线性代数相关

陈劭源

April 1, 2018

Warm-up 1: Fast Matrix Calculation

2014 Multi-University Training Contest 9, available at HDUOJ 4965

给定 $N \times k$ 的矩阵 A, $k \times N$ 的矩阵 B ($2 \le k \le 6, 4 \le N \le 1000$):

- Step 1. 计算 $N \times N$ 的矩阵 C = AB.
- Step 2. 计算 $M = C^{N \times N} \mod 6$.
- Step 3. 输出 M 中所有元素的和.

Warm-up 1: Fast Matrix Calculation

2014 Multi-University Training Contest 9, available at HDUOJ 4965

给定 $N \times k$ 的矩阵 A, $k \times N$ 的矩阵 B ($2 \le k \le 6, 4 \le N \le 1000$):

- Step 1. 计算 $N \times N$ 的矩阵 C = AB.
- Step 2. 计算 $M = C^{N \times N} \mod 6$.
- Step 3. 输出 M 中所有元素的和.

Solution

根据矩阵乘法的结合律,

$$M = (AB)^{N \times N} = A(BA)^{N \times N - 1}B$$

$$O(N^3 \log N) \rightarrow O(N^2 k + Nk^2 + k^3 \log N)$$

Warm-up 2: Matrix Multiplication

2014 Multi-University Training Contest 5, available at HDUOJ 4920

给定 $n \times n$ 的矩阵 A, B,求模 3 意义下的乘积。 $(1 \le n \le 800)$

Warm-up 2: Matrix Multiplication

2014 Multi-University Training Contest 5, available at HDUOJ 4920

给定 $n \times n$ 的矩阵 A, B,求模 3 意义下的乘积。 $(1 \le n \le 800)$

Solution

$$\Leftrightarrow M_x$$
: $M_x(i,j) = [M(i,j) = x]$.

$$AB = (A_1 - A_2)(B_1 - B_2) = A_1B_1 - A_1B_2 - A_2B_1 + A_2B_2$$

其中 A_1, A_2, B_1, B_2 是 01 矩阵. 使用 std::bitset, $O(4n^3/wordsize)$ 。

Warm-up 3: Matrix Revolution HDUOJ 1759

给定一个 $n \times n$ 的矩阵 A,计算下述矩阵的非零元素的数量

$$A+A^2+\cdots+A^k$$

A 是稀疏矩阵,用 m 个三元组 (a,b,c) 表示,每个三元组代表 $A_{ab}=c$ 。此外,保证主对角线上的元素全为 1。其他元素均为 0。 $(0 \le n \le 1000, 0 \le m \le 10n, n < 0 < k < 10^{100}, 0 < c < 10^9)$

Warm-up 3: Matrix Revolution HDUOJ 1759

给定一个 $n \times n$ 的矩阵 A,计算下述矩阵的非零元素的数量

$$A + A^2 + \cdots + A^k$$

A 是稀疏矩阵,用 m 个三元组 (a,b,c) 表示,每个三元组代表 $A_{ab} = c$ 。此外,保证主对角线上的元素全为 1。其他元素均为 0。 $(0 \le n \le 1000, 0 \le m \le 10n, n$ 0 $< k < 10^{100}, 0 < c < 10^9)$

Solution

利用图的邻接矩阵表示。答案就是距离不超过 k 的点对数。

Warm-up 4: Matrix Multiplication POJ 3318

给定 $n \times n$ 的矩阵 A, B, C。判断 AB = C 是否成立。 $(n \le 500, |A_{ij}|, |B_{ij}| \le 100, |C_{ij}| \le 10,000,000)$ 提示: 有多组测试数据, $O(n^3)$ 的算法会 TLE。

Warm-up 4: Matrix Multiplication POJ 3318

给定 $n \times n$ 的矩阵 A, B, C。判断 AB = C 是否成立。 $(n \le 500, |A_{ij}|, |B_{ij}| \le 100, |C_{ij}| \le 10,000,000)$ 提示: 有多组测试数据, $O(n^3)$ 的算法会 TLE。

Solution (随机化)

随机生成 n 维列向量 \vec{x} ,判断 $AB\vec{x} = C\vec{x}$ 是否成立。可在 $O(n^2)$ 时间内完成。

算法出错当且仅当 $(AB-C)\bar{x}=0$ 而 $AB-C\neq 0$ 。假设我们在 \mathbb{F}_p 里做。令 M=AB-C,则 \bar{x} 在 M 的零空间中。仔细想一想 M 的零空间最多 n-1 维,因此出错的概率不会超过 1/p。

