

Numbers 解题报告

成都外国语学校 张隽恺

2021.10.2

1 题目大意

给定 n 以及 n 组正整数 (l_i, v_i) 。有 n 个整数 $x_1, x_2, \dots, x_n$ ，初始时这些整数都为 0。循环进行如下操作直到停止：

随机选择一个 $[1, n]$ 间的正整数 k ，其中选择 t 的概率为 $p_t = \frac{v_t}{\sum_{i=1}^n v_i}$ 。然后将 x_k 变为 $(x_k + 1) \bmod l_k$ 。接下来，记录序列 $(x_1, x_2, \dots, x_n)$ 。如果记录了 $(0, 0, \dots, 0)$ 则停止操作。

求停止时，记录过的不同序列种类数的期望，对给定质数 mod 取模。保证答案在模 mod 意义下有定义且对于每个 l_i ，模 mod 意义下的 l_i 阶原根 d_i 存在且给出。

同时，保证对于任意一组满足 $\forall 1 \leq i \leq n, 0 \leq x_i < l_i$ 的整数序列 $(x_1, \dots, x_n)$ ，满足 $\sum_{i=1}^n p_i a_i^{x_i} \equiv 1 \pmod{mod}$ 当且仅当所有 $x_i = 0$ 。

保证 v 随机生成，且答案在模 mod 意义下有定义。在满足题目所述条件的情况下，运算中出现值在模 mod 意义下无法表示的概率足够小，可以认为不用考虑出现值在模 mod 意义下无法表示的情况。

2 数据范围与限制

记 $m = \prod_{i=1}^n l_i$ 。

对于所有数据， $1 \leq n, m \leq 5 \times 10^5, 2 \leq l_i, 1 \leq v_i \leq 10^6, 1 \leq d_i \leq mod - 1, 9 \times 10^8 \leq mod \leq 1.05 \times 10^9$

子任务编号	子任务分值	特殊限制
1	2	$n = 1$
2	8	$m \leq 8$
3	10	$m \leq 100$
4	8	$n = 2, mod = 998244353, m \leq 2^{10}$
5	8	$l_i = 2, m \leq 2^{10}$
6	12	$m \leq 2^{10}$
7	8	$m \leq 2^{13}$
8	6	$n = 2, mod = 998244353$
9	8	$mod = 998244353$
10	12	$l_i = 2$
11	12	$l_i \leq 50$
12	6	无特殊限制

时间限制：4 秒

空间限制：1024 MB

3 解题过程

3.1 算法 1

对于 $n = 1$ 的情况，每一步操作都只会操作 x_1 ， x_1 会从 0 依次增加到 $l_1 - 1$ ，然后变为 0 停止。此时答案为 l_1 。

复杂度 $O(1)$ ，可以通过子任务 1，期望得分 2 分。

3.2 算法 2

设 $f_{S,T}$ 表示当前 $(x_1, \dots, x_n)$ 的值为 S ，之前所有记录过的 $(x_1, \dots, x_n)$ 的集合为 T ，继续操作直到停止时种类数的期望值。

对于一个 $f_{S,T}$ ，如果 $S = (0, 0, \dots, 0)$ ，则 $f_{S,T} = |T|$ ，否则枚举下一次选择的数的情况，可以得到一个关于 f 的方程。

对每个 $f_{S,T}$ 都考虑一次，可以得到一个 f 的方程组，然后可以高斯消元求出 f 。

不同的 S 共有 m 个，因此不同的 T 有 2^m 个，该算法的复杂度为 $O(m^3 2^{3m})$ 。可能的状态数少于 $m \times 2^m$ 的一半，因此该算法可以通过子任务 2，结合算法 1 期望得分 10 分。

3.3 算法 3

根据期望线性性，记录过的序列 $(x_1, \dots, x_n)$ 的种类数的期望，等价于每一种序列 $(x_1, \dots, x_n)$ 被记录的概率的和。

