

9. 初等矩阵

一、三个初等矩阵

(1) 交换两行(列)的位置初等矩阵;

$$P_1 = E - E_{ii} - E_{jj} + E_{ij} + E_{ji} = E - (e_i - e_j)(e_i - e_j)^T$$

(2) 某行(列)乘以非零数 k 的初等矩阵;

$$P_2 = E - (1-k)E_{ii} = E - (1-k)e_i e_i^T$$

(3) 将某行(列)的 k 倍加到另外一行(列)的初等矩阵.

$$P_3 = E + kE_{ji} = E + k e_j e_i^T$$

P_1, P_2, P_3 的共性: $E - \sigma uv^T$.



二、初等矩阵的一般形式

定义1 设 $u, v \in C^n$, $\sigma \in C$, 则称 $E(u, v, \sigma) = E - \sigma uv^H$ 为初等矩阵.

1. 初等矩阵的性质

1). 初等矩阵的特征向量($u, v \neq 0, \sigma \neq 0$).

$$\begin{aligned}\text{注意到 } E(u, v; \sigma)u &= (E - \sigma uv^H)u = u - \sigma uv^H u \\ &= u - \sigma u(v^H u) = u - \sigma(v^H u)u \\ &= (1 - \sigma v^H u)u\end{aligned}$$

$$\text{即 } E(u, v; \sigma)u = (1 - \sigma v^H u)u$$



即 $E(u, v; \sigma)u = (1 - \sigma v^H u)u$

u 是 $E(u, v; \sigma)$ 的特征向量,相应的特征值是 $1 - \sigma v^H u$.

若 $v^H u = 0 \Rightarrow u \in v^\perp \Rightarrow$ 在 v^\perp 中任取一组基 u_1, u_2, \dots, u_{n-1} .

$\Rightarrow E(u, v; \sigma)u_i = u_i, \quad i = 1, 2, \dots, n-1.$

u_i 是 $E(u, v; \sigma)$ 的属于特征值1的特征向量.

又注意到 $E(u, v; \sigma)v = v - (\sigma v^H v)u, \quad v \perp u$

$\Rightarrow v, u$ 线性无关 $\Rightarrow v - (\sigma v^H v)u$ 一定不是 v 的倍数,

故 v 一定不是 $E(u, v; \sigma)$ 特征向量.

$\therefore u \in v^\perp$, 设 u_1, \dots, u_{n-1} 是 v^\perp 的一组基, 它们也是 $E(u, v, \sigma)$ 的
 $n-1$ 个线性无关的特征向量.



若 $v^H u \neq 0 \Rightarrow u \notin v^\perp (\Rightarrow u \in L(v)?)$

$\Rightarrow u$ 不能由 u_1, u_2, \dots, u_{n-1} 线性表出,

$\Rightarrow u$ 与 u_1, u_2, \dots, u_{n-1} 线性无关,

且 $u, u_1, u_2, \dots, u_{n-1}$ 为 $E(u, v; \sigma)$ 的 n 个线性无关的特征向量.

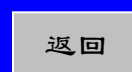
$\therefore u \notin v^\perp$, 设 u_1, \dots, u_{n-1} 是 v^\perp 的一组基, 则 u, u_1, \dots, u_{n-1}

是 $E(u, v, \sigma)$ 的 n 个线性无关的特征向量.

2). 初等矩阵的特征值 $\lambda(E(u, v, \sigma)) = \{1, 1, \dots, 1, 1 - \sigma v^H u\}$

若 $v^H u = 0 \Rightarrow \lambda(E(u, v, \sigma)) = \{1, 1, \dots, 1, 1\}$,

若 $v^H u \neq 0 \Rightarrow \lambda(E(u, v, \sigma)) = \{1, 1, \dots, 1, 1 - \sigma v^H u\}$.



$$3). \det(E(u, v, \sigma)) = 1 - \sigma v^H u;$$

$$4). E(u, v, \sigma)^{-1} = E\left(u, v, \frac{\sigma}{\sigma v^H u - 1}\right), \quad (1 - \sigma v^H u \neq 0);$$

5). 非零向量 $a, b \in C^n$, 存在 u, v, σ , 使得

$$E(u, v, \sigma)a = b, \quad (v^H a \neq 0, \sigma u = \frac{a - b}{v^H a}).$$

2. 初等变换矩阵

$$P_1 = E - (e_i - e_j)(e_i - e_j)^T = E(e_i - e_j, e_i - e_j, 1)$$

$$P_2 = E + (k - 1)e_i e_i^T = E(e_i, e_i, 1 - k)$$

$$P_3 = E + k e_j e_i^T = E(e_j, e_i, -k)$$



3. 矩阵计算中的三大变换

1). *Gauss*变换

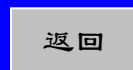
设 $x = (x_1, x_2, \dots, x_n)^T \in R^n$, 满足 $x_k \neq 0$. 令

$$l_{ik} = \frac{x_i}{x_k}, i = k+1, \dots, n. \quad \text{我们定义} \quad L_k = E - l_k e_k^T,$$

其中 $l_k = (0, \dots, 0, l_{k+1,k}, \dots, l_{n,k})^T$,

$$\text{则有} \quad L_k x = x - x_k l_k = (x_1, x_2, \dots, x_k, 0, \dots, 0)^T.$$

我们把形如 L_k 的矩阵叫做 *Gauss* 变换, 有时也叫初等下三角阵, 其中 l_k 称为 *Gauss* 向量.



