高等线性代数 Homework 06

Due: Oct. 21, 2024
姓名: 雍崔扬
学号: 21307140051

Problem 1

构造可逆的线性变换

$$\begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \end{bmatrix} = C \begin{bmatrix} \beta_1 \\ \beta_2 \\ \beta_3 \end{bmatrix},$$

将下面关于 $\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3$ 的二次型化为关于 $\beta_1, \beta_2, \beta_3$ 的对角二次型:

$$f(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) = \alpha_1\alpha_2 + \alpha_2\alpha_3 + \alpha_1\alpha_3.$$

Solution:
首先我们有:

$$\begin{aligned} f(\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3) &= \alpha_1\alpha_2 + \alpha_2\alpha_3 + \alpha_1\alpha_3 \\ &= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \alpha_1 \\ \alpha_2 \\ \alpha_3 \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

注意到对称分块矩阵的**对称行列 Gauss 消元**可以表示为:

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{21}^{\mathrm{T}} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I & \\ A_{21}A_{11}^{-1} & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_{11} & \\ & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{21}^{\mathrm{T}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & A_{11}^{-1}A_{21}^{\mathrm{T}} \\ & I \end{bmatrix}.$$

于是我们有:

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & 1 \\ 1 & 1 & 0 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix} \left(\frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} \right) \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 1 & 1 \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} \\ &= \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & -1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 2 \end{bmatrix}^{\mathrm{T}}. \end{aligned}$$

取:

$$C^{-1} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & -1 & 0 \\ 1 & 1 & 0 \\ 2 & 0 & 2 \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} = \frac{1}{2} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 2 \\ -1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 2 \end{bmatrix},$$

即:

$$C = \begin{bmatrix} 1 & -1 & -1 \\ 1 & 1 & -1 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix},$$

则我们有:

$$
\begin{aligned}
f(\alpha_1,\alpha_2,\alpha_3) &= \alpha_1\alpha_2+\alpha_2\alpha_3+\alpha_1\alpha_3 \\
&= \frac{1}{2}\begin{bmatrix}\alpha_1\\\alpha_2\\\alpha_3\end{bmatrix}^{\mathrm{T}}\begin{bmatrix}0&1&1\\1&0&1\\1&1&0\end{bmatrix}\begin{bmatrix}\alpha_1\\\alpha_2\\\alpha_3\end{bmatrix} \\
&= \frac{1}{2}\begin{bmatrix}\alpha_1\\\alpha_2\\\alpha_3\end{bmatrix}^{\mathrm{T}}\left(\frac{1}{2}\begin{bmatrix}1&-1&0\\1&1&0\\-2&0&2\end{bmatrix}\begin{bmatrix}1&0&0\\0&-1&0\\0&0&-1\end{bmatrix}\begin{bmatrix}1&-1&0\\1&1&0\\-2&0&2\end{bmatrix}^{\mathrm{T}}\right)\begin{bmatrix}\alpha_1\\\alpha_2\\\alpha_3\end{bmatrix} \\
&= \left(C^{-1}\begin{bmatrix}\alpha_1\\\alpha_2\\\alpha_3\end{bmatrix}\right)^{\mathrm{T}}\begin{bmatrix}1&&\\&-1&\\&&-1\end{bmatrix}\left(C^{-1}\begin{bmatrix}\alpha_1\\\alpha_2\\\alpha_3\end{bmatrix}\right) \\
&= \begin{bmatrix}\beta_1\\\beta_2\\\beta_3\end{bmatrix}^{\mathrm{T}}\begin{bmatrix}1&&\\&-1&\\&&-1\end{bmatrix}\begin{bmatrix}\beta_1\\\beta_2\\\beta_3\end{bmatrix} \\
&= \beta_1^2-\beta_2^2-\beta_3^2.
\end{aligned}
$$

上述转换通过以下线性变换完成:

$$
\begin{bmatrix}\alpha_1\\\alpha_2\\\alpha_3\end{bmatrix} = C\begin{bmatrix}\beta_1\\\beta_2\\\beta_3\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}1&-1&-1\\1&1&-1\\0&0&1\end{bmatrix}\begin{bmatrix}\beta_1\\\beta_2\\\beta_3\end{bmatrix} = \begin{bmatrix}\beta_1-\beta_2-\beta_3\\\beta_1+\beta_2-\beta_3\\\beta_3\end{bmatrix}.
$$

Problem 2

已知:

$$
A = \begin{bmatrix}1&1&1&1&1\\1&2&3&4&5\\1&3&6&10&15\\1&4&10&19&31\\1&5&15&31&53\end{bmatrix}
$$

试构造一个对称矩阵 X 使得:

$$
\begin{cases}AXA=A\\XAX=X.\end{cases}
$$

- **一点观察:**
  构造 $A\in\mathbb{C}^{m\times n}$ Moore-Penrose 逆 $A^\dagger$ 需要求解 A 的一个满秩分解 $A=XY$，此时它具有如下形式:

  $$
  A^\dagger = Y^{\mathrm{H}}(YY^{\mathrm{H}})^{-1}(X^{\mathrm{H}}X)^{-1}X^{\mathrm{H}}.
  $$

  可以验证它满足 Penrose 方程组:

  $$
  \begin{cases}AA^\dagger A=A\\A^\dagger AA^\dagger=A^\dagger\\(AA^\dagger)^{\mathrm{H}}=AA^\dagger\\(A^\dagger A)^{\mathrm{H}}=A^\dagger A.\end{cases}
  $$

  满秩分解通常可由 SVD 分解、QR 分解或 LU 分解得到.
  这里我们选用最适合手算的 LU 分解.

Solution:
注意到 A 的 LU 分解可通过行 Gauss 消元可得:

$$
\begin{aligned}
A=&\begin{bmatrix}1&1&1&1&1\\1&2&3&4&5\\1&3&6&10&15\\1&4&10&19&31\\1&5&15&31&53\end{bmatrix}\\
=&\begin{bmatrix}1&&&&\\1&1&&&\\1&&1&&\\1&&&1&\\1&&&&1\end{bmatrix}\begin{bmatrix}1&1&1&1&1\\&1&2&3&4\\&2&5&9&14\\&3&9&18&30\\&4&14&30&52\end{bmatrix}\\
=&\begin{bmatrix}1&&&&\\1&1&&&\\1&2&1&&\\1&3&&1&\\1&4&&&1\end{bmatrix}\begin{bmatrix}1&1&1&1&1\\&1&2&3&4\\&&1&3&6\\&&3&9&18\\&&6&18&36\end{bmatrix}\\
=&\begin{bmatrix}1&&&&\\1&1&&&\\1&2&1&&\\1&3&3&1&\\1&4&6&0&1\end{bmatrix}\begin{bmatrix}1&1&1&1&1\\&1&2&3&4\\&&1&3&6\\&&0&0&0\\&&0&0&0\end{bmatrix}.
\end{aligned}
$$

因此 $\mathrm{rank}(A)=3<5$，表明 A 是奇异矩阵，A^{-1} 不存在.
所以我们需要构造 A 的 Moore-Penrose 广义逆.
根据上述 LU 分解我们可得到 A 的一个满秩分解为:

$$
Y:=\begin{bmatrix}1&&\\1&1&\\1&2&1\\1&3&3\\1&4&6\end{bmatrix},
$$

$$
YY^{\mathrm{T}}=\begin{bmatrix}1&&\\1&1&\\1&2&1\\1&3&3\\1&4&6\end{bmatrix}\begin{bmatrix}1&1&1&1&1\\&1&2&3&4\\&&1&3&6\end{bmatrix}=\begin{bmatrix}1&1&1&1&1\\1&2&3&4&5\\1&3&6&10&15\\1&4&10&19&31\\1&5&15&31&53\end{bmatrix}=A.
$$

我们取:

$$
\begin{aligned}
X:=&Y(Y^{\mathrm{T}}Y)^{-1}(Y^{\mathrm{T}}Y)^{-1}Y^{\mathrm{T}}\\
=&\begin{bmatrix}1&&\\1&1&\\1&2&1\\1&3&3\\1&4&6\end{bmatrix}\begin{bmatrix}5&10&10\\10&30&35\\10&35&46\end{bmatrix}^{-1}\begin{bmatrix}5&10&10\\10&30&35\\10&35&46\end{bmatrix}^{-1}\begin{bmatrix}1&1&1&1&1\\&1&2&3&4\\&&1&3&6\end{bmatrix}\\
=&\begin{bmatrix}1&&\\1&1&\\1&2&1\\1&3&3\\1&4&6\end{bmatrix}\left(\frac{1}{175}\begin{bmatrix}155&-110&50\\-110&130&-75\\50&-75&50\end{bmatrix}\right)^2\begin{bmatrix}1&1&1&1&1\\&1&2&3&4\\&&1&3&6\end{bmatrix}\\
=&\frac{1}{30625}\begin{bmatrix}38625&3525&-13075&-11175&9225\\3525&3050&2075&600&-1375\\-13075&2075&8350&5750&-5725\\-11175&600&5750&4275&-3825\\9225&-1375&-5725&-3825&4325\end{bmatrix},
\end{aligned}
$$

其中 3 阶矩阵求逆可通过计算伴随矩阵除以行列式简单得到.
可以验证上述定义的 X 满足 **Penrose 条件** (中的两条):

$$
\begin{aligned}
AXA &= (YY^{\mathrm{T}})\cdot Y(Y^{\mathrm{T}}Y)^{-2}Y^{\mathrm{T}}\cdot(YY^{\mathrm{T}}) \\
&= Y(Y^{\mathrm{T}}Y)(Y^{\mathrm{T}}Y)^{-2}(Y^{\mathrm{T}}Y)Y^{\mathrm{T}} \\
&= YY^{\mathrm{T}} \\
&= A \\
\hline
XAX &= Y(Y^{\mathrm{T}}Y)^{-2}Y^{\mathrm{T}}\cdot(YY^{\mathrm{T}})\cdot Y(Y^{\mathrm{T}}Y)^{-2}Y^{\mathrm{T}} \\
&= Y(Y^{\mathrm{T}}Y)^{-2}(Y^{\mathrm{T}}Y)(Y^{\mathrm{T}}Y)(Y^{\mathrm{T}}Y)^{-2}Y^{\mathrm{T}} \\
&= Y(Y^{\mathrm{T}}Y)^{-2}Y^{\mathrm{T}} \\
&= X.
\end{aligned}
$$

Problem 3

给定正整数 n.
若 $A\in\mathbb{R}^{n\times n}$ 是实对称矩阵，且存在 $x,y\in\mathbb{R}^n$ 使得 $(x^{\mathrm{T}}Ax)(y^{\mathrm{T}}Ay)<0$.
试证明: 存在 $\operatorname{span}\{x,y\}$ 的一组基 $\{u,v\}$ 使得 $u^{\mathrm{T}}Au=v^{\mathrm{T}}Av=0$.

