第三章 矩阵分解

3.7 谱分解与幂等阵

定义3.7.1(单纯矩阵谱分解) 设 λ_1 ,…, λ_m 是单纯矩阵 A的m个互异特征值,其代数重数分别为 d_1 ,…, d_m ,则 矩阵A的谱分解式定义为

$$A = \sum_{j=1}^{m} \lambda_j E_j$$

其中, E_i , $j=1,\dots,m$,称为A的<mark>谱阵</mark>.

注1: 单纯矩阵特征值的代数重数等于其几何重数.

思考:单纯矩阵的谱分解存在吗?

例3.7.1 求矩阵
$$A = \begin{bmatrix} 4 & 6 & 0 \\ -3 & -5 & 0 \\ -3 & -6 & 1 \end{bmatrix}$$
的谱分解.

分析:矩阵A的特征值为

$$\lambda_1 = \lambda_2 = 1, \lambda_3 = -2$$

对应的特征向量分别为

$$\alpha_1 = [2, -1, 0]^T$$
, $\alpha_2 = [0, 0, 1]^T$, $\alpha_3 = [-1, 1, 1]^T$
故 A 是单纯矩阵.



例3.7.1(续)

分析: 对 Λ 作对角化分解 $A = P\Lambda P^{-1}$, 其中 $\Lambda = \text{diag}(1,1,-2)$

$$P = \begin{bmatrix} 2 & 0 & -1 \\ -1 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 1 \end{bmatrix}, P^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ -1 & -2 & 1 \\ 1 & 2 & 0 \end{bmatrix}$$

$$P\Lambda = [\alpha_1, \alpha_2, \alpha_3] \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & -2 \end{bmatrix}$$
$$= [\alpha_1, \alpha_2, -2\alpha_3]$$

例3.7.1(续)

分析: 定义 $P^{-1} = [\boldsymbol{\beta}_1^H, \boldsymbol{\beta}_2^H, \boldsymbol{\beta}_3^H]^H$,

$$P\Lambda P^{-1} = [\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, -2\boldsymbol{\alpha}_3] \begin{bmatrix} \boldsymbol{\beta}_1^H \\ \boldsymbol{\beta}_2^H \\ \boldsymbol{\beta}_3^H \end{bmatrix}$$
$$= \boldsymbol{\alpha}_1 \boldsymbol{\beta}_1^H + \boldsymbol{\alpha}_2 \boldsymbol{\beta}_2^H - 2\boldsymbol{\alpha}_3 \boldsymbol{\beta}_3^H$$
$$\triangleq E_1 - 2E_2$$

注2: 上述过程对任意单纯阵都适应, 故单纯阵的谱分解总存在.

考查谱阵性质: 以例3.7.1中 E_1 和 E_2 为例.

$$E_1 = \boldsymbol{\alpha}_1 \boldsymbol{\beta}_1^H + \boldsymbol{\alpha}_2 \boldsymbol{\beta}_2^H$$
 , $E_2 = \boldsymbol{\alpha}_3 \boldsymbol{\beta}_3^H$

首先计算 $\boldsymbol{\beta}_i^H \boldsymbol{\alpha}_j$, i, j = 1, 2, 3.

根据 $P^{-1}P = I$ 知,

$$\begin{bmatrix} \boldsymbol{\beta}_1^H \\ \boldsymbol{\beta}_2^H \\ \boldsymbol{\beta}_3^H \end{bmatrix} [\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \boldsymbol{\alpha}_3] = I.$$

$$\boldsymbol{\beta}_i^H \boldsymbol{\alpha}_j = \begin{cases} 1, & i = j \\ 0, & i \neq j \end{cases}$$

考查谱阵性质: 分析 E_iE_j

$$E_{1}^{2} = (\alpha_{1}\beta_{1}^{H} + \alpha_{2}\beta_{2}^{H})(\alpha_{1}\beta_{1}^{H} + \alpha_{2}\beta_{2}^{H})$$

$$= \alpha_{1}\beta_{1}^{H}\alpha_{1}\beta_{1}^{H} + \alpha_{1}\beta_{1}^{H}\alpha_{2}\beta_{2}^{H}$$

$$+ \alpha_{2}\beta_{2}^{H}\alpha_{1}\beta_{1}^{H} + \alpha_{2}\beta_{2}^{H}\alpha_{2}\beta_{2}^{H}$$

$$= \alpha_{1}\beta_{1}^{H} + \alpha_{2}\beta_{2}^{H} = E_{1}$$

同理可得

$$E_2^2 = E_2$$

 $E_1 E_2 = E_2 E_1 = 0.$



定义3.7.2(幂等矩阵) 设 $E \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 若 $E^2 = E$, 则称E为幂等矩阵.

