

# 新试题 解题报告

雅礼中学 刘剑成

## 1 试题大意

有一场比赛，如果你能在这场比赛中获得第 $i$ 名，那么你可以得到 $p_i$ 的奖金。

现在你已经提前了解了其他 $n - 1$ 名选手与你自己的各项能力，并且根据他们的能力分别计算出了他们得分的概率。这场考试的满分为1分，最低为0分，分数可以为任意小数。对于第 $i$ 个人，他得 $x$ 分的概率，与 $t_i$ 次函数 $f_i(x)$ 成正比。

如果一个人的函数为 $f(x) = 2$ ，那么他获得任意分数的概率都是相等的；如果一个人的函数为 $f(x) = 2 - x$ ，那么他获得越高的分的概率就越低，且他获得0分的概率是获得1分的概率两倍。

现在你需要计算你能在这场比赛中期望能得到多少的奖金。由于分数可以为小数，所以无需考虑排名相等的情况。

答案对998244353 ( $7 \times 17 \times 2^{23} + 1$ , 一个质数) 取模。

时间限制：清澄 8sec/UOJ 6sec

空间限制：64MB

## 2 输入格式

输入共 $n + 2$ 行。

第一行包含一个整数 $n$ 。

在第二行有 $n$ 个整数，第 $i$ 个数代表 $p_i$ 。

接下来 $n - 1$ 行，每行第一个数为 $t_i$ ，代表第 $i$ 个人所对应的函数是一个 $t_i - 1$ 次函数，接下来 $t_i$ 个实数，第 $j$ 个数代表该函数中 $x_j - 1$ 项的系数。

最后一行，第一个数为 $t_n$ ，代表你所对应的函数是一个 $t_n - 1$ 次函数，接下来 $t_n$ 个实数，第 $j$ 个数代表该函数中 $x_j - 1$ 项的系数。

### 3 输出格式

输出1行，包含一个整数，表示你期望能获得的奖金。

### 4 数据范围

编号	$n$	$S = \sum t_i$	特殊限制
1	2	5	无
2		10	
3	10	40	
4		60	
5		80	
6		100	
7	100	400	
8		600	
9		800	
10		1000	
11	500	4000	所有名次的奖金相等
12			所有人的函数相同
13			除了第一名与最后一名
14			其他人的奖金都相等
15	500	1500	无
16		2000	
17		2500	
18		3000	
19		3500	
20		4000	

保证所有人的函数在 $[0, 1]$ 的范围以内大于等于0，输入的所有实数仅有2位小数，且除了常数项以外的系数绝对值均小于5，常数项的绝对值小于30。

所有数据均为随机生成。

$p_i$ 的范围在0到10000之间。

## 5 算法介绍

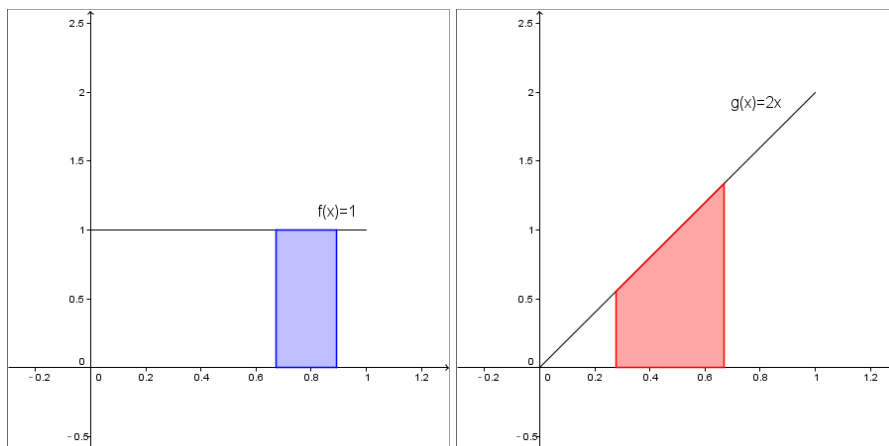
### 5.1 算法1

在10%的数据中，只有2个人，即我们只需要求出第一个人有多大概率在第二个人以下，再乘上获得的奖金即可。

对于第*i*个人，他的分数落在 $[l, r]$ 以内的概率 $P_i(l, r)$ 为：

$$P_i(l, r) = \frac{\int_l^r f_i(x) dx}{\int_0^1 f_i(x) dx} \quad (1)$$

直观上看，该结果就是函数在 $[l, r]$ 这一段中与 $x$ 轴所构成区域的面积，除以函数在 $[0, 1]$ 中与 $x$ 轴所构成区域的面积。即函数在 $[l, r]$ 这一段的定积分除以在 $[0, 1]$ 这一段的定积分，如下图所示：



