XCPC 数学基础

ljh

2025 年 8 月 25 日

目录

第一章　组合数学

1.1　基本排列组合公式

1. 线性排列:n 个数的 r 排列 $P(n,r) = \frac{n!}{(n-r)!}$

2. 圆排列:n 个数的 r 排列 $\frac{P(n,r)}{r}$

3. 项链数:n 个不同的珠子串成一串项链, 则得到不同的项链数为

$$p = \begin{cases} 1, & (n <= 2) \\ \frac{(n-1)!}{2}, & (otherwise) \end{cases}$$

4. 多重集合的排列: 有 k 种元素, 每种 $n_1, n_2, \ldots n_k$ 个, 的排列公式为

$$\frac{n!}{\prod_{i=1}^{k}(n_i!)}$$

或记为

$$\binom{n}{n1, n2, \cdots, n_k}$$

5. 组合:

$$\binom{n}{r} = \frac{P(n,r)}{r!}$$

6. 多重集的组合设 S 是有 k 种元素的集合, 每种元素无限个 $(\geq r)$, 则其 r 组合的个数为:

$$\binom{r+k-1}{r}$$

或者说有

结论 1.1.1. $x_1 + x_2 + \cdots + x_k = r(x_i \geq 0)$ 的整数解有

$$\binom{r+k-1}{r}$$

种.

1.2　重要组合恒等式

1. Pascal 公式

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

2.

$$\sum_{i=0}^{n} \binom{n}{i} = 2^n$$

3.

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

4.

$$\sum_{k=1}^{n} k \cdot \binom{n}{k} = n \cdot \sum_{k=1}^{n} \binom{n-1}{k-1} = n \cdot 2^{n-1}$$

5. 朱世杰恒等式

$$\binom{m+n+1}{n+1} = \sum_{i=0}^{m} \binom{n+i}{n}$$

6. 范德蒙德恒等式

$$\binom{a+b}{n} = \sum_{i=0}^{n} \binom{a}{i}\binom{b}{n-i}$$

特别地:

$$\binom{2n}{n} = \sum_{i=0}^{n} \binom{n}{i}\binom{n}{n-i}$$

结论 1.2.1. m 个 a, 和最多 n 个 b 的排列数等于

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

结论 1.2.2. 最多 m 个 a, 和最多 n 个 b 的排列数等于

$$\binom{n+m+2}{m+1}-1$$

7.

$$\sum_{1\le k\le n} k\binom{n}{k} = n2^{n-1} \qquad (n\ge 1)$$

8. 利用导数可以得到

$$\sum_{1\le k\le n} k^2\binom{n}{k} = n(n+1)2^{n-2} \qquad (n\ge 1)$$

1.3　二项式系数

结论 1.3.1. 在杨辉三角中规定只能向下或者右下移动, 从 *(0,0)* 到 *(n,k)* 的路径数为 $\binom{n}{k}$

定理 1.3.2. 二项式定理

$$(x+y)^n = \sum_{k=0}^{n}\binom{n}{k}x^{n-k}y^k$$

定理 1.3.3. *Sperner* 定理*:*
设 S 是 n 元素集合. 那么 S 上的一个反链至多包含 $\binom{n}{\lfloor\frac{n}{2}\rfloor}$ 个集合.
其中, 这里的反链指的是以集合包含为偏序关系的反链, 即 S 的一个子集的集合, 任何两个集合没有关系.

结论 1.3.4. 多项式系数的帕斯卡公式

$$\binom{n}{n_1,n_2,\cdots,n_t}=\binom{n-1}{n_1-1,n_2,\cdots,n_t}+\binom{n-1}{n_1,n_2-1,\cdots,n_t}+\cdots+\binom{n-1}{n_1,n_2,\cdots,n_t-1}$$

定理 1.3.5. 多项式定理

$$(x_1+s_2+\cdots+x_t)^n=\sum\binom{n}{n_1,n_2,\cdots,n_t}x_1^{n_1}x_x^{n_2}\cdots x_t^{n_t}$$

定理 1.3.6. 牛顿多项式定理

$$(1+z)^a=\sum_{k=0}^{\infty}\binom{a}{n}z^k\qquad(a\in R,|z|<1)$$

定理 1.3.7. *Dilworth* 定理

设 $(X,\leq)$ 是有限偏序集合, 而 m 是反链的最大大小, 则 X 可以被划分为 m 个链, 但不能被划分成小于 m 个链.

设 $(X,\leq)$ 是有限偏序集合, 而 r 是链的最大大小, 则 X 可以被划分为 r 个反链, 但不能被划分成小于 r 个反链.

1.4　抽屉原理

简单形式

结论 1.4.1. 如果要把 $n+1$ 个物体放进 n 个盒子, 那么至少有一个盒子有至少 2 个物体

加强形式

结论 1.4.2. 设 $q_1,q_2,\ldots q_n$ 是正整数. 如果将 $q_1+q_2+\cdots+q_n-n+1$ 个物体放进 n 个盒子. 那么要么要么第一个盒子含有 q_1 个物体,... , 要么第 n 个物体含有 q_n 个物体.

定理 1.4.3. *Ramsey* 定理

在 6 个人 *(*或者更多*)*, 要么有 3 个人互相认识, 要么有 3 个人互相都不认识.

或者说

对于 $K_n(n \geq 6)$ 我们给他的所有边染红色或蓝色, 总存在一个红 K_3 或蓝 K_3, 记为 $K_6 \to K_3, K_3$

推广

定理 1.4.4. 若 $m, n \geq 2$, 存在正整数 p, 使得 $K_p \to K_m, K_n$ 事实上, 注意到若 p 成立, 则对于 $q \geq p$ 都成立, 取一个子图即可. 我们记 *Ramsey* 数 $r(m, n)$ 为使之成立的最小的数.*Ramsey* 定理保证这样的数一定存在. 注意到

$$r(m, n) = r(n, m)$$

以及

$$r(2, m) = m$$

当 $m \geq 2$ 时,$r(2, m)$ 称为平凡的 *Ramsey* 数 *(*交换同理*).*

性质

1.

$$r(m, n) \leq r(m-1, n) + r(m, n-1)(m, n \geq 3)$$

2.

$$r(m, n) \leq \binom{m+n-2}{n-1}$$

(数学归纳法证明)

1.5　容斥原理

1.5.1　容斥原理

定理 1.5.1. 容斥原理

$$|\overline{A_1}\cap\overline{A_2}\cap\cdots\cap\overline{A_n}| = |S|-\sum|A_i|+\sum|A_i\cap A_j|+\cdots+(-1)^n|A_1\cap A_2\cap\cdots\cap A_n|$$

可根据贡献法证明.

应用: 不定方程整数解个数问题

例 1.5.2. 求下列方程整数解个数

$$x_1+x_2+x_3+x_4=18$$

满足

$$1\le x_1\le 5,\quad -2\le x_2\le 4,\quad 0\le x_3\le 5,\quad 3\le x_4\le 9$$

解:

等价于

$$a_1+a_2+a_3+a_4=16$$

满足

$$0\le a_1\le 4,\quad 0\le a_2\le 6,\quad 0\le a_3\le 5,\quad 0\le a_4\le 6$$

不加范围的解的个数为

$$|S|=\binom{16+4-1}{16}=969$$

其中设 A_1 为 a_1 大于 4 的解的集合 A_2 为 a_2 大于 6 的解的集合 $\cdots$

$$|A_1|=\binom{11+4-1}{11}=364$$
$$|A_2|=\binom{9+4-1}{9}=220$$
$$|A_3|=\binom{13}{10}=286$$
$$|A_4|=\binom{12}{9}=220$$

同理算交集. 然后根据容斥原理可得出答案为 55

结论 1.5.3. 错位排列

$$D_n = n!\left(1 - \frac{1}{1!} + \frac{1}{2!} - \frac{1}{3!} + \cdots + (-1)^n \frac{1}{n!}\right)$$

有性质

1.

$$\frac{D_n}{n!} \approx e^{-1}$$

2. $D_1 = 0, D_2 = 1$

$$D_n = (n-1)(D_{n-1} + D_{n-2})$$

3.

$$\begin{aligned} & D_n = (n-1)(D_{n-1} + D_{n-2}) \\ \iff & D_n - nD_{n-1} = -(D_{n-1} - (n-1)D_{n-2}) \\ \iff & D_n = nD_{n-1} + (-1)^n \end{aligned}$$

结论 1.5.4.

$$Q_n = n! - \binom{n-1}{1}(n-1)! + \binom{n-1}{2}(n-2)! - \binom{n-1}{3}(n-3)! + \cdots + (-1)^{n-1}\binom{n-1}{n-1}1!$$

为不出现 $i(i+1)$ 的排列数并且有

$$Q_n = D_n + D_{n-1}$$

1.5.2　计算有禁止位置的非攻击型车的方法数，有禁止位置的排列数

在一个 $n \times n$ 的棋盘上，某些格子是禁止位置（不得放车）。将车理解为国际象棋中的 rook（只能沿行或列移动），所谓“非攻击型车”即任意两车不在同一行也不在同一列。研究以下两类计数问题：

1. 在允许的位置上放满 n 个车（即一个合法的排列），并且所有车均不落在禁止位置上——计数所有这样的排列数。

2. 更一般地：在允许的位置上恰好放 k 个互不攻击的车的计数（任意 k）。

定理 1.5.5. 设 B 为禁止位置集合。令 r_t 表示：仅在禁止位置上放置恰好 t 个互不攻击的车的方法数（即在禁止格子中选择 t 个格子，且两两不同行不列）。则通过包含-排除有下面的公式：

$$\boxed{P = \sum_{t=0}^{n} (-1)^t \, r_t \, (n-t)!}$$

这里 P 表示不在禁止位置上放置 n 个互不攻击车（即“允许格上满排”的数量）。

计算 r_t 是核心。一个常用、易实现的方法是按行进行状态压缩 DP（适合 $n \lesssim 20$）。设第 i 行的禁止列掩码为 f_i（长度为 n 的位掩码，若 j-位为 1 表示位置 (i, j) 被禁止）。我们枚举每行是否在该行的某个禁止列放一个车（并保证列不冲突）。
具体 DP 设：

$\mathrm{dp}_i[\mathrm{mask}] =$ 在处理了前i 行后，已被禁止位置上的车占用的列集合为 mask 的方法数.