单纯矩阵的谱阵性质: 设 E_1, \dots, E_m 是单纯矩阵A的m个谱阵,则 $\forall i, j = 1, \dots, m$ 且 $i \neq j$,有

(1)
$$E_j = (E_j)^2$$
;

(2)
$$E_i E_j = 0$$
;

考查矩阵 AE_i :

$$AE_i = \left(\sum_{k=1}^3 \lambda_k E_k\right) E_i$$

$$=\sum_{k=1}^{3}\lambda_{k}E_{k}\,E_{i}=\lambda_{i}E_{i}$$

同理可得 $E_i A = A E_i = \lambda_i E_i$.

单纯矩阵的谱阵性质: 设 E_1 , …, E_m 是单纯矩阵A的m个谱阵, 则 $\forall i, j = 1, \dots, m$ 且 $i \neq j$, 有

(1)
$$E_j = (E_j)^2$$
;

(2)
$$E_i E_j = 0$$
;

(3)
$$E_i A = A E_i = \lambda_i E_i$$
;

根据 $PP^{-1} = I$ 有

$$[\boldsymbol{\alpha}_1, \boldsymbol{\alpha}_2, \boldsymbol{\alpha}_3] \begin{bmatrix} \boldsymbol{\beta}_1^H \\ \boldsymbol{\beta}_2^H \\ \boldsymbol{\beta}_3^H \end{bmatrix} = I$$

$$\sum_{i=1}^{3} \boldsymbol{\alpha}_{i} \boldsymbol{\beta}_{i}^{H} = I$$
$$E_{1} + E_{2} = I$$

命题3.7.1(单纯矩阵的谱阵性质)设 E_1, \dots, E_m 是单纯矩阵A的m个谱阵,则 $\forall i, j = 1, \dots, m$ 且 $i \neq j$,有

- (1) $E_j = (E_j)^2$;
- (2) $E_i E_j = 0$;
- (3) $E_i A = A E_i = \lambda_i E_i$;
- (4) $\sum_{k=1}^{m} E_k = I$;
- (5) 谱阵集 $\{E_1, \dots, E_m\}$ 唯一.

例3.7.2 设
$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$$
, 求 A^{100} .

解:矩阵A的谱分解式为

$$A = \alpha_1 \beta_1^H + 4\alpha_2 \beta_2^H \triangleq E_1 + 4E_2$$

$$A^2 = (E_1 + 4E_2)^2$$

$$= E_1^2 + 8E_1E_2 + 16E_2^2$$

$$= E_1 + 16E_2$$

$$A^k = E_1 + 4^k E_2$$

当k = 100时,

$$A^{100} = E_1 + 4^{100}E_2$$



定理3.7.1 设 $f(\lambda)$ 为数域 \mathbb{C} 上的任一多项式,单纯阵 $A \in \mathbb{C}^{n \times n}$ 的谱分解式为 $A = \sum_{j=1}^{m} \lambda_{j} E_{j}$,则

$$f(A) = \sum_{j=1}^{m} f(\lambda_j) E_j$$

式中, $\lambda_1, \dots, \lambda_m$ 为 A 阵的m 个 互异特征值, $E_j, j = 1, \dots, m$ 是 A 的谱阵. 特别地, 当 $f(\lambda) = \lambda^k, k \in \mathbb{N}$ 时,

$$A^k = \sum_{j=1}^m \lambda_j^k E_j$$

思考: 能否直接求解出矩阵的谱阵呢?

