

线性代数 第8讲

10月6日

第一章第7讲 分块矩阵与LU分解

上一讲要点回顾

分块矩阵的初等变换

LU分解

第一章内容总结



逆矩阵的几个性质

命题1.5.6 若矩阵 A, B 可逆

(1) A^{-1} 可逆, 且 $(A^{-1})^{-1} = A$

(2) $(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}$ (2') $(A_1A_2 \cdots A_k)^{-1} = A_k^{-1} \cdots A_2^{-1}A_1^{-1}$

(3) A^T 可逆, 且 $(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T$, 可记为 A^{-T}

定理 1.5.7 设 A 是 n 阶方阵, 以下叙述等价:

1. A 可逆;
2. 任取 n 维向量 \mathbf{b} , 方程组 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$ 的解唯一, 且 $\mathbf{x} = A^{-1}\mathbf{b}$;
3. 齐次方程组 $A\mathbf{x} = \mathbf{0}$ 只有零解;
4. A 对应的阶梯形矩阵有 n 个主元;
5. A 对应的行简化阶梯形矩阵一定是 I_n ;
6. A 是有限个初等矩阵的乘积.

练习1.5.18, 证明: 如果 n 阶矩阵 A 满足 $A^2 = A$, 则 $I - 2A$ 可逆。

命题 1.5.10 上三角矩阵可逆当且仅当其对角元素都不为零. 此时, 其逆矩阵也是上三角矩阵, 逆矩阵的对角元素是该矩阵的对应对角元素的倒数.

下三角矩阵也有类似性质.

定义 1.5.11 (置换矩阵) 单位矩阵经一系列对换行变换得到的矩阵称为**置换矩阵**.

简单验证可以得到置换矩阵的一些性质.

命题 1.5.12 1. 单位矩阵经一系列对换列变换得到的矩阵也是置换矩阵;

2. 置换矩阵可以通过按某种次序排列单位矩阵的行来得到;

3. 置换矩阵可以通过按某种次序排列单位矩阵的列来得到;

4. 不同的 n 阶置换矩阵共有 $n!$ 个⁷;

5. 置换矩阵的乘积也是置换矩阵;

6. 置换矩阵的逆是其转置, 也是置换矩阵.

$$6. P_k \cdots P_2 \cdots P_1 A = I \Rightarrow P_k \cdots P_2 \cdots P_1 = A^{-1}$$

$$P_k \cdots P_2 \cdots P_1 A = I \Rightarrow (P_1 P_2 \cdots P_k P_k \cdots P_2 \cdots P_1) A = P_1 P_2 \cdots P_k$$

$$A = P_1 P_2 \cdots P_k$$

$$A^{-1} = P_k \cdots P_2 P_1 = P_k^T \cdots P_2^T P_1^T = (P_1 P_2 \cdots P_k)^T = A^T$$



相抵标准形

定义 1.5.16 (左相抵) 如果矩阵 A 可以经过一系列初等行变换化成矩阵 B , 则称 A 和 B 左相抵.

命题 1.5.17 给定两个 $m \times n$ 矩阵 A, B . 那么二者左相抵, 当且仅当存在 m 阶可逆矩阵 P , 使得 $PA = B$.

证. A 与 B 左相抵 $\Leftrightarrow A$ 经一系列初等行变换得到 $B \Leftrightarrow$ 存在 m 阶初等矩阵 P_1, \dots, P_s , 使得 $P_s \cdots P_1 A = B \xrightarrow{\text{定理 1.5.7}} \text{存在 } m \text{ 阶可逆矩阵 } P, \text{ 使得 } PA = B. \quad \square$

可以看到在所有和矩阵 A 左相抵的矩阵中, 形式最简单的应该就是其行简化阶梯形, 因此我们也可以称此矩阵为 A 的**左相抵标准形**.