考虑计算一个序列 $(y_1, \dots, y_n)$ 不被记录的概率。 $(0, \dots, 0)$ 一定会被记录，只需要计算 $(y_1, \dots, y_n)$ 不为 0 的情况。设 $f_{(z_1, \dots, z_n)}$ 表示当前 $(x_1, \dots, x_n)$ 的值为 $(z_1, \dots, z_n)$ 且之前没有记录 $(y_1, \dots, y_n)$ ，继续操作停止时不记录 $(y_1, \dots, y_n)$ 的概率。

如果 $(z_1, \dots, z_n) = (y_1, \dots, y_n)$, 则 $f_{(z_1, \dots, z_n)} = 0$ 。如果 $(z_1, \dots, z_n) = (0, \dots, 0)$, 则看作 $f_{(z_1, \dots, z_n)} = 1$ 。否则枚举下一步可能的操作得到方程。这样可以得到关于 f 的方程组, 从而解出 f 。由于初始在 $(0, \dots, 0)$ 时不会停止但方程中看作 $f_{(0, \dots, 0)} = 1$, 计算概率时可以枚举第一步操作的情况并求和概率。

该算法需要进行 $O(m)$ 次高斯消元, 复杂度为 $O(m^4)$ 。结合算法 1 可以通过子任务 2, 3, 期望得分 20 分。

3.4 算法 4

为了便于描述接下来的算法, 定义 $(a_1, a_2, \dots, a_n) + (b_1, b_2, \dots, b_n) = ((a_1 + b_1) \bmod l_1, \dots, (a_n + b_n) \bmod l_n)$ 。下文中的所有形如 $\sum_{(b_1, \dots, b_n)}$ 的求和默认包含 $\forall i, 0 \leq b_i < l_i$ 的限制。

记 $T_i = (\delta_{i1}, \dots, \delta_{in})$, 其中 δ_{ij} 在 $i = j$ 时为 1, 否则为 0, 即 T_i 的第 i 个元素为 1, 其余元素为 0。则算法 3 中关于 f 的方程组为:

$$f_{(z_1, \dots, z_n)} = \begin{cases} 1 & (z_1, \dots, z_n) = (0, \dots, 0) \\ 0 & (z_1, \dots, z_n) = (y_1, \dots, y_n) \\ \sum_{i=1}^n p_i * f_{(z_1, \dots, z_n) + T_i} & otherwise \end{cases}$$

定义 $g_{(a_1, \dots, a_n)}$ 为:

$$g_{(a_1, \dots, a_n)} = \begin{cases} p_i & (\exists i, (a_1, \dots, a_n) = T_i) \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

则 f 的方程中的第三种情况可以看成一种卷积运算。定义:

$$(f + g)_{(a_1, \dots, a_n)} = f_{(a_1, \dots, a_n)} + g_{(a_1, \dots, a_n)}$$

$$(f \times g)_{(a_1, \dots, a_n)} = \sum_{(b_1, \dots, b_n) + (c_1, \dots, c_n) = (a_1, \dots, a_n)} f_{(b_1, \dots, b_n)} g_{(c_1, \dots, c_n)}$$

考虑将前两种情况看成在第三种情况的方程的一侧加上一个常数。设 $x = 1 -$

$\sum_{i=1}^n p_i * f_{(0,\dots,0)+T_i}, y = -\sum_{i=1}^n p_i * f_{(y_1,\dots,y_n)+T_i}$ 。定义 $h_{(a_1,\dots,a_n)}$ 为：

$$h_{(a_1,\dots,a_n)} = \begin{cases} x & (a_1, \dots, a_n) = (0, \dots, 0) \\ y & (a_1, \dots, a_n) = (y_1, \dots, y_n) \\ 0 & otherwise \end{cases}$$