定理3.7.2 设单纯阵A的谱分解式为 $A = \sum_{j=1}^{m} \lambda_j E_j$,则 $\forall i = 1, \dots, m$,

$$E_{i} = \frac{1}{\prod_{\substack{l=1,\\l\neq i}}^{m} (\lambda_{i} - \lambda_{l})} \prod_{\substack{l=1,\\l\neq i}}^{m} (A - \lambda_{l}I)$$

注3: A的最小多项式为 $m_A(\lambda) = \prod_{l=1}^m (\lambda - \lambda_l)$; 定义 $f_i(\lambda) = \prod_{l=1,l\neq i}^m (\lambda - \lambda_l)$

则 $E_i = f_i(A)/f_i(\lambda_i)$.



例3.7.2(续) 求
$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$$
的谱分解.

 \mathbf{m} : 矩阵A的两个特征值分别为 $\lambda_1 = 1$, $\lambda_2 = 4$, 则其最小多项式为

$$m_A(\lambda) = (\lambda - 1)(\lambda - 4)$$
.

定义

$$f_1(\lambda) = \lambda - 4$$
, $f_2(\lambda) = \lambda - 1$

由此

$$f_1(A) = A - 4I, f_2(A) = A - I$$



例3.7.2(续) 求
$$A = \begin{bmatrix} 2 & 1 \\ 2 & 3 \end{bmatrix}$$
的谱分解.

解:

$$E_1 = \frac{f_1(A)}{f_1(\lambda_1)} = -\frac{1}{3}(A - 4I) = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -2 & 1 \end{bmatrix}$$

$$E_2 = \frac{f_2(A)}{f_2(\lambda_2)} = \frac{1}{3}(A - I) = \frac{1}{3} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2 & 2 \end{bmatrix}$$

正规矩阵A的酉对角化分解式为:

$$U^{H}AU = \operatorname{diag}(\underbrace{\lambda_{1}, \cdots, \lambda_{1}}_{d_{1}}, \cdots, \underbrace{\lambda_{m}, \cdots, \lambda_{m}}_{d_{m}}).$$

式中 $,\lambda_1,\cdots,\lambda_m$ 是矩阵A的m个互异特征值,其代数重数分别为 $d_1,\cdots,d_m,$ 酉矩阵U定义为

$$U = [\boldsymbol{u}_{11}, \cdots, \boldsymbol{u}_{1d_1}, \cdots, \boldsymbol{u}_{m1}, \cdots, \boldsymbol{u}_{md_m}] \in \mathbb{C}^{n \times n}$$

其中, u_{j1} ,…, u_{jd_j} 是属于特征值 λ_j 的 d_j 个单位正交的特征向量, $j=1,\cdots,m$.

正规矩阵A的谱分解式为:

$$A = U \operatorname{diag}(\underbrace{\lambda_{1}, \cdots, \lambda_{1}}_{d_{1}}, \cdots, \underbrace{\lambda_{m}, \cdots, \lambda_{m}}_{d_{m}}) U^{H}$$

$$= \lambda_{1} \boldsymbol{u}_{11} \boldsymbol{u}_{11}^{H} + \cdots + \lambda_{m} \boldsymbol{u}_{md_{m}} \boldsymbol{u}_{md_{m}}^{H}$$

$$= \lambda_{1} \left(\sum_{i=1}^{d_{1}} \boldsymbol{u}_{1i} \boldsymbol{u}_{1i}^{H} \right) + \cdots + \lambda_{m} \left(\sum_{i=1}^{d_{m}} \boldsymbol{u}_{mi} \boldsymbol{u}_{mi}^{H} \right)$$

$$\triangleq \lambda_{1} E_{1} + \cdots + \lambda_{m} E_{m}$$

正规阵的谱阵性质: 设复正规阵A有谱分解式 $A = \sum_{j=1}^{m} \lambda_{j} E_{j}$,其中, $\lambda_{1}, \dots, \lambda_{m}$ 是 A 的 m 个 互 异 特 征 值, E_{1}, \dots, E_{m} 是对应谱阵,则 $\forall i, j = 1, \dots, m$ 且 $i \neq j$,有

- (1) $E_j = (E_j)^2$;
- (2) $E_i E_j = 0$;
- $(3) E_i A = A E_i = \lambda_i E_i;$
- (4) $\sum_{k=1}^{m} E_k = I;$
- (5) 谱阵集合 $\{E_1, \dots, E_m\}$ 唯一.



