

Worked Examples for Lecture 3

1. 计算下列矩阵的乘法:

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}$$

分析

我们介绍了矩阵乘法的若干种理解:

$$(1) AB(i, j) = (a_{i1}, \dots, a_{in}) \cdot (b_{1j}, \dots, b_{nj}) = a_{i1}b_{1j} + a_{i2}b_{2j} + \dots + a_{in}b_{nj} = \sum_{k=1}^n a_{ik}b_{kj}.$$

$$(2) AB = \begin{bmatrix} A\mathbf{b}_1 & A\mathbf{b}_2 & \dots & A\mathbf{b}_p \end{bmatrix}$$

$$(3) AB = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 B \\ \mathbf{a}_2 B \\ \vdots \\ \mathbf{a}_m B \end{bmatrix}$$

$$(4) AB = \mathbf{a}_1 \mathbf{b}_1 + \mathbf{a}_2 \mathbf{b}_2 + \dots + \mathbf{a}_n \mathbf{b}_n$$

当然我们也介绍了分块的思想, 根据分块的思想我们可以对矩阵进行任意的划分再进行乘法。但最关键的是, 我们要保证任何时候出现两个矩阵 AB 乘法乘起来的时候是合法的, 即 A 的列数等于 B 的行数。

解答. 我们展现几种不同的及算方法:

(1)

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \cdot 1 + 1 \cdot 3 + 2 \cdot 5 & 0 \cdot 2 + 1 \cdot 4 + 2 \cdot 6 \\ 3 \cdot 1 + 4 \cdot 3 + 5 \cdot 5 & 3 \cdot 2 + 4 \cdot 4 + 5 \cdot 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 13 & 16 \\ 40 & 52 \end{bmatrix}$$

(2)

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \mathbf{b}_1 & \mathbf{b}_2 \end{bmatrix}$$

注意到:

$$\bullet \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \mathbf{b}_1 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 3 \\ 5 \end{bmatrix} = 1 \begin{bmatrix} 0 \\ 3 \end{bmatrix} + 3 \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix} + 5 \begin{bmatrix} 2 \\ 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 13 \\ 40 \end{bmatrix}$$

$$\bullet \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \mathbf{b}_2 = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2 \\ 4 \\ 6 \end{bmatrix} = 2 \begin{bmatrix} 0 \\ 3 \end{bmatrix} + 4 \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix} + 6 \begin{bmatrix} 2 \\ 5 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 16 \\ 52 \end{bmatrix}$$

从而:

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 13 & 16 \\ 40 & 52 \end{bmatrix}$$

(3)

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \mathbf{a}_1 \\ \mathbf{a}_2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix}$$

注意到:

$$\begin{aligned} \bullet \mathbf{a}_1 \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} = 0 \begin{bmatrix} 1 & 2 \end{bmatrix} + 1 \begin{bmatrix} 3 & 4 \end{bmatrix} + 2 \begin{bmatrix} 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 13 & 16 \end{bmatrix} \\ \bullet \mathbf{a}_2 \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} = 3 \begin{bmatrix} 1 & 2 \end{bmatrix} + 4 \begin{bmatrix} 3 & 4 \end{bmatrix} + 5 \begin{bmatrix} 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 40 & 52 \end{bmatrix} \end{aligned}$$

从而:

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 13 & 16 \\ 40 & 52 \end{bmatrix}$$

(4)

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 1 \\ 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 3 & 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 \\ 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 13 & 16 \\ 40 & 52 \end{bmatrix}$$

(5)

$$\begin{bmatrix} 0 & 1 & 2 \\ 3 & 4 & 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \\ 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 & 1 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 3 & 4 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 2 \\ 5 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 5 & 6 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 13 & 16 \\ 40 & 52 \end{bmatrix}$$

