

展开说说?

- 递推关系式太讨厌!
- 用工具试一试. (见[det.py](#))
- 发现了什么?

跑题：时间复杂度

Q: 小于 2095728218 的正质数有几个?

- 于是产生了各种各样的代码.
 - “我跑了好久, 可是电脑不给我答案啊!”
 - 计算机 1s 大约能运行 $1e8 \sim 1e9$ 次运算 (可以粗略的认为走过一次简单的一行算一次运算)

那么刚刚的程序时间复杂度是多少?

- 少说定义, 实际跑一下看看
- 这么多东西, 谁看得懂?

! 逆序数 (inversion number)

- Def. 排列 (permutation)
- Def. 逆序数, 奇 (odd) 排列, 偶 (even) 排列.
- Def. 对换 (swap).
- Th. 排列中任意两个元素对换, 排列改变奇偶性.

例子：基本概念. 多项式与行列式

$$1. \begin{vmatrix} 11 & 45 & 14 \\ 19 & 19 & 81 \\ 0 & 11 & 45 \end{vmatrix} = -35945.$$

$$2. \quad D = \begin{vmatrix} a_1 + x & a_2 & a_3 & a_4 \\ -x & x & & \\ & -x & x & \\ & & -x & x \end{vmatrix} = x^3 \left(x + \sum_{i=1}^4 a_i \right).$$

$$3. \quad \begin{vmatrix} x & 0 & 0 & \cdots & 0 & a_0 \\ -1 & x & 0 & \cdots & 0 & a_1 \\ 0 & -1 & x & \cdots & 0 & a_2 \\ & & \vdots & \ddots & \vdots & \vdots \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & x & a_{n-2} \\ 0 & 0 & 0 & \cdots & -1 & x + a_{n-1} \end{vmatrix} = x^n + a_{n-1}x^{n-1} + \cdots + a_0.$$

! 展开的智慧: 关于代数余子式

- 能不能不总是第一列 (行) 开始展开?
 - 能不能同时选择多行展开?
 -

$$D_i = \sum_{i=1}^n (-1)^{1+i} a_{1i} M_{1i} = \sum_{i=1}^n a_{1i} A_{1i}$$

- Def. 余子式, 代数 (带着符号的) 余子式.
- Prop.

$$\sum_{k=1}^n a_{ki} A_{kj} = D \delta_{ij}; \quad \sum_{k=1}^n a_{ik} A_{jk} = D \delta_{ij}.$$

- 代数余子式有“操纵行列式”的感觉.

! 多行展开行不行? Laplace 定理

- 选定行 (列), 之后抽取所有可能的不重复的列 (行), 赋予符号, 相加.
- 就容易得到了

$$D = \begin{vmatrix} \mathbf{A}_{n \times n} & \mathbf{0} \\ \mathbf{C} & \mathbf{B}_{m \times m} \end{vmatrix} = \mathbf{A}_{n \times n} \mathbf{B}_{m \times m}$$

- 原始的方法其实有很好的启发: 矩阵的乘法.
- 行列式的乘积公式:

$$\begin{vmatrix} a_{11} & \dots & a_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ a_{n1} & \dots & a_{nn} \end{vmatrix} \times \begin{vmatrix} b_{11} & \dots & b_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ b_{n1} & \dots & b_{nn} \end{vmatrix} = \begin{vmatrix} c_{11} & \dots & c_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ c_{n1} & \dots & c_{nn} \end{vmatrix}$$

其中 $c_{ij} = \sum_{k=1}^n a_{ik} b_{kj}$.

证明 Cramer 法则

- 引入 $\delta_{ij} = \begin{cases} 1 & i = j \\ 0 & i \neq j \end{cases}$, 类似中国剩余定理的思想.
- 其次线性方程组的行列式不等于 0 \implies 只有 0 解.
- 由此就有了...
- Thm1. 如果线性方程组系数的行列式 $D \neq 0$, 有唯一解.
- Thm2. 如果齐次线性方程组的系数行列式 $D \neq 0$, 只有零解.
- 麻烦之处: 系数矩阵等于 0 会怎样? 不是方阵?
- 后续: 会用“秩”刻画相关的内容.
- 比较繁琐

古人的智慧

今有上禾三秉，中禾二秉，下禾一秉，實三十九斗；上禾二秉，中禾三秉，下禾一秉，實三十四斗；上禾一秉，中禾二秉，下禾三秉，實二十六斗。問上、中、下禾實一秉各幾何？

方程術曰，置上禾三秉，中禾二秉，下禾一秉，實三十九斗，於右方。中、左禾列如右方。以右行上禾遍乘中行而以直除。又乘其次，亦以直除。然以中行中禾不盡者遍乘左行而以直除。左方下禾不盡者，上為法，下為實。實即下禾之實。求中禾，以法乘中行下實，而除下禾之實。餘如中禾秉數而一，即中禾之實。求上禾亦以法乘右行下實，而除下禾、中禾之實。餘如上禾秉數而一，即上禾之實。實皆如法，各得一斗。—《九章算術》

