OI 中的数值分析

Ebola

Institute of Mathematics, Zhejiang University.

July, 2023



- 2 高斯消元
- 3 辛普森积分
- 4 拉格朗日插值
- 5 快速傅里叶变换
- 6 参考文献

3 / 51

- 1 牛顿迭代
- 2 高斯消元
- 3 辛普森积分
- 4 拉格朗日插值
- 6 快速傅里叶变换
- 6 参考文献



问题引入

给定一个连续可微的函数 f(x),例如

$$f(x) = x^5 - 2x^4 + 3x^3 - 4x^2 + 5x - 6$$

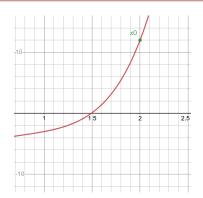
如何求方程 f(x) = 0 的解?

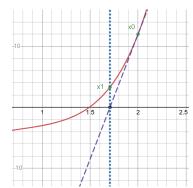
提示: f(0) = -6, f(2) = 12



牛顿迭代法

牛顿迭代



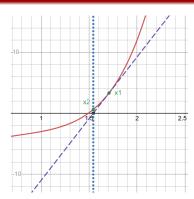


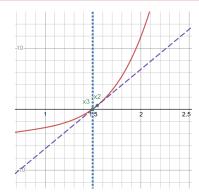
$$x_0 = 2$$

 $x_1 = x_0 - \frac{f(x_0)}{f'(x_0)} = 1.7073$

牛顿迭代法

牛顿迭代





$$x_2 = x_1 - \frac{f(x_1)}{f'(x_1)} = 1.5433$$

 $x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)} = 1.4953$

$$x_3 = x_2 - \frac{f(x_2)}{f'(x_2)} = 1.4953$$

OI 中的数值分析

效率比较

牛顿迭代

$$f(x)=x^5-2x^4+3x^3-4x^2+5x-6$$
 的零点为 $x^*=1.491797988139901$,用不同的方法求解。

```
1 0.49179798814
1.5 0.0082020118601
1.25 0.24179798814
1.375 0.11679798814
1.4375 0.0542979881399
1.46875 0.0230479881399
1.484375 0.0074229881399
1.4921875 0.000389511860099
1.490234375 0.0015636131399
1.4912109375 0.000587050639901
1.49169921875 9.87693899011e-05
1.49194335938 0.000145371235099
1.49182128906 2.33009225989e-05
1.49176025391 3.77342336511e-05
1.49179077148 7.21665552605e-06
1.49180603027 8.04213353645e-06
1.49179840088 4.12739005196e-07
1.49179458618 3.40195826043e-06
1.49179649353 1.49460962762e-06
```

1.70731707317 0.215519085031 1.54333037221 0.0515323840685 1.49532631616 0.00352832802023 1.4918154585 1.74703575533e-05 1.49179798857 4.30043112232e-10 1.49179798814 2.22044604925e-16 1.49179798814 2.22044604925e-16

图 1: 二分法

图 2:□牛顿迭代法 < ▮ ▶ ▮ りゅく

Ebola OI 中的数值分析 Institute of Mathematics, Zhejiang University.

参考文献

辛普森积分

- 1 牛顿迭代
- 2 高斯消元
- 4 拉格朗日插值
- 6 快速傅里叶变换
- 6 参考文献

线性方程组

我们现在有一个线性方程组

$$\begin{cases} a_{11}x_1 + a_{12}x_2 + \dots + a_{1n}x_n = b_1 \\ a_{21}x_1 + a_{22}x_2 + \dots + a_{2n}x_n = b_2 \\ \vdots \\ a_{n1}x_1 + a_{n2}x_2 + \dots + a_{nn}x_n = b_n \end{cases}$$

我们可以用二维数组来存这个方程组:

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} & b_1 \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} & b_2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots & b_3 \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} & b_4 \end{bmatrix}$$



$$\begin{cases} 3x_1 + 2x_2 + x_3 = 1 \\ 2x_1 - 3x_2 + 2x_3 = 2 \\ x_1 + x_2 - x_3 = 2 \end{cases} A = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 & 1 \\ 2 & -3 & 2 & 2 \\ 1 & 1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 3 & 2 & 1 & 1 \\ 2 & -3 & 2 & 2 \\ 1 & 1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

第一行乘 🗄:

高斯消元

$$\begin{cases} x_1 + \frac{2}{3}x_2 + \frac{1}{3}x_3 = \frac{1}{3} \\ 2x_1 - 3x_2 + 2x_3 = 2 \\ x_1 + x_2 - x_3 = 2 \end{cases} \qquad A = \begin{bmatrix} 1 & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 2 & -3 & 2 & 2 \\ 1 & 1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 2 & -3 & 2 & 2 \\ 1 & 1 & -1 & 2 \end{bmatrix}$$

第二行减两倍的第一行、第三行减第一行:

$$\begin{cases} x_1 + \frac{2}{3}x_2 + \frac{1}{3}x_3 = \frac{1}{3} \\ -\frac{13}{3}x_2 + \frac{4}{3}x_3 = \frac{4}{3} \\ \frac{1}{3}x_2 - \frac{4}{3}x_3 = \frac{5}{3} \end{cases}$$

$$\begin{cases} x_1 + \frac{2}{3}x_2 + \frac{1}{3}x_3 = \frac{1}{3} \\ -\frac{13}{3}x_2 + \frac{4}{3}x_3 = \frac{4}{3} \\ \frac{1}{3}x_2 - \frac{4}{3}x_3 = \frac{5}{3} \end{cases} \qquad A = \begin{bmatrix} 1 & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & -\frac{13}{3} & \frac{4}{3} & \frac{4}{3} \\ 0 & \frac{1}{3} & -\frac{4}{3} & \frac{5}{3} \end{bmatrix}$$

拉格朗日插值

第二行乘 - ³ :

高斯消元

$$\begin{cases} x_1 + \frac{2}{3}x_2 + \frac{1}{3}x_3 = \frac{1}{3} \\ x_2 - \frac{4}{13}x_3 = -\frac{4}{13} \\ \frac{1}{3}x_2 - \frac{4}{3}x_3 = \frac{5}{3} \end{cases}$$

第三行减 🖟 倍的第二行:

$$\begin{cases} x_1 + \frac{2}{3}x_2 + \frac{1}{3}x_3 = \frac{1}{3} \\ x_2 - \frac{4}{13}x_3 = -\frac{4}{13} \\ -\frac{16}{13}x_3 = \frac{23}{13} \end{cases}$$

