浅谈容斥原理

成都七中 王迪

摘要

本文从计数问题中的容斥原理出发,得出容斥原理的形式,通过一些例题 探究了使用它解题的思维方式,然后研究了容斥原理的推广,对容斥原理的一 般化作出尝试,最后总结了容斥原理及其运用过程中所体现的思想、方法。

1 引言

在一类组合计数的问题中,我们需要对一些集合的并或交中元素的个数进行统计,而对于这种问题,容斥原理是一种通用的解法,所以在本文的前半部分,我们将探究容斥原理的形式,用容斥原理解决计数问题的分析方法,以及若干有趣的例题。

而容斥原理不仅可以解决组合计数问题,在本文的后半部分,我们将对容斥原理进行推广,可以解决一些数论和概率论中的问题,而通过分析不同问题中容斥原理的形式,我们可以将容斥原理一般化,从更高的层面理解容斥原理。

2 容斥原理

在这一小节中,我们会从一些组合计数问题出发,得出容斥原理的形式并给出证明,然后通过一些例题得出用容斥原理解题的思维方法。

2.1 预备知识

考虑一个简单的问题:某班有a个人擅长唱歌,b个人擅长画画,c个人既擅长唱歌也擅长画画,问多少人有至少一种特长?

通过画文氏图的方法,很容易得出此问题的答案: a+b-c。

我们可以得出该问题的一般形式:设一个有限集为U,U中元素有两种性质 P_1 和 P_2 ,而满足 P_1 性质的元素组成集合 S_1 ,满足 P_2 性质的元素组成集合 S_2 ,那么上面的问题相当于是求至少满足两种性质之一的元素个数,可以表示成这样:

$$|S_1 \cup S_2| = |S_1| + |S_2| - |S_1 \cap S_2|$$

其中|S|表示集合S中的元素个数。

我们考虑U中元素有三种性质 P_1, P_2, P_3 ,对应的子集是 S_1, S_2, S_3 ,仍然可以通过画文氏图的方法,得到下面的等式:

$$|S_1 \cup S_2 \cup S_3| = |S_1| + |S_2| + |S_3| - |S_1 \cap S_2| - |S_1 \cap S_3| - |S_2 \cap S_3| + |S_1 \cap S_2 \cap S_3|$$

注意到,我们把**求并集中元素个数**转化成了**求交集中元素个数**,这一步体现了**转化**的思想。

一般地,设U中元素有n种不同的性质,第i种性质称为 P_i ,满足 P_i 的元素组成集合 S_i ,那么

定理2.1.1. 满足 P_1, P_2, \cdots, P_n 中至少一个性质的U中元素的个数是

$$|S_1 \cup S_2 \cup \dots \cup S_n| = \sum_{i} |S_i| - \sum_{i < j} |S_i \cap S_j| + \sum_{i < j < k} |S_i \cap S_j \cap S_k| - \dots + (-1)^{n-1} |S_1 \cap S_2 \cap \dots \cap S_n|$$

证明. 考虑一个处于 $\bigcup_{i=1}^{n} S_i$ 中的元素x,它所属m个集合 T_1, T_2, \dots, T_m ,那么我们计算一下上式右边统计的x个数cnt:

$$cnt = |\{T_i\}| - |\{T_i \cap T_j | i < j\}| + \dots + (-1)^{m-1} |\{T_1 \cap T_2 \cap \dots \cap T_m\}|$$

$$= C_m^1 - C_m^2 + \dots + (-1)^{m-1} C_m^m$$

$$= -\left(\left(\sum_{i=0}^m (-1)^i C_m^i\right) - C_m^0\right)$$

$$= -\left((1-1)^m - 1\right)$$

$$= 1$$

结合二项式定理即可证明容斥原理的正确性。

至此,我们已经知道了用容斥原理计算集合的并中元素的数目的方法。稍加变形我们就能用容斥原理计算集合的交中元素的数目。

我们用 $\bigcap_{i=1}^n S_i$ 表示需要计数的交集,令 \overline{S} 表示集合S关于全集U的补集,那么 $\overline{S_i}$ 就表示不满足性质 P_i 的集合。考虑到需要计数的是满足 P_1, P_2, \cdots, P_n 的元素,我们进行一步**补集转化**,求不满足至少一个性质的U中的元素个数,即 $\bigcup_{i=1}^n \overline{S_i}$,这个集合的计数方式就和之前类似,所以