<https://ctext.org/library.pl?if=gb&file=58466&page=43>

消元法:

- 互换两个方程的位置
- 某一个方程乘上 k 倍
- 一个方程乘上 k 倍加到另一个上面去

! 矩阵及其运算

- 转换的观念
 - 地图 \rightarrow 表
 - 方程 \rightarrow 系数构成的表
 - 坐标系
- Def. 矩阵 (matrix), 行 (row), 列 (column), 元素 (element).
- Def. 方阵 (square), 行 (列) 矩阵, 对角阵, 零矩阵, 单位阵 E (有些课本 I_n)

案例：电脑是如何对图形变换的

- (以二维平面为例) 参看程序[transform.py](#).

! 矩阵的运算: 加法和数乘

- 希望它是封闭的. 需要全体矩阵为 M , 全体数字为 F
 - 这个“全体数字”的集合也要是封闭的
- 运算规律: 交换律, 结合律

! 矩阵的运算: 与矩阵相乘

- 回到了我们一开始的变量代换的视角.
- 不满足交换律 \implies 左边乘, 右边乘
- 有结合律 \implies 可以定义幂次方
- 不满足交换律 \neq 所有矩阵都不可以交换. 如

$$AE = EA; \quad AB = E \iff BA = E$$

有趣的问题: 什么样的矩阵是可交换的?

可交换矩阵-维基百科(commuting matrices):

- Two diagonalizable matrices A and B commute ($AB = BA$) if they are simultaneously diagonalizable (that is, there exists an invertible matrix P such that both $P^{-1}AP$ and $P^{-1}BP$ are diagonal). Converse is valid, provided that one of the matrices has no multiple eigenvalues.
- If A and B commute, they have a common eigenvector. If A has distinct eigenvalues, and A and B commute, then A 's eigenvectors are B 's eigenvectors.
- The property of two matrices commuting is not transitive.
- ...

! 与行列式的关系: 因子取行列式

- $|AB| = |A||B|$.
- 加法与减法的时候没有太好的性质

用矩阵的眼光看线性方程组

- $$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \cdots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \cdots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{m1}x_1 + a_{m2}x_2 + \cdots + a_{mn}x_n = b_m \end{cases}$$
, 如果有 A 是系数矩阵

- $\beta = \begin{pmatrix} \beta_1 \\ \vdots \\ \beta_n \end{pmatrix}, X = \begin{pmatrix} x_1 \\ \vdots \\ x_n \end{pmatrix}$
- $AX = \beta$

- 如果有列向量, $C_i = \begin{pmatrix} a_{1i} \\ \vdots \\ a_{mi} \end{pmatrix}$, 那么

$$\beta = x_1 C_1 + x_2 C_2 + \cdots + x_n C_n.$$

- 如果有行向量, $A_i = (a_{i1}, a_{i2}, \dots, a_{in})$, 第 i 个方程可以简单记作 $A_i X = b_i$.

例子: 矩阵乘法之二: 有哪些公式是保持的?

求

$$J(\lambda, 5) = \begin{pmatrix} \lambda & 1 & & & \\ & \lambda & 1 & & \\ & & \lambda & 1 & \\ & & & \lambda & 1 \\ & & & & \lambda \end{pmatrix}^n.$$

- 牛顿的二项式展开式
- 完全平方保持吗?

例子: 矩阵乘法之三: 作为线性变换的矩阵

- 线性? 变换?
 - Def. 线性变换
 - 有点抽象了, 放到空间上看看
 - 平行且等距
 - 参考 3Blue1Brown 视频《线性代数的本质》
 - 高中的时候, 各路大仙吹嘘过的“仿射变换 (Affine Transform)”
 - 如何卡掉? (之一) 两个扁的程度不一样的椭圆擦在一起
1. 求椭圆 $x^2/a^2 + y^2/b^2 = 1$ 所围成的面积.
 2. 求椭圆 $x^2 + 2xy + 5y^2 = 4$ 所围成的面积.

! 矩阵的运算: 转置

- $(A^T)^T = A$
- $(A + B)^T = A^T + B^T$
- $(AB)^T = B^T A^T$
- $\lambda A^T = (\lambda A)^T$
- 转置的逆和逆的转置相等吗？
 - 当 A 为非奇异矩阵的时候, 这两者相等.