*Gauss*变换乘积的性质:

$$E(l_i, e_i; 1)^{-1} = E(l_i, e_i; -1)$$

$$E(l_i, e_i; 1)E(l_j, e_j; 1) = E - l_i e_i^T - l_j e_j^T \quad (j \geq i),$$

$$\begin{aligned} & (E - l_1 e_1^T)(E - l_2 e_2^T) \cdots (E - l_{n-1} e_{n-1}^T) \\ &= (E - l_1 e_1^T - l_2 e_2^T)(E - l_3 e_3^T) \cdots (E - l_{n-1} e_{n-1}^T) \\ &= \cdots = E - l_1 e_1^T - l_2 e_2^T \cdots - l_{n-1} e_{n-1}^T = L \end{aligned}$$

$$L = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ -l_{21} & 1 & & & \\ -l_{31} & -l_{32} & 1 & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \ddots & \\ -l_{n1} & -l_{n2} & \cdots & -l_{n,n-1} & 1 \end{bmatrix}$$



2). *Householder*变换

$$H \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \mathbf{0} & \times & \times & \times \\ \mathbf{0} & \mathbf{0} & \times & \times \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \end{bmatrix} H = \begin{bmatrix} \times & \times & \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \times & \times & \times & \mathbf{0} \\ \times & \times & \times & \times \\ \times & \times & \times & \times \end{bmatrix}$$



*Householder*变换为什么在矩阵计算中重要?

设 $x \in R^n$ 是任意给定的非零向量, 则可以构造出单位向量 $u \in R^n$, 使得变换 $Hx = ae_1$, 其中 $a = \pm \|x\|$.

解 由于 $Hx = (I - 2uu^T)x = x - 2(u^T x)u$

令 $x - 2(u^T x)u = \pm \|x\| e_1$ 即 $2(u^T x)u = x \pm \|x\| e_1$

$$u = \frac{x \pm \|x\| e_1}{\|x \pm \|x\| e_1\|}.$$

注: x 的后 $n-1$ 个分量变为0.

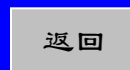


形如 $H(u) = E(u, u; 2) = E - 2uu^H, (u^H u = 1)$
 n 阶方阵成为Household矩阵或者镜像变换.

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

$$(2) H(u)(a + ru) = a - ru, \forall a \in u^\perp, r \in C \text{ (镜像变换)}$$

(3) H 只有两个互不相同的特征值 -1 和 1 ,其中 1 是 $n-1$ 重的, -1 是单重的, u 是属于 -1 的单位特征向量.



3). *Givens*变换

*Givens*变换就是形如

$$G(i, j, \theta) = \begin{bmatrix} 1 & \cdots & 0 & & & 0 \\ \vdots & \ddots & & & & \\ 0 & & c & \cdots & s & \\ \vdots & & & \ddots & & \\ 0 & & -s & \cdots & c & \\ \vdots & & & & & \ddots \\ 0 & \cdots & 0 & & 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{matrix} i \\ \\ j \\ \\ \\ \end{matrix} \quad c^2 + s^2 = 1$$

$i \qquad j$

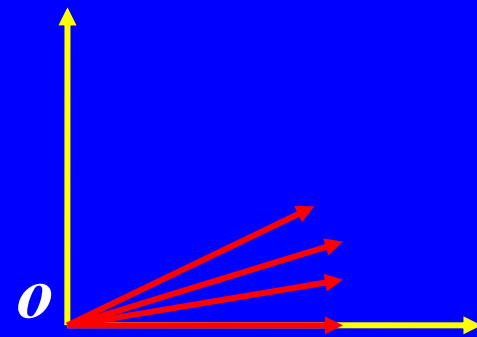


$$\begin{bmatrix} x' \\ y' \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \cos \theta & -\sin \theta \\ \sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix}$$

假定 $x = [\sqrt{3}, 1]^T$, 将 x 顺时针旋转 30° , 则

$$A = \begin{bmatrix} \cos(-30^\circ) & -\sin(-30^\circ) \\ \sin(-30^\circ) & \cos(-30^\circ) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{\sqrt{3}}{2} \end{bmatrix}$$

$$Ax = \begin{bmatrix} \frac{\sqrt{3}}{2} & \frac{1}{2} \\ -\frac{1}{2} & \frac{\sqrt{3}}{2} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \sqrt{3} \\ 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix}$$



*Givens*变换方法可以将非对称矩阵变成对角矩阵.



4). *Householder*变换与 *Givens* 变换的关系.

$$\begin{bmatrix} \cos \theta & \sin \theta \\ -\sin \theta & \cos \theta \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} E - 2 \begin{pmatrix} 1 \\ 0 \end{pmatrix} (0 \quad 1) \end{bmatrix} \begin{bmatrix} E - 2 \begin{pmatrix} \sin \frac{\theta}{2} \\ -\cos \frac{\theta}{2} \end{pmatrix} \begin{pmatrix} \sin \frac{\theta}{2} & -\cos \frac{\theta}{2} \end{pmatrix} \end{bmatrix}$$