定理2.1.2. 满足 P_1, P_2, \cdots, P_n 中所有性质的U中元素的个数是

$$|S_1 \cap S_2 \cap \cdots \cap S_n| = |U| - |\overline{S_1} \cup \overline{S_2} \cup \cdots \cup \overline{S_n}|$$

综上所述,我们可以利用容斥原理在**求并集元素个数**和**求交集元素个数**这两个问题间**互相转化**,这提示我们,用容斥原理解题,是一个**转换角度**的思维方式。

2.2 经典问题

我们通过几个组合计数的经典题目,来探究如何应用容斥原理。

2.2.1 不定方程非负整数解计数

问题2.2.1. 考虑不定方程

$$x_1 + x_2 + \dots + x_n = m$$

和n个限制条件 $x_i \leq b_i$,其中m和 b_i 都是非负整数,求该方程的非负整数解的数目。

在解决这个问题之前,这里不加证明地给出一个结论:

定理2.2.1. 不定方程 $x_1 + x_2 + \cdots + x_n = m$ 的非负整数解数目为 C_{m+n-1}^{n-1} 。

在应用容斥原理前,我们需要找出全集U,以及刻画U中元素的 P_i 。

- U是满足 $x_1 + x_2 + \cdots + x_n = m$ 的所有非负整数解;
- 对于每个变量i,都对应一个 P_i ,而 P_i 代表的性质是 $x_i < b_i$ 。

设满足 P_i 的所有解组成集合 S_i ,那么我们需要求解的值就是: $|\bigcap_{i=1}^n S_i|$ 。

由之前的知识我们可以写出: $|\bigcap_{i=1}^n S_i| = |U| - |\bigcup_{i=1}^n \overline{S_i}|$ 。而|U|的值可以由定理2.2.1计算,我们着重考虑后面的部分,而这正是之前容斥原理的一般形式!

通过展开 $\bigcup_{i=1}^n \overline{S_i}$,问题转化成:对于某几个特定的 $\overline{S_i}$,求解满足这些条件的解的数目。一般地,给出 $1 \le i_1 < i_2 < \cdots < i_t \le n$,求 $|\bigcap_{k=1}^t \overline{S_{i_k}}|$ 。

考虑 $\overline{S_{i_k}}$ 的含义,即满足 $x_{i_k} \geq b_{i_k} + 1$ 的解的数目。而对每一个k,都要满足这个条件,即**部分变量有下界限制**,我们可以在方程的右边减去下界和 $\sum_{i=1}^k (b_{i_k} + 1)$,那么新方程的解与我们要求的解是一一对应的!而新方程的每个变量都没有上下界限制,所以同样可以用定理2.2.1 求出。

于是我们只需要枚举 $\{\overline{S_1},\overline{S_2},\cdots,\overline{S_n}\}$ 的非空子集,进行容斥原理的计算即可。

考虑解题过程,我们先是把问题写成集合的形式,找出全集U,以及我们的解需要满足的性质 P_i ,然后写出需要求值的式子,用容斥原理进行展开,于是我们可以着眼局部,这时的限制数就大大减少,成为一个个可解的问题,最后我们把答案合并起来就可以了。

2.2.2 错位排列计数

问题2.2.2. 称一个长度为n的排列p为错位排列,当且仅当对所有的 $1 \le i \le n$,都满足 $p_i \ne i$ 。给出n,求长度为n 的错位排列的数目。注意排列中1到n的整数都恰好出现1次。

同上题,我们首先分析全集U和性质 P_i :

- U表示长度为n的所有排列;
- 对于每个位置i,都对应一个 P_i ,而 P_i 代表的性质是 $p_i \neq i$ 。

同样设满足 P_i 的解组成集合 S_i ,那么我们需要求的值仍是 $\bigcap_{i=1}^n S_i$!