Proof:
若 x,y 线性相关 (即存在 $\alpha\in\mathbb{R}$ 使得 $y=\alpha x$),
则 $(x^{\mathrm{T}}Ax)(y^{\mathrm{T}}Ay)=\alpha^2(x^{\mathrm{T}}Ax)^2\geq 0$ 与题干假设矛盾.
因此 x,y 线性无关，$\operatorname{span}\{x,y\}$ 是 $\mathbb{R}$ 上的 2 维向量空间.

假设存在 $\lambda\in\mathbb{R}$ 使得 $(x+\lambda y)^{\mathrm{T}}A(x+\lambda y)=0$，则我们有:

$$
(y^{\mathrm{T}}Ay)\lambda^2+2(x^{\mathrm{T}}Ay)\lambda+x^{\mathrm{T}}Ax=0,
$$

其中 A 的对称性保证了 $y^{\mathrm{T}}Ax=(x^{\mathrm{T}}Ay)^{\mathrm{T}}=x^{\mathrm{T}}Ay$.
考虑上述一元二次方程的判别式:

$$
\Delta=[2(x^{\mathrm{T}}Ay)]^2-4(y^{\mathrm{T}}Ay)(x^{\mathrm{T}}Ax)>0.
$$

因此它有两个不同的实数解:

$$
\lambda_{1,2}=\frac{-x^{\mathrm{T}}Ay\pm\sqrt{\Delta}}{y^{\mathrm{T}}Ay}.
$$

取:

$$
\begin{cases}
u:=x+\lambda_1 y \\
v:=x+\lambda_2 y,
\end{cases}
$$

则有 $u^{\mathrm{T}}Au=v^{\mathrm{T}}Av=0$.
根据 $\lambda_1\neq\lambda_2$ 易知 u,v 线性无关，因此 $\{u,v\}$ 构成 $\operatorname{span}\{x,y\}$ 的一组基.

Problem 4

给定正整数 n.
若 $A,B,A-B$ 均为 n 阶 Hermite 正定阵.
试证明 $B^{-1}-A^{-1}$ 也是 Hermite 正定阵.

- **Lemma: (矩阵乘积的谱不变性, Matrix Analysis 定理 $1.3.22$)**
  任意给定矩阵 $A\in\mathbb{C}^{m\times n},B\in\mathbb{C}^{n\times m}$ (其中 $m\geq n$)
  则我们有 $AB\in\mathbb{C}^{m\times m},BA\in\mathbb{C}^{n\times n}$，且:

  $$
  \operatorname{eig}(AB)=\operatorname{eig}(BA)\cup\{\underbrace{0,\dots,0}_{m-n\text{ times}}\},
  $$

  即 AB 的 m 个特征值即 BA 的 n 个特征值附加上 $m-n$ 个零特征值.
  换句话说，二者的特征多项式满足: $p_{AB}(\lambda)=\lambda^{m-n}p_{BA}(\lambda)$.
  这意味着 AB,BA 的非零特征值是完全相同的 (包括重数)，而零特征值的个数相差 $m-n$ 个.

  特殊地，当 $m=n$ 时，矩阵乘积 AB,BA 的特征值完全相同，
  此时若 A,B 至少有一个是非奇异阵，则 AB 和 BA 相似.

  Proof:
  任意给定矩阵 $A\in\mathbb{C}^{m\times n},B\in\mathbb{C}^{n\times m}$ (其中 $m\geq n$)，我们都有:

$$
\begin{bmatrix} I_n & -B \\ & I_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} BA & 0 \\ A & 0_m \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_n & B \\ & I_m \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0_n & 0 \\ A & AB \end{bmatrix}.
$$

注意到 $\begin{bmatrix} I_n & -B \\ & I_m \end{bmatrix}$ 的逆矩阵即为 $\begin{bmatrix} I_n & B \\ & I_m \end{bmatrix}$.

记:

$$
C_1 = \begin{bmatrix} BA & 0 \\ A & 0_m \end{bmatrix}, \quad C_2 = \begin{bmatrix} 0_n & 0 \\ A & AB \end{bmatrix},
$$

则上述等式表明 C_1, C_2 相似，于是 C_1, C_2 的特征值完全相同.
而 C_1 的特征值由 BA 的 n 个特征值和 m 个零特征值构成.
相应地，C_2 的特征值由 AB 的 m 个特征值和 n 个零特征值构成.
比较二者，即可知 AB 的 m 个特征值即 BA 的 n 个特征值附加上 $m-n$ 个零特征值.

特殊地，当 $m=n$ 时，若 A, B 至少有一个是非奇异阵 (不妨设 A 非奇异)，
则有 $AB = A(BA)A^{-1}$，表明 $AB \sim BA$.

Proof:
根据 A, B 的 Hermite 正定性可知 A^{-1}, B^{-1} 存在且为 Hermite 正定阵.
因此 $B^{-1} - A^{-1}$ 也是 Hermite 阵.

注意到 A, B 是正规矩阵 (Hermite 阵自然是正规矩阵)，因此 A, B 可酉对角化，即其谱分解存在.
设 A, B 的谱分解为:

$$
\begin{cases} A := U_1 \Lambda_1 U_1^{\mathrm{H}} = U_1 \mathrm{diag}\{\lambda_1(A), \ldots, \lambda_n(A)\} U_1^{\mathrm{H}} \\ B := U_2 \Lambda_2 U_2^{\mathrm{H}} = U_2 \mathrm{diag}\{\lambda_1(B), \ldots, \lambda_n(B)\} U_2^{\mathrm{H}}. \end{cases}
$$

我们定义其 2 次根为:

$$
\begin{cases} A^{1/2} := U_1 \Lambda_1^{1/2} U_1^{\mathrm{H}} = U_1 \mathrm{diag}\{\sqrt{\lambda_1(A)}, \ldots, \sqrt{\lambda_n(A)}\} U_1^{\mathrm{H}} \\ B^{1/2} := U_2 \Lambda_2^{1/2} U_2^{\mathrm{H}} = U_2 \mathrm{diag}\{\sqrt{\lambda_1(B)}, \ldots, \sqrt{\lambda_n(B)}\} U_2^{\mathrm{H}}. \end{cases}
$$

根据 $A - B \succ 0$ 可知 $B^{-1/2} A B^{-1/2} - I_n \succ 0$，
这表明 $(B^{-1/2} A^{1/2})(A^{1/2} B^{-1/2})$ 的所有特征值均大于 1.
根据 **Lemma (矩阵乘积的谱不变性)** 可知 $(A^{1/2} B^{-1/2})(B^{-1/2} A^{1/2})$ 的所有特征值均大于 1，
即有:

$$
A^{1/2} B^{-1} A^{1/2} - I_n = (A^{1/2} B^{-1/2})(B^{-1/2} A^{1/2}) - I_n \succ 0
$$
$$
\Updownarrow
$$
$$
B^{-1} - A^{-1/2} I_n A^{-1/2} = B^{-1} - A^{-1} \succ 0
$$

命题得证.

给定可逆矩阵 $A, B \in \mathbb{C}^{n \times n}$，我们有以下恒等式:

$$
B^{-1} - A^{-1} = A^{-1}(A - B)B^{-1} = B^{-1}(A - B)A^{-1}.
$$

邵老师提供的解法 1:

$$
\begin{aligned}
B^{-1} - A^{-1} &= A^{-1}(A - B)B^{-1} \\
&= A^{-1}(A - B)A^{-1} + A^{-1}(A - B)(B^{-1} - A^{-1}) \\
&= A^{-1}(A - B)A^{-1} + A^{-1}(A - B)B^{-1}(A - B)A^{-1} \quad (\text{note that } A, B \text{ are Hermitian matrices}) \\
&= (A^{-1})^{\mathrm{H}}(A - B)A^{-1} + ((A - B)A^{-1})^{\mathrm{H}} B^{-1}((A - B)A^{-1}) \quad (\text{note that } A - B \succ 0 \text{ and } B \succ 0) \\
&\succ 0.
\end{aligned}
$$

邵老师提供的解法 2:

$$
\begin{aligned}
B^{-1}-A^{-1}&=A^{-1}(A-B)B^{-1}\\
&=A^{-1}(A-B)A^{-1}+A^{-1}(A-B)(B^{-1}-A^{-1})\\
&=A^{-1}(A-B)A^{-1}+A^{-1}(A-B)A^{-1}(A-B)B^{-1}\\
&=\cdots(\text{continuously decomposing } B^{-1}=A^{-1}+(B^{-1}-A^{-1})=A^{-1}+A^{-1}(A-B)B^{-1})\\
&=A^{-1}\left(\sum_{m=1}^{\infty}((A-B)A^{-1})^m\right)\\
&=\sum_{k=1}^{\infty}A^{-1}((A-B)A^{-1})^{2k}+\sum_{k=1}^{\infty}A^{-1}((A-B)A^{-1})^{2k+1}\\
&=\sum_{k=1}^{\infty}((A^{-1}(A-B))^k)A^{-1}(((A-B)A^{-1})^k)+\sum_{k=1}^{\infty}(A^{-1}((A-B)A^{-1})^k)(A-B)((A^{-1}(A-B))^kA^{-1})\\
&=\sum_{k=1}^{\infty}(((A-B)A^{-1})^k)^{\mathrm{H}}A^{-1}(((A-B)A^{-1})^k)+\sum_{k=1}^{\infty}((A^{-1}(A-B))^kA^{-1})^{\mathrm{H}}(A-B)((A^{-1}(A-B))^kA^{-1})\\
&\succ 0\quad(\text{note that } A-B\succ 0 \text{ and } B\succ 0).
\end{aligned}
$$

邵老师提供的解法 3:
注意到:

$$
\begin{aligned}
(B^{-1}-A^{-1})B((A-B)^{-1}+B^{-1})B&=A^{-1}(A-B)B^{-1}\cdot B((A-B)^{-1}+B^{-1})B\\
&=A^{-1}I_nB+A^{-1}(A-B)I_n\\
&=A^{-1}B+I_n-A^{-1}B\\
&=I_n.
\end{aligned}
$$

因此我们有:

$$
B^{-1}-A^{-1}=B^{-1}((A-B)^{-1}+B^{-1})^{-1}B^{-1}.
$$

根据 $[(A-B)^{-1}+B^{-1}]^{-1}\succ 0$ 可知 $B^{-1}-A^{-1}=B^{-1}((A-B)^{-1}+B^{-1})^{-1}B^{-1}\succ 0$.

