d \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \vec{v} \cdot \overrightarrow{w_1} \\ \vdots \\ \vec{v} \cdot \overrightarrow{w_d} \end{pmatrix}$$

$$G(\overrightarrow{w_1}, \dots, \overrightarrow{w_d}) \text{ 满秩, 则 } \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_d \end{pmatrix} = G(\overrightarrow{w_1}, \dots, \overrightarrow{w_d})^{-1} \begin{pmatrix} \vec{v} \cdot \overrightarrow{w_1} \\ \vdots \\ \vec{v} \cdot \overrightarrow{w_d} \end{pmatrix}$$

注: 若  $W = \langle \overrightarrow{w_1}, \dots, \overrightarrow{w_n} \rangle$ ,  $\overrightarrow{w_1}, \dots, \overrightarrow{w_n}$  线性相关

则此时  $G(\overrightarrow{w_1}, \dots, \overrightarrow{w_n})$  不满秩, 解不唯一

但只是因为从  $\overrightarrow{w_1}, \dots, \overrightarrow{w_n}$  中选取的  $W$  的基底不同,

所以  $\vec{x}$  的坐标不唯一. 真实的投影向量  $\vec{x}$  仍然是唯一的

### 【例 7.1.2】正交投影和距离计算实例

$$\text{设 } \vec{v} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}, \overrightarrow{w_1} = \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix}, \overrightarrow{w_2} = \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix}$$

计算  $\vec{v}$  在  $\langle \overrightarrow{w_1}, \overrightarrow{w_2} \rangle$  中的正交投影和距离

$$\text{解: } G(\overrightarrow{w_1}, \overrightarrow{w_2}) = \begin{pmatrix} \overrightarrow{w_1} \cdot \overrightarrow{w_1} & \overrightarrow{w_1} \cdot \overrightarrow{w_2} \\ \overrightarrow{w_2} \cdot \overrightarrow{w_1} & \overrightarrow{w_2} \cdot \overrightarrow{w_2} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix}$$

$$\vec{v} \cdot \overrightarrow{w_1} = 2, \vec{v} \cdot \overrightarrow{w_2} = 2$$

$$\begin{pmatrix} 2 & 1 \\ 1 & 2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} x_1 \\ x_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2 \\ 2 \end{pmatrix} \quad \begin{cases} x_1 = \frac{2}{3} \\ x_2 = \frac{2}{3} \end{cases}$$

$$\text{正交投影 } \vec{x} = x_1 \overrightarrow{w_1} + x_2 \overrightarrow{w_2} = \frac{2}{3} \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \\ 0 \end{pmatrix} + \frac{2}{3} \begin{pmatrix} 0 \\ 1 \\ 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 2/3 \\ 4/3 \\ 2/3 \end{pmatrix}$$

$$\vec{v} \text{ 到 } \langle \overrightarrow{w_1}, \overrightarrow{w_2} \rangle \text{ 的距离为 } |\vec{v} - \vec{x}| = \frac{1}{\sqrt{3}}$$

## § 7.2 最小二乘法

【问题】求最小二乘解

$$\text{设 } A = (a_{ij})_{m \times n}, \vec{b} = \begin{pmatrix} b_1 \\ \vdots \\ b_m \end{pmatrix}, a_{ij}, b_j \in \mathbb{R}, \vec{x} = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$$

求解线性方程  $A\vec{x} = \vec{b}$ 

$$\text{方程有解} \Leftrightarrow \exists \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R} \text{ 使得 } \alpha_1 \overrightarrow{A^{(1)}} + \dots + \alpha_n \overrightarrow{A^{(n)}} = \vec{b}$$

$$\Leftrightarrow \vec{b} \in \langle \overrightarrow{A^{(1)}}, \dots, \overrightarrow{A^{(n)}} \rangle = V_c(A)$$

$$\Leftrightarrow \vec{b} \text{ 到 } V_c(A) \text{ 的距离为零}$$

方程的“最小二乘解”：

$$\text{求 } \beta_1, \dots, \beta_n \in \mathbb{R} \text{ 使得 } \left| \beta_1 \overrightarrow{A^{(1)}} + \dots + \beta_n \overrightarrow{A^{(n)}} - \vec{b} \right| \text{ 最小}$$

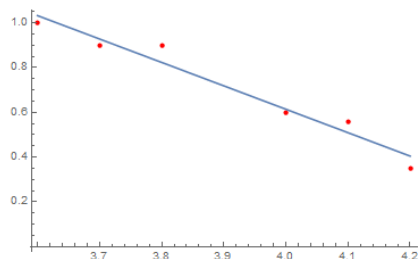
即  $\beta_1 \overrightarrow{A^{(1)}} + \dots + \beta_n \overrightarrow{A^{(n)}}$  是  $\vec{b}$  在  $V_c(A)$  上的正交投影

【例 7.2.1】最小二乘法应用

 $x$ ——成分  $y$ ——成品率

$x\%$	3.6	3.7	3.8	4.0	4.1	4.2
$y$	1.0	0.9	0.9	0.6	0.56	0.35

$$y = a(x\%) + b$$

[二次拟合使用:  $a(x\%)^2 + bx\% + c$ ]

$$\begin{cases} 3.6a + b = 1.0 \\ 3.7a + b = 0.9 \\ \vdots \\ 4.2a + b = 0.35 \end{cases} \quad \text{求最小二乘解, 得 } a = -1.05, b = 4.81$$

$$y = -1.05(x\%) + 4.81$$

## § 8 Hermite 空间简介

### 【对比 8.1】 正定和不可约多项式

设 $V$ 是 $n$ 维实空间, $W$ 是 $n$ 维复空间

基域上的不同:

$$\forall x \in \mathbb{R} \setminus \{0\}, x^2 > 0, \quad \mathbb{R}[x] \setminus \mathbb{R} \text{ 中不可约多项式次数为 } 1 \text{ 或 } 2$$

$$\forall z \in \mathbb{C} \setminus \{0\}, z\bar{z} > 0, \quad \mathbb{C}[x] \setminus \mathbb{C} \text{ 中不可约多项式次数为 } 1$$

### 【定义 8.1.1】 半双线性型

$f: W \times W \rightarrow \mathbb{C}$  称为半双线性型, 如果

$$(i) \forall \vec{x}, \vec{y}, \vec{z} \in W, \alpha, \beta \in \mathbb{C}$$

$$f(\alpha \vec{x} + \beta \vec{y}, \vec{z}) = \alpha f(\vec{x}, \vec{z}) + \beta f(\vec{y}, \vec{z})$$

$$f(\vec{x}, \alpha \vec{y} + \beta \vec{z}) = \bar{\alpha} f(\vec{x}, \vec{y}) + \bar{\beta} f(\vec{x}, \vec{z})$$

### 【定义 8.1.2】 Hermite 型

设 $f$ 是 $W$ 上的半双线性型, 如果 $\forall \vec{x}, \vec{y} \in W, f(\vec{x}, \vec{y}) = \overline{f(\vec{y}, \vec{x})}$

则称 $f$ 是Hermite型

注:  $f$ 是Hermite型  $\Rightarrow f(\vec{x}, \vec{x}) = \overline{f(\vec{x}, \vec{x})} \Rightarrow f(\vec{x}, \vec{x}) \in \mathbb{R}$

如果 $\forall \vec{x} \in W \setminus \{\vec{0}\}, f(\vec{x}, \vec{x}) > 0$ , 则称 $f$ 是正定的

### 【例 8.1.1】 半双线性型的矩阵及正定性

设 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ 是 $W$ 的一组基

$$\vec{x} = x_1 \vec{e}_1 + \dots + x_n \vec{e}_n, \quad \vec{y} = y_1 \vec{e}_1 + \dots + y_n \vec{e}_n$$

$$f(\vec{x}, \vec{y}) = (x_1 \cdots x_n) A \begin{pmatrix} \overline{y_1} \\ \vdots \\ \overline{y_n} \end{pmatrix}, \text{ 其中 } A = (f(\vec{e}_i, \vec{e}_j))_{m \times n}$$

若  $f$  是 *Hermite* 的, 则  $\bar{A}^t = A$

此时称  $A$  是 *Hermite* 矩阵

$f$  是正定的, 则  $f$  对应的矩阵称为正定的

### 【对比 8.2】内积空间

$$V \quad (V, f) \quad f \text{ 对称双线性型} \quad f(\vec{x}, \vec{x}) \text{ 正定} \quad \vec{x} \cdot \vec{y} := f(\vec{x}, \vec{y})$$

$$W \quad (W, f) \quad f \text{ Hermite} \quad f(\vec{x}, \vec{x}) \text{ 正定} \quad (\vec{x} | \vec{y}) := f(\vec{x}, \vec{y})$$

$W$  称为 *Hermite* 空间

### 【对比 8.3】范数和正交性

$$V \quad |\vec{x}| = \sqrt{\vec{x} \cdot \vec{x}} \quad \vec{x} \perp \vec{y} \Leftrightarrow \vec{x} \cdot \vec{y} = 0 \quad G.S. \text{ 正交化}$$

$$W \quad |\vec{x}| = \sqrt{(\vec{x} | \vec{x})} \quad \vec{x} \perp \vec{y} \Leftrightarrow (\vec{x} | \vec{y}) = 0 \quad G.S. \text{ 正交化}$$

### 【对比 8.4】单位正交基和正交相似

$$V: A \in GL_n(\mathbb{R}), (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A, \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n \text{ 是单位正交基}$$

$$\text{则 } \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n \text{ 是单位正交基} \Leftrightarrow A \text{ 是正交矩阵}$$

$$W: A \in GL_n(\mathbb{C}), (\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)A, \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n \text{ 是单位正交基}$$

$$\text{则 } \vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n \text{ 是单位正交基} \Leftrightarrow \bar{A}^t A = E \quad \text{称 } A \text{ 为酉矩阵}$$

$$\text{正交相似: } A \sim_o B, \quad \text{酉相似: } A \sim_u B$$

**【对比 8.5】正规算子与正规矩阵**

欧氏空间:

a1)  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(V), \mathcal{A}^* \in \mathcal{L}(V)$  为  $\mathcal{A}$  的伴随算子

a2) 如果  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, \vec{x} \cdot \mathcal{A}(\vec{y}) = \mathcal{A}^*(\vec{x}) \cdot \vec{y}$

a3) 若  $\mathcal{A}^* \circ \mathcal{A} = \mathcal{A} \circ \mathcal{A}^*$ , 则称  $\mathcal{A}$  正规

a4)  $A \in M_n(\mathbb{R})$  是正规  $\Leftrightarrow A^t A = A A^t$

a5) (斜) 对称:  $(-1)A^t = A$ , 正交:  $A^t A = E$

*Hermite*:

b1)  $\mathcal{A} \in \mathcal{L}(W), \mathcal{A}^* \in \mathcal{L}(W)$  为  $\mathcal{A}$  的伴随算子

b2) 如果  $\forall \vec{x}, \vec{y} \in V, \vec{x} \cdot \mathcal{A}(\vec{y}) = \mathcal{A}^*(\vec{x}) \cdot \vec{y}$

b3) 若  $\mathcal{A}^* \circ \mathcal{A} = \mathcal{A} \circ \mathcal{A}^*$ , 则称  $\mathcal{A}$  正规

b4)  $A \in M_n(\mathbb{C})$  正规  $\Leftrightarrow \bar{A}^t A = A \bar{A}^t$

b5) (斜) *Hermite*:  $(-1)\bar{A}^t = A$ , 酉矩阵:  $\bar{A}^t A = E$

**【对比 8.6】标准型**

$V$ :

a1)  $U \subset V$  子空间, 则  $V = U \oplus U^\perp$

a2) 若  $\mathcal{A}$  正规,  $U$  是  $\mathcal{A}$  - 不变的, 则  $U^\perp$  也  $\mathcal{A}$  - 不变

a3)  $\mathcal{A}$  有一维或二维不变子空间  $\Rightarrow V = U_1 \oplus \cdots \oplus U_l$

a4)  $U_i$  是一维或二维  $\mathcal{A}$  - 子空间

a5)  $A$  正规:  $A \sim_o \text{diag}(N_2(\alpha_1, \beta_1), \dots, N_2(\alpha_s, \beta_s), \lambda_{2s+1}, \dots, \lambda_n)$

a6)  $A \in M_n(\mathbb{R})$  对称,  $A \sim_o \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$

a7)  $A$  斜对称:  $A \sim_o \text{diag}\left(\begin{pmatrix} 0 & -\beta_1 \\ \beta_1 & 0 \end{pmatrix}, \dots, \begin{pmatrix} 0 & -\beta_s \\ \beta_s & 0 \end{pmatrix}, 0, \dots, 0\right), \beta_i \in \mathbb{R} \setminus \{0\}$

a8)  $A$  正交:  $A \sim_o \text{diag}(N_2(\cos \theta_1, \sin \theta_1), \dots, N_2(\cos \theta_s, \sin \theta_s), \pm 1, \dots, \pm 1)$

$W$ :

b1)  $U \subset W$  子空间, 则  $V = U \oplus U^\perp$

b2) 若  $\mathcal{A}$  正规,  $U$  是  $\mathcal{A}$  - 不变的, 则  $U^\perp$  也  $\mathcal{A}$  - 不变

b3)  $\mathcal{A}$  有一维不变子空间  $\Rightarrow W = U_1 \oplus \cdots \oplus U_n$

b4)  $U_i$  是一维  $\mathcal{A}$  - 子空间  $[\mathcal{A} \text{ 正规}]$

b5)  $\mathcal{A}$  正规:  $A \sim_u \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$

b6)  $A \in M_n(\mathbb{C})$ , Hermite,  $A \sim_u \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n), \alpha_1, \dots, \alpha_n \in \mathbb{R}$

b7)  $A$  斜Hermite:  $A \sim_u \text{diag}(\alpha_1 \sqrt{-1}, \dots, \alpha_n \sqrt{-1}), \alpha_i \in \mathbb{R}$

b8)  $A$  酉矩阵:  $A \sim_u \text{diag}(e^{\theta_1 \sqrt{-1}}, \dots, e^{\theta_n \sqrt{-1}}) \quad e^{\theta \sqrt{-1}} = \cos \theta + \sqrt{-1} \sin \theta$

**【对比 8.7】三个定理**

同时化对角线, 平方根定理, 极化定理对  $M_n(\mathbb{C})$  中的方阵均成立

此时正交矩阵变为酉矩阵, 对称矩阵变为Hermite矩阵

## 总结

- 消元与降维 *Gauss*消去, 归纳法
- 利用等价关系分类, 在等价类中找标准型
- $\sim_e, \sim_c, \sim_s \sim_o, \sim_u$
- *Divide – Conquer – Combine*
- *Divide*: 多项式因式分解, *Bezout*关系, 直和分解
- *Conquer*: *Jordan*块, 二维正规块
- *Combine*: lcm, 乘法, 中国剩余定理, 插值, *Jordan*标准型

## 习题课选集

## 【2-1】循环行列式的计算

$$\text{证明} \begin{vmatrix} x_0 & x_1 & x_2 & \cdots & x_{n-1} \\ x_{n-1} & x_0 & x_1 & \cdots & x_{n-2} \\ x_{n-2} & x_{n-1} & x_0 & \cdots & x_{n-3} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1 & x_2 & x_3 & \cdots & x_0 \end{vmatrix} = \prod_{k=0}^{n-1} \sum_{i=0}^{n-1} x_i \xi^{ik}$$

其中 $\xi$ 是1的一个 $n$ 次本原根

证: 令 $f(t) = x_0 + x_1 t + \cdots + x_{n-1} t^{n-1}$ ,  $\varepsilon_k = \xi^k$

则等号右端为 $\prod_{k=0}^{n-1} f(\varepsilon_k)$

令 $P = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \varepsilon_0 & \varepsilon_1 & \cdots & \varepsilon_{n-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \varepsilon_0^{n-1} & \varepsilon_1^{n-1} & \cdots & \varepsilon_{n-1}^{n-1} \end{pmatrix}$ ,  $A$ 为所求行列式对应的矩阵

则易验证 $AP = \begin{pmatrix} f(\varepsilon_0) & f(\varepsilon_1) & \cdots & f(\varepsilon_{n-1}) \\ \varepsilon_0 f(\varepsilon_0) & \varepsilon_1 f(\varepsilon_1) & \cdots & \varepsilon_{n-1} f(\varepsilon_{n-1}) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \varepsilon_0^{n-1} f(\varepsilon_0) & \varepsilon_1^{n-1} f(\varepsilon_1) & \cdots & \varepsilon_{n-1}^{n-1} f(\varepsilon_{n-1}) \end{pmatrix}$

于是 $\det A \det P = \det AP = \left( \prod_{k=0}^{n-1} f(\varepsilon_k) \right) \det P$

由于 $\xi$ 为本原单位根, 则 $\varepsilon_k$ 两两不同,

因此作为范德蒙行列式 $\det P \neq 0$

则 $\det A = \prod_{k=0}^{n-1} f(\varepsilon_k)$  ■



## 【2-2】范德蒙行列式与对称多项式

考虑范德蒙行列式  $\Delta(x, x_1, \dots, x_n) = \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ x & x_1 & \cdots & x_n \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x^n & x_1^n & \cdots & x_n^n \end{vmatrix}$

将  $x$  视为变量,  $x_1, \dots, x_n$  为两两不同的常亮,

得到函数  $g(x) = \Delta(x, x_1, \dots, x_n)$

将第一列展开, 可知  $g(x)$  是一个  $n$  次多项式

且  $x^n$  的系数为  $a_n = \Delta(x_1, \dots, x_n)$

所以  $\frac{g(x)}{a_n}$  在  $x^d$  处的系数就是  $g(x)$  的根的

第  $n-d$  个初等对称多项式(差一个符号)

即设  $\frac{g(x)}{a_n} = x^n + a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_1x + a_0 = (x - c_1) \cdots (x - c_n)$

则  $a_d = (-1)^d s_{n-d}(c_1, \dots, c_n)$

然而, 需要注意到  $g(x_i) = 0, x_i = 1, \dots, n$ , 可令  $c_i = x_i$

另一方面, 对第一列展开, 直接得到  $x^d$  的系数为

$$(-1)^d \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^{d-1} & x_2^{d-1} & \cdots & x_n^{d-1} \\ x_1^{d+1} & x_2^{d+1} & \cdots & x_n^{d+1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^n & x_2^n & \cdots & x_n^n \end{vmatrix}$$

$$\text{对比可知} \begin{vmatrix} 1 & 1 & \cdots & 1 \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^{d-1} & x_2^{d-1} & \cdots & x_n^{d-1} \\ x_1^{d+1} & x_2^{d+1} & \cdots & x_n^{d+1} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ x_1^n & x_2^n & \cdots & x_n^n \end{vmatrix} = a_n s_{n-d}(x_1, \dots, x_n)$$

$= \Delta(x_1, \dots, x_n) s_{n-d}(x_1, \dots, x_n)$

**【3-1】限制条件的多项式空间**

由所有的一个变元 $x$ 的次数 $\leq n$ 的满足条件 $f(1) = 0$ 的

多项式组成的空间的维数是多少? 并找出这个空间的一个基底

解: 令 $V = \{f \in F[x] \mid \deg f \leq n, f(1) = 0\}$

对 $f \in V$ , 设 $f(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n$

则 $f(1) = a_0 + a_1 + \cdots + a_n = 0$

据此可猜测 $S = \{x^{i+1} - x^i \mid i = 0, \dots, n-1\}$ 为 $V$ 的基

一方面, 设 $\sum_{i=0}^{n-1} b_i(x^{i+1} - x^i) = 0$  对 $\forall x$ 成立

$$\text{则 } b_{n-1}x^n + \sum_{i=1}^{n-1} (b_{i-1} - b_i)x^i - b_0 = 0$$

则由零多项式的定义,  $b_{n-1} = b_{n-2} - b_{n-1} = \cdots = b_0 - b_1 = -b_0 = 0$

$\Rightarrow b_{n-1} = b_{n-2} = \cdots = b_1 = b_0 = 0$

即 $S$ 线性无关

另一方面, 对 $f(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_nx^n, a_0 + \cdots + a_n = 0$

则对 $b_{n-1}, \dots, b_1, b_0 \in F$

$$\sum_{i=0}^{n-1} b_i(x^{i+1} - x^i) = b_{n-1}x^n + \sum_{i=1}^{n-1} (b_{i-1} - b_i)x^i - b_0$$

与 $f(x)$ 比较系数可解出恰当的 $b_0, \dots, b_{n-1}$ , 于是 $V = \langle S \rangle$

从而 $S$ 为 $V$ 的基底, 且 $\dim V = n$

注: 也可以用基底 $\{(x-1), \dots, (x-1)^n\}$

**【3-2】有理多项式复根生成的空间维数**

设 $\theta$ 是 $\mathbb{Q}$ 上不可约多项式 $f \in \mathbb{Q}[t]$ 的一个复根

求空间 $\mathbb{Q}[\theta] = \langle 1, \theta, \dots, \theta^k, \dots \rangle_{\mathbb{Q}}$ 在 $\mathbb{Q}$ 上的维数

解: 设 $\deg f = d$ , 则 $\dim_{\mathbb{Q}} \mathbb{Q}[\theta] = d$

且有一组基底 $S = \{1, \theta, \dots, \theta^{d-1}\}$

设 $a_0 + a_1\theta + \dots + a_{d-1}\theta^{d-1} = 0$

如果存在不全为零的 $a_i$ 使上式成立,

则令 $g(x) = a_0 + a_1x + \dots + a_{d-1}x^{d-1}$

则 $g(\theta) = 0$ ,  $\theta$ 为 $g$ 的根, 即为 $g$ 与 $f$ 在 $\mathbb{C}$ 中的公共根

于是 $\deg \gcd(g, f) \geq 1$

又 $\deg \gcd(g, f) \leq \deg g \leq d - 1$

则 $f$ 有非平凡因子, 这与 $f$ 不可约矛盾

于是 $a_0 = \dots = a_{d-1} = 0$ , 即 $S$ 线性无关

另一方面,  $\forall x \in \mathbb{Q}[\theta], \exists h \in \mathbb{Q}[x]$ , 使得 $x = h(\theta)$

$h$ 对 $f$ 作带余除法, 即 $h(x) = q(x)f(x) + r(x)$ ,  $\deg r \leq d - 1$

则 $h(\theta) = q(\theta)f(\theta) + r(\theta) = r(\theta)$ , 即 $x = r(\theta) \in \langle S \rangle$

综上,  $S$ 为 $\mathbb{Q}[\theta]$ 的基底, 且 $\dim_{\mathbb{Q}} \mathbb{Q}[\theta] = d$

**【3-3】由一些点值推断函数线性无关**

在 $\text{Func}(\mathbb{R}, \mathbb{R})$ 中, 向量 $f_1, \dots, f_n$ 线性无关  $\Leftrightarrow \exists a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$

使得 $\det(f_i(a_j)) \neq 0$

证:  $\Leftarrow \exists a_1, \dots, a_n \in \mathbb{R}$ , 使得 $\det(f_i(a_j)) \neq 0$

假设  $f_1, \dots, f_n$  线性相关, 则存在  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  不全为零

使得  $\lambda_1 f_1 + \dots + \lambda_n f_n = 0$

于是对这个等式在  $a_1, \dots, a_n$  赋值

$$\text{则有} \begin{pmatrix} f_1(a_1) & f_2(a_1) & \cdots & f_n(a_1) \\ f_1(a_2) & f_2(a_2) & \cdots & f_n(a_2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ f_1(a_n) & f_2(a_n) & \cdots & f_n(a_n) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \lambda_1 \\ \lambda_2 \\ \vdots \\ \lambda_n \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}$$

即此线性方程组有非零解  $(\lambda_1, \dots, \lambda_n)^t$

这与  $\det(f_i(a_j)) \neq 0$  矛盾 故  $f_1, \dots, f_n$  线性无关

$\Rightarrow$  若  $f_1, \dots, f_n$  线性无关, 欲证  $\exists a_1, \dots, a_n$  使得  $\det(f_i(a_j)) \neq 0$

对  $n$  归纳, 若  $n = 1, f_1(x)$  线性无关  $\Rightarrow f_1(x)$  不是零函数

则  $\exists a_1 \in \mathbb{R}$ , 使得  $f_1(a_1) \neq 0$

对  $f_1, \dots, f_k$  线性无关, 且找到了  $a_1, \dots, a_k$  使得  $\det(f_i(a_j)) \neq 0$

对线性无关的  $f_1, \dots, f_{k+1}$ , 对其中的  $f_1, \dots, f_k$  用归纳假设

取  $a_1, \dots, a_k$  使得  $\det(f_i(a_j)) \neq 0, 1 \leq i, j \leq k$

$$\text{考虑 } F(x) = \begin{vmatrix} f_1(a_1) & f_2(a_1) & \cdots & f_k(a_1) & f_{k+1}(a_1) \\ f_1(a_2) & f_2(a_2) & \cdots & f_k(a_2) & f_{k+1}(a_2) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ f_1(a_k) & f_2(a_k) & \cdots & f_k(a_k) & f_{k+1}(a_k) \\ f_1(x) & f_2(x) & \cdots & f_k(x) & f_{k+1}(x) \end{vmatrix}$$

对最后一行展开, 由  $F(x) = c_1 f_1(x) + \dots + c_{k+1} f_{k+1}(x)$

则  $c_{k+1} = \det(f_i(a_j)) \neq 0$

于是由  $f_1, \dots, f_{k+1}$  线性无关可知  $F(x)$  不恒为零

则  $\exists a_{k+1} \in \mathbb{R}$  使得  $F(a_{k+1}) \neq 0$

**【4-1】求子空间和与交的基**

$$\text{设 } \vec{u}_1 = (1, 2, 1)^t, \vec{u}_2 = (1, 1, -1)^t, \vec{u}_3 = (1, 3, 3)^t$$

$$\vec{v}_1 = (1, 2, 2)^t, \vec{v}_2 = (2, 3, -1)^t, \vec{v}_3 = (1, 1, -3)^t$$

$U = \langle \vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3 \rangle, V = \langle \vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3 \rangle$ , 求  $U + V$  和  $U \cap V$  的基