等价关系

不难看出，左相抵关系满足如下三条基本性质：

1. 反身性：每个矩阵和自身左相抵；
2. 对称性：如果 A 和 B 左相抵，那么 B 和 A 左相抵；
3. 传递性：如果 A 和 B 左相抵， B 和 C 左相抵，那么 A 和 C 左相抵。

事实上，很多数学对象之间都存在类似的关系。为此，我们抽象出一系列概念。

定义 1.5.18 (等价关系) 如果非空集合 S 的元素之间定义了一种二元关系“ \sim ”，满足：

1. 反身性：对任意 $a \in S$ ， $a \sim a$ ；
2. 对称性：如果 $a \sim b$ ，那么 $b \sim a$ ；
3. 传递性：如果 $a \sim b, b \sim c$ ，那么 $a \sim c$ ，

则称此关系为 S 上的一个等价关系。

分块矩阵的运算

- 设分块矩阵 A 与 B 的行数和列数均相同, 采用同样的分法, 即

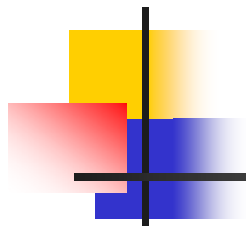
$$A = \begin{bmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{bmatrix}, \quad B = \begin{bmatrix} B_{11} & \cdots & B_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ B_{s1} & \cdots & B_{sr} \end{bmatrix} \quad A + B = \begin{bmatrix} A_{11} + B_{11} & \cdots & A_{1r} + B_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} + B_{s1} & \cdots & A_{sr} + B_{sr} \end{bmatrix}.$$

其中 A_{ij} 与 B_{ij} 的行数和列数均相同

- 设 $A = \begin{bmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{sr} \end{bmatrix}$, λ 是数, 则 $\lambda A = \begin{bmatrix} \lambda A_{11} & \cdots & \lambda A_{1r} \\ \vdots & & \vdots \\ \lambda A_{s1} & \cdots & \lambda A_{sr} \end{bmatrix}.$

- $A = \begin{bmatrix} A_{11} & \cdots & A_{1s} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ A_{r1} & \cdots & A_{rs} \end{bmatrix}, B = \begin{bmatrix} B_{11} & \cdots & B_{1t} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ A_{s1} & \cdots & A_{st} \end{bmatrix}, C = \begin{bmatrix} C_{11} & \cdots & C_{1t} \\ \cdots & \cdots & \cdots \\ C_{r1} & \cdots & C_{rt} \end{bmatrix},$

$$C_{ik} = A_{i1}B_{1k} + A_{i2}B_{2k} + \cdots + A_{is}B_{sk} = \sum_{j=1}^s A_{ij}B_{jk}, \quad i = 1, \cdots, r; \quad k = 1, \cdots, t.$$



$$B = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & 0 & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} B_{11} & 0 \\ 0 & B_{22} \end{bmatrix}$$

$$B^{-1} = \begin{bmatrix} B_{11}^{-1} & 0 \\ 0 & B_{22}^{-1} \end{bmatrix}$$

$$\tilde{B} = \begin{bmatrix} 2 & 0 & 0 & 0 \\ 1 & 2 & \mathbf{1} & 0 \\ 0 & 0 & 3 & 0 \\ 0 & 0 & 1 & 3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \tilde{B}_{11} & \tilde{B}_{12} \\ 0 & \tilde{B}_{22} \end{bmatrix}$$

$$\tilde{B}^{-1} = ?$$



分块矩阵的初等变换

对分块矩阵同样可以引进初等变换和初等矩阵的概念.
分块矩阵关于子块的一次初等变换, 可以看作是
元素的一批初等变换的合成.

我们只以分成4块的情况简单解释.

设 $M = \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix},$

定义 下面三种针对分块矩阵 M 的变形, 统称为分块矩阵的初等变换:

- (1) 用可逆矩阵 P 左(右)乘 M 的某一行(列);
- (2) 用矩阵 Q 乘 M 的某行(列)加到另外一行(列);
- (3) 交换 M 的两行(列).