则方程组可以看成 $f = f \times g + h$ 。同时，因为 $\sum_{i=1}^n p_i * f_{(0,\dots,0)+T_i}$ 为从 $(0, \dots, 0)$ 开始，停止时不记录 $(y_1, \dots, y_n)$ 的概率，因此 x 即为记录 $(y_1, \dots, y_n)$ 的概率。

在 $d_i = 2$ 时， $f \times g$ 即为异或卷积。由 FWT 的性质，定义：

$$FWT(f)_{(a_1,\dots,a_n)} = \sum_{(b_1,\dots,b_n)} f_{(b_1,\dots,b_n)} \prod_{i=1}^n (-1)^{a_i b_i}$$

则 $FWT(f)_{(a_1,\dots,a_n)} = FWT(f)_{(a_1,\dots,a_n)} * FWT(g)_{(a_1,\dots,a_n)} + FWT(h)_{(a_1,\dots,a_n)}$ 。

考虑 $(a_1, \dots, a_n) = (0, \dots, 0)$ 的情况，此时 $FWT(g)_{(0,\dots,0)} = \sum_{i=1}^n p_i = 1$ ，因此可以得到 $FWT(h)_{(0,\dots,0)} = 0$ 。又因为 $FWT(h)_{0,\dots,0} = x + y$ ，因此 $y = -x$ 。

对于 $(a_1, \dots, a_n) \neq (0, \dots, 0)$ 的情况， $FWT(g)_{(a_1,\dots,a_n)} = \sum_{i=1}^n p_i (-1)^{a_i} < 1$ 。因为 h 中只有 $x, -x, 0$ ，因此存在常数 c 使得 $FWT(h)_{(a_1,\dots,a_n)} = cx$ ，进一步可以得到存在常数 c 使得 $FWT(f)_{(a_1,\dots,a_n)} = cx$ 。

此时可以用 x 表示所有满足 $(a_1, \dots, a_n) \neq (0, \dots, 0)$ 的 $FWT(f)_{(a_1,\dots,a_n)}$ ，但无法确定 $FWT(f)_{(0,\dots,0)}$ 的值。

但因为 $f_{(0,\dots,0)} = 1, f_{(y_1,\dots,y_n)} = 0$ ，由 FWT 的性质，有：

$$\begin{aligned} f_{(a_1,\dots,a_n)} &= \frac{1}{2^n} \sum_{(b_1,\dots,b_n)} FWT(f)_{(b_1,\dots,b_n)} \prod_{i=1}^n (-1)^{a_i b_i} \\ f_{(0,\dots,0)} - f_{(y_1,\dots,y_n)} &= \frac{1}{2^n} \sum_{(b_1,\dots,b_n)} FWT(f)_{(b_1,\dots,b_n)} (1 - \prod_{i=1}^n (-1)^{y_i b_i}) \end{aligned}$$

此时 $FWT(f)_{(0,\dots,0)}$ 的系数为 0，因此可以得到形如 $cx = 1$ 的方程，进而解出 x 。

对于一个 $(y_1, \dots, y_n)$ 进行上述过程的复杂度为 $O(m \log m)$ ，因此该算法的

复杂度为 $O(m^2 \log m)$ 。可以通过子任务 5，结合算法 1 与算法 3 期望得分 28 分。

3.5 算法 5

FWT 相当于每一维上进行长度为 2 的 DFT，因此容易将算法 4 的操作扩展到每一维大小不为 2 的情况。

定义：

$$DFT(f)_{(a_1, \dots, a_n)} = \sum_{(b_1, \dots, b_n)} f_{(b_1, \dots, b_n)} \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{a_i b_i}$$

通过与 FWT 类似的方式，可以证明 $DFT(f)$ 满足：

$$DFT(f)_{(a_1, \dots, a_n)} = DFT(f)_{(a_1, \dots, a_n)} * DFT(g)_{(a_1, \dots, a_n)} + DFT(h)_{(a_1, \dots, a_n)}$$