邵老师提供的解法 4:
设 A 的 Cholesky 分解为 $A=LL^{\mathrm{H}}$，其中 L 为对角元为正实数的下三角阵.
因此 $I-L^{-1}BL^{-\mathrm{H}}=L^{-1}(LL^{\mathrm{H}}-B)L^{-\mathrm{H}}=L^{-1}(A-B)L^{-\mathrm{H}}\succ 0$,
这表明 $L^{-1}BL^{-\mathrm{H}}$ 的所有特征值都小于 1 (谱半径 $\rho(L^{-1}BL^{-\mathrm{H}})<1$).
结合 $L^{-1}BL^{-\mathrm{H}}$ 的正定性可知其所有特征值都在 $(0,1)$ 之间 (谱半径 $\rho(L^{-1}BL^{-\mathrm{H}})\in(0,1)$),
因此其逆矩阵 $(L^{-1}BL^{-\mathrm{H}})^{-1}=L^{H}B^{-1}L$ 的所有特征值都大于 1 (谱半径 $\rho(L^{\mathrm{H}}B^{-1}L)>1$).
于是 $L^{\mathrm{H}}B^{-1}L-I\succ 0$.
因此我们有 $B^{-1}-A^{-1}=B^{-1}-(LL^{\mathrm{H}})^{-1}=L^{-\mathrm{H}}(L^{\mathrm{H}}B^{-1}L-I)L^{-1}\succ 0$.

Problem 5

(惯性指数的次可加性, Subadditivity of Inertia Index)
给定正整数 n.
设 A,B 都是 n 阶 Hermite 阵.
试证明: $\mathrm{In}_+(A+B)\leq\mathrm{In}_+(A)+\mathrm{In}_+(B)$,
其中 $\mathrm{In}_+(A)$ 代表 A 的正惯性指数.

- **Lemma 1: (Courant–Fischer min-max 定理, Matrix Analysis 定理 $4.2.6$)**
  给定 Hermite 阵 $A\in\mathbb{C}^{n\times n}$，特征值按非减的次序排列: $\lambda_{\min}=\lambda_1(A)\leq\cdots\leq\lambda_n(A)=\lambda_{\max}$.
  记 S 为 $\mathbb{C}^n$ 的子空间，则我们有:

  $$
  \begin{aligned}
  \lambda_i&=\min_{S\subseteq\mathbb{C}^n:\dim(S)=i}\left\{\max_{x\neq 0_n\in S}\frac{x^{\mathrm{H}}Ax}{x^{\mathrm{H}}x}\right\}\\
  &=\max_{S\subseteq\mathbb{C}^n:\dim(S)=n-i+1}\left\{\min_{x\neq 0_n\in S}\frac{x^{\mathrm{H}}Ax}{x^{\mathrm{H}}x}\right\}.
  \end{aligned}\qquad(i=1,\dots,n)
  $$

  Proof:
  $A\in\mathbb{C}^{n\times n}$ 是 Hermite 阵 (自然是正规矩阵)，一定可以酉对角化，
  即存在酉矩阵 $U\in\mathbb{C}^{n\times n}$ 和对角阵 $\Lambda=\mathrm{diag}\{\lambda_1,\dots,\lambda_n\}$ 使得 $A=U\Lambda U^{\mathrm{H}}$,
  其中 U 的列向量组 $\{u_1,u_2,\dots,u_n\}$ 构成 $\mathbb{C}^n$ 的一组标准正交基.

对于任意给定的 $i=1,\dots,n$，定义 $U_{(i)}=\mathrm{span}\{u_i,u_{i+1},\dots,u_n\}$，
则 $U_{(i)}$ 是 $\mathbb{C}^n$ 的子空间，维数 $\dim(U_{(i)})=n-i+1$.
对于 $\mathbb{C}^n$ 任意给定的 i 维子空间 S，我们都有:

$$\begin{aligned}\dim(S\cap U_{(i)}) &= \dim(S)+\dim(U_{(i)})-\dim(S+U_{(i)})\\ &\geq i+(n-i+1)-n\\ &= 1.\end{aligned}$$

这表明 $S\cap U_{(i)}$ 一定有非零向量，即 $(S\cap U_{(i)})\backslash\{0_n\}\neq\emptyset$.

任意给定 $\mathbb{C}^n$ 的 i 维子空间 S.
不失一般性，可取单位向量 $x\in(S\cap U_{(i)})$，我们都有:

$$\begin{aligned}x^{\mathrm{H}}Ax &= x^{\mathrm{H}}(U\Lambda U^{\mathrm{H}})x\\ &= (U^{\mathrm{H}}x)^{\mathrm{H}}\Lambda(U^{\mathrm{H}}x) \quad (\text{Denote } y:=U^{\mathrm{H}}x,\ \text{note that } \|y\|_2=\|U^{\mathrm{H}}x\|_2=1)\\ &= y^{\mathrm{H}}\Lambda y \quad (\text{Let } y=\sum_{k=i}^n u_k\alpha_k,\ \text{where } \sum_{k=i}^n|\alpha_k|^2=1)\\ &= \sum_{k=i}^n|\alpha_k|^2\lambda_k \quad (\text{note that } \lambda_i\leq\lambda_{i+1}\leq\cdots\leq\lambda_n)\\ &\geq \lambda_i\sum_{k=i}^n|\alpha_k|^2 \quad (\text{note that } \sum_{k=i}^n|\alpha_k|^2=1)\\ &= \lambda_i.\end{aligned}$$

上式的不等号至少在 $S=\mathrm{span}\{u_1,u_2,\dots,u_i\}$ 且 x 与 u_i 线性相关时取等.
因此我们有:

$$\begin{aligned}\lambda_i &= \min_{S\subseteq\mathbb{C}^n:\dim(S)=i}\left\{\max_{\{x|x\in S\text{ such that }\|x\|_2=1\}}x^{\mathrm{H}}Ax\right\}\\ &= \min_{S\subseteq\mathbb{C}^n:\dim(S)=i}\left\{\max_{x\neq 0_n\in S}\frac{x^{\mathrm{H}}Ax}{x^{\mathrm{H}}x}\right\}.\end{aligned}\quad (i=1,\dots,n)$$

对 $-A$ 应用上述结论即得:
(注意对 $-A$ 来说，特征值非减次序为 $-\lambda_n\leq\cdots\leq-\lambda_1$，因此 $-\lambda_i$ 是 $-A$ 的第 $n-i+1$ 小的特征值)

$$\begin{aligned}-\lambda_i &= \min_{S\subseteq\mathbb{C}^n:\dim(S)=n-i+1}\left\{\max_{\{x|x\in S\text{ such that }\|x\|_2=1\}}-x^{\mathrm{H}}Ax\right\}\\ &= \min_{S\subseteq\mathbb{C}^n:\dim(S)=n-i+1}\left\{\max_{x\neq 0_n\in S}-\frac{x^{\mathrm{H}}Ax}{x^{\mathrm{H}}x}\right\}.\end{aligned}\quad (i=1,\dots,n)$$

于是有:

$$\begin{aligned}\lambda_i &= \min_{S\subseteq\mathbb{C}^n:\dim(S)=n-i+1}\left\{\max_{\{x|x\in S\text{ such that }\|x\|_2=1\}}x^{\mathrm{H}}Ax\right\}\\ &= \min_{S\subseteq\mathbb{C}^n:\dim(S)=n-i+1}\left\{\max_{x\neq 0_n\in S}\frac{x^{\mathrm{H}}Ax}{x^{\mathrm{H}}x}\right\}.\end{aligned}\quad (i=1,\dots,n)$$

命题得证.

- **Lemma 2: (Weyl 不等式, Matrix Analysis 定理 4.3.1)**
  给定 Hermite 阵 $A,B\in\mathbb{C}^{n\times n}$.
  设 $\{\lambda_i(A)\}_{i=1}^n,\{\lambda_i(B)\}_{i=1}^n,\{\lambda_i(A+B)\}_{i=1}^n$ 为 $A,B,A+B$ 的非减次序的特征值.
  任意给定 $i=1,2,\dots,n$.
  - ① 对于任意 $j=1,\dots,i$ 都有 $\lambda_j(A)+\lambda_{1+i-j}(B)\leq\lambda_i(A+B)$ 成立.
    上式对某一对 (i,j) 取等，当且仅当存在非零向量 x 使得:

    $$\begin{cases}Ax=x\lambda_j(A)\\ Bx=x\lambda_{1+i-j}(B)\\ (A+B)x=x\lambda_i(A+B).\end{cases}$$

    若 $A,B,A+B$ 不存在公共特征向量，则上述不等式都是严格不等式.
  - ② 对于任意 $j=i,\dots,n$ 都有 $\lambda_i(A+B)\leq\lambda_j(A)+\lambda_{n+i-j}(B)$ 成立.
    上式对某一对 (i,j) 取等，当且仅当存在非零向量 x 使得

$$\begin{cases} Ax = x\lambda_j(A) \\ Bx = x\lambda_{n+i-j}(B) \\ (A+B)x = x\lambda_i(A+B). \end{cases}$$

若 $A, B, A+B$ 不存在公共特征向量，则上述不等式都是严格不等式.

Proof:

任意给定 $i = 1, 2, \ldots, n$.

首先证明 $\forall\ j = 1, \ldots, i,\ \ \lambda_j(A) + \lambda_{1+i-j}(B) \le \lambda_i(A+B)$:

对于任意给定的 $j = 1, 2, \ldots, i$,

设 S_1, S_2, S_3 分别为 $\mathbb{C}^n$ 的 $(n-j+1), (n-(1+i-j)+1), i$ 维子空间，于是有:

$$\begin{aligned} \dim(S_1 \cap S_2 \cap S_3) &\ge \dim(S_1) + \dim(S_2) + \dim(S_3) - (3-1)\dim(\mathbb{C}^n) \\ &= (n-j+1) + (n-(1+i-j)+1) + i - 2n \\ &= 1. \end{aligned}$$

故 $(S_1 \cap S_2 \cap S_3)/\{0_n\} \neq \emptyset$.