解: 进行列变换

$$(\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{u}_3) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & 3 \\ 1 & -1 & 3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 1 \\ 1 & -2 & 2 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ 1 & -2 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\therefore \dim U = 2, \text{ 可取 } U = \langle \vec{u}_1, \vec{u}_2 \rangle$$

$$(\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3) = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 3 & 1 \\ 2 & -1 & -3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & -1 \\ 2 & -5 & -5 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ 2 & -5 & 0 \end{pmatrix}$$

$$\therefore \dim V = 2, \text{ 可取 } V = \langle \vec{v}_1, \vec{v}_2 \rangle$$

$$\text{考虑 } (\vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{v}_3) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ 2 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & -3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & -1 \\ 1 & -2 & -4 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & -1 & 0 \\ 1 & -2 & -2 \end{pmatrix} \quad \therefore \dim(U + V) \geq 3$$

$$\because U + V \subset \mathbb{R}^3 \quad \therefore \dim(U + V) \leq 3$$

$$\therefore \dim(U + V) = 3, \vec{u}_1, \vec{u}_2, \vec{v}_3 \text{ 是 } U + V \text{ 的一组基}$$

$$\text{由维数公式可得 } \dim(U \cap V) = \dim U + \dim V - \dim(U + V) = 1$$

$$\text{令 } \vec{x} \in U \cap V, \text{ 则可设 } \vec{x} = \alpha_1 \vec{u}_1 + \alpha_2 \vec{u}_2 = \beta_1 \vec{v}_1 + \beta_2 \vec{v}_2$$

$$\text{则有 } \begin{cases} \alpha_1 + \alpha_2 - \beta_1 - 2\beta_2 = 0 \\ 2\alpha_1 + \alpha_2 - 2\beta_1 - 3\beta_2 = 0 \\ \alpha_1 - \alpha_2 - 2\beta_1 + \beta_2 = 0 \end{cases}$$

$$\text{即 } \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 & -2 \\ 2 & 1 & -2 & -3 \\ 1 & -1 & -2 & 1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \beta_1 \\ \beta_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 0 \\ 0 \\ 0 \end{pmatrix}$$

进行行变换

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 & -2 \\ 2 & 1 & -2 & -3 \\ 1 & -1 & -2 & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & -2 & -1 & 3 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 1 & -1 & -2 \\ 0 & -1 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & -1 & 1 \end{pmatrix}$$

则可解得  $(\alpha_1, \alpha_2, \beta_1, \beta_2) = k(2, 1, 1, 1)$

则有  $2\vec{u}_1 + \vec{u}_2 = \vec{v}_1 + \vec{v}_2 \in U \cap V$ , 显然  $2\vec{u}_1 + \vec{u}_2 \neq 0$

则  $2\vec{u}_1 + \vec{u}_2$  为  $U \cap V$  的基

#### 【4-2】商空间与线性映射

(1) 对线性空间  $V, W \subseteq V$  是子空间

$$V/W = \{\vec{v} + W \mid \vec{v} \in V\}$$

$\vec{v} + W$  是一个记号, 表示集合  $\vec{v} + W = \{\vec{v} + \vec{w} \mid \vec{w} \in W\}$ , 称为一个陪集

故商空间是一个集合的集合,  $V/W \subseteq V$  的写法是错误的

$V/W$  可由等价关系给出: 在  $V$  上定义  $\vec{v}_1 \sim \vec{v}_2 \Leftrightarrow \vec{v}_1 - \vec{v}_2 \in W$

则可验证  $\sim$  为等价关系, 从而  $V/W = V/\sim$ , 而每个陪集是一个等价类

如  $\vec{v} \in \mathbb{R}^2, \vec{v} \neq \vec{0}, W = \langle \vec{v} \rangle$  是一条线

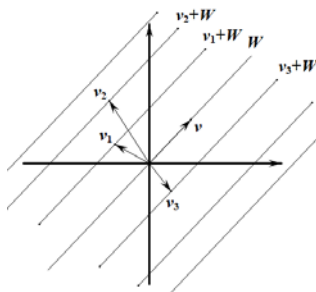
而商空间是  $W$  的所有平行线的集合

值得注意的是, 可以对陪集定义运算

$$(\vec{v}_1 + W) + (\vec{v}_2 + W) := (\vec{v}_1 + \vec{v}_2) + W$$

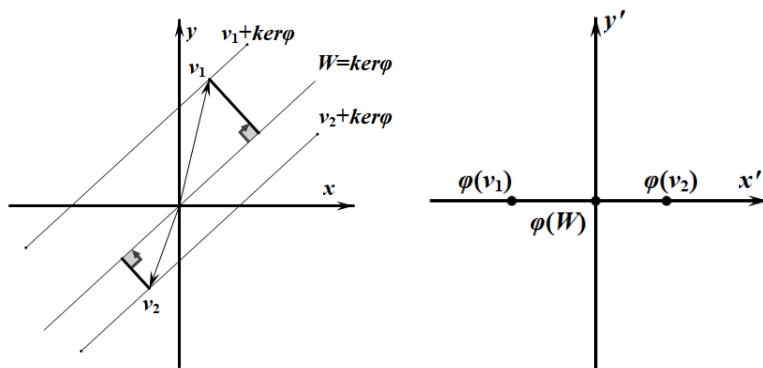
$$k(\vec{v}_1 + W) = k\vec{v}_1 + W$$

几何上来看, 就是不同的线也可以做线性运算



(2) 如何从几何上理解  $\varphi \in \text{Hom}(V, W), V/\ker \varphi \cong \text{im } \varphi$

例:  $\varphi: \mathbb{R}^2 := V_1 \rightarrow \mathbb{R}^2 := V_2, (x, y) \mapsto \left(\frac{x-y}{\sqrt{2}}, 0\right) = (x', y')$



观察可知  $\varphi$  将  $\mathbb{R}^2$  中的任何点到  $\ker \varphi$  的有向距离定义为  $x'$

令  $y'$  总为零的线性映射, 于是  $\text{im } \varphi = x'$  轴

对陪集  $\vec{v} + \ker \varphi$  即一条  $\ker \varphi$  的平行线

它上面任何一点到  $\ker \varphi$  的距离都为一个固定值

这距离不变性从代数上解释, 即有分解

$$\begin{array}{ccc} V_1 & \xrightarrow{\varphi} & \text{im } \varphi \subseteq V_2 \\ \searrow & & \nearrow \\ \pi & V_1/\ker \varphi & \bar{\varphi} \end{array}$$

且对每个实数  $d$ , 存在唯一的一条  $\ker \varphi$  的平行线  $\vec{v} + \ker \varphi$

使得  $\varphi(\vec{v}) = (d, 0)$

存在性即  $V_1/\ker \varphi \rightarrow \text{im } \varphi$  是满射

唯一性即  $V_1/\ker \varphi \rightarrow \text{im } \varphi$  是单射

所以在此例中  $V_1/\ker \varphi \cong \text{im } \varphi$

即是  $\ker \varphi$  的平行线与实数有一个一一对应的关系

**【5-1】正合序列**

假设存在一系列有限维线性空间与映射

$$0 \xrightarrow{\varphi_0} V_1 \xrightarrow{\varphi_1} V_2 \xrightarrow{\varphi_2} \cdots \xrightarrow{\varphi_{n-1}} V_n \xrightarrow{\varphi_n} 0$$

其中  $\varphi_0 = \varphi_n = 0$ , 同时满足  $\ker \varphi_i = \operatorname{im} \varphi_{i-1}, i = 1, \dots, n$

求证  $\sum_{i=1}^n (-1)^i \dim V_i = 0$

证: 对每个  $V_i$  用维数公式, 得

$$\dim V_i = \dim \ker \varphi_i + \dim \operatorname{im} \varphi_i = \dim \ker \varphi_i + \dim \ker \varphi_{i+1}$$

$$\text{则 } -\dim V_1 = -\dim \ker \varphi_1 - \dim \ker \varphi_2$$

$$\dim V_2 = \dim \ker \varphi_2 + \dim \ker \varphi_3$$

...

$$(-1)^{n-1} \dim V_{n-1} = (-1)^{n-1} \dim \ker \varphi_{n-1} + (-1)^{n-1} \dim \ker \varphi_n$$

$$(-1)^n \dim V_n = (-1)^n \dim \ker \varphi_n$$

相加消去即得  $\sum_{i=1}^n (-1)^i \dim V_i = -\dim \ker \varphi_1$

然而  $\because \varphi_0$  是零映射,  $\therefore \ker \varphi_1 = \operatorname{im} \varphi_0 = \{\vec{0}\}$

则  $\sum_{i=1}^n (-1)^i \dim V_i = 0$

注: 这样的线性空间的线性映射的序列被称为正合序列

在拓扑学, 代数几何, 理论物理中常见

如著名的欧拉公式  $V - E + F = 2$  可利用图论结合此法证明



**【6-1】求对偶基**

$\vec{v}_1 = (1, 0, -1)^t, \vec{v}_2 = (1, 1, 1)^t, \vec{v}_3 = (0, 1, 1)^t$  构成  $\mathbb{R}^3$  的一组基

求其对偶基

解: 设  $A = (\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3) = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & 1 \\ -1 & 1 & 1 \end{pmatrix}$

由讲义第一章命题 9.1,  $\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3$  的对偶基满足

$$(v_1^*, v_2^*, v_3^*) = (X_1, X_2, X_3)(A^t)^{-1}$$

于是只需计算  $(A^t)^{-1} = \begin{pmatrix} 0 & 1 & -1 \\ 1 & -1 & 2 \\ -1 & 1 & -1 \end{pmatrix}$ , 过程略

$$\text{从而 } v_1^* = X_2 - X_3, v_2^* = X_1 - X_2 + X_3, v_3^* = -X_1 + 2X_2 - X_3$$

**【6-2】线性函数可表为迹函数**

证明  $V$  上的每一个线性函数  $f$  必形如  $f(X) = \text{tr} AX$

其中矩阵  $A = A_f$  是唯一确定的

证: 设  $e_{ij}$  为第  $i$  行第  $j$  列为 1, 其余位置为 0 的矩阵

则知  $\text{tr}(e_{ji}X) = x_{ij}$ , 那么  $X = \sum_{1 \leq i, j \leq n} x_{ij} e_{ij}$

特别地,  $\text{tr}(e_{ji}e_{st}) = \delta_{is}\delta_{jt}$  当且仅当  $i = s$  且  $j = t$  时为 1

于是  $f_{ij}(X) = \text{tr}(e_{ji}X)$  为  $e_{ij}$  的对偶基

于是  $\forall f \in M_n(F)^*, f = \sum a_{ij} f_{ij}$   $a_{ij}$  只与  $f$  有关

令  $A = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} e_{ij}$ , 则  $A$  由  $f$  唯一确定

$$\text{且 } f(x) = \sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} \text{tr}(e_{ji}X) = \text{tr}\left(\left(\sum_{1 \leq i, j \leq n} a_{ij} e_{ij}\right)X\right) = \text{tr} AX \quad \blacksquare$$

**【6-3】核相等则对偶向量线性相关**

设 $V$ 是线性空间, $f, g \in V^*$ , 且  $\ker f = \ker g$

证明: 必有纯量 $\lambda$ 使得 $g = \lambda f$

法 1: 若  $\ker f = \ker g = V$ , 则  $f = g = 0$

不妨取 $\lambda = 1$ , 则  $f = \lambda g$

若  $\ker f = \ker g = W \subsetneq V$ , 则  $V/W \simeq \operatorname{im} f \simeq \operatorname{im} g \subseteq F$

且  $\dim V/W \neq 0$ , 则  $\dim V/W = \dim F = 1$

由映射分解, 存在  $\pi: V \rightarrow V/W$ ,  $\bar{f}, \bar{g}: V/W \rightarrow F$

使得  $f = \bar{f} \circ \pi, g = \bar{g} \circ \pi$

且  $f, g$  非零  $\Rightarrow \bar{f}, \bar{g}$  非零

$\therefore \dim V/W = 1 \therefore \dim \operatorname{Hom}(V/W, F) = 1$

于是  $f, g$  一定线性相关 ■

法 2: 令  $U_1 = \langle f \rangle, U_2 = \langle g \rangle$  是  $V^*$  的子空间

则由定义,  $U_1^\circ = \{\vec{x} \in V | f(\vec{x}) = 0\} = \ker f$

同理,  $U_2^\circ = \ker g$  于是  $U_1^\circ = U_2^\circ$

然而由讲义定理 9.5(ii),  $\langle f \rangle = U_1 = (U_1^\circ)^\circ, \langle g \rangle = U_2 = (U_2^\circ)^\circ$

于是  $\langle f \rangle = \langle g \rangle$ , 即  $\exists \lambda, f = \lambda g$  ■

注: 定理 9.5 要求  $V$  有限维的情况; 而法 1 对无限维也适用

**【6-4】** 存在基使得对偶函数能取一坐标

设 $V$ 是 $n$ 维线性空间,  $f \in V^* \setminus \{0\}$

则存在 $V$ 的一组基 $\{\vec{e}_i\}$ 使得 $f(x_1\vec{e}_1 + \cdots + x_n\vec{e}_n) = x_1$

证: 法 1: 用自然同构 $V \simeq V^{**}$

由于 $f$ 不是零函数, 所以由基扩充

可将 $f$ 扩充为 $V^*$ 的一组基 $f_1, \dots, f_n$ , 其中 $f = f_1$

现在取 $f_1, \dots, f_n$ 的一组对偶基 $f_1^*, \dots, f_n^* \in V^{**}$ ,  $f_i^*(f_j) = \delta_{ij}$

然而, 由自然同构 $V \simeq V^{**}$

则存在 $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$ 为 $V$ 的一组基, 使得 $f_i^* = \mathcal{E}_{e_i}$

于是 $f_i^*(f_1) = f_1(e_i) = \delta_{1i}$

$$\text{那么 } f(x_1\vec{e}_1 + \cdots + x_n\vec{e}_n) = \sum_{i=1}^n x_i \delta_{1i} = x_1 \quad \blacksquare$$

法 2:  $f \in V^* \setminus \{0\}$ , 则  $\text{im } f = F$

于是  $\dim \ker f = n - 1$

取 $\vec{e}_2, \vec{e}_3, \dots, \vec{e}_n$ 为  $\ker f$  的一组基, 并扩充一个向量 $\vec{e}_1'$

使得 $\vec{e}_1', \vec{e}_2, \dots, \vec{e}_n$ 为 $V$ 的一组基

$$\because \vec{e}_1' \notin \ker f \text{ 则 } f(\vec{e}_1') \neq 0 \text{ 令 } \vec{e}_1 = \frac{1}{f(\vec{e}_1')} \vec{e}_1'$$

则 $f(\vec{e}_1) = 1$

$$\text{于是 } f(x_1\vec{e}_1 + \cdots + x_n\vec{e}_n) = x_1 f(\vec{e}_1) + \sum_{i=2}^n x_i f(\vec{e}_i) = x_1 \quad \blacksquare$$

### 【6-5】合同规范型的行列变换算法

已经证明了若 $A$ 对称,则一定存在可逆方阵

使得 $C^tAC = D = \text{diag}(d_1, \dots, d_r, 0, \dots, 0), d_1, \dots, d_r \in F$

考虑分块矩阵

$$\begin{pmatrix} C & O \\ O & E \end{pmatrix}^t \begin{pmatrix} A & E \\ E & O \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C & O \\ O & E \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} C^t & O \\ O & E \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A & E \\ E & O \end{pmatrix} \begin{pmatrix} C & O \\ O & E \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} C^tAC & C^t \\ C & O \end{pmatrix}$$

$\begin{pmatrix} A & E \\ E & O \end{pmatrix}$ 右乘 $\begin{pmatrix} C & O \\ O & E \end{pmatrix}$ 相当于对 $\begin{pmatrix} A & E \\ E & O \end{pmatrix}$ 的前 $n$ 列做了一系列列变换

$\begin{pmatrix} A & E \\ E & O \end{pmatrix}$ 左乘 $\begin{pmatrix} C & O \\ O & E \end{pmatrix}^t$ 相当于对 $\begin{pmatrix} A & E \\ E & O \end{pmatrix}$ 的前 $n$ 行做了相同的行变换

于是,若能对 $\begin{pmatrix} A & E \\ E & O \end{pmatrix}$ 做若干对相同的行列变换使左上角变为对角

则左上角为 $A$ 的规范型,且左下角给出了 $C$

特别地,可以只对 $\begin{pmatrix} A \\ E \end{pmatrix}$ 作变换

例: 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 \\ 1 & 5 & 0 \\ -2 & 0 & 4 \end{pmatrix}$ , 求 $C$ 使得 $C^tAC$ 为对角矩阵

$$\begin{pmatrix} 1 & 1 & -2 \\ 1 & 5 & 0 \\ -2 & 0 & 4 \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & -2 \\ 0 & 4 & 2 \\ -2 & 2 & 4 \\ 1 & -1 & \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 2 \\ 0 & 2 & 0 \\ 1 & -1 & 2 \\ & 1 & \\ & & 1 \end{pmatrix}$$

$$\rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \\ 1 & -1 & 5/2 \\ & 1 & -1/2 \\ & & 1 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & -4 \\ 1 & -1 & 5 \\ & 1 & -1 \\ & & 2 \end{pmatrix}$$

注意, 乘以一个常数也需要对方矩阵做两次

$$\text{即可取 } C = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 5 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 2 \end{pmatrix}, C^tAC = \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 4 & \\ & & -4 \end{pmatrix}$$

**【7-1】 二次型矩阵换基的转换公式**

设三维线性空间 $V$ 上的双线性型 $f$ 在基 $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3$ 下矩阵为 $\begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}$

求 $f$ 在另一组基 $\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3$ 下的矩阵

其中 $\vec{\varepsilon}_1 = \vec{e}_1 - \vec{e}_2$ ,  $\vec{\varepsilon}_2 = \vec{e}_1 + \vec{e}_3$ ,  $\vec{\varepsilon}_3 = \vec{e}_1 + \vec{e}_2 + \vec{e}_3$

解: 已证若 $\{\vec{e}_i\}$ 到 $\{\vec{\varepsilon}_i\}$ 的转换矩阵为 $C$

即 $(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)C$

且双线性型 $f$ 在 $\{\vec{e}_i\}$ 下矩阵为 $A$ ,

则 $f$ 在 $\{\vec{\varepsilon}_i\}$ 下矩阵为 $C^t A C$

此处 $C = \begin{pmatrix} 1 & 1 & 1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$ ,  $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 4 & 5 & 6 \\ 7 & 8 & 9 \end{pmatrix}$

则 $f$ 在 $\{\vec{\varepsilon}_i\}$ 下矩阵为 $C^t A C = \begin{pmatrix} 0 & -6 & -9 \\ -2 & 20 & 30 \\ -3 & 30 & 45 \end{pmatrix}$

**【7-2】 对称矩阵秩 1 分解**

求证: 秩为 $r$ 的对称矩阵可以写成 $r$ 个秩为 1 的对称矩阵之和

证: 令 $C$ 可逆使得 $C^t A C = \text{diag}(d_1, \dots, d_r, 0, \dots, 0) = D_1 + \dots + D_r$

其中 $D_i = \text{diag}(0, \dots, 0, d_i, 0, \dots, 0)$ , 则 $\text{rank } D_i = 1$

则 $A = (C^{-1})^t (D_1 + \dots + D_r) C^{-1}$

$= (C^{-1})^t D_1 C^{-1} + \dots + (C^{-1})^t D_r C^{-1}$

注意 $\text{rank}((C^{-1})^t D_i C^{-1}) = \text{rank } D_i = 1$

于是命题得证 ■

**【7-3】复合二次型惯性指数减小**

设  $f(\vec{x}) = l_1^2(\vec{x}) + \cdots + l_s^2(\vec{x}) - l_{s+1}^2(\vec{x}) - \cdots - l_{s+t}^2(\vec{x})$  为  $\mathbb{R}^n$  上二次型

其中  $l_i(\vec{x}) = a_{i1}x_1 + \cdots + a_{in}x_n$

求证:  $f$  的正惯性指数  $\leq s$

证: 根据惯性定理, 一定存在一个可逆线性变换  $T$ , 使得  $\vec{y} = T\vec{x}$

线性变换将  $f$  化为规范型,  $p, q$  为  $f$  的正、负惯性指数

即  $f(T^{-1}\vec{y}) = f(\vec{x}) \Rightarrow$

$$\begin{aligned} & y_1^2 + \cdots + y_p^2 - y_{p+1}^2 - \cdots - y_{p+q}^2 \\ &= l_1^2(\vec{x}) + \cdots + l_s^2(\vec{x}) - l_{s+1}^2(\vec{x}) - l_{s+t}^2(\vec{x}) \quad [*] \end{aligned}$$

假设  $p > s$ , 则考虑到  $l_1(\vec{x}) = \cdots = l_s(\vec{x}) = 0 = y_{p+1} = \cdots y_n$

是关于  $n$  个变元  $x_1, \dots, x_n$  的齐次线性方程组, 方程数为  $s + n - p$

而  $s - p < 0 \Rightarrow s + n - p < n \Rightarrow$  方程组有非零解  $\vec{x}_0$

对 [\*] 式两端应用  $\vec{x}_0$ , 设  $\vec{y}_0 = T\vec{x}_0 \neq \vec{0}$

$$\text{得 } y_{01}^2 + \cdots + y_{0p}^2 = -l_{s+1}^2(\vec{x}) - l_{s+t}^2(\vec{x})$$

只能有  $y_{01} = \cdots = y_{0p} = 0 \Rightarrow \vec{y} = \vec{0}$ , 矛盾

因此假设不成立,  $p \leq s$  ■

## 【8-1】二次型与对偶空间

设 $V$ 是 $F$ 上的有限维线性空间,  $f \in \mathcal{L}_2(V, F)$

令 $\varphi: V \rightarrow V^*, \vec{v} \rightarrow f_v$ , 其中 $f_v(\vec{x}) = f(\vec{x}, \vec{v})$ , 证明:

(i)  $\varphi$ 是线性映射

(ii)  $\dim_F \operatorname{im} \varphi = \operatorname{rank} f$

(iii)  $\varphi$ 是线性同构  $\Leftrightarrow \operatorname{rank} f = \dim_F V$

证: 由于 $f$ 对第二个变量线性, 则 $\varphi$ 是良定义的映射

$$(i) \forall \vec{x}, \quad f_{av+bw}(\vec{x}) = f(\vec{x}, a\vec{v} + b\vec{w}) = af(\vec{x}, \vec{v}) + bf(\vec{x}, \vec{w})$$

$$= (af_v + bf_w)(\vec{x})$$

$$\Rightarrow \varphi(a\vec{v} + b\vec{w}) = f_{av+bw} = af_v + bf_w = a\varphi(\vec{v}) + b\varphi(\vec{w})$$

$\therefore \varphi$ 线性

(ii) 取 $V$ 的一组基 $\{\vec{e}_i\}$

则由于 $\varphi$ 线性, 故有  $\operatorname{im} \varphi = \langle \varphi(\vec{e}_1), \dots, \varphi(\vec{e}_n) \rangle = \langle f_{e_1}, \dots, f_{e_n} \rangle \subseteq V^*$

由第一章推论 9.4,  $\dim \operatorname{im} \varphi = \operatorname{rank} (f_{e_i}(\vec{e}_j)) = \operatorname{rank} f(\vec{e}_i, \vec{e}_j) = \operatorname{rank} f$

(iii)  $\Leftarrow$ : 由(ii),  $\operatorname{rank} f = \dim \operatorname{im} \varphi$

由条件,  $\operatorname{rank} f = \dim V$

而 $V$ 有限维, 则  $\dim V = \dim V^*$

则  $\dim \operatorname{im} \varphi = \dim V^*, \therefore \operatorname{im} \varphi \subseteq V^* \quad \therefore \operatorname{im} \varphi = V^*$

即 $\varphi$ 是满射, 且  $\dim \ker \varphi = \dim V - \dim \operatorname{im} \varphi = 0 \Rightarrow \ker \varphi = \{\vec{0}\}$

则 $\varphi$ 是单射, 从而 $\varphi$ 是线性同构

$\Rightarrow: \varphi$ 线性同构  $\Rightarrow \varphi$ 满射  $\Rightarrow \dim \operatorname{im} \varphi = \dim V^* = \dim V$

由(ii),  $\operatorname{rank} f = \dim \operatorname{im} \varphi \Rightarrow \operatorname{rank} f = \dim V \quad \blacksquare$

**【8-2】合同关系等价类个数**

已知合同关系是 $S_n(\mathbb{R})$  ( $n$ 阶对称矩阵)上的等价关系

试问这个关系有多少个等价类?

解: 由惯性定理, 两个 $n$ 阶实对称矩阵合同

$\Leftrightarrow$  它们有相同的秩和正惯性指数

则合同关系的等价类由秩和正惯性指数刻画

秩 0 – 正惯性指数 0  $\Rightarrow$  1 类

秩 1 – 正惯性指数 0, 1  $\Rightarrow$  2 类

....

秩  $r$  – 正惯性指数 0, 1, ...,  $r \Rightarrow r + 1$  类

...