转移（对第 i 行）：

- 不在本行的禁止位置放车：$\mathrm{dp}_{i+1}[\mathrm{mask}] += \mathrm{dp}_i[\mathrm{mask}]$；
- 在本行放一个车：枚举本行的某个位 $j \in f_i$ 且在 mask 中未被占用，则 $\mathrm{dp}_{i+1}[\mathrm{mask} \cup \{j\}] += \mathrm{dp}_i[\mathrm{mask}]$。

最终，处理完 n 行后，对所有 mask 统计其位数 $t = \mathrm{popcount}(\mathrm{mask})$，累加得到 r_t。

或者用积和式的表达式计算

将禁止的位置记作 0，其他为 1，得到矩阵 $a_{i,j}$，那么方法数为

定理 1.5.6.

$$F(X_n) = \sum_{S \subseteq X_n} (-1)^{n-|S|} \prod_{i=1}^{n} \left(\sum_{j \in S} a_{ij} \right)$$

Listing 1.1: 优化的 Ryser 实现：先预处理每行的子集和，时间复杂度 $O(n2^n)$

```
#include <bits/stdc++.h>
using namespace std;
using ll = long long;
const ll MOD = 998244353;

int main() {
    ios::sync_with_stdio(false);
    cin.tie(nullptr);
    int n;
    if (!(cin >> n)) return 0;
    vector<vector<ll>> a(n, vector<ll>(n));
    for (int i = 0; i < n; ++i)
        for (int j = 0; j < n; ++j) {
            ll x; cin >> x;
            a[i][j] = (x % MOD + MOD) % MOD;
        }

    int N = 1 << n;
    vector<vector<ll>> rowSum(n, vector<ll>(N, 0));
    for (int i = 0; i < n; ++i) {
        for (int mask = 1; mask < N; ++mask) {
```

```
            int low = mask & -mask;
            int bit = __builtin_ctz(low);
            rowSum[i][mask] = rowSum[i][mask ^ low] + a[i][bit];
            if (rowSum[i][mask] >= MOD) rowSum[i][mask] -= MOD;
        }
    }

    ll ans = 0;
    for (int mask = 0; mask < N; ++mask) {
        ll prod = 1;
        for (int i = 0; i < n; ++i) {
            prod = prod * rowSum[i][mask] % MOD;
            if (prod == 0) break; // 剪枝：积为0则无需继续
        }
        int bits = __builtin_popcount((unsigned)mask);
        if (((n - bits) & 1)) {
            ans -= prod;
            if (ans < 0) ans += MOD;
        } else {
            ans += prod;
            if (ans >= MOD) ans -= MOD;
        }
    }

    cout << ans << '\n';
    return 0;
}
```

1.5.3 莫比乌斯反演 I

容斥原理是莫比乌斯反演在有限偏序集上的一个实例.

偏序集形式的容斥原理

对于一个偏序集 $(\mathcal{P}(X_n), \subseteq)$, ($X_n$ 为 n 元集) , 若

$$F, G : \mathcal{P}(X_n) \to R$$

且

$$G(K) = \sum_{L \subseteq K} F(L) \qquad (K \subseteq X_n)$$

考虑反解, 有:

$$F(K) = \sum_{L \subseteq K} (-1)^{|K|-|L|} G(L)$$

证明.

$$\begin{aligned}
\sum_{L \subseteq K} (-1)^{|K|-|L|} G(L) &= \sum_{L \subseteq K} (-1)^{|K|-|L|} \sum_{T \subseteq L} F(T) \\
&= \sum_{T \subseteq K} F(T) \sum_{T \subseteq L \subseteq K} (-1)^{|K|-|L|} \\
&= F(K)
\end{aligned}$$

□

这就是莫比乌斯反演.

因此我们可以对 F, G 下定义, 令 $A_1, A_2, \cdots, A_n$ 是有限集 S 的子集, 且 $K \subseteq X_n$,$F(K)$ 为恰好属于所有 A_i that $i \notin K$ 的元素个数, 即

$$F(K) = \left| \bigcap_{i \notin K} A_i - \bigcup_{i \in K} A_i \right|$$

显然有

$$F(X_n) = n - \left| \bigcup_{i \in X_n} A_i \right|$$

然后令

$$G(K) = \sum_{L \subseteq K} F(L) = \left| \bigcap_{i \notin K} A_i \right|$$

由莫比乌斯反演有

$$F(K) = \sum_{L \subseteq K} (-1)^{|K|-|L|} G(L)$$

有

$$|\overline{A_1} \cap \overline{A_2} \cap \cdots \cap \overline{A_n}| = \sum_{J \subseteq K} (-1)^{|J|} \left| \bigcap_{i \in J} A_i \right|$$

等价于上面的容斥原理.

偏序集里的莫比乌斯反演

建议先看看代数系统. 下面将莫比乌斯反演推广到偏序集 $(X, \leq)$ 里. 以下介绍的函数满足

$$f : X \times X \to \mathcal{R}$$

且 $f(x, y) = 0$ if $x \not\leq y$. 下面考察代数系统 $< \mathcal{F}, * >$, 设其为 A

定义 1.5.7. *令 $h = f * g$ 为 f 和 g 的卷积, 如果满足:*

$$h(x, y) = \begin{cases} \sum_{z: x \leq z \leq y} f(x, z) g(z, y) & , x \leq y \\ 0 & , other \end{cases}$$

显然卷积运算在该偏序集上是封闭的, 故这是一个广群. 并且显然其是满足**结合律**, 故其是一个半群.

定义 1.5.8. *科罗内尔 delta 函数:*

$$\delta(x, y) = \begin{cases} 1 & , x = y \\ 0 & , other \end{cases}$$

显然有 $f * \delta = \delta * f = f$, 显然其为**卷积运算的幺元**. 故这个一个独异点.

定义 1.5.9. *ζ 函数:*

$$\zeta(x,y)=\begin{cases}1 & ,x\le y\\ 0 & ,other\end{cases}$$

定义 1.5.10. *逆函数:*

对于 X 中所有的 y 满足 $f(y,y)\neq 0$, 有其逆元.

$$g(x,y)=\begin{cases}\frac{1}{f(y,y)}, & x=y\\ -\frac{1}{f(y,y)}\sum_{x\le z<y}g(x,z)f(z,y), & x<y\\ 0, & other\end{cases}$$

证明. 若 $x\neq y$

$$\begin{aligned}(g*f)(x,y)&=g(x,y)f(y,y)+\sum_{x\le z<y}g(x,z)f(z,y)\\ &=-\sum_{x\le z<y}g(x,z)f(z,y)+\sum_{x\le z<y}g(x,z)f(z,y)\\ &=0\end{aligned}$$

故 g 是其左逆元, 类似地可以证明其是右逆元. 故其是 f 的逆元. □

定义 1.5.11. *莫比乌斯函数:*

莫比乌斯函数为 ζ 函数的逆函数.