第三行乘 - 13:

$$\begin{cases} x_1 + \frac{2}{3}x_2 + \frac{1}{3}x_3 = \frac{1}{3} \\ x_2 - \frac{4}{13}x_3 = -\frac{4}{13} \\ x_3 = -\frac{23}{16} \end{cases}$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & 1 & -\frac{4}{13} & -\frac{4}{13} \\ 0 & \frac{1}{3} & -\frac{4}{3} & \frac{5}{3} \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & 1 & -\frac{4}{13} & -\frac{4}{13} \\ 0 & 0 & -\frac{16}{12} & \frac{23}{12} \end{bmatrix}$$

$$A = \begin{bmatrix} 1 & \frac{2}{3} & \frac{1}{3} & \frac{1}{3} \\ 0 & 1 & -\frac{4}{13} & -\frac{4}{13} \\ 0 & 0 & 1 & -\frac{23}{16} \end{bmatrix}$$

15 16

17 18

19 20 21

22

Ebola

```
for(int i=1;i<=n;i++)
    int pos=i;
    while(G[pos][i]==0&&pos<n) pos++;
    if(fabs(G[pos][i])<1e-12) return false;
    if (pos!=i)
        for(int j=1;j<=n+1;j++) swap(G[i][j],G[pos][j]);</pre>
    for(int j=i+1; j<=n; j++)
        double t=G[j][i]/G[i][i];
        if(fabs(G[j][i])<1e-12) continue;
        for(int k=i:k<=n+1:k++)
            G[i][k]-=G[i][k]*t;
for(int i=n:i>=1:i--)
    for(int j=i+1; j<=n; j++)
        G[i][n+1]-=G[i][j]*ans[j];
    ans[i]=G[i][n+1]/G[i][i]:
for(int i=1;i<=n;i++) printf("%.21f\n",ans[i]);</pre>
```

例题选讲: [CF24D] Broken Robot

n 行 m 列的矩阵,现在在 (x,y),每次等概率向左,右,下走或原地不 动,但不能走出去,问走到最后一行期望的步数。 注意,(1,1) 是木板的左上角,(n,m) 是木板的右下角。

 $1 < n, m < 10^3$, 1 < x < n, 1 < y < m.

例题选讲: [CF24D] Broken Robot

n 行 m 列的矩阵,现在在 (x,y),每次等概率向左,右,下走或原地不动,但不能走出去,问走到最后一行期望的步数。 注意,(1,1) 是木板的左上角,(n,m) 是木板的右下角。 $1 < n, m < 10^3$,1 < x < n,1 < y < m。

【题解】设 $f_{i,j}$ 表示从 (i,j) 出发,走到最后一行的期望步数

例题选讲: [CF24D] Broken Robot

n 行 m 列的矩阵,现在在 (x,y),每次等概率向左,右,下走或原地不 动,但不能走出去,问走到最后一行期望的步数。

注意,(1,1) 是木板的左上角,(n,m) 是木板的右下角。

 $1 < n, m < 10^3, 1 < x < n, 1 < y < m_0$

【题解】设 $f_{i,j}$ 表示从 (i,j) 出发,走到最后一行的期望步数

设 $i \neq 1$ 且 $i \neq m$,那么

$$f_{i,j} = \frac{1}{4}f_{i,j} + \frac{1}{4}f_{i,j-1} + \frac{1}{4}f_{i,j+1} + \frac{1}{4}f_{i+1,j} + 1$$

此外

$$f_{i,1} = \frac{1}{3}f_{i,1} + \frac{1}{3}f_{i,2} + \frac{1}{3}f_{i+1,1} + 1$$

$$f_{i,m} = \frac{1}{3}f_{i,m} + \frac{1}{3}f_{i,m-1} + \frac{1}{3}f_{i+1,m} + 1$$



n 行 m 列的矩阵,现在在 (x,y),每次等概率向左,右,下走或原地不 动,但不能走出去,问走到最后一行期望的步数。

注意,(1,1) 是木板的左上角,(n,m) 是木板的右下角。 $1 < n, m < 10^3, 1 < x < n, 1 < y < m_0$

【题解】设 $f_{i,j}$ 表示从 (i,j) 出发,走到最后一行的期望步数

设 $i \neq 1$ 且 $i \neq m$,那么

$$f_{i,j} = \frac{1}{4}f_{i,j} + \frac{1}{4}f_{i,j-1} + \frac{1}{4}f_{i,j+1} + \frac{1}{4}f_{i+1,j} + 1$$

此外

$$f_{i,1} = \frac{1}{3}f_{i,1} + \frac{1}{3}f_{i,2} + \frac{1}{3}f_{i+1,1} + 1$$

$$f_{i,m} = \frac{1}{3}f_{i,m} + \frac{1}{3}f_{i,m-1} + \frac{1}{3}f_{i+1,m} + 1$$

可以从下往上倒推,每一行的 DP 式子都是一个 m 元方程组,高斯消 元求解即可。

给定一个 n 个点 m 条边的无向连通图,顶点从 1 编号到 n,边 从 1 编号到 m。

小 Z 在该图上进行随机游走,初始时小 Z 在 1 号顶点,每一步小 Z 以相等的概率随机选择当前顶点的某条边,沿着这条边走到下一个顶点,获得等于这条边的编号的分数。当小 Z 到达 n 号顶点时游走结束,总分为所有获得的分数之和。现在,请你对这 m 条边进行编号,使得小 Z 获得的总分的期望值最小。

例题选讲: [HNOI2013] 游走

【题解】记 d_i 表示点 i 的度数,若点 i 经过次数的期望是 f_i ,那么对于一条连接 (i,j) 的边 e,经过 e 的次数期望为:

$$g_e = \frac{g_i}{d_i} + \frac{g_j}{d_j}$$

现在来计算 f_i



例题选讲: [HNOI2013] 游走

【题解】记 d_i 表示点 i 的度数,若点 i 经过次数的期望是 f_i ,那么对于一条连接 (i,j) 的边 e,经过 e 的次数期望为:

$$g_e = \frac{g_i}{d_i} + \frac{g_j}{d_j}$$

现在来计算 f_i ,不难列出转移:

$$f_i = \sum_{\mathfrak{M}(i,j), j \neq n} \frac{f_j}{d_j}, \qquad i \neq 1$$

$$f_1 = 1 + \sum_{{rac{i}{2}(1,j), j
eq n}} rac{f_j}{d_j}$$

这是一个线性方程组,高斯消元求解即可,复杂度 $O(n^3)$.