同时根据 DFT 的性质，逆变换为：

$$f_{(a_1, \dots, a_n)} = \frac{1}{\prod_{i=1}^n l_i} \sum_{(b_1, \dots, b_n)} DFT(f)_{(b_1, \dots, b_n)} \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{-a_i b_i}$$

因此使用与算法 4 相同的做法即可对于每一个 $(y_1, \dots, y_n)$ 得到记录 $(y_1, \dots, y_n)$ 的概率。

此时算法的复杂度瓶颈在于对于 g, h 求出 $DFT(g), DFT(h)$ 。因为 g 只在所有 T_i 位置值非零， h 只在两个位置值非零。因此容易在 $O(nm) = O(m \log m)$ 的复杂度内求出。

该算法复杂度为 $O(m^2 \log m)$ ，可以通过子任务 2 ~ 6，结合算法 1 期望得分 48 分。

通过一些实现上的优化（例如按照顺序枚举 $(a_1, \dots, a_n)$ 每一维的值，在枚举的过程中计算 DFT 的值），可以将复杂度优化至 $O(m^2)$ ，这样可以通过子任务 2 ~ 7，结合算法 1 期望得分 56 分。

3.6 算法 6

考虑直接解出上一个算法中的 x ，对于 $(y_1, \dots, y_n)$ 可以得到：

$$\begin{aligned} DFT(g)_{(a_1, \dots, a_n)} &= \sum_{i=1}^n p_i \omega_{l_i}^{a_i} \\ DFT(h)_{(a_1, \dots, a_n)} &= (1 - \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{a_i y_i}) x \end{aligned}$$

因此可以得到：

$$\begin{aligned} DFT(f)_{(a_1, \dots, a_n)} &= \frac{1 - \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{a_i y_i}}{1 - \sum_{i=1}^n p_i \omega_{l_i}^{a_i}} x((a_1, \dots, a_n) \neq (0, \dots, 0)) \\ 1 = f_{(0, \dots, 0)} - f_{(a_1, \dots, a_n)} &= \frac{1}{\prod_{i=1}^n l_i} \sum_{(b_1, \dots, b_n)} DFT(f)_{(b_1, \dots, b_n)} (1 - \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{-b_i y_i}) \\ 1 &= \frac{1}{\prod_{i=1}^n l_i} \sum_{(b_1, \dots, b_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{(1 - \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{b_i y_i})(1 - \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{-b_i y_i})}{1 - \sum_{i=1}^n p_i \omega_{l_i}^{b_i}} x \\ \frac{1}{x} &= \frac{1}{\prod_{i=1}^n l_i} \sum_{(b_1, \dots, b_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{(1 - \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{b_i y_i}) + (1 - \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{-b_i y_i})}{1 - \sum_{i=1}^n p_i \omega_{l_i}^{b_i}} \end{aligned}$$

定义 $-(b_1, \dots, b_n) = ((l_1 - b_1) \bmod l_1, \dots, (l_n - b_n) \bmod l_n)$ ，记：

$$\begin{aligned} s_{(a_1, \dots, a_n)} &= \sum_{(b_1, \dots, b_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{1 - \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{b_i a_i}}{1 - \sum_{i=1}^n p_i \omega_{l_i}^{b_i}} \\ &= \sum_{(b_1, \dots, b_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{1}{1 - \sum_{i=1}^n p_i \omega_{l_i}^{b_i}} - \sum_{(b_1, \dots, b_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{\prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{b_i a_i}}{1 - \sum_{i=1}^n p_i \omega_{l_i}^{b_i}} \end{aligned}$$

则答案等于：

$$1 + \prod_{i=1}^n l_i \sum_{(a_1, \dots, a_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{1}{s_{(a_1, \dots, a_n)} + s_{-(a_1, \dots, a_n)}}$$

