

DDVV 不等式证明

2024 年 10 月 21 日

摘要

关键词: $DDVV$

目录

0 引言	3
1 $DDVV$ 不等式	4
2 实对称矩阵的单位正交基	4
3 李代数	5
3.1 定义	5
3.2 李代数的性质	5
3.2.1 反对称性	5
3.2.2 正交矩阵不影响模长	5
4 化简	5
4.1 $(\sum_{r=1}^m B_r ^2)^2$	5
4.2 $\sum_{r < s}^m [B_r, B_s] ^2$	7
4.3 整理	9
5 连续性方法	10
6 $DDVV$ 不等式证明	10
6.1 首先来证明 $G_\varepsilon \neq \emptyset$	10
6.2 接着证明 G_ε 为开集	13
6.3 最后证明 G_ε 为闭集	13
7 反称矩阵空间	17
7.1 矩阵数量等于 2 时	17

8	厄密特矩阵空间	18
9	一般的复矩阵	21
10	四元数下的 $DDVV$ 不等式	23
10.1	定义	23
10.2	四元数空间的直和分解	24
10.3	四元数空间中的矩阵	24
10.4	四元数空间中的矩阵模长	24

0 引言

不等式是数学分析中的重要工具，它们在各个数学领域中有广泛的应用。本文将总结并证明 $DDVV$ 不等式。

1 DDVV 不等式

$$\forall m \in \mathbb{N}, \forall B_1, \dots, B_m \in SM(n),$$

$$\sum_{r < s}^m |[B_r, B_s]|^2 \leq c \left(\sum_{r=1}^m |B_r|^2 \right)^2 \quad (*)$$

其中 c 为常数, 在 B 为实对称矩阵的情形下为 1.

2 实对称矩阵的单位正交基

$$Def : \hat{\mathbf{E}}_{ii} = \begin{pmatrix} 0 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 0 & & & \\ & & & 1_{ii} & & \\ & & & & 0 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 0 \end{pmatrix}_{n \times n} \quad (1)$$

$$Def : \hat{\mathbf{E}}_{ij} = \frac{1}{\sqrt{2}} \begin{pmatrix} 0 & & & & & \\ & \ddots & & & & \\ & & 0 & 1_{ij} & & \\ & & 1_{ji} & 0 & & \\ & & & & 0 & \\ & & & & & \ddots \\ & & & & & & 0 \end{pmatrix}_{n \times n} \quad (2)$$

其中 $i, j = 1, 2, \dots, n, i < j$.

其中 $\hat{\mathbf{E}}_{ii}$ 有 n 个, $\hat{\mathbf{E}}_{ij}$ 有 $\binom{n}{2}$ 个, 无妨记 $N = n + \binom{n}{2} = \frac{n(n+1)}{2}$. 我们会用到: $\{\alpha = (i, j), i \leq j\} \cong \{1, 2, \dots, N\}$, 事实上只要注意到 α 的结构:

$$\begin{pmatrix} (1,1) & \rightarrow & (1,2) & \rightarrow & (1,3) & \rightarrow & (1,4) & \rightarrow & (1,5) & \cdots & (1,n) \\ & (2,2) & \rightarrow & (2,3) & \rightarrow & (2,4) & \rightarrow & (2,5) & \rightarrow & \cdots & (2,n) \\ & & \ddots & & & & & & & & \\ & & & (i,i) & \rightarrow & (i,i+1) & \rightarrow & (i,i+2) & \rightarrow & \cdots & (i,n) \\ & & & & \ddots & & & & & & \\ & & & & & & & & & & (n-1,n-1) \rightarrow (n-1,n) \\ & & & & & & & & & & (n,n) \end{pmatrix}_{n \times n}$$

并且: 按字母顺序排列, $Def \alpha = (i, j) < (k, l) = \beta \iff i < k$ 或 $i = k$ 且 $j < l$

注意到 $i \neq j$ 时有 $\langle \hat{\mathbf{E}}_i, \hat{\mathbf{E}}_j \rangle = 0$, 不难证明 $\{\hat{\mathbf{E}}_\alpha\}, \alpha = 1, 2, \dots, N$ 实际上给出了实对称矩阵的一组单位正交基。

3 李代数

3.1 定义

$[A, B] = AB - BA$, 其中 A, B 为 n 维方阵.

$$|A|^2 = \text{tr.}(AA^T) = \sum_{i,j=1}^n |a_{ij}|^2, \quad A = (a_{ij})_{n \times n} \quad (3.11)$$

3.2 李代数的性质

3.2.1 反对称性

$$[A, B] = AB - BA = -(BA - AB) = -[B, A]$$

3.2.2 正交矩阵不影响模长

$$|PB|^2 = \text{tr.}PB(PB)^T = \text{tr.}(PBB^T P^T) = \text{tr.}(BB^T P^T P) = \text{tr.}(BB^T) = |B|^2$$

其中 P 为正交矩阵.

4 化简

4.1 $(\sum_{r=1}^m |B_r|^2)^2$

记 (B_1, B_2, \dots, B_m) 在 $(\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_2, \dots, \hat{\mathbf{E}}_N)$ 下的过渡矩阵为 $B, B = (b)_{ij}$. 其中 $i = 1, 2, \dots, N, j = 1, 2, \dots, m$. 那么有: $(B_1, B_2, \dots, B_m) = (\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_2, \dots, \hat{\mathbf{E}}_N)B$, 于是对于 B_j 有

$$B_j = \sum_{i=1}^N \hat{\mathbf{E}}_i b_{ij},$$

于是就存在这样的对应关系: $\begin{bmatrix} b_{(1,1)}^j & b_{(1,2)}^j & \cdots & b_{(1,n)}^j & \cdots & b_{(i,i)}^j & b_{(i,i+1)}^j & \cdots & b_{(i,n)}^j & \cdots & b_{(n,n)}^j \end{bmatrix}$ 与 $\begin{bmatrix} b_{1j} & b_{2j} & \cdots & b_{nj} & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & \cdots & b_{Nj} \end{bmatrix}$ 是一一对应的。
于是可以知道:

$$B_j = \begin{pmatrix} b_{(1,1)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(1,2)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(1,3)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(1,4)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(1,5)}^j & \cdots & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(1,n)}^j \\ \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(1,2)}^j & b_{(2,2)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(2,3)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(2,4)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(2,5)}^j & \cdots & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(2,n)}^j \\ \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(1,3)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(2,3)}^j & \ddots & & & & \\ \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(1,4)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(2,4)}^j & & b_{(i,i)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(i,i+1)}^j & \cdots & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(i,n)}^j \\ \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(1,5)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(2,5)}^j & & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(i,i+1)}^j & \ddots & & \\ \cdots & \cdots & & \cdots & & b_{(n-1,n-1)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(n-1,n)}^j \\ \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(1,n)}^j & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(2,n)}^j & & \frac{1}{\sqrt{2}}b_{(i,n)}^j & & & b_{(n,n)}^j \end{pmatrix}_{n \times n}$$

在同构的意义下, 令 $i = (i_1, i_2)$, $i_1 \leq i_2$, $B_j = (b)_{i_1 i_2}^j$ 或 $(b)_{i_2 i_1}^j$, 也就是说:

$$b_{i_1 i_2}^j = \begin{cases} b_i^j = b_{ij} & \text{if } i_1 = i_2 \\ \frac{1}{\sqrt{2}} b_i^j = \frac{1}{\sqrt{2}} b_{ij} & \text{if } i_1 < i_2 \end{cases}$$

