



矩阵论

主讲教师：徐乐

2014年12月10日星期三



❖ 第12讲矩阵的QR分解

- Givens矩阵与Givens变换
- Householder矩阵与Householder变换
- QR分解



Givens矩阵与Givens变换

❖ 性质

■ (1) $[\mathbf{T}_{ij}(\mathbf{c}, s)]^{-1} = [\mathbf{T}_{ij}(\mathbf{c}, s)]^T = \mathbf{T}_{ij}(\mathbf{c}, -s)$ $-s = -\sin(\theta) = \sin(-\theta)$

$$\det[\mathbf{T}_{ij}(\mathbf{c}, s)] = 1$$

■ (2) $\mathbf{x} = [\xi_1 \quad \xi_2 \quad \cdots \quad \xi_n]^T$ $\mathbf{y} = \mathbf{T}_{ij}\mathbf{x} = [\eta_1 \quad \eta_2 \quad \cdots \quad \eta_n]^T$

$$\text{选 } \mathbf{c} = \frac{\xi_i}{\sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2}}, \quad s = \frac{\xi_j}{\sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2}}$$

$$\xi_i^2 + \xi_j^2 \neq 0$$

$$\mathbf{T}_{ij}\mathbf{x} = \left[\xi_1 \quad \xi_2 \quad \cdots \quad \sqrt{\xi_i^2 + \xi_j^2} \quad \cdots \quad 0 \quad \cdots \quad \xi_n \right]^T$$



Givens矩阵与Givens变换

❖ 定理1.

- 设 $\mathbf{x} = [\xi_1 \ \xi_2 \ \dots \ \xi_n]^T \neq \mathbf{0}$

$$\mathbf{e}_1 = [1 \ 0 \ 0 \ \dots \ 0]^T$$

- 存在有限个Givens矩阵的乘积 \mathbf{T} , 使得 $\mathbf{T}\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{e}_1$

- 其中:

- \mathbf{x} 为实数时 $|\mathbf{x}| = \sqrt{\|\mathbf{x}\|_2^2} = \sqrt{\mathbf{x}^T \mathbf{x}}$

- \mathbf{x} 为复数时 $|\mathbf{x}| = \sqrt{\mathbf{x}^H \mathbf{x}}$

❖ 推论

- 对于任何非零列向量 $\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$ 及任何单位列向量 $\mathbf{z} (|\mathbf{z}|=1)$

- 均存在着有限个Givens矩阵的乘积 \mathbf{T}

- 使得 $\mathbf{T}\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{z}$



Householder矩阵与Householder变换

- ❖ 平面直角坐标系中，将向量 x 关于 e_1 轴作镜像变换，则得到

$$y = \begin{bmatrix} \xi_1 \\ -\xi_2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & -1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \xi_1 \\ \xi_2 \end{bmatrix} = (\mathbf{I} - 2\mathbf{e}_2\mathbf{e}_2^T)\mathbf{x} = \mathbf{H}\mathbf{x}$$

- ❖ 将其推广至 n 维，可定义

- 设有单位列向量 $u \in R^n$

- 则称 $\mathbf{H} = \mathbf{I} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T$ 为Householder矩阵（初等反射矩阵）
- 由Householder矩阵所确定的线性变换（ $y = \mathbf{H}\mathbf{x}$ ）称为Householder变换

$$\mathbf{H}^T = \mathbf{H} \quad (\text{实对称})$$

$$\mathbf{H}^{-1} = \mathbf{H}^T \quad (\text{正交})$$

$$\mathbf{H}^2 = \mathbf{I} \quad (\text{对合})$$

$$\mathbf{H}^{-1} = \mathbf{H} \quad (\text{自逆})$$



Householder矩阵与Householder变换

❖ 定理2

- 对任何非零列向量 $\mathbf{x} \in \mathbf{R}^n$ 及单位列向量 $\mathbf{z} \in \mathbf{R}^n$
- 存在Householder矩阵 \mathbf{H} , 使得 $\mathbf{H}\mathbf{x} = |\mathbf{x}|\mathbf{z}$

$$\text{选 } \mathbf{u} = \frac{\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}}{|\mathbf{x} - |\mathbf{x}|\mathbf{z}|}$$