考查谱阵

$$E_j = \sum_{i=1}^{d_j} \boldsymbol{u}_{ji} \boldsymbol{u}_{ji}^H$$

$$(E_j)^H = \sum_{i=1}^{d_j} \boldsymbol{u}_{ji} \boldsymbol{u}_{ji}^H = E_j$$

定义3.7.3(正交投影矩阵) 设 $E \in \mathbb{C}^{n \times n}$, 若

$$E^2 = E = E^H$$

则称E为正交投影矩阵.



命题3.7.2(正规阵的谱阵性质) 设复正规阵A有谱分解式 $A = \sum_{j=1}^{m} \lambda_{j} E_{j}$,其中, λ_{1} ,…, λ_{m} 是A的m个互异特征值, E_{1} ,…, E_{m} 是A的m个谱阵,则 $\forall i, j = 1, \dots, m$ 且 $i \neq j$,有

- (1) $E_j = (E_j)^2 = E_j^H$;
- (2) $E_i E_j = 0$;
- $(3) E_i A = A E_i = \lambda_i E_i;$
- (4) $\sum_{k=1}^{m} E_k = I$;
- (5) 谱阵集合 $\{E_1, \dots, E_m\}$ 唯一.



命题3.7.3(幂等阵性质) 若 $E \in \mathbb{C}_r^{n \times n}$ 是幂等阵,则

(1) E^H , E^* 和I-E都是幂等矩阵;

这表明幂等矩阵"诱导"出的矩阵仍是幂等矩阵.

命题3.7.3(幂等阵性质) 若 $E \in \mathbb{C}_r^{n \times n}$ 是幂等阵,则

(2)
$$E$$
为单纯阵且相似于对角阵 $\Lambda = \begin{bmatrix} I_r & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$;

分析: φ(λ) = λ(λ - 1) 是 E的零化多项式;

E有r个1特征值和n-r个零特征值.

$$tr(E) = tr(\Lambda) = r = rank(E)$$

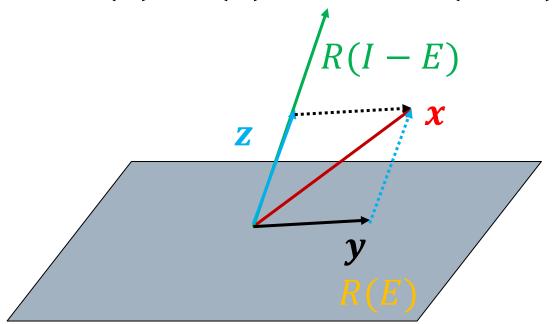
当E为满秩矩阵时,

$$E = P^{-1}I_nP = I_n$$



命题3.7.3(幂等阵性质) 若 $E \in \mathbb{C}_r^{n \times n}$ 是幂等阵,则

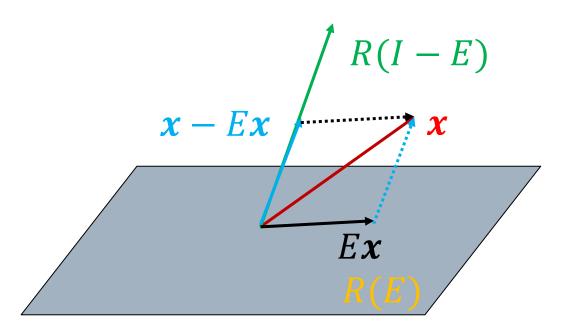
(3)
$$\mathbb{C}^n = R(E) + N(E); N(E) = R(I - E).$$



$$x = y + z$$

$$x = Ex + (I - E)x$$

式中, $Ex \in R(E)$, $(I - E)x \in R(I - E)$.



● 幂等矩阵也称为投影矩阵.



第一章 线性空间引论——直和与投影

思考:如何构造幂等矩阵呢?

回顾例1.6.3 设
$$V = W_1 + W_2$$
, 其中 $W_1 = \text{span}\{[1,0,1]^T\}$ $W_2 = \{(x_1, x_2, x_3)^T | x_3 = 0, \forall x_1, x_2 \in \mathbb{R}\}$ 试求向量 $\mathbf{x} = [1,1,1]^T \mathbf{c} W_2$ 上的投影.

思路:

 W_1 的基 ε_1 连同 W_2 的基 ε_2 , ε_3 当作某3阶矩阵的特征 向量,其中 ϵ_1 , ϵ_2 和 ϵ_3 分别当作属于不同特征值的 特征向量.由此,分别构造谱阵.