由对称性:

$$b_{i_2 i_1}^j = \frac{1}{\sqrt{2}} b_i^j = \frac{1}{\sqrt{2}} b_{ij}$$

又根据 (3.11), 有:

$$\begin{aligned} |B_j|^2 &= \sum_{i=1}^N (b_{i_1 i_2})^2 \\ &= \sum_{i_1=i_2} (b_{i_1 i_2})^2 + \sum_{i_1 < i_2} \left(\frac{1}{\sqrt{2}} b_{i_1 i_2}\right)^2 + \sum_{i_1 < i_2} \left(\frac{1}{\sqrt{2}} b_{i_2 i_1}\right)^2 \\ &= \sum_{i=1}^N (b_{ij})^2 \end{aligned} \tag{4.11}$$

而 $|B|^2 = \sum_{j=1}^m \sum_{i=1}^N |b_{ij}|^2$,

于是有

$$\begin{aligned} \sum_{r=1}^m |B_r|^2 &= |B|^2 \\ &= \text{tr.}(BB^T) \end{aligned}$$

我们断言 BB^T 是半正定矩阵, 事实上, 因为

$$BB^T \geq 0 \iff X^T BB^T X \geq 0 \iff (B^T X)^T (B^T X) \geq 0 \iff |(B^T X)|^2 \geq 0,$$

Note : 其中 X 为任意矩阵, B 是实对称矩阵.

于是

$$\exists Q \in SO(N), \text{ s.t. } BB^T = Q \begin{pmatrix} x_1 & & & \\ & x_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & x_N \end{pmatrix}_{N \times N} Q^T$$

Note : $x_\alpha \geq 0, \alpha = 1, 2, \dots, N$

通过正交矩阵 Q, 我们又可以得到 $SM(n)$ 中的一组规范正交基:

$$(\hat{\mathbf{Q}}_1, \hat{\mathbf{Q}}_2, \dots, \hat{\mathbf{Q}}_N) = (\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_2, \dots, \hat{\mathbf{E}}_N) Q$$

回到 (4.11) 式中, 我们有:

$$\begin{aligned}
\sum_{r=1}^m |B_r|^2 &= \text{tr.}(BB^T) \\
&= \text{tr.} Q \begin{pmatrix} x_1 & & & \\ & x_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & x_N \end{pmatrix} Q^T \\
&= \sum_{\alpha=1}^N x_\alpha
\end{aligned}$$

4.2 $\sum_{r < s}^m |[B_r, B_s]|^2$

注意到对于 $[B_r, B_s]$, 我们都可以由:

$$[\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_2], [\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_3], \dots, [\hat{\mathbf{E}}_{N-1}, \hat{\mathbf{E}}_N]$$

线性表出.

不妨记 $([B_1, B_2], [B_1, B_3], \dots, [B_{m-1}, B_m])$ 在 $([\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_2], [\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_3], \dots, [\hat{\mathbf{E}}_{N-1}, \hat{\mathbf{E}}_N])$ 下的系数矩阵为 $\phi_2(B)$, $B = (b)_{ij}$.

我们有:

$$\begin{aligned}
&([B_1, B_2], [B_1, B_3], \dots, [B_{m-1}, B_m])_{\binom{m}{2}} \\
&= ([\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_2], [\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_3], \dots, [\hat{\mathbf{E}}_{N-1}, \hat{\mathbf{E}}_N])_{\binom{N}{2}} \phi_2(B)_{\binom{N}{2} \times \binom{m}{2}}
\end{aligned}$$

先考虑 $[B_r, B_s]$, 不难得到:

$$\begin{aligned}
[B_r, B_s] &= [\sum_{\alpha} b_{\alpha r} \hat{\mathbf{E}}_{\alpha}, \sum_{\alpha} b_{\beta s} \hat{\mathbf{E}}_{\beta}] \\
&= \sum_{\alpha, \beta} b_{\alpha r} b_{\beta s} [\hat{\mathbf{E}}_{\alpha}, \hat{\mathbf{E}}_{\beta}] \\
&= \sum_{\alpha < \beta} (b_{\alpha r} b_{\beta s} [\hat{\mathbf{E}}_{\alpha}, \hat{\mathbf{E}}_{\beta}] + b_{\beta r} b_{\alpha s} [\hat{\mathbf{E}}_{\beta}, \hat{\mathbf{E}}_{\alpha}]) \\
&= \sum_{\alpha < \beta} (b_{\alpha r} b_{\beta s} [\hat{\mathbf{E}}_{\alpha}, \hat{\mathbf{E}}_{\beta}] - b_{\beta r} b_{\alpha s} [\hat{\mathbf{E}}_{\alpha}, \hat{\mathbf{E}}_{\beta}]) \\
&= \sum_{\alpha < \beta} (b_{\alpha r} b_{\beta s} - b_{\beta r} b_{\alpha s}) [\hat{\mathbf{E}}_{\alpha}, \hat{\mathbf{E}}_{\beta}]
\end{aligned}$$

为了得到 $\phi_2(B)$ 的结构, 我们引入记号 $\tau_{r,s}$ 代表 $\phi_2(B)$ 的列向量, 于是我们有:

$$([B_1, B_2], [B_1, B_3], \dots, [B_{m-1}, B_m])_{\binom{m}{2}} = ([\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_2], [\hat{\mathbf{E}}_1, \hat{\mathbf{E}}_3], \dots, [\hat{\mathbf{E}}_{N-1}, \hat{\mathbf{E}}_N])_{\binom{N}{2}} (\tau_{1,2}, \tau_{1,3}, \dots, \tau_{m-1,m})$$

即:

$$[B_r, B_s] = \sum_{\alpha < \beta} \tau_{r,s} [\hat{\mathbf{E}}_{\alpha}, \hat{\mathbf{E}}_{\beta}]$$

注意到与式 (19) 的形式相同, 我们可以得到:

$$\tau_{r,s} = \begin{bmatrix} b_{1r}b_{2s} - b_{2r}b_{1s} \\ b_{1r}b_{3s} - b_{3r}b_{1s} \\ \dots \\ b_{N-1r}b_{Ns} - b_{Nr}b_{N-1s} \end{bmatrix}$$

同理可以得到行向量:

$$\sigma_{r,s} = \begin{bmatrix} b_{r1}b_{s2} - b_{r2}b_{s1} \\ b_{r1}b_{s3} - b_{r3}b_{s1} \\ \dots \\ b_{rN-1}b_{sN} - b_{rN}b_{sN-1} \end{bmatrix}^T$$

通过观察我们可以确定 $\phi_2(B)$ 实际上是 B 的二阶子式的行列式:

$$B \left| \begin{pmatrix} \alpha & \beta \\ r & s \end{pmatrix} \right|$$

记 $\tilde{B} = \phi_2(B) = (\tilde{b}_{(\alpha,\beta)(r,s)})_{\binom{N}{2} \times \binom{m}{2}}$ 相当于从第 α 行第 β 行第 r 列第 s 列取行列式:

$$\tilde{b}_{(\alpha,\beta)(r,s)} = \begin{vmatrix} b_{\alpha r} & b_{\alpha s} \\ b_{\beta r} & b_{\beta s} \end{vmatrix}$$

并且有: $\phi_2(B^T) = \phi_2(B)^T$.