因此求出 s 后即可 $O(m \log m)$ 得到答案。考虑求 s 的部分，其中第一部分

$$\sum_{(b_1, \dots, b_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{1}{1 - \sum_{i=1}^n p_i \omega_{l_i}^{b_i}}$$

为与 $(a_1, \dots, a_n)$ 无关的定值，可以 $O(m \log m)$ 求出。对于第二部分，定义：

$$t_{(a_1, \dots, a_n)} = \frac{1}{1 - \sum_{i=1}^n p_i \omega_{l_i}^{a_i}}$$

则第二部分等于 $DFT(t)$ 。

在 $l_i = 2$ 时， DFT 等价于 FWT ，因此可以做到 $O(m \log m)$ 复杂度，可以通过子任务 5, 10，结合算法 1, 5 期望得分 68 分。

在 $l_i \geq 2$ 时，可以沿用 FWT 的思想，依次对每一维做变换。一维上的变换相当于求 $t'_x = \sum_{y=0}^{l_i-1} t_y \omega_{l_i}^{xy}$ ，直接枚举 y 求和，总复杂度为 $O(m * (\sum l_i))$ ，可以通过子任务 2 ~ 7, 10, 11，结合算法 1 期望得分 80 分。

3.7 算法 7

算法 6 的复杂度瓶颈在于 $O(l_i^2)$ 求出所有的 $t'_x = \sum_{y=0}^{l_i-1} t_y \omega_{l_i}^{xy}$ ，即任意长度的 DFT 。

使用 Bluestein 算法即可在 $O(l_i \log l_i)$ 的复杂度内求出。因此可以将算法 6 的复杂度优化至 $O(m \log m)$ 。

对于 $mod = 998244353$ 的情况，可以使用 NTT 实现 Bluestein 中的卷积，这样可以通过子任务 4, 8, 9，结合算法 1, 6 期望得分 94 分。

对于 p 任意的情况，可以使用任意模数 FFT 的方法。可以通过所有子任务，期望得分 100 分。

由于 p 随机生成，可以看作 t 随机生成，且题目保证 t 的分母在模意义下不为 0。可以近似看作 s 随机生成。若出现 $\frac{1}{s_{(a_1, \dots, a_n)} + s_{-(a_1, \dots, a_n)}}$ 的分母模意义下为 0 的情况，则只有当所有分母模意义为 0 的部分相加，分子为 mod 的倍数时，答案可能在模意义下有意义。因此这种情况出现的概率近似于不大于存在一个分母模意义为 0 的概率乘上 $\frac{1}{mod}$ ，即不大于 $\frac{m}{mod^2}$ ，在本题的范围下，这个概率小于 10^{-10} ，因而可以不考虑这种情况。

3.8 算法 8

以下为笔者的一个从生成函数角度出发的思路，该思路得到了与之前的算法相同的答案。但笔者认为该思路可能存在不严谨，因此在这里仅供参考。

为了避免一些问题，所有求 $F(1)$ 的步骤可以看成求 $\lim_{x \rightarrow 1^-} F(x)$ 。

设 $h_{i,j,x}$ 表示对第 i 个数进行 x 次操作后等于 j 的概率乘上 p_i^x ， $H_{i,j}(x) = \sum_{l \geq 0} \frac{h_{i,j,l}}{l!} x^l$ ，则：

$$H_{i,j}(x) = \sum_{k \geq 0} [k \bmod v_i = j] \frac{\left(\sum p_i\right)^k}{k!} = \frac{1}{v_i} \sum_{k=0}^{v_i-1} \omega_{v_i}^{-jk} e^{\omega_{v_i}^k \sum p_i x}$$

