

MIT18.06

矩阵

矩阵的类型:

[线性代数课程 > ^778d0a](#)

增广矩阵:

$$Ax = b$$

将A和b结合在一起形成的矩阵。

矩阵的运算

一般运算

乘法一般性法则

[线性代数课程 > ^2ccff7](#)

列图像: 实质为线性代数

[线性代数的本质-3b1b's course > ^fd2635](#)

也可以将多乘多看作多个多乘单个列向量

行图像

相乘法则1:

$$\begin{bmatrix} 2 & 5 \\ 1 & 3 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 \\ 2 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} (2, 5) * (1, 2) \\ (1, 3) * (1, 2) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 * 2 + 2 * 5 \\ 1 * 1 + 2 * 3 \end{bmatrix}$$

可以将多乘多看作多次“一个行向量乘以多”

.....

相乘法则2:

将矩阵的每一行看作方程的形式

$$\begin{bmatrix} 2 & -1 \\ -1 & 2 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x \\ y \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 3 \end{bmatrix}$$

可以看作是方程 (反之亦然)

$$\begin{cases} 2x - y = 0 \\ -x + 2y = 3 \end{cases}$$

接下来是画图寻找焦点或者消元法解方程

行与列直接相乘:

第一个向量的第n列和第二个向量的第n行分别相乘后相加

$$\begin{bmatrix} 2 & 7 \\ 3 & 8 \\ 4 & 9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 6 \\ 0 & 0 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 2 \\ 3 \\ 4 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 6 \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} 7 \\ 8 \\ 9 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0 & 0 \end{bmatrix}$$

分块乘法

将矩阵分乘大小相同的块，对块进行矩阵运算

$$\begin{bmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{bmatrix}$$

$$C_{11} = A_{11}B_{11} + A_{12}B_{21}, \quad C_{12} = A_{11}B_{12} + A_{12}B_{22}, \quad C_{21} = A_{21}B_{11} + A_{22}B_{21}, \quad C_{22} =$$

运算的先决条件

$$m \times n * n \times p = m \times p$$

中间两个数字相同

特定种类以及运算

消元矩阵：通过矩阵相乘使得

增广矩阵达到消元的目的

将二行一列的系数消去的矩阵简称为E21

运算过程的数学表达为：

$$E_{23}E_{21}A(\text{系数矩阵}) = U \text{ (上三角矩阵)}$$

^e351e2

$$\begin{bmatrix} -3 & 1 & 0 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 3 & 8 & 1 \\ 0 & 4 & 1 \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \end{bmatrix} * -3 + \begin{bmatrix} 2 & 8 & 1 \end{bmatrix} * 1 + \begin{bmatrix} 0 & 4 & 1 \end{bmatrix} * 0 = \begin{bmatrix} 0 & 2 & -2 \end{bmatrix}$$

此时

$$E_{21} = \begin{bmatrix} 1 & 0 & 0 \\ -3 & 1 & 0 \\ 0 & 0 & 1 \end{bmatrix}$$

消元矩阵放在右边，消元矩阵的第一行代表对待消元者第一行成分的表示，从左到右表示了钝别是几个第一、第二、第三行相加

.....

核心：求消元矩阵就是从单位阵I入手，按照A每次变换的消元步骤操作I矩阵，能分别得到E某行某列，最后累积得到E即可。

逆矩阵
用

$$A^{-1}$$

来表示A的逆矩阵。
由来：

$$A^{-1}A = I = AA^{-1}$$

左逆等于右逆

计算逆矩阵的方法：

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

乘积的逆就是逆矩阵的反方向相乘

$$E_{12}E_{13}E_{23}A = U \iff A = (E_{23})^{-1}(E_{13})^{-1}(E_{12})^{-1}U$$

$$AB \text{ 的逆矩阵是 } B^{-1}A^{-1}$$

高斯-约旦方法：用来求逆矩阵（一次性解两个方程）

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a & c \\ b & d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix}$$

可以拆解成

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a \\ b \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix}$$

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 \\ 2 & 7 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} c \\ d \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 0 \\ 1 \end{bmatrix}$$

合并成为增广矩阵，并且对这个矩阵进行消元操作知道左侧变为单位矩阵。

$$\begin{bmatrix} 1 & 3 & 1 & 0 \\ 2 & 7 & 0 & 1 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 3 & 1 & 0 \\ 0 & 1 & -2 & 1 \end{bmatrix} \longrightarrow \begin{bmatrix} 1 & 0 & 7 & -3 \\ 0 & 1 & -2 & 1 \end{bmatrix}$$

此时矩阵的右半部分就是翻转矩阵
原理：

$$EA = I \longrightarrow E = A^{-1}$$

^43a9f3

$$E \begin{bmatrix} A & I \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} EA & EI \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} I & A^{-1} \end{bmatrix}$$

奇异矩阵 (singular matrix)

原矩阵为A: 存在 $Ax = 0$, 则A为不可逆矩阵。

情况有:

1. 矩阵中的向量在同一条直线上

转置 (transpose): 将矩阵的行和列互换位置得到一个新矩阵。对于矩阵A, 它的转置矩阵可以表示

$$A^T$$

一些行变换矩阵的逆矩阵等于它的转置矩阵

$$P^{-1} = P^T$$

转置和逆矩阵对于同一个矩阵来说顺序是可以颠倒的 MIT18.06 > ^43a9f3

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

A的L(lower)U(upper)分解:

A必须是可逆矩阵

过程:

$$EA = U$$

$$L = E^{-1}$$

原理:

$$E^{-1}(EA) = E^{-1}(U) \longrightarrow A = LU = E^{-1}U$$

要求出L, 不需要计算。只需要将消元系数依次写进来。也就是E的所有组分

置换矩阵:

行互换

实际分解方式: **PA=LU**

.....