要求 P, Q 可逆?

定义 将单位矩阵分块成准对角形矩阵 $I = \begin{bmatrix} I_s & 0 \\ 0 & I_t \end{bmatrix}$

对其进行一次初等变换, 可以得到分块矩阵的初等矩阵:

$$(1) \begin{bmatrix} P & 0 \\ 0 & I_t \end{bmatrix} \text{ 或 } \begin{bmatrix} I_s & 0 \\ 0 & P \end{bmatrix}; (2) \begin{bmatrix} I_s & 0 \\ Q & I_t \end{bmatrix} \text{ 或 } \begin{bmatrix} I_s & Q \\ 0 & I_t \end{bmatrix}; (3) \begin{bmatrix} 0 & I_t \\ I_s & 0 \end{bmatrix} \text{ 或 } \begin{bmatrix} 0 & I_s \\ I_t & 0 \end{bmatrix}.$$

● 对分块矩阵进行一次初等行(列)变换, 相当于给它左(右)乘以一个相应的分块初等矩阵:

$$\begin{bmatrix} P & 0 \\ 0 & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} PA & PB \\ C & D \end{bmatrix}, \quad \begin{bmatrix} I & 0 \\ Q & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A & B \\ QA + C & QB + D \end{bmatrix},$$

$$\begin{bmatrix} 0 & I \\ I & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A & B \\ C & D \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} C & D \\ A & B \end{bmatrix}.$$

例

试判断矩阵

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

是否可逆? 若可逆, 求出 A^{-1} .

$$\begin{bmatrix} A_s & B_{s \times t} \\ \mathbf{0} & C_t \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} A^{-1} & -A^{-1}BC^{-1} \\ \mathbf{0} & C^{-1} \end{bmatrix}$$

行变换要左乘;
列变换要右乘.

$$\begin{aligned} \left[\begin{array}{cc|cc} A & B & I_s & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & C & \mathbf{0} & I_t \end{array} \right] &\rightarrow \left[\begin{array}{cc|cc} I_s & A^{-1}B & A^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & C & \mathbf{0} & I_t \end{array} \right] \\ &\rightarrow \left[\begin{array}{cc|cc} I_s & A^{-1}B & A^{-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{0} & I_t & \mathbf{0} & C^{-1} \end{array} \right] \rightarrow \left[\begin{array}{cc|cc} I_s & \mathbf{0} & A^{-1} & -A^{-1}BC^{-1} \\ \mathbf{0} & I_t & \mathbf{0} & C^{-1} \end{array} \right] \end{aligned}$$

命题1.6.3 若矩阵 A_{11} 和 $A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12}$ 可逆, 则矩阵 $\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}$ 可逆, 且

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} I & -A_{11}^{-1}A_{12} \\ 0 & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_{11}^{-1} & 0 \\ 0 & (A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12})^{-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & 0 \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I \end{bmatrix}.$$

证明: $\begin{bmatrix} I & 0 \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{bmatrix}$

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & -A_{11}^{-1}A_{12} \\ 0 & I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & 0 \\ 0 & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} I & -A_{11}^{-1}A_{12} \\ 0 & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_{11}^{-1} & 0 \\ 0 & (A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12})^{-1} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{bmatrix}^{-1}$$

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} I & 0 \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I \end{bmatrix}.$$

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I & 0 \\ A_{21}A_{11}^{-1} & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ 0 & A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & A_{11}^{-1}A_{12} \\ 0 & I \end{bmatrix}$$

$A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12}$ 称为矩阵 A_{11} 的Schur补。

练习 1.6.10 ☕ 给定 $m \times n, n \times m$ 矩阵 A, B , 求证: $I_m + AB$ 可逆当且仅当 $I_n + BA$ 可逆.