我们断言: $\phi_2(AB) = \phi_2(A) \cdot \phi_2(B)$ 事实上, 对于 $A_{n \times n} \cdot B_{n \times n} = C_{n \times n}$, 即:

$$\begin{aligned} \mathbf{C} &= \begin{pmatrix} a_{11} & a_{12} & \dots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \dots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \dots & a_{nn} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} b_{11} & b_{12} & \dots & b_{1n} \\ b_{21} & b_{22} & \dots & b_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ b_{n1} & b_{n2} & \dots & b_{nn} \end{pmatrix} \\ &= \begin{pmatrix} a_{11}b_{11} + \dots + a_{1n}b_{n1} & a_{11}b_{12} + \dots + a_{1n}b_{n2} & \dots & a_{11}b_{1n} + \dots + a_{1n}b_{nn} \\ a_{21}b_{11} + \dots + a_{2n}b_{n1} & a_{21}b_{12} + \dots + a_{2n}b_{n2} & \dots & a_{21}b_{1n} + \dots + a_{2n}b_{nn} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1}b_{11} + \dots + a_{nn}b_{n1} & a_{n1}b_{12} + \dots + a_{nn}b_{n2} & \dots & a_{n1}b_{1n} + \dots + a_{nn}b_{nn} \end{pmatrix} \end{aligned}$$

即:

$$c_{ij} = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{in}b_{nj} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}$$

本来以为把左右两边都列一下应该就出来了, 但是列完发现右边的下标是一元 x 二元, 左边的是二元 x 二元, 一元指标到二元的关系式又有点难看, 实在是难以证出来.

于是可以立即得到:

$$\begin{aligned}
\sum_{r < s} |[B_r, B_s]|^2 &= ([B_1, B_2], [B_1, B_3], \dots, [B_{m-1}, B_m]) \cdot ([B_1, B_2], [B_1, B_3], \dots, [B_{m-1}, B_m])^T \\
&= \sum_{\alpha < \beta} \text{tr}([B_\alpha, B_\beta] \cdot [B_\alpha, B_\beta]^T) \\
&= \sum_{\alpha < \beta} \text{tr}([\hat{\mathbf{E}}_\alpha, \hat{\mathbf{E}}_\beta] \phi_2(B) \phi_2(B)^T [\hat{\mathbf{E}}_\alpha, \hat{\mathbf{E}}_\beta]^T) \\
&= \sum_{\alpha < \beta} \text{tr}([\hat{\mathbf{E}}_\alpha, \hat{\mathbf{E}}_\beta] \phi_2(B) \phi_2(B^T) [\hat{\mathbf{E}}_\alpha, \hat{\mathbf{E}}_\beta]^T) \\
&= \sum_{\alpha < \beta} \text{tr}([\hat{\mathbf{E}}_\alpha, \hat{\mathbf{E}}_\beta] \phi_2(BB^T) [\hat{\mathbf{E}}_\alpha, \hat{\mathbf{E}}_\beta]^T) \\
&= \sum_{\alpha < \beta} \text{tr}([\hat{\mathbf{E}}_\alpha, \hat{\mathbf{E}}_\beta] \phi_2(Q \begin{pmatrix} x_1 & & & \\ & x_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & x_N \end{pmatrix} Q^T) [\hat{\mathbf{E}}_\alpha, \hat{\mathbf{E}}_\beta]^T) \\
&= \sum_{\alpha < \beta} \text{tr}([\hat{\mathbf{E}}_\alpha, \hat{\mathbf{E}}_\beta] \phi_2(Q) \cdot \phi_2 \begin{pmatrix} x_1 x_2 & & & \\ & x_1 x_3 & & \\ & & \dots & \\ & & & x_{N-1} x_N \end{pmatrix} \phi_2(Q^T) [\hat{\mathbf{E}}_\alpha, \hat{\mathbf{E}}_\beta]^T) \\
&= \sum_{\alpha < \beta} \text{tr}([\hat{\mathbf{Q}}_\alpha, \hat{\mathbf{Q}}_\beta] \begin{pmatrix} x_1 x_2 & & & \\ & x_1 x_3 & & \\ & & \dots & \\ & & & x_{N-1} x_N \end{pmatrix} [\hat{\mathbf{Q}}_\alpha, \hat{\mathbf{Q}}_\beta]^T) \\
&= \sum_{\alpha < \beta} x_\alpha x_\beta |[\hat{\mathbf{Q}}_\alpha, \hat{\mathbf{Q}}_\beta]|^2
\end{aligned}$$

故:

$$\sum_{r < s} |[B_r, B_s]|^2 = \sum_{\alpha < \beta} x_\alpha x_\beta |[\hat{\mathbf{Q}}_\alpha, \hat{\mathbf{Q}}_\beta]|^2$$

4.3 整理

通过对 (*) 式左右两边的化简, 问题等价于证明:

$$\sum_{\alpha < \beta} x_\alpha x_\beta |[\hat{\mathbf{Q}}_\alpha, \hat{\mathbf{Q}}_\beta]|^2 \leq \left(\sum_{\alpha=1}^N x_\alpha \right)^2$$

令 $f_Q(x) = \sum_{\alpha < \beta} x_\alpha x_\beta |[\hat{\mathbf{Q}}_\alpha, \hat{\mathbf{Q}}_\beta]|^2 - (\sum_{\alpha=1}^N x_\alpha)^2$, 只需证:

$$f_Q(x) \leq 0$$

5 连续性方法

要证明一族连续函数 $f_t(x), t \in [0, 1] = I \supset A$ 满足某个性质, 可通过如下步骤:

step 1 $A \neq \emptyset$

step 2 $A \subset I$ 为开集

step 3 $A \subset I$ 为闭集

6 DDVV 不等式证明

下面通过连续性方法证明 $f_Q(x) = \sum_{\alpha, \beta} x_\alpha x_\beta |[\hat{Q}_\alpha, \hat{Q}_\beta]|^2 - (\sum_\alpha x_\alpha)^2 < 0$

令

$$\Delta = \{x \in \mathbb{R}_N^+ \mid \sum x_\alpha = 1\}$$

$$\Delta_\varepsilon = \{x \in \Delta \mid x_\alpha \geq \varepsilon, \forall \alpha\}$$

$$G_\varepsilon = \{Q \in SO(N) \mid f_Q(x) < 0, \forall x \in \Delta_\varepsilon\}$$

6.1 首先来证明 $G_\varepsilon \neq \emptyset$

现在取 $B_1, B_2, \dots, B_m \in SM(N)$, 同时 B_1, B_2, \dots, B_m 均为对角矩阵那么对于

$$(\hat{Q}_1, \hat{Q}_2, \dots, \hat{Q}_N) = (\hat{E}_1, \hat{E}_2, \dots, \hat{E}_N)Q$$

此时 Q 就为单位阵 I_N 进一步证明 $I_N \in G_\varepsilon$, 即证明:

$$f_{I_N}(x) = \sum_{\alpha, \beta} x_\alpha x_\beta |[\hat{Q}_\alpha, \hat{Q}_\beta]|^2 - (\sum_\alpha x_\alpha)^2 = \sum_{\alpha, \beta} x_\alpha x_\beta |[\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta]|^2 - (\sum_\alpha x_\alpha)^2 < 0$$

$$\text{其中 } \hat{E}_\alpha = \begin{cases} E_{ij} & i = j \\ \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ij} + E_{ji}) & i < j \text{ 或者 } i > j \end{cases} \quad \text{因此有 } |[\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta]|^2 = \begin{cases} 1 & i = j = k < l \mid i < j = k = l \\ \frac{1}{2} & i < j = k < l \\ 0 & j \neq k \end{cases}$$

