

&1.3 矩阵乘法与逆矩阵

一、概述

在上一节最后我们简单提到了矩阵乘法，这一节我们继续讲解矩阵乘法的运算规则与意义。
第一部分，我们先介绍计算矩阵乘法的四种方法，不同解法从不同角度来审视矩阵乘法的含义，每种解法都很重要。**第二部分**，我们介绍矩阵的逆，我们主要关心两点：一个矩阵的逆是否存在、如果存在，矩阵的逆的计算方法【Gauss-Jordan消元法】。

要点：

- 矩阵乘法（4种方法） Matrix multiplication (4 ways)
- 矩阵的逆 Inverse of A AB A^T
- 高斯-若尔当消元法 Gauss-Jordan / find A^{-1}

二、矩阵乘法

我们假设矩阵 A 乘矩阵 B 等于矩阵 C 。
矩阵相乘要求矩阵 A 的列数等于矩阵 B 的行数。假设矩阵 A 有 m 行 n 列，矩阵 B 有 n 行 p 列，则矩阵 C 有 m 行 p 列。

$$A_{m \times n} \cdot B_{n \times p} = C_{m \times p}$$

· 方法1 - 常规方法

第一种方法是计算矩阵 C 的每一个元素 c_{ij} 。

The diagram illustrates the calculation of a single element c_{ij} in the resulting matrix C . It shows a row vector from matrix A , labeled 'row i', multiplied by a column vector from matrix B , labeled 'col j'. The result is a single scalar value c_{ij} .

$$\left[\text{row } i \right] \cdot \left[\text{col } j \right] = \left[c_{ij} \right]$$

即

$$(\text{row } i \text{ of } A) \cdot (\text{col } j \text{ of } B) = c_{ij}$$

例如， c_{34} 的计算。

$$\begin{bmatrix} \text{---} a_{31} \text{---} a_{32} \text{---} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_{14} \\ b_{24} \\ \vdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} c_{34} \end{bmatrix}.$$

$$\begin{aligned} c_{34} &= (\text{row 3 of } A) \cdot (\text{col 4 of } B) = a_{31} \cdot b_{14} + a_{32} \cdot b_{24} + \cdots \\ &= \sum_{k=1}^n a_{3k} \cdot b_{k4} \end{aligned}$$

· 方法2 - 列方法

该方法是每次考虑矩阵 B 的一列进行计算。

该方法基于我们的已知知识（1.2节）：**矩阵乘列向量等于列向量**，结果为矩阵各列的线性组合，组合系数为列向量的对应分量。

即

$$\begin{bmatrix} \vdots & \vdots & \cdots \\ \text{col 1} & \text{col 2} & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \vdots \\ \vdots \\ \text{col 1} \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix} \times x_1 + \begin{bmatrix} \vdots \\ \vdots \\ \text{col 2} \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix} \times x_2 + \cdots = \begin{bmatrix} \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix}$$

设矩阵 $B = [b_1 \ b_2 \ \cdots]$ ，其中 b_1, b_2, \cdots 为列向量。

则

$$A \cdot B = A \cdot \begin{bmatrix} \vdots & \vdots & \cdots \\ b_1 & b_2 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \vdots & \vdots & \cdots \\ A \cdot b_1 & A \cdot b_2 & \cdots \\ \vdots & \vdots & \vdots \end{bmatrix} = C$$

由此我们可以发现：**矩阵 C 的每一列都是矩阵 A 各列的线性组合**，只不过组合的系数不同而已。

· 方法3 - 行方法

该方法是每次考虑矩阵 A 的一行进行计算。

该方法基于我们的已知知识（1.2节）：**行向量乘矩阵等于行向量**，结果为矩阵各行的线性组合，组合系数为行向量的对应分量。

即

$$\begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} \dots & \text{row 1} & \dots \\ \dots & \text{row 2} & \dots \\ & \vdots & \\ & \vdots & \\ & \vdots & \end{bmatrix} = [\dots \text{ row 1 } \dots] \times x_1 + [\dots \text{ row 2 } \dots] \times x_2 + \dots = [\dots]$$

设矩阵 $A = \begin{bmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \end{bmatrix}$, 其中 a_1^T, a_2^T, \dots 为行向量。

则

$$A \cdot B = \begin{bmatrix} a_1^T \\ a_2^T \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix} \cdot B = \begin{bmatrix} a_1^T \cdot B \\ a_2^T \cdot B \\ \vdots \\ \vdots \\ \vdots \end{bmatrix} = C$$

由此我们可以发现：**矩阵C的每一行都是矩阵B各行的线性组合**，只不过组合的系数不同而已。

· 方法4 - 了解

该方法是用矩阵A的第*i*列乘矩阵B的第*i*行得到矩阵 C_i 。当*i*取1, 2, ..., *n*时，依次得到矩阵 C_1, C_2, \dots, C_n 。最后将这些矩阵相加得到矩阵C。

$$(C_i)_{m \times p} = (\text{col } i \text{ of } A)_{m \times 1} \times (\text{row } i \text{ of } B)_{1 \times p}$$