因此可取 $x_0 \neq 0_n \in (S_1 \cap S_2 \cap S_3)$,

则根据 **Courant-Fischer min-max 定理**可知:

$$\begin{cases} \lambda_i(A) = \min\limits_{S \subseteq \mathbb{C}^n : \dim(S) = i} \left\{ \max\limits_{x \neq 0_n \in S} \frac{x^{\mathrm{H}} A x}{x^{\mathrm{H}} x} \right\} \\ \lambda_i(A) = \max\limits_{S \subseteq \mathbb{C}^n : \dim(S) = n-i+1} \left\{ \min\limits_{x \neq 0_n \in S} \frac{x^{\mathrm{H}} A x}{x^{\mathrm{H}} x} \right\} \end{cases}$$

$$\Downarrow$$

$$\begin{aligned} \lambda_j(A) + \lambda_{1+i-j}(B) &\le \frac{x_0^{\mathrm{H}} A x_0}{x_0^{\mathrm{H}} x_0} + \frac{x_0^{\mathrm{H}} B x_0}{x_0^{\mathrm{H}} x_0} \quad (\text{note that } x_0 \in S_1 \text{ and } x_0 \in S_2) \\ &= \frac{x_0^{\mathrm{H}} (A+B) x_0}{x_0^{\mathrm{H}} x_0} \qquad (\text{note that } x_0 \in S_3) \\ &\le \lambda_i(A+B). \end{aligned}$$

其次证明 $\forall\ j = i, \ldots, n,\ \ \lambda_i(A+B) \le \lambda_j(A) + \lambda_{n+i-j}(B)$:

对于任意给定的 $j = i, \ldots, n$,

设 S_1, S_2, S_3 分别为 $\mathbb{C}^n$ 的 $j, (n+i-j), (n-i+1)$ 维子空间，于是有:

$$\begin{aligned} \dim(S_1 \cap S_2 \cap S_3) &\ge \dim(S_1) + \dim(S_2) + \dim(S_3) - (3-1)\dim(\mathbb{C}^n) \\ &= j + (n+i-j) + (n-i+1) \\ &= 1. \end{aligned}$$

故 $(S_1 \cap S_2 \cap S_3)/\{0_n\} \neq \emptyset$.

因此可取 $x_0 \neq 0_n \in (S_1 \cap S_2 \cap S_3)$,

则根据 **Courant-Fischer min-max 定理**可知:

$$\begin{cases} \lambda_i(A) = \min\limits_{S \subseteq \mathbb{C}^n : \dim(S) = i} \left\{ \max\limits_{x \neq 0_n \in S} \frac{x^{\mathrm{H}} A x}{x^{\mathrm{H}} x} \right\} \\ \lambda_i(A) = \max\limits_{S \subseteq \mathbb{C}^n : \dim(S) = n-i+1} \left\{ \min\limits_{x \neq 0_n \in S} \frac{x^{\mathrm{H}} A x}{x^{\mathrm{H}} x} \right\} \end{cases}$$

$$\Downarrow$$

$$\begin{aligned} \lambda_i(A+B) &\le \frac{x_0^{\mathrm{H}} (A+B) x_0}{x_0^{\mathrm{H}} x_0} \qquad (\text{note that } x_0 \in S_3) \\ &= \frac{x_0^{\mathrm{H}} A x_0}{x_0^{\mathrm{H}} x_0} + \frac{x_0^{\mathrm{H}} B x_0}{x_0^{\mathrm{H}} x_0} \quad (\text{note that } x_0 \in S_1 \text{ and } x_0 \in S_2) \\ &\le \lambda_j(A) + \lambda_{n+i-j}(B). \end{aligned}$$

命题得证.

Proof:

要证明 $\mathrm{In}_+(A+B) \le \mathrm{In}_+(A) + \mathrm{In}_+(B)$,

等价于证明 $A+B$ 的第 $\mathrm{In}_+(A) + \mathrm{In}_+(B)$ 大的特征值 $\lambda_{n-\mathrm{In}_+(A)-\mathrm{In}_+(B)}(A+B) \le 0$.

这可有 Weyl 不等式直接得到:

$$
\begin{gathered}
\text{Weyl inequality: } \forall\, j = i, \ldots, n, \;\; \lambda_i(A+B) \le \lambda_j(A) + \lambda_{n+i-j}(B) \\
\text{Subsituting } i = n - \mathrm{In}_+(A) - \mathrm{In}_+(B) \text{ and } j = n - \mathrm{In}_+(A) \text{ we obtain:} \\
\begin{aligned}
\lambda_{n-\mathrm{In}_+(A)-\mathrm{In}_+(B)}(A+B) &\le \lambda_{n-\mathrm{In}_+(A)}(A) + \lambda_{n-\mathrm{In}_+(B)}(B) \\
&< 0 + 0 \\
&= 0.
\end{aligned}
\end{gathered}
$$

命题得证.

邵老师提供的简单证明:
我们可以使用合同变换

$$
\begin{bmatrix} I & I \\ & I \end{bmatrix}\begin{bmatrix} A & \\ & B \end{bmatrix}\begin{bmatrix} I & \\ I & I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & B \\ & B \end{bmatrix}\begin{bmatrix} I & \\ I & I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A+B & B \\ B & B \end{bmatrix}
$$

得到以下等价关系:

$$
\begin{bmatrix} A & \\ & B \end{bmatrix} \sim \begin{bmatrix} A+B & B \\ B & B \end{bmatrix}.
$$

根据 Cauchy 交错原理可知子矩阵的特征值交错排列在原矩阵特征值之间，
因此其惯性指数也小于等于原矩阵的惯性指数.
由于 $A+B$ 是 $\begin{bmatrix} A+B & B \\ B & B \end{bmatrix}$ 的子矩阵，故我们有:

$$
\begin{aligned}
\mathrm{In}_+(A+B) &\le \mathrm{In}_+\left(\begin{bmatrix} A+B & B \\ B & B \end{bmatrix}\right) \\
&= \mathrm{In}_+\left(\begin{bmatrix} A & \\ & B \end{bmatrix}\right) \\
&= \mathrm{In}_+(A) + \mathrm{In}_+(B).
\end{aligned}
$$

Problem 6 (optional)

在平面直角坐标系中，由方程 $y = x + x^{-1}$ 定义][的曲线是双曲线.
试构造一个正交变换 $Q \in \mathbb{R}^{2\times 2}$ 使得在由

$$
\begin{bmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \end{bmatrix} = Q \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}
$$

定义的新坐标下 $y = x + x^{-1}$ 转化为双曲线的标准方程.

Solution:
定义 Q 为复数 $\mathrm{e}^{\mathrm{i}\theta} = \cos(\theta) + \mathrm{i}\sin(\theta)$ 的实矩阵表示 (设 $\theta \in (0, \pi/2)$):

$$
\begin{gathered}
Q := \begin{bmatrix} \cos(\theta) & \sin(\theta) \\ -\sin(\theta) & \cos(\theta) \end{bmatrix}, \\
Q^{-1} = \frac{1}{\det(Q)}\begin{bmatrix} \cos(\theta) & -(-\sin(\theta)) \\ -(\sin(\theta)) & \cos(\theta) \end{bmatrix}^{\mathrm{T}} = \begin{bmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{bmatrix}.
\end{gathered}
$$

于是我们有:

$$
\begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = Q^{-1}\begin{bmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos(\theta) & -\sin(\theta) \\ \sin(\theta) & \cos(\theta) \end{bmatrix}\begin{bmatrix} \tilde{x} \\ \tilde{y} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos(\theta)\tilde{x} - \sin(\theta)\tilde{y} \\ \sin(\theta)\tilde{x} + \cos(\theta)\tilde{y} \end{bmatrix}.
$$

因此有:

$$
\begin{gathered}
y = x + x^{-1} \\
\Updownarrow \\
\sin(\theta)\tilde{x} + \cos(\theta)\tilde{y} = \cos(\theta)\tilde{x} - \sin(\theta)\tilde{y} + \frac{1}{\cos(\theta)\tilde{x} - \sin(\theta)\tilde{y}} \\
\Updownarrow \\
(\sin(\theta) - \cos(\theta))\tilde{x} + (\cos(\theta) + \sin(\theta))\tilde{y} = \frac{1}{\cos(\theta)\tilde{x} - \sin(\theta)\tilde{y}}
\end{gathered}
$$

我们令:

$$\frac{\cos(\theta)+\sin(\theta)}{\sin(\theta)-\cos(\theta)}=\frac{\sin(\theta)}{\cos(\theta)}$$
$$\Updownarrow$$
$$(\cos(\theta)+\sin(\theta))^2=2\sin^2(\theta)\quad(\text{note that }\theta\in(0,\frac{\pi}{2}))$$
$$\Updownarrow$$
$$\cos(\theta)+\sin(\theta)=\sqrt{2}\sin(\theta)$$
$$\Updownarrow$$
$$\begin{cases}\sin(\theta)=\frac{\sqrt{2+\sqrt{2}}}{2}\\ \cos(\theta)=\frac{\sqrt{2-\sqrt{2}}}{2}\end{cases}$$

于是我们有:

$$(\sin(\theta)-\cos(\theta))\tilde{x}+(\cos(\theta)+\sin(\theta))\tilde{y}=\frac{1}{\cos(\theta)\tilde{x}-\sin(\theta)\tilde{y}}$$
$$\Updownarrow$$
$$(\sin(\theta)-\cos(\theta))\cos(\theta)\tilde{x}^2-(\cos(\theta)+\sin(\theta))\sin(\theta)\tilde{y}^2=1$$
$$\Updownarrow$$
$$\frac{\sqrt{2}-1}{2}\tilde{x}^2-\frac{\sqrt{2}+1}{2}\tilde{y}^2=1$$

此时我们有:

$$Q=\begin{bmatrix}\frac{\sqrt{2-\sqrt{2}}}{2} & \frac{\sqrt{2+\sqrt{2}}}{2}\\ -\frac{\sqrt{2+\sqrt{2}}}{2} & \frac{\sqrt{2-\sqrt{2}}}{2}\end{bmatrix},$$

并满足:

$$\begin{bmatrix}\tilde{x}\\ \tilde{y}\end{bmatrix}=Q\begin{bmatrix}x\\ y\end{bmatrix}.$$

Problem 7 (optional)

给定正整数 n 和向量 $x,y\in\mathbb{R}^n$ (其中 $x\neq 0_n$).
试证明: $y^{\mathrm{T}}x>0$ 的充要条件是存在对称正定阵 $A\in\mathbb{R}^{n\times n}$ 使得 $y=Ax$.