其中 $\alpha = (i, j), i \leq j \quad \beta = (k, l), k \leq l$

注:

首先有如下事实:

$$E_{ij}E_{kl} = E_{il}, j = k$$

$$E_{ij}E_{kl} = 0, j \neq k$$

(1) 当 $i = j = k < l$ 时

$$\hat{E}_\alpha = E_{ii}, \hat{E}_\beta = \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{il} + E_{li})$$

则有

$$\begin{aligned}
[\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta] &= [E_{ii}, \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{il} + E_{li})] \\
&= \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ii}E_{il} + E_{ii}E_{li} - E_{il}E_{ii} - E_{li}E_{ii}) \\
&= \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{il} - E_{li})
\end{aligned}$$

所以有

$$|[\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta]|^2 = 1$$

(2) 当 $i < j = k = l$ 时

$$\hat{E}_\alpha = \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ij} + E_{ji}), \hat{E}_\beta = E_{jj}$$

则有

$$\begin{aligned}
[\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta] &= [\frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ij} + E_{ji}), E_{jj}] \\
&= \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ij}E_{jj} + E_{ji}E_{jj} - E_{jj}E_{ij} - E_{jj}E_{ji}) \\
&= \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ij} - E_{ji})
\end{aligned}$$

所以有

$$|[\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta]|^2 = 1$$

(3) 当 $i < j = k < l$ 时

$$\hat{E}_\alpha = \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ij} + E_{ji}), \hat{E}_\beta = \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{kl} + E_{lk})$$

则有

$$\begin{aligned}
[\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta] &= [\frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ij} + E_{ji}), \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{kl} + E_{lk})] \\
&= \frac{1}{2}(E_{ij}E_{kl} + E_{ij}E_{lk} + E_{ji}E_{kl} + E_{ji}E_{lk} - E_{kl}E_{ij} - E_{kl}E_{ji} - E_{lk}E_{ij} - E_{lk}E_{ji}) \\
&= \frac{1}{2}(E_{il} - E_{li})
\end{aligned}$$

所以有

$$|[\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta]|^2 = \frac{1}{2}$$

(4) 当 $j \neq k$ 时

$$\text{若 } i = j, k = l, [\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta] = [E_{jj}, E_{kk}] = E_{jj}E_{kk} - E_{kk}E_{jj} = 0$$

若 $i < j, k = l$,

$$\begin{aligned}
[\hat{E}_\alpha \ \hat{E}_\beta] &= [\frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ij} + E_{ji}), E_{kk}] \\
&= \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ij}E_{jj} + E_{ji}E_{kk} - E_{kk}E_{ij} - E_{kk}E_{ji}) \\
&= 0
\end{aligned}$$

若 $i = j, k < l$,

$$\begin{aligned}
[\hat{E}_\alpha \ \hat{E}_\beta] &= [E_{jj}, \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{kl} + E_{lk})] \\
&= \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{jj}E_{kl} + E_{jj}E_{lk} - E_{kl}E_{jj}E_{lk}E_{jj}) \\
&= 0
\end{aligned}$$

若 $i < j, k < l$, 则有

$$\begin{aligned}
[\hat{E}_\alpha \ \hat{E}_\beta] &= [\frac{1}{\sqrt{2}}(E_{ij} + E_{ji}), \frac{1}{\sqrt{2}}(E_{kl} + E_{lk})] \\
&= \frac{1}{2}(E_{ij}E_{kl} + E_{ij}E_{lk} + E_{ji}E_{kl} + E_{ji}E_{lk} - E_{kl}E_{ij} - E_{kl}E_{ji} - E_{lk}E_{ij} - E_{lk}E_{ji}) \\
&= 0
\end{aligned}$$

综上所述有: $||[\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta]|^2 = \begin{cases} 1 & i = j = k < l \\ 1 & i < j = k = l \\ \frac{1}{2} & i < j = k < l \\ 0 & j \neq k \end{cases}$

将 $||\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta||^2$ 的结果分情况代入 $f_{I_N}(x)$, 则可进一步化简为如下形式:

$$\begin{aligned}
f_{I_N}(x) &= \sum_{\alpha, \beta} x_\alpha x_\beta ||\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta||^2 - \left(\sum_{\alpha} x_\alpha\right)^2 \\
&= \sum_{\alpha, \beta} x_\alpha x_\beta ||\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta||^2 - \sum_{\alpha, \beta} x_\alpha x_\beta \\
&= \sum_{i=j=k<l} x_\alpha x_\beta ||\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta||^2 + \sum_{i<j=k=l} x_\alpha x_\beta ||\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta||^2 \\
&\quad + \sum_{i<j=k<l} x_\alpha x_\beta ||\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta||^2 + \sum_{j \neq k} x_\alpha x_\beta ||\hat{E}_\alpha, \hat{E}_\beta||^2 - \sum_{\alpha, \beta} x_\alpha x_\beta \\
&= \sum_{i=j=k<l} x_{ij} x_{kl} + \sum_{i<j=k=l} x_{ij} x_{kl} + \frac{1}{2} \sum_{i<j=k<l} x_{ij} x_{kl} \\
&\quad - \sum_{i=j=k<l} x_{ij} x_{kl} - \sum_{i<j=k=l} x_{ij} x_{kl} - \sum_{i<j=k<l} x_{ij} x_{kl} - \sum_{j \neq k} x_{ij} x_{kl} \\
&= \sum_{i=j=k<l} (x_{ij} x_{kl} - x_{ij} x_{kl}) + \sum_{i<j=k=l} (x_{ij} x_{kl} - x_{ij} x_{kl}) \\
&\quad + \sum_{i<j=k<l} \left(\frac{1}{2} x_{ij} x_{kl} - x_{ij} x_{kl}\right) - \sum_{j \neq k} x_{ij} x_{kl} \\
&= -\left(\sum_{i<j=k<l} \frac{1}{2} x_{ij} x_{kl} + \sum_{j \neq k} x_{ij} x_{kl}\right) \\
&< 0
\end{aligned}$$

注: x_α 为半正定的矩阵的特征值, 故 $x_\alpha \geq 0$

因此证明了 $\exists I_N \in G_\varepsilon$, 故 $G_\varepsilon \neq \emptyset$

6.2 接着证明 G_ε 为开集

不妨将 $f_Q(x)$ 看成一个 G_ε 到 \mathbb{R} 连续的双线性映射 $F(x, Q)$.

$Def: F: \Delta_\varepsilon \times \mathbb{SO}(n) \rightarrow \mathbb{R}$

其中 $\Delta_\varepsilon \times \mathbb{SO}(n) = G_\varepsilon$

由于 $F(x, Q) = f_Q(x) < 0$, 而 $(-\infty, 0)$ 是 \mathbb{R} 中的开集, 且 F 为连续映射, 故 $(-\infty, 0)$ 的原像 $F^{-1}(-\infty, 0) = G_\varepsilon$ 为开集.