于是用同样的处理方法,我们写出 $|\bigcap_{k=1}^t \overline{S_{i_k}}|$,我们考虑 $\overline{S_{i_k}}$ 的含义,即 $p_i = i$ 的排列数目,而对每一个k,都确定了排列中一个位置的数,所以共有t个位置的数被确定了,而其他位置是没有限制的,所以对应的答案就是(n-t)!。

进一步可以推出,只要我们枚举的 $\{\overline{S_i}\}$ 的子集的大小一样,它们对答案的贡献也是一样的!设长度为n的错位排列数是 D_n ,那么我们有:

$$D_{n} = n! - \sum_{t=1}^{n} (-1)^{t-1} \sum_{i_{1} < i_{2} < \dots < i_{t}} (n-t)!$$

$$= n! + \sum_{t=1}^{n} (-1)^{t} C_{n}^{t} (n-t)!$$

$$= n! + \sum_{t=1}^{n} (-1)^{t} \frac{n!}{t!}$$

$$= n! \sum_{t=0}^{n} \frac{(-1)^{t}}{t!}$$

由此我们发现,用容斥原理解决问题的时间复杂度不一定是指数级,我们可以对一些对答案贡献一致的情况进行合并,这样仍能得出高效的算法。

另外,错位排列数 D_n 也有递推的方法,有兴趣的同学可以另行探究。

2.3 例题解析

下面通过一些例题,看一看容斥原理在信息学中的应用。

2.3.1 HAOI2008 硬币购物

问题2.3.1. 有4种面值的硬币,第i种硬币的面值是 c_i 。有n次询问,每个询问中第i种硬币的数目是 d_i ,以及一个购物款s,回答付款方法的数目。数据规模 $n < 10^3, s < 10^5$ 。

这题初一看是一个经典的多重背包问题,但是经过分析,我们发现单次动态规划的最好复杂度是O(4s),对于多次询问根本无法承受。

但是这题与一般的背包问题有一个明显的不同:硬币(即不同的物品)只有4种。而且,若每次购物没有硬币数目的限制,可以用一个动态规划预处理后O(1)回答每组询问。

考虑一次询问,第i种硬币使用的数目是 x_i ,那么需要满足 $c_1x_1 + c_2x_2 + c_3x_3 + c_4x_4 = s$,且 $x_i \le d_i$ 。我们发现,这与之前的不定方程非负整数解计数非常类似,只不过每个变量前有一个系数。

同样我们用容斥原理来处理这个问题, S_i 表示满足 $x_i \leq d_i$ 的解的数目, $\overline{S_i}$ 表示满足 $x_i \geq d_i + 1$ 的解的数目,考虑若干 $\overline{S_i}$ 的交集,即一些硬币使用数有下限,我们同样可以从s中减去下界和,问题变成了对于一个s',若硬币使用数目无限制,有多少种不同的付款方式。而这是一个经典的无限背包问题,可以预处理。

所以对每组询问进行容斥,设最大的s为m,那么总的时间复杂度就是 $O(4m+n\cdot 2^4)$ 。

考虑我们的解题过程,我们首先发现问题的经典算法时间复杂度过高,但 是我们抓住了题目的特殊性,通过写出问题的数学形式,通过联想,应用容斥 原理把问题拆分,减少了局部问题的限制数,最终解决了问题。