$n \times n$ 的矩阵有 $n!$ 种排列组合方式, 所有矩阵均可逆, 并且转置和可逆是同一个矩阵。

$$P^{-1} = P^T$$

$$P^T P = I$$

matlab公式：矩阵'

$$(AB)^T = B^T A^T$$

相关

讲一个矩阵化简的（计算机角度，并且不需要行变换）步骤需要的运算次数有

$$\frac{1}{3}n^3$$

对square (n) 进行积分就能得到

矩阵的对角化

推导过程：

前提条件：A为m * n矩阵，且有n个线性无关（包含特征值不同）的向量

S是由**特征向量**组成的矩阵。 λ 是**特征值组成的对角矩阵**

$$AS = A \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} x_1 & x_2 & \dots & x_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & \\ & \lambda_2 & & \\ & & \dots & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$
$$S^{-1}AS = \lambda$$

用处

用作矩阵幂运算的时候，变换基向量来简便运算的快捷方法

$$A^k = S\lambda^k S^{-1}$$

其他性质

$$Ax = \lambda x; A^2x = \lambda^2x$$

向量空间与子空间

向量空间

定义：一整个空间的向量，对这个空间中的向量进行线性封闭运算（加法和数乘）之后该向量依旧在次空间之中。

n 维空间使用 R^n 表示。二维空间： R^2

只有零维一维二维三维空间形式才能构成向量空间

子空间

定义： 向量空间里面下分的向量空间

二维空间的子向量：

1. 二维空间
2. 经过原点的直线
3. 原点

三维空间的子向量：

1. 三维空间
2. 经过原点的平面
3. 经过原点的直线
4. 原点

列空间(Columnspace)

定义： 根据矩阵构建的空间。 *矩阵中所有向量经过线性组合构成的封闭向量空间*

例子：

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 4 \\ 3 & 7 \\ 2 & 8 \end{bmatrix} \text{ 列空间为 } (1, 3, 2) \text{ 和 } (4, 7, 8) \text{ 构成的平面}$$

如果列向量之间是共线的那么列空间是一条过原点的直线

零空间(Nullspace)

$Ax = 0$ 所有解构成的空间成为零空间

基是向量的特殊解

维度是 $n-r$

验证方法：

$$A(x + x^*) = 0; cAx = 0$$

c 是常数

行空间 (Rowspace)

由矩阵行的一组基组成

处理行空间 = 转置矩阵 + 处理列空间

维度是 r (和列空间相同)

左零空间 (Nullspace of $A(m * n)^T$, 矩阵 A 转置的零空间)

行的零空间

维度是 $m-r$

零空间与矩阵列向量的关系

- 如果 A 各列向量构成的向量组是线性无关的, 那么矩阵 A 的零空间中只有零向量。
- 如果 A 各列向量构成的向量组是线性相关的, 那么矩阵 A 零空间中除零向量之外还一定有其他向量。

从秩的角度看来:

- 线性无关对应向量组构成的矩阵, 秩为 n , 此时空间变换之后维度不发生改变, 此时没有自由变量, 零空间中只有零向量存在。
- 线性相关对应向量组构成的矩阵, 秩小于 n , 有 $n-r$ 个自由变量, 空间变换之后维度缩小, 致使有新的变量重叠进原点, 零空间中有很多向量。

基

性质:

1. 组成基的各个向量线性无关
2. 各个基共同构成整个空间
空间是几维的, 就有几个基向量

R^n 中的 n 个向量构成基, 则以这 n 个向量构成的 $n * n$ 矩阵必须可逆。

矩阵可逆意味着矩阵中各个向量线性无关

维 (DIM)

R^n 中 n 代表了空间的维数

维数由秩的数值决定

求解 $Ax=b$

特定解：

自由变量均为0时，求出的首元的解。

特殊解：（基础解系）

$Ax=0$ 时，给自由变量赋特解，得到的多个解

通解：

$$x_{\text{通解}} = x_{\text{特定解}} + c_1 x_{\text{特殊解1}} + c_2 x_{\text{特殊解2}} + \dots$$

c 是常数，特定解不乘 c 是因为 $Ax=b$ ，右边的 b 也同样会变化。但是0不会满秩的时候不会存在特殊解，此时特定解就是通解

算法：

1. 求出特定解
2. 求出特殊解
3. 求通解

无解方程的最优解

将方程改写成如下方式进行求解：

$$A^T A \hat{x} = A^T b; \text{这不是 } Ax = b \text{ 的解}$$

$A^T * A$ 的特殊性质：

1. $A^T * A$ 的结果总是方阵
2. $A^T A$ 总为对称阵
($A^T A$ 不一定可逆)