思考:如何构造幂等矩阵呢?

$$P = [\mathbf{\varepsilon}_{1}, \mathbf{\varepsilon}_{2}, \mathbf{\varepsilon}_{3}] = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$P^{-1} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \boldsymbol{\beta}_{1}^{H} \\ \boldsymbol{\beta}_{2}^{H} \\ \boldsymbol{\beta}_{3}^{H} \end{bmatrix}$$

$$E_{1} = \boldsymbol{\varepsilon}_{1} \boldsymbol{\beta}_{1}^{H} = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$E_{2} = \boldsymbol{\varepsilon}_{2} \boldsymbol{\beta}_{2}^{H} + \boldsymbol{\varepsilon}_{3} \boldsymbol{\beta}_{3}^{H} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

第一章 线性空间引论——直和与投影

思考:如何构造幂等矩阵呢?

$$E_{1}x = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

$$E_{2}x = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 1 \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

命题3.7.3(幂等阵性质) 若 $E \in \mathbb{C}_r^{n \times n}$ 是幂等阵,则

(4)
$$Ex = x \Leftrightarrow x \in R(E)$$
, 其中 $x \in \mathbb{C}^n$.

证明: 由Ex = x知,

$$x \in R(E)$$

反之, 若 $x \in R(E)$, 则 $\exists y \in \mathbb{C}^n$ 满足x = Ey, 故 $Ex = E(Ey) = E^2y = Ey = x.$

注1: 性质(4)的几何解释为向量 $x \in R(E)$ 当且仅当向量x在空间R(E)的投影恰为它本身.



思考:为什么Hermite幂等阵称为正交投影阵?

分析: 考查 $\mathbb{C}^n = R(E) \dot{+} N(E)$,

$$\forall x \in R(E), y \in N(E)$$

E^2=E证维数加和=n

$$(x, y) = y^{H}x = y^{H}Ez = (Ey)^{H}z = 0$$

式中,x = Ez.

因此,

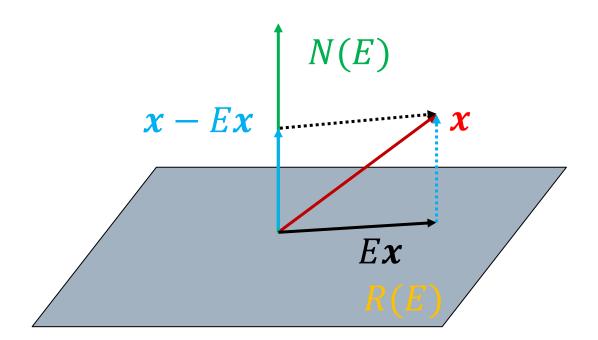
$$R(E) \perp N(E)$$
$$\mathbb{C}^n = R(E) \oplus N(E)$$

(a,a)=0,长度 为0,因此a为零向 量。



思考: 为什么Hermite幂等阵称为正交投影阵?

分析: $\mathbb{C}^n = R(E) \oplus N(E)$



例3.7.3 求向量 $\mathbf{b} \in \mathbb{C}^n$ 在 $V_m = \operatorname{span}(\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m)$ 上的正交投影,其中向量组 $\mathbf{a}_1, \dots, \mathbf{a}_m$ 是 \mathbb{C}^n 空间的m个线性无关向量, $m \leq n$.

分析: 以 $V_m = V_1$ 为例,

$$\operatorname{Proj}_{V_{1}} \boldsymbol{b} = \frac{(\boldsymbol{b}, \boldsymbol{a}_{1})}{(\boldsymbol{a}_{1}, \boldsymbol{a}_{1})} \boldsymbol{a}_{1}$$

$$= (\boldsymbol{a}_{1}^{H} \boldsymbol{b}) (\boldsymbol{a}_{1}^{H} \boldsymbol{a}_{1})^{-1} \boldsymbol{a}_{1}$$

$$= \boldsymbol{a}_{1} (\boldsymbol{a}_{1}^{H} \boldsymbol{a}_{1})^{-1} \boldsymbol{a}_{1}^{H} \boldsymbol{b}$$

$$\triangleq E_{1} \boldsymbol{b}$$

例 3.7.3(续)