有两个账号,每次选取一个分数最低的账号进行游戏(如果两个账号分数一样,就用第一个帐号),有 p 的概率得 1 分,1-p 的概率倒扣 2 分,最低 0 分,求有 1 个号到达 20 所需的游戏次数的期望。

有两个账号,每次选取一个分数最低的账号进行游戏(如果两个账号分数一样,就用第一个帐号),有 p 的概率得 1 分, 1-p 的概率倒扣 2 分,最低 0 分,求有 1 个号到达 20 所需的游戏次数的期望。

【题解】设 $E_{i,j}$ 表示当前第一个帐号得分为 i,第二个帐号得分为 j,距离游戏结束期望还要多少步。

OI 中的数值分析

例题选讲: [HDU4870] Rating

有两个账号,每次选取一个分数最低的账号进行游戏(如果两个账号分数一样,就用第一个帐号),有 p 的概率得 1 分,1-p 的概率倒扣 2 分,最低 0 分,求有 1 个号到达 20 所需的游戏次数的期望。

【题解】设 $E_{i,j}$ 表示当前第一个帐号得分为 i,第二个帐号得分为 j,距离游戏结束期望还要多少步。

如果 $i \leq j$:

$$E_{i,j} = pE_{i+1,j} + (1-p)E_{\max(i-2,0),j} + 1$$

如果 i > j:

$$E_{i,j} = pE_{i,j+1} + (1-p)E_{i,\max(j-2,0)} + 1$$

例题选讲: [HDU4870] Rating

有两个账号,每次选取一个分数最低的账号进行游戏(如果两个账号分数一样,就用第一个帐号),有 p 的概率得 1 分,1-p 的概率倒扣 2 分,最低 0 分,求有 1 个号到达 20 所需的游戏次数的期望。

【题解】设 $E_{i,j}$ 表示当前第一个帐号得分为 i,第二个帐号得分为 j,距离游戏结束期望还要多少步。

如果 $i \leq j$:

$$E_{i,j} = pE_{i+1,j} + (1-p)E_{\max(i-2,0),j} + 1$$

如果 i > j:

$$E_{i,j} = pE_{i,j+1} + (1-p)E_{i,\max(j-2,0)} + 1$$

列出方程,高斯消元求解即可。



- 1 牛顿迭代
- ② 高斯消元
- 3 辛普森积分
- 4 拉格朗日插值
- 6 快速傅里叶变换
- 6 参考文献

给定一个函数 f(x) 和区间 [a,b], 求

$$\int_{a}^{b} f(x) dx$$

的近似值。

我们给出一个公式:

$$I(a,b) = \frac{b-a}{6} \left(f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right)$$

假设 f(x) 是一个二次函数,那么恰好满足:

$$\int_{a}^{b} f(x) dx = I(a, b)$$

如果 f(x) 不是二次函数呢?



$$I(a,b) = \frac{b-a}{6} \left(f(a) + 4f\left(\frac{a+b}{2}\right) + f(b) \right)$$

假设 f(x) 是一个二次函数,那么恰好满足:

$$\int_{a}^{b} f(x) dx = I(a, b)$$

如果 f(x) 不是二次函数呢?我们可以计算 $I(a,b),\ I\left(a,\frac{a+b}{2}\right),\ I\left(\frac{a+b}{2},b\right),\$ 如果

$$\left|I(a,b) - \left(I\left(a,\frac{a+b}{2}\right) + I\left(\frac{a+b}{2},b\right)\right)\right| < \varepsilon$$

我们就认为我们的计算已经足够精确,将 I(a,b) 作为结果返回即可。否则,递归处理两个子区间。

```
1
2
3
4
5
6
7
8
9
10
11
12
13
```

```
double I(double 1,double r)
{
    double mid=(1+r)/2;
    return (F(1)+4*F(mid)+F(r))*(r-1)/6;
}
double simpson(double 1,double r,double A)
{
    double mid=(1+r)/2;
    double L=I(1,mid),R=I(mid,r);
    if(fabs(L+R-A)<eps) return L+R;
    return simpson(1,mid,L)+simpson(mid,r,R);
}
double simpson(double 1,double r){return simpson(1,r,I(1,r));}</pre>
```

Ebola

给定 n, 还有 n 个圆 $(O_1, R_1), ..., (O_n, R_n)$, 求圆覆盖部分的面积之和。

例题选讲: 圆的面积并

给定 n, 还有 n 个圆 $(O_1, R_1), ..., (O_n, R_n)$, 求圆覆盖部分的面 积之和。

【题解】辛普森积分,转化为求直线 $x = x_0$ 与所有圆的相交部分 长度, O(n) 求即可。

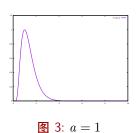
给定 a, 求

$$\int_0^\infty x^{\frac{a}{x}-x} \mathrm{d}x$$

例题选讲: 洛谷 P4526

给定 a, 求

$$\int_0^\infty x^{\frac{a}{x}-x} dx$$





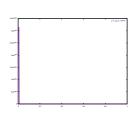
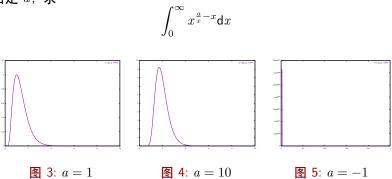


图 5: a = -1

例题选讲: 洛谷 P4526

给定 a, 求



【题解】x>10 时函数值几乎为 0,在 [arepsilon,20] 区间上做辛普森积分即可。 注意: a < 0 时积分发散 (请思考如何证明)。

例题选讲: 最短路期望

设 t 是一个在 [0,1] 中均匀分布的随机变量。给定一个有向图, n 个点 m 条边,每条边的边长是 $a_i + td_i$,求 1 到 n 的最短路 径期望长度。

n < 1000, m < 2000

设 t 是一个在 [0,1] 中均匀分布的随机变量。给定一个有向图,n 个点 m 条边,每条边的边长是 a_i+td_i ,求 1 到 n 的最短路径期望长度。

 $n \le 1000, \ m \le 2000$

【题解】假如 t 是已知数,可以直接求最短路,记最短路长为E(t)。

OI 中的数值分析

例题选讲: 最短路期望

设 t 是一个在 [0,1] 中均匀分布的随机变量。给定一个有向图, n 个点 m 条边,每条边的边长是 $a_i + td_i$,求 1 到 n 的最短路 径期望长度。

 $n \le 1000, \ m \le 2000$

【颢解】假如 t 是已知数,可以直接求最短路,记最短路长为 E(t).