□

2. 给定 n 维向量 \mathbf{u}, \mathbf{v} , 当 $1 + \mathbf{u}^T \mathbf{v} \neq 0$ 时, 验证下列等式成立:

$$\left(I - \frac{\mathbf{u}\mathbf{v}^T}{1 + \mathbf{v}^T \mathbf{u}}\right)(I + \mathbf{u}\mathbf{v}^T) = (I + \mathbf{u}\mathbf{v}^T)\left(I - \frac{\mathbf{u}\mathbf{v}^T}{1 + \mathbf{v}^T \mathbf{u}}\right) = I$$

即 $I + \mathbf{u}\mathbf{v}^T$ 是可逆的, 并且 $(I + \mathbf{u}\mathbf{v}^T)^{-1} = I - \frac{\mathbf{u}\mathbf{v}^T}{1 + \mathbf{v}^T \mathbf{u}}$

分析

- 首先我们强调, 说 n 维向量的时候指的是列向量, 即是一个 $n \times 1$ 的矩阵。从而我们可以看到 $\mathbf{u}\mathbf{v}^T$ 是一个 $n \times n$ 的矩阵, 而 $\mathbf{u}^T \mathbf{v}$ 则是一个值, 其等于这连个列向量的内积。
- 我们必须再次强调, 矩阵的乘法只有结合律, 没有交换律, 所以我们不能随意的改变位置。
- 目前回顾可逆矩阵的定义, 我们要求同时存在矩阵 B, C 使得 $AB = CA = I$, 等到后面进一步的学习中我们可以发现只需要有 $AB = I$ 或者 $CA = I$ 即可, 当然这里我们假定了 A, B, C 都是方阵了。

解答.

- 首先我们计算 $(I - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}})(I + \mathbf{uv}^T)$:

$$\begin{aligned}(I - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}})(I + \mathbf{uv}^T) &= I \cdot I + I \cdot \mathbf{uv}^T - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \cdot I - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \cdot \mathbf{uv}^T \\ &= I + \mathbf{uv}^T - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \mathbf{uv}^T \\ &= I + \mathbf{uv}^T - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} - \frac{\mathbf{uv}^T \mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \\ &= I + \mathbf{uv}^T - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} - \frac{\mathbf{u}(\mathbf{v}^T\mathbf{u})\mathbf{v}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \\ &= I + \mathbf{uv}^T - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} - \frac{\mathbf{v}^T\mathbf{u}}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \mathbf{uv}^T \\ &= I + \mathbf{uv}^T - \mathbf{uv}^T = I\end{aligned}$$

- 再计算 $(I + \mathbf{uv}^T)(I - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}})$:

$$\begin{aligned}(I + \mathbf{uv}^T)(I - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}}) &= I \cdot I + \mathbf{uv}^T \cdot I - I \cdot \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} - \mathbf{uv}^T \cdot \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \\ &= I + \mathbf{uv}^T - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \mathbf{uv}^T \\ &= I + \mathbf{uv}^T - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} - \frac{\mathbf{uv}^T \mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \\ &= I + \mathbf{uv}^T - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} - \frac{\mathbf{u}(\mathbf{v}^T\mathbf{u})\mathbf{v}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \\ &= I + \mathbf{uv}^T - \frac{\mathbf{uv}^T}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} - \frac{\mathbf{v}^T\mathbf{u}}{1+\mathbf{v}^T\mathbf{u}} \mathbf{uv}^T \\ &= I + \mathbf{uv}^T - \mathbf{uv}^T = I\end{aligned}$$

□

Remark 0.1

这实际上就是 Sherman-Morrison-Woodbury 公式, 我们给出一个简化版本. 令 A 是可逆的, 则 $A + \mathbf{uv}^T$ 可逆当且仅当 $1 + \mathbf{v}^T A^{-1} \mathbf{u} \neq 0$, 并且其逆矩阵为:

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

这个公式的意义在于当我们对矩阵进行小幅修改的时候, 新的矩阵的逆不需要重新进行计算, 这可以大大提高计算的速度。