具体地:

$$\mu(x,y)=\begin{cases}1 & ,x=y\\ -\sum_{x\le z<y}\mu(x,z) & ,x<y\end{cases}$$

下面给出一些常见偏序集的莫比乌斯函数:

1.$(\mathcal{P}(X_n),\subseteq)$

$$\mu(A,B)=(-1)^{|B|-||A}$$

2.$(X_n,\leq)$ 即正整数集合上的全序关系

$$\mu(k,l)=\begin{cases}1 & ,l=k\\ -1 & ,l=k+1\\ 0 & ,other\end{cases}$$

3.$(X_n,|)$, 即正整数集合上的整除关系

有 $\mu(a,b)=\mu\left(1,\frac{b}{a}\right)$

$$\mu(1,n)=\begin{cases}1 & ,n=1\\ (-1)^k & ,\text{n 是互不相同的素数乘积}\\ 0, & ,other\end{cases}$$

4. 直积的莫比乌斯函数

线性有限偏序集 $(X,\leq_1)$,$(Y,\leq_2)$, 且 μ_1,μ_2 分别为其莫比乌斯函数, 定义其笛卡尔积的偏序为

$$(x,y)\leq(x',y')\iff x\leq x'\text{and}y\leq y'$$

那么新偏序集 $(X\times Y,\leq_3)$ 的莫比乌斯函数为

$$\mu((x,y),(x',y'))=\mu_1(x,x')\mu_2(y,y')$$

定理 1.5.12. *莫比乌斯反演:*

设 $(X,\leq)$ 是一个具有最小元的线性偏序集. 令 μ 是其莫比乌斯函数, 定义在 X 上的实值函数 $F,G:X\to\mathcal{R}$ 满足

$$G(x)=\sum_{z\leq x}F(z),\qquad(x\in X)$$

那么有

$$F(x) = \sum_{y \le x} \mu(y,x) G(y), \qquad (x \in X)$$

证明.

$$\begin{aligned}
\sum_{y \le x} \mu(y,x) G(y) &= \sum_{y \le x} \mu(y,x) \sum_{z \le y} F(z) \\
&= \sum_{z \le x} F(z) \sum_{z \le y \le x} \zeta(z,y)\mu(y,x) \\
&= \sum_{z \le x} F(z)\delta(z,x) \\
&= F(x)
\end{aligned}$$

□

这里最小元保证了和式有限, 因此不用判断敛散性.(这里对和式的一些变换在无穷和式有的有时不成立)

事实上, 莫比乌斯反演是卷积结合律的一个推论.

证明. 不妨设最小元为 0, 定义 $f, g \in \mathcal{F}(X)$

$$f(x,y) = \begin{cases} F(y) & , x = 0 \\ 0 & , other \end{cases}$$

$$g(x,y) = \begin{cases} G(y) & , x = 0 \\ 0 & , other \end{cases}$$

从而有 $g = f * \zeta$, 从而有 $g * \mu = f$,

□

1.5.4 莫比乌斯反演 II

定理 1.5.13. *存在最大元和最小元时。*

$$\mu_{\le}(x,y) = \mu_{\ge}(y,x)$$

1.6　递推关系和生成函数

一些斐波拉契数列的性质:

1.
$$\begin{pmatrix} F_n & F_{n+1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} F_0 & F_1 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1 & 1 \end{pmatrix}^n$$

2. $F_{2k} = F_k(2F_{k+1} - F_k)$; $F_{2k+1} = F_{k+1}^2 + F_k^2$

3.
$$\sum_{i=0}^{n} f_i = f_{n+2} - 1$$

4.
$$2|f_n \iff 3|n$$

1.6.1　生成函数

这里只做简单介绍

牛顿二项式定理

定理 1.6.1. 设 α 是一个实数. 对于任意 x, y *with* $0 \le |x| < |y|$, 有性质

$$(x+y)^\alpha = \sum_{k=0}^{\infty} \binom{\alpha}{k} x^k y^{\alpha-k}$$

where

$$\binom{\alpha}{k} = \frac{\alpha(\alpha-1)\cdots(\alpha-k+1)}{k!}$$

设 $|z| < 1$, 特别地有

$$(1+z)^\alpha = \sum_{k=0}^{\infty} \binom{\alpha}{k} z^k$$

结论 1.6.2. *若 α 是一个负整数, 且 $\alpha = -nthen$*

$$\begin{aligned}\binom{\alpha}{k} &= \binom{-n}{k} \\ &= \frac{-n(-n-1)\cdots(-n-k+1)}{k!} \\ &= (-1)^k \binom{n+k-1}{k}\end{aligned}$$

thus: for $|z| < 1$

$$(1+z)^{-n} = \frac{1}{(1+z)^n} = \sum_{k=0}^{\infty}(-1)^k \binom{n+k-1}{k} z^k$$

一般生成函数

无穷数列 $h_0, h_1, \cdots$ 的生成函数为 $g(x) = h_0 + h_1 x + h_2 x^2 + \cdots$

生成函数的一些性质

设 H 为数列,F 为其对应的生成函数

1. $cH \to cF$

2. $H_1 + H_2 \to F_1 + F_2$

3.$0, 0, 0, \cdots + H \to x^k F$

4. $iH(H_1, 2H_2, \cdots) \to F'$

5. 令 $G_n = \sum_{i+j=n} H_{1i} \cdot H_{2j}$ 那么 $G \to F_1 \cdot F_2$

一面介绍两种重要的生成函数即: 多重集合的 n 组合级数的生成函数

根据泰勒级数

$$\frac{1}{1-x} = \sum_{n=0}^{\infty} x^n$$

我们可以解 h_n 表示

$$e_1 + e_2 + \cdots + e_k = n$$

的非负整数解的个数。

其生成函数为

$$g(x)=\sum_{n=0}^{\infty}\binom{n+k-1}{n}x^n=\frac{1}{(1-x)^k}$$

例 1.6.3. 设 $x_1+x_2+x_3+x_4=n$ 的整数解个数, 其中 x_1 是偶数,x_2 是 5 的倍数,$x_3\le 4$,$x_4\le 1$

解:

$$\begin{aligned}g(x)&=(1+x^2+x^4+\cdots)(1+x^5+\cdots)(1+x+x^2+x^3+x^4)(1+x)\\&=\frac{1}{1-x^2}\frac{1}{1-x^5}\frac{1-x^5}{1-x}(1+x)\\&=\frac{1}{(1-x)^2}\\&=\sum_{n=0}^{\infty}\binom{n+1}{n}x^n\end{aligned}$$

故为 *n+1.*

我们得到几个小结论:

1. 限制 $\ge k$, 可以乘 x^k

2. 限制 $\le k$, 少写几项

3. 是 k 的倍数, 整体代换

指数生成函数

无穷数列 $h_0,h_1,\cdots$ 的指数生成函数为 $g(x)=h_0+h_1\frac{x}{1!}+h_2\frac{x^2}{2!}+\cdots$

下面给出一类常用的指数生成函数, 即多重集合的 n 排列数的生成函数.

定理 1.6.4. 设 S 是多重集合 $\{n_1a_1\cdots n_ka_k\}$, 其中 $n_i\ge 0$, 那么数列的指数生成函数为

$$g(x)=f_{n_1}(x)f_{n_2}(x)\cdots f_{n_k}(x)$$

其中

$$f_{n_i}(x)=\sum_{k=0}^{n_i}\frac{x^k}{k!}$$

例 1.6.5. 用红, 白, 蓝, 绿色给 $1\times n$ 棋盘染色, 其中要求红色为偶数, 白色是奇数, 求方案数

解:

$$\begin{aligned}g(x)&=\left(\sum_{n=0}^{\infty}\frac{x^n}{n!}\right)^2\left(1+\frac{x^2}{2!}+\cdots\right)\left(x+\frac{x^3}{3!}+\cdots\right)\\&=e^{2x}\left(\frac{e^x+e^{-x}}{2}\right)\left(\frac{e^x-e^{-x}}{2}\right)\\&=\frac{e^{4x}-1}{4}\\&=\frac{1}{4}\sum_{n=0}^{\infty}4^n\frac{x^n}{n!}-\frac{1}{4}\\&=\sum_{n=1}^{\infty}4^{n-1}\frac{x^n}{n!}\end{aligned}$$

故为 4^{n-1}

1. 对于偶数限制此项为

$$\frac{e^x-e^{-x}}{2}$$

2. 奇数限制

$$\frac{e^x+e^{-x}}{2}$$

对于求解线性齐次递推关系这里不做介绍

1.7　卡特兰数和第二类斯特林数

1.7.1　卡特兰数

折线图

只有两类线段 (a,b)-(a+1,b+1) 或 (a,b)-(a+1,b-1)

结论 1.7.1. $A_0(a_0,b_0)$,$A_n(a_n,b_n)$ 能用折线连接的充要条件是

$|b_n-b_0|\le a_n-a_0=n$ 且 $2|(|b_n-b_0|+n)$

连接这两点的折线有

$$\binom{n}{\frac{n+b_n-b_0}{2}}$$

条.