! 于是出现了初等矩阵

- Def. 第一类, 第二类, 第三类初等矩阵 (以及其作用)

! 有了乘法, 除法 (逆元) 呢

- 映射与逆
- $AB = E$
- 所有的矩阵有逆元吗?
 - 类比: 考虑自然数的情形: $6 \times 2 = 12, 12 \div 2 = 6;$
 $3 \times 0 = 0, 0 \div 0 =$ 未定义.(没有逆)

例子: 关于逆

1. 设 $A, B, A + B, A^{-1} + B^{-1}$ 都是 n 阶可逆矩阵, 求 $(A^{-1} + B^{-1})^{-1}$ 等于
- (A) $A^{-1} + B^{-1}$ (B) $A + B$ (C) $A(A + B)^{-1}B$ (D) $(A + B)^{-1}$.

- 对于有的那些元素, 咋求?
- 简单! 列个方程组!

$$\begin{cases} a_{11}b_{1j} + a_{12}b_{2j} + \cdots + a_{1n}b_{nj} &= 0 \\ a_{j1}b_{1j} + a_{j2}b_{2j} + \cdots + a_{jn}b_{nj} &= 1, \\ a_{n1}b_{1j} + a_{n2}b_{2j} + \cdots + a_{nn}b_{nj} &= 0 \end{cases}$$

- 引出伴随矩阵.
- 计算量相当的大.
- 矩阵可逆 \iff Cramer 法则.

注意!

- 注意正负号
- 注意是转置
- 注意最后乘上行列式的值分之一.

例子: 类似分离常数的应用

- 设方阵 A 满足方程 $A^2 - A - 2E = 0$, 证明: $A, A + 2E$ 都可逆, 并且求他们的逆矩阵.
 - 配方法 $(A + 2E)^{-1} = \frac{3E - A}{4}$.
- 已知 A, B 满足 n 阶方阵:
 - 有 $AB = A - 2B$, 求 $(A + 2E)^{-1}$.
 - 有 $B = (E + A)^{-1}(E - A)$, 求 $(E + B)^{-1}$.
 - 有 $A^2 + 3A - 2E = 0$, 求 $(A + E)^{-1}$.
- 通过配凑的方法干掉平方项, 再干掉一次项, 最后只留下常数项. 类似于中学学习过的分离常数.

跑题: 分治算法: 以求逆序对为例

- 用 Python 写一个试试
- 两个 for 循环? 那么时间复杂度是 $\mathcal{O}(n^2)$ 的.
-

$$(n/2)^2 + (n/2)^2 \leq n^2.$$

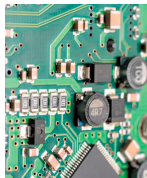
- 如果我们能解决小的问题, 把小的问题合并成大的问题呢?
 - 归并排序 (mergesort.c)
 - 好处: 比较快. \log 级别的 (参看递归的 Master Theorem, Introduction to Algorithms)
- 矩阵是不是也能用这种方法?

实际例子: Partition Matrix in VLSI models

When a matrix A appears in a mathematical model of a physical system such as an electrical network, a transportation system, or a large corporation, it may be natural to regard A as a partitioned matrix. For instance, if a microcomputer circuit board consists mainly of three VLSI (very large-scale integrated) microchips, then the matrix for the circuit board might have the general form

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} & A_{13} \\ A_{21} & A_{22} & A_{23} \\ A_{31} & A_{32} & A_{33} \end{pmatrix}$$

図: VLSI model



“复杂的东西总是存在简单的解释”

- Python 程序是由一条条简单的语句构成的
- 汇编语言只有比较少 (大部分) 的指令
- 我们总是用简单的东西理解世界, 并且逐步推广
- 可逆矩阵可不可以分解为初等矩阵的乘积?

◀ ◻ ▶ ◀ ◻ ▶ ◀ ≡ ▶ ◀ ≡ ▶ ≡ 🔍 ↺

例子: 解线性方程组

1. 求方程组

$$\begin{cases} 3x + 2y + z = 39 & (1) \\ 2x + 3y + z = 34 & (2) \\ x + 2y + 3z = 26 & (3) \end{cases}$$

的解.