染色区域的面积除以函数在 $[0, 1]$ 的总面积即为分数落在左右边界内部的概率

由于函数乘上一个常数对答案并没有任何影响，则我们可以将所有的函数除以它在 $[0, 1]$ 中与 $x$ 轴所构成区域的面积，则有：

$$P_i(l, r) = \int_l^r f_i(x) dx \quad (2)$$

假设答案不需要对998244353取模，考虑一种并不完美的做法：

确定一个很小的距离 $\Delta d$ ，将每 $\Delta d$ 的距离分为一段，枚举你所获得的分数落在哪一段内，通过计算另一个人的分数在你之下的概率，求和即为你超过另一

个人的概率 $P$ :

$$P \approx \sum_{t=\Delta d}^1 P_1(0, t - \Delta d) P_2(t - \Delta d, t) \quad (3)$$

$$= \sum_{t=\Delta d}^1 \int_0^{t-\Delta d} f_1(x) dx \int_{t-\Delta d}^t f_2(x) dx \quad (4)$$

可以发现, 当 $\Delta d$ 取到无限接近于0的时候,  $\int_{t-\Delta d}^t f_2(x) dx$ 等于 $f_2(x)$ 的不定积分在 $t$ 处的导数, 即为 $f_2(t)$ 。

记 $f_i(x)$ 的原函数中, 满足 $F_i(0) = 0$ 的原函数为 $F_i(x)$ , 则有:

$$P = \int_0^1 F_1(x) f_2(x) dx \quad (5)$$

由于本题中函数均为多项式函数, 则对于函数:

$$f(x) = a_0 + a_1 x^1 + a_2 x^2 + \dots + a_N x^N$$

它的原函数为:

$$F(x) = a_0 x + \frac{a_1}{2} x^2 + \frac{a_2}{3} x^3 + \dots + \frac{a_N}{N+1} x^{N+1}$$

所以我们只需要求出 $F_1(x) f_2(x)$ 的值, 再求一次定积分即可。

时间复杂度:  $O(S^2)$

空间复杂度:  $O(S)$

## 5.2 算法2

对于接下来20%的数据, 有 $n = 10$ , 那么考虑枚举哪些人分数比你高, 哪些人分数比你低。

定义 $U = 1, 2, 3, \dots, n$ , 假设所有分数比你高的人构成了集合 $A$ , 则分数比你低的人构成了集合 $\complement_U A$ , 套用**算法1**的计算方法, 则有:

$$P = \int_0^1 \prod_{i \in A} F_i(x) \prod_{i \in \complement_U A} [1 - F_i(x)] f_n(x) dx \quad (6)$$

接下来, 只需统计当前超过了多少人, 计入答案即可。

时间复杂度:  $O(2^n S^2)$

空间复杂度:  $O(S)$

### 5.3 算法3

我们观察获得第*i*名的总概率：

$$P_i = \sum_{A \subseteq \{1, 2, \dots, n-1\}}^{|A|=i} \int_0^1 \prod_{i \in A} F_i(x) \prod_{i \in \complement_U A} [1 - F_i(x)] f_n(x) dx \quad (7)$$

$$P_i = \int_0^1 f_n(x) \sum_{A \subseteq \{1, 2, \dots, n-1\}}^{|A|=i} \prod_{i \in A} F_i(x) \prod_{i \in \complement_U A} [1 - F_i(x)] dx \quad (8)$$

即我们可以先求出：

$$\sum_{A \subseteq \{1, 2, \dots, n-1\}}^{|A|=i} \prod_{i \in A} F_i(x) \prod_{i \in \complement_U A} [1 - F_i(x)]$$

接下来乘上 $f_n(x)$ 再积分即为获得第*i*名的概率。

考虑动态规划，我们依次枚举第*i*个函数，判断它是乘上 $F_i(x)$ 还是 $1 - F_i(x)$ 。可以设出状态 $dp_{i,j}(x)$ 代表已经到了第*i*个人，且有*j*个人的分数比你低的时候，当前的多项式为 $dp_{i,j}(x)$ ，