- **Lemma:**
  若非零向量 $x,y\in\mathbb{R}^n$ 满足 $\|x\|_2=\|y\|_2$，定义

  $$w:=\frac{x-y}{\|x-y\|_2}$$
  $$H:=I_n-2ww^{\mathrm{T}}$$

  则我们有 $y=Hx$ 成立.

  Proof:

  $$\begin{aligned}Hx&=(I_n-2ww^{\mathrm{T}})x\\ &=\left\{I_n-2\frac{(x-y)(x-y)^{\mathrm{T}}}{(x-y)^{\mathrm{T}}(x-y)}\right\}x\\ &=x-2\frac{(x-y)^{\mathrm{T}}x}{x^{\mathrm{T}}y-y^{\mathrm{T}}x-x^{\mathrm{T}}y-y^{\mathrm{T}}y}(x-y)\quad(\text{note that }\|y\|_2=\|x\|_2)\\ &=x-2\frac{x^{\mathrm{T}}x-x^{\mathrm{T}}y}{2(x^{\mathrm{T}}x-x^{\mathrm{T}}y)}(x-y)\\ &=x-(x-y)\\ &=y\end{aligned}$$

必要性证明:
若存在对称正定阵 $A\in\mathbb{R}^{n\times n}$ 使得 $y=Ax$，则我们有 $y^{\mathrm{T}}x=x^{\mathrm{T}}Ax>0$ 成立.

充分性证明:
现假设 $y^{\mathrm{T}}x > 0$，我们希望构造一个对称正定阵 $A \in \mathbb{R}^{n\times n}$ 使得 $y = Ax$.

- **构造法** 1:

$$A := I_n - \frac{xx^{\mathrm{T}}}{x^{\mathrm{T}}x} + \frac{yy^{\mathrm{T}}}{y^{\mathrm{T}}x}$$

$$Ax = \left(I_n - \frac{xx^{\mathrm{T}}}{x^{\mathrm{T}}x} + \frac{yy^{\mathrm{T}}}{y^{\mathrm{T}}x}\right)x = x - x + y = y$$

  显然 A 是对称阵，只需说明 A 正定即可:
  首先 $I_n - xx^{\mathrm{T}}/(x^{\mathrm{T}}x)$ 半正定，仅有一个特征值为 0，对应特征向量为 x，其余特征值为 1.
  因此 $v^{\mathrm{T}}(I_n - xx^{\mathrm{T}}/(x^{\mathrm{T}}x))v = 0$ 当且仅当 $v \in \mathrm{span}\{x\}$ 成立.
  而 $yy^{\mathrm{T}}/(y^{\mathrm{T}}x)$ 同样半正定，但由于

$$x^{\mathrm{T}}\left(\frac{yy^{\mathrm{T}}}{y^{\mathrm{T}}x}\right)x = x^{\mathrm{T}}y > 0,$$

  故对于任意 $v \in \mathrm{span}\{x\}\backslash\{0_n\}$ 我们都有

$$v^{\mathrm{T}}\left(\frac{yy^{\mathrm{T}}}{y^{\mathrm{T}}x}\right)v > 0$$

  因此对于任意 $v \neq 0_n \in \mathbb{R}^n$ 我们都有

$$v^{\mathrm{T}}Av = v^{\mathrm{T}}\left(I_n - \frac{xx^{\mathrm{T}}}{x^{\mathrm{T}}x} + \frac{yy^{\mathrm{T}}}{y^{\mathrm{T}}x}\right)v > 0,$$

  这表明 A 是正定阵.

- **构造法** 2:

$$\alpha := \frac{2x^{\mathrm{T}}x}{y^{\mathrm{T}}x} > 0$$
$$z := y\alpha - x$$
$$A := \frac{1}{\alpha}\left(I + \frac{zz^{\mathrm{T}}}{x^{\mathrm{T}}x}\right)$$

  显然 A 是对称正定阵.
  下面我们证明 $y = Ax$:

$$\begin{aligned}
z^{\mathrm{T}}x &= (y\alpha - x)^{\mathrm{T}}x \\
&= y^{\mathrm{T}}x \cdot \alpha - x^{\mathrm{T}}x \\
&= y^{\mathrm{T}}x \cdot \frac{2x^{\mathrm{T}}x}{y^{\mathrm{T}}x} - x^{\mathrm{T}}x \\
&= x^{\mathrm{T}}x
\end{aligned}$$

$$\begin{aligned}
y &= Ax \\
&= \frac{1}{\alpha}\left(I + \frac{zz^{\mathrm{T}}}{x^{\mathrm{T}}x}\right)x \\
&= \frac{1}{\alpha}x + \frac{1}{\alpha}\frac{z^{\mathrm{T}}x}{x^{\mathrm{T}}x}z \quad (\text{note that } z^{\mathrm{T}}x = x^{\mathrm{T}}x \text{ and } z = y\alpha - x) \\
&= \frac{1}{\alpha}x + \frac{1}{\alpha}\frac{x^{\mathrm{T}}x}{x^{\mathrm{T}}x}(y\alpha - x) \\
&= \frac{1}{\alpha}x + \frac{1}{\alpha}(y\alpha - x) \\
&= y.
\end{aligned}$$

- **构造法** 3:
  由于 $x \neq 0_n$，故存在非奇异阵 $P \in \mathbb{R}^{n\times n}$ 使得 $Px = e_1$.
  具体来说，**Lemma** 指导我们这样构造 P:

$$
\begin{aligned}
w &:= \frac{x - \|x\|_2 e_1}{\|x - \|x\|_2 e_1\|_2} \\
H &:= I_n - 2ww^{\mathrm{T}} \\
P &:= \frac{1}{\|x\|_2} H
\end{aligned}
$$

记 $\tilde{y} := P^{-T}y = [\tilde{y}_1, \dots, \tilde{y}_n]^{\mathrm{T}}$，考虑其第一个元素:

$$
\tilde{y}_1 = e_1^{\mathrm{T}}\tilde{y} = (Px)^{\mathrm{T}}(P^{-T}y) = x^{\mathrm{T}}P^{\mathrm{T}}P^{-T}y = x^{\mathrm{T}}y > 0.
$$

我们可取一个对称阵 $B \in \mathbb{R}^{n\times n}$，其第一列为 $\tilde{y}$ (第一行对应为 $\tilde{y}^{\mathrm{T}}$)，
显然它满足 $Be_1 = \tilde{y}$.
由于其右下 $n-1$ 阶主子阵可以任取 (不过要保证对称性)，
故我们可令其为对角阵，且对角元取得足够大使得 B 为正定阵 (所有顺序主子式都大于 0).

取 $A := P^{\mathrm{T}}BP$，显然它是对称正定阵.
同时我们有:

$$
\begin{aligned}
Ax &= P^{\mathrm{T}}BPx \quad (\text{note that } Px = e_1) \\
&= P^{\mathrm{T}}Be_1 \quad (\text{note that } Be_1 = \tilde{y}) \\
&= P^{\mathrm{T}}\tilde{y} \quad (\text{note that } \tilde{y} = P^{-T}y) \\
&= P^{\mathrm{T}}(P^{-T}y) \\
&= y.
\end{aligned}
$$

综上所述，命题得证.

错误的做法 1:
现假设 $y^{\mathrm{T}}x > 0$
当 x, y 线性相关 (即存在 $\alpha > 0$ 使得 $y = \alpha x$) 时，我们可取 $A = \alpha I_n$，即满足 $y = Ax$
当 x, y 线性无关时，我们定义:

$$
\begin{aligned}
\alpha &:= \frac{\|y\|_2}{\|x\|_2} \\
\tilde{y} &:= \frac{1}{\alpha} y \; (\text{so that } \|\tilde{y}\|_2 = \|x\|_2)
\end{aligned}
$$

并构造以下 Householder 变换:

$$
\begin{aligned}
w &:= \frac{x - \tilde{y}}{\|x - \tilde{y}\|_2} \\
H &:= I_n - 2ww^{\mathrm{T}}
\end{aligned}
$$

根据 **Lemma** 可知 $Hx = \tilde{y}$
定义 $A := \alpha H$，则我们有 $Ax = \alpha Hx = \alpha\tilde{y} = y$ 成立.
但 A 并不是一个对称正定阵.

错误的做法 2:
当 x, y 线性无关时，我们定义:

$$
\begin{aligned}
\alpha &:= \frac{\|y\|_2}{\|x\|_2} \\
\tilde{y} &:= \frac{1}{\alpha} y \; (\text{so that } \|\tilde{y}\|_2 = \|x\|_2) \\
z &:= \frac{1}{2}(x + y) \\
\beta &:= \frac{\|z\|_2}{\|x\|_2} \\
\tilde{z} &:= \frac{1}{\beta} z \; (\text{so that } \|\tilde{z}\|_2 = \|x\|_2)
\end{aligned}
$$

并构造以下 Householder 变换:

$$
\begin{aligned}
w_1 &:= \frac{x-\tilde{z}}{\|x-\tilde{z}\|_2} \\
H_1 &:= I_n - 2w_1w_1^{\mathrm{T}} \\
w_2 &:= \frac{\tilde{y}-\tilde{z}}{\|\tilde{y}-\tilde{z}\|_2} \\
H_2 &:= I_n - 2w_2w_2^{\mathrm{T}}
\end{aligned}
$$

根据 **Lemma** 可知 $\begin{cases} H_1x = \tilde{z} \\ H_2\tilde{z} = \tilde{y} \end{cases}$
定义 $A := \alpha H_2H_1$，则我们有 $Ax = \alpha H_2H_1x = \alpha H_2\tilde{z} = \alpha\tilde{y} = y$ 成立.
但是这样定义的 A 并不是一个对称正定阵 (甚至不一定是对称阵)

错误的做法 3:
当 x, y 线性无关时，基于 Rodrigues' rotation formula 我们可以构造如下旋转矩阵:

$$
\begin{aligned}
\alpha &:= \frac{\|y\|_2}{\|x\|_2} \\
\tilde{y} &:= \frac{1}{\alpha}y \text{ (so that } \|\tilde{y}\|_2 = \|x\|_2) \\
H &:= 2\frac{(x+\tilde{y})(x+\tilde{y})^{\mathrm{T}}}{(x+\tilde{y})^{\mathrm{T}}(x+\tilde{y})} - I_n \\
A &:= \alpha H
\end{aligned}
$$

可以证明 $Ax = \alpha Hx = \alpha\tilde{y} = y$
但 A 并不是对称正定阵.