卡特兰数:

$$C_n=\frac{1}{n+1}\binom{2n}{n}=\binom{2n}{n}-\binom{2n}{n-1}$$

递推式

$$C_n=\sum_{k=1}^{n}C_{k-1}C_{n-k}=\frac{1}{n+1}(4n-2)C_{n-1}$$

Catalan 数列 C_n 可以应用于以下问题：

1.7.2　斯特林数

第二类斯特林数

$\left\{ {n \atop k} \right\}$：表示将 n 个不同的球放到 k 个相同的盒子中的方案数，且不能出现空盒。

有递推式：

$$\left\{ n \atop k \right\} = \left\{ n-1 \atop k-1 \right\} + k \left\{ n-1 \atop k \right\}$$

通项公式：

$$\left\{ n \atop m \right\} = \frac{1}{m!} \sum_{i=0}^{m-1} (-1)^i \binom{n}{i} (m-i)^n$$

生成函数：

$$\sum_{i \geq k} \left\{ i \atop k \right\} x^i = \frac{x^k}{\prod_{j=1}^{k} (1-jx)}$$

第一类斯特林数

$\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix}$：表示 n 个不同的人坐 k 张圆桌的方案数。

有递推式：

$$\begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} = (n-1) \begin{bmatrix} n-1 \\ k \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} n-1 \\ k-1 \end{bmatrix}$$

基本的斯特林恒等式

定义 1.7.2. 上升阶乘幂：

$$x^{\overline{n}} = \prod_{k=0}^{n-1} (x+k)$$

下降阶乘幂：

$$x^{\underline{n}} = \prod_{k=0}^{n-1} (x-k)$$

结论 1.7.3.

$$\binom{n}{k} \times k^{\underline{m}} = \binom{n-m}{k-m} \times n^{\underline{m}}$$

$$\begin{bmatrix} n \\ 0 \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} n \\ 0 \end{Bmatrix} = [n == 0]$$

$$\begin{bmatrix} n \\ 1 \end{bmatrix} = (n-1)![n > 0] \quad \begin{Bmatrix} n \\ 1 \end{Bmatrix} = [n > 0]$$

$$\begin{bmatrix} n \\ 2 \end{bmatrix} = (n-1)!H_{n-1}[n > 0] \quad \begin{Bmatrix} n \\ 2 \end{Bmatrix} = (2^{n-1} - 1)[n > 0]$$

$$\begin{bmatrix} n \\ n-1 \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} n \\ n-1 \end{Bmatrix} = \binom{n}{2}$$

$$\begin{bmatrix} n \\ n \end{bmatrix} = \begin{Bmatrix} n \\ n \end{Bmatrix} = \binom{n}{n}$$

结论 1.7.4.

$$x^{\overline{n}} = \sum_k \begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} x^k$$

结论 1.7.5.

$$x^n = \sum_k \begin{Bmatrix} n \\ k \end{Bmatrix} (-1)^{n-k} x^{\overline{k}} = \sum_k \begin{Bmatrix} n \\ k \end{Bmatrix} x^{\underline{k}}$$

结论 1.7.6.

$$x^{\underline{n}} = \sum_k \begin{bmatrix} n \\ k \end{bmatrix} (-1)^{n-k} x^k$$

结论 1.7.7. 多项式的下降阶乘幂表示：

$$f(x) = \sum_{i=0}^{n} b_i x^{\underline{i}}$$

要转化成点值表示 $(i, a_i), i = 0, 1, \cdots, n$。只需：

$$a_k = \sum_{i=0}^{n} b_i k^i \iff \frac{a_k}{k!} = \sum_{i=0}^{k} b_i \frac{1}{(k-i)!}$$

1.7.3　球盒模型

有 n 个球，m 个盒子。

球是否相同，盒子是否相同，是否允许空盒子。

1. 不同，不同，空

$$m^n$$

2. 不同，不同，不空

$$m! \left\{ \begin{matrix} n \\ m \end{matrix} \right\}$$

3. 不同，同，空

$$\sum_{i=0}^{m} \left\{ \begin{matrix} n \\ i \end{matrix} \right\}$$

4. 不同，同，不空

$$\left\{ \begin{matrix} n \\ m \end{matrix} \right\}$$

5. 同，不同，空

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

6. 同，不同，不空，

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

7. 同，同，空

$$\frac{1}{(1-x)(1-x^2)\cdots(1-x^m)}$$

的 x^n 的系数。

8. 同，同，不空

$$\frac{x^m}{(1-x)(1-x^2)\cdots(1-x^m)}$$

的 x^n 的系数。

9. 把最多 m 个球放入 n 个不同的盒子里，允许空的方案为

$$\binom{n+m}{m}$$

1.8　二项式反演

定理 1.8.1. 形式一：

$$G(x)=\sum_{i=0}^{x}\binom{x}{i}F(i)\iff F(x)=\sum_{i=0}^{x}(-1)^{x-i}\binom{x}{i}G(i)$$

形式二：

$$G(x)=\sum_{i=x}^{n}\binom{i}{n}F(i)\iff F(x)=\sum_{i=x}^{m}(-1)^{i-x}\binom{i}{x}G(i)$$

假设有 N 个限制，两种形式的 $F(x)$ 都定义为，恰好满足 x 个限制的结果，这个东西往往比较难求，对于 G，我们分开定义。

形式一

$$G(X)=\sum_{J\subseteq X}F(J)$$

就是一个前缀和，即最多满足 x 个条件的结果。

形式二

这并不是普通的后缀和，（如果是普通的后缀和可以用形式一变形。）

实际上这是加入了选出 x 个限制的过程，即是钦定 x 个限制后，其他随便选择。为什么要这么定义呢？用一个例子说明，

一个有 *N* 个元素的集合有 2^N 个不同子集（包含空集），现在要在这 2^N 个集合中取出若干集合（至少一个），使得它们的交集的元素个数为 *K*，求取法的方案数。

这里一个自然的想法是计算选择 K 个元素，其他随便安排的方案数。然后就可以用二项式反演形式二了。如果去掉选择这一过程，直接算最多/最少满足 K 个限制的数量，是不好计算的。

1.8.1　高维二项式反演

定理 1.8.2. 设 $\mathbf{n}=(n_1,\ldots,n_d)$ 和 $\mathbf{i}=(i_1,\ldots,i_d)$ 且比较按坐标逐个比较 $\mathbf{i}\succeq\mathbf{n}$ 当且仅当每个 $i_k\geq n_k$。定义多维二项式系数为坐标乘积：

$$\binom{\mathbf{i}}{\mathbf{n}}=\prod_{k=1}^{d}\binom{i_k}{n_k}.$$

那么高维二项式变换与其逆变换为

$$G(\mathbf{n})=\sum_{\mathbf{i}\succeq\mathbf{n}}\binom{\mathbf{i}}{\mathbf{n}}F(\mathbf{i})\qquad\Longleftrightarrow\qquad F(\mathbf{n})=\sum_{\mathbf{i}\succeq\mathbf{n}}(-1)^{|\mathbf{i}-\mathbf{n}|}\binom{\mathbf{i}}{\mathbf{n}}G(\mathbf{i}),$$

其中 $|\mathbf{i}-\mathbf{n}|=\sum_{k=1}^{d}(i_k-n_k)$。

第二章　数论

2.1　整除

结论 2.1.1. *令 a, b, c 为整数, 那么有:*

$$\gcd(a + cb, b) = \gcd(a, b)$$

定义 2.1.2. *$a, b, m, n \in \mathcal{Z}$, 称 $ma + nb$ 为 a, b 的线性组合*

定理 2.1.3. *裴蜀定理:*
如果 a, b 均为整数, 则有整数 m 和 n, 使得

$$ma + nb = \gcd(a, b)$$

其中该等式又被称为裴蜀等式,m, n 被称为裴蜀数.
可以用扩展欧几里得算法求出 $ma + nb = \gcd(a, b)$ 的特解, 然后有通解

$$\begin{cases} m &= m_0 + k\frac{b}{\gcd(a,b)} \\ n &= n_0 - k\frac{a}{\gcd(a,b)} \end{cases}$$

注意到

$$a(m + bu) + b(n - au) = \gcd(a, b)$$

故满足等式的 m, n 有无穷多对.

引理 2.1.4. *两个不全为 0 的整数 a, b 的最大公因数是其线性组合中最小的正整数.*

证明. 不妨设 d 是 a,b 线性组合中最小的正整数. 考虑带余除法:
$a=dq+r$ 从而有 $r=a-dq=a-q(ma+nb)=(1-qm)a-qnb$
因此 $d|a$, 同理 $d|b$, 故 d 为公因数.
不妨设 $e=\gcd(a,b)$, 那么 $d|e$, 又 $e|(ma+nb)$, 即 $e|d$
故 $e=d$ □

定理 2.1.5. 如果 a,b 是整数, 那么所有 a,b 的线性组合所构成的集合与所有 $\gcd(a,b)$ 的倍数所构成的集合相同. 换言之, 所有 a,b 的线性组合, 都是 $\gcd(a,b)$ 的倍数.

定理 2.1.6. 如果 a,b 是不全为 *0* 的整数, 那么正整数 d 是 a,b 的最大公因数, 当且仅当 *1.*$d|a,d|b$ *2.* 若 $c|a,c|b$, 那么 $c|d$

定义 2.1.7. 令 $a_1,a_2,\cdots,a_n$ 为不全为 *0* 的整数, 如果 d 为他们公因子中最大的一个, 则称 d 为 $a_1,a_2,\cdots,a_n$ 的最大公因数. 记为 $\gcd(a_1,a_2,\cdots,a_n)=d$

定理 2.1.8.

$$\gcd(a_1,a_2,\cdots,a_n)=\gcd(a_1,a_2,\cdots,\gcd(a_{k-1},a_k),\cdots a_n)$$

定义 2.1.9. 我们称 $a_1,a_2,\cdots,a_n$ 互素如果 $\gcd(a_1,a_2,\cdots,a_n)=1$

定义 2.1.10. 我们称 $a_1,a_2,\cdots,a_n$ 两两互素, 如果任意两个数互素

定理 2.1.11. 若 $\gcd(a,m)=1$,$\gcd(b,m)=1$, 则 $\gcd(ab,m)=1$
若 $\gcd(a,b)=1$, 则 $\gcd(a^k,b^l)=1$

定理 2.1.12. 设正整数 a,b 之积是一个整数的 $k(k\geq 2)$ 次幂. 若 $\gcd(a,b)=1$. 则 a,b 都是整数的 k 次幂. 一般地: 设正整数 $a_1,a_2,\cdots,a_n$ 之积是一个正整数的 k 次幂. 若 $a_1,a_2,\cdots,a_n$ 两两互素, 则 $a_1,a_2,\cdots,a_n$ 都是整数的 k 次幂.