6.3 最后证明 G_ε 为闭集

通过证明 G_ε 包含所有的极限点来说明 G_ε 为闭集, 即证明 $\forall Q_i \rightarrow Q_\infty (i \rightarrow \infty)$, 都有 $Q_\infty \in G_\varepsilon$

问题转化为证明 $f_{Q_\infty}(x) < 0, \forall x \in \Delta_\varepsilon$ 对于所有的正交矩阵都成立

下面通过反证法来证明:

由于 $f_{Q_i}(x) < 0, \forall x \in \Delta_\varepsilon$, 则 $\lim_{i \rightarrow \infty} f_{Q_i}(x) = f_{Q_\infty}(x) \leq 0$

假设 $\exists y \in \Delta_\varepsilon$, 使得 $f_{Q_\infty}(y) = 0$

定义 $\Delta_\varepsilon^r = \{x \in \Delta_\varepsilon | x_i = \varepsilon, i = r + 1, \dots, N\}$

不妨假设 $\exists 1 \leq r \leq N$, 使得 $y_i > \varepsilon, i = 1, 2, \dots, r$ $y_{r+1} = \dots = y_N = \varepsilon$, 其中 $\varepsilon < \frac{1}{N}$
 则

$$\sum_{\alpha} y_{\alpha} = \sum_{\alpha=1}^r y_{\alpha} + (N-r)\varepsilon = 1$$

则 $y \in \Delta_{\varepsilon}^r$
 同时满足

$$\sum_{\alpha=1}^r y_{\alpha} = 1 - (N-r)\varepsilon \quad (3)$$

由于 $f_{Q_{\infty}}(x) \leq 0, \forall x \in \Delta$, 而 $y \in \Delta_{\varepsilon}^r, f_{Q_{\infty}}(y) = 0$, 那么说明 y 为 $f_{Q_{\infty}}(x)$ 的极大值点

接下来使用拉格朗日极值法求 $f_{Q_{\infty}}(x), x \in \Delta_{\varepsilon}^r$ 的极大值, 约束条件为 $F(x) = \sum_{\alpha=1}^r x_{\alpha} + (N-r)\varepsilon - 1 = 0$
 引入拉格朗日函数

$$L(x, \lambda) = f_{Q_{\infty}}(x) - \lambda F(x)$$

那么有

$$\frac{\partial L(x, \lambda)}{\partial x_i} = \frac{\partial f_{Q_{\infty}}(x)}{\partial x_i} - \lambda = 0$$

所以有

$$\frac{\partial f_{Q_{\infty}}(x)}{\partial x_i} = \lambda, i = 1, 2, \dots, r$$

对于 $f_{Q_{\infty}}(x) = \sum_{\alpha, \beta} x_{\alpha} x_{\beta} |[\hat{Q}_{\alpha}, \hat{Q}_{\beta}]|^2 - (\sum_{\alpha} x_{\alpha})^2$

令

$$\begin{aligned} \frac{1}{2} \frac{\partial f_{Q_{\infty}}(x)}{\partial x_{\alpha}} &= \sum_{\beta \neq \alpha} x_{\beta} |[\hat{Q}_{\alpha}, \hat{Q}_{\beta}]|^2 - \sum_{\alpha} x_{\alpha} \\ &= \sum_{\beta \neq \alpha} x_{\beta} |[\hat{Q}_{\alpha}, \hat{Q}_{\beta}]|^2 - 1 \\ &= a, \alpha = 1, 2, \dots, r \end{aligned}$$

同时记

$$\frac{1}{2} \frac{\partial f_{Q_{\infty}}(x)}{\partial x_{\alpha}} = b_{\alpha}, \alpha > r$$

那么有 $\sum_{\beta \neq \alpha} x_{\beta} |[\hat{Q}_{\alpha}, \hat{Q}_{\beta}]|^2 - 1 = \begin{cases} a & \alpha \leq r \\ b_{\alpha} & \alpha > r \end{cases}$

由于 y 是极值点, 则 $\sum_{\beta \neq \alpha} x_{\beta} |[\hat{Q}_{\alpha}, \hat{Q}_{\beta}]|^2 - 1 = \begin{cases} a & \alpha \leq r \\ b_{\alpha} & \alpha > r \end{cases}$

由欧拉公式 $\langle \nabla F, x \rangle = dF(x)$, 其中 d 为 $F(x)$ 的次数, 可得:

$$\langle \nabla f_{Q_{\infty}}(y), y \rangle = 2f_Q(y) = 0$$

其中 $\nabla f_{Q_\infty}(y) = (\frac{\partial f_Q}{\partial x_1}(y), \frac{\partial f_Q}{\partial x_2}(y), \dots, \frac{\partial f_Q}{\partial x_N}(y))$

于是有

$$\begin{aligned}\langle \nabla f_{Q_\infty}(y), y \rangle &= (\frac{\partial f_Q}{\partial x_1}(y), \frac{\partial f_Q}{\partial x_2}(y), \dots, \frac{\partial f_Q}{\partial x_N}(y))(y_1, y_2, \dots, y_r)^T \\ &= (a, \dots, a, b_{r+1}, \dots, b_N)(y_1, \dots, y_r, \varepsilon, \dots, \varepsilon)^T \\ &= a \sum_{\alpha=1}^r y_\alpha + \sum_{\alpha>r} b_\alpha \varepsilon \\ &= 0\end{aligned}$$

另一方面由方向导数,

$$\begin{aligned}\frac{\partial f_{Q_\infty}(x)}{\partial v} &= \vec{v} \cdot \nabla f_{Q_\infty}(x) = \frac{d}{dt} \Big|_{t=0} f_{Q_\infty}(x(t)) \\ &= \lim_{t \rightarrow 0} \frac{f_{Q_\infty}(x(t)) - f_{Q_\infty}(x(0))}{t} \leq 0\end{aligned}$$

其中 $x(t) = (x_1 + tv_1, \dots, x_n + tv_n), x(0) = y, y \in \triangle_\varepsilon^r$, 而且 $f_{Q_\infty}(x(t)) \leq 0$

于是有

$$\begin{aligned}\frac{\partial f_{Q_\infty}(y)}{\partial v} &= \nabla f_{Q_\infty}(y) \cdot \vec{v} \\ &= (a, \dots, a, b_{r+1}, \dots, b_N)(1, 1, \dots, 1)^T \\ &= ra + \sum_{\alpha>r} b_\alpha \\ &\leq 0\end{aligned}$$

由此可得

$$\sum_{\alpha>r} b_\alpha \leq -ra$$

结合 (2) (3) 则有

$$a \sum_{\alpha=1}^r y_\alpha + \sum_{\alpha>r} b_\alpha \varepsilon = 0 \leq a(\sum_{\alpha=1}^r y_\alpha - r\varepsilon) = 1 - (N - r)\varepsilon$$

由此可得

$$a \geq 0$$

$$\text{综上, 我们现在有 } \frac{1}{2} \nabla f_{Q_\infty}(y) = \begin{cases} a \geq 0 & \alpha \leq r \\ b_\alpha & \alpha > r \end{cases}$$

定义 6.1. $I = \{(i, j) | \lambda_i - \lambda_j > 1\} \subset S$

引理 1. $I = \{(i, j) | \lambda_i - \lambda_j > 1\} = \begin{cases} \{1\} \times \{n - n_0 + 1 \leq j \leq n\} \\ \{1 \leq i \leq n_0\} \times \{n\} \end{cases}$ 其中 $n_0 = \#I$ 为 I 的基数

证明:

