

# Homework-1118

路人甲

2025 年 12 月 27 日

**Problem 1.** 给定正整数  $n$  以及  $n$  阶复方阵  $\mathbf{A}$ , 证明以下条件都与  $\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^*\mathbf{A}$  等价。

- (1)  $\mathbf{A}$  可以表示为  $\mathbf{A} = \mathbf{X} + i\mathbf{Y}$ , 其中  $\mathbf{X}, \mathbf{Y}$  是 Hermite 阵且  $\mathbf{XY} = \mathbf{YX}$ ;
- (2)  $\|\mathbf{A}\|_F = \sum_{i=1}^n |\lambda_i|^2$ , 其中  $\lambda_1, \dots, \lambda_n$  是  $\mathbf{A}$  的特征值。

证明. (1) 充分性显然。下证必要性。设有  $\mathbf{A}\mathbf{A}^* = \mathbf{A}^*\mathbf{A}$ , 则  $\mathbf{A}$  为正规算子, 因此  $\mathbf{A}$  可对角化, 即存在酉矩阵  $\mathbf{Q}$  使得

$$\mathbf{A} = \mathbf{Q}\Lambda\mathbf{Q}^*.$$

将  $\Lambda$  拆分为实部矩阵和虚部矩阵, 即

$$\Lambda = \Lambda_{\text{real}} + i\Lambda_{\text{im}},$$

有

$$\mathbf{A} = \mathbf{Q}\Lambda_{\text{real}}\mathbf{Q}^* + \mathbf{Q}\Lambda_{\text{im}}\mathbf{Q}^* := \mathbf{X} + i\mathbf{Y}.$$

$\mathbf{X}$  和  $\mathbf{Y}$  的 Hermite 性是显然的。现在我们只需验证它们乘法可交换:

$$\begin{aligned}\mathbf{XY} &= \mathbf{Q}\Lambda_{\text{real}}\mathbf{Q}^*\mathbf{Q}\Lambda_{\text{im}}\mathbf{Q}^* \\ &= \mathbf{Q}\Lambda_{\text{real}}\Lambda_{\text{im}}\mathbf{Q}^* \\ &= \mathbf{Q}\Lambda_{\text{im}}\Lambda_{\text{real}}\mathbf{Q}^* \\ &= \mathbf{YX}.\end{aligned}$$

第三个等号利用了实对角矩阵乘法的可交换性。

- (2) 必要性: 考虑谱分解  $\mathbf{A} = \mathbf{Q}\Lambda\mathbf{Q}^*$ , 由于 Frobenius 范数是酉不变范数, 我们有

$$\|\mathbf{A}\|_F = \|\Lambda\|_F = \sum_{k=1}^n |\lambda_k|^2.$$

- 充分性: 考虑 Schur 分解  $\mathbf{A} = \mathbf{QTQ}^*$ , 由于 Frobenius 范数是酉不变范数, 我们有

$$\|\mathbf{A}\|_F = \|\mathbf{T}\|_F \geq \sum_{k=1}^n |\lambda_k|^2.$$

由等号成立可知,  $\mathbf{T}$  的严格上三角元素都是零元。因此  $\mathbf{A}$  可对角化。因此  $\mathbf{AA}^* = \mathbf{A}^*\mathbf{A}$ .

□

**Problem 2.** 计算矩阵

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & 1 \\ 1 & -1 & 1 & 1 \\ 1 & 0 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

的奇异值分解。

*Solution.* 计算

$$\mathbf{AA}^* = \begin{bmatrix} 4 & 2 & 0 \\ 2 & 4 & 0 \\ 0 & 0 & 6 \end{bmatrix}$$

然后计算其谱分解  $\mathbf{AA}^* = \mathbf{U}\Sigma\Sigma^*\mathbf{U}^*$ , 有

$$\mathbf{U} = \begin{bmatrix} -1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} & 0 \\ 1/\sqrt{2} & 1/\sqrt{2} & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}, \quad \Sigma = \begin{bmatrix} \sqrt{2} & 0 & 0 & 0 \\ 0 & \sqrt{6} & 0 & 0 \\ 0 & 0 & \sqrt{6} & 0 \end{bmatrix}.$$