秩  $n$  – 正惯性指数 0, 1, ...,  $n \Rightarrow n + 1$  类

因此共有  $\frac{(n+1)(n+2)}{2}$  类

**【8-3】Jacobi 公式应用**

用Jacobi公式, 求下列二次型的规范型

$$q(\vec{x}) = \sum_{i=1}^n x_i^2 + \sum_{1 \leq i < j \leq n} x_i x_j$$

解: 易知 $q$ 在标准基下的矩阵为 $A = \begin{pmatrix} 1 & 1/2 & \cdots & 1/2 \\ 1/2 & 1 & \cdots & 1/2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1/2 & 1/2 & \cdots & 1 \end{pmatrix}$

由Jacobi公式, 只要  $\Delta_k = \Delta_k(A) \neq 0, k = 1, \dots, n$



则  $q$  有规范型  $q(\vec{y}) = \frac{\Delta_1}{\Delta_0} y_1^2 + \cdots + \frac{\Delta_n}{\Delta_{n-1}} y_n^2$

下面计算  $\Delta_k(A)$ . 注意到相似性, 只需计算  $\Delta_n(A) = f(n)$

则  $\Delta_k(A) = f(k)$

$$\begin{aligned} \text{又 } \Delta_n(A) = |A| &= \begin{vmatrix} 1 & 1/2 & \cdots & 1/2 \\ 1/2 & 1 & \cdots & 1/2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1/2 & 1/2 & \cdots & 1 \end{vmatrix} \\ &= \begin{vmatrix} 1 & 1/2 & \cdots & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1 & \cdots & 1/2 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & 0 \\ 1/2 & 1/2 & \cdots & 1 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & \cdots & 1/2 & 1 \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} 1/2 & 0 & \cdots & 0 & -1 \\ 0 & 1/2 & \cdots & 0 & -1 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1/2 & -1 \\ 1/2 & 1/2 & \cdots & 1/2 & 1 \end{vmatrix} \\ &= \begin{vmatrix} 1/2 & 0 & \cdots & 0 & 0 \\ 0 & 1/2 & \cdots & 0 & 0 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & 1/2 & 0 \\ 1/2 & 1/2 & \cdots & 1/2 & n+1 \end{vmatrix} = \frac{n+1}{2^n} \end{aligned}$$

则  $\Delta_k = \frac{k+1}{2^k}$ , 于是  $q$  有规范型  $q(\vec{y}) = y_1^2 + \frac{3}{4} y_2^2 + \cdots + \frac{n+1}{2^n} y_n^2$

注: 规范基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  与标准基的转换矩阵为

$$\begin{pmatrix} 1 & -1/2 & -1/3 & \cdots & -1/n \\ & 1 & -1/3 & \cdots & -1/n \\ & & 1 & \cdots & -1/n \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & & 1 \end{pmatrix}$$

#### 【8-4】二次型在基上取 0 及物理意义

设  $q$  是  $\mathbb{R}^n$  上的二次型, 且存在  $\vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^n$ , 使得  $q(\vec{x}) > 0, q(\vec{y}) < 0$

试证存在  $\vec{z} \in \mathbb{R}^n, \vec{z} \neq 0$  使得  $q(\vec{z}) = 0$

证: 由惯性定理, 存在一组基  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  使得若  $\vec{v} = v_1 \vec{\varepsilon}_1 + \cdots + v_n \vec{\varepsilon}_n$

则  $q(v_1, \dots, v_n) = v_1^2 + \cdots + v_s^2 - v_{s+1}^2 - \cdots - v_{s+t}^2$

现在存在  $\vec{x}, \vec{y}$  使得  $q(\vec{x}) > 0, q(\vec{y}) < 0$ , 则  $s, t > 0$

于是不妨取  $\vec{z} = \vec{\varepsilon}_1 - \vec{\varepsilon}_{s+1}$ , 即  $v_1 = 1, v_{s+1} = -1$ , 其他坐标 = 0

从而  $q(\vec{z}) = 1^2 + 0 + \cdots + 0 - 1^2 - 0 - \cdots - 0 = 0$ , 且  $\vec{z} \neq \vec{0}$  ■

另外, 记  $r := \text{rank } q = s + t$ , 考虑  $\vec{\varepsilon}_k$ ,  $k \in \{r + 1, \dots, n\}$

令  $\vec{\alpha}_{ij} = \vec{\varepsilon}_i + \vec{\varepsilon}_j$ ,  $\vec{\beta}_{ij} = \vec{\varepsilon}_i - \vec{\varepsilon}_j$ ,  $i \in \{1, \dots, s\}, j \in \{s + 1, \dots, t\}$

于是自然有  $q(\vec{\alpha}_{ij}) = q(\vec{\beta}_{ij}) = q(\vec{\varepsilon}_k) = 0$

注意, 由于  $\vec{\varepsilon}_i = \frac{1}{2}(\vec{\alpha}_{ij} + \vec{\beta}_{ij})$ ,  $\vec{\varepsilon}_j = \frac{1}{2}(\vec{\alpha}_{ij} - \vec{\beta}_{ij})$ ,

$i \in \{1, \dots, s\}, j \in \{s + 1, \dots, t\}$

从而  $\{\vec{\alpha}_{ij}, \vec{\beta}_{ij}, \vec{\varepsilon}_k\}$  与  $\{\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n\}$  等价

于是可以从  $\{\vec{\alpha}_{ij}, \vec{\beta}_{ij}, \vec{\varepsilon}_k\}$  中取出  $n$  个线性无关的向量

从而在  $\{\vec{\alpha}_{ij}, \vec{\beta}_{ij}, \vec{\varepsilon}_k\}$  中有一组基  $\{\eta_i\}$ , 使得  $q(\eta_i) = 0, i = 1, \dots, n$

物理意义: 考虑向量空间  $\mathbb{R}^4$ , 其中向量  $\vec{v} = (t, x, y, z)$

由光速不变原理, 在其上考虑二次型  $g(\vec{v}) = c^2 t^2 - x^2 - y^2 - z^2$

或其配极  $g(\vec{v}, \vec{v}') = c^2 tt' - xx' - yy' - zz'$ , 其中  $c$  为光速常数

则将  $(\mathbb{R}^4, g) = \mathbb{R}^{1,3}$  称为 *Minkowski* 时空

对  $\vec{v} \in \mathbb{R}^{1,3}$ ,  $g(\vec{v}) > 0 \Rightarrow$  称  $\vec{v}$  为类时向量

类时指的是能花时间办到的事

$g(\vec{v}) = 0 \Rightarrow$  称  $\vec{v}$  为类光向量(迷向向量), 就是光

$g(\vec{v}) < 0 \Rightarrow$  称  $\vec{v}$  为类空向量

所谓类空就是花时间也办不到的事, 除非超过光速

$LC = \{\vec{v} \in \mathbb{R}^{1,3} | g(\vec{v}) = 0\} = \{\vec{v} | (ct)^2 = x^2 + y^2 + z^2\}$

$= \{\vec{v} | (ct)^2 = x^2 + y^2 + z^2, t \geq 0\} \cup \{\vec{v} | (ct)^2 = x^2 + y^2 + z^2, t \leq 0\}$

$:= LC_+ \cup LC_-$

$LC$  称为光锥,  $LC_+$  称为未来光锥,  $LC_-$  称为过去光锥

## 【9-1】 正定求参数范围

求 $\lambda, \mu$ 的范围, 使得矩阵 $\begin{pmatrix} 1 & \lambda & \lambda \\ \lambda & 1 & \lambda \\ \lambda & \lambda & 1 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} 1 & 1 & \mu \\ 1 & \mu & 1 \\ \mu & 1 & 1 \end{pmatrix}$ 正定

*Sylvester*法: 设 $A = \begin{pmatrix} 1 & \lambda & \lambda \\ \lambda & 1 & \lambda \\ \lambda & \lambda & 1 \end{pmatrix}$

$$\Delta_1(A) = 1 > 0$$

$$\Delta_2(A) = 1 - \lambda^2 > 0$$

$$\Delta_3(A) = |A| = (1 - \lambda)^2(2\lambda + 1) > 0$$

$$\text{解得 } \lambda \in \left(-\frac{1}{2}, 1\right)$$

行列变换法: 设 $B = \begin{pmatrix} 1 & 1 & \mu \\ 1 & \mu & 1 \\ \mu & 1 & 1 \end{pmatrix}$

进行如习题 6-5 的行列变换操作

得到规范型为  $\text{diag}(1, \mu - 1, 2 - \mu - \mu^2)$

则 $A$ 正定  $\Leftrightarrow \begin{cases} \mu - 1 > 0 \\ 2 - \mu - \mu^2 > 0 \end{cases}, \mu$ 不存在

**【9-2】 正定与二次型模长的上下界**

证明: 设 $A$ 是实对称矩阵, 则

(i) 存在正实数 $t$ , 使得 $tE \pm A$ 正定

(ii) 存在正实数 $C > 0$ , 使得 $|\vec{x}^t A \vec{x}| \leq C \vec{x}^t \vec{x}$

证: (i) Sylvester 判别法

设 $A = (a_{ij})_{1 \leq i, j \leq n}$ , 则 $tE \pm A = (t\delta_{ij} \pm a_{ij})$

$$\text{考虑 } \Delta_k(tE \pm A) = \begin{vmatrix} t \pm a_{11} & \pm a_{12} & \cdots & \pm a_{1k} \\ \pm a_{21} & t \pm a_{22} & \cdots & \pm a_{2k} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \pm a_{k1} & \pm a_{k2} & \cdots & t \pm a_{kk} \end{vmatrix}$$

于是 $\Delta_k(tE \pm A) = t^k \pm (a_{11} + \cdots + a_{kk})t^{k-1} + \cdots + \Delta_k(\pm A)$

注意 $\Delta_k(tE \pm A)$ 是 $t$ 的 $k$ 次多项式函数, 且首项系数为 1

则存在  $2n$  个正实数 $t_{k,\pm} > 0, k = 1, 2, \dots, n$

使得只要 $t > t_{k,\pm}$ , 则 $\Delta_k(tE \pm A) > 0$

因此取 $t = \max\{t_{k,\pm}\} + 1$ , 则有 $\Delta_k(tE \pm A) > 0, k = 1, \dots, n$

由此得 $tE \pm A$ 都正定

(ii) 取 $C$ 为(i)中的 $t$ , 则由正定的定义,  $\begin{cases} \vec{x}^t(CE + A)\vec{x} \geq 0 \\ \vec{x}^t(CE - A)\vec{x} \geq 0 \end{cases}$

$$\Rightarrow \begin{cases} \vec{x}^t A \vec{x} \geq -C \vec{x}^t \vec{x} \\ \vec{x}^t A \vec{x} \leq C \vec{x}^t \vec{x} \end{cases} \Rightarrow |\vec{x}^t A \vec{x}| \leq C \vec{x}^t \vec{x} \quad \blacksquare$$

注: 事实上(i)(ii)本质是一道题, 但是(ii)的视角不同

用数学分析法解: 考虑 $q(\vec{x}) = \vec{x}^t A \vec{x}, \vec{x} \in S = \{\vec{x} \in \mathbb{R}^n \mid |\vec{x}| = \sqrt{\vec{x}^t \vec{x}} = 1\}$

则 $S$ 是有界闭集, 从而是紧集.

而 $q$ 是 $S$ 上的连续函数, 则 $|q|$ 在 $S$ 上有最大值 $C$

即 $\forall \vec{x} \in S, |q(\vec{x})| \leq C$

$$\text{对 } \vec{x} \neq 0, \frac{\vec{x}}{|\vec{x}|} \in S, \text{ 则 } \left| q\left(\frac{\vec{x}}{|\vec{x}|}\right) \right| = \frac{|q(\vec{x})|}{\vec{x}^t \vec{x}} \leq C \Rightarrow |q(\vec{x})| \leq C \vec{x}^t \vec{x} \quad \blacksquare$$

**【9-3】 矩阵空间上的二次型**

(i) 证明  $q(A) = \text{tr}(A^t A)$  是  $M_n(\mathbb{R})$  上的正定二次型

(ii) 若  $AA^t = A^2$ , 求证  $A$  是对称矩阵

证: (i) 设  $f(A, B) = \text{tr}(A^t B)$

$$\because \text{tr} A = \text{tr} A^t \quad \therefore f(B, A) = \text{tr}(B^t A) = \text{tr}(A^t B) = f(A, B)$$

$$f(aA + bB, C) = \text{tr}((aA + bB)^t C) = \text{tr}(aA^t C + bB^t C)$$

$$= a \text{tr}(A^t C) + b \text{tr}(B^t C) = af(A, C) + bf(B, C)$$

可知  $f$  是双线性形式. 由于  $q(A) = \text{tr} A^t A = f(A, A)$ , 可知  $q$  为二次型

$$\text{设 } A = (a_{ij}), \text{ 则 } (A^t A)_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ki} a_{kj}$$

$$\text{从而 } \text{tr}(A^t A) = \sum_{i=1}^n (A^t A)_{ii} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^n a_{ki}^2 \geq 0$$

$$\text{则 } q(A) = \text{tr}(A^t A) \geq 0, \text{ 且 } q(A) = 0 \Leftrightarrow a_{ki} = 0, \forall i, k \in \{1, \dots, n\}$$

即  $q(A) = 0 \Leftrightarrow A = 0$ , 因此  $q$  正定

(ii) 由于  $q$  正定, 则  $A = A^t \Leftrightarrow q(A - A^t) = 0$

$$\text{计算 } q(A - A^t) = \text{tr}((A^t - A)(A - A^t))$$

$$= \text{tr}(A^t A - (A^t)^2 - A^2 + AA^t) = \text{tr}(A^t A - (A^t)^2)$$

对条件取转置, 得到  $AA^t = (A^2)^t = (A^t)^2$

$$\text{则 } q(A - A^t) = \text{tr}(A^t A - AA^t) = \text{tr}(A^t A) - \text{tr}(AA^t)$$

$$= \text{tr}(A^t A) - \text{tr}(A^t A) = 0 \quad [\text{tr } AB = \text{tr } BA]$$

因此  $A = A^t$  ■

【9-4】半正定二次型的 Sylvester 判别法

设  $A$  实对称, 则  $A$  半正定  $\Leftrightarrow A$  的所有主子式

$$A \begin{Bmatrix} i_1, \dots, i_k \\ i_1, \dots, i_k \end{Bmatrix} = \begin{vmatrix} a_{i_1 i_1} & \cdots & a_{i_1 i_k} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{i_k i_1} & \cdots & a_{i_k i_k} \end{vmatrix} \geq 0$$

证: 记  $q_A(\vec{x}) = \vec{x}^t A \vec{x}$  为  $A$  对应的二次型

若  $B$  为任何半正定矩阵, 则  $B = P^t P \Rightarrow \det B = |\det P|^2 \geq 0$  [\*]

$\Rightarrow: A$  半正定  $\Rightarrow q_A$  半正定, 考虑  $q_A|_V, V = \langle \vec{e}_{i_1}, \dots, \vec{e}_{i_k} \rangle$

$q_A|_V$  也是半正定的, 且  $q_A|_V$  在  $\{\vec{e}_{i_1}, \dots, \vec{e}_{i_k}\}$  下行列式恰为  $A \begin{Bmatrix} i_1, \dots, i_k \\ i_1, \dots, i_k \end{Bmatrix}$

从而由  $q_A|_V$  半正定和 [\*] 式可知  $A \begin{Bmatrix} i_1, \dots, i_k \\ i_1, \dots, i_k \end{Bmatrix} \geq 0$

$\Leftarrow$ : 若所有主子式  $A \begin{Bmatrix} i_1, \dots, i_k \\ i_1, \dots, i_k \end{Bmatrix} \geq 0$

考虑  $f(t) = |tE + B| = t^n + a_1 t^{n-1} + \dots + a_n$

易验证  $a_i = B$  的所有  $i$  阶主子式之和

断言 若  $t > 0$ , 则  $tE + A$  正定

考虑  $f_k(t) = |tE_k + A_k|, A_k$  是  $A$  的左上角的  $k \times k$  方阵

由条件得  $f_k(t) = t^k + a_{k1} t^{k-1} + \dots + a_{kk}$  满足  $a_{ki} \geq 0, i = 1, \dots, k$

所以  $\forall t > 0, f_k(t) > 0, k = 1, \dots, n$

所以由 Sylvester 判别法, 对  $t > 0, tE + A$  正定

于是由正定的定义,  $t > 0, \forall \vec{x} \in \mathbb{R}^n \setminus \{\vec{0}\}, \vec{x}^t (tE + A) \vec{x} > 0$

取极限  $t \rightarrow 0^+$ , 则有  $\vec{x}^t A \vec{x} \geq 0, \forall \vec{x} \in \mathbb{R}^n$ , 即  $A$  半正定 ■

**【10-1】 线性映射矩阵换基公式**

设  $\varphi: P_3 \rightarrow P_3$  在  $\{1, x, x^2\}$  下的矩阵表示为  $\begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$

求  $\varphi$  在  $\{3x^2 + 2x + 1, x^2 + 3x + 2, 2x^2 + x + 3\}$

解: 已证  $\varphi$  在  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  下的矩阵为  $A$ , 在  $\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n$  下的矩阵为  $B$

转换矩阵  $T$  满足  $(\vec{\varepsilon}_1, \dots, \vec{\varepsilon}_n) = (\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n)T$

则  $B = T^{-1}AT$

此处  $A = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}, T = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 1 \\ 3 & 1 & 2 \end{pmatrix}$

从而  $B = T^{-1}AT = \begin{pmatrix} -1/3 & 2/3 & 2/3 \\ 2/3 & 2/3 & -1/3 \\ 2/3 & -1/3 & 2/3 \end{pmatrix}$  计算过程略

**【10-2】 维数相关的公式**

(i) 子空间的维数公式: 若  $U, W \subseteq V$  是线性子空间

则  $\dim U + \dim W = \dim(U + W) + \dim(U \cap W)$

(ii) 线性映射的维数公式: 设  $\varphi: V \rightarrow W$  是线性映射

则  $\dim V = \dim \operatorname{im} \varphi + \dim \ker \varphi = \operatorname{rank} \varphi + \dim \ker \varphi$  (与  $W$  无关!)

(iii) 维数不等式: 若  $U$  是  $V$  的子空间, 则  $\dim U \leq \dim V$

### 【10-3】线性算子复合后的秩差

证明: 对 $V$ 上的任意线性算子 $\mathcal{A}, \mathcal{B}$ 有等式

$$\text{rank } \mathcal{A} = \text{rank } \mathcal{B}\mathcal{A} + \dim(\text{im } \mathcal{A} \cap \ker \mathcal{B})$$

证: 由于 $\mathcal{A}$ 是线性空间 $V$ 上的线性映射

则 $W = \text{im } \mathcal{A}$ 是 $V$ 的子空间

考虑 $\mathcal{B}$ 在 $W$ 上的限制 $\mathcal{T} = \mathcal{B}|_W: W \rightarrow V$

即 $\forall \vec{w} \in W, \mathcal{T}(\vec{w}) = \mathcal{B}(\vec{w}) \in V$

于是(a)  $\text{im } \mathcal{T} = \{\mathcal{T}(\vec{w}) | \vec{w} \in \text{im } \mathcal{A}\} = \{\mathcal{B}(\vec{w}) | \vec{w} \in \text{im } \mathcal{A}\}$

$$= \{\mathcal{B}(\mathcal{A}\vec{v}) | \vec{v} \in V\} = \text{im } \mathcal{B}\mathcal{A}$$

从而  $\text{rank } \mathcal{T} = \text{rank } \mathcal{B}\mathcal{A}$

$$(b) \ker \mathcal{T} = \{\vec{w} \in \text{im } \mathcal{A} | \mathcal{T}(\vec{w}) = \vec{0}\}$$

$$= \{\vec{w} \in \text{im } \mathcal{A} | \mathcal{B}(\vec{w}) = \vec{0}\} = \text{im } \mathcal{A} \cap \ker \mathcal{B}$$

从而  $\dim \ker \mathcal{T} = \dim(\text{im } \mathcal{A} \cap \ker \mathcal{B})$

于是对 $\mathcal{T}$ 使用维数公式  $\dim W = \text{rank } \mathcal{T} + \dim \ker \mathcal{T}$

得到  $\text{rank } \mathcal{A} = \text{rank } \mathcal{B}\mathcal{A} + \dim(\text{im } \mathcal{A} \cap \ker \mathcal{B})$  ■

### 【10-4】核空间运算的包含关系

证明: (i)  $\ker \mathcal{A} \cap \ker \mathcal{B} \subseteq \ker(\mathcal{A} + \mathcal{B})$

(ii)  $\ker \mathcal{A} + \ker \mathcal{B} \subseteq \ker \mathcal{A}\mathcal{B}$

证: (i) 若 $\vec{x} \in \ker \mathcal{A} \cap \ker \mathcal{B}$ , 则 $\vec{x} \in \ker \mathcal{A}$ 且 $\vec{x} \in \ker \mathcal{B}$

$$\text{则 } \mathcal{A}\vec{x} = \vec{0}, \mathcal{B}\vec{x} = \vec{0}, \text{从而 } (\mathcal{A} + \mathcal{B})\vec{x} = \mathcal{A}\vec{x} + \mathcal{B}\vec{x} = \vec{0}$$

即 $\vec{x} \in \ker(\mathcal{A} + \mathcal{B})$  因此  $\ker \mathcal{A} \cap \ker \mathcal{B} \subseteq \ker(\mathcal{A} + \mathcal{B})$

(ii) 若 $\vec{x} \in \ker \mathcal{A} + \ker \mathcal{B}$ , 则 $\vec{x} = \vec{y} + \vec{z}$ 且 $\mathcal{A}\vec{y} = \vec{0}, \mathcal{B}\vec{z} = \vec{0}$

$$\text{于是 } \mathcal{A}\mathcal{B}\vec{x} = \mathcal{A}\mathcal{B}\vec{y} + \mathcal{A}\mathcal{B}\vec{z} = \mathcal{A}\mathcal{B}\vec{y} = \mathcal{B}\mathcal{A}\vec{y} = \vec{0}$$

即 $\vec{x} \in \ker \mathcal{A}\mathcal{B}$  因此  $\ker \mathcal{A} + \ker \mathcal{B} \subseteq \ker \mathcal{A}\mathcal{B}$  ■



## 【mid-1】域特征对基的影响

设 $F$ 是域,  $\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3, \vec{e}_4$ 是 $F$ 上线性空间 $V$ 的一组基

$$\text{令 } \vec{\varepsilon}_1 = \vec{e}_1 + \vec{e}_2, \quad \vec{\varepsilon}_2 = -\vec{e}_1 + \vec{e}_2, \quad \vec{\varepsilon}_3 = 2\vec{e}_3 + \vec{e}_4, \quad \vec{\varepsilon}_4 = \vec{e}_3 + \vec{e}_4$$

当 $F$ 的特征为何值时,  $\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3, \vec{\varepsilon}_4$ 不是 $V$ 的一组基?

$$\text{解: 从 } \{\vec{e}_i\} \text{ 到 } \{\vec{\varepsilon}_i\} \text{ 的转换矩阵为 } A = \begin{pmatrix} 1 & -1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 2 & -1 \\ 0 & 0 & 1 & 1 \end{pmatrix}$$

由于  $\det A = 6 = 2 \times 3$ , 则若  $\text{char } F = 2$  或  $3$  时,  $\det A = 0$

从而  $(\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3, \vec{\varepsilon}_4)$  不是一组基

## 【mid-2】商空间的基代表元可作为基

设 $V$ 是 $F$ 上的线性空间,  $U$ 是 $V$ 的子空间, 设 $U$ 的一组基是 $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_d$

商空间 $V/U$ 的一组基 $\overrightarrow{v_{d+1}} + U, \dots, \overrightarrow{v_n} + U$

证明:  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_d, \overrightarrow{v_{d+1}}, \dots, \overrightarrow{v_n}$ 是 $V$ 的一组基

证: 记 $\pi: V \rightarrow V/U$ 为自然投影

(i) 先证线性无关

$$\text{令 } a_1 \vec{v}_1 + \dots + a_n \vec{v}_n = 0$$

$$\pi(a_1 \vec{v}_1 + \dots + a_n \vec{v}_n) = \vec{0} + U$$

$$\text{而 } \pi(a_1 \vec{v}_1 + \dots + a_n \vec{v}_n) = a_1(\vec{v}_1 + U) + \dots + a_n(\vec{v}_n + U)$$

$$= a_{d+1}(\overrightarrow{v_{d+1}} + U) + \dots + a_n(\overrightarrow{v_n} + U)$$

则由 $\{\overrightarrow{v_{d+1}} + U, \dots, \overrightarrow{v_n} + U\}$ 为 $V/U$ 的一组基可知 $a_{d+1} = \dots = a_n = 0$

$$\text{则有 } a_1 \vec{v}_1 + \dots + a_d \vec{v}_d = \vec{0}$$

由 $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_d$ 为 $U$ 的一组基得 $a_1 = \dots = a_d = 0$

从而 $\vec{v}_1, \dots, \vec{v_n}$ 线性无关

(ii)再证 $V = \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n \rangle$

$\forall \vec{v} \in V$ , 考虑 $\pi(\vec{v}) = \vec{v} + U$ , 则由 $\{\overrightarrow{v_{d+1}} + U, \dots, \overrightarrow{v_n} + U\}$ 为 $V/U$ 的基

可知存在 $a_{d+1}, \dots, a_n$

使得 $\vec{v} + U = a_{d+1}(\overrightarrow{v_{d+1}} + U) + \dots + a_n(\overrightarrow{v_n} + U)$

$= (a_{d+1}\overrightarrow{v_{d+1}} + \dots + a_n\overrightarrow{v_n}) + U$

从而 $\vec{v} - (a_{d+1}\overrightarrow{v_{d+1}} + \dots + a_n\overrightarrow{v_n}) \in U$

又 $U = \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_d \rangle$ , 则存在 $a_1, \dots, a_d$ 使得

$\vec{v} - a_{d+1}\overrightarrow{v_{d+1}} - \dots - a_n\overrightarrow{v_n} = a_1\vec{v}_1 + \dots + a_d\vec{v}_d$

$\Rightarrow \vec{v} = a_1\vec{v}_1 + \dots + a_n\overrightarrow{v_n}$

则 $V = \langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n \rangle$

综上,  $\{\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n\}$ 是 $V$ 的一组基 ■

### 【mid-3】子空间维数公式的应用

设 $V_1, V_2, V_3$ 是线性空间 $V$ 的三个 $k$ 维子空间, 其中 $k > 1$

设 $\dim(V_1 \cap V_2) = \dim(V_2 \cap V_3) = \dim(V_3 \cap V_1) = k - 1$

(i)证明 $\dim(V_1 + V_2) = \dim(V_2 + V_3) = \dim(V_3 + V_1) = k + 1$

(ii)证明 $\dim(V_1 \cap V_2 \cap V_3) = k - 1$  或  $\dim(V_1 + V_2 + V_3) = k + 1$

证: (i)利用维数公式,

$\dim V_i + \dim V_j = \dim(V_i + V_j) + \dim(V_i \cap V_j), i \neq j, i, j \in \{1, 2, 3\}$