用辛普森自适应积分计算

$$\int_0^1 E(t) \mathrm{d}t$$

即可



辛普森积分

- 1 牛顿迭代

- 4 拉格朗日插值
- 6 快速傅里叶变换
- 6 参考文献

问题引入

给定一些点 $(x_0, y_0), (x_1, y_1), ..., (x_n, y_n)$, 其中 $x_0, x_1, ..., x_n$ 两两 不同,能否找到一个 n 次多项式 f(x), 使 $f(x_0) = y_0, f(x_1) = y_1, ..., f(x_n) = y_n$?

注意:我们并不需要计算 f(x) 的各项系数,只需求出 $f(x^*)$ 的 值,其中 x^* 是给定的。



问题引入

给定一些点 $(x_0,y_0),(x_1,y_1),...,(x_n,y_n)$,其中 $x_0,x_1,...,x_n$ 两两不同,能否找到一个 n 次多项式 f(x),使 $f(x_0)=y_0,f(x_1)=y_1,...,f(x_n)=y_n$?

注意:我们并不需要计算 f(x) 的各项系数,只需求出 $f(x^*)$ 的值,其中 x^* 是给定的。

高斯消元: 复杂度 $O(n^3)$



拉格朗日插值公式

对于给定的 $(x_0, y_0), (x_1, y_1), ..., (x_n, y_n),$ 我们给出插值公式:

$$f(x) = \sum_{i=0}^{n} y_i \prod_{j=1, j \neq i}^{n} \frac{x - x_j}{x_i - x_j}$$

不难验证 $f(x_k) = y_k$,且 f(x) 是 n 次多项式。

OI 中的数值分析

对于给定的 $(x_0, y_0), (x_1, y_1), ..., (x_n, y_n)$, 我们给出插值公式:

$$f(x) = \sum_{i=0}^{n} y_i \prod_{j=1, j \neq i}^{n} \frac{x - x_j}{x_i - x_j}$$

不难验证 $f(x_k) = y_k$,且 f(x) 是 n 次多项式。 求一个点值的复杂度: $O(n^2)$



OI 中的数值分析

针对连续整数的特殊优化

假设给定的点是 $(0, y_0), (1, y_1), ..., (n, y_n),$ 我们有:

$$f(x) = \sum_{i=0}^{n} y_i \prod_{j=1, j \neq i}^{n} \frac{x-j}{i-j}$$
$$= \sum_{i=0}^{n} y_i \frac{(-1)^{n-i} A}{i!(n-i)!(x-j)}$$

其中 $A = \prod_{i=0}^{n} (x-j)$,可以 O(n) 预处理。总复杂度: O(n)

求
$$1^k + 2^k + \dots + n^k \mod 998244353$$
 $k \le 10^6, \ n \le 10^9$

例题选讲: 自然数幂求和

求
$$1^k + 2^k + ... + n^k \mod 998244353$$

 $k \le 10^6, \ n \le 10^9$

【题解】设 $f(m) = 1^k + 2^k + ... + m^k$, f(m) 是一个 k+1 次多项式。

OI 中的数值分析

例题选讲: 自然数幂求和

求
$$1^k + 2^k + \dots + n^k \mod 998244353$$
 $k \le 10^6, \ n \le 10^9$

【颢解】设 $f(m) = 1^k + 2^k + ... + m^k$, f(m) 是一个 k+1 次多项 式。

求出 f(0), f(1), ..., f(k+1), 然后用拉格朗日插值求 f(n) 即可。 复杂度 $O(k \log k)$, 其中 \log 来自求 f(0), ..., f(k+1) 时的快速 幂. 如果用欧拉筛求 i^k . 可以得到 O(k) 的做法。

给定一个 n 个点的树,以 1 为根,你要给每个节点分配权值 [1,d],使得子节点不超过父亲节点的权值,问有多少种分配方案。

 $n \le 3000, \ d \le 10^9$

OI 中的数值分析

例题选讲: CF995F

给定一个 n 个点的树,以 1 为根,你要给每个节点分配权值 [1,d],使得子节点不超过父亲节点的权值,问有多少种分配方案。

 $n \le 3000, \ d \le 10^9$

【题解】设 $f_u(i)$ 表示 u 子树内权值小于等于 i 的方案数

例题选讲: CF995F

给定一个 n 个点的树,以 1 为根,你要给每个节点分配权值 [1,d],使得子节点不超过父亲节点的权值,问有多少种分配方案。

 $n \le 3000, \ d \le 10^9$

【题解】设 $f_u(i)$ 表示 u 子树内权值小于等于 i 的方案数,枚举根节点的权值,得到 dp

$$f_u(i) = \sum_{k=1}^i \prod_{u$$
的子结点 v

d 太大了,怎么办?



例题选讲: CF995F

给定一个 n 个点的树,以 1 为根,你要给每个节点分配权值 [1, d], 使得子节点不超过父亲节点的权值,问有多少种分配方 案。

 $n < 3000, d < 10^9$

【颢解】设 $f_u(i)$ 表示 u 子树内权值小于等于 i 的方案数,枚举 根节点的权值,得到 dp

$$f_u(i) = \sum_{k=1}^i \prod_{u$$
的子结点 v

d 太大了. 怎么办?

归纳易得 $f_u(i)$ 是关于 i 的 size[u] 次多项式。求出 $f_1(1), f_1(2), ..., f_1(n+1)$, 然后用拉格朗日插值求 $f_1(d)$ 即可。



- 一个序列 $a_1, a_2, ..., a_n$ 是合法的,当且仅当:
 - $a_1, a_2, ..., a_n$ 都是 [1, k] 中的整数
 - a₁, a₂, ..., a_n 互不相等
- 一个序列的值定义为它里面所有数的乘积,即 $a_1 \times a_2 \times \cdots \times a_n$ 求不同合法序列的值的和对 p 取模后的结果。两个序列不同当且仅当它们任意一位不同。

 $n \le 500, \ k \le 10^9$

- 一个序列 $a_1, a_2, ..., a_n$ 是合法的, 当且仅当:
 - $a_1, a_2, ..., a_n$ 都是 [1, k] 中的整数
 - a₁, a₂, ..., a_n 互不相等

一个序列的值定义为它里面所有数的乘积,即 $a_1 \times a_2 \times \cdots \times a_n$ 求不同合法序列的值的和对 p 取模后的结果。两个序列不同当且仅当它们任意一位不同。 $n < 500, \ k < 10^9$

【题解】首先可以假设 $a_1 < a_2 < \dots < a_n$,答案最后乘上 n! 即可



- 一个序列 $a_1, a_2, ..., a_n$ 是合法的,当且仅当:
 - $a_1, a_2, ..., a_n$ 都是 [1, k] 中的整数
 - a₁, a₂, ..., a_n 互不相等