计算

$$\mathbf{A}^*\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 3 & 0 & 0 & 3 \\ 0 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 6 & 0 \\ 3 & 0 & 0 & 3 \end{bmatrix}$$

考虑其谱分解  $\mathbf{A}^*\mathbf{A} = \mathbf{V}\Sigma^*\Sigma\mathbf{V}^*$ .

$$\mathbf{V} = \begin{bmatrix} 0 & 1/\sqrt{2} & 0 & 1/\sqrt{2} \\ 1 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 1/\sqrt{2} & 0 & -1/\sqrt{2} \end{bmatrix}.$$

因此  $\mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^*$ ,  $\mathbf{U}, \Sigma, \mathbf{V}$  如上。 □

**Problem 3.** [极分解] 给定正整数  $n$ , 设  $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$  为非奇异矩阵。证明: 存在酉矩阵  $\mathbf{Q}$  和 Hermite 正定矩阵  $\mathbf{H}$  使得  $\mathbf{A} = \mathbf{Q}\mathbf{H}$ , 并且该分解是唯一的。

证明. 考虑奇异值分解

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^*.$$

一个自然的构造思路是，我能不能从  $\mathbf{U}$  里面拆分出一个  $\mathbf{V}$ ，这样后半部分就自然是 Hermite 矩阵了。

$$\mathbf{A} = (\mathbf{U}\mathbf{V}^*)(\mathbf{V}\Sigma\mathbf{V}^*) = \mathbf{Q}\mathbf{H}.$$

现在我们需要验证两个结论：

- $\mathbf{H}$  的正定性；
- $\mathbf{H}$  的唯一性。

正定性是显然的——既然  $\mathbf{A}$  非奇异， $\Sigma$  自然是正定的，因此  $\mathbf{H} = \mathbf{V}\Sigma\mathbf{V}^*$  自然也是正定的。

我们用反证法来证明唯一性。假设存在另一种分解  $\mathbf{A} = \tilde{\mathbf{Q}}\tilde{\mathbf{H}}$ ，则一方面

$$\mathbf{A}^*\mathbf{A} = \mathbf{H}\mathbf{Q}^*\mathbf{Q}\mathbf{H} = \mathbf{H}^2,$$

另一方面，我们同理可以算出  $\mathbf{A}^*\mathbf{A} = \tilde{\mathbf{H}}^2$ 。

由  $\mathbf{A}, \mathbf{H}, \tilde{\mathbf{H}}$  正定可知， $\tilde{\mathbf{H}} = \mathbf{H} = (\mathbf{A}^*\mathbf{A})^{1/2}$  是唯一的（正定矩阵的正定平方根唯一）。

再由  $\mathbf{Q} = \mathbf{A}\mathbf{H}^{-1}$  可知， $\mathbf{Q}$  唯一。因此极分解唯一。□

**Problem 4.** 给定正整数  $n$ ，矩阵  $\mathbf{P} \in \mathbb{C}^{n \times n}$  满足  $\mathbf{P}^2 = \mathbf{P}$ ，且  $r = \text{rank}(\mathbf{P}) > 0$ . 证明：存在  $\mathbf{X} \in \mathbb{C}^{n \times r}$  以及  $n$  阶 Hermite 正定矩阵  $\mathbf{B}$  满足

$$\mathbf{P} = \mathbf{X}\mathbf{X}^*\mathbf{B}, \quad \mathbf{X}^*\mathbf{B}\mathbf{X} = \mathbf{I}_r.$$

思路：矩阵  $\mathbf{P}$  的幂等性很容易使我们联想到投影算子，但很可惜投影算子还需要满足自伴性条件。不过，根据题目要我们证的条件，我们大约可以猜测出题目的突破口应该还是在于 投影矩阵。