提示: 考虑分块矩阵.

$$\begin{bmatrix} I_m & 0 \\ B & I_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_m & -A \\ -B & I_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_m & -A \\ 0 & I_n + BA \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} I_m & -A \\ -B & I_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_m & 0 \\ -B & I_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_m & -A \\ 0 & I_n + BA \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} I_m & -A \\ -B & I_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_m & 0 \\ -B & I_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_m + AB & A \\ 0 & I_n \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} I_m & -A \\ -B & I_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_m + AB & A \\ 0 & I_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I_m & 0 \\ B & I_n \end{bmatrix}$$

命题1.6.3 若矩阵 A_{11} 和 $A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12}$ 可逆, $\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} I & -A_{11}^{-1}A_{12} \\ 0 & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_{11}^{-1} & 0 \\ 0 & (A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12})^{-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & 0 \\ -A_{21}A_{11}^{-1} & I \end{bmatrix}.$

推论 1.6.4 若矩阵 A_{22} 和 $A_{11} - A_{12}A_{22}^{-1}A_{21}$ 可逆, 则矩阵 $\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}$ 可逆, 且

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}^{-1} = \begin{bmatrix} I & 0 \\ -A_{22}^{-1}A_{21} & I \end{bmatrix} \begin{bmatrix} (A_{11} - A_{12}A_{22}^{-1}A_{21})^{-1} & 0 \\ 0 & A_{22}^{-1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} I & -A_{12}A_{22}^{-1} \\ 0 & I \end{bmatrix}. \quad (1.6.6)$$

证. 利用命题 1.6.3 和分块对换矩阵. □

下面再看两个稍微复杂的例子, 来体会矩阵分块的用处.

例 1.6.5 (Sherman-Morrison-Woodbury 公式) 将 (1.6.3) 和 (1.6.6) 两式右端乘出来, 有

$$\begin{aligned} & \begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix}^{-1} \\ &= \begin{bmatrix} A_{11}^{-1} + A_{11}^{-1}A_{12}(A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12})^{-1}A_{21}A_{11}^{-1} & -A_{11}^{-1}A_{12}(A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12})^{-1} \\ -(A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12})^{-1}A_{21}A_{11}^{-1} & (A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12})^{-1} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} (A_{11} - A_{12}A_{22}^{-1}A_{21})^{-1} & -(A_{11} - A_{12}A_{22}^{-1}A_{21})^{-1}A_{12}A_{22}^{-1} \\ -A_{22}^{-1}A_{21}(A_{11} - A_{12}A_{22}^{-1}A_{21})^{-1} & A_{22}^{-1} + A_{22}^{-1}A_{21}(A_{11} - A_{12}A_{22}^{-1}A_{21})^{-1}A_{12}A_{22}^{-1} \end{bmatrix}. \end{aligned}$$

比较对应左上角块, 我们可以得到

$$(A_{11} - A_{12}A_{22}^{-1}A_{21})^{-1} = A_{11}^{-1} + A_{11}^{-1}A_{12}(A_{22} - A_{21}A_{11}^{-1}A_{12})^{-1}A_{21}A_{11}^{-1},$$

这给出了一定条件下一个可逆矩阵加上某个矩阵乘积后的逆的公式, 常称为 **Sherman-Morrison-Woodbury 公式**, 在矩阵分析、系统和控制论等领域中有广泛应用.

我们下面给出一个常用的简化版本, 涉及的分块矩阵为 $\begin{bmatrix} A & \mathbf{u} \\ -\mathbf{v}^T & 1 \end{bmatrix}$, 其中 A 是 n 阶方阵, \mathbf{u}, \mathbf{v} 是 n 维向量.