2. 讨论线性方程组

$$\begin{cases} x_1 + 3x_2 + 2x_3 = 1 & (1) \\ 2x_1 + 5x_2 + \lambda x_3 = 3 & (2) \\ 3x_1 + \lambda x_2 - 8x_3 = 1 & (3) \end{cases}$$

的解.(Eg3.4.13)

跑题: Wolfram Mathematica 中的 Solve[] 函数

- Wolfram Language
 - `==` 表示相等关系, `=` 表示赋值
 - 所有的命令都是由 `[]`
 - 完全函数式
 - 矩阵的乘法是 $a.b$ 而不是 $a * b$, $a * b$ 是 Hadamard 乘积 (每一个格子对应相乘).
 - 更多的参看 `Help>Wolfram Documentation`
- `LinearSolve[]`
 - finds an x that solves the matrix equation $m.x == b$.
- 例子:
 - `In[*]:=LinearSolve[{{a,b},{c,d}},{x,y}]`

$$\text{Out}[*]=\left\{\frac{dx-by}{ad-bc}, \frac{cx-ay}{bc-ad}\right\}$$

例子: 求 $AX = B, XA = B$ 的方法

1. 求 X , 使得 $AX = B$, 其中 $A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 2 & 1 \\ 3 & 4 & 3 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 2 & 5 \\ 3 & 1 \\ 4 & 3 \end{pmatrix}.$

1.1 Solution. $X = \begin{pmatrix} 3 & 2 \\ -2 & -3 \\ 1 & 3 \end{pmatrix}.$

! 关于秩的第二个等价定义

- 能不化简直接看吗?
 - 可以! Def. 秩 (子式版本)
 - 设 $A_{m \times n}$, 则存在有一个 r 阶子式不为 0, 且所有 $r+1$ 阶子式都为 0
 - 为什么要用这个? 定义多项式矩阵的秩的时候第一个就不行了.
- 经过初等行 (列) 变换, 秩不变
 - Def1 很容易
 - Def2 怎么证?
- Def. 满秩与降秩
 - $\begin{pmatrix} 0 & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$ 仿佛自己失了秩.jpg

案例：观察刚刚那个图形程序

- 满秩的时候是什么情形?
- 降秩呢?
- 刻画了“压了多少”, 行列式没办法处理 ($|A| = 0$)

! 问题: 矩阵相乘对于矩阵的秩有什么影响?

• 观察例子!

- 如果乘的是个零矩阵, 就降秩了.
- 有没有可能升秩呢?
- 如果两个矩阵的秩是一样的, 相乘等于什么?

• $r(AB) \leq \min\{r(A), r(B)\}$.

- 考虑标准形: $A = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} E_s & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}$.

$r(AB) = \min\{r(A), r(B)\}$ 错误的证明!

- 小命题: P 可逆, $r(PA) = r(A)$. (可逆矩阵是一系列初等矩阵的乘积) 根据 Def1.
- 根据定义: $PAQ = \begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix}, r(AB) = r(PAQQ^{-1}B) =$
 $r\left(\begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} B'\right)$
- $r(B') = r(B)$
- $\begin{pmatrix} E_r & 0 \\ 0 & 0 \end{pmatrix} B'$ 是 B' 的前 r 行, 因此秩小于 r .

! 因此说说 0

- 在数的领域里面, $ab = 0 \implies a = 0 \vee b = 0$
- 矩阵里面只有 $r(A) = r(B)$ 的时候才可以出现.
 - 不相等的时候无法推出 $A = 0 \vee B = 0$.

例子: Jordan 块, 伴随矩阵与秩

1. 求

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \begin{pmatrix} 1/2 & 1 & 1 \\ 0 & 1/3 & 1 \\ 0 & 0 & 1/5 \end{pmatrix}^n.$$

2. 设 n 阶矩阵 A 的伴随矩阵为 A^* , 证明 (各个小题没有较大的关联):

$$2.1 \quad |A^*| = |A|^{n-1};$$

$$2.2 \quad (A^*)^* = |A|^{n-2} A$$

$$2.3 \quad r(A^*) = \begin{cases} n & r(A) = n \\ 1 & r(A) = n-1 \\ 0 & r(A) < n-1 \end{cases}$$

3. 设 A 为 n 阶方阵, A^* 为伴随矩阵, 并且 $\det A = 1/3$, 求 $\det \left(\left(\frac{1}{4} A \right)^{-1} - 15 A^* \right)$.

* 例子 (继续): 反对称矩阵的秩

- 设 a, b, c 不全为 0, 试着求 $A = \begin{pmatrix} 0 & a & b \\ -a & 0 & c \\ -b & -c & 0 \end{pmatrix}$ 的秩.