我们知道投影矩阵可以写成  $\tilde{\mathbf{P}} = \mathbf{W}\mathbf{W}^*$  的形式，其中  $\mathbf{W} \in \mathbb{C}^{n \times r}$  且  $\mathbf{W}^*\mathbf{W} = \mathbf{I}_r$ . 而题目要我们证的是  $\mathbf{X}^*\mathbf{B}\mathbf{X} = \mathbf{I}_r$ ，显然我们可以将中间的  $\mathbf{B}$  作一个拆分，得到

$$(\mathbf{B}^{1/2}\mathbf{X})^*(\mathbf{B}^{1/2}\mathbf{X}) = \mathbf{I}_r.$$

而第一个条件，我们也可以将其转化为

$$\mathbf{B}^{1/2}\mathbf{P}\mathbf{B}^{-1/2} = (\mathbf{B}^{1/2}\mathbf{X})(\mathbf{B}^{1/2}\mathbf{X})^*.$$

因此，我们只需证存在 Hermite 正定阵  $\mathbf{B}$  使得  $\mathbf{B}^{1/2}\mathbf{P}\mathbf{B}^{-1/2}$  是投影矩阵。

在上面的分析中，我们并没有利用到  $\mathbf{P}$  的幂等性。因此，我们考虑使用幂等性来说明  $\tilde{\mathbf{P}} = \mathbf{B}^{1/2}\mathbf{P}\mathbf{B}^{-1/2}$  是投影矩阵。由于  $\tilde{\mathbf{P}}$  的幂等性是显然的，我们只需要证明自伴性，即  $\tilde{\mathbf{P}} = \tilde{\mathbf{P}}^*$ ，亦即  $\mathbf{B}\mathbf{P}\mathbf{B}^{-1} = \mathbf{P}^*$ 。

这个结论乍一看比较难证。我们不妨“幻想”一下，我们加个什么条件，结论就会变得好证呢？我们注意到左边是一个比较对称的结构，如果我们能够将  $\mathbf{P}$  也能分解成一个比较对称的结构，问题应该就能够得到简化。什么分解比较对称呢？自然是谱分解。但是很遗憾，存在谱分解  $\mathbf{P}$  一定要是正规的，这个条件是我们不可能能证出来的——题目只告诉我们幂等，幂等是推不出正规的。谱分解是一种酉相似变换，如果我们把条件放宽，只要求相似于对角阵，不要求酉矩阵，这样是否可行呢？

我们先来验证一下：如有  $\mathbf{P} = \mathbf{S}\Lambda\mathbf{S}^{-1}$ ，是否能推出  $\exists \mathbf{B} \succ 0$ ，使得  $\mathbf{B}\mathbf{P}\mathbf{B}^{-1} = \mathbf{P}^*$ 。

$$\text{LHS} = \mathbf{B}\mathbf{S}\Lambda\mathbf{S}^{-1}\mathbf{B}^{-1}$$

$$\text{RHS} = \mathbf{S}^{-*}\Lambda^*\mathbf{S}^*.$$

其中， $\Lambda = \Lambda^*$  是显然的——因为  $\mathbf{P}^2 = \mathbf{P}$ ， $\mathbf{P}$  的特征值只可能为 0, 1。因此，我们只需要取  $\mathbf{B} = \mathbf{S}^{-*}\mathbf{S}^{-1}$  就可以保证左边和右边相等了。 $\mathbf{B}$  的正定性也是显然的。

因此，问题的关键就落在了是否存在相似分解  $\mathbf{P} = \mathbf{S}\Lambda\mathbf{S}^{-1}$  上。只要把这个问题说清楚这道题就做完了。我们考虑 Jordan 标准型分解  $\mathbf{P} = \mathbf{X}\mathbf{J}\mathbf{X}^{-1}$ ，现在我们的任务就是证明  $\mathbf{J}$  是对角阵，即所有的 Jordan 块都是一阶块。