Sherman-Morrison 公式: 若 A 可逆, 则 $A + \mathbf{u}\mathbf{v}^T$ 可逆, 当且仅当 $1 + \mathbf{v}^T A^{-1} \mathbf{u} \neq 0$, 且

$$(A + \mathbf{u}\mathbf{v}^T)^{-1} = A^{-1} - \frac{A^{-1} \mathbf{u} \mathbf{v}^T A^{-1}}{1 + \mathbf{v}^T A^{-1} \mathbf{u}}. \quad (1.6.7)$$

特别地, $I + \mathbf{u}\mathbf{v}^T$ 可逆, 当且仅当 $1 + \mathbf{v}^T \mathbf{u} \neq 0$, 且

$$(I + \mathbf{u}\mathbf{v}^T)^{-1} = I - \frac{\mathbf{u}\mathbf{v}^T}{1 + \mathbf{v}^T \mathbf{u}}. \quad (1.6.8)$$

事实上, (1.6.7) 也可以由 (1.6.8) 来证明, 留给读者思考.

来看一个简单例子. 给定可逆矩阵 A , 若其 $(1, 1)$ 元 a_{11} 有一微小变化 δ , 变为 $a_{11} + \delta$, 则新得矩阵是否可逆? 如何计算?

不难看出新得矩阵为 $A + \delta \mathbf{e}_1 \mathbf{e}_1^T$. 根据 Sherman-Morrison 公式, 该矩阵可逆, 当且仅当 $1 + \delta \mathbf{e}_1^T A^{-1} \mathbf{e}_1 \neq 0$. 因此只要 $|\delta| < \frac{1}{|\mathbf{e}_1^T A^{-1} \mathbf{e}_1|}$, 即 δ 足够小时, 该矩阵就可逆, 且其逆为 $A^{-1} - \frac{1}{1 + \mathbf{e}_1^T A^{-1} \mathbf{e}_1} A^{-1} \mathbf{e}_1 \mathbf{e}_1^T A^{-1}$. 可以看到逆的变化只和矩阵的逆的首行首列有关. 类似地, 如果矩阵的 (i, j) 元发生微小改变, 则逆的变化只需逆的第 j 行和第 i 列就可以得到. ☺

解方程 $Ax = b$

Gauss消去法等价于矩阵的LU分解

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ l_{21} & 1 & & \\ \vdots & \vdots & \ddots & \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & \cdots & u_{1n} \\ & u_{22} & \cdots & u_{2n} \\ & & \ddots & \vdots \\ & & & u_{nn} \end{bmatrix}$$

$$A = LU$$

$Ax = b$ 等价于 $LUx = b$

先解 $Ly = b$

再解 $Ux = y$

计算量：

乘除 $\approx n^3/3$ 加减 $\approx n^3/3$

解方程 $Ax = b$

Gauss消去法等价于矩阵的LU分解

$$\left\{ \begin{array}{l} a_{11}^{(1)}x_1 + a_{12}^{(1)}x_2 + a_{13}^{(1)}x_3 + \cdots + a_{1n}^{(1)}x_n = b_1^{(1)} \\ a_{22}^{(2)}x_2 + a_{23}^{(2)}x_3 + \cdots + a_{2n}^{(2)}x_n = b_2^{(2)} \\ a_{32}^{(2)}x_2 + a_{33}^{(2)}x_3 + \cdots + a_{3n}^{(2)}x_n = b_3^{(2)} \\ \dots\dots\dots \\ a_{n2}^{(2)}x_2 + a_{n3}^{(2)}x_3 + \cdots + a_{nn}^{(2)}x_n = b_n^{(2)} \end{array} \right.$$