得  $2k = \dim(V_i + V_j) + k - 1 \Rightarrow \dim(V_i + V_j) = k + 1$

(ii) 令  $U = V_2 + V_3$ , 由维数公式得

$$\dim(V_1 + U) = \dim V_1 + \dim U - \dim(V_1 \cap U)$$

$$= 2k + 1 - \dim(V_1 \cap U) \quad [*]$$

$$k - 1 = \max_{i=2,3} \{\dim(V_1 \cap V_i)\} \leq \dim(V_1 \cap U) \leq \min\{\dim V_1, \dim U\} = k$$

若  $\dim(V_1 \cap U) = k - 1$ , 则  $V_1 \cap (V_2 + V_3) = V_1 \cap V_2 = V_1 \cap V_3$

$$\text{则 } V_1 \cap V_2 \cap V_3 = V_1 \cap V_3 \Rightarrow \dim(V_1 \cap V_2 \cap V_3) = \dim(V_1 \cap V_3) = k - 1$$

若  $\dim(V_1 \cap U) = k$ , 则由维数公式[\*], 有  $\dim(V_1 + V_2 + V_3) = k + 1$  ■

### 【12-1】迹与行列式和特征值的联系

证明:  $n$  阶方阵  $A$  可逆  $\Leftrightarrow A$  的所有特征值都非零

$$\text{证: } \chi_A(t) = |tE - A| = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n)$$

$$\text{则 } \chi_A(0) = \det(-A) = (-1)^n \det A$$

$$\text{而 } \chi_A(0) = (-\lambda_1) \cdots (-\lambda_n) = (-1)^n \lambda_1 \cdots \lambda_n$$

$$\text{则有 } \det A = \lambda_1 \cdots \lambda_n$$

从而  $A$  可逆  $\Leftrightarrow \det A \neq 0 \Leftrightarrow \forall i \in \{1, \dots, n\}, \lambda_i \neq 0$  ■

注: 将  $\chi_A(t) = |tE - A|$  按行列式定义展开, 则

$$\chi_A(t) = t^n - (a_{11} + \cdots + a_{nn})t^{n-1} + \cdots + (-1)^n \det A$$

$$\text{又 } \chi_A(t) = (t - \lambda_1) \cdots (t - \lambda_n)$$

$$= t^n - (\lambda_1 + \cdots + \lambda_n)t^{n-1} + \cdots + (-1)^n \lambda_1 \cdots \lambda_n$$

$$\text{则有 } \begin{cases} \operatorname{tr} A = \lambda_1 + \cdots + \lambda_n \\ \det A = \lambda_1 \cdots \lambda_n \end{cases}$$

### 【12-2】逆算子保不变子空间

证明: 如果  $\mathcal{A}$  是可逆线性算子,

则  $\mathcal{A}$  的不变子空间也是  $\mathcal{A}^{-1}$  的不变子空间

证: 令  $W \subseteq V$  是  $\mathcal{A}$  的不变子空间, 由定义有  $\mathcal{A}W \subseteq W$

考虑  $\mathcal{A}|_W: W \rightarrow W$  作为  $W$  上的线性算子

由于  $\mathcal{A}$  为单射, 则  $\mathcal{A}|_W$  仍然单射

由维数公式  $\dim \operatorname{im} \mathcal{A}|_W = \dim W - \dim \ker \mathcal{A}|_W = \dim W$

因此可知  $\mathcal{A}|_W: W \rightarrow W$  也是满射, 从而  $\mathcal{A}W = W$

$\forall \vec{w} \in W$ , 由于  $\mathcal{A}W = W$ , 则存在  $\vec{v} \in W$  使得  $\vec{w} = \mathcal{A}\vec{v}$

则  $\mathcal{A}^{-1}\vec{w} = \mathcal{A}^{-1}(\mathcal{A}\vec{v}) = \vec{v} \in W$ , 即  $\mathcal{A}^{-1}\vec{w} \in W$

故  $\mathcal{A}^{-1}W \subseteq W$ , 即  $W$  也是  $\mathcal{A}^{-1}$  的不变子空间 ■

### 【12-3】循环矩阵的特征值解法

设有下列复矩阵, 其中  $a_0, \dots, a_{n-1} \in \mathbb{C}$

$$A = \begin{pmatrix} a_0 & a_1 & a_2 & \cdots & a_{n-1} \\ a_{n-1} & a_0 & a_1 & \cdots & a_{n-2} \\ a_{n-2} & a_{n-1} & a_0 & \cdots & a_{n-3} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 & a_2 & a_3 & \cdots & a_0 \end{pmatrix}$$

(i) 令  $\xi = e^{\frac{2\pi i}{n}}, \varepsilon_k = \xi^k$

按照定义验证  $\vec{v}_k = (1, \varepsilon_k, \dots, \varepsilon_k^{n-1})^t, k = 0, \dots, n-1$

是  $A$  的  $n$  个线性无关的特征向量, 并写出对应的特征值

(ii) 求  $\det A$

$$(i) \text{ 证: } A\vec{v}_k = \begin{pmatrix} a_0 + a_1\varepsilon_k + a_2\varepsilon_k^2 + \cdots + a_{n-1}\varepsilon_k^{n-1} \\ a_{n-1} + a_0\varepsilon_k + a_1\varepsilon_k^2 + \cdots + a_{n-2}\varepsilon_k^{n-1} \\ a_{n-2} + a_{n-1}\varepsilon_k + a_0\varepsilon_k^2 + \cdots + a_{n-3}\varepsilon_k^{n-1} \\ \vdots \\ a_1 + a_2\varepsilon_k + a_3\varepsilon_k^2 + \cdots + a_0\varepsilon_k^{n-1} \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} [a_0 + a_1\varepsilon_k + a_2\varepsilon_k^2 + \cdots + a_{n-1}\varepsilon_k^{n-1}]1 \\ [a_{n-1}\varepsilon_k^{-1} + a_0 + a_1\varepsilon_k^1 + \cdots + a_{n-2}\varepsilon_k^{n-2}]\varepsilon_k \\ [a_{n-2}\varepsilon_k^{-2} + a_{n-1}\varepsilon_k^{-1} + a_0 + \cdots + a_{n-3}\varepsilon_k^{n-3}]\varepsilon_k^2 \\ \vdots \\ [a_1\varepsilon_k^{1-n} + a_2\varepsilon_k^{2-n} + a_3\varepsilon_k^{3-n} + \cdots + a_0]\varepsilon_k^{n-1} \end{pmatrix}$$

由于 $\varepsilon_k$ 是一个 $n$ 次单位根, 即 $\varepsilon_k^n = \xi^{nk} = 1$

则 $\varepsilon_k^{-j} = \varepsilon_k^{n-j}, \forall j \in \mathbb{Z}$

从而令 $f(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_{n-1}x^{n-1}$ , 有 $A\vec{v}_k = f(\varepsilon_k)\vec{v}_k$

则知 $\vec{v}_k$ 是 $A$ 的以 $f(\varepsilon_k)$ 为特征值的特征向量

考虑行列式 $\det(\vec{v}_0, \dots, \vec{v}_{n-1})$ 是一个范德蒙行列式, 值不为零

$\therefore \vec{v}_0, \dots, \vec{v}_{n-1}$ 线性无关 ■

(ii) 由(i)  $\det A = f(\varepsilon_0) \cdots f(\varepsilon_{n-1})$

#### 【12-4】特征不等特征向量相加不特征

设 $\mathcal{A}$ 为 $V$ 上的线性算子,  $\vec{v}_1, \vec{v}_2$ 为 $\mathcal{A}$ 的特征向量, 对应的特征值为 $\lambda_1, \lambda_2$

证明: 若 $\lambda_1 \neq \lambda_2$ , 则 $\vec{v}_1 + \vec{v}_2$ 不是 $\mathcal{A}$ 的特征向量

证: 由条件得 $\mathcal{A}\vec{v}_1 = \lambda_1\vec{v}_1, \mathcal{A}\vec{v}_2 = \lambda_2\vec{v}_2, \quad \vec{v}_1, \vec{v}_2 \neq \vec{0}$

则 $\mathcal{A}(\vec{v}_1 + \vec{v}_2) = \lambda_1\vec{v}_1 + \lambda_2\vec{v}_2$

假设 $\mathcal{A}(\vec{v}_1 + \vec{v}_2) = \lambda(\vec{v}_1 + \vec{v}_2)$

则 $(\lambda_1 - \lambda)\vec{v}_1 + (\lambda_2 - \lambda)\vec{v}_2 = \vec{0}$

$\because \lambda_1 \neq \lambda_2 \therefore \lambda_1 - \lambda, \lambda_2 - \lambda$ 不能同时为零

于是 $\vec{v}_1, \vec{v}_2$ 线性相关, 设 $\vec{v}_1 = \alpha\vec{v}_2, \alpha \neq 0$

则 $\mathcal{A}\vec{v}_1 = \lambda_1\vec{v}_1 \Rightarrow \mathcal{A}(\alpha\vec{v}_2) = \lambda_1(\alpha\vec{v}_2) \Rightarrow \mathcal{A}\vec{v}_2 = \lambda_1\vec{v}_2$

$\therefore \lambda_1 = \lambda_2$ , 矛盾

因此 $\vec{v}_1 + \vec{v}_2$ 不是 $\mathcal{A}$ 的特征向量 ■

【13-1】幂等算子的性质

证明: 设  $\mathcal{A}$  为  $V$  上的幂等线性算子 ( $\mathcal{A}^2 = \mathcal{A}$ ) 则

(i)  $\mathcal{B} = \mathcal{E} - \mathcal{A}$  也幂等, 且  $\mathcal{A}\mathcal{B} = \mathcal{B}\mathcal{A}$

(ii)  $\text{im } \mathcal{A}$  是以 1 为特征值的特征子空间

$\ker \mathcal{A}$  是以 0 位特征值的特征子空间

(iii)  $\ker \mathcal{A} = \text{im } \mathcal{B}$

(iv)  $V = \text{im } \mathcal{A} \oplus \ker \mathcal{A} = \text{im } \mathcal{A} \oplus \text{im}(\mathcal{E} - \mathcal{A})$

(v) 若  $\text{char } F = 0$ , 则  $\text{rank } \mathcal{A} = \text{tr } \mathcal{A}$

证: (i)  $\forall \vec{v} \in V, \mathcal{B}^2 \vec{v} = (\mathcal{E} - \mathcal{A})((\mathcal{E} - \mathcal{A})\vec{v}) = (\mathcal{E} - \mathcal{A})(\vec{v} - \mathcal{A}\vec{v})$

$$= \vec{v} - \mathcal{A}\vec{v} - \mathcal{A}\vec{v} + \mathcal{A}^2 \vec{v} = \vec{v} - \mathcal{A}\vec{v} = (\mathcal{E} - \mathcal{A})\vec{v} = \mathcal{B}\vec{v}$$

$$\Rightarrow \mathcal{B}^2 = \mathcal{B}$$

$$\mathcal{A}\mathcal{B}\vec{v} = \mathcal{A}((\mathcal{E} - \mathcal{A})\vec{v}) = \mathcal{A}(\vec{v} - \mathcal{A}\vec{v}) = \mathcal{A}\vec{v} - \mathcal{A}^2 \vec{v} = \vec{0}$$

$$\mathcal{B}\mathcal{A}\vec{v} = (\mathcal{E} - \mathcal{A})(\mathcal{A}\vec{v}) = \mathcal{A}\vec{v} - \mathcal{A}^2 \vec{v} = \vec{0} = \mathcal{A}\mathcal{B}\vec{v}$$

$$\therefore \mathcal{A}\mathcal{B} = \mathcal{B}\mathcal{A} = \mathcal{O}$$

(ii) 若  $\vec{v} \in \text{im } \mathcal{A}$  则  $\exists \vec{u} \in V$  使得  $\vec{v} = \mathcal{A}\vec{u}$

$$\text{而 } \mathcal{A}\vec{v} = \mathcal{A}(\mathcal{A}\vec{u}) = \mathcal{A}^2 \vec{u} = \mathcal{A}\vec{u} = \vec{v} \Rightarrow \vec{v} \in V^1$$

$$\text{则 } \text{im } \mathcal{A} \subseteq V^1$$

若  $\vec{v} \in V^1$ , 则  $\mathcal{A}\vec{v} = \vec{v}$  即  $\vec{v} \in \text{im } \mathcal{A}$ , 因此  $V^1 \subseteq \text{im } \mathcal{A}$

$$\therefore V^1 = \text{im } \mathcal{A}$$

$\ker \mathcal{A} = \ker(\mathcal{A} - 0\mathcal{E}) = V^0$  恰好为  $V^0$  定义

(iii) 若  $\vec{v} \in \ker \mathcal{A}$ , 则  $\mathcal{A}\vec{v} = \vec{0}$ , 则  $\vec{v} = \vec{v} - \mathcal{A}\vec{v} = (\mathcal{E} - \mathcal{A})\vec{v} = B\vec{v}$

$\Rightarrow \vec{v} \in \operatorname{im} B$

若  $\vec{v} \in \operatorname{im} B$ , 即  $\exists \vec{u} \in V$  使得  $\vec{v} = B\vec{u}$  则  $\mathcal{A}\vec{v} = \mathcal{A}B\vec{u} = \vec{0}$

$\Rightarrow \vec{v} \in \ker \mathcal{A}$

$\therefore \ker \mathcal{A} = \operatorname{im} B$

(iv)  $\forall \vec{v} \in V, \vec{v} = (\vec{v} - \mathcal{A}\vec{v}) + \mathcal{A}\vec{v} = (\mathcal{E} - \mathcal{A})\vec{v} + \mathcal{A}\vec{v}$

因此  $V \subseteq \operatorname{im} \mathcal{A} + \operatorname{im}(\mathcal{E} - \mathcal{A})$

而显然有  $\operatorname{im} \mathcal{A} + \operatorname{im}(\mathcal{E} - \mathcal{A}) \subseteq V$

因此  $V = \operatorname{im} \mathcal{A} + \operatorname{im}(\mathcal{E} - \mathcal{A})$ , 下面只需证直和

令  $\vec{v} \in \operatorname{im} \mathcal{A} \cap \operatorname{im}(\mathcal{E} - \mathcal{A}) = \operatorname{im} \mathcal{A} \cap \ker \mathcal{A}$

则  $\vec{v} \in \ker \mathcal{A} \Rightarrow \mathcal{A}\vec{v} = \vec{0}$

$\vec{v} \in \operatorname{im} \mathcal{A} \Rightarrow \exists \vec{u} \in V$  使得  $\mathcal{A}\vec{u} = \vec{v}$

则  $\vec{0} = \mathcal{A}\vec{v} = \mathcal{A}^2\vec{u} = \mathcal{A}\vec{u} = \vec{v} \Rightarrow \vec{v} = \vec{0}$

故  $\operatorname{im} \mathcal{A} \cap \operatorname{im}(\mathcal{E} - \mathcal{A}) = \operatorname{im} \mathcal{A} \cap \ker \mathcal{A} = \{\vec{0}\}$

则  $V = \operatorname{im} \mathcal{A} \oplus \operatorname{im}(\mathcal{E} - \mathcal{A}) = \operatorname{im} \mathcal{A} \oplus \ker \mathcal{A}$

(v) 结合 (ii)(iv) 可知  $V = V^0 \oplus V^1$

从而  $\mathcal{A}$  可对角化, 且特征值只有 0 或 1

则知  $\mathcal{A}$  在任何基下的矩阵  $A$  满足  $A^2 = A$ , 且  $A$  相似于  $\begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

$r = \dim V^1 = \dim \operatorname{im} \mathcal{A} = \operatorname{rank} \mathcal{A}$

于是  $\operatorname{tr} \mathcal{A} = \operatorname{tr} A = r = \operatorname{rank} A = \operatorname{rank} \mathcal{A}$  ■

## 【13-2】 矩阵乘方的计算

已知矩阵  $A = \begin{pmatrix} 2 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & -1 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$ , 求  $A^k, k \geq 0$

方法: 若存在  $P \in GL_n(F)$  使得  $A = P \operatorname{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) P^{-1}$

则  $A^k = P \operatorname{diag}(\lambda_1^k, \dots, \lambda_n^k) P^{-1}$

$$\text{解: } \chi_A(t) = |tE - A| = \begin{vmatrix} t-2 & 0 & 0 \\ -1 & t-2 & 1 \\ -1 & 0 & t-1 \end{vmatrix} = (t-2)^2(t-1)$$

知  $A$  的特征值为 1 或 2

$$\text{对 } \lambda_1 = 1, A - \lambda_1 E = \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix} \rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

可知  $(A - \lambda_1 E)\vec{v} = \vec{0}$  有解  $\vec{v}_1 = k(0, 1, 1)^t, k \neq 0$ , 即  $V^1 = \langle (0, 1, 1)^t \rangle$

$$\text{对 } \lambda_2 = 2, A - \lambda_2 E = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 0 \\ 1 & 0 & -1 \\ 1 & 0 & -1 \end{pmatrix}$$

知  $(A - \lambda_2 E)\vec{v} = \vec{0}$  有解  $\vec{v}_2 = k(0, 1, 0)^t, \vec{v}_3 = l(1, 0, 1)^t, k, l \neq 0$

从而  $V^2 = \langle (0, 1, 0)^t, (1, 0, 1)^t \rangle$

进而由  $V^1 \oplus V^2$ , 且  $\dim V^1 + \dim V^2 = 3$ , 从而  $A$  可对角化

且令  $P = (\vec{v}_1, \vec{v}_2, \vec{v}_3)$ , 则  $AP = (A\vec{v}_1, A\vec{v}_2, A\vec{v}_3) = (\vec{v}_1, 2\vec{v}_2, 2\vec{v}_3)$

$$= P \begin{pmatrix} 1 & & \\ & 2 & \\ & & 2 \end{pmatrix} \text{ 即 } A = P^{-1} \operatorname{diag}(1, 2, 2) P$$

$$\text{从而 } A^k = P \operatorname{diag}(1, 2^k, 2^k) P^{-1}. \text{ 最后 } P^{-1} = \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix},$$

$$\text{则 } A^k = \begin{pmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 1 \end{pmatrix} \operatorname{diag}(1, 2^k, 2^k) \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 0 \end{pmatrix}$$

$$= \begin{pmatrix} 2^k & 0 & 0 \\ 2^k - 1 & 2^k & 1 - 2^k \\ 2^k - 1 & 0 & 1 \end{pmatrix}$$



**【13-3】未定矩阵的性质判定**

已知如下矩阵  $A \in M_4(\mathbb{R})$ , 其中所有参数都是实数

已知  $A$  有一个特征值 2,

且对应的几何重数(即对应的特征子空间维数)为 3

求证  $A$  可对角化

$$A = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 3 & 3 \\ a & 0 & b & c \\ d & e & 0 & f \\ g & h & k & 4 \end{pmatrix}$$

证: 由条件得  $\dim V^2 = 3, V^2 = \{\vec{v} | (A - 2E)\vec{v} = \vec{0}\}$

由第二章命题 4.4, 特征值 2 的代数重数  $\geq 3$

可设  $\chi_A(t) = (t - 2)^3(t - \lambda)$

于是  $\text{tr } A = 2 + 2 + 2 + \lambda = 6 + \lambda$

但  $\text{tr } A = a_{11} + a_{22} + a_{33} + a_{44} = 6$

$\therefore \lambda = 0$ , 于是 0 也是  $A$  的特征值

同理  $\dim V^0 \leq 1$ , 但特征子空间至少有 1 维, 则  $\dim V^0 = 1$

因此  $\dim V^0 + \dim V^2 = 4, \dim(V^0 + V^2) = 4 \Rightarrow \dim(V^0 \cap V^2) = 0$

$\therefore \mathbb{R}^4 = V^0 \oplus V^2 \Rightarrow A$  可对角化 ■

注: 也可由  $\text{rank}(A - 2E) = 1$  得  $A - 2E = \begin{pmatrix} 0 & 3 & 3 & 3 \\ 0 & -2 & -2 & -2 \\ 0 & -2 & -2 & -2 \\ 0 & 2 & 2 & 2 \end{pmatrix}$

$A = A - 2E + 2E = \begin{pmatrix} 2 & 3 & 3 & 3 \\ 0 & 0 & -2 & -2 \\ 0 & -2 & 0 & -2 \\ 0 & 2 & 2 & 4 \end{pmatrix}$ , 由此出发证明亦可

**【13-4】可对角化相似循环矩阵**

设有下列复矩阵, 其中  $a_0, \dots, a_{n-1} \in \mathbb{C}$

$$A = \begin{pmatrix} a_0 & a_1 & a_2 & \cdots & a_{n-1} \\ a_{n-1} & a_0 & a_1 & \cdots & a_{n-2} \\ a_{n-2} & a_{n-1} & a_0 & \cdots & a_{n-3} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_1 & a_2 & a_3 & \cdots & a_0 \end{pmatrix}$$

求证: 假设  $B \in M_n(\mathbb{C})$  在  $\mathbb{C}$  上可对角化, 则存在  $a_0, \dots, a_{n-1} \in \mathbb{C}$

使得  $B$  相似于如上的  $A$

证: 回顾习题 12-3,  $A$  有  $n$  个线性无关的特征向量

$$\vec{v}_k = (1, \varepsilon_k, \dots, \varepsilon_k^{n-1}), k = 0, \dots, n-1, \varepsilon_k = e^{\frac{2\pi ki}{n}}$$

则  $\{\vec{v}_k\}$  是一组基, 且由于  $\vec{v}_k$  都是特征向量

可知  $A \sim_s \text{diag}(f(\varepsilon_0), \dots, f(\varepsilon_{n-1}))$

由条件,  $\exists P \in GL_n(\mathbb{C})$ , 使得  $PBP^{-1} = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$

由插值多项式可知可取  $n-1$  次复多项式

$$f(x) = a_0 + a_1x + \cdots + a_{n-1}x^{n-1}$$

使得  $f(\varepsilon_k) = \lambda_{k+1}, k = 0, \dots, n-1$

于是  $A \sim_s \text{diag}(f(\varepsilon_0), \dots, f(\varepsilon_{n-1})) = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n) \sim B$  ■

**【13-5】 对角矩阵诱导矩阵映射可对角化**

设  $A \in M_n(F)$  是  $F$  上的一个可对角化矩阵, 考虑线性变换

$$\varphi_A: M_n(F) \rightarrow M_n(F), X \mapsto AX$$

求证  $\varphi_A$  可对角化

证: 先假设  $A$  就是对角矩阵, 即  $A = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$

令  $e_{ij} = \begin{pmatrix} \vec{0}, \dots, \vec{0}, \underset{\text{第 } j \text{ 列}}{\vec{e}_j}, \vec{0}, \dots, \vec{0} \end{pmatrix}$ , 即  $e_{ij}$  为第  $i$  行  $j$  列为 1, 其余为 0 的矩阵

$$\text{则有 } \varphi_A(e_{ij}) = A(e_{ij}) = (\vec{0}, \dots, \vec{0}, A\vec{e}_j, \vec{0}, \dots, \vec{0})$$

$$= (\vec{0}, \dots, \vec{0}, \lambda_j \vec{e}_j, \vec{0}, \dots, \vec{0}) = \lambda_j (\vec{0}, \dots, \vec{0}, \vec{e}_j, \vec{0}, \dots, \vec{0}) = \lambda_j e_{ij}$$

可知每个  $e_{ij}$  都是  $\varphi_A$  的特征向量, 则  $\varphi_A$  有一组由特征向量组成的基

从而此时  $\varphi_A$  可对角化

一般情况下, 由  $A$  可对角化,  $\exists P \in GL_n(F)$  使得

$$A = PDP^{-1}, D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$$

$$\text{则 } \varphi_A(X) = AX = PDP^{-1}X = \varphi_P \circ \varphi_D \circ \varphi_{P^{-1}}(X)$$

$$\text{由于 } PP^{-1} = P^{-1}P = E, \text{ 可知 } \varphi_P \circ \varphi_{P^{-1}}(X) = PP^{-1}X = X = Id(X)$$

$$\varphi_{P^{-1}} \circ \varphi_P(X) = P^{-1}PX = X = Id(X)$$

于是  $\varphi_P$  是可逆线性算子, 且  $\varphi_{P^{-1}} = (\varphi_P)^{-1}$

取  $v_{ij} = \varphi_P(e_{ij}) = Pe_{ij}$ , 由  $\varphi_P$  可逆知  $\{v_{ij}\}$  为  $M_n(F)$  的一组基

$$\text{又 } \varphi_A(v_{ij}) = PDP^{-1}(Pe_{ij}) = PDe_{ij} = P(\lambda_i e_{ij}) = \lambda_i Pe_{ij} = \lambda_i v_{ij}$$

可知  $\{v_{ij}\}$  为特征向量, 则  $\varphi_A$  可对角化 ■

**【14-1】约当块的基本量**

求 $J_n(\lambda)$ 的极小多项式, 特征多项式, 特征子空间维数和 $J_n(\lambda)^k (k \in \mathbb{N})$

解: 记 $J_n(\lambda) = J$

$$\chi_J(t) = \det(tE - J) = \begin{vmatrix} t-\lambda & -1 & & & \\ & t-\lambda & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & t-\lambda & -1 \\ & & & & t-\lambda \end{vmatrix} = (t-\lambda)^n$$