2.3.2 原创题 游戏

问题2.3.2. Alice和Bob在玩游戏。他们有一个n个点的无向完全图,设所有的边组成了集合E,于是他们想取遍E的所有非空子集,对某个集合S有一个估价f(S),这个估价是这样计算的:考虑n个点与S中的边组成的图,我们用m种颜色对所有点染色,其中同一个联通块的点必须染成一种颜色,那么f(S)等于这个图的染色方案数。同时,Alice喜欢奇数,所以当|S|为奇数时,Alice的分值加上f(S),否则Bob的分值加上f(S)。求最后Alice的分值减去Bob的分值的值模 10^9+7 的结果。数据规模 $n,m \leq 10^6$ 。

显然我们无法枚举E的所有非空子集;另一方面,对于相同的|S|,联通块数目也不尽相同。我们似乎找不到一个突破口。这种情况下,我们就应该写出问题的数学形式,再进行分析。

首先,一个事实是,"同一联通块必须染相同的颜色"与"有边直接相连的两点必须染相同的颜色"是等价的。于是我们可以对每个点设一个变量,用 x_i 表示第i个点的颜色, x_i 是[1,m]中的整数,那么一条无向边(i,j)就表示一个等式 $x_i = x_j$ 。我们考虑Alice的得分score A和Bob的得分score B,令F(C)表示在

情况C下的染色数,用[C]表示一个情况C,则

$$scoreA = \sum_{\emptyset \neq S \subseteq E, |S|} F\left(\bigcap_{(i,j) \in S} [x_i = x_j]\right)$$
 $scoreB = \sum_{\emptyset \neq S \subseteq E, |S|} F\left(\bigcap_{(i,j) \in S} [x_i = x_j]\right)$

现在考虑ans = scoreA - scoreB,即|S|为奇数时贡献为正,|S|为偶数是贡献为负,容易想到加一个-1的幂将式子统一:

ans =
$$\sum_{\emptyset \neq S \subseteq E} (-1)^{|S|-1} F\left(\bigcap_{(i,j) \in S} [x_i = x_j]\right)$$

我们把 $[x_i = x_j]$ 这 $\frac{n(n+1)}{2}$ 个情况用 P_i 代替,令 $t = \frac{n(n+1)}{2}$,则 P_i 的的取值范围是 $1 \le i \le t$ 。令 $Q = P_i$,那么再考虑上式:

ans =
$$\sum_{\emptyset \neq S \subseteq Q} (-1)^{|S|-1} F\left(\bigcap_{P_i \in S} P_i\right)$$

= $\sum_i F(P_i) - \sum_{i < j} F(P_i \cap P_j) + \dots + (-1)^{t-1} F(P_1 \cap P_2 \cap \dots \cap P_t)$

注意到这个形式与容斥原理极其相似! 我们可以根据容斥原理,逆向分析出上 式右边所求值的含义,即

$$ans = F\left(\bigcup_{i=1}^{t} P_i\right)$$

考虑上式右边的含义,即**至少有两个点颜色相同**的染色数!那么该问题中全集是点的染色方案集合,通过补集转化,我们就只需要求**点两两颜色不同**的染色数!而这个的计算方法是显然的,答案是 $\prod_{i=1}^{n} (m-i+1)$ 。所以原问题答案就是 $m^n - \prod_{i=1}^{n} (m-i+1)$ 。

细心的同学应该发现了,上面的式子中存在一个函数F,它对一个情况,即一些条件的交定义,其实我们考虑满足 P_i 的染色方案构成集合 S_i ,那么其实 $F\left(\bigcap P_i\right) = |\bigcap S_i|$,这样就和之前的容斥原理形式一致了。

回顾我们的解题过程,我们首先直接写出了答案的数学形式,把一些文字 条件转化为数学条件,再进行一些换元、代入,得到一个关于若干条件的交集

的式子,最终得到容斥原理的形式,**逆向分析**出问题的本质,找出算法并解决问题。如果说原来的容斥原理都是通过着眼局部,整合答案,在某种意义上进行了"微分",那么这道题目中我们就是用的整体分析的方法,对答案的一个冗长的式子进行了"积分",得到一个简洁的答案。这两个方向都体现了信息学中的**转化**思想。