❖ 定理3

- 初等旋转矩阵（Givens矩阵）是两个初等反射矩阵的乘积



QR分解

❖ 定义

- 如果实（复）矩阵 \mathbf{A} 可化为正交（酉）矩阵 \mathbf{Q} 与实（复）上三角矩阵 \mathbf{R} 的乘积
 - 即 $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$
 - 则称上式为 \mathbf{A} 的QR分解

❖ 定理

- 设 \mathbf{A} 是 n 阶的非奇异矩阵，则存在正交（酉）矩阵 \mathbf{Q} 与实（复）上三角矩阵 \mathbf{R}
 - 使得 $\mathbf{A} = \mathbf{QR}$
 - 且除去相差一个对角元素的绝对值（模）全为1的对角因子外，上述分解唯一



❖ 定理5

- 设 A 是 $m \times n$ 的实（复）矩阵，且其 n 个列线性无关，则 A 具有分解 $A=QR$ ，其中
 - Q 是 $m \times n$ 阶实（复）矩阵，且满足 $Q^T Q = I$ ($Q^H Q = I$)
 - R 是 n 阶实（复）非奇异上三角矩阵
 - 除了相差一个对角元素的绝对值（模）全为1的对角阵因子外，上述分解唯一



第13讲 QR分解及满秩分解

- ❖ 矩阵QR分解计算方法
- ❖ 矩阵的满秩分解



❖ 求QR分解的方法

■ [方法一]采用Givens方法

- 将n阶非奇异矩阵A写为 $A = \begin{bmatrix} \mathbf{b}^{(1)\top} \\ * \end{bmatrix}^T$
- 存在有限个Givens矩阵的乘积 T_1 ，使得

$$T_1 \mathbf{b}^{(1)} = |\mathbf{b}^{(1)}| \mathbf{e}_1 \rightarrow T_1 A = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{11}^{(1)} & \mathbf{a}_{12}^{(1)} & \cdots & \mathbf{a}_{1n}^{(1)} \\ \mathbf{0} & & & \\ \vdots & & \mathbf{A}^{(1)} & \\ \mathbf{0} & & & \end{bmatrix}$$



QR分解

- $A^{(1)}$ 写成 $A^{(1)} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}^{(2)\top} \\ * \end{bmatrix}^\top \rightarrow$ 存在 T_2 , 使得

$$T_2 A^{(1)} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{22}^{(2)} & \mathbf{a}_{23}^{(2)} & \cdots & \mathbf{a}_{2n}^{(2)} \\ \mathbf{0} & & & \\ \vdots & & A^{(2)} & \\ \mathbf{0} & & & \end{bmatrix}$$

- $A^{(n-2)}$ 写成 $A^{(n-2)} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}^{(n-1)\top} \\ * \end{bmatrix}^\top \rightarrow$ 存在 T_{n-1} , 使得

$$T_{n-1} A^{(n-2)} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{n-1,n-1}^{(n-1)} & \mathbf{a}_{n-1,n}^{(n-1)} \\ \mathbf{0} & \mathbf{a}_{nn}^{(n-1)} \end{bmatrix}$$



QR分解

■ 令
$$\mathbf{T} = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_{n-2} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{T}_{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{I}_{n-3} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{T}_{n-2} \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} \mathbf{I}_2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{T}_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{T}_2 \end{bmatrix} \mathbf{T}_1$$

■ 则

$$\mathbf{T}\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{11}^{(1)} & \mathbf{a}_{12}^{(1)} & \cdots & \mathbf{a}_{1n}^{(1)} \\ & \mathbf{a}_{22}^{(2)} & \cdots & \mathbf{a}_{2n}^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & \mathbf{a}_{nn}^{n-1} \end{bmatrix} = \mathbf{R} \rightarrow \mathbf{A} = \mathbf{T}^{-1}\mathbf{R} = \mathbf{Q}\mathbf{R}$$

■ 其中

- \mathbf{R} 为上三角矩阵
- \mathbf{Q} 为正交矩阵



QR分解

- [方法二]采用Householde方法

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}^{(1)} & * \end{bmatrix} \text{ 存在 } \mathbf{H}_1, \text{ 使得}$$

$$\mathbf{H}_1 \mathbf{b}^{(1)} = |\mathbf{b}^{(1)}| \mathbf{e}_1 \rightarrow \mathbf{H}_1 \mathbf{A} = \begin{bmatrix} |\mathbf{b}^{(1)}| \mathbf{e}_1^n & \mathbf{A}^{(1)} \end{bmatrix}$$