由 $C-H$ 定理,  $\chi_J$ 零化 $J$ , 则 $\mu_J \mid \chi_J$

于是可设 $\mu_J(t) = (t-\lambda)^m, 2 \leq m \leq n$

$$\text{设 } J_0 = J - \lambda E = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & & \\ & 0 & \ddots & & \\ & & \ddots & \ddots & \\ & & & 0 & 1 \\ & & & & 0 \end{pmatrix}$$

$$\text{且对任何矩阵 } A = (a_{ij}), AJ_0 = \begin{pmatrix} 0 & a_{11} & \cdots & a_{n-1,1} \\ 0 & a_{12} & \cdots & a_{n-1,2} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 0 & a_{1n} & \cdots & a_{n-1,n} \end{pmatrix}$$

$$\text{从而可知 } J_0^{n-1} = \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{pmatrix}, J_0^n = 0$$

$$\Rightarrow (J - \lambda E)^m = 0 \text{ 时 } n \geq m \geq n, \text{ 即 } m = n$$

$$\text{且 } \mu_J(t) = (t-\lambda)^n$$

$$J \text{ 的唯一特征值为 } \lambda, \text{ 又 } J - \lambda E = J_0, \text{rank } J_0 = n-1$$

$$\text{从而 } \dim V^0 = \dim \ker(J - \lambda E) = n - \text{rank } J_0 = 1$$

$$\because J_0 E = E J_0 \therefore J^m = (J_0 + \lambda E)^m \text{ 可用二项式定理}$$

$$\begin{aligned} J^m &= \sum_{k=0}^m C_m^k J_0^k \lambda^{m-k} E^{m-k} = \sum_{k=0}^m C_m^k J_0^k \lambda^{m-k} \\ &= \sum_{k=0}^{\min\{m, n-1\}} C_m^k J_0^k \lambda^{m-k} \end{aligned}$$

$$\text{因此 } J^m = \begin{pmatrix} \lambda^m & m\lambda^{m-1} & \cdots & C_m^{n-2}\lambda^{m-n+1} & C_m^{n-1}\lambda^{m-n} \\ 0 & \lambda^m & \cdots & C_m^{n-3}\lambda^{m-n+2} & C_m^{n-2}\lambda^{m-n+1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & \cdots & \lambda^m & m\lambda^{m-1} \\ 0 & 0 & \cdots & 0 & \lambda^m \end{pmatrix}$$

当  $n-1 > m$  时, 规定  $C_m^{n-1} = 0$

#### 【14-2】零不能为广义特征子空间

设  $V$  为  $n$  维向量空间且  $n \geq 1$ ,

求证: 任意  $V$  上的线性算子的广义特征子空间不可能是  $\{\vec{0}\}$

证: 假设存在一个  $i$  使得  $V(p_i) = \ker(p_i^{r_i}(\mathcal{A})) = \{\vec{0}\}$

则  $p_i^{r_i}(\mathcal{A}): V \rightarrow V$  是单射, 从而是满射, 进而是可逆线性算子

由极小多项式定义可知

$$0 = \mu_A(A) = p_1^{r_1}(A) \cdots p_s^{r_s}(A)$$

且由于上式右边各项都是  $A$  的多项式, 从而两两可交换

$$\text{则有 } 0 = g(\mathcal{A})p_i^{r_i}(\mathcal{A}), g(t) = \mu_A(t)/p_i^{r_i}(t)$$

由  $p_i^{r_i}(\mathcal{A})$  可逆,

$$\text{则 } 0 = 0(p_i^{r_i}(\mathcal{A}))^{-1} = g(\mathcal{A})p_i^{r_i}(\mathcal{A})(p_i^{r_i}(\mathcal{A}))^{-1} = g(\mathcal{A})$$

$\Rightarrow g$  零化  $A$ ,  $\deg g < \deg \mu_A$ , 矛盾

同理, 对  $\forall i, V(p_i) \neq \{\vec{0}\}$

#### 【14-3】 $N$ 次方为单位矩阵的条件

证明: 对于矩阵  $A \in M_n(\mathbb{C})$ , 关系式  $A^N = E$  成立

当且仅当  $A$  可对角化且它的特征值都是  $N$  次单位根

证:  $\Leftarrow$ : 若  $A$  可对角化, 则存在  $P \in GL_n(\mathbb{C})$

使得  $A = PDP^{-1}, D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$

又  $\mathcal{X}_A = \mathcal{X}_D$ , 可知  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  也是  $A$  的特征值

因此  $\lambda_i^N = 1, i = 1, \dots, n$

则  $A^N = PD^N P^{-1} = PEP^{-1} = PP^{-1} = E$

$\Rightarrow$  若  $A^N = E$ , 可知  $t^N - 1$  是  $A$  的一个零化多项式

从而  $\mu_A \mid t^N - 1$

然而  $\gcd(t^N - 1, (t^N - 1)') = \gcd(t^N - 1, Nt^{N-1}) = 1$

可知  $t^N - 1$  无重根, 从而  $\mu_A$  无重根, 则  $A$  可对角化

设  $A$  的一个特征值为  $\lambda$ , 则  $\exists \vec{v} \neq \vec{0}$ , 使得  $A\vec{v} = \lambda\vec{v}$

从而  $\vec{v} = E\vec{v} = A^N\vec{v} = A^{N-1}(\lambda\vec{v}) = \lambda A^{N-1}\vec{v} = \dots = \lambda^N\vec{v}$

由  $\vec{v} \neq \vec{0}$  得  $\lambda^N = 1$ , 即  $\lambda$  是  $N$  次单位根 ■

#### 【14-4】交换乘积不改变特征多项式

证明:  $\forall A, B \in M_n(\mathbb{R})$ ,  $AB$  和  $BA$  的特征多项式相同

证: 扰动法:

若  $A$  可逆, 则知  $AB = A(BA)A^{-1}$  使得  $AB \sim_s BA$ , 显然  $\mathcal{X}_{AB} = \mathcal{X}_{BA}$

若  $A$  不可逆, 考虑  $A_s = sE + A$ , 于是  $\det A_s = \mathcal{X}_{-A}(s)$

然而  $\mathcal{X}_{-A}$  是一个  $t$  的多项式, 从而只有有限个零点, 且  $0$  也是一个零点

记  $m = \min\{|\lambda| \mid \lambda \in \text{spec}(-A) \setminus \{0\}\}$

则若  $0 < |s| < m$  [\*], 则有  $A_s$  可逆

于是有  $\mathcal{X}_{A_s B} = \mathcal{X}_{BA_s}$

$\mathcal{X}_{A_s B}, \mathcal{X}_{BA_s}$  的系数由  $a_{ij}, b_{ij}, s$  的四则运算给出

则当  $s \rightarrow 0$  时,  $\mathcal{X}_{A_s B} \rightarrow \mathcal{X}_{AB}, \mathcal{X}_{BA_s} \rightarrow \mathcal{X}_{BA}$

$\mathcal{X}_{A_s B} = \mathcal{X}_{BA_s} \Rightarrow \mathcal{X}_{AB} = \mathcal{X}_{BA}$  ■

注意, 能取极限是因为  $0$  是 [\*] 式的聚点

分块矩阵法

$$\mathcal{X}_{AB}(0) = (-1)^n \det AB = (-1)^n \det BA = \mathcal{X}_{BA}(0)$$

$$\text{考虑 } P = \begin{pmatrix} E & O \\ -A & E \end{pmatrix}, Q = \begin{pmatrix} \lambda E & B \\ \lambda A & \lambda E \end{pmatrix}, \lambda \neq 0$$

$$PQ = \begin{pmatrix} \lambda E & B \\ O & \lambda E - AB \end{pmatrix}, QP = \begin{pmatrix} \lambda E - BA & B \\ O & \lambda E \end{pmatrix}$$

$$\because \det PQ = \det P \det Q = \det QP$$

$$\therefore |\lambda E| |\lambda E - AB| = |\lambda E - BA| |\lambda E|$$

$$\therefore \mathcal{X}_{AB}(\lambda) = |\lambda E - AB| = |\lambda E - BA| = \mathcal{X}_{BA}(\lambda)$$

$$\therefore \text{结合 } \mathcal{X}_{AB}(0) = \mathcal{X}_{BA}(0) \text{ 可得}$$

$$\forall t \in \mathbb{R} \mathcal{X}_{AB}(t) = \mathcal{X}_{BA}(t) \quad \blacksquare$$

### 【15-1】 矩阵空间线性算子的基本量

设  $A \in M_n(F)$ , 求矩阵空间  $M_n(F)$  上的线性算子

$\varphi_A(X) = AX$  的极小多项式和特征多项式 ( $X$  为任一  $n$  阶矩阵)

解: 由于需要计算特征多项式, 因此寻找一组基写下  $\varphi_A$  的矩阵

$$\text{令 } A = (\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_n) = (\alpha_{ij}), e_{ij} = \left( \vec{0}, \dots, \vec{0}, \underbrace{\vec{e}_j}_{\text{第 } i \text{ 个}}, \vec{0}, \dots, \vec{0} \right)$$

$$\text{则 } \vec{\alpha}_i = \sum_{k=1}^n \alpha_{ki} \vec{e}_k, \quad A \vec{e}_j = (\vec{\alpha}_1, \dots, \vec{\alpha}_n) \vec{e}_j = \vec{\alpha}_j$$

$$\varphi_A(e_{ij}) = \left( A \vec{0}, \dots, A \vec{0}, \underbrace{A \vec{e}_j}_i, A \vec{0}, \dots, A \vec{0} \right) = \left( \vec{0}, \dots, \vec{0}, \underbrace{\vec{\alpha}_j}_i, \vec{0}, \dots, \vec{0} \right)$$

$$= \left( \vec{0}, \dots, \vec{0}, \sum_{k=1}^n \alpha_{kj} \vec{e}_k, \vec{0}, \dots, \vec{0} \right) = \sum_{k=1}^n \alpha_{kj} (\vec{0}, \dots, \vec{0}, \vec{e}_k, \vec{0}, \dots, \vec{0})$$

$$= \sum_{k=1}^n \alpha_{kj} e_{ik}$$

即知对固定的 $i, V_i = \langle e_{i1}, e_{i2}, \dots, e_{in} \rangle \subseteq M_n(F)$ 为 $\varphi_A$ 的不变子空间

$$\text{于是 } \varphi_A \text{ 在基 } B = \left\{ \underbrace{e_{11}, \dots, e_{1n}}_{V_1}, \underbrace{e_{21}, \dots, e_{2n}}_{V_2}, \dots, \underbrace{e_{n1}, \dots, e_{nn}}_{V_n} \right\}$$

下的矩阵为分块对角的,

$$\text{考察 } V_1, \varphi_A(e_{11}, \dots, e_{1n}) = (e_{11}, \dots, e_{1n}) \begin{pmatrix} \alpha_{11} & \alpha_{12} & \cdots & \alpha_{1n} \\ \alpha_{21} & \alpha_{22} & \cdots & \alpha_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \alpha_{n1} & \alpha_{n2} & \cdots & \alpha_{nn} \end{pmatrix}$$

$$= (e_{11}, \dots, e_{1n})A$$

于是类似可得 $\varphi_A$ 在基 $B$ 下的矩阵为 $\text{diag}(A, A, \dots, A)_n$

$$\text{因此极小多项式 } \mu_{\varphi_A}(t) = \text{lcm}(\mu_A(t), \dots, \mu_A(t)) = \mu_A(t)$$

$$\text{特征多项式 } \chi_{\varphi_A}(t) = \det(tE - \text{diag}(A, A, \dots, A)_n)$$

$$= (\det(tE - A))^n = (\chi_A(t))^n \quad \blacksquare$$

### 【15-2】 $J_n(1)$ 幂相似

证明: 对于复矩阵 $J_n(1)$ , 对任意正整数 $k, J_n(1)$ 相似于 $J_n(1)^k$

证: 证法 1

引理 当 $n \geq 2$  时, 设 $A = (a_{ij})$ , 当 $i \geq j$ 时 $a_{ij} = 0$ , 即 $A$ 严格上三角

$$A = \begin{pmatrix} 0 & a_{12} & * & * & * \\ & 0 & a_{23} & * & * \\ & & 0 & \ddots & * \\ & & & \ddots & a_{n-1,n} \\ & & & & 0 \end{pmatrix}$$

若 $a_{12}a_{23} \cdots a_{n-1,n} \neq 0$ , 则 $A \sim_s J_n(0)$

引理的证明 考虑 $A^{n-1}\vec{e}_n, \dots, A\vec{e}_n, \vec{e}_n$  [ $T\vec{e}_n$ 即取矩阵 $T$ 的最后一列]



$$\text{经计算, } (A^{n-1}\vec{e}_n, \dots, A\vec{e}_n, \vec{e}_n) = \begin{pmatrix} d_1 & * & \cdots & * & 0 \\ & d_2 & \cdots & * & 0 \\ & & \ddots & * & \vdots \\ & & & d_{n-1} & 0 \\ & & & & 1 \end{pmatrix}$$

其中  $d_i = a_{i,i+1}a_{i+1,i+2} \cdots a_{n-1,n}, i = 1, \dots, n-1$

则由  $d_1 = a_{12} \cdots a_{n-1}a_n \neq 0$  知  $d_i \neq 0, i = 1, \dots, n-1$

则知  $\{\vec{v}_i = A^{n-i}\vec{e}_n | i = 1, \dots, n\}$  为  $\mathbb{C}^n$  的一组基

由此,  $A\vec{v}_i = \vec{v}_{i-1}$ , 故在此基下线性算子  $\vec{x} \mapsto A\vec{x}$  的矩阵为  $J_n(0)$

于是  $A \sim_s J_n(0)$  ■

于是  $\forall k \in \mathbb{Z} > 0, J_n(1)^k = (E + J_n(0))^k = E + kJ_n(0) + \text{其他}$

则知  $J_n(1)^k - E$  满足引理的条件, 则  $J_n(1)^k - E \sim_s J_n(0)$

$\therefore J_n(1)^k \sim_s J_n(0) + E = J_n(1)$  ■

证法 2(丘维声):  $J_n(1)^k$  是主对角元都为 1 的上三角矩阵

因此  $J_n(1)^k$  的特征多项式  $\chi_{J_n(1)^k} = (\lambda - 1)^n$

从而  $J_n(1)^k$  有 Jordan 标准型, 设为  $J$

$J$  的主对角元为 1 的 Jordan 块的总数为  $n - \text{rank}(J_n(1)^k - E)$

$$[\sum N_i = \sum(r_{i-1} + r_{i+1} - 2r_i) = r_0 - r_1]$$

由于  $J_n(1) = E + J_n(0)$ , 因此

$$J_n(1)^k = (E + J_n(0))^k = E + C_k^1 J_n(0) + \cdots + C_k^k J_n(0)^k$$

$$J_n(1)^k - E = \begin{pmatrix} 0 & k & C_k^2 & C_k^3 & \cdots & C_k^k & 0 & \cdots & 0 \\ 0 & 0 & k & C_k^2 & \cdots & C_k^{k-1} & C_k^k & \cdots & 0 \\ \vdots & \vdots & \vdots & \vdots & & \vdots & \vdots & & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & k \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdots & 0 & 0 & \cdots & 0 \end{pmatrix}$$

从而  $\text{rank}(J_n(1)^k - E) = n - 1$ , 因此  $n - \text{rank}(J_n(1)^k - E) = 1$

于是  $J_n(1)^k$  的标准型  $J = J_n(1)$ , 即  $J_n(1)^k \sim_s J_n(1)$  ■

**【15-3】可交换则可同时对角化**

$\mathcal{A}, \mathcal{B}: V \rightarrow V, \dim V = n < +\infty$

若  $\mathcal{A}, \mathcal{B}$  都可对角化, 且  $\mathcal{A}\mathcal{B} = \mathcal{B}\mathcal{A}$

则存在一组基  $\{\vec{v}_k\}$ , 使得  $\mathcal{A}, \mathcal{B}$  在这组基下同时对角化

即  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  都是  $\mathcal{A}, \mathcal{B}$  的特征向量

证:  $\because \mathcal{A}$  可对角化,  $\therefore \exists$  特征子空间分解

$$V = V^{\lambda_1} \oplus \dots \oplus V^{\lambda_s}, \lambda_i \in \text{spec } \mathcal{A}, V^{\lambda_i} = \ker(\mathcal{A} - \lambda_i \mathcal{E})$$

$\mathcal{A}\mathcal{B} = \mathcal{B}\mathcal{A} \Rightarrow$  每个  $V^{\lambda_i}$  都是  $\mathcal{B}$  的不变子空间

即有  $\mathcal{B}|_{V^{\lambda_i}}: V^{\lambda_i} \rightarrow V^{\lambda_i}$

断言 若  $\mathcal{B}$  可对角化, 则对任何  $\mathcal{B}$  不变子空间  $W, \mathcal{B}|_W$  可对角化

断言的证明见后

因此存在  $V^{\lambda_i}$  的一组基  $\{\vec{v}_{ij}\}$ , 使得  $\vec{v}_{ij}$  是  $\mathcal{B}$  的特征向量

自然  $\vec{v}_{ij}$  也是  $\mathcal{A}$  的特征向量

$$\text{令 } \{\vec{v}_k\} = \bigcup_{i=1}^s \{\vec{v}_{ij}\}$$

则由直和  $V = V^{\lambda_1} \oplus \dots \oplus V^{\lambda_s} \Rightarrow \{v_k\}$  为  $V$  的基 ■

断言  $\mathcal{B}$  可对角化, 则对任何  $\mathcal{B}$  不变子空间  $W, \mathcal{B}|_W$  可对角化

证: 取  $\mathcal{B}$  的特征子空间分解

$$V = V^{\mu_1} \oplus \cdots \oplus V^{\mu_t}, \mu_i \in \text{spec } \mathcal{B}, V^{\mu_i} = \ker(\mathcal{B} - \mu_i \mathcal{E})$$

$W \subset V$  是  $\mathcal{B}$  不变子空间

$$\text{令 } W_i = W \cap V^{\mu_i} = \ker(\mathcal{B}|_W - \mu_i \mathcal{E}) = W \cap \ker(\mathcal{B} - \mu_i \mathcal{E})$$

$$\text{由第二章定理 5.1 只需证 } W = \bigoplus_{i=1}^t W_i$$

$$W_1 + \cdots + W_t \subseteq W, W_i \subseteq V^{\mu_i}$$

$$\text{则 } \vec{w} = \vec{w}_1 + \cdots + \vec{w}_t \in W_1 + \cdots + W_t \subseteq V^{\mu_1} \oplus \cdots \oplus V^{\mu_t}$$

则由  $V^{\mu_1} \oplus \cdots \oplus V^{\mu_t}$  可知  $\vec{w} = \vec{w}_1 + \cdots + \vec{w}_t$  的分解唯一

$$\Rightarrow W_1 \oplus \cdots \oplus W_t \subseteq W$$

$$\text{取 } \vec{w} \in W \subseteq V = V^{\mu_1} \oplus \cdots \oplus V^{\mu_t}$$

$$\text{则 } \vec{w} = \vec{v}_1 + \cdots + \vec{v}_t, \vec{v}_i \in V^{\mu_i}$$

$$\mathcal{B}\vec{w} = \mu_1 \vec{v}_1 + \cdots + \mu_t \vec{v}_t$$

...

$$\mathcal{B}^{t-1}\vec{w} = \mu_1^{t-1}\vec{v}_1 + \cdots + \mu_t^{t-1}\vec{v}_t$$

$$\Rightarrow (\vec{w}, \mathcal{B}\vec{w}, \dots, \mathcal{B}^{t-1}\vec{w}) = (\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_t) \begin{pmatrix} 1 & \mu_1 & \cdots & \mu_1^{t-1} \\ 1 & \mu_2 & \cdots & \mu_2^{t-1} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \mu_t & \cdots & \mu_t^{t-1} \end{pmatrix}$$

$\mu_1, \dots, \mu_t$  两两不同  $\Rightarrow \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_t$  都是  $\vec{w}, \mathcal{B}\vec{w}, \dots, \mathcal{B}^{t-1}\vec{w}$  的线性组合

$$\Rightarrow \vec{v}_i \in W \Rightarrow \vec{v}_i \in W \cap V^{\mu_i} = W_i \Rightarrow \vec{w} \in \bigoplus_{i=1}^t W_i$$

$$\Rightarrow W \subseteq \bigoplus_{i=1}^t W_i \subseteq W \Rightarrow W = \bigoplus_{i=1}^t W_i$$

【15-4】循环空间分解不变子空间也循环

设 $V$ 是域 $F$ 上的 $n$ 维线性空间, $\mathcal{A}$ 为 $V$ 上的线性算子

证明:若 $V$ 的某个循环子空间可以分解为两个 $\mathcal{A}$ -子空间的直和

则这两个 $\mathcal{A}$ -子空间也是循环子空间

证:不妨设 $V$ 本身就是循环的

[对 $W \subseteq V$ 循环,只需要考虑 $\mathcal{A}|_W: W \rightarrow W$ 即可]

取循环向量 $\vec{v}$ ,使得 $V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} = \langle \vec{v}, \mathcal{A}\vec{v}, \dots, \mathcal{A}^{n-1}\vec{v} \rangle$

若有 $V_1, V_2 \subseteq V$ 为 $\mathcal{A}$ 不变子空间,使得 $V = V_1 \oplus V_2$

取 $\vec{v} \in V = V_1 \oplus V_2$ ,则 $\exists! \vec{v}_1 \in V_1, \vec{v}_2 \in V_2$ ,使得 $\vec{v} = \vec{v}_1 + \vec{v}_2$

断言  $V_1 = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_1$

断言的证明:由于 $V_i$ 是 $\mathcal{A}$ 不变子空间,则可知 $\forall f(t) \in F[t]$

$f(\mathcal{A})\vec{v}_1 \in V_1$  于是 $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_1 \subseteq V_1$

$\forall \vec{w}_1 \in V_1 \subseteq V$ ,由 $V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}$ 可知 $\exists g(t) \in F[t]$

使得 $\vec{w}_1 = g(\mathcal{A})\vec{v} = g(\mathcal{A})(\vec{v}_1 + \vec{v}_2) = g(\mathcal{A})\vec{v}_1 + g(\mathcal{A})\vec{v}_2$

显然有 $g(\mathcal{A})\vec{v}_1 \in V_1$

但由 $\vec{v}$ 的分解唯一性可得出 $\vec{w}_1$ 的分解唯一性

因此 $\vec{w}_1 = g(\mathcal{A})\vec{v}_1, g(\mathcal{A})\vec{v}_2 = \vec{0}$

于是 $\vec{w}_1 \in F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_1 \Rightarrow V_1 \subseteq F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_1$

因此 $V_1 = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_1$ 是循环子空间, $V_2$ 同理

■

## 【15-5】 Jordan-cherally 分解

$V$  是有限维复线性空间,  $\mathcal{A}: V \rightarrow V$  线性算子

则存在唯一的线性算子  $\mathcal{N}, \mathcal{S}: V \rightarrow V, s. t.$

(i)  $\mathcal{A} = \mathcal{N} + \mathcal{S}$ ,  $\mathcal{N}$  幂零,  $\mathcal{S}$  可对角化

(ii)  $\mathcal{N}, \mathcal{S}$  都是  $\mathcal{A}$  的复多项式, 特别地  $\mathcal{N}\mathcal{S} = \mathcal{S}\mathcal{N}$

证: 想法:

$\mathcal{A} \sim_s \text{diag}(J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_k}(\lambda_k))$ , 可取  $\mathcal{N}, \mathcal{S}$  使其矩阵分别为

$$\text{diag}(J_{n_1}(0), \dots, J_{n_k}(0)), \text{diag}(\lambda_{n_1} E_{n_1}, \dots, \lambda_{n_k} E_{n_k})$$

唯一性: 设  $(\mathcal{N}, \mathcal{S}), (\tilde{\mathcal{N}}, \tilde{\mathcal{S}})$  为两组线性算子, 满足 (1)(2)

即  $\mathcal{A} = \mathcal{N} + \mathcal{S} = \tilde{\mathcal{N}} + \tilde{\mathcal{S}}, \mathcal{N}, \tilde{\mathcal{N}}$  幂零,  $\mathcal{S}, \tilde{\mathcal{S}}$  可对角化

且  $\mathcal{N}\mathcal{S} = \mathcal{S}\mathcal{N}; \tilde{\mathcal{N}}\tilde{\mathcal{S}} = \tilde{\mathcal{S}}\tilde{\mathcal{N}}, \quad \mathcal{N}, \mathcal{S}, \tilde{\mathcal{N}}, \tilde{\mathcal{S}}$  都是  $\mathcal{A}$  的复多项式

(a) 设  $\mathcal{N}^{r_1} = \mathcal{O}, \tilde{\mathcal{N}}^{r_2} = \mathcal{O}$

$$\begin{aligned} (\mathcal{N} - \tilde{\mathcal{N}})^{r_1+r_2} &= \sum_{k=1}^{r_1+r_2} C_{r_1+r_2}^k \mathcal{N}^k \tilde{\mathcal{N}}^{r_1+r_2-k} (-1)^{r_1+r_2-k} \\ &= \sum_{k=1}^{r_1} \underbrace{\tilde{\mathcal{N}}^{r_2}}_{\mathcal{O}} C_{r_1+r_2}^k \mathcal{N}^k \tilde{\mathcal{N}}^{r_1-k} (-1)^{r_1+r_2-k} \\ &\quad + \sum_{k=1}^{r_2} \underbrace{\mathcal{N}^{r_1}}_{\mathcal{O}} C_{r_1+r_2}^{k+r_1} \mathcal{N}^k \tilde{\mathcal{N}}^{r_2-k} (-1)^{r_2-k} \end{aligned}$$

$$= \mathcal{O} + \mathcal{O} = \mathcal{O}$$

$$\Rightarrow \mathcal{N} - \tilde{\mathcal{N}} \text{ 也幂零}$$

(b)  $\because \mathcal{S}, \tilde{\mathcal{S}}$  都是  $\mathcal{A}$  的多项式  $\therefore \mathcal{S}\tilde{\mathcal{S}} = \tilde{\mathcal{S}}\mathcal{S}$