设 $f_{i,(a_1,\dots,a_n)}$ 表示操作 i 次后，所有数字为 $(a_1, \dots, a_n)$ 的概率。 $F_{(a_1,\dots,a_n)}(x) = \sum_{i \geq 0} f_{i,(a_1,\dots,a_n)} x^i$ ， $G_{(a_1,\dots,a_n)} = \sum_{i \geq 0} \frac{f_{i,(a_1,\dots,a_n)}}{i!} x^i$ 。则可以得到：

$$\begin{aligned} G_{(c_1,\dots,c_n)}(x) &= \frac{1}{\prod_{i=1}^n v_i} \prod_{i=1}^n H_{i,c_i}(x) \\ &= \frac{1}{\prod_{i=1}^n v_i} \sum_{(a_1,\dots,a_n)} \left(\prod_{i=1}^n \omega_{v_i}^{-a_i c_i} \right) * e^{\sum_{i=1}^n \omega_{v_i}^{a_i} \frac{p_i}{\sum p_i} x} \\ F_{(c_1,\dots,c_n)}(x) &= \frac{1}{\prod_{i=1}^n v_i} \sum_{(a_1,\dots,a_n)} \frac{\prod_{i=1}^n \omega_{v_i}^{-a_i c_i}}{1 - \left(\sum_{i=1}^n \omega_{v_i}^{a_i} \frac{p_i}{\sum p_i} \right) x} \end{aligned}$$

在接下来计算贡献的部分中，可以认为 $(a_1, \dots, a_n) \neq (0, \dots, 0)$ 。

设 $q_{i,(a_1,\dots,a_n)}$ 表示操作 i 次后当前的所有数字为 $(a_1, \dots, a_n)$ ，且在此之前的每次操作后数都不为 $(a_1, \dots, a_n)$ 的概率，设 $Q_{(a_1,\dots,a_n)}(x) = \sum_{i \geq 0} q_{i,(a_1,\dots,a_n)} x^i$ 。

考虑容斥，枚举最后一次出现 $(a_1, \dots, a_n)$ 位置减去，则可以得到：

$$\begin{aligned} Q_{(a_1,\dots,a_n)}(x) &= F_{(a_1,\dots,a_n)}(x) - Q_{a_1,\dots,a_n}(x) * (F_{(0,\dots,0)} - 1) \\ Q_{(a_1,\dots,a_n)}(x) &= \frac{F_{(a_1,\dots,a_n)}(x)}{F_{(0,\dots,0)}(x)} \end{aligned}$$

再设 $s_{i,(a_1,\dots,a_n)}$ 表示操作 i 次后当前所有数字为 $(0, \dots, 0)$ ，且过程中每次操作后数都不为 $(a_1, \dots, a_n)$ 的概率。设 $S_{(a_1,\dots,a_n)}(x) = \sum_{i \geq 0} s_{i,(a_1,\dots,a_n)} x^i$ 。

同样考虑容斥，枚举最后一次出现 $(a_1, \dots, a_n)$ 位置减去，对于之后的部分考虑反向的操作，可以得到：

$$S_{(a_1, \dots, a_n)}(x) = F_{(0, \dots, 0)}(x) - F_{(a_1, \dots, a_n)}(x) * Q_{-(a_1, \dots, a_n)}(x)$$

最后设 $t_{i, (a_1, \dots, a_n)}$ 表示表示操作 i 次后当前所有数字为 $(0, \dots, 0)$ ，且过程中每次操作后数都不为 $(a_1, \dots, a_n)$ ，除去最后一次操作外每次操作后不为 $(0, \dots, 0)$ 的概率， $T_{(a_1, \dots, a_n)}(x) = \sum_{i \geq 0} t_{i, (a_1, \dots, a_n)} x^i$ 。认为 $T_{0, (a_1, \dots, a_n)} = 0$ 。

由容斥得：

$$\begin{aligned} T_{(a_1, \dots, a_n)}(x) &= S_{(a_1, \dots, a_n)}(x) - T_{(a_1, \dots, a_n)}(x) * (S_{(a_1, \dots, a_n)}(x) - 1) - 1 \\ T_{(a_1, \dots, a_n)}(x) &= 1 - \frac{1}{S_{(a_1, \dots, a_n)}(x)} \end{aligned}$$