错误的做法 4:
当 x, y 线性无关时，我们可通过如下步骤构造对称正定阵 A 使得 $y = Ax$:

- ① 首先构造一个实对称正交阵 (Householder 变换) $H \in \mathbb{R}^{n\times n}$ 使得 $Hx = \|x\|_2e_1$
  其中 e_1 是 $\mathbb{R}^n$ 的第 1 个标准正交基向量.
  具体来说，**Lemma** 指导我们这样构造 H:

$$
\begin{aligned}
w &:= \frac{x-\|x\|_2e_1}{\|x-\|x\|_2e_1\|_2} \\
H &:= I_n - 2ww^{\mathrm{T}}
\end{aligned}
$$

  根据 $\frac{x}{\|x\|_2} = \frac{1}{\|x\|_2}H^{\mathrm{T}}\|x\|_2e_1 = H^{\mathrm{T}}e_1 = He_1$ 可知 H 的第 1 列为 $\frac{x}{\|x\|_2}$，第 1 行为 $\frac{x^{\mathrm{T}}}{\|x\|_2}$
  记 $\tilde{y} := Hy$，则其第一个元素 $\tilde{y}_1 = e_1^{\mathrm{T}}\tilde{y} = e_1^{\mathrm{T}}Hy = \frac{x^{\mathrm{T}}}{\|x\|_2}y > 0$
- ② 其次构造 $n-1$ 个 Givens 变换 $G_2, \dots, G_n$ 使得:

$$
\begin{aligned}
&G_i(\|x\|_2e_1) = \frac{1}{n-1}\tilde{y}_1e_1 + \tilde{y}_ie_i \ (i = 2, \dots, n) \\
&\underline{\text{where } G_i = I_n + (\cos(\theta_i) - 1)(e_1e_1^{\mathrm{T}} + e_ie_i^{\mathrm{T}}) + \sin(\theta_i)(e_1e_i^{\mathrm{T}} - e_ie_1^{\mathrm{T}})} \\
&\text{so that } (G_2 + \cdots + G_n)\|x\|_2e_1 = (n-1)\frac{1}{n-1}\tilde{y}_1e_1 + \tilde{y}_2e_2 + \cdots + \tilde{y}_ne_n \\
&\qquad = \tilde{y}_1e_1 + \tilde{y}_2e_2 + \cdots + \tilde{y}_ne_n \\
&\qquad = \tilde{y}
\end{aligned}
$$

  单独提取第 $1, i \ (i = 2, \dots, n)$ 行列可以让我们看得更加清楚:

$$
\begin{bmatrix} \cos(\theta_i) & \sin(\theta_i) \\ -\sin(\theta_i) & \cos(\theta_i) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \|x\|_2 \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{1}{n-1}\tilde{y}_1 \\ \tilde{y}_i \end{bmatrix} \Rightarrow \begin{cases} \cos(\theta_i) = \frac{1}{(n-1)\|x\|_2}\tilde{y}_1 > 0 \\ \sin(\theta_i) = -\frac{1}{\|x\|_2}\tilde{y}_i \end{cases}
$$

  注意到 $e_1e_i^{\mathrm{T}}$ 和 $e_ie_1^{\mathrm{T}}$ 的特征值均为 0，而 $e_1e_1^{\mathrm{T}}$ 和 $e_ie_i^{\mathrm{T}}$ 分别有一个特征值为 1，其余特征值为 0
  因此 $\cos(\theta_i) > 0$ 就保证了 $G_i \ (i = 2, \dots, n)$ 是正定阵.

现在我们可以定义 $A := H^{\mathrm{T}}(G_2 + \cdots + G_n)H$
则我们有:

$$
\begin{gathered}
Hy = \tilde{y} = (G_2 + \cdots + G_n)\|x\|_2e_1 = (G_2 + \cdots + G_n)Hx \\
\Leftrightarrow \\
y = H^{\mathrm{T}}(G_2 + \cdots + G_n)Hx = Ax
\end{gathered}
$$

不过 A 虽然正定，但不是对称阵.

Problem 8 (optional)

(Lowner–Heinz 不等式)
给定正整数 n.
设 $A, B, A-B$ 均为 n 阶 Hermite 正定阵.
试证明: $A^{1/2} - B^{1/2}$ 也是 Hermite 正定阵.
举例说明 $A^2 - B^2$ 不一定是 Hermite 正定阵.

- 当 $AB = BA$ 时，我们有 $A^2 - B^2 = (A-B)(A+B) \succ 0$.

一个不严谨的做法:
注意到 A, B 是正规矩阵，因此 A, B 可酉对角化，即其谱分解存在.
设 A, B 的谱分解为

$$\begin{cases} A := U_1 \Lambda_1 U_1^{\mathrm{H}} = U_1 \mathrm{diag}\{\lambda_1(A), \dots, \lambda_n(A)\} U_1^{\mathrm{H}} \\ B := U_2 \Lambda_2 U_2^{\mathrm{H}} = U_2 \mathrm{diag}\{\lambda_1(B), \dots, \lambda_n(B)\} U_2^{\mathrm{H}}. \end{cases}$$

我们定义其 2 次根为

$$\begin{cases} A^{1/2} := U_1 \Lambda_1^{1/2} U_1^{\mathrm{H}} = U_1 \mathrm{diag}\{\sqrt{\lambda_1(A)}, \dots, \sqrt{\lambda_n(A)}\} U_1^{\mathrm{H}} \\ B^{1/2} := U_2 \Lambda_2^{1/2} U_2^{\mathrm{H}} = U_2 \mathrm{diag}\{\sqrt{\lambda_1(B)}, \dots, \sqrt{\lambda_n(B)}\} U_2^{\mathrm{H}}. \end{cases}$$

根据 $A - B \succ 0$ 可知 $I_n - A^{-1}B \succ 0$ (由于 $A^{-1}B$ 不一定 Hermite，故这个写法不严谨),
即 $A^{-1}B$ 的谱半径 $\rho(A^{-1}B) < 1$.
因此我们有:

$$\begin{aligned} (\rho(A^{-1/2}B^{\frac{1}{2}}))^2 &\leq \|A^{-1/2}B^{1/2}\|_2^2 \quad \text{(spectral theorem)} \\ &= \rho((A^{-1/2}B^{1/2})^{\mathrm{H}}(A^{-1/2}B^{1/2})) \\ &= \rho(B^{1/2}A^{-1}B^{1/2}) \\ &= \rho(B^{-1/2} \cdot B^{1/2}A^{-1}B^{1/2} \cdot B^{1/2}) \quad \text{(similarity transformation does not change eigenvalues)} \\ &= \rho(A^{-1}B) \\ &< 1. \end{aligned}$$

因此 $\rho(A^{-1/2}B^{1/2}) < 1$，即有 $I_n - A^{-1/2}B^{1/2} \succ 0$ (由于 $A^{-1/2}B^{1/2}$ 不一定 Hermite，故这个写法不严谨),
这表明 $A^{1/2} - B^{1/2} \succ 0$.

根据上面的推导我们知道 $\rho(A^{-1}B)^2 \leq \rho(A^{-2}B^2)$.
显然 $\rho(A^{-1}B)$ 不能保证 $\rho(A^{-2}B^2)$ 成立.
因此这道题是在说:

$$A^2 \succ B^2 \succ 0 \ \Rightarrow \ A \succ B \succ 0.$$

且其逆命题不成立:

$$A = \begin{bmatrix} 2+\varepsilon & 1 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \text{ where } \varepsilon > 0 \text{ is a small positive number}$$

$$B = \begin{bmatrix} 1 & \\ & 2 \end{bmatrix}$$

$$A - B = \begin{bmatrix} 1+\varepsilon & 1 \\ 1 & 2 \end{bmatrix} \succ 0 \ (\forall\, \varepsilon > 0)$$

$$A^2 - B^2 = \begin{bmatrix} (2+\varepsilon)^2 + 1 & 5+\varepsilon \\ 5+\varepsilon & 10 \end{bmatrix} - \begin{bmatrix} 1 & \\ & 4 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (2+\varepsilon)^2 & 5+\varepsilon \\ 5+\varepsilon & 6 \end{bmatrix}$$

我们发现 $\det\left(A^2 - B^2\right) = 6(2+\varepsilon)^2 - (5+\varepsilon)^2 \to -1 \ (\varepsilon \to 0)$.
因此存在某个 $\varepsilon = \varepsilon_0$ (例如 $\varepsilon = 0.01$，此时 $\det\left(A^2 - B^2\right) = -0.8575$) 使得 $A^2 - B^2$ 不是正定阵.

实际上我们还可推得:

$$
\begin{gathered}
A^2 \succeq B^2 \succeq 0 \\
\Downarrow \\
A \succeq B \succeq 0.
\end{gathered}
$$

这是因为对于任意 $t_1 > t_2 > 0$ 都有:

$$
\begin{gathered}
A^2 \succeq B^2 \succeq 0 \\
\Downarrow \\
(A+t_1I)^2 \succ (B+t_2I)^2 \succ 0 \\
\Downarrow \\
(A+t_1I) \succ (B+t_2I) \succ 0.
\end{gathered}
$$

对 $(A+t_1I) \succ (B+t_2I) \succ 0$ 取极限 $t_1, t_2 \to 0$ 即得 $A \succeq B \succeq 0$.
其逆命题同样不成立 **(反例待补充)**.