由习题 15-3, 存在一组基  $\{\vec{v}_i\}$  使得每个  $\vec{v}_i$  都是  $\mathcal{S}$  和  $\tilde{\mathcal{S}}$  的公共特征向量

设在该基下  $\mathcal{S}$  和  $\tilde{\mathcal{S}}$  的矩阵分别为  $\text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n), \text{diag}(\tilde{\lambda}_1, \dots, \tilde{\lambda}_n)$

$$\text{由 } \mathcal{N} - \tilde{\mathcal{N}} = \tilde{\mathcal{S}} - \mathcal{S} \text{ 得 } \text{diag}\left((\lambda_1 - \tilde{\lambda}_1)^{r_1+r_2}, \dots, (\lambda_n - \tilde{\lambda}_n)^{r_1+r_2}\right) = \mathcal{O}$$

$$\therefore \lambda_i = \tilde{\lambda}_i, i = 1, 2, \dots, n$$

$$\text{从而 } \mathcal{S} = \tilde{\mathcal{S}}, \text{ 且 } \mathcal{N} - \tilde{\mathcal{N}} = \tilde{\mathcal{S}} - \mathcal{S} = \mathcal{O} \Rightarrow \mathcal{N} = \tilde{\mathcal{N}}$$

存在性: 令  $\mu_{\mathcal{A}}(t) = (t - \lambda_1)^{m_1} \cdots (t - \lambda_k)^{m_k}$  为不可约分解

$$\Rightarrow \text{广义特征子空间分解 } V = V(t - \lambda_1) \oplus \cdots \oplus V(t - \lambda_k)$$

$$V(t - \lambda_i) = \ker((\mathcal{A} - t\mathcal{E})^{m_i})$$

$$\text{令 } p_i(t) = \mu_{\mathcal{A}}(t)/(t - \lambda_i)^{m_i} \Rightarrow \gcd(p_1, \dots, p_k) = 1$$

$$\exists u_1, \dots, u_k \in \mathbb{C}[t], \text{ s.t. } u_1 p_1 + \cdots + u_k p_k = 1 \quad [*]$$

$$\text{令 } P_i(\mathcal{A}) = u_i(\mathcal{A})p_i(\mathcal{A}): V \rightarrow V$$

$$\text{断言 } (a) P_1 + \cdots + P_k = \mathcal{E}$$

$$(b) \operatorname{im} P_i = \operatorname{im} u_i(\mathcal{A})p_i(\mathcal{A}) = V(t - \lambda_i) = \ker(\mathcal{A} - \lambda_i \mathcal{E})^{m_i}$$

$$(c) P_i P_j = P_j P_i = \delta_{ij} P_i$$

断言的证明: (a) 由 [\*], 有  $P_1 + \cdots + P_k = \mathcal{E}$

$$(b) \text{ 若 } \vec{v} \in \ker(\mathcal{A} - \lambda_i \mathcal{E})^{m_i}$$

$$\text{由 (a), } \vec{v} = P_1 \vec{v} + \cdots + P_k \vec{v}$$

$$\text{对 } j \neq i, p_j \text{ 中含因子 } (t - \lambda_i)^{m_i}$$

$$\text{则 } P_j \vec{v} = u_j(\mathcal{A})p_j(\mathcal{A})\vec{v} = \vec{0} \Rightarrow \vec{v} = P_i \vec{v} \in \operatorname{im} P_i$$

$$\text{若 } \vec{v} \in \operatorname{im} P_i = \operatorname{im} u_i(\mathcal{A})p_i(\mathcal{A})$$

$$\exists \vec{w}, \text{ s.t. } \vec{v} = u_i(\mathcal{A})p_i(\mathcal{A})\vec{w}$$

$$(\mathcal{A} - \lambda_i \mathcal{E})^{m_i} \vec{v} = \mu_i(\mathcal{A})(\mathcal{A} - \lambda_i \mathcal{E})^{m_i} p_i(\mathcal{A})\vec{w}$$

$$= \mu_i(\mathcal{A})\mu_{\mathcal{A}}(\mathcal{A})\vec{v} = \vec{0}$$

$$\text{则 } \vec{v} \in V(t - \lambda_i)$$

$$\therefore \operatorname{im} P_i = V(t - \lambda_i)$$

(c) 因为  $P_i$  均为  $\mathcal{A}$  的多项式, 可交换性是显然的

由 (a),  $\forall \vec{v}, \vec{v} = P_1 \vec{v} + \cdots + P_k \vec{v}$

$$= \vec{0} + \cdots + \vec{0} + P_i \vec{v} + \vec{0} + \cdots + \vec{0} \in V(t - \lambda_1) \oplus \cdots \oplus V(t - \lambda_k)$$

$$P_i \vec{v} = P_i P_1 \vec{v} + \cdots + P_i P_k \vec{v} \quad [\in \text{im } P_i]$$

$$= P_1 P_i \vec{v} + \cdots + P_k P_i \vec{v} \in V(t - \lambda_1) \oplus \cdots \oplus V(t - \lambda_k)$$

于是由直和有  $P_j P_i \vec{v} = \delta_{ji} P_i \vec{v} \Rightarrow P_j P_i = \delta_{ji} P_i$

综合上述三条可知,  $P_1, \dots, P_k$  实际上给出了

广义特征子空间分解的直和投影算子

$$\text{令 } \mathcal{S} = \lambda_1 P_1 + \cdots + \lambda_s P_s, \mathcal{N} = \mathcal{A} - \mathcal{S}$$

则  $\mathcal{S} = (\lambda_1 u_1 p_1 + \cdots + \lambda_s u_s p_s)(\mathcal{A})$  是  $\mathcal{A}$  的多项式

$\mathcal{N} = \mathcal{A} - \mathcal{S} \Rightarrow \mathcal{N}$  是  $\mathcal{A}$  的多项式

$$\text{由 (b), (c)} \Rightarrow P_i |_{\text{im } P_i} = \mathcal{E}_{\text{im } P_i}, P_j |_{\text{im } P_i} = 0, j \neq i$$

$$\text{则 } \lambda_i P_i |_{\text{im } P_i} = \lambda_i \mathcal{E}_{\text{im } P_i}$$

$$\text{则知 } \mathcal{S} |_{\text{im } P_i} = \lambda_i \mathcal{E}_{\text{im } P_i}$$

$\mathcal{S}$  的矩阵 =  $\text{diag}(\lambda_{n_1} E_{n_1}, \dots, \lambda_{n_k} E_{n_k})$ , 显然可对角化

取  $r = \max\{m_i\}$ , 注意  $\mathcal{N}$  为  $\mathcal{A}$  的多项式, 每个  $V(t - \lambda_i)$  都是  $\mathcal{N}$ -子空间

$$\text{则 } \mathcal{N}^r |_{V(t-\lambda_i)} = (\mathcal{N} |_{V(t-\lambda_i)})^r = (\mathcal{A} - \mathcal{S} |_{V(t-\lambda_i)})^r$$

$$= (\mathcal{A} |_{V(t-\lambda_i)} - \lambda_i \mathcal{E}_{\text{im } P_i})^r$$

然而由广义特征子空间分解,  $\mathcal{A} |_{V(t-\lambda_i)}$  的极小多项式为  $(t - \lambda_i)^{m_i}$

$$\therefore (\mathcal{A} |_{V(t-\lambda_i)} - \lambda_i \mathcal{E}_{\text{im } P_i})^r = 0, \forall i = 1, \dots, k$$

则  $\mathcal{N}^r = 0$ , 即  $\mathcal{N}$  幂零

■

**【15-6】 中国剩余定理**

设给定的  $p_1, \dots, p_k \in F[t]$  两两互素,  $\deg p_i \geq 1$

则  $\forall f_1, \dots, f_k \in F[t], \exists f, q_1, \dots, q_k \in F[t]$

使得  $f = q_i p_i + f_i$  对  $i = 1, \dots, k$  成立

即同余方程组  $f \equiv f_i \pmod{p_i}$  总有解  $f$

证: 令  $M = p_1, \dots, p_k, M_i = M/p_i$

则  $\gcd(M_1, \dots, M_k) = 1$ , 从而存在  $u_1, \dots, u_k \in F[t]$

使得  $u_1 M_1 + \dots + u_k M_k = 1$

令  $f = f_1 u_1 M_1 + \dots + f_k u_k M_k + hM, \quad h \in F[t]$

对  $1 \leq i \leq k$ , 不妨只考虑  $i = 1$

则  $f = f_1(1 - u_2 M_2 - \dots - u_k M_k) + f_2 u_2 M_2 + \dots + f_k u_k M_k + hM$

$= f_1 + (f_2 - f_1)u_2 M_2 + \dots + (f_k - f_1)u_k M_k + hM$

由  $M, M_i$  的构造,  $p_1 \mid M_2, \dots, p_1 \mid M_k, p_1 \mid M$

则可取  $q_1 = (f - f_1)/p_1 \in F[t]$

于是  $f = p_1 q_1 + f_1$  成立 ■

注: 具体应用中  $p_i = (t - \lambda_i)^{m_i}, M = \mu_{\mathcal{A}}, f_i = \lambda_i$

注: 本定理证明中实际上只用到了 *Bezout* 等式和互素的概念

所以它可以在相当一般的环境中陈述, 如任意交换环



## 【16-1】各种空间分解总结

设 $V$ 为有限维线性空间, $\mathcal{A}:V \rightarrow V$ 为线性算子

$$\mu_{\mathcal{A}} = p_1^{m_1} \cdots p_s^{m_s}, \quad \chi_{\mathcal{A}} = p_1^{n_1} \cdots p_s^{n_s}$$

a1. 先对 $V$ 作广义特征子空间分解,得到 $V = V(p_1) \oplus \cdots \oplus V(p_s)$

a2. 对每个 $V(p_i)$ 作不可分子空间分解或循环子空间分解

b1. 先对 $V$ 作循环子空间分解,得到 $V = F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_1 \oplus \cdots \oplus F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_t$

b2. 对每个 $F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_i$ 作不可分子空间分解或广义特征子空间分解

c. 对 $V$ 直接作不可分子空间分解

唯一性定理(见后)保证以上三个路径的结果一致,即

$$\begin{aligned} V &= V_0 \oplus \cdots \oplus V_l \\ &= \bigoplus_{i=1}^s (F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_{i1} \oplus \cdots \oplus F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_{ik_i}) = \bigoplus_{j=1}^t (V_{j1} \oplus \cdots \oplus V_{jk'_j}) \end{aligned}$$

$$\text{且 } \{V_0, \dots, V_l\} = \{F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_{ib}\} = \{V_{ja}\}$$

取每个不变子空间的基,拼成 $V$ 的基,此时 $\mathcal{A}$ 的矩阵记为 $A$ ,则

$$A \text{ 可表为 } \text{diag}(A_1, \dots, A_s), \text{diag}(A'_1, \dots, A'_t)$$

$$A_i \text{ 可进一步表为 } \text{diag}(A_{i1}, \dots, A_{ik_i}), k_1 + \cdots + k_s = l$$

$$A'_i \text{ 可进一步表为 } \text{diag}(A'_{j1}, \dots, A'_{jk'_j}), k'_1 + \cdots + k'_t = l$$

唯一性定理: 可以取到合适的基

使得以上各个情况都互相以分块对角的 $P \in GL_n(F)$ 相似

$\chi_{\mathcal{A}}$ 和 $\mu_{\mathcal{A}}$

$$\mu_{\mathcal{A}_i} = \mu_{\mathcal{A}}|_{V(p_i)} = p_i^{m_i}, \mu_{\mathcal{A}_{ia}} = \mu_{\mathcal{A}}|_{F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v}_{ia}} = p_i^{m_{ia}}, 1 \leq m_{ia} \leq m_i$$

称所有这些 $\{\mu_{\mathcal{A}_{ia}} = p_i^{m_{ia}}\}$ 作为重集,为 $A$ 的初等因子组

直接计算可得  $\mathcal{X}_{\mathcal{A}} = \prod_{i=1}^s \prod_{a=1}^{k_i} p_i^{m_{ia}}$ , 即  $\mathcal{X}_{\mathcal{A}}$  = 所有初等因子的乘积

$$\sum_{i=1}^s \sum_{a=1}^{k_i} m_{ia} = \sum_{i=1}^s n_i = n$$

唯一性的精确叙述:  $A$  的初等因子只由  $A$  决定, 和分解本身无关

且因子  $p_i^t$  出现的个数由公式  $N(i, t) = \frac{1}{d_i} (r_{i,t-1} + r_{i,t+1} - 2r_{i,t})$

特别是当  $F = \mathbb{C}$  时,  $p_i(t) = t - \lambda_i$

此时  $A_{ia}$  的最优可能性为  $J_{n_{ia}}(\lambda_i)$

于是分解定理的唯一存在性  $\Rightarrow$   $Jordan$  标准型

若  $F = \mathbb{C}$ , 则  $\forall \mathcal{A}: V \rightarrow V$ , 存在  $V$  的一组基使得  $\mathcal{A}$  的矩阵为  $Jordan$  型  $J_A$

或矩阵形式:  $\forall A \in M_n(\mathbb{C}), \exists P \in GL_n(\mathbb{C})$  使得  $PAP^{-1} = J_A$

且  $J_A$  只取决于  $A$

## 【16-2】复 $Jordan$ 标准型的计算方法

(i) 计算特征多项式或极小多项式的不可约因子分解

$$\mu_{\mathcal{A}} = p_1^{m_1} \cdots p_s^{m_s}, \quad \mathcal{X}_{\mathcal{A}} = p_1^{n_1} \cdots p_s^{n_s}, \quad p_i = (t - \lambda_i)$$

(ii) 对每个  $\lambda_i \in \text{spec } A$ , 计算  $r_{i,t} = \text{rank}((A - \lambda_i E)^t), t = 1, 2, \dots, n + 1$

计算  $N(\lambda_i, t) = r_{i,t-1} + r_{i,t+1} - 2r_{i,t}$

(iii) 写下  $Jordan$  标准型

$$J_A = \text{diag} \left( \underbrace{J_1(\lambda_1)}_{N(\lambda_1, 1) \uparrow}, \dots, \underbrace{J_{t_1}(\lambda_1)}_{N(\lambda_1, t_1) \uparrow}, \underbrace{J_1(\lambda_2)}_{N(\lambda_2, 1) \uparrow}, \dots \right)$$

## 【16-3】由秩还原 Jordan 标准型

已知  $\chi_A(t) = (t-3)^4(t+2)$

当  $\text{rank}(A-3E)$  分别为 1, 2, 3, 4 时, 求出  $J_A$

解: 由  $t+2$  的代数重数为 1 可知, 对应特征值  $-2$

只有一个 Jordan 块  $J_1(-2) = (-2)$

设  $J_A = \text{diag}(J_{n_1}(3), \dots, J_{n_k}(3), -2)$ ,  $n_1 \geq \dots \geq n_k \geq 1$ ,  $n_1 + \dots + n_k = 4$

则  $J_A - 3E = \text{diag}(J_{n_1}(0), \dots, J_{n_k}(0), -5)$

而  $\text{rank}(A-3E) = \text{rank}(J_A-3E) = n_1 - 1 + \dots + n_k - 1 + 1$

$= n_1 + \dots + n_k - k + 1 = 5 - k$

因此  $\begin{cases} n_1 + \dots + n_k = 4 \\ n_1 \geq \dots \geq n_k \geq 1 \\ 5 - k = \text{rank}(A-3E) \end{cases}$

当  $\text{rank}(A-3E) = 1$  时,  $k = 4$

则  $n_1 = n_2 = n_3 = n_4 = 1$ ,  $J_A = \text{diag}(3, 3, 3, 3, -2)$

当  $\text{rank}(A-3E) = 2$  时,  $k = 3$

则  $n_1 = 2, n_2 = n_3 = 1$ ,  $J_A = \text{diag}(J_2(3), 3, 3, -2)$

当  $\text{rank}(A-3E) = 3$  时,  $k = 2$

$n_1 = 3, n_2 = 1$  或  $n_1 = n_2 = 2$ ,

$J_A = \text{diag}(J_3(3), 3, -2)$  或  $\text{diag}(J_2(3), J_2(3), -2)$

当  $\text{rank}(A-3E) = 4$  时,  $k = 1$

$n_1 = 4$ ,  $J_A = \text{diag}(J_4(3), -2)$

【16-4】幂零的判定条件 谱映射定理

设 $A$ 是 $\mathbb{C}$ 上 $n \times n$ 矩阵

证明:  $\text{tr } A^k = 0$  对  $1 \leq k \leq n$  成立  $\Leftrightarrow A$  幂零

证: 引理 谱映射定理

对  $f \in \mathbb{C}[t], A \in M_n(\mathbb{C})$

$\text{spec } f(A) \stackrel{\text{作为重集}}{=} f(\text{spec } A) := \{f(\lambda) | \lambda \in \text{spec } A\}$

引理的证明:  $\exists P \in GL_n(\mathbb{C})$ , 使得  $J_A = PAP^{-1}$

则  $\text{spec } A = \text{spec } J_A, \text{spec } f(A) = \text{spec } f(J_A)$

又  $J_A$  的为上三角矩阵, 主对角元为  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$

则  $f(J_A)$  的主对角元为  $f(\lambda_1), \dots, f(\lambda_n)$

从而  $\text{spec } f(A) = \text{spec } f(J_A) = f(\text{spec } J_A) = f(\text{spec } A)$  ■

$\Rightarrow: A$  幂零  $\Rightarrow \mu_A(t) = t^n$ , 于是  $\text{spec } A = \{0, 0, \dots, 0\}$

$\Rightarrow \text{spec } A^k = \{0, \dots, 0\}, k = 1, \dots, n$

于是  $\text{tr } A^k = 0 + 0 + \dots + 0 = 0, k = 1, \dots, n$

$\Leftarrow:$  设  $\text{spec } A = \left\{ \underbrace{\lambda_1}_{m_1 \text{ 个}}, \underbrace{\lambda_2}_{m_2 \text{ 个}}, \dots, \underbrace{\lambda_s}_{m_s \text{ 个}} \right\}$  作为一个重集

且  $\lambda_1, \dots, \lambda_s$  两两不同

于是由谱映射定理,  $\text{spec } A^k = \left\{ \underbrace{\lambda_1^k}_{m_1 \text{ 个}}, \underbrace{\lambda_2^k}_{m_2 \text{ 个}}, \dots, \underbrace{\lambda_s^k}_{m_s \text{ 个}} \right\}, k = 1, \dots, n$

从而  $\text{tr } A^k = 0, k = 1, \dots, n \Rightarrow$

$$\begin{cases} m_1 \lambda_1 + \dots + m_s \lambda_s = 0 \\ \vdots \\ m_1 \lambda_1^{n-1} + \dots + m_s \lambda_s^{n-1} = 0 \end{cases} \Leftrightarrow \underbrace{\begin{pmatrix} 1 & \dots & 1 \\ \lambda_1 & \dots & \lambda_s \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \lambda_1^{n-1} & \dots & \lambda_s^{n-1} \end{pmatrix}}_T \begin{pmatrix} m_1 \lambda_1 \\ m_2 \lambda_2 \\ \vdots \\ m_s \lambda_s \end{pmatrix} = 0$$

由于  $\lambda_1, \dots, \lambda_s$  两两不同, 则  $T$  可逆, 则  $(m_1 \lambda_1, \dots, m_s \lambda_s)^t = 0$

于是  $\lambda_1 = \dots = \lambda_s = 0$ , 从而  $\chi_A(t) = t^n \Rightarrow A$  幂零 ■

【16-5】  $AB-BA=B$  的幂零判定

设有限维复向量空间  $V$  上的两个线性算子  $\mathcal{A}, \mathcal{B}$  满足  $\mathcal{A}\mathcal{B} - \mathcal{B}\mathcal{A} = \mathcal{B}$

求证:  $\mathcal{B}$  幂零

证: 法一: 对于  $k = 1, \dots, n$

$$\operatorname{tr} \mathcal{B}^k = \operatorname{tr} \left( \mathcal{B}^{k-1} (\mathcal{A}\mathcal{B} - \mathcal{B}\mathcal{A}) \right) = \operatorname{tr} (\mathcal{B}^{k-1} \mathcal{A}\mathcal{B}) - \operatorname{tr} (\mathcal{B}^k \mathcal{A})$$

$$= \operatorname{tr} (\mathcal{B}^{k-1} \mathcal{B}\mathcal{A}) - \operatorname{tr} (\mathcal{B}^k \mathcal{A}) = \operatorname{tr} (\mathcal{B}^k \mathcal{A}) - \operatorname{tr} (\mathcal{B}^k \mathcal{A}) = 0$$

由习题 16-2 可知  $\mathcal{B}$  幂零

法二:  $\mathcal{A}\mathcal{B} - \mathcal{B}\mathcal{A} = \mathcal{B} \Rightarrow \mathcal{B}\mathcal{A} = (\mathcal{A} - \mathcal{E})\mathcal{B}$

断言:  $\mathcal{A}\mathcal{B}^k - \mathcal{B}^k \mathcal{A} = k\mathcal{B}^k, \forall k \in \mathbb{N}$

断言的证明: 用归纳法,  $k = 1$  时即为条件

假设  $\mathcal{A}\mathcal{B}^{k-1} - \mathcal{B}^{k-1} \mathcal{A} = (k-1)\mathcal{B}^{k-1}, k-1 \geq 0$

$$\mathcal{A}\mathcal{B}^k - \mathcal{B}^k \mathcal{A} = \mathcal{A}\mathcal{B}^{k-1} \mathcal{B} - \mathcal{B}^k \mathcal{A}$$

$$= (\mathcal{B}^{k-1} \mathcal{A} + (k-1)\mathcal{B}^{k-1})\mathcal{B} - \mathcal{B}^k \mathcal{A} \quad [\text{归纳假设}]$$

$$= \mathcal{B}^{k-1} \mathcal{A}\mathcal{B} + (k-1)\mathcal{B}^k - \mathcal{B}^k \mathcal{A}$$

$$= \mathcal{B}^{k-1}(\mathcal{B} + \mathcal{B}\mathcal{A}) + (k-1)\mathcal{B}^k - \mathcal{B}^k \mathcal{A} \quad [\text{条件}]$$

$$= \mathcal{B}^k + \mathcal{B}^k \mathcal{A} + (k-1)\mathcal{B}^k - \mathcal{B}^k \mathcal{A}$$

$$= k\mathcal{B}^k \quad \blacksquare$$

对:  $\mathcal{A}\mathcal{B}^k - \mathcal{B}^k \mathcal{A} = k\mathcal{B}^k$  两边取迹, 则类似法一可证

此处可得  $\mathcal{A}\mathcal{B}^k = \mathcal{B}^k(\mathcal{A} + k\mathcal{E})$

则有  $\forall f \in \mathbb{C}[t], f(\mathcal{A})\mathcal{B}^k = \mathcal{B}^k f(\mathcal{A} + k\mathcal{E})$

特别地, 取  $f = \chi_{\mathcal{A}}$ , 则由  $C-H$  定理得

$$0 = \chi_{\mathcal{A}}(\mathcal{A})\mathcal{B}^k = \mathcal{B}^k \chi_{\mathcal{A}}(\mathcal{A} + k\mathcal{E})$$

取一组基将  $\mathcal{A}$  化为  $Jordan$  标准型,  $\exists P \in GL_n(\mathbb{C})$

$$\chi_{\mathcal{A}}(\mathcal{A} + k\mathcal{E}) = P \chi_{\mathcal{A}}(J_{\mathcal{A}} + k\mathcal{E}) P^{-1}$$

$$= P \begin{pmatrix} \mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\lambda_1 + k) & & * \\ & \ddots & \\ 0 & & \mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\lambda_n + k) \end{pmatrix} P^{-1}$$

于是只需取 $k$ 使得 $\lambda_i + k$ 全不是 $\mathcal{A}$ 的特征值即可使得 $\mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\mathcal{A} + k\mathcal{E})$ 可逆

于是由 $\mathcal{O} = \mathcal{B}^k \mathcal{X}_{\mathcal{A}}(\mathcal{A} + k\mathcal{E})$ 可得 $\mathcal{B}^k = \mathcal{O}$  ■

法三: 取一组基使得 $\mathcal{B}$ 在此基下的矩阵为Jordan标准型 $J_B$

设此基下 $\mathcal{A}$ 的矩阵为 $A \in M_n(\mathbb{C})$ ,

不妨设 $J_B = \text{diag}(B_1, \dots, B_k)$ ,  $B_i = J_{n_i}(\lambda_i)$ 为Jordan块

从而 $\mathcal{A}\mathcal{B} - \mathcal{B}\mathcal{A} = \mathcal{B} \Leftrightarrow AB - BA = B$

此时对 $A$ 作与 $B$ 一致的分块, 即 $A = \begin{pmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1k} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{k1} & \cdots & A_{kk} \end{pmatrix}$

在此分块下, 计算条件 $AB - BA = A$

$$AB - BA = \begin{pmatrix} A_{11}B_1 - B_1A_{11} & & * \\ & \ddots & \\ * & & A_{kk}B_k - B_kA_{kk} \end{pmatrix} = \text{diag}(B_1, \dots, B_k)$$

$$\Rightarrow A_{ii}B_i - B_iA_{ii} = B_i = J_{n_i}(\lambda_i), i = 1, \dots, k$$

$$\text{取迹} \Rightarrow 0 = \text{tr}(A_{ii}B_i - B_iA_{ii}) = \text{tr}J_{n_i}(\lambda_i) = n_i\lambda_i \Rightarrow \lambda_i = 0, i = 1, \dots, k$$