分析: b在 V_1 的正交投影:

$$\text{Proj}_{V_1} \boldsymbol{b} = \boldsymbol{a}_1 (\boldsymbol{a}_1^H \boldsymbol{a}_1)^{-1} \boldsymbol{a}_1^H \boldsymbol{b} \triangleq E_1 \boldsymbol{b}$$

联想b在 V_m 的正交投影:

定义 $A = [a_1, \dots, a_m] \in \mathbb{C}^{n \times m}$,仿照 E_1 构造 V_m 中的正交投影矩阵

$$\boldsymbol{E_m} = A(A^H A)^{-1} A^H$$

思考: E_m 有定义吗, 即 A^HA 可逆吗?

回答:由于A列满秩,故复方阵 A^HA 可逆.



例3.7.3 (续)

再思考: E_m 是正交投影矩阵吗?

$$E_{m}^{H} = (A(A^{H}A)^{-1}A^{H})^{H}$$

$$= A((A^{H}A)^{-1})^{H}A^{H}$$

$$= A((A^{H}A)^{H})^{-1}A^{H}$$

$$= A(A^{H}A)^{-1}A^{H} = E_{m}$$

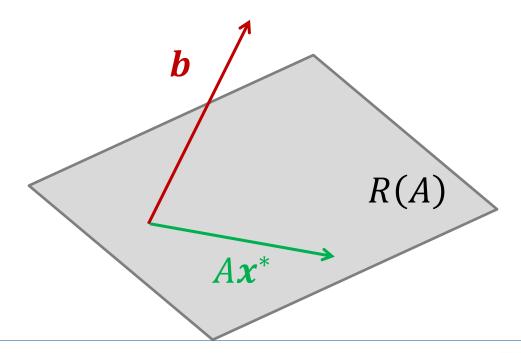
$$E_{m}^{2} = A(A^{H}A)^{-1}A^{H}A(A^{H}A)^{-1}A^{H}$$

$$= A(A^{H}A)^{-1}A^{H} = E_{m}$$

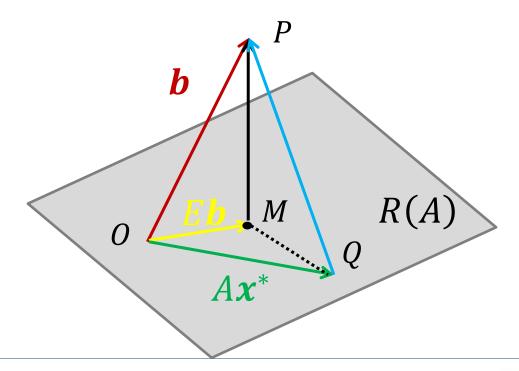
因此, $E_m \mathbf{b}$ 一定是向量 \mathbf{b} 在 V_m 上的正交投影.



例3.7.4(最小二乘问题) 考查线性方程组Ax = b,其中, $A \in \mathbb{C}_n^{m \times n}$ 和 $b \in \mathbb{C}^m$ 给定, $x \in \mathbb{C}^n$ 待定. 求向量x使得 $\|Ax - b\|$ 最小.



例3.7.4(最小二乘问题) 考查线性方程组Ax = b,其中, $A \in \mathbb{C}_n^{m \times n}$ 和 $b \in \mathbb{C}^m$ 给定, $x \in \mathbb{C}^n$ 待定. 求向量x使得 $\|Ax - b\|$ 最小.



例3.7.4(最小二乘问题)

分析: 求||Ax - b||最小可等价转化为求解线性方程组

$$A\mathbf{x} = E\mathbf{b} = A(A^HA)^{-1}A^H\mathbf{b}$$

观察得 $\mathbf{x} = (A^H A)^{-1} A^H \mathbf{b}$ 是方程的一个解.

若方程两端同时乘以 A^H ,得

$$A^H A \mathbf{x} = A^H \mathbf{b}$$

由于A列满秩,有唯一解

$$\mathbf{x} = (A^H A)^{-1} A^H \mathbf{b}$$



小结:

基本概念: 单纯矩阵与正规矩阵谱分解、

幂等矩阵、正交投影矩阵

重要结论: 谱阵性质、幂等矩阵性质

重要计算:单纯矩阵与正规矩阵谱分解式、

正交投影矩阵构造