经过 $k-1$ 步消元, $A^{(k)}x = b^{(k)}$

等价方程对应的增广矩阵

$$[A^{(k)} \mid b^{(k)}] = \left[\begin{array}{ccccccc} a_{11}^{(1)} & a_{12}^{(1)} & \cdots & a_{1k}^{(1)} & \cdots & a_{1n}^{(1)} & b_1^{(1)} \\ & a_{22}^{(2)} & \cdots & a_{2k}^{(2)} & \cdots & a_{2n}^{(2)} & b_2^{(2)} \\ & & \ddots & \vdots & & \vdots & \vdots \\ & & & a_{kk}^{(k)} & \cdots & a_{kn}^{(k)} & b_k^{(k)} \\ & & & \vdots & & \vdots & \vdots \\ & & & a_{nk}^{(k)} & \cdots & a_{nn}^{(k)} & b_n^{(k)} \end{array} \right]$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ -l_{21} & 1 & & \\ -l_{31} & & 1 & \\ -l_{41} & & & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ -l_{32} & & 1 & \\ -l_{42} & & & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & -l_{43} & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ & u_{22} & u_{23} & u_{24} \\ & & u_{33} & u_{34} \\ & & & u_{44} \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} & a_{14} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} & a_{24} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} & a_{34} \\ a_{41} & a_{42} & a_{43} & a_{44} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ -l_{21} & 1 & & \\ -l_{31} & & 1 & \\ -l_{41} & & & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & -l_{32} & 1 & \\ & -l_{42} & & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} 1 & & & \\ & 1 & & \\ & & 1 & \\ & & -l_{43} & 1 \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ & u_{22} & u_{23} & u_{24} \\ & & u_{33} & u_{34} \\ & & & u_{44} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \mathbf{1} & & & \\ l_{21} & \mathbf{1} & & \\ l_{31} & & \mathbf{1} & \\ l_{41} & & & \mathbf{1} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \mathbf{1} & & & \\ & \mathbf{1} & & \\ l_{32} & & \mathbf{1} & \\ l_{42} & & & \mathbf{1} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} \mathbf{1} & & & \\ & \mathbf{1} & & \\ & & \mathbf{1} & \\ & & l_{43} & \mathbf{1} \end{bmatrix}^{-1} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ & u_{22} & u_{23} & u_{24} \\ & & u_{33} & u_{34} \\ & & & u_{44} \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} \mathbf{1} & & & \\ l_{21} & \mathbf{1} & & \\ l_{31} & l_{32} & \mathbf{1} & \\ l_{41} & l_{42} & l_{43} & \mathbf{1} \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} & u_{14} \\ & u_{22} & u_{23} & u_{24} \\ & & u_{33} & u_{34} \\ & & & u_{44} \end{bmatrix}$$

Gauss消去法的矩阵表示

$$L_1^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & \\ -l_{21} & 1 & & \\ \vdots & & \ddots & \\ -l_{n1} & & & 1 \end{bmatrix}, \quad \dots, \quad L_k^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & & -l_{k+1,k} & 1 & \\ & & \vdots & & \ddots \\ & & -l_{nk} & & & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(2)} = L_1^{-1} A^{(1)}, \dots, A^{(n)} = L_{n-1}^{-1} L_{n-2}^{-1} \cdots L_2^{-1} L_1^{-1} A^{(1)}$$

$$L_k = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ & \ddots & & & \\ & & 1 & & \\ & & l_{k+1,k} & 1 & \\ & & \vdots & & \ddots \\ & & l_{nk} & & & 1 \end{bmatrix}, \dots, L_1 L_2 \cdots L_{n-1} = \begin{bmatrix} 1 & & & & \\ l_{21} & 1 & & & \\ l_{31} & l_{32} & \ddots & & \\ \vdots & \vdots & & 1 & \\ l_{n1} & l_{n2} & \cdots & l_{n,n-1} & 1 \end{bmatrix}$$

$$A^{(n)} = L_{n-1}^{-1} L_{n-2}^{-1} \cdots L_2^{-1} L_1^{-1} A^{(1)} \Rightarrow A = A^{(1)} = L_1 L_2 \cdots L_{n-1} A^{(n)} = LU$$

例：用LU三角分解法解

$$\begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 5 & 2 \\ 3 & 1 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ x_3 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 14 \\ 18 \\ 20 \end{bmatrix}$$