3 容斥原理的推广

3.1 数论中的容斥原理

我们考虑一个经典的问题:给一个正整数n,求1到n中与n互质的数的个数 $\varphi(n)$ 。

事实上我们要求的是 $|\{x|1 \le x \le n, gcd(x,n) = 1\}|$, 其中gcd(a,b)表示a和b的最大公约数。注意到这也是一个对某个集合计数的问题,但是gcd(x,n) = 1这个限制太"大",因为gcd这个函数本身较"复杂",所以,我们应该想到从最大公约数的性质,去把gcd(x,n) = 1这个限制拆成若干个小的限制。

我们考虑两个数a和b的质因数分解,若 $a=p_1^{a_1}p_2^{a_2}\cdots p_k^{a_k}$, $b=p_1^{b_1}p_2^{b_2}\cdots p_k^{b_k}$,那么我们有 $gcd(a,b)=p_1^{min(a_1,b_1)}p_2^{min(a_2,b_2)}\cdots p_k^{min(a_k,b_k)}$,其中min(x,y)表示x和y中的较小值。

注意到,若两个数a和b的最大公约数是1,那么它们的因数分解中一定没有相同的质数,而这是一个充要条件! 所以,若n的不同的质因子有 p_1, p_2, \cdots, p_k 共k个,那么我们需要统计的x就要同时满足k个条件,即对于 $1 \le i \le k$,都有x不是 p_i 的倍数。

现在我们可以把我们的结论写成数学的形式。设 P_i 表示x不是 p_i 的倍数这个性质, S_i 表示1到n中满足 P_i 的数组成的集合,那么这里的全集U就是1到n的整数集合,我们需要求的就是:

$$\begin{aligned} |\{x|1 \leq x \leq n, \gcd(i, n) = 1\}| &= \left| \bigcap_{i=1}^{k} S_i \right| \\ &= |U| - \left| \bigcup_{i=1}^{k} \overline{S_i} \right| \\ &= n - \left| \bigcup_{i=1}^{k} \overline{S_i} \right| \end{aligned}$$

这就是一个容斥原理的式子!

再考虑 $\bigcap_i \overline{S_i}$ 的含义,它表示的是对于一些质数,我们统计[1,n]上有多少个数同时是这些数的倍数。这个的统计方法非常简单:设质数的积为m,那么答案就是 $\frac{n}{m}$ 。

所以我们可以写出我们所求答案的表达式:

$$|\{x|1 \le x \le n, gcd(i, n) = 1\}| = n - \sum_{i} \frac{n}{p_i} + \sum_{i < j} \frac{n}{p_i p_j} - \dots + (-1)^k \frac{n}{p_1 p_2 \dots p_k}$$

$$= n \left(1 - \frac{1}{p_1}\right) \left(1 - \frac{1}{p_2}\right) \dots \left(1 - \frac{1}{p_k}\right)$$

$$= n \prod_{i=1}^k \left(1 - \frac{1}{p_i}\right)$$

这其实就是著名的欧拉公式。

从这个例子可以发现,我们容斥时考虑的是一个质数的集合,而我们取遍这个集合的子集时,得到的质数的乘积中所有质因子的次数都是1,我们称这样的数为**无平方因子数**。再看1到n中每个n的约数对答案的贡献,显然只有1和无平方因子数有贡献,而且无平方因子数所作贡献的正负与质因子的个数有关。定义一个函数 $\mu(n)$,它定义在正整数集合上,且

$$\mu(n) = \begin{cases} 1 & n = 1\\ (-1)^k & n = p_1 p_2 \cdots p_k\\ 0 & \text{otherwise} \end{cases}$$

这其实就是著名的**莫比乌斯函数**。我们再重新考虑之前的问题,容斥过程中的 表达式可以写成 $\varphi(n) = \sum_{d|n} \mu(d) \frac{n}{d}$ 。

数论中的很多计数问题都可以用类似的方法解决:考察"最小元"即质数, 计算"部分"即每个约数对答案的贡献,利用莫比乌斯函数进行容斥。在数论 中,还有一种方法叫**莫比乌斯反演**,有兴趣的同学可以另行探究。