一个序列的值定义为它里面所有数的乘积,即 $a_1 \times a_2 \times \cdots \times a_n$ 求不同合法序列的值的和对 p 取模后的结果。两个序列不同当且仅当 它们任意一位不同。 $n < 500, k < 10^9$

【题解】首先可以假设 $a_1 < a_2 < \cdots < a_n$,答案最后乘上 n! 即可 设 $f_{i,j}$ 表示考虑完前 i 个数,且 $a_i \leq j$ 时的答案



- 一个序列 $a_1, a_2, ..., a_n$ 是合法的, 当且仅当:
 - $a_1, a_2, ..., a_n$ 都是 [1, k] 中的整数
 - a₁, a₂, ..., a_n 互不相等

一个序列的值定义为它里面所有数的乘积,即 $a_1 \times a_2 \times \cdots \times a_n$ 求不同合法序列的值的和对 p 取模后的结果。两个序列不同当且仅当它们任意一位不同。 $n < 500, \ k < 10^9$

【题解】首先可以假设 $a_1 < a_2 < \cdots < a_n$,答案最后乘上 n! 即可设 $f_{i,j}$ 表示考虑完前 i 个数,且 $a_i \leq j$ 时的答案

$$f_{i,j} = jf_{i-1,j-1} + f_{i,j-1}$$

最终答案是 $n!f_{n,k}$, k 太大了怎么办?



- 一个序列 $a_1, a_2, ..., a_n$ 是合法的,当且仅当:
 - $a_1, a_2, ..., a_n$ 都是 [1, k] 中的整数
 - $a_1, a_2, ..., a_n$ **互不相等**

一个序列的值定义为它里面所有数的乘积,即 $a_1 \times a_2 \times \cdots \times a_n$ 求不同合法序列的值的和对 p 取模后的结果。两个序列不同当且仅当 它们任意一位不同。 $n < 500, k < 10^9$

【题解】首先可以假设 $a_1 < a_2 < \cdots < a_n$,答案最后乘上 n! 即可 设 $f_{i,j}$ 表示考虑完前 i 个数,且 $a_i \leq j$ 时的答案

$$f_{i,j} = jf_{i-1,j-1} + f_{i,j-1}$$

最终答案是 $n!f_{n,k}$, k 太大了怎么办? 考虑令 $f_{n,k} = f_n(k)$,可以验证 $f_n(k)$ 是关于 k 的 2n 次多项式。求出 前 2n+1 个值, 拉格朗日插值即可。

- 1 牛顿迭代
- 2 高斯消元
- 3 辛普森积分
- 4 拉格朗日插值
- 5 快速傅里叶变换
- 6 参考文献



给定多项式

$$f(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_n x^n$$

$$g(x) = b_0 + b_1 x + b_2 x^2 + \dots + b_m x^m$$

求 h(x) = f(x)g(x) 的各项系数,记

$$h(x) = c_0 + c_1 x + c_2 x^2 + \dots + c_{n+m} x^{n+m}$$

最简单的做法?



给定多项式

$$f(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_n x^n$$

$$g(x) = b_0 + b_1 x + b_2 x^2 + \dots + b_m x^m$$

 $\dot{\mathbf{x}} h(x) = f(x)q(x)$ 的各项系数,记

$$h(x) = c_0 + c_1 x + c_2 x^2 + \dots + c_{n+m} x^{n+m}$$

最简单的做法?

$$c_k = a_0 b_k + a_1 b_{k-1} + \dots + a_{k-1} b_1 + a_k b_0.$$

算一个 c_k 的复杂度是 O(k),算出所有 $c_0, ..., c_{n+m}$ 的复杂度为 $O(n^2)$.



傅里叶的思路

在拉格朗日插值中,我们知道了 n+1 个点可以唯一确定一个 n阶多项式,加入我们取 N 个点,这里 N > n + m,那么第一步 (多点求值): 我们计算

$$f(x_1), f(x_2), ..., f(x_N)$$

 $g(x_1), g(x_2), ..., g(x_N)$

第二步(各点乘积): 我们计算出

$$h(x_1) = f(x_1)g(x_1), \ h(x_2) = f(x_2)g(x_2), ..., \ h(x_N) = f(x_N)g(x_N)$$

第三步(多点插值):通过这些值,用类似插值的方法求出 h(x)的各项系数!

如果每一步都用我们学过的方法,复杂度是?



在拉格朗日插值中,我们知道了 n+1 个点可以唯一确定一个 n 阶多项式,加入我们取 N 个点,这里 N>n+m,那么第一步(多点求值): 我们计算

$$f(x_1), f(x_2), ..., f(x_N)$$

 $g(x_1), g(x_2), ..., g(x_N)$

第二步(各点乘积): 我们计算出

$$h(x_1) = f(x_1)g(x_1), \ h(x_2) = f(x_2)g(x_2), ..., \ h(x_N) = f(x_N)g(x_N)$$

第三步(多点插值): 通过这些值,用类似插值的方法求出 h(x) 的各项系数!

如果每一步都用我们学过的方法,复杂度是?

第一步: $O(N^2)$; 第二步: O(N); 第三步: $O(N_{\odot}^2)$,

单位复根

OI 中的数值分析

记
$$\omega_n = \cos\left(\frac{2\pi}{n}\right) + i\sin\left(\frac{2\pi}{n}\right) = e^{\frac{2\pi i}{n}}$$
, 则 $\omega_n^n = e^{2\pi i} = 1$.