则有递推式：

$$dp_{i,j}(x) = F_i(x)dp_{i-1,j-1}(x) + [1 - F_i(x)] dp_{i-1,j}(x) \quad (9)$$

接下来，我们只需要暴力进行多项式乘法，递推即可。使用滚动数组可以将空间优化至 $O(nS)$ 。

时间复杂度： $O(nS^2)$

空间复杂度： $O(nS)$

### 5.4 Bonus数据

#### 5.4.1 数据11

当所有名次的奖金相等时，无论获得任意名次都必然获得*p*的奖金，所以可以直接输出*p*。

时间复杂度： $O(1)$

空间复杂度： $O(1)$

### 5.4.2 数据12

当所有人的概率函数相等时，每个人获得第*i*名的概率是相同的，所以我们只需输出 $\sum_{i=1}^n \frac{p_i}{n}$ 即可。

时间复杂度： $O(n)$

空间复杂度： $O(1)$

### 5.4.3 数据13-14

对于数据点13和14，我们只需要计算出获得第一名与最后一名的概率，再乘上他们奖金与2到*n* - 1名奖金的差值即为答案。

获得第一名的概率为：

$$P_1 = \int_0^1 \prod_{i=1}^{n-1} F_i(x) f_n(x) dx \quad (10)$$

获得最后一名的概率为：

$$P_n = \int_0^1 \prod_{i=1}^{n-1} [1 - F_i(x)] f_n(x) dx \quad (11)$$

我们只需要直接暴力计算多项式乘法即可。

时间复杂度： $O(S^2)$

空间复杂度： $O(S)$

### 5.4.4 一个更优的解法

可以发现，在求第一名与最后一名的概率时，所需要做的即为求*n*个多项式的乘积。由于本题中模数的特殊性，很容易想到使用快速傅里叶变换（FFT）优化乘法。

对于所有的*i*满足 $1 \leq i < n$ ，将 $F_i(x)$ 进行离散傅里叶变换（DFT），即用一个数组记录当*x*分别为 $\omega, \omega^2, \omega^3, \dots, \omega^{L-1}$ 时，函数的值分别为多少。

如：新的 $A_k$ 等于原A函数 $A(\omega^k)$ 的值；新的 $F_{i,k}$ 等于原 $F_i$ 函数 $F_i(\omega^k)$ 的值。

<sup>1</sup> $\omega$ 指原根，即满足 $\omega^L \equiv 1$ ，当且仅当*i*为*L*的倍数；*L*为2的若干次幂

对于多项式 $C(x) = A(x) + B(x)$ ，在进行DFT之后有：

$$C_i = A_i + B_i$$

同理，对于 $C(x) = A(x) \times B(x)$ ，在进行DFT之后有：

$$C_i = A_i \times B_i$$

所以在计算多项式的运算时，我们可以将两个多项式进行DFT，在进行若干运算过后通过逆DFT转换回来，即为多个多项式的运算结果。

转换的时间复杂度为 $O(L \log L)$ ，单次计算的时间复杂度为 $O(L)$ 。<sup>2</sup>

如果我们直接使用FFT，需要转换 $2n$ 次，计算 $n$ 次，是 $O(nS \log S + nS)$ 的，这样的时间复杂度反而更劣了。

注意到如果直接一个一个多项式乘过去，到最后会出现长度为 $O(S)$ 的多项式乘上长度为 $O(1)$ 的多项式，这样并不是最优的方法。所以我们可以每次将 $n$ 个多项式分为两半，将两边的多项式分别乘起来之后再相乘，这样的复杂度为：

$$T(S) = 2T\left(\frac{S}{2}\right) + O(S \log S) \quad (12)$$

可以算出总复杂度为 $O(S \log^2 S)$ 。

时间复杂度： $O(S \log^2 S)$

空间复杂度： $O(S)$

## 5.5 算法4

同样的，我们在递推求 $dp_{i,j}$ 的时候，可以考虑用FFT进行优化。

在我们将 $F_i$ 进行DFT之后，转移方程9变为：

$$dp_{i,j,k} = F_{i,k} dp_{i-1,j-1,k} + (1 - F_{i,k}) dp_{i-1,j,k} \quad (13)$$

接下来，我们确定 $i$ 与 $k$ ，即将整个 $dp$ 的第二维与第三维交换一下，则转移方程变为：

$$dp_{i,k,j} = F_{i,k} dp_{i-1,k,j-1} + (1 - F_{i,k}) dp_{i-1,k,j} \quad (14)$$

<sup>2</sup>FFT的具体实现过程可以戳这里[http://en.wikipedia.org/wiki/Fast\\_Fourier\\_transform](http://en.wikipedia.org/wiki/Fast_Fourier_transform)