3.2 概率论中的容斥原理

在概率论中,对于一个概率空间内的n的事件 A_1, A_2, \cdots, A_n ,也存在着一个容斥原理:

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_i\right) = \sum_{i=1}^{n} \mathbb{P}(A_i) - \sum_{i < j} \mathbb{P}(A_i \cap A_j) + \dots + (-1)^{n-1} \mathbb{P}(A_1 \cap A_2 \cap \dots \cap A_n)$$

若事件的交集发生的概率只和事件的数量有关,且设k个事件的交集的概率为 a_k ,那么可以用组合数简化:

$$\mathbb{P}\left(\bigcup_{i=1}^{n} A_{i}\right) = \sum_{k=1}^{n} (-1)^{k-1} C_{n}^{k} a_{k}$$

容斥原理在概率论中的实际应用比较少见,笔者也没有用容斥原理解决概 率问题的经验。这个领域仍需更深一步的探究。

4 容斥原理的一般化

4.1 预备知识

由前面可知,容斥原理适用于对集合的计数问题,其实,对于两个关于集合的函数 f(S) 和 g(S) ,若

$$f(S) = \sum_{T \subseteq S} g(T)$$

那么就有

$$g(S) = \sum_{T \subseteq S} (-1)^{|S| - |T|} f(T)$$

这是一个更加一般的形式,而且对于之前讨论过的几种情形下的容斥原理都能找到f(S)和g(S)函数进行对应,其中S表示的是n个性质的集合。由于找到的f(S)和g(S)形式很复杂,在此略过,有兴趣的同学可以参考维基百科"容斥原理"词条。

另外,上面的式子也可以稍加变形写成这样:

$$\begin{array}{lcl} f(S) & = & \displaystyle \sum_{T \supseteq S} g(T) \\ g(S) & = & \displaystyle \sum_{T \supseteq S} (-1)^{|S| - |T|} f(T) \end{array}$$

其实只用把之前式子中S和T替换成关于全集的补集, \subseteq 号就换成 \supseteq 了。 下面我们通过一个例子来感知一下。

4.2 例题: 有标号DAG计数

问题4.2.1. 给出n,对n个点的有标号有向无环图进行计数,输出答案模 10^9+7 的值。数据规模 $n < 5 \times 10^3$ 。

这是一类图的计数的问题。我们考虑动态规划,因为有向无环图中有一类特殊的点,即0入度的点,所以记dp(i,j)表示i个点的有向无环图,其中恰有j个点的入度为0,的答案,那么我们考虑去掉这j个点后,还有k个点入度为0,写出转移

$$dp(i,j) = C_i^j \sum_{k=1}^{i-j} (2^j - 1)^k 2^{j(i-j-k)} dp(i-j,k)$$

 C_i^j 表示从i个点中选出j个点的选法,而去掉j个点后的k个0入度点与这j个点间至少有1条边即 $(2^j-1)^k$,然后这j个点还可以往除了这j+k个点之外的点随意连边即 $2^{j(i-j-k)}$ 。这个算法时间复杂度 $O(n^3)$ 。

注意我们在定义状态时,是"0入度点恰好为k",因为限制过严,导致我们需要考虑的很多。一个常见的办法是,在状态定义中将"恰好"改成"不少于"以放宽限制。但在这个问题中,从i个点选不少于j个0度数点,选法很多,转移时重复计算的情况很复杂,我们可以考虑将这不少于j个的点特殊化,即

我们记f(n,S)表示n个点,只有S中的点的入度为0;类似地定义g(n,S)表示n个点,至少S中的点的入度为0。可以发现g(n,S)的转移比较简单:

$$g(n,S) = 2^{|S|(n-|S|)}g(n-|S|,\emptyset)$$
(17)