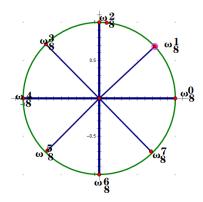


图 6: n = 8 时的单位复根



现在,傅里叶让 N 是 2 的幂次,他想快速求出

$$f(\omega_N^0), f(\omega_N^1), ..., f(\omega_N^{N-1})$$

现在,傅里叶计 $N \neq 2$ 的幂次,他想快速求出

$$f(\omega_N^0), f(\omega_N^1), ..., f(\omega_N^{N-1})$$

首先填充数组,对于下标 k > n,我们让 $a_k = 0$,现在来把 f(x)做一点小小的拆分:

$$f(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_{N-1} x^{N-1}$$

= $(a_0 + a_2 x^2 + \dots + a_{N-2} x^{N-2}) + x(a_1 + a_3 x^2 + \dots + a_{N-1} x^{N-2})$

现在,傅里叶让 $N \ge 2$ 的幂次,他想快速求出

$$f(\omega_N^0), f(\omega_N^1), ..., f(\omega_N^{N-1})$$

首先填充数组,对于下标 k > n,我们让 $a_k = 0$,现在来把 f(x) 做一点小小的拆分:

$$f(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_{N-1} x^{N-1}$$

= $(a_0 + a_2 x^2 + \dots + a_{N-2} x^{N-2}) + x(a_1 + a_3 x^2 + \dots + a_{N-1} x^{N-2})$

如果我们令

$$P(x) = a_0 + a_2 x + a_4 x^2 + \dots + a_{N-2} x^{N/2-1}$$

$$Q(x) = a_1 + a_3 x + a_5 x^2 + \dots + a_{N-1} x^{N/2-1}$$



现在,傅里叶让 N 是 2 的幂次,他想快速求出

$$f(\omega_N^0), f(\omega_N^1), ..., f(\omega_N^{N-1})$$

首先填充数组,对于下标 k > n,我们让 $a_k = 0$,现在来把 f(x) 做一点小小的拆分:

$$f(x) = a_0 + a_1 x + a_2 x^2 + \dots + a_{N-1} x^{N-1}$$

= $(a_0 + a_2 x^2 + \dots + a_{N-2} x^{N-2}) + x(a_1 + a_3 x^2 + \dots + a_{N-1} x^{N-2})$

如果我们令

$$P(x) = a_0 + a_2 x + a_4 x^2 + \dots + a_{N-2} x^{N/2-1}$$

$$Q(x) = a_1 + a_3 x + a_5 x^2 + \dots + a_{N-1} x^{N/2-1}$$

那么,
$$f(x) = P(x^2) + xQ(x^2)$$



对于 $0 \le k < \frac{N}{2}$, 我们可以算出:

$$f(\omega_N^k) = P(\omega_N^{2k}) + \omega_N^k \, Q(\omega_N^{2k}) = P(\omega_{N/2}^k) + \omega_N^k \, Q(\omega_{N/2}^k)$$

同理

$$f(\omega_N^{N/2+k}) = P(\omega_N^{N+2k}) + \omega_N^{N/2+k} Q(\omega_N^{N+2k}) = P(\omega_{N/2}^k) - \omega_N^k Q(\omega_{N/2}^k)$$



对于 $0 \le k < \frac{N}{2}$, 我们可以算出:

$$f(\omega_N^k) = P(\omega_N^{2k}) + \omega_N^k Q(\omega_N^{2k}) = P(\omega_{N/2}^k) + \omega_N^k Q(\omega_{N/2}^k)$$

同理

$$f(\omega_N^{N/2+k}) = P(\omega_N^{N+2k}) + \omega_N^{N/2+k} Q(\omega_N^{N+2k}) = P(\omega_{N/2}^k) - \omega_N^k Q(\omega_{N/2}^k)$$

所以说,我们只要计算出

$$P(\omega_{N/2}^{0}), P(\omega_{N/2}^{1}), \cdots, P(\omega_{N/2}^{N/2-1})$$

 $Q(\omega_{N/2}^{0}), Q(\omega_{N/2}^{1}), \cdots, Q(\omega_{N/2}^{N/2-1})$

就可以 O(N) 地算出全部的

$$f(\omega_N^0), f(\omega_N^1), ..., f(\omega_N^{N-1})$$



36 / 51

$$f(\omega_N^k) = P(\omega_N^{2k}) + \omega_N^k \, Q(\omega_N^{2k}) = P(\omega_{N/2}^k) + \omega_N^k \, Q(\omega_{N/2}^k)$$

同理

$$f(\omega_{N}^{N/2+k}) = P(\omega_{N}^{N+2k}) + \omega_{N}^{N/2+k} Q(\omega_{N}^{N+2k}) = P(\omega_{N/2}^{k}) - \omega_{N}^{k} Q(\omega_{N/2}^{k})$$

所以说,我们只要计算出

$$P(\omega_{N/2}^{0}), P(\omega_{N/2}^{1}), \cdots, P(\omega_{N/2}^{N/2-1})$$

 $Q(\omega_{N/2}^{0}), Q(\omega_{N/2}^{1}), \cdots, Q(\omega_{N/2}^{N/2-1})$

就可以 O(N) 地算出全部的

$$f(\omega_N^0), f(\omega_N^1), ..., f(\omega_N^{N-1})$$

分治! 复杂度?



$$f(\omega_N^k) = P(\omega_N^{2k}) + \omega_N^k \, Q(\omega_N^{2k}) = P(\omega_{N/2}^k) + \omega_N^k \, Q(\omega_{N/2}^k)$$

同理

$$f(\omega_N^{N/2+k}) = P(\omega_N^{N+2k}) + \omega_N^{N/2+k} Q(\omega_N^{N+2k}) = P(\omega_{N/2}^k) - \omega_N^k Q(\omega_{N/2}^k)$$

所以说,我们只要计算出

$$P(\omega_{N/2}^{0}), P(\omega_{N/2}^{1}), \cdots, P(\omega_{N/2}^{N/2-1})$$

 $Q(\omega_{N/2}^{0}), Q(\omega_{N/2}^{1}), \cdots, Q(\omega_{N/2}^{N/2-1})$

就可以 O(N) 地算出全部的

$$f(\omega_N^0), f(\omega_N^1), ..., f(\omega_N^{N-1})$$

分治! 复杂度 ? $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + O(n) = O(n \log n)$

辛普森积分

FFT (递归版)

牛顿迭代

```
1
2
3
4
5
6
7
8
9
10
         void FFT(vector < Comp > &a)
             int n=a.size();
             if(n==1) return a; //多项式只剩1项时, 点值等于常数项
             vector < Comp > a1, a2;
             for(int i=0;i<n;i++) //将f按奇偶项拆分成两个多项式
                 if(i&1) a2.pb(a[i]);
                 else a1.pb(a[i]);
             FFT(a1); FFT(a2); //递归处理子问题
             Comp wn=Comp(cos(2*pi/n), sin(2*pi/n)); //单位复根
11
12
13
14
15
16
17
             Comp w = Comp(1,0);
             for(int i=0:i<n/2:i++)
                 Comp x=a1[i],y=a2[i];
                 a[i]=x+w*y;
                 a[n/2+i]=x-w*y;
                 w=w*wn; // ightharpoonup (n,k)*w(n,1)
18
             }
19
```