引理 2.1.13.

$$\gcd(a_1^k, a_2^k, \cdots, a_n^k) = gcd^k(a_1, a_2, \cdots, a_n)$$

推论 2.1.14. 裴蜀定理可以推广到 n 个整数的情形：设 $a_1, a_2, \ldots, a_n$ 是不全为零的整数，则存在整数 $x_1, x_2, \ldots, x_n$, 使得 $a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_nx_n = \gcd(a_1, a_2, \ldots, a_n)$。其逆定理也成立：设 $a_1, a_2, \ldots, a_n$ 是不全为零的整数，$d > 0$ 是 $a_1, a_2, \ldots, a_n$ 的公因数，若存在整数 $x_1, x_2, \ldots, x_n$, 使得 $a_1x_1 + a_2x_2 + \cdots + a_nx_n = d$，则 $d = \gcd(a_1, a_2, \ldots, a_n)$。

推论 2.1.15. 对自然数 a b 和整数 n a 与 b 互素，考察不定方程：$ax+by = n$ 其中 x 和 y 为自然数。如果方程有解，称 n 可以被 a b 表示。记 $C = ab-a-b$。由 a 与 b 互素，C 必然为奇数。则有结论：对任意的整数 n，n 与 $C - n$ 中有且仅有一个可以被表示。即：可表示的数与不可表示的数在区间 $[0, C]$ 对称（关于 C 的一半对称）。0 可被表示，C 不可被表示；负数不可被表示，大于 C 的数可被表示。

推论 2.1.16. 二元一次不定方程有非负整数解的条件
$a, b > 0$, 若 $ax + by = n$,$(a, b) = 1$, 则 $n > ab - a - b$ 时有解, 解的个数为 $\lfloor \frac{n}{ab} \rfloor$ $\lfloor \frac{n}{ab} \rfloor + 1$

结论 2.1.17.

$$\gcd(a_1, a_2, \cdots, a_n) = \gcd(a_1, a_2 - a_1, \cdots, a_n - a_{n-1})$$

一些小结论

1. 在 [1e18] 的范围下, 一个数最多与连续 7 个数不互质.

2. 一个数能被 4 整除, 当且仅当末尾两位能被 4 整除

3. 一个数能被 25 整除, 当且仅当末尾两位能被 25 整除

4. 一个数能被 8 整除, 当且仅当末尾三位能被 8 整除

5. 一个数能被 125 整除, 当且仅当末尾三位能被 125 整除

6. 一个数能被 3 整除, 当且仅当各位数之和能被 3 整除

7. 一个数能被 9 整除, 当且仅当各位数之和能被 9 整除

8. 能被 7 整除的数的特征：a. 抹去个位数 b. 减去原个位数的 2 倍 c. 其差能被 7 整除。

9. 能被 11 整除的数的特征: a. 抹去个位数　b. 减去原个位数 c. 其差能被 11 整除。或：奇数位上的数字和与偶数位上的数和相减, 其差能被 11 整除

2.2　同余

以下所有参数未特殊说明, 均为默认整数, 模数默认正整数

2.2.1　同余

定义 2.2.1. 设 m 是正整数, 若 $m|(a-b)$, 则称 a 和 b 模 m 同余. 记作 $a \equiv b(\mod m)$

性质

1. $a \equiv b(\mod m) \iff \exists k(k \in Z), a = b + kz$

2. $a \equiv a(\mod m)$

3. $a \equiv b(\mod m) \to b \equiv a(\mod m)$

4. $a \equiv b(\mod m), b \equiv c(\mod m) \to a \equiv c(\mod m)$

5. $a \equiv b(\mod m), c \equiv d(\mod m) \to a+c \equiv b+d(\mod m), a-c \equiv b-d(\mod m), ac \equiv bd(\mod m)$

6. $a^n \equiv b^n(\mod m)$

7. $ac \equiv bc(\mod m), d = \gcd(c, m) \to a \equiv b(\mod m/d)$

8. $a \equiv b(\mod m), n|m \to a \equiv b(\mod n)$
9. $a \equiv b(\mod m), a \equiv b(\mod n) \to a \equiv b(\mod lcm(m,n))$

定义 2.2.2. 设模为 n，则根据余数可将所有的整数分为 n 类，把所有与整数 a 模 n 同余的整数构成的集合叫做模 n 的一个剩余类，记作 $[a]$。并把 a 叫作剩余类 $[a]$ 的一个代表元。

定义 2.2.3. 从模 n 的每个剩余类中各取一个数，得到一个由 n 个数组成的集合，叫做模 n 的一个完全剩余系。

结论 2.2.4. 若 $r_1, r_2, \ldots, r_m$ 是模 m 的一个完全剩余系, 且正整数 a 满足 $\gcd(a,m) = 1$, 则对任何整数 b,$ar_i + b$ 也为一个完全剩余类.

证明. 若不然, 则存在 $ar_i + b \equiv ar_j + b(\mod m) \iff ar_i \equiv ar_j(\mod m) \iff m|a(r_i - r_j) \iff m|a_i - a_j \iff r_i \equiv r_j(\mod m)$ 与条件矛盾. 故得证 □

结论 2.2.5. $a_1, a_2, \ldots, a_m$ 是模 m 的一个完全剩余系,$b_1, b_2, \ldots b_n$ 是模 n 的一个完全剩余系, 且 $\gcd(n,m) = 1$ 那么 $na_i + mb_j$ 是模 mn 的一个完全剩余系

证明. 首先由乘法原理知道有 mn 个数, 那么只需证两两不同余即可
若不然则对于 $(a,b) \neq (a',b')$ $na+mb \equiv na'+mb'(\mod mn) \iff mn|n(a-a') + m(b-b') \iff m|(a-a'), n|(b-b') \iff a \equiv a'(\mod m), b \equiv b'(\mod n)$ 与条件矛盾. 故得证. □

定义 2.2.6. 简化剩余系也称既约剩余系或缩系，是 m 的完全剩余系中与 m 互素的数构成的子集，如果模 m 的一个剩余类里所有数都与 m 互素，就把它叫做与模 m 互素的剩余类。在与模 m 互素的全体剩余类中，从每一个类中各任取一个数作为代表组成的集合，叫做模 m 的一个简化剩余系。

结论 2.2.7. 若 $r_1, r_2, \ldots, r_m$ 是模 m 的一个缩系, 且正整数 a 满足 $\gcd(a, m) = 1$, 则 ar_i 也为一个缩系.

证明. 由完系性质 1 可知其两两不同余, 故只需证明其与均 m 互质即可. 因为 $gcd(r_i, m) = 1, gcd(a, m) = 1 \Rightarrow gcd(ar_i, m) = 1$ 得证 □

结论 2.2.8. $a_1, a_2, \ldots, a_m$ 是模 m 的一个缩系,$b_1, b_2, \ldots b_n$ 是模 n 的一个缩系, 且 $gcd(n, m) = 1$ 那么 $na_i + mb_j$ 是模 mn 的一个缩系

证明. 只需证明其是所有与 mn 互质的剩余类.

$$\begin{aligned}
&\gcd(a_i, m) = 1, \gcd(b_j, n) = 1, \gcd(n, m) = 1 \\
&\Rightarrow \gcd(na_i, m) = 1, \gcd(mb_j, n) = 1 \\
&\Rightarrow \gcd(na_i + mb_j, n) = 1, \gcd(na_i + mb_j, m) = 1 \\
&\Rightarrow \gcd(na_i + mb_j, mn) = 1
\end{aligned}$$

若将 a_i, b_j 扩展成完系, 若 $\gcd(na_i + mb_j, mn) = 1 \Rightarrow \gcd(na_i + mb_j, m) = 1, \gcd(na_i + mb_j, n) = 1 \Rightarrow \ldots$ 逆着证回去即可. □

2.2.2　线性同余方程

定义 2.2.9. 形如 $ax \equiv b(\mod m)$ 的同余式称为一元线性同余方程

定理 2.2.10. $\gcd(a, m) = d, d \nmid b$, 则无解, 否则恰好有 d 个模 m 不同余的解.

证明. 若 $d \nmid b$, 则 $ax \equiv b(\mod m) \iff ax - ym = b$, 根据贝祖定理显然无解.