邵老师提供的解法 1:

- 我们首先说明任意 Hermite 正定阵 A 和 Hermite 阵 B 可以通过合同变换同时对角化:
  根据 Sylvester 惯性定理可知存在非奇异阵 $P_0 \in \mathbb{C}^{n\times n}$ 使得 $P_0^{\mathrm{H}}AP_0 = I_n$.
  注意到 $P_0^{\mathrm{H}}BP_0$ 仍是 Hermite 阵，故存在酉矩阵 $U \in \mathbb{C}^{n\times n}$ 使得 $D_B := U^{\mathrm{H}}(P_0^{\mathrm{H}}BP_0)U$ 为对角阵.
  取 $P = P_0U$，则我们有:

$$
\begin{aligned}
P^{\mathrm{H}}AP = U^{\mathrm{H}}(P_0^{\mathrm{H}}AP_0)U = U^{\mathrm{H}}I_nU = I_n \\
P^{\mathrm{H}}BP = U^{\mathrm{H}}(P_0^{\mathrm{H}}BP_0)U = D_B.
\end{aligned}
$$

- 因此对于 Hermite 正定阵 $A^{1/2}$ 和 $B^{1/2}$，存在非奇异阵 $P \in \mathbb{C}^{n\times n}$ 使得

$$
\begin{cases}
D_A := P^{\mathrm{H}}A^{1/2}P \\
D_B := P^{\mathrm{H}}B^{1/2}P
\end{cases}
$$

  都是对角阵.
  于是我们有:

$$
\begin{aligned}
P^{\mathrm{H}}(A-B)P &= P^{\mathrm{H}}(A^{1/2}A^{1/2} - B^{1/2}B^{1/2})P \\
&= P^{\mathrm{H}}(P^{-H}D_AP^{-1}P^{-H}D_AP^{-1} - P^{-H}D_BP^{-1}P^{-H}D_BP^{-1})P \\
&= D_A(P^{-1}P^{-H})D_A - D_B(P^{-1}P^{-H})D_B \quad (\text{denote } X := P^{-1}P^{-H}) \\
&= D_AXD_A - D_BXD_B \quad (\text{note that } A - B \succ 0) \\
&\succ 0.
\end{aligned}
$$

  记:

$$
\begin{cases}
D_A := \mathrm{diag}\{d_1^{(1)}, \dots, d_n^{(1)}\} \\
D_B := \mathrm{diag}\{d_1^{(2)}, \dots, d_n^{(2)}\}.
\end{cases}
$$

  考虑 $D_AXD_A - D_BXD_B$ 的对角元，我们有:

$$
(d_{ii}^{(1)})^2x_{ii} - (d_{ii}^{(2)})^2x_{ii} = ((d_{ii}^{(1)})^2 - (d_{ii}^{(2)})^2)x_{ii} > 0 \ (i = 1, \dots, n).
$$

  注意到非奇异阵 $X := P^{-1}P^{-H}$ 是 Hermite 正定阵,
  因此 $X = [x_{ij}]$ 的对角元 x_{ii} $(i = 1, \dots, n)$ 均为正实数.
  于是我们有 $d_{ii}^{(1)} > d_{ii}^{(2)}$ $(i = 1, \dots, n)$ 成立，进而有 $D_A - D_B \succ 0$ 成立.
  最终我们得到:

$$
\begin{aligned}
A^{1/2} - B^{1/2} &= P^{-H}D_AP^{-1} - P^{-H}D_BP^{-1} \\
&= P^{-H}(D_A - D_B)P^{-1} \\
&\succ 0.
\end{aligned}
$$

  得证 $A^{1/2} - B^{1/2}$ 正定.

邵老师提供的解法 2:
注意到 $A^{1/2} - B^{1/2}$ 是 Hermite 阵，故其特征值均为实数.
设 λ 为 $A^{1/2} - B^{1/2}$ 的最小特征值，$x \neq 0_n$ 为对应的特征向量，满足 $(A^{1/2} - B^{1/2})x = x\lambda$,
则我们有:

$$
\begin{aligned}
x^{\mathrm{H}}(A-B)x &= x^{\mathrm{H}}Ax - x^{\mathrm{H}}Bx \\
&= x^{\mathrm{H}}Ax - (B^{1/2}x)^{\mathrm{H}}(B^{1/2}x) \quad (\text{note that } (A^{1/2}-B^{1/2})x = x\lambda \Rightarrow B^{1/2}x = (A^{1/2}-\lambda I_n)x) \\
&= x^{\mathrm{H}}Ax - [(A^{1/2}-\lambda I_n)x]^{\mathrm{H}}(A^{1/2}-\lambda I_n)x \\
&= x^{\mathrm{H}}[A-(A^{1/2}-\lambda I_n)^2]x \\
&= 2\lambda x^{\mathrm{H}}A^{1/2}x - \lambda^2 x^{\mathrm{H}}Ax \quad (\text{note that } A-B \succ 0) \\
&> 0.
\end{aligned}
$$

根据 $A \succ 0$ 可知 $A^{1/2} \succ 0$，进而结合 $x \neq 0_n$ 可知:

$$
\begin{cases}
x^{\mathrm{H}}Ax > 0 \\
x^{\mathrm{H}}A^{1/2}x > 0.
\end{cases}
$$

因此我们有:

$$
\lambda > \frac{\lambda^2 x^{\mathrm{H}}Ax}{2x^{\mathrm{H}}A^{1/2}x} > 0.
$$

因此 $A^{1/2}-B^{1/2}$ 的最小特征值 $\lambda > 0$，表明 $A^{1/2}-B^{1/2}$ 正定.

邵老师提供的解法 3:
可以证明对于任意正定阵 A 都有:

$$
A^{1/2} = \frac{2}{\pi}\int_0^{\infty}(I+t^2A^{-1})^{-1}\mathrm{d}t.
$$

设 A 的谱分解为 $A = U\Lambda U^{\mathrm{H}}$.
要验证上式，根据

$$
U^{\mathrm{H}}A^{1/2}U = \frac{2}{\pi}\int_0^{\infty}(I+t^2\Lambda^{-1})\mathrm{d}t
$$

可知仅需对标量 $a > 0$ 验证

$$
a^{1/2} = \frac{2}{\pi}\int_0^{\infty}(1+t^2a^{-1})^{-1}\mathrm{d}t
$$

成立即可.

$$
\begin{aligned}
\frac{2}{\pi}\int_0^{\infty}(1+t^2a^{-1})^{-1}\mathrm{d}t &= \frac{2}{\pi}\int_0^{\infty}\frac{\sqrt{a}}{1+u^2}\mathrm{d}u \quad (\text{denote } u := \frac{t}{\sqrt{a}}) \\
&= \sqrt{a}\cdot\frac{2}{\pi}\arctan(u)\Big|_0^{\infty} \\
&= \sqrt{a}\cdot\frac{2}{\pi}\cdot\left(\frac{\pi}{2}-0\right) \\
&= \sqrt{a}.
\end{aligned}
$$

因此由 $A-B \succ 0$ 得 $(I+t^2B^{-1})-(I+t^2A^{-1})$ 正定，
进而有 $(I+t^2A^{-1})^{-1}-(I+t^2B^{-1})^{-1}$ 正定，
于是我们有:

$$
\begin{aligned}
A^{1/2}-B^{1/2} &= \frac{2}{\pi}\int_0^{\infty}(I+t^2A^{-1})^{-1}\mathrm{d}t - \frac{2}{\pi}\int_0^{\infty}(I+t^2B^{-1})^{-1}\mathrm{d}t \\
&= \frac{2}{\pi}\int_0^{\infty}((I+t^2A^{-1})^{-1}-(I+t^2B^{-1})^{-1})\mathrm{d}t \\
&\succ 0.
\end{aligned}
$$

因此 $A^{1/2}-B^{1/2}$ 也是 Hermite 正定阵.

利用邵老师提供的解法 3 的技术，我们可以得到更一般的结论.
当 $0 < \alpha < 1$ 时，我们有:

$$
\begin{aligned}
A^{\alpha} &= \frac{\int_0^{\infty}(I+t^{1/\alpha}A^{-1})^{-1}\mathrm{d}t}{\int_0^{\infty}(1+t^{1/\alpha})^{-1}\mathrm{d}t} \\
&= \frac{\sin(\alpha\pi)}{\alpha\pi}\int_0^{\infty}(I+t^{1/\alpha}A^{-1})^{-1}\mathrm{d}t.
\end{aligned}
$$

因此由 $A-B\succ 0$ 得 $(I+t^{1/\alpha}B^{-1})-(I+t^{1/\alpha}A^{-1})$ 正定，
进而有 $(I+t^{1/\alpha}A^{-1})^{-1}-(I+t^{1/\alpha}B^{-1})^{-1}$ 正定，
于是我们有:

$$\begin{aligned}A^\alpha-B^\alpha&=\frac{2}{\pi}\int_0^\infty(I+t^{1/\alpha}A^{-1})^{-1}\mathrm{d}t-\frac{2}{\pi}\int_0^\infty(I+t^{1/\alpha}B^{-1})^{-1}\mathrm{d}t\\&=\frac{2}{\pi}\int_0^\infty[(I+t^{1/\alpha}A^{-1})^{-1}-(I+t^{1/\alpha}B^{-1})^{-1}]\mathrm{d}t\\&\succ 0.\end{aligned}$$

因此 $A^\alpha-B^\alpha\ (0<\alpha<1)$ 也是 Hermite 正定阵.
总之，若 $A,B,A-B\succ 0$，则对于任意 $\alpha\in(0,1)$ 我们都有 $A^\alpha-B^\alpha\succ 0$ 成立.
这个结论称为 **Lowner–Heinz 不等式**.

Problem 9

给定正整数 n 和对称阵 $A\in\mathbb{R}^{n\times n}$.
试证明当且仅当 $A=0_{n\times n}$ 时，二次型 $x^{\mathrm{T}}Ax$ 对任意 $x\in\mathbb{R}^n$ 的取值都为零.

Solution:
充分性显然，下证必要性.
定义:

$$B(x,y):=y^{\mathrm{T}}Ax\quad(\forall\ x,y\in\mathbb{R}^n)$$

则我们有:

$$\begin{aligned}B(x\pm y,x\pm y)&=(x\pm y)^{\mathrm{T}}A(x\pm y)\\&=x^{\mathrm{T}}Ax+y^{\mathrm{T}}Ay\pm(x^{\mathrm{T}}Ay+y^{\mathrm{T}}Ax)\\&=x^{\mathrm{T}}Ax+y^{\mathrm{T}}Ay\pm 2y^{\mathrm{T}}Ax\\&=B(x,x)+B(y,y)\pm 2B(x,y)\end{aligned}$$

进而得到实数域上的极化恒等式:

$$B(x,y)=\frac{1}{4}(B(x+y,x+y)-B(x-y,x-y)).$$

若二次型 $B(x,x)=x^{\mathrm{T}}Ax$ 对任意 $x\in\mathbb{R}^n$ 的取值都为零，
则双线性型 $B(x,y)=y^{\mathrm{T}}Ax$ 对任意 $x,y\in\mathbb{R}^n$ 的取值都为零.
记 e_i 为第 i 个元素为 1，其余元素为 0 的 n 维列向量.
对于任意 $i,j=1,\dots,n$，我们都有 $a_{i,j}=e_i^{\mathrm{T}}Ae_j=0$ 成立.
因此 $A=0_{n\times n}$.