蝶形变换

牛顿迭代

好心的出题人并不会让你的递归 FFT 顺利通过,因为递归版 FFT 的空间复杂度同样达到了 $O(n\log n)$,我们需要一个非递归版本的 FFT。

考虑模拟分治过程中的多项式拆分:

牛顿迭代

好心的出题人并不会让你的递归 FFT 顺利通过,因为递归版 FFT 的空间复杂度同样达到了 $O(n\log n)$,我们需要一个非递归版本的 FFT。

考虑模拟分治过程中的多项式拆分:

可以看到,最终 a_i 与 $a_{R[i]}$ 发生了位置互换,并且我们可以证明 R[i] 就是 i 的二进制反转! 例如:

$$i = 6 = (110)_2, \quad R[i] = (011)_2 = 3$$

- (ロ) (部) (注) (注) (注) り(C

蝶形变换

直接对每个 i 算出 R[i] 是可行的。当然我们有更快的方法计算 R[0], R[1], ..., R[N-1]



OI 中的数值分析

蝶形变换

直接对每个 i 算出 R[i] 是可行的。当然我们有更快的方法计算 R[0], R[1], ..., R[N-1]

考虑从小到达枚举 i,这样我们在计算 R[i] 的时候,R[i/2] 就已经计算好了,我们记

$$i = (B_1 B_2 B_3 ... B_l)_2, \quad i/2 = (0 B_1 B_2 ... B_{l-1})_2$$

于是

$$R[i/2] = (B_{l-1}...B_2B_10)_2$$

蝶形变换

直接对每个 i 算出 R[i] 是可行的。当然我们有更快的方法计算 R[0], R[1], ..., R[N-1]

考虑从小到达枚举 i,这样我们在计算 R[i] 的时候,R[i/2] 就已 经计算好了,我们记

$$i = (B_1 B_2 B_3 ... B_l)_2, \quad i/2 = (0 B_1 B_2 ... B_{l-1})_2$$

干是

$$R[i/2] = (B_{l-1}...B_2B_10)_2$$

除掉末位:

$$R[i/2]/2 = (0B_{l-1}...B_2B_1)_2$$

直接对每个 i 算出 R[i] 是可行的。当然我们有更快的方法计算 R[0], R[1], ..., R[N-1]

考虑从小到达枚举i,这样我们在计算R[i]的时候,R[i/2]就已经计算好了,我们记

$$i = (B_1 B_2 B_3 ... B_l)_2, \quad i/2 = (0 B_1 B_2 ... B_{l-1})_2$$

于是

$$R[i/2] = (B_{l-1}...B_2B_10)_2$$

除掉末位:

$$R[i/2]/2 = (0B_{l-1}...B_2B_1)_2$$

如果再把首位改成 B_l ,就得到了 R[i]。只需让上式对 $B_l << (l-1)$ 按位或即可,因此

$$R[i] = (R[i/2]/2)|((i\&1) << (l-1))$$

这样就可以 O(n) 求出全部 R[0],...,R[N-1]

辛普森积分

FFT (非递归版)

```
1
2
3
4
5
6
7
8
9
10
           void FFT(Comp *a)
                for (int i=0; i< n; i++) r[i]=(r[i/2]/2)|((i&1)<<(1-1));
                for(int i=0;i<n;i++) if(i<r[i]) swap(a[i],a[r[i]]);</pre>
                for(int i=1:i<n:i*=2)
                     Comp wn=Comp(cos(pi/i),sin(pi/i));
                     int p=i*2;
                     for (int j=0; j < n; j+=p)
11
12
13
14
15
16
17
                          Comp w = Comp(1,0);
                          for(int k=0; k<i; k++)
                              Comp x=a[j+k], y=w*a[i+j+k];
                               a[j+k]=x+y; a[i+j+k]=x-y;
                              w = w * wn;
18
                     7
19
20
```

FFT 的逆变换

现在我们已经用 $O(n \log n)$ 的时间求出了

$$f(x_1), f(x_2), ..., f(x_N)$$

 $g(x_1), g(x_2), ..., g(x_N)$

接下来我们用 O(n) 的时间计算出

$$h(x_1) = f(x_1)g(x_1), \ h(x_2) = f(x_2)g(x_2), ..., \ h(x_N) = f(x_N)g(x_N)$$

最后,我们需要用这些值求出 h 的各项系数。这一步正好和 FFT 相反、我们称之为 IFFT。



FFT 的逆变换

为简单起见,我们记 $\omega = \omega_N$,从形式上,我们有:

$$\begin{bmatrix} f(\omega^{0}) \\ f(\omega^{1}) \\ f(\omega^{2}) \\ \vdots \\ f(\omega^{N-1}) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \omega & \omega^{2} & \cdots & \omega^{N-1} \\ 1 & \omega^{2} & \omega^{4} & \cdots & \omega^{2N-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \omega^{N-1} & \omega^{2N-2} & \cdots & \omega^{(N-1)^{2}} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} a_{0} \\ a_{1} \\ a_{2} \\ \vdots \\ a_{N-1} \end{bmatrix}$$

我们记上面的矩阵为 M,也就是说 v = fft(a) = Ma,那么如果 已知左边的向量 v, 要计算 a, 我们有 $a = M^{-1}v$



FFT 的逆变换

事实上,我们有

$$M = \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \omega & \omega^2 & \cdots & \omega^{N-1} \\ 1 & \omega^2 & \omega^4 & \cdots & \omega^{2N-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \omega^{N-1} & \omega^{2N-2} & \cdots & \omega^{(N-1)^2} \end{bmatrix}$$

$$M^{-1} = \frac{1}{N} \begin{bmatrix} 1 & 1 & 1 & \cdots & 1 \\ 1 & \bar{\omega} & \bar{\omega}^2 & \cdots & \bar{\omega}^{N-1} \\ 1 & \bar{\omega}^2 & \bar{\omega}^4 & \cdots & \bar{\omega}^{2N-2} \\ \vdots & \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ 1 & \bar{\omega}^{N-1} & \bar{\omega}^{2N-2} & \cdots & \bar{\omega}^{(N-1)^2} \end{bmatrix}$$

只需要验证 $MM^{-1}=I$,也就是说验证 M 的第 i 行与 M^{-1} 的第 j 列向乘,在 i=j 时结果为 1,在 $i\neq j$ 时结果为 0 所以只需把 FFT 中用到的 ω 换成 $\bar{\omega}$,最后再把结果乘 $\frac{1}{N}$,就得到了 IFFT

辛普森积分

FFT (非递归版)