我们利用反证法来说明  $\mathbf{J}$  的所有 Jordan 块都是一阶块。假设  $\mathbf{J}$  存在至少二阶块  $\mathbf{J}_i$ 。由  $\mathbf{P}^2 = \mathbf{P}$  知， $\mathbf{J}^2 = \mathbf{J}$ ，进而每个 Jordan 块都满足  $\mathbf{J}_i^2 = \mathbf{J}_i$ 。下面我们依据  $\mathbf{J}_i$  的特征值进行分类讨论。

**Case 1:** 若  $\mathbf{J}_i$  的特征值为零，则  $\mathbf{J}_i$  为幂零 Jordan 块， $\mathbf{J}_i^2 \neq \mathbf{J}_i$ 。

**Case 2:** 若  $\mathbf{J}_i$  的特征值为一，则  $\mathbf{J}_i = \mathbf{I} + \mathbf{N}$ ，其中  $\mathbf{N}$  是幂零 Jordan 块。我们有

$$\mathbf{J}_i^2 = (\mathbf{I} + \mathbf{N})^2 = \mathbf{I} + 2\mathbf{N} + \mathbf{N}^2 \neq \mathbf{I} + \mathbf{N} = \mathbf{J}_i.$$

因此， $\mathbf{J}$  的所有块都是一阶块，亦即  $\mathbf{J}$  是对角的。这样，我们就证明了相似分解  $\mathbf{P} = \mathbf{S}\Lambda\mathbf{S}^{-1}$  的存在性。

具体证明细节由读者自行完善！

**Problem 5.** 已知  $m, n$  是正整数， $\mathbf{B} \in \mathbb{C}^{m \times n}$  满足  $\|\mathbf{B}\|_2 < 1$ 。令

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_m & \mathbf{B} \\ \mathbf{B}^* & \mathbf{I}_n \end{bmatrix}$$

证明： $\mathbf{A}$  正定，并且

$$\|\mathbf{A}\|_2 \|\mathbf{A}^{-1}\|_2 = \frac{1 + \|\mathbf{B}\|_2}{1 - \|\mathbf{B}\|_2}.$$

证明. 考虑合同变换

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_m & \mathbf{0} \\ \mathbf{B}^* & \mathbf{I}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{I}_m & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_n - \mathbf{B}^* \mathbf{B} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{I}_m & \mathbf{B} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_n \end{bmatrix}.$$

因此我们只需研究

$$\begin{bmatrix} \mathbf{I}_m & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_n - \mathbf{B}^* \mathbf{B} \end{bmatrix}$$

的正定性。等价地，我们只需研究  $\mathbf{C} = \mathbf{I}_n - \mathbf{B}^* \mathbf{B}$  的正定性。考虑

$$\mathbf{x}^* \mathbf{C} \mathbf{x} = \mathbf{x}^* \mathbf{x} - \mathbf{x}^* \mathbf{B}^* \mathbf{B} \mathbf{x} = \|\mathbf{x}\|_2^2 - \|\mathbf{B} \mathbf{x}\|_2^2.$$

于是，我们只需要比较  $\|\mathbf{x}\|_2$  与  $\|\mathbf{B} \mathbf{x}\|_2$  的大小关系。想必看到这里大家都能联想到 2-范数的定义：

$$\|\mathbf{B}\| = \sup_{\mathbf{x} \neq 0} \frac{\|\mathbf{B} \mathbf{x}\|_2}{\|\mathbf{x}\|_2} \geq \frac{\|\mathbf{B} \mathbf{x}\|_2}{\|\mathbf{x}\|_2}.$$

因此

$$\|\mathbf{B} \mathbf{x}\|_2 \leq \|\mathbf{B}\|_2 \|\mathbf{x}\|_2 < \|\mathbf{x}\|_2.$$