若 $d \mid b$, 则显然有无穷多组解, 我们设其中一组特解为 x_0, y_0

其通解为 $x = x_0 + (m/d)t, y = y_0 + (a/d)t$

设 $x_1 = x_0 + (m/d)t_1, x_2 = x_0 + (m/d)t_2$

$x_1 \equiv x_2(\mod m) \iff t_1 \equiv t_2(\mod d)$

所以有 d 个不同于的解. □

定义 2.2.11. $\gcd(a,m)=1, ax\equiv 1(\mod m)$ 则称该同余方程的一个解为 a 模 m 的逆, 记为 a^{-1}. 显然 $\gcd(a^{-1},m)=1$

定理 2.2.12. 设 p 为素数, 正整数 $a=a^{-1}$, 当且仅当 $a\equiv\pm1(\mod p)$.

证明. $a\equiv\pm1(\mod p)\iff a^2\equiv1(\mod p)$ 反过来. 有
$a^2\equiv1(\mod p)\Rightarrow p|(a^2-1)\Rightarrow p|(a+1)\ p|(a-1)\Rightarrow a\equiv\pm1(\mod p)$ □

定理 2.2.13. 威尔逊定理
若 p 是素数, 则 $(p-1)!\equiv-1(\mod p)$

证明. $p=2$ 显然成立.
否则对于 $1\le a\le p-1$, 可以找到其逆元与之配对, 且除 1 和 $p-1$ 都能两两配对.
故 $(p-1)!\equiv p-1\equiv-1(\mod p)$ □

定理 2.2.14. 威尔逊定理逆定理
若 $n\ge2$ 是正整数, 且 $(n-1)!\equiv-1(\mod n)$ 则 n 为质数

证明. 若不然, 设 n 为合数, 则其必存在小于 n 的素因子 p
所以有 $(n-1)!\equiv-1(\mod n), p|n\Rightarrow(n-1)!\equiv-1(\mod p)$,
但是 $(n-1)!\equiv0(\mod p)$
而 $n>1$ 矛盾. 故得证. □

定理 2.2.15. 费马小定理
如果 p 是一个素数，a 是正整数且 a 不是 p 的倍数，则 $a^{p-1}\equiv1\pmod p$。

证明. 因为 $\gcd(a,p)=1$
所以 $\prod_{i=1}^{p-1}ia\equiv\prod_{i=1}^{p-1}i\pmod p\Rightarrow a^{p-1}\equiv1\pmod p$ 得证. □

定义 2.2.16. 欧拉函数
对于正整数 n, 小于等于 n 且与 n 互质的正整数的个数, 称为欧拉函数, 记作 $\phi(n)$

定理 2.2.17. 设 m 是一个正整数,a 是一个正整数且 $\gcd(a,m)=1$, $a^{\phi(m)} \equiv 1 \pmod{m}$

证明. 设 $r_1, r_2, \dots r_{\phi(m)}$, 是不超过 m 的模 m 的一个缩系.
那么 $ar_1, ar_2, \dots ar_{\phi(m)}$ 也是一个缩系
故 $ar_1 ar_2 \dots ar_n \equiv r_1 r_2 \dots r_n \pmod{m} \iff a^{\phi(m)} \equiv 1 \pmod{m}$
得证. □

定义 2.2.18. 同余方程组是指一组形如下面的方程的集合：

$$\begin{cases} a_1 & \equiv b_1 \pmod{m_1} \\ a_2 & \equiv b_2 \pmod{m_2} \\ \vdots & \\ a_n & \equiv b_n \pmod{m_n} \end{cases}$$

其中，a_i 和 b_i 是整数，m_i 是正整数。这组方程要求对于每个 i，a_i 除以 m_i 的余数等于 b_i 除以 m_i 的余数，即 a_i 与 b_i 在模 m_i 下同余。解同余方程组就是要找到满足所有这些条件的整数解。

例 2.2.19.

$$\begin{cases} x & \equiv 1 \pmod{3} \\ x & \equiv 2 \pmod{5} \\ \vdots & \\ x & \equiv 3 \pmod{7} \end{cases}$$

我们可以使用迭代法 *(逐级满足法)* 解决. 由第一个式子得 $x = 3t+1$ 然后带入 $3t+1 \equiv 2 \pmod{5} \iff t \equiv 4 \pmod{5}$ 以此类推. 但是这只能解决一些简单的问题, 下面我们给出一般地解法.

定理 2.2.20. 中国剩余定理 *(CRT)*

设 $m_1, m_2, \ldots, m_r$ 是两两互素的正整数, 则同余方程

$$\begin{cases} x \equiv a_1 \pmod{m_1} \\ x \equiv a_2 \pmod{m_2} \\ \vdots \\ x \equiv a_r \pmod{m_r} \end{cases}$$

有模 $m_1 m_2 \ldots m_r$ 的唯一解

$$x = \sum_{i=1}^{r} a_i M_i M_i^{-1}$$

其中

$$M_i = \frac{1}{m_i} \prod_{j=1}^{r} m_j, \qquad M_i M_i^{-1} \equiv 1 \pmod{m_i}$$

证明. 先证明 x 是方程组的解.

对于任意一个方程有,

$x \equiv a_k M_k M_k^{-1} \equiv a_k \pmod{m_k}$, 显然成立.

下证唯一性.

若 x_1, x_2 为方程组的 2 个解, 则有 $x_1 \equiv x_2 \pmod{m_k} \iff m_k | (x_1 - x_2) \iff M | (x_1 - x_2) \iff x1 \equiv x2 \pmod{M}$ □

定理 2.2.21. 拉格朗日定理

p 为素数,$f(x) = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0 (p \nmid a_n)$ 是模 p 意义下的整系数多项式方程, 则同余方程 $f(x) \equiv 0 \pmod{p}$ 在模 p 意义下至多有 n 个不同的解.

推论 2.2.22. 若超过 n 个解, 则 $p \mid a_i (i = 0, 1, \ldots n)$, 即 $f(x)$是模 p 意义下的零多项式

推论 2.2.23. 若 $n \leq p$ 则同余式 $f(x) = x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \cdots + a_1 x + a_0 \equiv 0 \pmod{p}$ 有 n 个解的充要条件是 $x^p - x$ 除以 $f(x)$ 所得的余式的一切系数都是 p 的倍数

这里介绍一个比较重要的多项式, 常用于构造

$$f(x)=\prod_{i=1}^{p-1}(x-i)-(x^{p-1}-1)$$

定理 2.2.24. *wolstenholme* 定理

若 p 为大于 3 的素数, 则

$$\sum_{k=1}^{p-1}\frac{(p-1)!}{k}\equiv 0 \pmod{p^2}$$

2.3　乘性函数

定义 2.3.1. 算术函数

定义在所有正整数上的函数称为算数函数.

定义 2.3.2. 乘性函数

若 $\gcd(m,n)=1$, 均有 $f(mn)=f(m)f(n)$, 则称 f 为乘性函数.

结论 2.3.3. 若 f 为乘性函数,$n=\prod_{i=1}^{k}p_i^{a_i}$ 为一个素因数分解. 则 $f(n)=\prod_{i=1}^{k}f(p_i^{a_i})$ 由定义显然成立.

定义 2.3.4. 和函数

f 为一个算术函数,$F(n)=\sum_{d|n}f(d)$ 称为 f 的和函数

定义 2.3.5. 欧拉函数

$\phi(n)=\sum_{i=1}^{n}[gcd(i,n)=1]$, 称为欧拉函数.

结论 2.3.6. 设 p 是素数,$\phi(p^a)=p^a-p^{a-1}$

证明. 由定义,$\phi(p^a)=\sum_{i=1}^{p^a}[gcd(i,p^a)=1]=\sum_{i=1}^{p^a}1-[gcd(i,p^a)\neq 1]=p^a-\sum_{i=1}^{p^a}[gcd(i,p^a)\neq 1]$, 这样的 i 显然只有 p 的倍数, 有 p^{a-1} 个, 证毕. □

结论 2.3.7. 欧拉函数是乘性函数

证明. 若 $gcd(m,n)=1$ 由缩系的定义知道, 显然模 m 的缩系有 $\phi(m)$ 个数, 模 n 的缩系有 $\phi(n)$ 个数, 由缩系的一个性质知模 mn 的缩系有 $\phi(m)\phi(n)$ 个数. 故 $\phi(mn)=\phi(m)\phi(n)$ □

结论 2.3.8. $n>2$,$\phi(n)$ 为偶数

结论 2.3.9.

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

证明. 容斥原理可证明这里用乘性函数的性质证明

$$\begin{aligned}\phi(n)&=\prod_{i=1}^{k}\phi(p_i^{a_i})\\&=\prod_{i=1}^{k}(p^{a_i}-p^{a_i-1})\\&=\prod_{i=1}^{k}p_i^{a_i}\prod_{i=1}^{k}(1-\frac{1}{p_i})\\&=n\prod_{i=1}^{k}(1-\frac{1}{p_i})\end{aligned}$$

□

结论 2.3.10. 欧拉函数的和函数

$$F(n)=\sum_{d|n}\phi(d)=n$$

结论 2.3.11. 定义 C_d 为 1 到 n 中与 n 最大公因数为 d 的集合容易证明其是 1 到 n 构成的正整数集合的一个划分. 而 C_d 中有 $\phi(n/d)$ 个元素,(若 $a\in C_d$ 则 $gcd(a/d,n/d)=1$), 故 $n=\sum_{d|n}C_d=\sum_{d|n}\phi(n/d)=\sum_{d|n}\phi(d)$ 得证.