Warm-up 5: Square

UVA 11542, also available at vjudge

给定 n 个整数的集合你可以生成 2^n-1 个非空子集。求有多少个子集,其中的数之积为完全平方数。

 $1 \le T \le 30$, $1 \le n \le 100$,所有整数在 1 和 10^{15} 之间。整数的素因子最多为 500。

Warm-up 5: Square

UVA 11542, also available at vjudge

给定 n 个整数的集合你可以生成 2^n-1 个非空子集。求有多少个子集,其中的数之积为完全平方数。

 $1 \le T \le 30$, $1 \le n \le 100$,所有整数在 1 和 10^{15} 之间。整数的素因子最多为 500。

Solution

每个整数的唯一分解序列都看成 \mathbb{F}_2 上的一个的向量,就是要求这些向量构成矩阵的零空间的大小。

ACM 中线性代数题目类型

- ▶ \mathbb{F}_2 上的线性代数; (去年暑假讲过...)
- ▶ 和图论结合;
- ▶ 加速递推数列和某些 dp 的计算(包括 Markov 链模型);
- 描述几何变换。

前置技能

- ▶ 定义: ⟨F, V,+,·⟩;
- ▶ O(n³) 的矩乘, 逆, 行列式;
- ▶ *O*(*n*³) 的线性方程组求解;
- ▶ 矩阵的秩,零空间,像空间;
- ▶ * 矩阵的特征系统(特征值和特征向量,对角化)。

Kirchhoff 矩阵 -树定理

对于图 G, 矩阵

$$Q = \begin{bmatrix} \deg(v_1) & -e_{12} & \cdots & -e_{1n} \\ -e_{21} & \deg(v_2) & \cdots & -e_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ -e_{n1} & -e_{n2} & \cdots & \deg(v_n) \end{bmatrix}$$

称为 G 的 Laplace 矩阵。

定理 G 的顶点带标号生成树的个数等于 Q 的任何一个 n-1 阶子式。

推论 K_n 的顶点带标号生成树的个数等于 n^{n-2} 。

k 维子空间计数

有限域 \mathbb{F}_q 上 n 维线性空间的 k 维子空间 V 的个数为

$$q^{n-k} \binom{n}{k}_q$$

其中

$$\binom{n}{k}_{q} = \frac{(1-q^{n})(1-q^{n-1})\cdots(1-q^{n-k+1})}{(1-q)(1-q^{2})\cdots(1-q^{k})}$$

称为 高斯二项式系数。

Hamilton-Cayley 定理

对于方阵 A,它的特征多项式 $f(\lambda) = |A - \lambda I|$ 是 A 的一个零化多项式,即

$$f(A) = \mathbf{0}$$

计算 $g(x) = x^t \mod f(x)$, 再将 A 代入, 即可快速计算矩阵幂。

限制:特征多项式必须能很容易看出来或求出来,并且矩阵的前n次幂也容易得到。

例题: PE 258

计算 2000 阶递推数列 $g_k = g_{k-2000} + g_{k-1999}$,特征多项式为 $x^{2000} - x - 1$ 。

复习

对于矩阵 A,我们可以发现,存在一些非零向量 α 和数 λ ,使得

$$A\vec{\alpha} = \lambda\vec{\alpha}$$

其中, λ 称为 A 的特征值, α 称为 A 关于 λ 的特征向量。

例如:

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

复习

手工求解特征系统

将 $A\vec{\alpha} = \lambda \vec{\alpha}$ 移项:

$$(A - \lambda I)\vec{\alpha} = 0 \tag{1}$$

上述线性齐次方程组有非零解,因此 $(A-\lambda I)$ 是奇异矩阵, $|A-\lambda I|=0$ 的所有解就是特征值。 $f(\lambda)=|A-\lambda I|$ 称为 A 的特征多项式。

将特征值代入(1),就可以解出特征向量。

复习

如果 A 有 n 个线性无关的特征向量,那么它们构成一组完备特征系,用矩阵乘法表示就是:

$$A \begin{bmatrix} \alpha_1, & \alpha_2, & \cdots, & \alpha_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} \alpha_1, & \alpha_2, & \cdots, & \alpha_n \end{bmatrix} \begin{bmatrix} \lambda_1 & & & & \\ & \lambda_2 & & & \\ & & \ddots & & \\ & & & \lambda_n \end{bmatrix}$$

即 AP = PD,由于 P 可逆,还可以写成 $A = PDP^{-1}$ 或 $D = P^{-1}AP$ (对角化)。 有什么好处? $A^n = PD^nP^{-1}$ 。



形如 $A_{ij} = A_{i-1,j-1 \mod n}$ 的矩阵称为循环矩阵。例

$$A = \begin{bmatrix} a & d & c & b \\ b & a & d & c \\ c & b & a & d \\ d & c & b & a \end{bmatrix}$$

形如 $A_{ij} = A_{i-1,j-1 \mod n}$ 的矩阵称为循环矩阵。例

$$A = \begin{bmatrix} a & d & c & b \\ b & a & d & c \\ c & b & a & d \\ d & c & b & a \end{bmatrix}$$

循环矩阵就是多项式(连同它们的加法和乘法运算)。 循环矩阵的对角化就是 Fourier 变换:

$$P = \begin{bmatrix} \omega^{0} & \omega^{0} & \omega^{0} & \omega^{0} \\ \omega^{0} & \omega^{1} & \omega^{2} & \omega^{3} \\ \omega^{0} & \omega^{2} & \omega^{4} & \omega^{6} \\ \omega^{0} & \omega^{3} & \omega^{6} & \omega^{9} \end{bmatrix} = [\omega^{ij}]_{i,j}$$

$$\mathscr{F}[f] = P^{-1} f P = D = \operatorname{diag}(f(\omega^0), f(\omega^1), \cdots, f(\omega^{n-1}))$$
$$\mathscr{F}^{-1}[D] = PDP^{-1} = f$$