则知 $\mathcal{B}$ 的Jordan块均为 $J_{n_i}(0)$ , 从而 $\mathcal{B}$ 幂零 ■

【17-1】 $J_n(0)$  的标准型和无法开方性(i) 求  $J_n(0)^k$  的 Jordan 标准型(ii) 对  $n, k \in \mathbb{Z}$  且  $n, k \geq 2$ , 证明  $X^k = J_n(0)$  无解解: (i)  $k = 0$  时,  $J_n(0)^k = E$  $k = 1$  时  $J_n(0)^k = J_n(0)$  $k \geq n$  时  $J_n(0)^k = O$ 当  $2 \leq k \leq n-1$  时设  $J = J_n(0)$ , 则  $J^n = O$ , 令  $A = J^k$ , 对  $n, k$  作带余除法得  $n = ik + q, 0 \leq q < k$ 则  $A^{i+1} = J^{k(i+1)} = J^{ki+k} = O$  $\Rightarrow \mu_A(t) = t^m, 1 \leq m \leq i+1$ , 令  $p(t) = t$  $\Rightarrow A$  最大的 Jordan 块是  $i+1$  阶的程序法: 计算  $N(t, s), s = 0, 1, \dots, i+1, \quad r_{1,s} = \text{rank } A^s$ 

$$r_{1,0} = n$$

$$r_{1,1} = \text{rank } A = n - k, \quad \left[ \because A = \begin{pmatrix} O & E_{n-k} \\ O & O \end{pmatrix} \right]$$

$$r_{1,2} = \text{rank } A^2 = n - 2k, \quad \left[ \because A^2 = \begin{pmatrix} O & E_{n-2k} \\ O & O \end{pmatrix} \right]$$

$$\dots r_{1,i} = n - ik, \quad r_{1,s} = 0, s \geq i+1$$

$$\Rightarrow N(1,1) = 0, \dots, N(1, i-2) = 0$$

$$N(1, i-1) = r_{1,i-2} + r_{1,i} - 2r_{1,i-1} = 0$$

$$\begin{aligned} N(1, i) &= r_{1,i+1} + r_{1,i-1} - 2r_{1,i} = 0 + n - (i-1)k - 2(n-ik) \\ &= -n + ik + k \end{aligned}$$

$$N(1, i+1) = r_{1,i+2} + r_{1,i} - 2r_{1,i+1} = n - ik$$

 $\therefore J_A$  有  $ki + k - n$  个  $i$  阶 Jordan 块  $J_i(0), n - ik$  个  $i+1$  阶  $J_{i+1}(0)$

$$\text{映射法: } J = \begin{pmatrix} 0 & 1 & & \\ & 0 & \ddots & \\ & & \ddots & 1 \\ & & & 0 \end{pmatrix}, J: F^n \rightarrow F^n, \vec{v} \mapsto J\vec{v}$$

$$\vec{e}_n \xrightarrow{J} \vec{e}_{n-1} \xrightarrow{J} \cdots \xrightarrow{J} \vec{e}_2 \xrightarrow{J} \vec{e}_1 \xrightarrow{J} \vec{0}$$

$$\begin{array}{ccccccc} \vec{e}_n & \rightarrow & \vec{e}_{n-1} & \rightarrow \cdots \rightarrow & \vec{e}_{ik+1} & \rightarrow & \vec{e}_{ik} & \rightarrow \cdots \rightarrow & \vec{e}_{n-k+1} \\ \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow \\ \vec{e}_{n-k} & \rightarrow & \vec{e}_{n-k-1} & \rightarrow \cdots \rightarrow & \vec{e}_{(l-1)k+1} & \rightarrow & \vec{e}_{(l-1)k} & \rightarrow \cdots \rightarrow & \vec{e}_{n-2k+1} \\ \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow \\ \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots & & \vdots \\ \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow \\ \vec{e}_{n-ik+k} & \rightarrow & \vec{e}_{n-ik+k-1} & \rightarrow \cdots \rightarrow & \vec{e}_{k+1} & \rightarrow & \vec{e}_k & \rightarrow \cdots \rightarrow & \vec{e}_{n-ik+1} \\ \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow & & \Downarrow \\ \vec{e}_{n-ik} & \rightarrow & \vec{e}_{n-ik-1} & \rightarrow \cdots \rightarrow & \vec{e}_1 & & & & \end{array}$$

$$J_{i+1}(0) \quad J_{i+1}(0) \quad \cdots \quad J_{i+1}(0) \quad J_i(0) \quad \cdots \quad J_i(0)$$

$\rightarrow$  表示  $J$ ,  $\Downarrow$  表示  $J^k$ ,  $J_n(0) - \text{shift}$  算子

注意到  $A = J^k$  对应的线性算子  $\mathcal{A}$ , 可从上表中找出

$$\text{满足 } \mathcal{A}(\vec{e}_n, \vec{e}_{n-k}, \dots, \vec{e}_{n-ik}) = (\vec{e}_{n-k}, \vec{e}_{n-2k}, \dots, \vec{0}) \quad [i+1 \text{ 个基}]$$

$$\mathcal{A}(\vec{e}_{n-1}, \vec{e}_{n-k-1}, \dots, \vec{e}_{n-ik-1}) = (\vec{e}_{n-k-1}, \vec{e}_{n-2k-1}, \dots, \vec{0}) \quad [i+1 \text{ 个基}]$$

$$\mathcal{A}(\vec{e}_{ik}, \vec{e}_{(l-1)k}, \dots, \vec{e}_k) = (\vec{e}_{(l-1)k}, \vec{e}_{(l-2)k}, \dots, \vec{0}) \quad [i \text{ 个基}]$$

则将  $V$  的基  $\vec{e}_1, \dots, \vec{e}_n$  按上面的列顺序重排后可得在新的基下

$$\mathcal{A} \text{ 的矩阵为 } \text{diag} \left( \underbrace{J_i(0)}_{ik+k-n \text{ 个}}, \underbrace{J_{i+1}(0)}_{n-ik \text{ 个}} \right)$$

(ii) 设  $X$  是  $X^k = J_n(0)$  的解

$$\Rightarrow X^{kn} = 0 \Rightarrow \text{spec}_F X = \{0, \dots, 0\}$$

$$\text{设 } J_X = \text{diag}(J_{n_1}(0), \dots, J_{n_s}(0))$$

$$\because X^k = J_n(0), X \sim_s J_X \quad \therefore J_X^k \sim_s J_n(0)$$

而  $J_n(0)$  只有一个  $n$  阶  $Jordan$  块

但由 (a),  $n, k \geq 2$  时  $J_X^k$  的  $Jordan$  块一定小于  $n$  阶, 矛盾  $\blacksquare$



【17-2】  $AX=XB$  线性空间的性质

设  $A, C \in M_m(\mathbb{C}), B, D \in M_n(\mathbb{C})$

令  $U(A, B) = \{X \in \mathbb{C}^{m \times n} | AX = XB\}$  为一个复线性空间, 求证

(a) 若  $A \sim_s C, B \sim_s D$ , 构造一个  $U(A, B)$  到  $U(C, D)$  的线性同构

(b)  $\forall f \in \mathbb{C}[t], U(A, B)$  是  $U(f(A), f(B))$  的子空间

(c)  $\text{spec}_{\mathbb{C}} A \cap \text{spec}_{\mathbb{C}} B = \emptyset$ , 则  $U(A, B) = \{O\}$

(d) [平方根唯一的一个条件] 当  $m = n$  时,

$$\text{spec}_{\mathbb{C}} A \cap \text{spec}_{\mathbb{C}}(-B) = \emptyset \wedge A^2 = B^2 \Rightarrow A = B$$

$$(e) \dim U(J_m(\lambda), J_n(\mu)) = \begin{cases} 0 & \lambda \neq \mu \\ \min\{m, n\} & \lambda = \mu \end{cases}$$

(f) 设  $\{p_1, \dots, p_s\}$  为  $A$  的初等因子组,  $\{q_1, \dots, q_t\}$  为  $B$  的初等因子组

$$\text{则 } \dim U(A, B) = \sum_{i=1}^j \sum_{j=1}^t \deg \gcd(p_i, q_j)$$

证: (a)  $\exists P \in GL_m(\mathbb{C}), Q \in GL_n(\mathbb{C})$ , 使得  $A = P^{-1}CP, B = Q^{-1}DQ$

$$AX = XB \Leftrightarrow P^{-1}CPX = XQ^{-1}DQ \Leftrightarrow CPXQ^{-1} = PXQ^{-1}D$$

则令  $\varphi: U(A, B) \rightarrow U(C, D), X \mapsto PXQ^{-1}$

$\psi: U(C, D) \rightarrow U(A, B), Y \mapsto P^{-1}YQ$

则  $\varphi, \psi$  都线性, 且  $\varphi \circ \psi = Id, \psi \circ \varphi = Id \Rightarrow \varphi, \psi$  互逆

$\therefore \varphi$  是线性同构

$$(b) AX = XB \Rightarrow A^k X = A^{k-1}XB = \dots = XB^k$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow \forall a, b \in \mathbb{C}, k, l \in \mathbb{N}, \quad (aA^k + bA^l)X &= aA^k X + bA^l X \\ &= aXB^k + bXB^l \\ &= X(aB^k + bB^l) \end{aligned}$$

$$\Rightarrow f(A)X = Xf(B) \Rightarrow X \in U(f(A), f(B))$$

验证子空间: 设  $X, Y \in U(A, B), a \in \mathbb{C}$  则

$$A(X + Y) = AX + AY = XB + YB = (X + Y)B \Rightarrow (X + Y) \in U(A, B)$$

$$\text{且 } A(aX) = aAX = aXB = (aX)B \Rightarrow aX \in U(A, B)$$

于是  $U(A, B)$  是  $U(f(A), f(B))$  的子空间

(c) 只需证若  $A, B$  没有公共特征值, 则  $AX = XB$  只有零解

由 (b),  $U(A, B) \subseteq U(f(A), f(B)), \forall f \in \mathbb{C}[t]$

取  $f = \mathcal{X}_A$ , 则  $\mathcal{X}_A(A) = O$

$$U(\mathcal{X}_A(A), \mathcal{X}_A(B)) = U(O, \mathcal{X}_A(B))$$

对  $X \in U(O, \mathcal{X}_A(B)), OX = X\mathcal{X}_A(B)$

$$\because OX = O \quad \therefore X\mathcal{X}_A(B) = O$$

由谱映射定理,  $\text{spec}_{\mathbb{C}} \mathcal{X}_A(B) = \mathcal{X}_A(\text{spec}_{\mathbb{C}} B) \neq \emptyset$

则  $\mathcal{X}_A(B)$  可逆, 则由  $X\mathcal{X}_A(B) = O \Rightarrow X = O$

$$\text{于是 } U(A, B) \subseteq U(\mathcal{X}_A(A), \mathcal{X}_A(B)) = \{O\} \Rightarrow U(A, B) = \{O\}$$

(d) 条件  $\Rightarrow U(A, -B) = \{O\}$

$$A^2 = B^2 \Leftrightarrow A^2 - AB = B^2 - AB \Leftrightarrow A(A - B) = (A - B)(-B)$$

$$\Leftrightarrow A - B \in U(A, -B) = \{O\} \Leftrightarrow A = B$$

(e) 若  $\lambda \neq \mu$ , 则由 (c) 易得  $\dim U(J_m(\lambda), J_n(\mu)) = 0$

$$\text{若 } \lambda = \mu, X \in \dim U(J_m(\lambda), J_n(\mu)) \Leftrightarrow J_m(\lambda)X = XJ_n(\lambda)$$

$$\Leftrightarrow J_m(0)X = XJ_n(0) \quad [\because J_m(\lambda) = J_m(0) + \lambda E_m]$$

不妨设  $m \leq n$ , 否则取转置有  $J_n(\lambda)^t X^t = X^t J_m(\lambda)$ , 情况类似

$$\text{令 } \vec{e}_n = (0, \dots, 0, 1)^t \in \mathbb{C}^n, X = (X_1, \dots, X_n)$$

$$\text{则 } X_{n-1} = X \vec{e}_{n-1} = X J_n(0) \vec{e}_n = J_m(0) X \vec{e}_n = J_m(0) X_n$$

$$X_{n-2} = X\overrightarrow{e_{n-2}} = XJ_n(0)\overrightarrow{e_{n-1}} = J_m(0)X_{n-1} = J_m(0)^2X_n$$

$$\dots X_1 = J_m(0)^{n-1}X_n$$

从而 $X$ 仅由 $X_n$ 决定,可直接验证

$\mathbb{C}^m \rightarrow U(J_m(0), J_n(0)), X_n \mapsto (J_m(0)^n X_n, \dots, J_m(0)X_n, X_n)$ 是线性同构

$$\text{则 } \dim U(J_m(\lambda), J_n(\lambda)) = \dim U(J_m(0), J_n(0)) = m = \min\{m, n\}$$

$$(f) \text{不妨设 } A = J_A = \text{diag}(J_{n_1}(\lambda_1), \dots, J_{n_s}(\lambda_s))$$

$$B = J_B = \text{diag}(J_{m_1}(\mu_1), \dots, J_{m_t}(\mu_t))$$

$X = (X_{ij})_{\substack{i=1, \dots, s \\ j=1, \dots, t}}$ 为分块矩阵,  $X_{ij}$ 为 $n_i$ 行 $m_j$ 列

$$\text{则 } AX = XB \Leftrightarrow J_{n_i}(\lambda_i)X_{ij} = X_{ij}J_{m_j}(\mu_j)$$

$$\Rightarrow \text{令 } V_{ij} = \left\{ X = (X_{ij}) \mid \text{除 } X_{ij}, \text{其他块为 } O, \text{且 } J_{n_i}(\lambda_i)X_{ij} = X_{ij}J_{m_j}(\mu_j) \right\}$$

$$\text{不难验证 } U(A, B) = \bigoplus_{i=1}^s \bigoplus_{j=1}^t V_{ij}, \quad V_{ij} \cong U(J_{n_i}(\lambda_i), J_{m_j}(\mu_j))$$

$$\text{则有 } \dim U(A, B) = \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^t \dim V_{ij} = \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^t \dim U(J_{n_i}(\lambda_i), J_{m_j}(\mu_j))$$

$$\sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^t \min\{n_i, m_j\} = \sum_{i=1}^s \sum_{j=1}^t \deg \gcd(p_i, q_j)$$

### 【17-3】体积计算

欧氏空间中体积计算:  $\text{Vol}(P(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s)) = \sqrt{\det G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s)}$

【17-4】互相成钝角向量数有限

设 $V$ 是 $n$ 维欧氏空间,  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m \in V \setminus \{\vec{0}\}$ , 两两成钝角, 则 $m \leq n + 1$

证: 对 $n$ 归纳, 若 $n = 1, V = \langle \vec{\alpha} \rangle, \vec{\alpha} \neq \vec{0}$

若 $m = 3$ , 对 $i = 1, 2, 3$ ,  $\vec{v}_i = k_i \vec{\alpha}, k_i \neq 0$

$$\vec{v}_i \cdot \vec{v}_j = k_i k_j |\vec{\alpha}|^2 < 0, i \neq j$$

$$\Rightarrow \begin{cases} k_1 k_2 < 0 \\ k_2 k_3 < 0 \Rightarrow k_1 k_2^2 k_3 > 0, k_1 k_3 < 0, \text{矛盾} \\ k_1 k_3 < 0 \end{cases}$$

$$\Rightarrow m \leq 2$$

假设对 $\dim V = n - 1$ , 最多有 $n$ 个非零向量两两成钝角

当 $\dim V = n$ 时, 设 $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_m \in V \setminus \{\vec{0}\}, \vec{v}_i \cdot \vec{v}_j < 0, i \neq j$

考虑 $W = \langle \vec{v}_m \rangle^\perp$

$$\text{令 } \vec{w}_i = \vec{v}_i - \frac{(\vec{v}_i \cdot \vec{v}_m) \vec{v}_m}{(\vec{v}_m \cdot \vec{v}_m)}, i = 1, \dots, m - 1$$

易验证 $\vec{w}_i \in W, i = 1, \dots, m - 1$

且 $\vec{w}_i \cdot \vec{w}_j$

$$\begin{aligned} &= \vec{v}_i \cdot \vec{v}_j - \frac{(\vec{v}_i \cdot \vec{v}_m)(\vec{v}_m \cdot \vec{v}_j)}{(\vec{v}_m \cdot \vec{v}_m)} - \frac{(\vec{v}_j \cdot \vec{v}_m)(\vec{v}_m \cdot \vec{v}_i)}{(\vec{v}_m \cdot \vec{v}_m)} \\ &\quad + \frac{(\vec{v}_i \cdot \vec{v}_m)(\vec{v}_j \cdot \vec{v}_m)(\vec{v}_m \cdot \vec{v}_m)}{(\vec{v}_m \cdot \vec{v}_m)^2} \\ &= \vec{v}_i \cdot \vec{v}_j - \frac{(\vec{v}_i \cdot \vec{v}_m)(\vec{v}_m \cdot \vec{v}_j)}{(\vec{v}_m \cdot \vec{v}_m)} < 0 \end{aligned}$$

因此 $\vec{w}_i, \vec{w}_j$ 在 $W$ 中两两成钝角

由归纳假设,  $m - 1 \leq n$

$$\Rightarrow m \leq n + 1$$

注:  $n+1$  是可以取到的.

设  $\vec{\alpha} \in V, |\vec{\alpha}| = 1$ , 按归纳在  $\langle \alpha \rangle^\perp$  中取  $\vec{w}_1, \dots, \vec{w}_n$  使得  $\vec{w}_i \cdot \vec{w}_j < 0$

考虑  $\vec{v}_i = \vec{w}_i + \lambda \vec{\alpha}, i = 1, \dots, n, \vec{v}_{n+1} = \vec{\alpha}$

则  $\vec{v}_i \cdot \vec{v}_{n+1} = \lambda, \vec{v}_i \cdot \vec{v}_j = \vec{w}_i \cdot \vec{w}_j + \lambda^2$

则取  $\lambda$  充分小就可使得  $\vec{v}_i \cdot \vec{v}_{n+1} < 0, \vec{v}_i \cdot \vec{v}_j < 0$  ■

### 【18-1】GS 正交化求标准正交基例

$\mathbb{R}^4$  带标准内积, 令  $\vec{v} = (1, 5, -8, -1)^t$

用正交化方法求出  $\langle v \rangle^\perp$  的一组单位正交基

解: 记  $W = \langle \vec{v} \rangle$ , 求  $W^\perp$

$$x \in W^\perp \Leftrightarrow \vec{x} \cdot \vec{w} = 0, \forall \vec{w} \in W$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} \cdot k\vec{v} = 0, \forall k \in \mathbb{R}$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} \cdot \vec{v} = \vec{x}^t \vec{v} = (x_1, x_2, x_3, x_4)(1, 5, -8, -1)^t$$

$$= x_1 + 5x_2 - 8x_3 - x_4 = 0$$

得基础解系  $\vec{\varepsilon}_1 = (1, 0, 0, 1)^t, \vec{\varepsilon}_2 = (0, 1, 0, 5)^t, \vec{\varepsilon}_3 = (0, 0, 1, -8)^t$

即  $W^\perp = \langle \vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3 \rangle$

用正交化方法从  $\{\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3\}$  得到一组标准正交基

$$\vec{e}_1 = \frac{\vec{\varepsilon}_1}{|\vec{\varepsilon}_1|} = \frac{1}{\sqrt{2}}(1, 0, 0, 1)^t$$

$$\vec{e}_2' = \vec{\varepsilon}_2 - (\vec{\varepsilon}_2 \cdot \vec{e}_1)\vec{e}_1 = (-5/2, 1, 0, 5/2)^t$$

$$\vec{e}_2 = \frac{\vec{e}_2'}{|\vec{e}_2'|} = \frac{1}{\sqrt{54}}(-5, 2, 0, 5)^t$$

$$\vec{e}_3' = \vec{\varepsilon}_3 - (\vec{\varepsilon}_3 \cdot \vec{e}_1)\vec{e}_1 - (\vec{\varepsilon}_3 \cdot \vec{e}_2)\vec{e}_2 = 1/27(8, 40, 27, -8)^t$$

$$\vec{e}_3 = \frac{\vec{e}_3'}{|\vec{e}_3'|} = \frac{1}{\sqrt{2457}}(8, 40, 27, -8)^t$$

于是  $\{\vec{e}_1, \vec{e}_2, \vec{e}_3\}$  为  $\langle \vec{v} \rangle^\perp$  的一组标准正交基

**【18-2】 正交向量组成矩阵的逆**

设实方阵各列都是非零向量,且相互正交,求其逆

解:令  $A = (\vec{A}_1, \dots, \vec{A}_n)$

由题条件知  $\vec{A}_i \neq \vec{0} \Rightarrow \vec{A}_i \cdot \vec{A}_i = \vec{A}_i^t \vec{A}_i =: \alpha_i \neq 0$

且  $\vec{A}_i \cdot \vec{A}_j = \vec{A}_i^t \vec{A}_j = 0, i \neq j$

可知  $A^t A = D = \text{diag}(\alpha_1, \dots, \alpha_n)$ , 且  $D$  可逆

从而  $D^{-1} A^t A = E$

由于  $E$  是方阵, 则  $A$  可逆且  $A^{-1} = D^{-1} A^t$  ■

**【18-3】 Householder 变换**

$\mathbb{R}^n$  带标准内积,  $\vec{v} \in \mathbb{R}^n$  满足  $|\vec{v}| = 1$ , 令  $H_v = E - 2\vec{v}\vec{v}^t \in M_n(\mathbb{R})$

此矩阵被称为镜面反射或 Householder 变换. 求证:

(i)  $H_v^t H_v = E, H_v^t = H_v, H_v^2 = E$ . 特别地,  $H_v$  是正交矩阵

(ii)  $H_v$  由特征子空间  $V^{-1} = \langle \vec{v} \rangle, V^1 = \langle \vec{v} \rangle^\perp$ , 进而  $\det H_v = -1$

因此  $H_v$  被称作镜面反射

(iii)  $\forall A \in O_n(\mathbb{R})$ , 存在有限个单位向量  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_s \in \mathbb{R}^n$  (不必两两不同)

使得  $A = H_{v_1} H_{v_2} \cdots H_{v_s}$ , 即正交群由镜面反射群生成

证: (i)  $H_v^t = (E - 2\vec{v}\vec{v}^t)^t = E - 2(\vec{v}\vec{v}^t)^t$

$= E - 2(\vec{v}^t)^t \vec{v} = E - 2\vec{v}\vec{v}^t = H_v$

$H_v^2 = (E - 2\vec{v}\vec{v}^t)(E - 2\vec{v}\vec{v}^t) = E \cdot E - 2\vec{v}\vec{v}^t - 2\vec{v}\vec{v}^t + 4\vec{v}\vec{v}^t \vec{v}\vec{v}^t$

$= E - 4\vec{v}\vec{v}^t + 4\vec{v}\vec{v}^t = E \quad [\vec{v}^t \vec{v} = \vec{v} \cdot \vec{v} = |\vec{v}|^2 = 1]$