$$\mathbf{A}^{(1)} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}^{(2)} & * \end{bmatrix} \text{ 存在 } \mathbf{H}_2, \text{ 使得 } \mathbf{H}_2 \mathbf{A}^{(1)} = \begin{bmatrix} |\mathbf{b}^{(2)}| \mathbf{e}_1^{n-1} & \mathbf{A}^{(2)} \end{bmatrix} \dots$$

$$\mathbf{A}^{(n-2)} = \begin{bmatrix} \mathbf{b}^{(n-1)} & \mathbf{b}^{(n)} \end{bmatrix} \text{ 存在 } \mathbf{H}_{n-1}, \text{ 使得 } \mathbf{H}_{n-1} \mathbf{A}^{(n-2)} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_{n-1,n-1}^{(n-1)} & \mathbf{a}_{n-1,n}^{(n-1)} \\ \mathbf{0} & \mathbf{a}_{nn}^{(n-1)} \end{bmatrix}$$



QR分解

■ 令 $S = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_{n-2} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{H}_{n-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{I}_{n-3} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{H}_{n-2} \end{bmatrix} \cdots \begin{bmatrix} \mathbf{I}_2 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{H}_3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{H}_2 \end{bmatrix} \mathbf{H}_1$

$$\mathbf{H}_u = \mathbf{I}_{n-l} - 2\mathbf{u}\mathbf{u}^T \quad (\mathbf{u} \in \mathbf{R}^{n-l}, \mathbf{u}^T\mathbf{u} = 1)$$

$$\begin{bmatrix} \mathbf{I}_l & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{H}_u \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_l & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{I}_{n-l} \end{bmatrix} - 2 \begin{bmatrix} \mathbf{0} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & \mathbf{u}\mathbf{u}^T \end{bmatrix} = \mathbf{I}_n - 2 \begin{bmatrix} \mathbf{0} \\ \mathbf{u} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{0}^T & \mathbf{u}^T \end{bmatrix} = \mathbf{I}_n - 2\mathbf{v}\mathbf{v}^T$$

$$(\mathbf{v} \in \mathbf{R}^{n-l}, \mathbf{v}^T\mathbf{v} = \mathbf{u}^T\mathbf{u} = 1)$$

- 是n阶Householder矩阵
- 即S为有限个Householder矩阵的连乘积



QR分解

■ [方法三] Gram-schmidt正交归一化方法

- 对于 $\mathbf{A} = [\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{a}_n]$
- 各列向量线性无关可进行正交化

$$\mathbf{q}_1 = \frac{\mathbf{a}_1}{|\mathbf{a}_1|} \quad \mathbf{y}_1 = \mathbf{a}_1$$

$$\mathbf{q}_2 = \frac{\mathbf{a}_2 + \mathbf{k}_{21}\mathbf{q}_1}{|\mathbf{a}_2 + \mathbf{k}_{21}\mathbf{q}_1|}, \mathbf{k}_{21} = -\langle \mathbf{a}_2, \mathbf{q}_1 \rangle \quad \mathbf{y}_2 = \mathbf{a}_2 + \mathbf{k}_{21}\mathbf{q}_1$$

⋮

$$\mathbf{q}_l = \frac{\mathbf{a}_l + \sum_{j=1}^{l-1} \mathbf{k}_{lj}\mathbf{q}_j}{|\mathbf{a}_l + \sum_{j=1}^{l-1} \mathbf{k}_{lj}\mathbf{q}_j|}, \mathbf{k}_{lj} = -\langle \mathbf{a}_l, \mathbf{q}_j \rangle \quad \mathbf{y}_l = \mathbf{a}_l + \sum_{j=1}^{l-1} \mathbf{k}_{lj}\mathbf{q}_j$$



QR分解

$$\mathbf{q}_i^H \mathbf{q}_j = \delta_{ij} = \begin{cases} 0 & i \neq j \\ 1 & i = j \end{cases} \rightarrow \mathbf{Q} = [\mathbf{q}_1 \quad \mathbf{q}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{q}_n], \text{ 满足 } \mathbf{Q}^T \mathbf{Q} = \mathbf{I}$$