有什么用?

$$\mathscr{F}[f] = P^{-1} f P = D = \operatorname{diag}(f(\omega^{0}), f(\omega^{1}), \dots, f(\omega^{n-1}))$$
$$\mathscr{F}^{-1}[D] = PDP^{-1} = f$$

有什么用? 关于循环矩阵的乘法、逆、行列式、秩、线性方程组,用暴力 DFT 可在 $O(n^2)$ 时间内求出,用 FFT 可在 $O(n\log n)$ 内求出。

例题: HihoCoder 1388, UVA 1386

By the way ...

形如

$$M = \begin{bmatrix} M_2 & M_1 \\ M_1 & M_2 \end{bmatrix}$$

递归定义的矩阵,对应于异或卷积,它的对角化对应于 Walsh-Hadamard 变换。

例题: Codeforces 453D

更一般的方法...

对于更加一般的矩阵,如果容易得到它的特征系统,并且容易对 角化,那么矩阵快速幂就变成了特征值的快速幂,从而降低时间 复杂度。

Codeforces 947E

一开始有一个整数 x,每次操作随机选择 [0,x] 中的一个整数并替换之。给出初始值 x 的概率分布,求 M 步之后数字的概率分布。x 的初始最大可能取值为 N, $0 \le N \le 10^5$, $0 \le M \le 10^{18}$ 结果模 998244353。

Codeforces 947E

一开始有一个整数 x,每次操作随机选择 [0,x] 中的一个整数并替换之。给出初始值 x 的概率分布,求 M 步之后数字的概率分布。x 的初始最大可能取值为 N, $0 \le N \le 10^5$, $0 \le M \le 10^{18}$ 结果模 998244353。

Solution

容易看出是 Markov 链模型,转移矩阵是

$$A = \begin{bmatrix} 1 & 1/2 & 1/3 & \cdots & 1/(N+1) \\ & 1/2 & 1/3 & \cdots & 1/(N+1) \\ & & 1/3 & \cdots & 1/(N+1) \\ & & & \ddots & \vdots \\ & & & & 1/(N+1) \end{bmatrix}$$

然后呢?

Codeforces 947E

因为是三角阵,特征值是 $1,1/2,1/3,\cdots,1/(N+1)$ 。

特征向量呢? 先算几个试一试...

Codeforces 947E

因为是三角阵,特征值是 $1,1/2,1/3,\cdots,1/(N+1)$ 。 特征向量呢? 先算几个试一试...

λ_i	$ec{lpha}_i$
1	$(1,0,0,0,\cdots,0)$
1/2	$(1,-1,0,0,\cdots,0)$
1/3	$(1,-2,1,0,\cdots,0)$
1/4	$(1,-3,3,-1,\cdots,0)$

$$A = PDP^{-1}, P_{i,j} = (-1)^{i} C_{j}^{i}$$
$$(P\vec{x})_{i} = \sum_{j} P_{i,j} x_{j} = \frac{(-1)^{i}}{i!} \sum_{j} \frac{j! x_{j}}{(j-i)!}$$

正好是个卷积。

转移规则:

$$v_{t+1}[i] = \sum_{j \neq i} a \cdot v_t[j] + b \cdot v_t[i]$$

给出数组v的初始值,求转移t次后的数组。

Solution

法 1 暴力迭代转移, O(nt);

转移规则:

$$v_{t+1}[i] = \sum_{j \neq i} a \cdot v_t[j] + b \cdot v_t[i]$$

给出数组v的初始值,求转移t次后的数组。

Solution

法 1 暴力迭代转移, O(nt);

法 2 暴力矩乘快速幂, $O(n^3 \log t)$;

转移规则:

$$v_{t+1}[i] = \sum_{j \neq i} a \cdot v_t[j] + b \cdot v_t[i]$$

给出数组v的初始值,求转移t次后的数组。

Solution

- 法 1 暴力迭代转移, O(nt);
- 法 2 暴力矩乘快速幂, $O(n^3 \log t)$;
- 法 3 看出来转移矩阵是循环矩阵, $O(n^2 + n \log t)$ 或 $O(n \log n + n \log t)$,(如果能做 DFT, FFT 的话);

转移规则:

$$v_{t+1}[i] = \sum_{j \neq i} a \cdot v_t[j] + b \cdot v_t[i]$$

给出数组v的初始值,求转移t次后的数组。

Solution

- 法 1 暴力迭代转移, O(nt);
- 法 2 暴力矩乘快速幂, $O(n^3 \log t)$;
- 法 3 看出来转移矩阵是循环矩阵, $O(n^2 + n \log t)$ 或 $O(n \log n + n \log t)$,(如果能做 DFT, FFT 的话);
- 法 4 看(猜、找规律)出来特征值和特征向量。 $O(n + \log t)$ 。