因此矩阵  $\mathbf{C}$  正定，从而矩阵  $\mathbf{A}$  正定。

这一技术在数值算法 11 月 17 日作业的第 4 题中亦有应用。

接下来我们来计算  $\mathbf{A}$  的条件数。由于 2-范数是酉不变范数，我们可以考虑先对  $\mathbf{A}$  作一些酉变换来简化范数的计算。变换的关键在于  $\mathbf{B}$ ，单位阵其实无关紧要。那么我们该如何处理  $\mathbf{B}$  呢？我们很自然地能够想到利用奇异值分解来对  $\mathbf{B}$  进行变换，从而实现对  $\mathbf{A}$  的酉相似变换。具体地

$$\begin{bmatrix} \mathbf{I}_m & \mathbf{B} \\ \mathbf{B}^* & \mathbf{I}_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{U} & \\ & \mathbf{V} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{I}_m & \Sigma \\ \Sigma^* & \mathbf{I}_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{U}^* & \\ & \mathbf{V}^* \end{bmatrix}.$$

对于  $\mathbf{A}^{-1}$ ，我们只要对上式求个逆就行了。因此，如果我们设

$$\mathbf{S} = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_m & \Sigma \\ \Sigma^* & \mathbf{I}_n \end{bmatrix}$$

那么

$$\|\mathbf{A}\|_2 \|\mathbf{A}^{-1}\|_2 = \|\mathbf{S}\|_2 \|\mathbf{S}^{-1}\|_2.$$

由于 2-范数等于最大奇异值，而  $\mathbf{S}$  是正定矩阵，奇异值就是特征值，因此上式会等于  $\mathbf{S}$  的最大特征值和最小特征值之比。因此，我们只需要求解  $\mathbf{S}$  的特征值即可。

考虑将  $\mathbf{S}$  进行进一步的分块:

$$\mathbf{S} = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r & \mathbf{0} & \Sigma_* & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_{m-r} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \Sigma_* & \mathbf{0} & \mathbf{I}_r & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{I}_{n-r} \end{bmatrix}$$

要求  $\mathbf{S}$  的特征值, 只需要考虑

$$\mathbf{X} = \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} & \Sigma_* & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \Sigma_* & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} & \mathbf{0} \end{bmatrix}$$

的特征值。因此, 考虑特征方程

$$\mathbf{X}\mathbf{y} = \mathbf{y}\lambda, \quad \mathbf{y} = [\mathbf{y}_1^T, \mathbf{y}_2^T, \mathbf{y}_3^T, \mathbf{y}_4^T]^T.$$

易见

$$\begin{cases} \mathbf{y}_2 = \mathbf{y}_4 = \mathbf{0} \\ \Sigma_* \mathbf{y}_3 = \mathbf{y}_1 \lambda \\ \Sigma_* \mathbf{y}_1 = \mathbf{y}_3 \lambda \end{cases}$$

后两个式子联立, 有

$$\Sigma_*^2 \mathbf{y}_1 = \mathbf{y}_1 \lambda^2.$$

因此  $\lambda = \pm\sigma_1, \dots, \pm\sigma_r$ , 对应的特征向量  $\mathbf{y}$  满足

$$\begin{cases} \mathbf{y}_2 = \mathbf{y}_4 = \mathbf{0} \\ \mathbf{y}_1 = \text{sign}(\lambda) \mathbf{y}_3 = \mathbf{e}_j / \sqrt{2} \end{cases}$$

因此  $\mathbf{S}$  的特征值从小到大分别为

$$\text{spec}(\mathbf{S}) = \{1 + \sigma_1, \dots, 1 + \sigma_r, 1, \dots, 1, 1 - \sigma_r, \dots, 1 - \sigma_1\}$$

因此

$$\|\mathbf{A}\|_2 \|\mathbf{A}^{-1}\|_2 = \|\mathbf{S}\|_2 \|\mathbf{S}^{-1}\|_2 = \frac{1 + \sigma_1}{1 - \sigma_1} = \frac{1 + \|\mathbf{B}\|_2}{1 - \|\mathbf{B}\|_2}.$$