牛顿迭代

我们可以把代码改成这样, v=1 时就是 FFT, v=-1 时就是 IFFT

```
123456789
          void FFT (Comp *a, int v)
              for (int i=0; i<n; i++) r[i]=(r[i/2]/2)|((i&1)<<(1-1));
              for(int i=0;i<n;i++) if(i<r[i]) swap(a[i],a[r[i]]);</pre>
              for(int i=1;i<n;i*=2)
                   Comp wn=Comp(cos(pi/i), v*sin(pi/i)); //这里乘上v就达到了目的
                   int p=i*2;
                   for(int j=0;j<n;j+=p)</pre>
10
11
12
13
14
                        Comp w = Comp(1,0);
                        for(int k=0:k<i:k++)
                            Comp x=a[j+k], y=w*a[i+j+k];
15
16
17
                            a[j+k]=x+y; a[i+j+k]=x-y;
                            w = w * wn:
18
                   }
19
20
```

多项式乘法

借助上面的代码,我们可以很轻松地计算多项式乘法

FFT 的一个重要应用就是高精度乘法。对于两个数

$$a = a_n ... a_3 a_2 a_1, b = b_m ... b_3 b_2 b_1$$



FFT 的一个重要应用就是高精度乘法。对于两个数

$$a = a_n ... a_3 a_2 a_1, b = b_m ... b_3 b_2 b_1$$

如果用模拟的方法,需要两重循环,复杂度为 $O(n^2)$ 。但假如我们写成

$$a = a_1 + a_2 \times 10 + a_3 \times 10^2 + \dots + a_n \times 10^{n-1}$$

$$b = b_1 + b_2 \times 10 + b_3 \times 10^2 + \dots + b_m \times 10^{m-1}$$

FFT 的一个重要应用就是高精度乘法。对于两个数

$$a = a_n ... a_3 a_2 a_1, b = b_m ... b_3 b_2 b_1$$

如果用模拟的方法,需要两重循环,复杂度为 $O(n^2)$ 。但假如我们写成

$$a = a_1 + a_2 \times 10 + a_3 \times 10^2 + \dots + a_n \times 10^{n-1}$$

 $b = b_1 + b_2 \times 10 + b_3 \times 10^2 + \dots + b_m \times 10^{m-1}$

我们现在可以使用多项式乘法,令

$$f(x) = a_1 + a_2 x + a_3 x^2 + \dots + a_n x^{n-1}$$

$$g(x) = b_1 + b_2 x + b_3 x^2 + \dots + b_m x^{m-1}$$

用 FFT 算出 h(x) = f(x)g(x), 得到:

$$h(x) = c_1 + c_2 \times x + c_3 \times x^2 + \dots + c_{n+m-2} \times x^{n+m-2}$$

FFT 的一个重要应用就是高精度乘法。对于两个数

$$a = a_n ... a_3 a_2 a_1, b = b_m ... b_3 b_2 b_1$$

如果用模拟的方法,需要两重循环,复杂度为 $O(n^2)$ 。但假如我们写成

$$a = a_1 + a_2 \times 10 + a_3 \times 10^2 + \dots + a_n \times 10^{n-1}$$

 $b = b_1 + b_2 \times 10 + b_3 \times 10^2 + \dots + b_m \times 10^{m-1}$

我们现在可以使用多项式乘法,令

$$f(x) = a_1 + a_2 x + a_3 x^2 + \dots + a_n x^{n-1}$$

$$g(x) = b_1 + b_2 x + b_3 x^2 + \dots + b_m x^{m-1}$$

用 FFT 算出 h(x) = f(x)g(x),得到:

$$h(x) = c_1 + c_2 \times x + c_3 \times x^2 + \dots + c_{n+m-2} \times x^{n+m-2}$$

有一些 c_k 可能 ≥ 10 ,因此直接不能直接输出 $c_{n+m-2}...c_2c_1$,要再做一次进位,复杂度 O(n+m)。

给 n 个数 $c_1, c_2, ..., c_n$, 求 $c_1 \times c_2 \times \cdots \times c_n$ $n < 10^5$, $1 < c_i < 9$

给 n 个数 $c_1, c_2, ..., c_n$,求 $c_1 \times c_2 \times \cdots \times c_n$ $n < 10^5$, $1 < c_i < 9$

能不能用高精度乘法的方法,计算 $c_1 \times c_2$,然后乘 c_3 ,再乘 c_4 ,再乘 $c_5 \cdots \cdots$?

给 n 个数 $c_1, c_2, ..., c_n$,求 $c_1 \times c_2 \times \cdots \times c_n$ $n \le 10^5$, $1 \le c_i \le 9$

能不能用高精度乘法的方法,计算 $c_1 \times c_2$,然后乘 c_3 ,再乘 c_4 ,再乘 $c_5 \cdots \cdots$?

不能! 复杂度 $O(n^2)$

给 n 个数 $c_1, c_2, ..., c_n$,求 $c_1 \times c_2 \times \cdots \times c_n$ $n < 10^5$. $1 < c_i < 9$

能不能用高精度乘法的方法,计算 $c_1 \times c_2$,然后乘 c_3 ,再乘 c_4 ,再乘 $c_5 \cdots \cdots$?

不能! 复杂度 $O(n^2)$

【题解】令 $M(l,r) = c_l \times c_{l+1} \times \cdots \times c_r$,显然我们要求的就是 M(1,n),考虑分治。

给 n 个数 $c_1, c_2, ..., c_n$,求 $c_1 \times c_2 \times \cdots \times c_n$ $n < 10^5$. $1 < c_i < 9$

能不能用高精度乘法的方法,计算 $c_1 \times c_2$,然后乘 c_3 ,再乘 c_4 ,再乘 $c_5 \cdots \cdots$?

不能! 复杂度 $O(n^2)$

【颢解】今 $M(l,r) = c_l \times c_{l+1} \times \cdots \times c_r$,显然我们要求的就是 M(1,n),考虑分治。

递归计算 M(1, n/2), M(n/2+1, n), 然后

$$M(1, n) = M(1, n/2) \times M(n/2 + 1, n)$$

这一步用 FFT 优化,复杂度是 $O(n \log n)$,分治总复杂度为 $T(n) = 2T(n/2) + O(n \log n) = O(n \log^2 n)$



请移步洛谷 P4173 第一篇获赞 100+ 的题解是我五年前写的。



- 1 牛顿迭代

- 4 拉格朗日插值
- 6 快速傅里叶变换
- 6 参考文献



- [2] O. Wiki, "快速傅里叶变换 OI Wiki." (2023, May 18).
- [3] pengyule, "FFT (1) pengyule." (2021, Dec 30).



Thank You

《四》《圖》《意》《意》