因此停止时没有记录 $(a_1, \dots, a_n)$ 的概率为 $T_{(a_1, \dots, a_n)}(1)$ 。由期望线性性答案等于 $1 + \sum_{(a_1, \dots, a_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{1}{S_{(a_1, \dots, a_n)}(x)}$ 。令

$$\begin{aligned} vl_{(a_1, \dots, a_n)} &= F_{(0, \dots, 0)}(1) - F_{(a_1, \dots, a_n)}(1) \\ &= \frac{1}{\prod_{i=1}^n v_i} * \sum_{(b_1, \dots, b_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{1 - \prod_{i=1}^n \omega_{v_i}^{-a_i b_i}}{1 - \sum_{i=1}^n \omega_{v_i}^{b_i} \frac{p_i}{\sum p_i}} \end{aligned}$$

则有：

$$\begin{aligned} S_{(a_1, \dots, a_n)}(x) &= F_{(0, \dots, 0)}(x) - F_{(a_1, \dots, a_n)}(x) * \frac{F_{-(a_1, \dots, a_n)}(x)}{F_{(0, \dots, 0)}(x)} \\ S_{(a_1, \dots, a_n)}(x) &= \frac{(F_{(0, \dots, 0)}^2(x) - (F_{(0, \dots, 0)}(x) - vl_{(a_1, \dots, a_n)})(F_{(0, \dots, 0)}(x) - vl_{-(a_1, \dots, a_n)}))}{F_{(0, \dots, 0)}(x)} \\ S_{(a_1, \dots, a_n)}(x) &= vl_{(a_1, \dots, a_n)} + vl_{-(a_1, \dots, a_n)} - \frac{vl_{(a_1, \dots, a_n)} * vl_{-(a_1, \dots, a_n)}}{F_{(0, \dots, 0)}(x)} \end{aligned}$$

由于 $\lim_{x \rightarrow 1^-} F_{(0, \dots, 0)}(x) = \infty$ ，因此 $\lim_{x \rightarrow 1^-} S_{(a_1, \dots, a_n)}(x) = vl_{(a_1, \dots, a_n)} +$

$vl_{-(a_1, \dots, a_n)}$

因此答案 ans 为：

$$ans = 1 + \sum_{(a_1, \dots, a_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{1}{vl_{(a_1, \dots, a_n)} + vl_{-(a_1, \dots, a_n)}}$$

$$ans = 1 + \sum_{(a_1, \dots, a_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{\prod_{i=1}^n l_i}{\sum_{(b_1, \dots, b_n) \neq (0, \dots, 0)} \frac{(1 - \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{a_i b_i}) + (1 - \prod_{i=1}^n \omega_{l_i}^{-a_i b_i})}{1 - \sum_{i=1}^n p_i \omega_{l_i}^{b_i}}}$$

这与算法 7 的结果相同。

4 总结

本题思维难度适中，代码难度适中，考察选手对部分经典模型的掌握程度。 $v_i = 2$ 的情况可以通过方程组与 FWT 间的关联得到关键的性质。而 $v_i > 2$ 的情况可以看做 FWT 的拓展，即高维 DFT，因此可以直接将 $v_i = 2$ 的解法拓展到 v_i 任意的情况。

考虑随机游走过过程的概率生成函数，通过期望步数等于 $F'(1)$ 的性质，可以用完全不同的方式得到相同的答案。笔者认为本问题可能存在更多的解法，但笔者能力有限，并没有得到更多的解法。

本题为笔者的原创题。感谢彭博参与验题工作。

5 参考资料

- [1] 《浅谈 DFT 在信息学竞赛中的应用》，刘承奥，IOI2018 中国国家候选队论文集
- [2] 《再探快速傅里叶变换》，毛嘯，2016 年信息学奥林匹克中国国家队候选队员论文集