定义 2.3.12. 狄利克雷卷积

f,g 为算数函数, 定义狄利克雷积为

$$(f*g)(n)=\sum_{d|n}f(d)g\left(\frac{n}{d}\right)$$

实际上这整数上一章的卷积在整除关系上的定义

性质

1. $f*g=g*f$
2. $(f*g)*h=f*(g*h)$
3. $f*(g+h)=f*g+f*h$

这里的算数函数就是 $f(1,x)\in\mathcal{F}$

故有逆元的条件是 $f(1)\neq 0$

定理 2.3.13. 如果 f,g 是乘性函数, 则 $f*g$ 也是乘性函数

定理 2.3.14. 若 $F=f*g$,h 是 g 的逆函数, 那么 $f=F*h$

定理 2.3.15. 乘性函数的和函数也是乘性函数

定义 2.3.16. 因子和与因子个数函数

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

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

结论 2.3.17. 因子和与因子个数函数均为乘性函数

结论 2.3.18. 设 $n=\prod_{i=1}^{k}p_i^{a_i}$

$$\sigma(n)=\prod_{j=1}^{k}\frac{p_j^{a_j+1}-1}{p_j-1}$$

$$\tau(n)=\prod_{j=1}^{k}(a_j+1)$$

定义 2.3.19. 莫比乌斯函数

$$\mu(n) = \begin{cases} 1, & (n = 1) \\ (-1)^r, & (n = \prod_{i=1}^{r} p_i) \\ 0, & (other) \end{cases}$$

定理 2.3.20. $f = F * \mu$

第三章　求和

一些记号

调和数（harmonic numbe）

$$H_n = \sum_{k=1}^{n} \frac{1}{k}$$

基本公式

$$(x+y)^n = \sum_{k=0}^{n} \binom{n}{k} x^{n-k} y^k$$

$$a^n - b^n = (a-b) \sum_{1 \le k \le n} a^{n-k} b^{k-1}$$

3.1　递归问题　RECURRENT PROBLEMS

3.1.1　repertoire method

例

$$f(1) = \alpha$$

$$f(2n) = 2f(n) + \beta$$

$$f(2n+1) = 2f(n) + \gamma$$

知

$$f(n) = A(n)\alpha + B(n)\beta + C(n)\gamma$$

通过对 $f(n)$ 赋值或 (α, β, γ) 赋值，求解。

在参数较少的情况下，可以将一些相同参数，分别设为独立参数，更容易找到有解的情况。

3.1.2 约瑟夫问题

形如

$$f(j) = \alpha_j, \qquad 1 \le j < d$$
$$f(dn + j) = cf(n) + \beta_j, \qquad 0 \le j < d, n \ge 1$$

有

$$f((b_m b_{m-1} ... b_0)_d) = (\alpha_{b_m} \beta_{b_{m-1}} ... \beta_{b_0})_c$$

3.2 和式 SUMS

用

$$\sum_{P(k)} a_k$$

表示。

3.2.1 和式和递归式 SUMS AND RECURRENCES

和式可以表示为递归形式：

$$S_0 = a_0$$
$$S_{n+1} = S_n + a_{n+1}$$

用 repertoire method 解。

例 3.2.1. 计算

$$\sum_{k=0}^{n}(a+bn)$$

写成递归式

$$S_0 = \alpha$$

$$S_n = S_{n-1} + \beta n + \gamma$$

其中

$$\alpha = \gamma = a, \beta = b$$

设

$$S_n = A(n)\alpha + B(n)\beta + C(n)\gamma$$

带入 $1, n, n^2$

解出

$$\begin{cases} A(n) = 1 \\ B(n) = \frac{n(n+1)}{2} \\ C(n) = n \end{cases}$$

故

$$S_n = a + na + \frac{n(n+1)}{2}b$$

递归式可以转化为和式

对于形如

$$a_n T_n = b_n T_{n-1} + c_n$$

的递归式，可以设**求和因子（summation factor）**

$$s_n = \frac{\prod_{i=1}^{n} a_i}{\prod_{i=1}^{n} b_i} \cdot \frac{b_1}{a_n}$$

然后同时乘上**求和因子**即可得出

$$T_n = \frac{1}{s_n a_n}\left(s_1 b_1 T_0 + \sum_{k=1}^{n} c_k s_k\right)$$

注意：求和因子不能为 0

3.2.2　和式的处理 MANIPULATION OF SUMS

和式的变换

$$\sum_{k\in K} ca_k = c\sum_{k\in K} a_k$$

$$\sum_{k\in K}(a_k + b_k) = \sum_{k\in K} a_k + \sum_{k\in K} b_k$$

$$\sum_{k\in K} a_k = \sum_{p(k)\in K} a_{p(k)}$$

$$\sum_{k\in K} a_k + \sum_{k\in K'} a_k = \sum_{k\in K\cap K'} a_k + \sum_{k\in K\cup K'} a_k$$

其中对于 $n \in K$，有且仅有一个整数满足 $p(k) = n$

3.2.3　扰动法（perturbation method）

对一个和式记其为 S_n，将其第一项和最后一项分离出来，用两种方法改写 S_{n+1}。

类似于**算两次**法

例 3.2.2. 如求和式

$$S_n = \sum_{0\le k\le n} k2^k$$

有

$$\begin{aligned} S_n + (n+1)2^{n+1} &= S_{n+1} \\ &= \sum_{0\le k\le n} (k+1)2^{k+1} \\ &= 2S_n + \sum_{0\le k\le n} 2^{k+1} \end{aligned}$$

有

$$\begin{aligned} S_n &= (n+1)2^{n+1} - \sum_{0\le k\le n} 2^{k+1} \\ &= (n+1)2^{n+1} - \frac{2(1-2^{n+1})}{1-2} \\ &= (n-1)2^{n+1} + 2 \end{aligned}$$

3.2.4　多重和式 MULTIPLE SUMS

基本性质

$$\sum_j \sum_k a_{j,k}[P(j,k)] = \sum_{P(j,k)} a_{j,k} = \sum_k \sum_j a_{j,k}[P(j,k)]$$

$$\sum_{j\in J} \sum_{k\in K(j)} a_{j,k} = \sum_{k\in K'} \sum_{j\in J'(k)} a_{j,k}$$

$$\sum_{j\in J} a_{f(j)} = \sum_{j\in J, k\in K} a_k[f(j)=k] = \sum_{k\in K} a_k \sum_{j\in J}[f(j)=k]$$

其中 $f : J \to K$

例 3.2.3. 求

$$S_n = \sum_{1\le j<k\le n} \frac{1}{k-j}$$

有

$$\begin{aligned} S_n &= \sum_{1\le k\le n}\sum_{1\le j<k}\frac{1}{k-j} \\ &= \sum_{1\le k\le n}\sum_{0<j\le k-1}\frac{1}{j} \\ &= \sum_{1\le k\le n} H_{k-1} \end{aligned}$$

不太好做，（可以交换求和次序解）

考虑直接把 $k-j$ 当成一个整体。

$$\begin{aligned} S_n &= \sum_{1\le j<k+j\le n}\frac{1}{k} \\ &= \sum_{1\le k\le n}\sum_{1\le j\le n-k}\frac{1}{k} \\ &= \sum_{1\le k\le n}\frac{n-k}{k} \\ &= nH_n - n \end{aligned}$$

有

$$\sum_{0\le k<n} H_k = nH_n - n$$

思考：

对含 $k+f(j)$ 的二重和式，可以考虑用 $k-f(j)$ 替换 k，并先对 j 求和比较好。

几何观点：按对角线求和。

3.2.5　一般性的方法 GENERAL METHODS

以

$$S_n = \sum_{0\le k\le n} k^2$$

为例

归纳法

如果注意到

$$S_n = \frac{n(n+\frac{1}{2})(n+1)}{3}$$

就可以使用数学归纳法

扰动法

观察

$$\begin{aligned}\sum_{0\le k\le n} k^2 + (n+1)^2 &= S_{n+1}\\ &= \sum_{1\le k\le n+1} k^2\\ &= \sum_{0\le k\le n} (k+1)^2\\ &= \sum_{0\le k\le n} k^2 + 2\sum_{0\le k\le n} k + n + 1\end{aligned}$$

虽然没有成功，但注意到我们，成功地解出了

$$\sum_{0\le k\le n} k$$

考虑对

$$T_n = \sum_{0\le k\le n} k^3$$

操作，有

$$\begin{aligned} T_n + (n+1)^3 &= T_{n+1} \\ &= \sum_{1\le k\le n+1} k^3 \\ &= \sum_{0\le k\le n} (k+1)^3 \\ &= T_n + 3S_n + 3\sum_{0\le k\le n} k + n + 1 \end{aligned}$$