■ 改写:

$$\mathbf{a}_1 = \mathbf{q}_1 |y_1|$$

$$\mathbf{a}_2 = \mathbf{q}_2 |y_2| - k_{21} \mathbf{q}_1$$

⋮

$$\mathbf{a}_l = \mathbf{q}_l |y_l| - \sum_{j=1}^{l-1} k_{lj} \mathbf{q}_j$$

$$[\mathbf{a}_1 \quad \mathbf{a}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{a}_n] = [\mathbf{q}_1 \quad \mathbf{q}_2 \quad \cdots \quad \mathbf{q}_n] \begin{bmatrix} |y_1| & -k_{21} & -k_{31} & \cdots & -k_{n1} \\ & |y_2| & -k_{32} & \cdots & -k_{n2} \\ & & |y_3| & \cdots & \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & & |y_n| \end{bmatrix}$$

$$= \mathbf{QR}$$



矩阵的满秩分解

❖ 定义

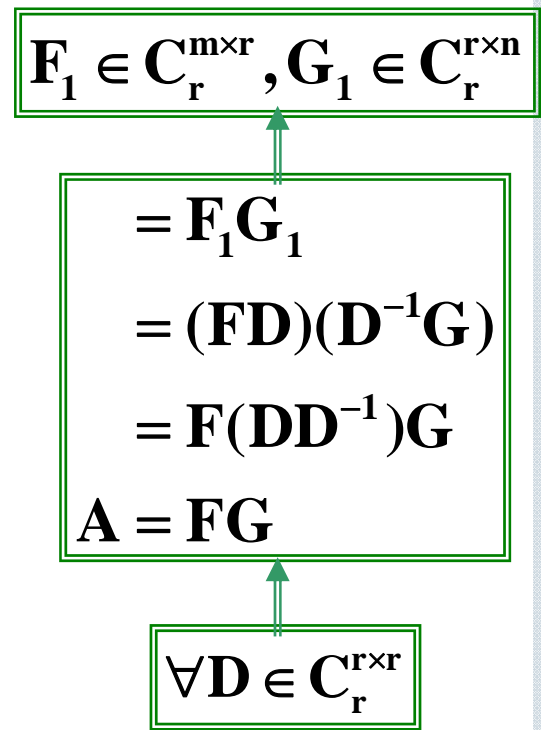
■ 设 $A \in C_r^{m \times n}$ ($r > 0$)

- 若存在矩阵 $F \in C_r^{m \times r}$ $G \in C_r^{r \times n}$
- 使得 $A=FG$
- 称其为A的一个满秩分解

■ Note:

- F为列满秩矩阵，即列数等于秩
- G为行满秩矩阵，即行数等于秩
- 满秩分解不唯一

可逆方阵





矩阵的满秩分解

❖ 存在性定理

■ 任何非零矩阵均存在满秩矩阵

• 证明：采用构造性证明方法

– 设 $A \in C_r^{m \times n}$

– 存在初等变换矩阵 $E \in C_m^{m \times m}$

– 将A写成 $A=E^{-1}B$ ，把 E^{-1} 分块

$$G \in C_r^{r \times n}$$

$$EA = B = \begin{bmatrix} G \\ \dots \\ O \end{bmatrix} \begin{matrix} r \text{行} \\ \\ (m-r) \text{行} \end{matrix}$$

$$E^{-1} = \begin{bmatrix} F & | & S \end{bmatrix}$$

r列 (m-r)列

$$F \in C_r^{m \times r}$$

$$A = \begin{bmatrix} \cdot & & \\ F & \cdot & S \\ \cdot & & \end{bmatrix} \begin{bmatrix} G \\ \dots \\ O \end{bmatrix} = FG$$



矩阵的满秩分解

❖ Hermite标准形（行阶梯标准形）

■ 设 $B \in C_r^{m \times n}$ ($r > 0$)

■ 且满足

$$B_2 = \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 & 0 & 2 \\ 0 & 0 & 0 & 1 & 3 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix} \in C_2^{4 \times 5}$$

j_1 j_2

4×5

- B 的前 r 行中每一行至少含一个非零元素（称为非零行），且第一个非零元素为1，而后 $(m-r)$ 行的元素全为零（称为零行）
- 若 B 中第 i 行的第一个非零元素（即1）在第 j_i 列 ($i=1,2,\dots,r$)，则 $j_1 < j_2 < \dots < j_r$
- 矩阵的第 j_1 列，第 j_2 列， \dots ，第 j_r 列合起来恰为 m 阶单位方阵 I_m 的前 r 列（即 j_1, j_2, \dots, j_r 列上除了前述的1外全为0）则称为Hermite标准形



