

## 一、知识概要

本节从矩阵的左右逆谈起，并介绍了伪逆矩阵。本节内容更多的是复习以及扩展以往知识。

## 二. 逆矩阵

### 2.1 满秩逆矩阵

之前我们学习过，对于  $m \times n$  的矩阵  $A$ ，若秩  $r = m = n$ ，则  $A$  为满秩矩阵，即有逆矩阵  $A^{-1}$ ，使得  $AA^{-1} = A^{-1}A = I$

### 2.2 左逆矩阵

同样对  $m \times n$  的矩阵  $A$ ，如果  $A$  列满秩，即  $r = n < m$ ，列向量之间线性无关，而行向量不一定，此时矩阵零空间中只有零向量。同样因为列向量之间线性无关，则  $Ax = b$  的解  $\begin{cases} \text{不存在} \\ \text{存在，且唯一（由于零空间中只有零向量，无法加其通解）} \end{cases}$

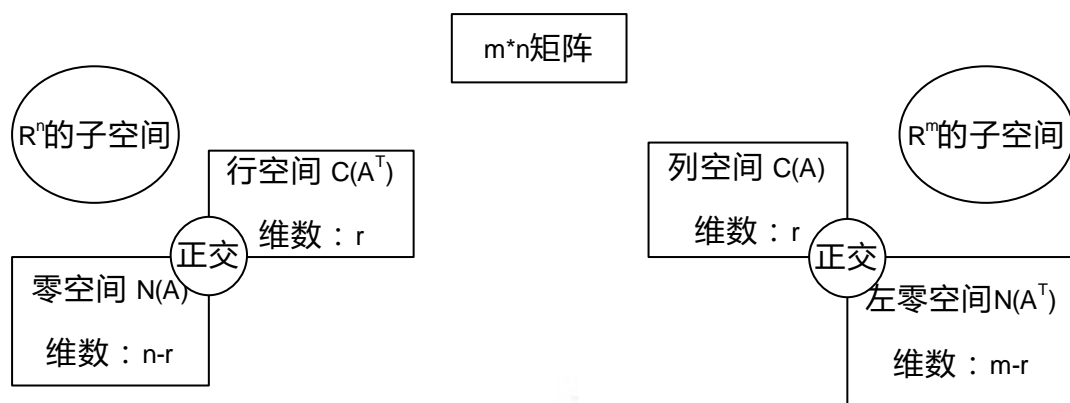
对于  $A$  来说， $A^T A$  很明显是个  $n \times n$  对称矩阵，而且满秩。所以  $A^T A$  是可逆的。所以  $(A^T A)^{-1}$  是存在的。这时就有  $(A^T A)^{-1} A^T A = I$ ，如果看  $A$  左侧为一个整体，那么  $(A^T A)^{-1} A^T$  就可以被称为  $A$  的左逆。称为  $A_{left}^{-1}$ 。

### 2.3 右逆矩阵

还是  $m \times n$  矩阵  $A$ ，若  $A$  行满秩， $r = m < n$ ，此时  $m$  个行向量之间线性无关，此时就是  $A^T$  的零空间中只包含零向量，此时由于行向量互相无关，故  $Ax = b$  总能被求解，消元永远也不会得到全零行。而  $Ax = b$  中自由变量为  $n-m$  个，即有无穷解。