可以发现，数列 $dp_{i,k}$ 的生成函数 $G_{i,k}(x)$ 与数列 $dp_{i-1,k}$ 的生成函数 $G_{i-1,k}(x)$ 的关系为：

$$G_{i,k}(x) = [F_{i,k}x + (1 - F_{i,k})] G_{i-1,k}(x) \quad (15)$$

由于 $G_{0,k}(x) = 1$ ，则可推导出：

$$G_{n-1,k}(x) = \prod_{i=1}^{n-1} [F_{i,k}x + (1 - F_{i,k})] \quad (16)$$

对于这个式子，我们可以直接使用如5.4.4所说的分治套FFT，即可在 $O(n \log^2 n)$ 的时间内求出 $G_{n,k}(x)$ 。

接下来我们只需要用 $O(nS \log S)$ 的时间预处理出所有 $F_{i,k}$ 的值，再枚举所有的 $k$ ，求出所有的 $dp_{n-1,k,j}$ ，最终转换回来即为函数 $dp_{n-1,j}(x)$ 。

时间复杂度： $O(nS \log^2 n)$

空间复杂度： $O(nS)$

## 5.6 算法5

换个角度，假设对于转移方程9我们直接套用生成函数，则对于 $dp_{i,j}(x)$ 的二维生成函数 $G_i(x, y)$ ，有：

$$G_i(x, y) = [F_i(x)y + [1 - F_i(x)]] G_{i-1}(x, y) \quad (17)$$

又由于 $G_0 = 1$ ，则可以推导出：

$$G_{n-1}(x, y) = \prod_{i=1}^{n-1} [F_i(x)y + [1 - F_i(x)]] \quad (18)$$

则最终我们要求的即为若干个二元多项式乘起来之后所得的多项式。

对于二元多项式的DFT，相当于分别枚举 $x$ 与 $y$ 在取不同的值时，函数的值为多少，所以我们只需要先固定 $y$ ，对于 $y$ 的若干次幂之前关于 $x$ 多项式进行FFT，再对于每个 $x$ 不同的取值，对关于 $y$ 的多项式进行FFT即可，对于一个 $N \times M$ 的二元多项式进行FFT的时间复杂度为 $O(NM(\log N + \log M))$ 。

有了二元多项式的DFT，接下来我们可以沿用之前的思路——分治套FFT来解决当前问题。



需要注意的是，假设我们的问题规模是 $n \times S$ 的，由于数据是随机的，当我们将 $n$ 个不等式等量的分成两份时，它们乘起来的项数也大约是差不多的，则此时的时间复杂度为：

$$T(n, S) = 2T\left(\frac{n}{2}, \frac{S}{2}\right) + O(nS \log S) \quad (19)$$

可以发现，此时分治套FFT的时间复杂度并没有 $\log^2$ 项了，时间复杂度仅为 $O(nS \log S)$ 。

在求出 $G_{n-1}$ 之后，我们只需要用 $dp_{n-1,j}(x)$ 乘上 $f_n(x)$ 再积分即为答案。

至此，问题完美解决。

时间复杂度： $O(nS \log S)$

空间复杂度： $O(nS)$

## 6 试题总结

本题的考察点在于对积分以及FFT的运用，由于在模数上对于题目的解法有一定的提示，大大降低了本题的思维难度，总体来说属于NOI中等难度。

就本场互测而言，saffah的题目是非传统题，lyy的题目在代码难度以及思维难度上均较难，所以从某种意义上来说，花部分时间来写此题的正解是一种比较稳妥的做法。当然，对于我来说一种较好的考试策略，并不一定适合于其他人，比如你在非传统题上有自己的见解，或者在数据结构上有独特的造诣，那么你也可以选择花费更多的时间在其他两题上。

对于集训队的其余12人来说大部分人都有能力拿到满分，基本上所有人都可以得到70分——前提是在大家在考试中给本题分配了合理的时间。然而由于互测的计分改为参加测试即可获得1分，导致了部分选手在一定程度上对考试的轻视，并没有认真参考，所以在此不对具体人数进行预测。