1 equation

1.1 30% 数据

暴力,这时答案本身很小,所以只需要写一个 dfs。

1.2 70% 数据

这个问题等价于"将m个相同的球放进n个不同的盒子中"的方案数,所以:

$$ans = \binom{n+m-1}{m}$$

(记得课上讲的夹棍法吗?) 后者可以用递推公式算:

$$\binom{n}{m} = \binom{n-1}{m-1} + \binom{n-1}{m}$$

也可以暴力乘+逆元。

$$\binom{n}{m} = \frac{n!}{m!(n-m)!}$$

复杂度后者好点(因为模数不同,前者每次都要推一遍)

1.3 余下 30% 数据

用公式推应该会超时,只能用后面那个,求逆元可以用扩展欧几里得,也可以欧拉定理(注意题目中 $\varphi(pq)=(p-1)(q-1)$)。当然也可以在在模 p 和模 q 时答案求出来,再用中国剩余定理合并。

2 power

2.1 10% 数据

暴力循环

2.2 30% 数据

普通二进制快速幂

2.3 70% 数据

高精度 + 二进制快速幂

2.4 100% 数据

十进制快速幂,类比二进制,从低到高维护好 3^{10^i} 。

3 comb

3.1 30% 数据

暴力算出组合数, 用递推公式

3.2 100% 数据

题目就是求:

$$p \mid \binom{n}{i}$$

即:

$$\binom{n}{i} \equiv 0 \; (mod \; p)$$

的i的个数。想到可能和Lucas有关,我们先把问题转化成求:

$$p \nmid \binom{n}{i}$$

的 i 的个数。由 Lucas 定理:

$$\binom{n}{m} \equiv \binom{n_1}{m_1} \binom{n_2}{m_2} \cdots \binom{n_s}{m_s} \ (mod \ p)$$

其中 $n_1n_2 \dots n_s$ 和 $m_1m_2 \dots m_s$ 是 n 和 m 的 p 进制分解。容易发现:只要右边每一项模意义下都非 0,那么右边乘起来都非零,这样的数 m 有:

$$(n_1+1)(n_2+1)\cdots(n_s+1)$$

个,这就是不满足条件的数的个数,那么答案就是:

$$(n+1) - (n_1+1)(n_2+1)\dots(n_s+1)$$

4 derange

4.1 30% 数据

用next_permutation 枚举排列, 然后暴力 check。

4.2 70% 数据

我们用 D[n] 表示 n 个元素的错排数量,那么我们可以通过枚举不合法的排列 重合的个数来算出 D[n]:

$$D[n] = n! - \sum_{i=1}^{n} \binom{n}{i} D[n-i]$$

初始值是:

$$D[0] = 1$$

我们可以先处理出组合数, 再跑这个递推, 就行了。

4.3 100% 数据

D[n] 中,我们先选择 n 号元素的位置,有 n-1 种选择 ([1,n-1]) ,假设 n 放在了 i 号位置,我们再考虑 i 号元素放哪,此时分两种情况:

- i 放在 n 号位置,此时有 D[n-2] 种放法。
- i 号元素不放在 n 号位置,问题就转化成了: 我要将 [1,n-1] 这 n-1 个元素放进 [1,i-1], [i+1,n] 这些位置,并且每个元素都有且仅有一个位置不能放(1 不能放在 1,2 不能放在 2,…i 不能放在 n…)。这不就是n-1 个元素的错排吗?(将 n 号位置看成 i 号元素本来的位置)。此时有D[n-1] 种放法。

5 mulfunc

我们先证明一下题目中给出的结论吧:

$$g(n) = \sum_{d|n} f(d)$$

假设 n 有质因分解: $n = p_1^{\alpha_1} p_2^{\alpha_2} \dots p_s^{\alpha_s}$ 。从而:

$$g(p_1^{\alpha_1} p_2^{\alpha_2} \dots p_s^{\alpha_s}) = \sum_{d \mid p_1^{\alpha_1} p_2^{\alpha_2} \dots p_s^{\alpha_s}} f(d) = \sum_{i_1=0}^{\alpha_1} \sum_{i_1=0}^{\alpha_1} \dots \sum_{i_s=0}^{\alpha_s} f(p_1^{i_1} p_2^{i_2} \dots p_s^{i_s})$$

因为 f(n) 是积性函数, 我们可以继续:

$$= \sum_{i_1=0}^{\alpha_1} \sum_{i_1=0}^{\alpha_1} \cdots \sum_{i_s=0}^{\alpha_s} f(p_1^{i_1}) f(p_2^{i_2}) \dots f(p_s^{i_s})$$

由求和的性质,又有:

$$= \sum_{i_1=0}^{\alpha_1} f(p_1^{i_1}) \sum_{i_1=0}^{\alpha_1} f(p_2^{i_2}) \cdots \sum_{i_s=0}^{\alpha_s} f(p_s^{i_s}) = (\sum_{i_1=0}^{\alpha_1} f(p_1^{i_1})) (\sum_{i_1=0}^{\alpha_1} f(p_2^{i_2})) \cdots (\sum_{i_s=0}^{\alpha_s} f(p_s^{i_s})) \\ = g(p_1^{\alpha_1}) g(p_2^{\alpha_2}) \ldots \ g(p_s^{\alpha_s})$$

从而有:

$$g(p_1^{\alpha_1}p_2^{\alpha_2}\dots p_s^{\alpha_s})=g(p_1^{\alpha_1})g(p_2^{\alpha_2})\dots\ g(p_s^{\alpha_s})$$

就证明了 g(n) 的积性。

所以, 关于 $\tau(n)$ 和 $\sigma(n)$ 又有下面的定义:

$$\tau(n) = \sum_{d|n} 1 \\
\sigma(n) = \sum_{d|n} d$$

显然 f(n) = 1 和 g(n) = n 都是积性函数,所以 $\tau(n)$ 和 $\sigma(n)$ 是积性函数。由上面的结论,我们想要求一个积性函数的值,只需要弄清楚 $f(p^{\alpha})$ 的值就行了。

$$\begin{array}{rcl} \tau(p^{\alpha}) & = & \alpha + 1 \\ \sigma(p^{\alpha}) & = & 1 + p + p^{2} + \dots + p^{\alpha} = \frac{p^{\alpha + 1} - 1}{(p - 1)} \\ \mu(p) & = & -1 \\ \mu(p^{\alpha}) & = & 0 \quad (\alpha \ge 2) \\ \phi(p^{\alpha}) & = & p^{\alpha} - p^{\alpha - 1} \end{array}$$

因为我们线性筛的时候会找到每个数的最小素因子, 所以可以在线性筛是算出 所有数的函数值, 具体参见代码。