□

**Problem 6.** (选做) 若  $a = [a_1, a_2, a_3]^T$  是  $\mathbb{R}^3$  中的单位向量, 证明: 绕  $a$  逆时针旋转  $\theta$  的旋转变换的表示矩阵为

$$Q = \begin{bmatrix} a_1^2(1 - \cos \theta) + \cos \theta & a_1 a_2(1 - \cos \theta) - a_3 \sin \theta & a_1 a_3(1 - \cos \theta) + a_2 \sin \theta \\ a_1 a_2(1 - \cos \theta) + a_3 \sin \theta & a_2^2(1 - \cos \theta) + \cos \theta & a_2 a_3(1 - \cos \theta) - a_1 \sin \theta \\ a_1 a_3(1 - \cos \theta) - a_2 \sin \theta & a_2 a_3(1 - \cos \theta) + a_1 \sin \theta & a_3^2(1 - \cos \theta) + \cos \theta \end{bmatrix}.$$

证明. 对任意向量  $x \in \mathbb{R}^3$ , 我们将其分解为平行于  $a$  的分量和垂直于  $a$  的分量:

$$x = x_{\parallel} + x_{\perp}, \quad x_{\parallel} = (aa^T)v, \quad x_{\perp} = x - x_{\parallel}.$$

绕  $a$  逆时针旋转  $\theta$  后,  $x_{\parallel}$  不变, 而  $x_{\perp}$  在垂直于  $a$  的平面上旋转  $\theta$ . 这里我们需要引入第三个方向来建立直角坐标系。既然  $a$  和  $v_{\perp}$  垂直, 那么  $w = a \times v_{\perp} = a \times v$  就是平面上的另一个正交轴。于是,  $v_{\perp}$  旋转后的结果就是

$$v'_{\perp} = v_{\perp} \cos \theta + (a \times v) \sin \theta.$$

我们将两个分量合成, 得到

$$v' = v_{\parallel} + v'_{\perp} = (aa^T)v + (I - aa^T)v \cos \theta + (a \times v) \sin \theta.$$

现在, 我们需要将上式矩阵化。其中的关键就是把叉乘写出矩阵形式。我们知道  $a \times v = Kv$ , 其中

$$K = \begin{bmatrix} 0 & -a_3 & a_2 \\ a_3 & 0 & -a_1 \\ -a_2 & a_1 & 0 \end{bmatrix}$$

于是

$$v' = [(\cos \theta)I + (1 - \cos \theta)aa^T + \sin \theta K]v.$$

展开矩阵项, 即可得到题目中的结果。  $\square$

**Problem 7.** (选做) 证明: 任何复方阵都可以分解成一个正投影矩阵和一个非奇异矩阵的乘积。

证明. 由于题目设计正交性和奇异性, 我们很自然地能够想到利用奇异值分解来实现这个分解。考虑精简的奇异值分解

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}_1 \Sigma_r \mathbf{V}_1^*,$$

由于  $\mathbf{U}_1$  是  $\text{Range}(\mathbf{A})$  的一组正交基, 因此正投影矩阵呼之欲出:

$$\mathbf{A} = (\mathbf{U}_1 \mathbf{U}_1^*)(\mathbf{U}_1 \Sigma_r \mathbf{V}_1^*).$$

但后一项显然是  $\mathbf{A}$ , 它可能是奇异矩阵, 因此我们需要对其进行调整。我们考虑满的奇异值分解

$$\mathbf{A} = \mathbf{U}\Sigma\mathbf{V}^*.$$

$\mathbf{A}$  的奇异性只可能来自于  $\Sigma$ , 因此我们可以向  $\Sigma$  的零奇异值位置填充垃圾, 使其变成非奇异矩阵。可以注意到, 这样做并不会影响到分解的正确性, 因为我们在前面乘了一个正投影矩阵, 那些垃圾成分都在其正交补空间内, 都被过滤掉了。因此结论成立。  $\square$

**Problem 8.** (选做) 已知  $n$  是正整数,  $\mathbf{A} \in \mathbb{C}^{n \times n}$  是复对称矩阵, 证明: 存在酉矩阵  $\mathbf{Q}$  以及半正定对角阵  $\Sigma$  使得  $\mathbf{A} = \mathbf{Q}\Sigma\mathbf{Q}^T$ .