(推广形式)
给定正整数 n 和 Hermite 阵 $A\in\mathbb{C}^{n\times n}$.
试证明当且仅当 $A=0_{n\times n}$ 时，二次型 $x^{\mathrm{H}}Ax$ 对任意 $x\in\mathbb{C}^n$ 的取值都为零.

Solution:
充分性显然，下证必要性.
定义:

$$B(x,y):=y^{\mathrm{H}}Ax\quad(\forall\ x,y\in\mathbb{C}^n)$$

则我们有:

$$\begin{aligned}B(x\pm y,x\pm y)&=(x\pm y)^{\mathrm{H}}A(x\pm y)\\&=x^{\mathrm{H}}Ax+y^{\mathrm{H}}Ay\pm(x^{\mathrm{H}}Ay+y^{\mathrm{H}}Ax)\\&=B(x,x)+B(y,y)\pm(B(y,x)+B(x,y))\\B(x\pm\mathrm{i}y,x\pm\mathrm{i}y)&=(x\pm\mathrm{i}y)^{\mathrm{H}}A(x\pm\mathrm{i}y)\\&=x^{\mathrm{H}}Ax+y^{\mathrm{H}}Ay\pm\mathrm{i}(x^{\mathrm{H}}Ay-y^{\mathrm{H}}Ax)\\&=B(x,x)+B(y,y)\pm\mathrm{i}(B(y,x)-B(x,y))\end{aligned}$$

进而有:

$$
\begin{aligned}
B(x,y)+B(y,x)&=\frac{1}{2}(B(x+y,x+y)-B(x-y,x-y))\\
B(x,y)-B(y,x)&=\frac{\mathrm{i}}{2}(B(x+\mathrm{i}y,x+\mathrm{i}y)-B(x-\mathrm{i}y,x-\mathrm{i}y))
\end{aligned}
$$

最终得到复数域上的极化恒等式:

$$
B(x,y)=\frac{1}{4}(B(x+y,x+y)-B(x-y,x-y)+\mathrm{i}B(x+\mathrm{i}y,x+\mathrm{i}y)-\mathrm{i}B(x-\mathrm{i}y,x-\mathrm{i}y)).
$$

若二次型 $B(x,x)=x^{\mathrm{H}}Ax$ 对任意 $x\in\mathbb{C}^n$ 的取值都为零，
则共轭双线性型 $B(x,y)=y^{\mathrm{H}}Ax$ 对任意 $x,y\in\mathbb{C}^n$ 的取值都为零.
记 e_i 为第 i 个元素为 1，其余元素为 0 的 n 维列向量.
对于任意 $i,j=1,\dots,n$，我们都有 $a_{i,j}=e_i^{\mathrm{H}}Ae_j=0$ 成立.
因此 $A=0_{n\times n}$.

Problem 10

给定正整数 n 和 Hermite 阵 $A\in\mathbb{C}^{n\times n}$.
试证明当且仅当 A 既不是正定阵也不是负定阵时，存在某个非零向量 $x\in\mathbb{C}^n\backslash\{0_n\}$ 使得 $x^{\mathrm{H}}Ax=0$.

Solution:
根据正定性和负定性的定义，必要性显然.
下证充分性.

若 A 既不是正定阵也不是负定阵，
则存在非零向量 $x,y\in\mathbb{C}^n\backslash\{0_n\}$ 使得 $x^{\mathrm{H}}Ax<0$ 和 $y^{\mathrm{H}}Ay>0$ 成立.
(反证法) 假设 x,y 线性相关，则存在 $\lambda\in\mathbb{C}$ 使得 $y=\lambda x$.
于是我们有 $y^{\mathrm{H}}Ay=|\lambda|^2x^{\mathrm{H}}Ax<0$，这与 "$y^{\mathrm{H}}Ay>0$" 的假设相矛盾.
因此 x,y 线性无关.

定义:

$$
\begin{aligned}
f(t)&:=(x+t(y-x))^{\mathrm{H}}A(x+t(y-x))\\
&=(1-t)^2x^{\mathrm{H}}Ax+t^2y^{\mathrm{H}}Ay+t(1-t)(y^{\mathrm{H}}Ax+x^{\mathrm{H}}Ay)\quad(t\in[0,1])\\
&=(1-t)^2x^{\mathrm{H}}Ax+t^2y^{\mathrm{H}}Ay+2t(1-t)\cdot\mathrm{Re}(y^{\mathrm{H}}Ax)
\end{aligned}
$$

显然 $f(\cdot)$ 是关于 t 的连续函数.
注意到 $f(0)=x^{\mathrm{H}}Ax<0$ 和 $f(1)=y^{\mathrm{H}}Ay>0$.
根据介值定理可知存在 $\xi\in(0,1)$ 使得 $f(\xi)=0$.

记 $z:=x+\xi(y-x)=(1-\xi)x+\xi y$.
由于 x,y 线性无关，故 z 一定不是非零向量.
它满足:

$$
z^{\mathrm{H}}Az=(x+\xi(y-x))^{\mathrm{H}}A(x+\xi(y-x))=f(\xi)=0.
$$

Problem 11

(Sylvester 判别法, Matrix Analysis 定理 $7.2.5$**)**
给定正整数 n 和 Hermite 阵 $A\in\mathbb{C}^{n\times n}$.
试证明当且仅当 A 的所有主子式均非负时，A 为半正定阵.

Solution:
记 $r=\mathrm{rank}(A)$.
若 $r=0$，则 $A=0_{n\times n}$，命题成立.
下面考虑 $r\geq 1$ 的情况.

记 s_k 为 A 的所有 k 阶主子式之和.
根据题设可知对于任意 $k=1,\dots,n$，s_k 都是非负的.
注意到 Hermite 阵 A 是**主秩的** (rank principal)，
即如果 A 的某 k 个行向量是线性无关的，那么对应的 k 个列向量也是线性无关的.

- 若 $1\leq k\leq r$，则 Hermite 阵 A 存在某个 k 阶主子阵是非奇异的，说明 $s_k>0$.
- 若 $k>r$，则 Hermite 阵 A 的所有 k 阶主子阵都是奇异的，说明 $s_k=0$.

因此特征多项式 $p(t) := \det(tI_n - A)$ 为:

$$\begin{aligned} p(t) &:= \det(tI_n - A) \quad \text{(Leibniz formula)} \\ &= t^n - s_1 t^{n-1} + s_2 t^{n-2} + \cdots + (-1)^r s_r t^{n-r} + (-1)^{r+1} s_{r+1} t^{n-r-1} + \cdots + (-1)^n s_n \\ &= t^n - s_1 t^{n-1} + s_2 t^{n-2} + \cdots + (-1)^r s_r t^{n-r} \\ &= t^{n-r}(t^r - s_1 t^{r-1} + s_2 t^{r-2} + \cdots + (-1)^r s_r). \end{aligned}$$

记 $q(t) = p(t)/t^{n-r} = t^r - s_1 t^{r-1} + s_2 t^{r-2} + \cdots + (-1)^r s_r$.

- ① 当 $t = 0$ 时，$q(0) = (-1)^r s_r \neq 0$，其符号与 $(-1)^r$ 相同.
- ② 当 $t < 0$ 时，我们有:

$$\begin{aligned} q(t) &= t^r - s_1 t^{r-1} + s_2 t^{r-2} + \cdots + (-1)^r s_r \\ &= (-1)^r((-t)^r + s_1(-t)^{r-1} + s_2(-t)^{r-2} + \cdots + s_r). \end{aligned}$$

  注意到 $(-t)^r + s_1(-t)^{r-1} + s_2(-t)^{r-2} + \cdots + s_r$ 是一个正数，
  因此 $q(t) \neq 0$，其符号与 $(-1)^r$ 相同.

综合 ①② 可知 $q(t)$ 在 $(-\infty, 0]$ 上没有零点，即它的 r 个根都是正数.
于是 $p(t)$ 有 r 个正根，其余 $n-r$ 个根均为 0.
这说明 A 有 r 个正特征值，其余 $n-r$ 个特征值为 0.
因此 A 为半正定阵.

Problem 12

给定正整数 n 和 Hermite 阵 $A, B \in \mathbb{C}^{n\times n}$.
试证明: 若 B 正定，则 A, B 可同时合同对角化，
即存在非奇异阵 $X \in \mathbb{C}^{n\times n}$ 使得 $X^{\mathrm{H}}AX$ 和 $X^{\mathrm{H}}BX$ 均为对角阵.

- **(Sylvester 惯性定理, Matrix Analysis 定理 $4.5.8$)**
  Hermite 阵 $A, B \in \mathbb{C}^{n\times n}$ 是共轭相合的，当且仅当它们具有相同的惯性指数.
- **(Schur 分解定理的重要推论)**
  正规矩阵 $A \in \mathbb{C}^{n\times n}$ (满足 $A^{\mathrm{H}}A = AA^{\mathrm{H}}$) 可以酉对角化，且对角元的次序可以任意指定.
  特殊地，Hermite 阵可以酉对角化.

Solution:
根据 Sylvester 惯性定理可知存在非奇异阵 $P \in \mathbb{C}^{n\times n}$ 使得 $P^{\mathrm{H}}BP = I_n$.
注意到 $P^{\mathrm{H}}AP$ 仍是 Hermite 阵，故存在酉矩阵 $U \in \mathbb{C}^{n\times n}$ 使得 $D_A := U^{\mathrm{H}}(P^{\mathrm{H}}AP)U$ 为对角阵.
取 $X := PU$，则我们有:

$$\begin{aligned} X^{\mathrm{H}}AX &= U^{\mathrm{H}}(P^{\mathrm{H}}AP)U = D_A \\ X^{\mathrm{H}}BX &= U^{\mathrm{H}}(P^{\mathrm{H}}BP)U = U^{\mathrm{H}}I_nU = I_n. \end{aligned}$$

Problem 13

(Schur 乘积定理, Matrix Analysis 定理 $7.5.3$)
给定正整数 n 和 Hermite 阵 $A, B \in \mathbb{C}^{n\times n}$.
若 A, B 正定，则 $A \odot B$ 也正定，其中 $\odot$ 为 Hadamard 乘积.

Solution:
参见笔记 "FDU 高等线性代数 5. 正定矩阵" 的 $5.2.4$ 节 "Schur 乘积定理".

The End