矩阵的满秩分解

❖ 满秩分解的一种求法

■ 设 $A \in C_r^{m \times n}$

- 采用行初等变换将 A 化成Hermite标准形，其矩阵形式为 $E A = B$ ，其中 B 为Hermite标准形定义中给出的形状
- 选取置换矩阵
 - P 的第 i 列为 e_{j_i} ，即该列向量除第 j_i 个元素为1外，其余元素全为零（ $i = 1, 2, \dots, r$ ），其中 j_i 为Hermite标准形中每行第一个非零元素（即1）所在的列数
 - 其它（ $n - r$ ）列只需确保 P 为置换矩阵即可（ P 的每一行，每一列均只有一个非零元素，且为1）



矩阵的满秩分解

– 用 P 右乘任何矩阵（可乘性得到满足时），即可将该矩阵的第 j_i 列置换到新矩阵（即乘积矩阵）的第 i 列

– 令 $\mathbf{P} = \left[\underset{\substack{r \text{列} \\ \mathbf{P}_1}}{\mathbf{P}_1} \mid \underset{(n-r) \text{列}}{*} \right] \quad \mathbf{P}_1 = \left[\mathbf{e}_{j_1} \quad \mathbf{e}_{j_2} \cdots \mathbf{e}_{j_r} \right]_{n \times r} \in \mathbf{C}_r^{n \times r}$

• 令 $\mathbf{G} = \mathbf{B}$ 的前 r 行 $\in \mathbf{C}_r^{r \times n} \quad \mathbf{F} = \mathbf{A}\mathbf{P}_1 \in \mathbf{C}_r^{m \times r}$

$$\mathbf{A} = \mathbf{F}\mathbf{G}$$



矩阵的满秩分解

❖ 证明

$$\mathbf{EA} = \mathbf{B} = \begin{bmatrix} \mathbf{G} \\ \mathbf{O} \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{A} = \mathbf{E}^{-1}\mathbf{B} = [\mathbf{F} \mid \mathbf{S}] \begin{bmatrix} \mathbf{G} \\ \mathbf{O} \end{bmatrix} = \mathbf{FG}$$

$$\mathbf{F} \in \mathbb{C}^{m \times r}$$

$$\mathbf{G} \in \mathbb{C}^{r \times n}$$

G 已知, 但 F = ?

- 可以通过求出 \mathbf{E} 、 \mathbf{E}^{-1} 再将 \mathbf{E}^{-1} 分块得到 \mathbf{F}
 - 求解 \mathbf{E}^{-1} 比较复杂

■ 注意到 $\mathbf{BP}_1 = \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r \\ \mathbf{O} \end{bmatrix} \Rightarrow \mathbf{AP}_1 = \mathbf{E}^{-1}\mathbf{BP}_1 = [\mathbf{F} \mid \mathbf{S}] \begin{bmatrix} \mathbf{I}_r \\ \mathbf{O} \end{bmatrix} = \mathbf{F}$



矩阵的满秩分解

❖ 例2 求矩阵满秩分解

$$\mathbf{A} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

■ 解

- 首先求出 A 的秩

- 显然，前两行互相独立，而第三行可由第一行减去第二行得到，故 $r = 2$



矩阵的满秩分解

- 进行初等变换将 A 化为 Hermite 标准型

$$[A \mid I_3] = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 & \cdot & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 & \cdot & 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 2 & 1 & \cdot & 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 & \cdot & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 & \cdot & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdot & -1 & -1 & 1 \end{bmatrix}$$

(1) - (2)

(3) - (1) + (2)

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 & \cdot & 1 & 0 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 & \cdot & 0 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdot & -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

B

(2)/2

G

$$\begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 & \cdot & 1 & -1 & 0 \\ 0 & 1 & 1/2 & -1/2 & \cdot & 0 & 1/2 & 0 \\ 0 & 0 & 0 & 0 & \cdot & -1 & 1 & 1 \end{bmatrix}$$

E



矩阵的满秩分解

- 求出 P_1 及 $A P_1$

$$F = AP_1 = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix}$$

$$P_1 = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \\ 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1/2 & -1/2 \\ 0 & 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}$$

$j_1 = 1, j_2 = 2$

- 验证

$$FG = \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 0 & 2 \\ 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 0 & 2 & 1 \\ 0 & 1 & 1/2 & -1/2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 0 \\ 0 & 2 & 1 & -1 \\ 1 & 0 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$



作业

❖ P225

- 1(2), 2, 5