如果 $A^T * A$ 可逆，则有以下性质：

$$N(A^T A) = N(A)$$

$$A^T A \text{ 与 } A \text{ 的秩相同}$$

矩阵 $A^T A$ 可逆 $\rightarrow A^T A$ 零空间中只有零向量 $\rightarrow A$ 的各列线性无关

通解

方法A：

步骤：

1. 通过消元法确定主元

2. 确定主列和自由列
3. 分别带入自由列0和1, 求得矩阵其他的未知数
4. 求得的矩阵就是0空间的基底矩阵。乘以常数c就是0空间的矩阵

性质:

1. 有秩r个, 就有自由变量 (n-r) 个
2. 代入的0和1被称为“特解”。因为这些向量的线性组合能够构成整个向量空间

原方程组——阶梯型方程组 (U: 上三角形式) ——标准式(R:rref行最简式)

$$R = \begin{bmatrix} I & F \\ O & O \end{bmatrix}; N(\text{零空间矩阵}) = \begin{bmatrix} -F \\ I \end{bmatrix}$$

F:自由变量组成的矩阵

方法B (不完善) :

步骤:

已知原矩阵A、含有0行的矩阵R、 $EA = R$

1. 使用高斯约旦消元法求出E
2. R矩阵中0行所对应的E中的行就是A矩阵的零空间的基中的一个
此时0空间的秩可以通过A求出, 由此得到零空间的基

秩与解的关系: 可解性

矩阵的秩决定了方程解的个数

$r = m = n$ 的时候只有一个特定解

对于m * n秩为r的矩阵(n>m):

行满秩:

有特定解和常数倍特殊解的结合;无穷多解

$$\begin{bmatrix} I & F & I & F \end{bmatrix} : IF \text{混搭}$$

列满秩:

有特定解;0或者1个解

$$\begin{bmatrix} I \\ O \end{bmatrix}$$

$r < m, r < n$:

特定解和常数倍特殊解的结合;0或无穷多个解的集合

$$\begin{bmatrix} I & F \\ O & O \end{bmatrix}$$

补充

对于 $m \times n$ 矩阵, 列空间最大是 \mathbb{R}^m 的子空间, 零空间最大是 \mathbb{R}^n 的子空间*

空间

正交

^51d9d3

空间的正交: 一个空间中的任意一个向量, 都与另一个空间中的任意一个向量正交
行空间与零空间始终正交

列空间与左零空间始终正交

(不在同一方向的, 零空间与行(列)空间正交)

对于同一个矩阵, 它的行空间与零空间始终正交。我们称之为

\mathbb{R}^n 的正交补

投影

定义作用于 b 的投影矩阵:

$$p = Pb$$

$$P = A(A^T A)^{-1} A^T; A \text{ 是被投影空间的基向量 } (a_1, a_2, a_3)$$

P 的性质:

1. $P^T = P$

2. $P^2 = P$

投影与空间的联系:

"Pasted image 20230604104928.png" 未创建, 点击以创建。

$$b = p + e$$

b可以分解为两个分量，分别投影到列空间以及列空间的左零空间。

$$p = Pb$$

$$e = b - p = b - Pb = (I - P)b$$

标准正交基（标准正交向量组）

各个基都是标准向量而且各个向量正交

$$\text{举例：} \begin{bmatrix} 0 & 0 & 1 \\ 0 & 1 & 0 \\ 1 & 0 & 0 \end{bmatrix}; \begin{bmatrix} \cos \theta \\ \sin \theta \end{bmatrix}; \begin{bmatrix} -\sin \theta \\ \cos \theta \end{bmatrix}$$

Gram-Schmidt正交法

[线性代数课程 > ^57baca](#)

定义以及要点

怎么证明不在同一条直线上的三个向量能够组成任何向量

三个向量首尾相连在一起，变更长度就可以达到所能达到的地方。

线性相关：（一个基于向量组，而不是矩阵的概念）

除了零组合之外还有其他的线性组合方式能得到零向量，则这组向量线性相关

$$cv_1 + cv_2 + \dots + cv_n = 0; \text{ 向量倍加为0向量，则线性相关}$$

如果一个向量组中有零向量存在，那么这个向量组一定是线性相关的。

线性无关：

除系数全为 0 的情况外，没有其他线性组合方式能得到零向量，则这组向量线性无关。

线性变换

“变换”和“函数”意义相同：有输入、输出、运算过程。

生成（空间）：

多个向量的线性组合组成一个空间。

这些向量不要求线性无关

矩阵可逆就意味着任意两行，两列都线性无关

矩阵的秩 = 行空间的维数 = 列空间的维数

如果 $A^T A$ 的各列线性无关，则矩阵 $A^T A$ 可逆

..