例如：

$$\begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} \cdot [1 \quad 6] = \begin{bmatrix} 2 & 12 \\ 3 & 18 \\ 4 & 24 \end{bmatrix}$$

我们观察结果的特点：结果是一个很特殊的矩阵，它的每一列都是原来列向量的倍数，它的每一行都是原来行向量的倍数。

完整的例子：

$$\begin{bmatrix} 2 & 7 \\ 3 & 8 \\ 4 & 9 \end{bmatrix} \cdot \begin{bmatrix} 1 & 6 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} \cdot [1 \quad 6] + \begin{bmatrix} 7 \\ 8 \\ 9 \end{bmatrix} \cdot [0 \quad 0] = \begin{bmatrix} 2 & 12 \\ 3 & 18 \\ 4 & 24 \end{bmatrix}$$

· 方法5 - 分块乘法

略

三、矩阵的逆（方阵）

对于一个**方阵**(**Square Matrix**)而言, 我们关心两点: A 的**逆** (**Inverse**) 是否存在? 如果存在, 如何求逆? 我们先来了解一下矩阵的逆的概念, 再讨论这两个问题。

· 逆的概念

对于方阵 A , 如果 A 的逆矩阵存在, 我们记为 A^{-1} , 则

$$A^{-1} \cdot A = A \cdot A^{-1} = I$$

我们称 $A^{-1} \cdot A = I$ 的 A^{-1} 为**左逆**, $A \cdot A^{-1} = I$ 的 A^{-1} 为**右逆**。对于方阵而言, 左逆等于右逆, 统称为矩阵的**逆**(**Inverse**); 如果是非方阵, 左逆是不等于右逆的, 统称为**伪逆** (**pseudo-inverse**)。我们现在只讨论方阵的逆, 非方阵的伪逆我们会在第34讲[左右逆和伪逆]一节讲解。

· 逆是否存在

对于**方阵**(**Square Matrix**) A , 如果 A^{-1} 存在, 我们称 A 是**可逆的**(**invertible**)或**非奇异的**(**non-singular**); 如果 A^{-1} 不存在, 我们称 A 是**不可逆的**(**irreversible**)或**奇异的**(**singular**)。

下面讨论奇异矩阵(没有逆)的情况。

举例。

对于方阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 6 \end{bmatrix}$, 这个矩阵没有逆, 但是为什么呢?

下面我们做出几种不同解释:

- A 的行列式为0, 则 A 不可逆。这是我们在行列式部分将要学得到的。
- 如果 A 乘一个矩阵, 我们考虑 A 的列, 结果的每一列都来自 A 的各列, 都是 A 的各列的线性组合。这样有可能得到单位阵吗? 不可能! 单位阵第一列 $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 不可能是 A 的两列的线性组合。因为 A 的两列共线, 所有的线性组合都在一条直线上, $\begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$ 不在其上。
- **存在非0向量 x , 使得 $Ax = 0$, 则 A 不可逆。**

$$Ax = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 \\ -1 \end{bmatrix} = 0$$

因为假设 A 可逆, 则 $A^{-1} \cdot A \cdot x = I \cdot x = 0$, 则 x 为0。但 x 不为0, 则假设不成立, A 不可逆。

结论: 对于方阵而言, 不可逆矩阵(奇异矩阵)的列能通过线性组合得到0, 即列线性相关(其实行也线性相关, 我们只用考虑列就可以了)。

· 逆的求解

举例。

对于方阵 $A = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 7 \end{bmatrix}$, 这个矩阵可逆, 它的逆矩阵 A^{-1} 如何求解呢?

$$A \cdot A^{-1} = \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & b \\ c & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

我们从矩阵乘法的列方法考虑 $A \cdot A^{-1}$, 这就又回到了解方程组的问题了。

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ c \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 6 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b \\ d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

理解这些基础后，下面我们介绍**高斯-若尔当 (Gauss-Jordan)**消元法同时求解两个方程组来求逆。

$$\left[\begin{array}{cc|cc} 1 & 3 & 1 & 0 \\ 2 & 6 & 0 & 1 \end{array} \right] \xrightarrow{\text{row2}-2\cdot\text{row1}} \left[\begin{array}{cc|cc} 1 & 3 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 1 \end{array} \right] \xrightarrow{\text{row1}-3\cdot\text{row2}} \left[\begin{array}{cc|cc} 1 & 0 & 7 & -3 \\ 0 & 1 & -2 & 1 \end{array} \right]$$

$$A|I \rightarrow I|A^{-1}$$

则 $A^{-1} = \begin{bmatrix} 7 & -3 \\ -2 & -1 \end{bmatrix}$ ，同时消元矩阵 $E = A^{-1}$ 。

· AB 与 A^T 的逆

$$\boxed{(AB)^{-1} = B^{-1}A^{-1}}$$

证明：

$$(AB) \cdot (B^{-1}A^{-1}) = A \cdot (BB^{-1}) \cdot A^{-1} = A \cdot A^{-1} = I$$

$$\boxed{(A^T)^{-1} = (A^{-1})^T}$$

证明：

$$\because A \cdot A^{-1} = I \quad \therefore (A^{-1})^T \cdot A^T = I$$