$n_0 = 1$ 时, $I = \{(1, n)\} = \{1\} \times \{n\}$, 成立

$n_0 = 2$ 时, $I = \{(1, n), (1, n-1)\} = \{1\} \times \{n-1 \leq j \leq n\}$, 成立

$n_0 \geq 3$ 时, 假设 $\exists 1 < i, j < n - n_0 + 1$, 使得 $\lambda_i - \lambda_j > 1$, 那么有:

$$\begin{aligned}\lambda_1 - \lambda_i &> 1 \\ \lambda_j - \lambda_n &> 1 \\ 1 &\geq \lambda_1^2 + \lambda_i^2 + \lambda_j^2 + \lambda_n^2 \geq \frac{1}{2}(\lambda_1 - \lambda_i)^2 + \frac{1}{2}(\lambda_j - \lambda_n)^2 \\ &> \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \\ &= 1\end{aligned}$$

假设 $\exists n - n_0 + 1 < j < n, 1 < i < n_0$, 使得 $\lambda_1 - \lambda_j > 1, \lambda_i - \lambda_n > 1$, 那么有:

$$\begin{aligned}\lambda_1 - \lambda_i &> 1 \\ \lambda_j - \lambda_n &> 1 \\ 1 &\geq \lambda_1^2 + \lambda_i^2 + \lambda_j^2 + \lambda_n^2 \geq \frac{1}{2}(\lambda_1 - \lambda_j)^2 + \frac{1}{2}(\lambda_i - \lambda_n)^2 \\ &> \frac{1}{2} + \frac{1}{2} \\ &= 1\end{aligned}$$

定理得证, 并且两种情况不能同时成立, 下面不妨假设第一种情况成立

命题 6.1. $\sum_{(i,j) \in I} ((\lambda_i - \lambda_j)^2 - 1) \leq 1$

证明:

$$\begin{aligned}
\sum_{(i,j) \in I} ((\lambda_i - \lambda_j)^2 - 1) &= \sum_{j=n-n_0+1}^n ((\lambda_1 - \lambda_j)^2 - 1) \\
&= \sum_{j=n-n_0+1}^n (\lambda_1^2 + \lambda_j^2 - 2\lambda_1\lambda_j - 1) \\
&= n_0\lambda_1^2 + \sum_{j=n-n_0+1}^n \lambda_j^2 - 2\lambda_1 \sum_{j=n-n_0+1}^n \lambda_j - n_0 \\
&= (n_0 + 1)\lambda_1^2 + \sum_{j=n-n_0+1}^n \lambda_j^2 - n_0 - (\lambda_1 + \sum_{j=n-n_0+1}^n \lambda_j)^2 \\
&\leq (n_0 + 1)\lambda_1^2 + \sum_{j=n-n_0+1}^n \lambda_j^2 - n_0 \\
&= (n_0 + 1)\lambda_1^2 + \sum_{j=n-n_0+1}^n (\lambda_j 1)^2 - n_0 \\
&\leq (n_0 + 1)\lambda_1^2 + (n_0 + 1) \sum_{j=n-n_0+1}^n \lambda_j^2 - n_0 \\
&\leq (n_0 + 1) \sum_i \lambda_i^2 - n_0 \\
&= 1
\end{aligned}$$

下面讨论证明过程中的不等号取等条件

7 反称矩阵空间

以 m 表示矩阵数量, 以 n 表示矩阵阶数

7.1 矩阵数量等于 2 时

$n=2$ 时, $B_i = \begin{pmatrix} 0 & \lambda_i \\ -\lambda & 0 \end{pmatrix}$, 则 $[B_1, B_2] = 0$

$n=3$ 时, $\exists P \in O(3)$, 使得 $P^T B_1 P = \begin{pmatrix} 0 & \lambda & 0 \\ -\lambda & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{pmatrix}$, $P^T B_2 P = (\widetilde{b_{ij}})$, B_1, B_2 均为反称矩阵

取 $(\widetilde{b_{ij}}) = \begin{pmatrix} 0 & a & b \\ -a & 0 & c \\ -b & -c & 0 \end{pmatrix}$, 则有:

$$\begin{aligned} [B_1, B_2] &= B_1 B_2 - B_2 B_1 \\ &= \lambda \begin{pmatrix} 0 & 0 & c \\ 0 & 0 & -b \\ -c & b & 0 \end{pmatrix} \end{aligned}$$

进一步有:

$$\begin{aligned} |[B_1, B_2]|^2 &= \lambda^2 \left| \begin{pmatrix} 0 & 0 & c \\ -a & 0 & c \\ -b & -c & 0 \end{pmatrix} \right|^2 \\ &\leq \lambda^2 |B_2|^2 \\ &= \frac{1}{2} |B_1|^2 |B_2|^2 \end{aligned}$$

由此可得: $\widetilde{c} = \frac{1}{2}$

当 $n \geq 4$ 时

8 厄密特矩阵空间

对于厄密特矩阵空间: $B \in H(n)$, 有 $\bar{B}^T = B$, 且 $\exists B_1 \in SM(n), \exists B_2 \in O(n)$, 使得

$$B = B_1 + iB_2$$

引理 2. 以 A 表示对称矩阵, 以 B 表示反对称矩阵, 则有:

$[A_1, A_2]$ 为反对称矩阵, $[B_1, B_2]$ 为反对称矩阵 $[A_1, B_1], [B_1, A_1]$ 均为对称矩阵

证明：

$$\begin{aligned}
[A_1, A_2]^T &= (A_1 A_2 - A_2 A_1)^T \\
&= (A_1 A_2)^T - (A_2 A_1)^T \\
&= A_2 A_1 - A_1 A_2 \\
&= -[A_1, A_2] \\
[B_1, B_2]^T &= (B_1 B_2 - B_2 B_1)^T \\
&= (B_1 B_2)^T - (B_2 B_1)^T \\
&= B_2 B_1 - B_1 B_2 \\
&= -[B_1, B_2] \\
[A_1, B_1]^T &= (A_1 B_1 - B_1 A_1)^T \\
&= (A_1 B_1)^T - (B_1 A_1)^T \\
&= -B_1 A_1 + A_1 B_1 \\
&= [A_1, B_1]
\end{aligned}$$

现在取 $\forall A, B \in H(n)$, 且有

$$A = A_1 + iA_2, B = B_1 + iB_2$$

那么有

$$\begin{aligned}
[A, B] &= [A_1 + iA_2, B_1 + iB_2] \\
&= (A_1 + iA_2)(B_1 + iB_2) - (B_1 + iB_2)(A_1 + iA_2) \\
&= A_1 B_1 + iA_1 B_2 + iA_2 B_1 - A_2 B_2 - B_1 A_1 - iB_1 A_2 - iB_2 A_1 + B_2 A_2 \\
&= ([A_1, B_1] - [A_2, B_2]) + i([A_1, B_2] + [A_2, B_1])
\end{aligned}$$

为简化计算, 记

$$P = [A_1, B_1] - [A_2, B_2] \quad Q = [A_1, B_2] + [A_2, B_1]$$

现在来计算一个复矩阵的模长平方和：

设 A 为复矩阵, 那么有: $\exists X, Y \in M(n)$, 使得

$$A = X + iY$$

则：

$$\begin{aligned}
|A|^2 &= \sum (a_{ij}^2) \\
&= \sum (x_{ij}^2 + y_{ij}^2) \\
&= \sum (x_{ij}^2) + \sum (y_{ij}^2) \\
&= |X|^2 + |Y|^2
\end{aligned}$$

进一步有：

$$\begin{aligned}
|[A, B]|^2 &= |([A_1, B_1] - [A_2, B_2]) + i([A_1, B_2] + [A_2, B_1])|^2 \\
&= |P + iQ|^2 \\
&= |P|^2 + |Q|^2
\end{aligned}$$