一个好玩的观点如下:

- 从分块矩阵的角度来看, 记录

$$A = \begin{pmatrix} B & \alpha \\ -\alpha & 0 \end{pmatrix}, B = \begin{pmatrix} 0 & a \\ -a & 0 \end{pmatrix}, \alpha = \begin{pmatrix} b \\ c \end{pmatrix}$$

- B 可逆, 有 $\begin{pmatrix} E_2 & 0 \\ \alpha^T B^{-1} & 1 \end{pmatrix} A \begin{pmatrix} E_2 & -B^{-1} \\ 0 & 1 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} B & 0 \\ 0 & \alpha^T B^{-1} \alpha \end{pmatrix}$

1. 注意: 反对称矩阵的逆也是反对称的
2. 然后就说明了 $(\alpha^T B^{-1} \alpha) = \alpha^T (B^{-1})^T \alpha = -\alpha^T B^{-1} \alpha$, 因此 $\alpha^T B \alpha = 0$.
3. (*) 设 $B_{m \times n}$ 是反对称矩阵, 对任意 $X_{m \times 1}$ 有 $X^T B X = 0$.
4. (*) 设 $B_{m \times n}$ 是反对称矩阵, 对任意 $X_{m \times n}$ 有 $X^T B X = 0$.

4.1 矩阵的合同

* 例子: 初等变换解决秩的不等式 (Sylvester 不等式)

1. 设 $A_{m \times n}, B_{n \times s}$, 那么

$$r(AB) \geq r(A) + r(B) - n.$$

* 例子: 更多关于秩的有趣性质

- $r \begin{pmatrix} A & O \\ O & B \end{pmatrix} = r(A) + r(B)$
- $r \begin{pmatrix} A & O \\ C & B \end{pmatrix} \geq r(A) + r(B)$
- A 的子矩阵的秩 $r(A_1) \leq r(A)$.

Tips: 遇见线性表示的时候

- 有时候记得用矩阵乘法的形式简化记号!

$$k_1\eta_1 + \cdots + k_n\eta_n = 0 \iff (\eta_1 \dots \eta_n) \begin{pmatrix} k_1 \\ \vdots \\ k_n \end{pmatrix}.$$



! 可是线性方程组里有时候有废物啊!

- 例子:
$$\begin{cases} x + y = 1 & (1) \\ 2x + 2y = 2 & (2) \end{cases}$$
- 什么是废物? 可以被其他人替代.
- 什么叫替代? 别人调整一下自己, 就能代替你的功能.
- 嗯?
- Def. 线性相关
- 补充一点点命题逻辑的内容
- Takeaway Message. 找到自己人生的道路, 别人无法替代或很难替代
 - 韩老师与你“漫谈学习和人生规划”
 - 程序分析-第五章-聊聊太卷的学业生活
- 举个具体的例子:
 - 平面坐标系: 平面上任意两个不共线的向量线性无关, 任意三个向量线性相关;
 - 空间坐标系: 空间中任意三个不共面的向量线性无关, 任意四个向量线性无关.

! 极大线性无关组

- Def. 极大线性无关组
- 唯一吗?
 - 不唯一的, 但是数量是唯一的.

一种特殊的分块法

- 研究什么集合里面有没有废物? 向量的集合里面!
- 允许怎样调整? **加法和数乘**.
- 其实, 这是一种特殊的分块!
 - 行向量
 - 列向量
- 线性方程组的向量表示
- Def. 向量的个数和维数



* 子空间

- 集合的子集
- 线性空间的子空间, Eg., Def. 子空间
- 维数公式 (和集合的很像!)
- Def. 直和 (方便很多)

* 线性映射

- 可以不可以不去依赖基, 来阐述线性空间之间的映射呢?
- Def. 线性变换 $\varphi: V \rightarrow U$
- 线性映射的最关键的条件是什么?
- 我们可以做**基的转化**. Def. 过渡矩阵

为什么要研究映射?

- 转化的观点

- 例子: 考虑 \mathbb{R}^+ , 定义 $a \oplus b = ab, k \circ a = a^k, k \in \mathbb{R}, a, b \in \mathbb{R}^+$. 现在求这个空间的维数.
- 不妨使用 \ln, \exp 两个在这个空间下是线性的映射来看一看, 这样我们就看到了这个空间化为了 \mathbb{R} , 因此这个空间的维数就是 1.

线性空间的同构 *

- 对应过去的一种想法, 构造一一对应.
- 小故事: 山头, 架桥与学习知识

! 先看看右边等于 0 的情况

- $$AX = 0$$

参考视频、文章与书籍

- 《工程高等代数》中国地质大学出版社
- 《高等代数与解析几何》朱福海等
- 《线性代数学习指导》李尚志
- 《高等代数教学笔记》微信公众号, 数林广记, 朱福海
- 《教学感悟》微信公众号, 数林广记, 朱福海
- 《南京大学高等代数》bilibili zhufuhainj