类比左逆，显然  $AA^T(AA^T)^{-1} = I$ 。则  $A_{right}^{-1} = A^T(AA^T)^{-1}$

**注：**如果我们左乘右逆矩阵或者右乘左逆矩阵，那么一般得不到  $I$ ，比如右乘左逆矩阵得到  $A(A^T A)^{-1} A^T$ ，这时得到的是投影矩阵。



回到这幅经典的图，则：

满秩情况：两侧零空间都没了

列满秩情况：零空间没了

行满秩情况：左零空间没了

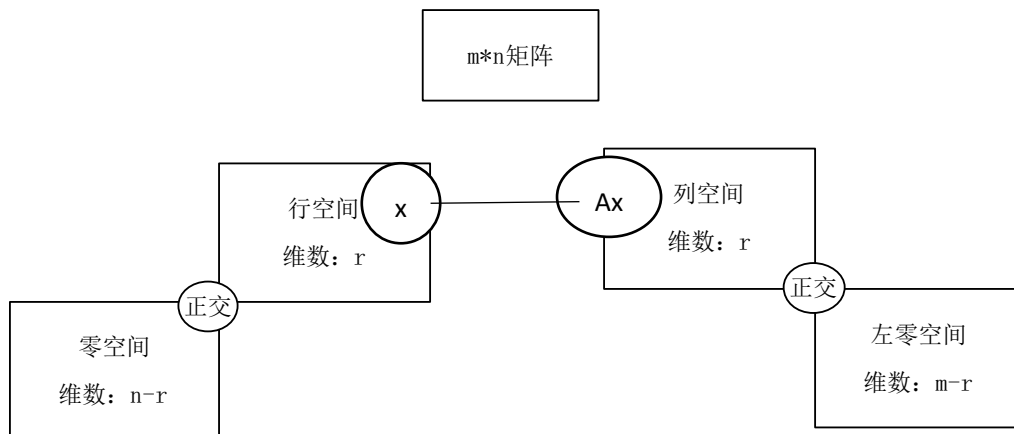
而我们接下来谈论的伪逆情况是一般情况， $r$  比  $m$  和  $n$  都小，图像四部分都存在。

### 三. 伪逆矩阵

#### 3.1 伪逆介绍

首先，对于上面介绍的逆矩阵都是一些特殊矩阵情况，对于一般的矩阵，更可能的情况是秩  $r < m$ ， $r < n$ 。这时候  $A$ ， $A^T$  零空间都存在，而逆矩阵实际上是一种逆操作。将矩阵变会原本样子的逆操作。但是如果操作后得到 0，那么就无法逆回去了。看上面行/列满秩情况只有一中零空间存在，或者根本没有零空间存在。但是现在这种情况，两侧零空间均存在。这时候就没有逆矩阵能拯救这些零空间了。

那如果我们把范围缩小呢？我们注意到，行空间与列空间都为  $r$  维，那么就有一种对应关系，即有矩阵  $A$ ，使行空间中的向量  $x$  经过  $Ax$  运算变换到列空间中。



所以，我们限制 A 只在行空间和列空间上，此时 A 就是个可逆矩阵，则  $A^{-1}$  为伪逆  $A^+$ 。

我们证明一下在这两个空间中，若行空间中的  $x \neq y$ ，则列空间中的  $Ax \neq Ay$ 。

采用反证法，如果  $x \neq y$ ，同时  $Ax = Ay$ ，那么就有  $A(x-y) = 0$ 。由于  $x \neq y$ ，那么  $x-y$  属于行空间，同时又由  $A(x-y) = 0$ ，得到  $x-y$  属于零空间，故只能是， $x=y$  这种情况。与我们的前提假设相悖。

### 3.2 伪逆求解

我们介绍 SVD 奇异值分解方法。即有一  $m \times n$  矩阵 A，我们求解其伪逆时，首先将其分解： $A = U \Sigma V^T$ ，其中的  $U, V^T$  为正交矩阵。 $\Sigma$  为一个对角矩阵。其中的元素为：

$$\Sigma = \begin{bmatrix} \sigma_1 & & & \\ & \sigma_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & \sigma_r \end{bmatrix} \quad (m \times n), \text{ 其中 } \sigma \text{ 为奇异值, 下标 } r \text{ 为秩}$$

$\Sigma$  的伪逆为  $\Sigma^+$ ：

$$\Sigma^+ = \begin{bmatrix} 1/\sigma_1 & & & \\ & 1/\sigma_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & 1/\sigma_r \end{bmatrix} \quad (n \times m) \text{ 下标 } r \text{ 为秩}$$

计算得到的  $\Sigma \Sigma^+$  与  $\Sigma^+ \Sigma$  不同，一个是  $n \times n$  矩阵。另一个是  $m \times m$  的。即为  $\Sigma$  在行空间，列空间上的投影矩阵。这也表现了伪逆将我们代入两个很好的空间：行空间与列空间。

介绍完了  $\Sigma$  的伪逆求法，那么 A 本身的伪逆就好求了， $U, V^T$  为正交矩阵，都可逆，直接求逆，得到： $A^+ = V \Sigma^+ U^T$ ，很明显，SVD 的特殊之处就在于将一切问题归结于对角矩阵上，在对角矩阵上很多东西会变得明显。

## 四. 学习感悟

本节综合之前的学习内容，从逆，左逆，右逆引申到各个空间上的特点，即又归结于那张体现四个空间关系的图上。最后介绍了一般情况下求解伪逆的方法以及伪逆的意义。进一步认识了逆在“空间”上的特点。