定义一个映射：

$$\Phi : \Phi(A) = \begin{pmatrix} A_2 & A_1 \\ -A_1 & A_2 \end{pmatrix}$$

那么有：

$$\begin{aligned}
[\Phi(A), \Phi(B)] &= \left[\begin{pmatrix} A_2 & A_1 \\ -A_1 & A_2 \end{pmatrix}, \begin{pmatrix} B_2 & B_1 \\ -B_1 & B_2 \end{pmatrix} \right] \\
&= \begin{pmatrix} A_2 & A_1 \\ -A_1 & A_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} B_2 & B_1 \\ -B_1 & B_2 \end{pmatrix} - \begin{pmatrix} B_2 & B_1 \\ -B_1 & B_2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} A_2 & A_1 \\ -A_1 & A_2 \end{pmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} A_2 B_2 - A_1 B_1 - B_2 A_2 + B_1 A_1 & A_2 B_1 + A_1 B_2 - B_2 A_1 - B_1 A_2 \\ -(A_2 B_1 + A_1 B_2 - B_2 A_1 - B_1 A_2) & A_1 B_2 - A_1 B_1 - B_2 A_2 + B_1 A_1 \end{pmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} [A_2, B_2] - [A_1, B_1] & [A_2, B_1] - [A_1, B_2] \\ -([A_2, B_1] - [A_1, B_2]) & [A_2, B_2] - [A_1, B_1] \end{pmatrix} \\
&= \begin{pmatrix} P & Q \\ -Q & P \end{pmatrix}
\end{aligned}$$

进一步有：

$$\begin{aligned}
|[\Phi(A), \Phi(B)]|^2 &= \left| \begin{pmatrix} P & Q \\ -Q & P \end{pmatrix} \right|^2 \\
&= 2|P|^2 + 2|Q|^2 \\
&= 2|[A, B]|^2
\end{aligned}$$

另一方面有：

$$\begin{aligned}
|A|^2 &= |A_1 + iA_2|^2 \\
&= |A_1|^2 + |A_2|^2 \\
|\Phi(A)|^2 &= \left| \begin{pmatrix} A_2 & A_1 \\ -A_1 & A_2 \end{pmatrix} \right|^2 \\
&= 2|A_1|^2 + 2|A_2|^2
\end{aligned}$$

所以有：

$$|\Phi(A)|^2 = 2|A|^2$$

根据以上分析有：

$$\begin{aligned}
\sum_{r,s} |[B_r, B_s]|^2 &= \frac{1}{2} \sum_{r,s} |[\Phi(B_r), \Phi(B_s)]|^2 \\
&\leq \frac{1}{2} \frac{2}{3} \left(\sum_r |\Phi(B_r)|^2 \right)^2 \\
&= \frac{1}{2} \left(2 \sum_r |B_r|^2 \right)^2 \\
&= \frac{4}{3} \left(\sum_r |B_r|^2 \right)^2
\end{aligned}$$

于是在厄密特矩阵空间下，

$$\tilde{c} = \frac{4}{3}$$

9 一般的复矩阵

对于一般的复矩阵空间有 $M(n, c) = H(n) \oplus H(n)^{skew}$ 那么对于 $\forall B \in M(n, c)$, 有：

$$B = \frac{B + \overline{B}^T}{2} - \frac{B - \overline{B}^T}{2}$$

现在取 $B_r, B_s \in M(n, c)$, 则有：

$$B_r = B_r^1 + B_r^2 \quad B_s = B_s^1 + B_s^2$$

其中 B_r^1, B_s^1 为厄密特矩阵, B_r^2, B_s^2 为反厄密特矩阵

引理 3. 任意对称矩阵与反对称矩阵的内积为 0

证明：设 $A = (a_{ij})_{n \times n}$ 为对称矩阵, $B = (b_{ij})_{n \times n}$ 为反称矩阵

那么有：

$$\begin{aligned}
\langle A, B \rangle &= \text{tr}(A \overline{B}^T) \\
&= -\text{tr}(AB) \\
&= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_{ij} b_{ji} \\
&= \sum_{i=j} a_{ij} b_{ji} + \sum_{i \neq j} a_{ij} b_{ji} \\
&= \sum_{i \neq j} a_{ij} b_{ji} \\
&= \sum_{i < j} a_{ij} b_{ji} + \sum_{i > j} a_{ij} b_{ji} \\
&= \sum_{i < j} a_{ij} b_{ji} - \sum_{i > j} a_{ji} b_{ij} \\
&= \sum_{i < j} a_{ij} b_{ji} - \sum_{i < j} a_{ij} b_{ji} \\
&= 0
\end{aligned}$$

那么有：

$$\begin{aligned}
[B_r, B_s] &= [B_r^1 + B_r^2, B_s^1 + B_s^2] \\
&= (B_r^1 + B_r^2)(B_s^1 + B_s^2) - (B_s^1 + B_s^2)(B_r^1 + B_r^2) \\
&= B_r^1 B_s^1 + B_r^1 B_s^2 + B_r^2 B_s^1 + B_r^2 B_s^2 - B_s^1 B_r^1 - B_s^1 B_r^2 - B_s^2 B_r^1 - B_s^2 B_r^2 \\
&= ([B_r^1, B_s^1] + [B_r^2, B_s^2]) + ([B_r^1, B_s^2] + [B_r^2, B_s^1]) \\
|[B_r, B_s]|^2 &= |([B_r^1, B_s^1] + [B_r^2, B_s^2]) + ([B_r^1, B_s^2] + [B_r^2, B_s^1])|^2 \\
&= |([B_r^1, B_s^1] + [B_r^2, B_s^2])|^2 \\
&\quad + |([B_r^1, B_s^2] + [B_r^2, B_s^1])|^2 \\
&\quad + 2\langle [B_r^1, B_s^1] + [B_r^2, B_s^2], [B_r^1, B_s^2] + [B_r^2, B_s^1] \rangle \\
&= |([B_r^1, B_s^1] + [B_r^2, B_s^2])|^2 + |([B_r^1, B_s^2] + [B_r^2, B_s^1])|^2
\end{aligned}$$

进一步有：

$$\begin{aligned}
|[B_r, B_s]|^2 &= |([B_r^1, B_s^1] + [B_r^2, B_s^2])|^2 + |([B_r^1, B_s^2] + [B_r^2, B_s^1])|^2 \\
&= \sum_{i=1}^2 |[B_r^i, B_s^i]|^2 + 2\langle [B_r^1, B_s^1], [B_r^2, B_s^2] \rangle + |[B_r^1, B_s^2]|^2 \\
&\quad + |[B_r^2, B_s^1]|^2 + 2\langle [B_r^1, B_s^2], [B_r^2, B_s^1] \rangle
\end{aligned}$$