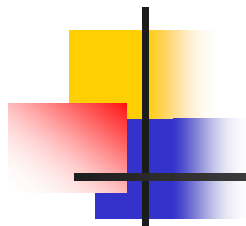
$$\begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & & \\ l_{21} & 1 & \\ l_{31} & l_{32} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ & u_{22} & u_{23} \\ & & u_{33} \end{bmatrix} =$$

$$\begin{bmatrix} u_{11} & u_{12} & u_{13} \\ l_{21}u_{11} & l_{21}u_{12} + u_{22} & l_{21}u_{13} + u_{23} \\ l_{31}u_{11} & l_{31}u_{12} + l_{32}u_{22} & l_{31}u_{13} + l_{32}u_{23} + u_{33} \end{bmatrix}$$

解：用分解计算得

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ 2 & 1 & 0 \\ 3 & -5 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 0 & 1 & -4 \\ 0 & 0 & -24 \end{bmatrix} = LU.$$

$$\text{求解 } Ly = \begin{bmatrix} 14 \\ 18 \\ 20 \end{bmatrix} \Rightarrow y = \begin{bmatrix} 14 \\ -10 \\ -72 \end{bmatrix}, \quad Ux = \begin{bmatrix} 14 \\ -10 \\ -72 \end{bmatrix} \Rightarrow x = \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \\ 3 \end{bmatrix}.$$



定理 1.7.1 (LU 分解) 如果 n 阶方阵 A 只使用倍加矩阵 $E_{ji;k}(j > i)$ 做行变换就可以化成阶梯形, 那么存在 n 阶单位下三角矩阵 L 和 n 阶上三角矩阵 U , 使得 $A = LU$.

分解 $A = LU$ 称为矩阵 A 的 **LU 分解**.

如果 A 有 LU 分解 $A = LU$, 那么求解线性方程组 $A\mathbf{x} = \mathbf{b}$, 就化成了求解 $L\mathbf{y} = \mathbf{b}$ 和 $U\mathbf{x} = \mathbf{y}$ 这两个方程组, 而二者的系数矩阵都是三角矩阵, 易于求解.

下面主要考虑可逆矩阵.

定义 1.7.2 (顺序主子阵) 方阵 A 的左上角 $k \times k$ 块, 称为 A 的第 k 个**顺序主子阵**.

显然, n 阶方阵共有 n 个顺序主子阵.

定理 1.7.3 (可逆矩阵的 LU 分解) 对 n 阶可逆矩阵 A , A 有 LU 分解 $A = LU$, 其中 L 是 n 阶单位下三角矩阵, U 是 n 阶上三角矩阵, 当且仅当 A 的所有顺序主子阵可逆. 此时, A 的 LU 分解唯一.

证. 充分性: 已知 $A = LU$. A 可逆, L 为单位下三角阵也可逆, 因此 $U = L^{-1}A$ 也可逆, 于是 L, U 的所有对角元都不为零. 考虑分块矩阵 $L = \begin{bmatrix} L_{11} & O \\ L_{21} & L_{22} \end{bmatrix}, U = \begin{bmatrix} U_{11} & U_{12} \\ O & U_{22} \end{bmatrix}$, 其中 L_{11}, U_{11} 是 $k \times k$ 矩阵. 显然 L_{11}, U_{11} 的对角元不为零, 二者都可逆. 注意 $A = LU = \begin{bmatrix} L_{11}U_{11} & L_{11}U_{12} \\ L_{21}U_{11} & L_{21}U_{12} + L_{22}U_{22} \end{bmatrix}$, 即有 A 的第 k 个顺序主子阵是 $L_{11}U_{11}$, 可逆.

必要性: 采用数学归纳法. 当 $n = 1$ 时, 显然. 假设命题对 $n - 1$ 阶方阵成立, 考虑 n 阶方阵 A , 条件已知其所有顺序主子阵可逆.