另一方面,我们再考虑f(n,S)和g(n,S)的关系,这也比较简单:

$$g(n,S) = \sum_{T \supset S} f(n,T) \tag{18}$$

注意式子(18)与之前提到的一般化的容斥原理相似,不妨将之应用:

$$f(n,S) = \sum_{T \supset S} (-1)^{|S| - |T|} g(n,T)$$
(19)

而我们的目的是求 $q(n,\emptyset)$,先使用式子(18)进行推导:

$$g(n, \emptyset) = \sum_{\emptyset \neq T} f(n, T)$$
$$= \sum_{m=1}^{n} \sum_{|T|=m} f(n, T)$$

再代入我们用容斥原理推出的式子(19):

$$\begin{split} g(n,\emptyset) &= \sum_{m=1}^n \sum_{|T|=m} \sum_{S\supseteq T} (-1)^{|T|-|S|} g(n,S) \\ &= \sum_{m=1}^n \sum_{|T|=m} \sum_{S\supseteq T} (-1)^{|T|-|S|} 2^{|S|(n-|S|)} g(n-|S|,\emptyset) \\ &= \sum_{m=1}^n \sum_{|T|=m} \sum_{k=m}^n C_{n-m}^{k-m} (-1)^{k-m} 2^{k(n-k)} g(n-k,\emptyset) \\ &= \sum_{m=1}^n C_n^m \sum_{k=m}^n C_{n-m}^{k-m} (-1)^{k-m} 2^{k(n-k)} g(n-k,\emptyset) \end{split}$$

利用一些组合数的性质可以继续进行化简。这里直接给出最后的化简结果:

$$g(n,\emptyset) = \sum_{k=1}^{n} (-1)^{k-1} C_n^k 2^{k(n-k)} g(n-k,\emptyset)$$

注意到此时我们计算 $g(n,\emptyset)$ 的时间复杂度降到了 $O(n^2)$,容斥原理在中间起到了举足轻重的作用。

回顾我们的解题过程,首先我们在定义状态时放宽了状态的限制,这样可以认为新的状态是之前状态某种意义下的"前缀和",列出等式后用容斥原理得到另一个式子,然后整合我们手中的等式推导答案的表达式,最后得到复杂度较低的算法。

5 总结

容斥原理是组合数学中一个重要的定理,在解决问题的时候,我们既可以使用"隔离法",将所需求的解要满足的条件拆分,放宽限制,解决若干简单的子问题,再整合答案;也可以使用"整体法",对所求的式子进行整体感知,逆向地合并条件,找出问题的本质。这里体现了转化的思想,当然在思考过程中也需要一些数学功底。

容斥原理同时并不是仅仅应用于组合计数,稍加变形后就可以解决一些数论或概率论的问题,其思想是一致的。而最后我们通过一些资料得知了容斥原理更为一般的形式,它适用于定义在集合上的函数,这使得容斥原理更加抽象,也让我们开阔了思路,即在一些情况下,我们用集合的形式描述我们的算

法,利用容斥原理得到另外的等式,这相当于增加了已知量,使得问题更容易 入手。

在研究过程中,我从解决计数问题中体会到了一些信息学中的思维方法:转化、特殊化(放宽限制)、逆向分析,开阔了眼界;同时,在查阅容斥原理相关资料的过程中,意识到了平时学习的各种算法,其背后或许仍有继续研究的空间,所以我们应不断求知,将学习到的知识有机整合,并思考它们的本质,体会不同的算法后面的思想,形成自己的知识网络,增强自己的思维能力。

参考文献

- 1. http://en.wikipedia.org/ 维基百科
- 2. http://www.math.ust.hk/~mabfchen/Math232/Inclusion-Exclusion.pdf
- 3. 顾昱洲,《Graphical Enumeration》

感谢

- 感谢父母对我的养育
- 感谢我的教练成都七中的张君亮老师,以及其他所有给予我支持的老师
- 感谢罗雨屏、李凌霄、钟皓曦等同学的帮助
- 感谢CCF给我一个展示自己的机会