$\therefore H_v^t$  是正交矩阵

$$(ii) \text{ 对 } \lambda = 1, H_v \vec{x} = \vec{x} \Leftrightarrow (E - 2\vec{v}\vec{v}^t)\vec{x} = \vec{x} \Leftrightarrow \vec{x} - 2\vec{v}\vec{v}^t\vec{x} = \vec{x}$$

$$\Leftrightarrow (\vec{v}\vec{v}^t)\vec{x} = \vec{0}$$

$$\Rightarrow \vec{v}^t(\vec{v}\vec{v}^t\vec{x}) = 0 \Rightarrow (\vec{v}^t\vec{v})\vec{v}^t\vec{x} = 0 \quad [\text{矩阵乘法结合律}]$$

$$\Rightarrow \vec{v} \cdot \vec{x} = 0 \Rightarrow \vec{x} \in \langle \vec{v} \rangle^\perp$$

$$x \in \langle \vec{x} \rangle^\perp \Rightarrow \vec{v}^t\vec{x} = 0 \Rightarrow \vec{v}\vec{v}^t\vec{x} = \vec{0} \Rightarrow \vec{x} \in V^1$$

$$\therefore V^1 = \langle \vec{v} \rangle^\perp$$

$$\text{另一方面, } \vec{x} \in V^{-1} \Leftrightarrow H_v \vec{x} = -\vec{x} \Rightarrow \vec{x} - 2\vec{v}\vec{v}^t\vec{x} = -\vec{x}$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} = \vec{v}(\vec{v}^t\vec{x}) = (\vec{v}^t\vec{x})\vec{v} \quad [\vec{v}^t\vec{x} \text{ 是一个数}]$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} \in \langle \vec{v} \rangle \quad \therefore V^{-1} = \langle \vec{v} \rangle$$

$$(iii) \text{ 引理: } \forall \vec{x}, \vec{y} \in \mathbb{R}^n, \vec{x} \neq \vec{y},$$

$$\text{则 } \exists \text{ 单位向量 } \vec{v}, \text{ 使得 } H_v \vec{x} = \vec{y} \Leftrightarrow |\vec{x}| = |\vec{y}|$$

$$\text{引理的证明: } \Rightarrow: \vec{y}^t\vec{y} = \vec{x}^t H_v^t H_v \vec{x} = \vec{x}^t \vec{x}, \text{ 即 } |\vec{x}|^2 = |\vec{y}|^2$$

$$\Leftarrow: \text{ 令 } \vec{v} = \frac{\vec{y} - \vec{x}}{|\vec{y} - \vec{x}|}$$

$$\vec{v} \cdot (\vec{x} + \vec{y}) = \frac{1}{|\vec{y} - \vec{x}|} ((\vec{y} - \vec{x}) \cdot (\vec{y} + \vec{x})) = \frac{|\vec{y}|^2 - |\vec{x}|^2}{|\vec{y} - \vec{x}|} = 0$$

$$\text{则 } (\vec{x} + \vec{y}) \perp \vec{v} \Rightarrow H_v(\vec{x} + \vec{y}) = \vec{x} + \vec{y}$$

$$\text{另一方面, } \vec{y} - \vec{x} \in \langle \vec{v} \rangle \Rightarrow H_v(\vec{y} - \vec{x}) = \vec{x} - \vec{y}$$

$$\begin{cases} H_v \vec{x} + H_v \vec{y} = \vec{x} + \vec{y} \\ H_v \vec{y} - H_v \vec{x} = \vec{x} - \vec{y} \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} H_v \vec{x} = \vec{y} \\ H_v \vec{y} = \vec{x} \end{cases} \quad \blacksquare$$

$$\text{对 } n \text{ 归纳: } n = 1 \text{ 时, } O_1(\mathbb{R}) = \{(1), (-1)\}$$

$$\vec{e}_1 = (1), H_{e_1} = E_1 - 2\vec{e}_1\vec{e}_1^t = (-1)$$

$$(-1) = (-1), \quad (1) = (-1) \times (-1) = H_{e_1} H_{e_1}$$

设对  $B \in O_{n-1}(\mathbb{R})$ ,  $B$  是有限个反射的乘积

对  $A \in O_n(\mathbb{R})$ ,  $A = (A^{(1)} \cdots A^{(n)})$ , 则  $A^{(1)}, \dots, A^{(n)}$  是  $\mathbb{R}^n$  的单位正交基

$$\therefore |A^{(1)}| = 1 \quad \therefore |\vec{e}_1| = 1 \quad \therefore \text{可取 } \vec{e}_1 = (1, 0, \dots, 0)^t$$

$$\exists \vec{v}, \text{使得 } H_v A^{(1)} = \vec{e}_1$$

$$H_v A = (H_v A^{(1)} \dots H_v A^{(n)}) = (e_1, H_v A^{(2)}, \dots, H_v A^{(n)}) = \begin{pmatrix} 1 & * \\ 0 & A_{n-1} \end{pmatrix}$$

$$\therefore H_v \text{ 是正交矩阵} \quad \therefore \vec{e}_1, H_v A^{(2)}, \dots, H_v A^{(n)} \text{ 也是单位正交基}$$

$$\therefore H_v A^{(2)}, \dots, H_v A^{(n)} \in \langle \vec{e}_1 \rangle^\perp = \{(0, **)^t \in \mathbb{R}^n\}$$

$$\therefore H_v A = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & A_{n-1} \end{pmatrix} \quad \therefore H_v, A \text{ 均为正交矩阵} \quad \therefore H_v A \text{ 也是正交矩阵}$$

$$\text{则 } (H_v A)^t (H_v A) = \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & A_{n-1}^t A_{n-1} \end{pmatrix} = E \Rightarrow A_{n-1}^t A_{n-1} = E_{n-1}$$

$$\Rightarrow A_{n-1} \text{ 也正交}$$

$$\text{由归纳假设, } A_{n-1} = H_{\vec{v}_2} \dots H_{\vec{v}_s}, \vec{v}_i \in \mathbb{R}^{n-1}, |\vec{v}_i| = 1$$

$$\text{令 } \vec{v}_i = \begin{pmatrix} 0 \\ \widetilde{\vec{v}}_i \end{pmatrix} \in \langle \vec{e}_1 \rangle^\perp \subset \mathbb{R}^n, \text{ 则 } |\vec{v}_i| = 1, \quad i = 2, \dots, s$$

$$H_{v_i} = E_n - 2 \vec{v}_i \vec{v}_i^t = E_n - 2 \begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & \widetilde{\vec{v}}_i \widetilde{\vec{v}}_i^t \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & \\ & H \widetilde{\vec{v}}_i \end{pmatrix}$$

$$\therefore H_v A = H_{v_2} \dots H_{v_s} \Rightarrow A = H_v^{-1} H_{v_2} \dots H_{v_s} = H_v H_{v_2} \dots H_{v_s}$$

$$\text{记 } \vec{v} = \vec{v}_1 \text{ 即可}$$

注: 证明写法偏向矩阵技巧, 但是其实有非常明显的几何特征 ■

#### 【18-4】QR 分解: Householder 算法

$$\forall A \in GL_n(\mathbb{R}), \exists Q \in O_n(\mathbb{R}), R \text{ 是上三角矩阵, 使得 } A = QR$$

且  $\det A = \pm \det R$ . 若  $R$  主对角元素皆正, 则  $Q, R$  唯一

证: (i) 存在性: 法一: GS 正交化方法 (略)



法二: 反射矩阵法

$$\text{记 } A = A_n = (A_n^{(1)}, \dots, A_n^{(n)})$$

由 18-1(iii) 中引理,  $\exists$  单位向量  $\vec{v}_1 \in \mathbb{R}^n$ ,

$$\text{使得 } H_{v_1} A_n^{(1)} = |A_n^{(1)}| \vec{e}_1, \quad \vec{e}_1 = (1, 0, \dots, 0)^t, |A_n^{(1)}| \neq 0$$

$$\text{则 } H_{v_1} A_n = \begin{pmatrix} |A_n^{(1)}| & * \\ 0 & A_{n-1} \end{pmatrix} \Rightarrow A_{n-1} \text{ 可逆}$$

令  $A_{n-1} = (A_{n-1}^{(2)}, \dots, A_{n-1}^{(n)})$ , 则可重复上述过程, 得到

$$\begin{aligned} H_{v_2} H_{v_1} A_n &= \begin{pmatrix} 1 & 0 \\ 0 & H_{v_2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} |A_n^{(1)}| & * \\ 0 & A_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} |A_n^{(1)}| & * \\ 0 & H_{v_2} A_{n-1} \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} |A_n^{(1)}| & * & * \\ 0 & |A_n^{(2)}| & * \\ 0 & 0 & A_{n-2} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

$\therefore$  至多可以用  $n$  个反射得到  $H_{v_s} \cdots H_{v_1} A$  是上三角矩阵

$$\text{令 } R = H_{v_s} \cdots H_{v_1} A, \text{ 于是 } A = H_{v_1}^{-1} \cdots H_{v_s}^{-1} R = H_{v_1} \cdots H_{v_s} R$$

令  $Q = H_{v_1} \cdots H_{v_s}$  即可

唯一性: 若有两个分解  $A = Q_1 R_1 = Q_2 R_2$   $R_1, R_2$  主对角元皆正

则  $Q_2^{-1} Q_1 = R_2 R_1^{-1} \Rightarrow Q_2^{-1} Q_1$  正交,  $R_2 R_1^{-1}$  上三角且主对角元仍皆正

[易验证  $R$  上三角  $\Rightarrow R^{-1}$  上三角,  $R$  主对角元皆正  $\Rightarrow R^{-1}$  主对角元皆正]

而一个矩阵既正交又是上三角矩阵, 主对角元皆正, 那么它一定是  $E$

$[M^t = M^{-1}, M \text{ 上三角} \Rightarrow M \text{ 除对角线上其余位置均为零,}$

对角上  $m_{ii} = \frac{1}{m_{ii}}, m_{ii} > 0 \Rightarrow m_{ii} = 1]$

则  $Q_2^{-1} Q_1 = R_2 R_1^{-1} = E \Rightarrow Q_1 = Q_2, R_1 = R_2$  ■

【19-1】求正交矩阵化对角形例

$$\text{对实对称方阵 } A = \begin{pmatrix} 2 & 2 & -2 \\ 2 & 5 & -4 \\ -2 & -4 & 5 \end{pmatrix}, \chi_A = (t-1)^2(t-10)$$

求正交矩阵  $P$  使得  $P^t A P$  为对角形

方法: 1. 设  $\alpha, \beta \in \text{spec } A$ , 当  $\alpha \neq \beta$  时  $V^\alpha \perp V^\beta$

2.  $G-S$  正交化

解: 令  $\lambda_1 = 10, \lambda_2 = 1$

$$\text{则解 } (A - \lambda_1 E) \vec{x} = 0 \Rightarrow V^{\lambda_1} = \langle \vec{\alpha}_1 \rangle$$

$$\vec{\alpha}_1 = (-1, -2, 2)^t$$

$$\text{解 } (A - \lambda_2 E) \vec{x} = 0 \Rightarrow V^{\lambda_2} = \langle \vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_3 \rangle$$

$$\vec{\alpha}_2 = (2, -1, 0)^t, \vec{\alpha}_3 = (2, 0, 1)^t$$

由实对称方阵可知不同特征值的特征向量垂直

$$\text{即 } \vec{\alpha}_1 \perp \vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_1 \perp \vec{\alpha}_3$$

$$\text{对 } \vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_3 \text{ 作正交化, } \vec{\varepsilon}_2 = \frac{\vec{\alpha}_2}{|\vec{\alpha}_2|} = \frac{1}{\sqrt{5}}(2, -1, 0)^t$$

$$\vec{\varepsilon}_3' = \vec{\alpha}_3 - (\vec{\alpha}_3 \cdot \vec{\varepsilon}_2) \vec{\varepsilon}_2 = \frac{1}{\sqrt{5}}(2, 4, 5)^t$$

$$\vec{\varepsilon}_3 = \frac{\vec{\varepsilon}_3'}{|\vec{\varepsilon}_3'|} = \frac{1}{\sqrt{45}}(2, 4, 5)^t$$

$$\text{则 } \langle \vec{\alpha}_2, \vec{\alpha}_3 \rangle = \langle \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3 \rangle$$

$$\Rightarrow \vec{\varepsilon}_2 \perp \vec{\alpha}_1, \vec{\varepsilon}_3 \perp \vec{\alpha}_1$$

$$\text{令 } \vec{\varepsilon}_1 = \frac{\vec{\alpha}_1}{|\vec{\alpha}_1|} = \frac{1}{3}(-1, -2, 2)^t$$

则  $\{\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3\}$  是  $\mathbb{R}^3$  的一组单位正交基

$$\text{且 } A\vec{\varepsilon}_1 = 10\vec{\varepsilon}_1, A\vec{\varepsilon}_2 = \vec{\varepsilon}_2, A\vec{\varepsilon}_3 = \vec{\varepsilon}_3$$

$$\text{令 } P = (\vec{\varepsilon}_1, \vec{\varepsilon}_2, \vec{\varepsilon}_3), \text{ 则 } P \text{ 正交, } P^t A P = \text{diag}(10, 1, 1)$$

**【19-2】 正交矩阵行列式的性质**

设 $A, B$ 是正交矩阵且 $\det A + \det B = 0$ , 求证 $A + B$ 不可逆

解: 只需证 $\det(A + B) = 0$

$$(\det A)(\det(A + B)) = (\det A^t)(\det(A + B)) = \det(A^t A + A^t B)$$

$$= \det(E + A^t B)$$

$$(\det B)(\det(A + B)) = (\det B^t)(\det(A + B)) = \det(B^t A + B^t B)$$

$$= \det(E + B^t A)$$

$$\because (E + A^t B)^t = (E^t + B^t (A^t)^t) = (E + B^t A)$$

$$\therefore \det(E + A^t B) = \det(E + B^t A)$$

$$\Rightarrow (\det A)(\det(A + B)) = (\det B)(\det(A + B))$$

$$\because \det B = -\det A$$

$$\therefore 2 \det A (\det(A + B)) = 0$$

$$\because A \text{ 正交 } \therefore \det A = \pm 1$$

$$\therefore \det(A + B) = 0 \quad \blacksquare$$

【19-3】二次型值域与特征值的联系

设 $A$ 为实对称矩阵,  $\lambda_1 \leq \dots < \lambda_n$ 为 $A$ 的特征值, 求证

$$(i) \frac{(A\vec{x}) \cdot \vec{x}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} \leq \lambda_n, \vec{x} \neq \vec{0}, \text{等号当且仅当 } \vec{x} \in V^{\lambda_n} \setminus \{\vec{0}\} \text{ 时取到}$$

$$(ii) \lambda_k = \min_{\dim U=k} \left( \max_{\vec{x} \in U \setminus \{\vec{0}\}} \frac{(A\vec{x}) \cdot \vec{x}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} \right) \text{ 其中最小值对所有 } k \text{ 维子空间 } U \text{ 取}$$

证: (i)  $A$  对称  $\Rightarrow A = A^t$

$$\therefore \exists P \in O_n(\mathbb{R}), \text{使得 } A = P^t D P, D = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_n)$$

$$(A\vec{x}) \cdot \vec{x} = (A\vec{x})^t \vec{x} = \vec{x}^t A^t \vec{x} = \vec{x}^t A \vec{x}$$

$$= \vec{x}^t P^t D P \vec{x} = (P\vec{x})^t D (P\vec{x})$$

$$\text{令 } \vec{y} = P\vec{x}, \text{ 则 } (A\vec{x}) \cdot \vec{x} = \vec{y}^t D \vec{y} = \lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2$$

$$\text{且 } \vec{x} \cdot \vec{x} = \vec{x}^t \vec{x} = \vec{x}^t P^t P \vec{x} = \vec{y} \cdot \vec{y} = y_1^2 + \dots + y_n^2$$

$$\therefore \frac{(A\vec{x}) \cdot \vec{x}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} = \frac{\lambda_1 y_1^2 + \dots + \lambda_n y_n^2}{y_1^2 + \dots + y_n^2} \leq \frac{\lambda_n (y_1^2 + \dots + y_n^2)}{y_1^2 + \dots + y_n^2} = \lambda_n$$

$$\text{设 } \lambda_{s-1} \leq \lambda_s < \lambda_{s+1} = \lambda_{s+2} = \dots = \lambda_n$$

$$\text{则 } V^{\lambda_n} = \langle \vec{e}_{s+1}, \dots, \vec{e}_n \rangle$$

$$\frac{(A\vec{x}) \cdot \vec{x}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} = \lambda_n \Leftrightarrow \vec{x} \neq \vec{0} \text{ 且 } (A\vec{x}) \cdot \vec{x} - \lambda_n (\vec{x} \cdot \vec{x}) = 0$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} \neq \vec{0} \text{ 且 } \sum_{i=1}^n (\lambda_i - \lambda_n) x_i^2 = 0$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} \neq \vec{0} \text{ 且 } \sum_{i=1}^s (\lambda_i - \lambda_n) x_i^2 = 0$$

$$\Leftrightarrow \vec{x} \neq \vec{0} \text{ 且 } x_1 = \dots = x_s = 0 \Leftrightarrow \vec{x} \in V^{\lambda_n} \setminus \{\vec{0}\}$$

$$\therefore \lambda_{\max} = \max_{\vec{x} \neq \vec{0}} \frac{(A\vec{x}) \cdot \vec{x}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} = \max_{|\vec{x}|=1} ((A\vec{x}) \cdot \vec{x})$$

$$(ii) \text{ 令 } U = \langle \vec{e}_1, \dots, \vec{e}_k \rangle, \dim U = k$$

$$\text{由 (i), } \max_{\vec{x} \in U \setminus \{\vec{0}\}} \frac{(A\vec{x}) \cdot \vec{x}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} = \lambda_k$$

$$\text{于是 } \min_{\dim U=k} \left( \max_{\vec{x} \in U \setminus \{\vec{0}\}} \frac{(A\vec{x}) \cdot \vec{x}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} \right) \leq \lambda_k \quad [*]$$

$$\text{另一方面, } \dim \langle \vec{e}_k, \dots, \vec{e}_n \rangle = n - k + 1$$

$$\dim(U \cap \langle \vec{e}_k, \dots, \vec{e}_n \rangle) = \dim U + \dim \langle \vec{e}_k, \dots, \vec{e}_n \rangle - \dim(U + \langle \vec{e}_k, \dots, \vec{e}_n \rangle)$$

$$\geq k + n - k + 1 - n = 1$$

$$\therefore \exists \vec{x} \neq \vec{0}, \vec{x} \in U \cap \langle \vec{e}_k, \dots, \vec{e}_n \rangle \text{ 使得 } \vec{x} \neq \vec{0} \text{ 且 } x_1 = \dots = x_{k-1} = 0$$

$$\frac{(A\vec{x}) \cdot \vec{x}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} = \frac{\lambda_k x_k^2 + \dots + \lambda_n x_n^2}{x_k^2 + \dots + x_n^2} \geq \lambda_k$$

$$\text{则 } \max_{\vec{x} \in U \setminus \{\vec{0}\}} \frac{(A\vec{x}) \cdot \vec{x}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} \geq \lambda_k$$

$$\text{则 } \min_{\dim U=k} \left( \max_{\vec{x} \in U \setminus \{\vec{0}\}} \frac{(A\vec{x}) \cdot \vec{x}}{\vec{x} \cdot \vec{x}} \right) \geq \lambda_k \quad [**]$$

由[\*], [\*\*], 结论成立 ■

【19-4】奇异值分解

$A \in \mathbb{R}^{m \times n}$ . 则  $\exists V_1 \in O_m(\mathbb{R}), V_2 \in O_n(\mathbb{R})$ ,

$D = \text{diag}(\sigma_1, \dots, \sigma_n, 0, \dots, 0), \sigma_i > 0$

使得  $A = V_1 D V_2$ ,  $\sigma_1, \dots, \sigma_n$  称为矩阵  $A$  的奇异值

证: a) 若  $A$  为可逆方阵, 则由第三章定理 6.3

$\exists$  矩阵  $P, O$  使得  $A = PO$ , 使得  $P$  正定,  $O$  正交

对  $P$  来说,  $\exists Q$  正交,  $D$  对角, 使得  $P = QDQ^{-1}$

则  $A = QDQ^{-1}O$ , 令  $Q = V_1, Q^{-1}O = V_2$  即可

b) 一般情况:  $A^t A$  是实对称, 半正定矩阵

则  $\exists P \in O_n(\mathbb{R})$  使得  $P^t A^t A P = \begin{pmatrix} D_1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

且  $D_1 = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_r), \lambda_i > 0, r = \text{rank } A^t A = \text{rank } A$

对  $P$  作分块,  $P = (P_1, P_2), P_1 \in \mathbb{R}^{n \times r}, P_2 \in \mathbb{R}^{n \times (n-r)}$

则  $P^t A^t A P = \begin{pmatrix} P_1^t A^t A P_1 & P_1^t A^t A P_2 \\ P_2^t A^t A P_1 & P_2^t A^t A P_2 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} D_1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

$\Rightarrow P_2^t A^t A P_2 = (A P_2)^t A P_2 = 0$ , 取迹即得  $A P_2 = 0$

则  $AP = (AP_1, AP_2) = (AP_1, 0)$

令  $B := AP$ , 对  $B^t$  重复上述操作

同理  $\exists Q^t = (Q_1^t, Q_2^t) \in O_m(\mathbb{R})$

使得  $B^t Q_2 = 0$  从而  $B^t Q^t = (B^t Q_1^t, 0)$

$QB = QAP = \begin{pmatrix} Q_1 B \\ 0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} A_1 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$

此时  $\text{rank } A_1 = \text{rank}(QAP) = \text{rank } A = r$

$\Rightarrow A_1$  为可逆方阵

$\because P, Q$  正交  $\therefore$  由 a), 结论成立

$A^t A = V_2^t D^2 V_2$   $\sigma_i^2$  刚好是  $A^t A$  的特征值 ■

## 部分特殊符号说明

### 【集合】

$\mathbb{R} \Rightarrow$  实数域

$\mathbb{C} \Rightarrow$  复数域

$\mathbb{Q} \Rightarrow$  有理数域

$\mathbb{Z} \Rightarrow$  正整数域

$\mathbb{N} \Rightarrow$  自然数域

$\{x|P(x)\}$  满足条件  $P(x)$  的  $x$  组成的集合

$\text{Func}(S, F) \Rightarrow$  从  $S$  到  $F$  的映射集合

$\text{Map}(S, W) \Rightarrow$  从  $S$  到  $W$  的映射集合

$\text{Hom}(V, W) \Rightarrow$  从  $V$  到  $W$  的线性映射集合

$\mathcal{L}(V) \Rightarrow$   $V$  到  $V$  的线性算子的集合

$F_n[x] \Rightarrow$  关于  $x$  的次数小于  $n$  的多项式集合

$\mathcal{L}_2(V, F) \Rightarrow$   $V$  上双线性型集合

$\mathcal{L}_2^+(V, F) \Rightarrow$   $V$  上对称双线性型集合

$\mathcal{L}_2^-(V, F) \Rightarrow$   $V$  上斜对称双线性型集合

$M_n(F) \Rightarrow$  域  $F$  上的  $n$  阶方阵

$GL_n(F) \Rightarrow$  域  $F$  上的  $n$  阶可逆方阵

$F^{m \times n} \Rightarrow$   $n$  行  $m$  列矩阵集合

$O_n(\mathbb{R}) \Rightarrow$   $n$  阶正交矩阵集合

$\text{card } S \Rightarrow$  集合  $S$  的基数, 对有限集而言为元素个数

$\text{char } F \Rightarrow$  域  $F$  的特征

### 【空间】

$\langle \vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n \rangle \Rightarrow$  由向量  $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$  生成的空间

$\mathbb{R}^n \Rightarrow n$  维实空间

$F^n \Rightarrow n$  维坐标空间

$V^* \Rightarrow V$  的对偶空间

$U^\circ \Rightarrow U$  的零化子空间

$\mathcal{A}(U) \Rightarrow$  定义域为  $U$  的线性算子  $\mathcal{A}$  的像空间

$V^\lambda \Rightarrow$  特征值为  $\lambda$  的特征子空间

$F[\mathcal{A}] \cdot \vec{v} \Rightarrow$  由  $\mathcal{A}$  和  $\vec{v}$  生成的循环子空间

$V(p_i) \Rightarrow$  关于因子  $p_i$  的广义特征子空间

$\dim V \Rightarrow$  空间  $V$  的维数

$U \oplus V \Rightarrow$  空间  $U, V$  的直和

$U + V \Rightarrow$  空间  $U, V$  的和

$U \cap V \Rightarrow$  空间  $U, V$  的交

$V/U \Rightarrow V$  关于子空间  $U$  的商空间

$U^\perp \Rightarrow U$  的正交补空间

### 【向量】

$\vec{v}^t \Rightarrow$  向量  $\vec{v}$  的转置

$\vec{0}_V \Rightarrow$  线性空间  $V$  中的零向量

$\overrightarrow{A^{(j)}} \Rightarrow$  矩阵  $A$  的第  $j$  列列向量

$|\vec{x}|, \|\vec{x}\| \Rightarrow$  向量  $\vec{x}$  的长度或范数

$\vec{x} \cdot \vec{y} \Rightarrow$  向量  $\vec{x}$  与  $\vec{y}$  的内积



## 【矩阵】

$O_{m \times n} \Rightarrow m$ 行 $n$ 列的零矩阵

$\text{diag}(A_1, \dots, A_n, \lambda_1, \dots, \lambda_n)$

$\Rightarrow$  由方阵 $A_1, \dots, A_n$ , 数 $\lambda_1, \dots, \lambda_n$ 组成的对角矩阵

$A^t \Rightarrow$  矩阵 $A$ 的转置

$|A|, \det A \Rightarrow$  方阵 $A$ 的行列式

$\text{rank } A \Rightarrow$  矩阵 $A$ 的秩

$\text{tr } A \Rightarrow$  矩阵的迹

$\Delta_k(A) \Rightarrow A$ 的第 $k$ 个顺序主子式

$\text{spec}_F A \Rightarrow$  矩阵 $A$ 在 $F$ 上的谱

$f(A) \Rightarrow$  多项式作用在矩阵 $A$ 上

$J_A \Rightarrow$  矩阵 $A$ 的Jordan标准型

$J_n(\lambda) \Rightarrow$  主对角元是 $\lambda$ 的 $n$ 阶约当块

$G(\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n) \Rightarrow$  向量 $\vec{v}_1, \dots, \vec{v}_n$ 的Gram矩阵

$\bar{A} \Rightarrow$  矩阵 $A$ 的共轭

## 【映射】

$Id, id \Rightarrow$  恒等映射

$\mathcal{O} \Rightarrow$  零算子

$\mathcal{E} \Rightarrow$  恒同算子

$\bar{\mathcal{A}} \Rightarrow$  商算子

$\ker \varphi \Rightarrow$  线性映射的核

$\text{im } \varphi \Rightarrow$  线性映射的像

$\varphi|_U \Rightarrow$  映射 $\varphi$ 的定义域限制在 $U$ 上

$\varphi \circ \psi \Rightarrow$  复合映射

$\text{rank } f \Rightarrow$  线性映射 $f$ 的秩

$f(\mathcal{A}) \Rightarrow$  多项式作用在线性算子 $\mathcal{A}$ 上

### 【多项式】

$\deg f \Rightarrow$  多项式 $f$ 的次数

$\mu_A \Rightarrow$  矩阵 $A$ 的极小多项式

$\mu_{\mathcal{A}} \Rightarrow$  算子 $\mathcal{A}$ 的极小多项式

$\mu_{\mathcal{A}, \vec{v}} \Rightarrow$  关于 $\mathcal{A}$ 和 $\vec{v}$ 的极小多项式

$\chi_A \Rightarrow$  矩阵 $A$ 的特征多项式

$\chi_{\mathcal{A}} \Rightarrow$  算子 $\mathcal{A}$ 的特征多项式

$f \mid g \Rightarrow f$ 整除 $g$

$\text{lcm}(q_1, q_2) \Rightarrow$  多项式 $q_1, q_2$ 的最小公倍式

$\text{gcd}(q_1, q_2) \Rightarrow$  多项式 $q_1, q_2$ 的最大公因式

### 【关系】

$\sim \Rightarrow$  等价关系

$\sim_e \Rightarrow$  初等相似

$\sim_c \Rightarrow$  合同

$\sim_s \Rightarrow$  相似

$\sim_o \Rightarrow$  正交相似

$\sim_u \Rightarrow$  酉相似

$V \simeq W \Rightarrow V$ 和 $W$ 线性同构

$P \Rightarrow Q \Rightarrow$  命题 $P$ 能推出命题 $Q$

$P \Leftrightarrow Q \Rightarrow$  命题 $P$ 与 $Q$ 等价

$F := G \Rightarrow$  定义 $F$ ,  $F$ 表示 $G$

$< \infty \Rightarrow$  有穷

$\exists!$   $\Rightarrow$  存在唯一的

$\perp \Rightarrow$  向量或空间垂直

**【其他】**

$\bar{a} \Rightarrow$  复数 $a$ 的共轭

$\delta_{ij} \Rightarrow$  *kronecker*函数, 当 $i = j$ 时取值为 1, 否则为 0

$*$   $\Rightarrow$  用于标记公式或表示不知道也无需关心的量