考虑分块矩阵 $A = \begin{bmatrix} A_1 & \mathbf{x} \\ \mathbf{y}^T & a \end{bmatrix}$, 其中 A_1 是 $(n - 1)$ 阶方阵, 且显然满足归纳假设, 因此有 LU 分解 $A_1 = L_1U_1$, 而 L_1, U_1 可逆. 对分块矩阵消元, 有

$$\begin{aligned} A &= \begin{bmatrix} I_{n-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{y}^T A_1^{-1} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} A_1 & \mathbf{x} \\ 0 & a - \mathbf{y}^T A_1^{-1} \mathbf{x} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I_{n-1} & \mathbf{0} \\ \mathbf{y}^T A_1^{-1} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} L_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{0}^T & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} U_1 & L_1^{-1} \mathbf{x} \\ \mathbf{0}^T & a - \mathbf{y}^T A_1^{-1} \mathbf{x} \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} L_1 & \mathbf{0} \\ \mathbf{y}^T U_1^{-1} & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} U_1 & L_1^{-1} \mathbf{x} \\ \mathbf{0}^T & a - \mathbf{y}^T U_1^{-1} L_1^{-1} \mathbf{x} \end{bmatrix}, \end{aligned}$$

此即 A 的 LU 分解.

唯一性: 设 $A = L_1U_1 = L_2U_2$. 由 A 可逆, L_1, L_2 可逆知, U_1, U_2 可逆. 因此 $L_2^{-1}L_1 = U_2U_1^{-1}$, 而前者是单位上三角矩阵, 后者是下三角矩阵, 因此二者必为单位矩阵, 即 $L_2^{-1}L_1 = U_2U_1^{-1} = I$, 因此 $L_1 = L_2, U_1 = U_2$. \square

命题 1.7.5 (LDU 分解) 如果 n 阶可逆方阵 A 存在 LU 分解, 那么存在 n 阶单位下三角矩阵 L , 对角元素均不为 0 的 n 阶对角矩阵 D , 和 n 阶单位上三角矩阵 U , 使得 $A = LDU$, 且该分解唯一.

证. 只需证明唯一性. 假设 $A = L_1 D_1 U_1 = L_2 D_2 U_2$. 六个矩阵都可逆, 因此 $L_2^{-1} L_1 = D_2 U_2 U_1^{-1} D_1^{-1}$, 而前者是单位下三角矩阵, 后者是上三角矩阵, 因此二者必为单位矩阵. 立得 $L_1 = L_2, D_2^{-1} D_1 = U_2 U_1^{-1}$. 类似地, $D_1 = D_2, U_1 = U_2$. \square

分解 $A = LDU$ 称为矩阵 A 的 **LDU 分解**. 注意, 事实上, 我们只需要计算出 L 和 D , 就可以直接得到 U , 而不是真需要通过一系列倍加行变换来得到 U .

推论 1.7.6 可逆对称矩阵 A , 如果有 LDU 分解 $A = LDU$, 则 $L = U^T$.

证. 由 A 对称, 有 $LDU = A = A^T = U^T D^T L^T$. 注意到 $A = LDU = U^T D L^T$ 都是 A 的 LDU 分解, 根据 LDU 分解的唯一性, $L = U^T$. \square

分解 $A = LDL^T$ 称为对称矩阵 A 的 **LDL^T 分解**.

注意不是任意对称矩阵都有 LDL^T 分解.



第一章核心概念

1. 线性映射， 线性变换， 线性运算（加法和数乘）
2. 矩阵， 线性映射的矩阵
3. 矩阵的运算： 加减法， 数乘， 转置， 乘法， 逆矩阵
4. 初等变换， 解方程组和求逆矩阵的高斯-若当消去法
5. 初等矩阵与分块矩阵
6. 高斯消去法解线性方程组的矩阵表示， LU分解

特殊矩阵： 单位矩阵， 对角矩阵， 对称矩阵， 反对称矩阵，

上（下）三角矩阵， （严格）对角占优矩阵



作业 (10月6日)

~~~~~

练习1.6

3, 4, 5, 12, 14

练习1.7

1. (1, 3, 5), 2

10月11日提交

~~~~~