现在研究两个内积：

$$\begin{aligned}
\langle [B_r^1, B_s^1], [B_r^2, B_s^2] \rangle &= \text{Re} \left(\text{tr}((B_r^1 B_s^1 - B_s^1 B_r^1)(\overline{B_r^2 B_s^2 - B_s^2 B_r^2})^T) \right) \\
&= -\text{Re}(\text{tr}(B_r^1 B_s^1 B_r^2 B_s^2 + B_s^1 B_r^1 B_s^2 B_r^2 - B_s^1 B_r^1 B_r^2 B_s^2 - B_r^1 B_s^1 B_s^2 B_r^2)) \\
&= -\text{Re}(\text{tr}(B_r^1 B_s^1 B_r^2 B_s^2 + B_s^1 B_r^1 B_s^2 B_r^2 - B_r^1 B_r^2 B_s^2 B_s^1 - B_r^2 B_r^1 B_s^1 B_s^2)) \\
\langle [B_r^1, B_s^2], [B_r^2, B_s^1] \rangle &= \text{Re} \left(\text{tr}((B_r^1 B_s^2 - B_s^2 B_r^1)(\overline{B_r^2 B_s^1 - B_s^1 B_r^2})^T) \right) \\
&= \text{Re}(\text{tr}(B_r^1 B_s^2 B_r^2 B_s^1 + B_s^2 B_r^1 B_s^1 B_r^2 - B_s^2 B_r^1 B_r^2 B_s^1 - B_r^1 B_s^2 B_s^1 B_r^2)) \\
&= \text{Re}(\text{tr}(B_s^1 B_r^1 B_s^2 B_r^2 + B_r^1 B_s^1 B_r^2 B_s^2 - B_r^1 B_r^2 B_s^1 B_s^2 - B_r^2 B_r^1 B_s^2 B_s^1))
\end{aligned}$$

进一步有：

$$\begin{aligned}
\langle [B_r^1, B_s^1], [B_r^2, B_s^2] \rangle + \langle [B_r^1, B_s^2], [B_r^2, B_s^1] \rangle &= -\text{Re}(\text{tr}(B_r^1 B_r^2 B_s^1 B_s^2 + B_r^2 B_r^1 B_s^2 B_s^1 - B_r^2 B_r^1 B_s^1 B_s^2 - B_r^1 B_r^2 B_s^2 B_s^1)) \\
&= -\langle [B_r^1, B_r^2], [B_s^1, B_s^2] \rangle
\end{aligned}$$

则有：

$$|[B_r, B_s]|^2 = \sum_{i,j=1}^2 |[B_r^i, B_s^j]|^2 - 2\langle [B_r^1, B_r^2], [B_s^1, B_s^2] \rangle$$

所以有：

$$\begin{aligned}
\sum_{rs} |[B_r, B_s]|^2 &= \sum_{rs} \left(\sum_{i,j=1}^2 |[B_r^i, B_r^j]|^2 - 2\langle [B_r^1, B_r^2], [B_s^1, B_s^2] \rangle \right) \\
&= \sum_{rs} \sum_{i,j=1}^2 |[B_r^i, B_r^j]|^2 - 2\langle \sum_{r=1}^m [B_r^1, B_r^2], \sum_{s=1}^m [B_s^1, B_s^2] \rangle \\
&= \sum_{rs} \sum_{i,j=1}^2 |[B_r^i, B_r^j]|^2 - 2\left| \sum_{r=1}^m [B_r^1, B_r^2] \right|^2 \\
&\leq \sum_{rs} \sum_{i,j=1}^2 |[B_r^i, B_r^j]|^2 \\
&= \sum_{rs} (|[B_r^1, B_s^1]|^2 + |[B_r^2, B_s^2]|^2 + |[B_r^1, B_s^2]|^2 + |[B_r^2, B_s^1]|^2) \\
&\leq \sum_{rs} (|[B_r^1, B_s^1]|^2 + |[B_r^2, B_s^2]|^2) \\
&\leq \frac{4}{3} \left(\sum_r (|B_r^1|^2 + |B_r^2|^2) \right)
\end{aligned}$$

另一方面有：

$$\begin{aligned}
|B_r|^2 &= \text{Re}(tr(B_r^1 + B_r^2)(B_r^1 - B_r^2)) \\
&= \text{Re}\left(tr((B_r^1)^2 - (B_r^2)^2)\right) \\
&= |B_r^1|^2 + |B_r^2|^2
\end{aligned}$$

所以

$$\sum_{rs} |[B_r, B_s]|^2 \leq \frac{4}{3} \left(\sum_{r=1}^m |B_r|^2 \right)^2$$

10 四元数下的 $DDVV$ 不等式

10.1 定义

对于一个四元数 $\hat{\mathbf{q}} \in \mathbb{H}$ 可以被定义为以下形式，并且各形式等价。

$$\hat{\mathbf{q}} = q_w + q_x i + q_y j + q_z k \tag{5.11}$$

其中，

$$i^2 = j^2 = k^2 = -1, \quad jk = -kj = i, \quad ki = -ik = j, \quad ij = -ji = k \tag{5.12}$$

i, j, k 为虚数单位。

10.2 四元数空间的直和分解

由 (5.11) 和 (5.12), 我们可以得到:

$$\begin{aligned}\hat{\mathbf{q}} &= q_w + q_x i + q_y j + q_z k \\ &= (q_w + q_x i) + (q_y + q_z i)j\end{aligned}$$

于是我们很自然地有:

$$\mathbb{H} = \mathbb{C} \oplus \mathbb{C} \cdot j$$

10.3 四元数空间中的矩阵

由上面的直和分解, 不难得到:

$$\mathbb{H}(n) = \mathbb{C}(n) \oplus \mathbb{C}(n) \cdot j$$

为了计算四元数空间中的矩阵模长, 我们想要构造一个从四元数空间到复矩阵的线性映射, 注意到:

$$\forall B \in \mathbb{H}(n), \exists B_1, B_2 \in \mathbb{C}(n), s.t. B = B_1 + B_2 \cdot j$$

我们定义:

$$\begin{aligned}\psi : \mathbb{H}(n) &\rightarrow \mathbb{M}(2n, \mathbb{C}) \\ B &\mapsto \psi(B) = \begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ -B_2 & \bar{B}_1 \end{pmatrix}\end{aligned}$$

不难验证这样定义的映射是线性的.

10.4 四元数空间中的矩阵模长

注意到 ψ 是线性的, 我们有:

$$|[\psi(B_r), \psi(B_s)]|^2 = |\psi([B_r, B_s])|^2$$

于是我们只需要关注 $|\psi(B)|^2$ 如何得到.

我们断言:

$$|\psi(B)|^2 = 2|B|^2$$

事实上, 我们有:

$$\begin{aligned}|\psi(B)|^2 &= tr.(\psi(B) \cdot \psi(B)^T) \\ &= tr.\left(\begin{pmatrix} B_1 & B_2 \\ -B_2 & \bar{B}_1 \end{pmatrix} \cdot \begin{pmatrix} \bar{B}_1 & -\bar{B}_2 \\ \bar{B}_2 & B_1 \end{pmatrix}\right) \\ &= 2(|B_1|^2 + |B_2|^2) \\ &= 2|B|^2\end{aligned}$$

因此:

$$|[\psi(B_r), \psi(B_s)]|^2 = |\psi([B_r, B_s])|^2 = 2|[B_r, B_s]|^2$$

而根据一般复矩阵空间中的 $DDVV$ 不等式, 我们有:

$$\sum_{r,s} |[\psi(B_r), \psi(B_s)]|^2 \leq \frac{4}{3} (\sum_{r,s} |\psi(B_r)|^2)^2$$

于是自然得到四元数空间上的 $DDVV$ 不等式:

$$\begin{aligned} \sum_{r,s} |[B_r, B_s]|^2 &= \frac{1}{2} \sum_{r,s} |[\psi(B_r), \psi(B_s)]|^2 \\ &\leq \frac{1}{2} \cdot \frac{4}{3} (\sum_r |\psi(B_r)|^2)^2 \\ &= \frac{8}{3} (\sum_r |(B_r)|^2)^2 \end{aligned}$$