得到

$$\begin{aligned} 3S_n &= (n+1)^3 - 3\frac{n(n+1)}{2} - (n+1) \\ &= (n+1)\left(n^2 + \frac{1}{2}n\right) \\ &= n(n+\frac{1}{2})(n+1) \end{aligned}$$

成套方法

有

$$\begin{aligned} R_0 &= d \\ R_n &= R_{n-1} + an^2 + bn + c \end{aligned}$$

其解的一般形式为

$$R_n = aA(n) + bB(n) + cC(n) + dD(n)$$

设 $R_n = 1, n, n^2, n^3$

解得

$$\begin{cases} A(n) = \frac{n(n+\frac{1}{2})(n+1)}{3} \\ B(n) = \frac{1}{2}(n^2+n) \\ C(n) = n \\ D(n) = 1 \end{cases}$$

故

$$R_n = A(n)$$

事实上对 (a,b,c,d) 赋值更简单。

微积分法

求

$$\begin{aligned} S_n - \int_0^n x^2 dx &= \sum_{1\le k\le n} \left(k^2 - \int_{k-1}^k x^2 dx \right) \\ &= \sum_{1\le k\le n} (k - \frac{1}{3}) \\ &= \frac{n(n+1)}{2} + \frac{n}{3} \end{aligned}$$

展开和收缩

转化为二重和式，以简化通项。

$$\begin{aligned} S_n &= \sum_{1\le k\le n} k^2 \\ &= \sum_{1\le k\le n} k \sum_{1\le j\le k} 1 \\ &= \sum_{1\le j\le n} \sum_{j\le k\le n} k \\ &= \sum_{1\le j\le n} \frac{(j+n)(n-j+1)}{2} \\ &= \frac{n^3+n^2}{2} + \frac{1}{2}\frac{n(n+1)}{2} - \frac{1}{2}S_n \end{aligned}$$

有限微积分

有 $k^2 = k^{\underline{2}} + k^{\underline{1}}$

故

$$\begin{aligned}\sum_{0\le k\le n} k^2 &= \sum_{0\le k<n+1} k^{\underline{2}} + k^{\underline{1}} \\ &= \left(\frac{k^{\underline{3}}}{3} + \frac{k^{\underline{2}}}{2}\right)\Bigg|_0^{n+1} \\ &= \left(\frac{(n+1)^{\underline{3}}}{3} + \frac{(n+1)^{\underline{2}}}{2}\right) \\ &= \frac{(n+1)(n+\frac{1}{2})n}{3}.\end{aligned}$$

3.2.6 有限微积分

类似微分算子 D

$$Df(x) = \lim_{h\to 0} \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$

定义差分算子 Δ

$$\Delta f(x) = f(x+1) - f(x)$$

定义**下降阶乘幂（falling factorial power）**

$$x^{\underline{m}} = x(x-1)\cdots(x-m+1) \qquad (m \ge 0 \in Z)$$

和**上升阶乘幂（rising factorial power）**

$$x^{\overline{m}} = x(x+1)\cdots(x+m-1) \qquad (m \ge 0 \in Z)$$

注意到：$n! = n^{\underline{n}} = 1^{\overline{n}}$

有

$$\Delta(x^{\underline{m}}) = mx^{\underline{m-1}}$$

类比积分，我们定义**不定和式（indefinite sum）**

$$\sum g(x)\delta x$$

满足

$$g(x) = \Delta f(x) \iff \sum g(x)\delta x = f(x) + C$$

其中 C 为满足 $p(x+1)=p(x)$ 的任意一个函数 $p(x)$。

有限微积分有确定的和式（sum）

$$\sum_a^b g(x)\delta x = f(x)|_a^b = f(b)-f(a)$$

有以下性质

$$\sum_a^b g(x)\delta x = \sum_{a\le k<b} g(x) \qquad a\le b$$

$$\sum_a^b g(x)\delta x = -\sum_b^a g(x)\delta x$$

$$\sum_a^b + \sum_b^c = \sum_a^c$$

并且阶乘幂满足二项式定理

负指数的下降阶乘幂定义如下

$$x^{\underline{-m}} = \frac{1}{(x+1)(x+2)\cdots(x+m)} \qquad m>0$$

从而有以下性质

$$x^{\underline{m+n}} = x^{\underline{m}}(x-m)^{\underline{n}}$$

$$\sum_a^b x^{\underline{m}}\delta x = \left.\frac{x^{\underline{m+1}}}{m+1}\right|_a^b, \qquad (m\ne -1)$$

若 $m=-1$ 则为 $H_b - H_a$

$f=\sum g$	$\Delta f=g$	$f=\sum g$	$\Delta f=g$
$x^{\underline{0}}=1$	0	2^x	2^x
$x^{\underline{1}}=x$	1	c^x	$(c-1)c^x$
$x^{\underline{2}}=x(x-1)$	$2x$	$\frac{c^x}{c-1}$	c^x
$x^{\underline{m}}$	mx^{m-1}	cu	$c\Delta u$
$\frac{x^{\underline{m+1}}}{m+1}$	x^m	$u+v$	$\Delta u+\Delta v$
H_x	$x^{\underline{-1}}=\frac{1}{x+1}$	uv	$u\Delta v+Ev\Delta u$

分部求和（summation by parts)

有

$$\Delta(u(x)v(x))=u(x)\Delta v(x)+Ev(x)\Delta u(x)$$

其中，**E 为移位算子（shift operator）**$Ef(x)=f(x+1)$

简记为

$$\Delta(uv)=u\Delta v+Ev\Delta u$$

从而有

$$\sum u\Delta v=uv-\sum Ev\Delta u$$

如

例 3.2.4.

$$\begin{aligned}\sum_{k=0}^{n}k2^k&=\sum_{0}^{n+1}x2^x\delta x\\&=\sum_{0}^{n+1}x\delta 2^x\\&=(n+1)2^{n+1}-\sum_{0}^{n+1}2^{x+1}\delta x\\&=(n+1)2^{n+1}-2^{n+2}+2\\&=(n-1)2^{n+1}+2\end{aligned}$$

例 3.2.5.

$$\begin{aligned}\sum_{0\le k<n} kH_k &= \sum_0^n xH_x\delta x\\ &= \frac{1}{2}\left(\sum_0^n H_x\delta x^{\underline{2}}\right)\\ &= \frac{1}{2}\left(x^{\underline{2}}H_n - \sum_0^n x\delta x\right)\\ &= \frac{1}{2}\left(x^{\underline{2}}H_n - \frac{n^{\underline{2}}}{2}\right)\\ &= \frac{n^{\underline{2}}}{2}\left(H_n - \frac{1}{2}\right)\end{aligned}$$

3.2.7　无限和式 INFINITE SUMS

容易发现

$$\sum_{k\ge 0} x^k = \begin{cases}\frac{1}{1-x}, & 0\le x<1\\ \infty, & x\ge 1\end{cases}$$

交错和

$$\sum_{k\in K} a_k = \sum_{k\in K} a_k^+ - \sum_{k\in K} a_k^-$$

设 $A^+ = \sum_{k\in K} a_k^+$，类似定义 A^-

a. 若均有限的值，则称为绝对收敛。

b. 若 $A^+ = \infty$，而后者为有限的值，则称发散于 $+\infty$，反之发散于 $-\infty$

c. 否则不做定义。

只要我们处理的是刚才所定义的绝对收敛的和式，这一章里的所有操作都完全成立.

对复数分实部和虚部计算即可。

第四章　概率论

4.1　基本概念和公式

对概率运算规定一些简单的基本法则：

1. 设 A 是随机事件，则 $0 \leq P(A) \leq 1$,

2. 设 Ω 为必然事件，则 $P(\Omega) = 1$,

3. 若事件 A 和 B 不相容，则 $P(A \cup B) = P(A) + P(B)$,

可推广至无穷：

$$P(\bigcup_{i=1}^{n} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$

.

4. 一般情况下，$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$，$P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(AC) - P(BC) + P(ABC)$

5. $P(\overline{A}) = 1 - P(A)$

6. $P(A - B) = P(A) - P(AB)$

定理 4.1.1. 全概率公式

设 $B_1, B_2, ...B_n$ 是样本空间 Ω 中的**两两不相容**的一组事件，即 $B_i B_j = \phi$，$i \neq j$，且满足 $\bigcup_{i=1}^{n} B_i = \Omega$，则称 $B_1, B_2, ...B_n$ 是样本空间 Ω 的一个分割（又称为完备事件群，英文为 *partition*）。设 $\{B_1, B_2, ...B_n\}$ 是样本空间 Ω

的一个分割，A 为 Ω 的一个事件，则

$$P(A)=\sum_{i=1}^{n}P(A|B_i)P(B_i)$$

定理 4.1.2. 贝叶斯公式

设 $\{B_1,B_2,...B_n\}$ 是样本空间的一个分割，A 为 Ω 中的一个事件，$P(B_i)>0$，$i=1,2,...,n$，$P(A)>0$，则

$$P(B_i|A)=\frac{P(A|B_i)P(B_i)}{\sum_{j=1}^{n}P(A|B_j)P(B_j)}$$

用于因果转换.

定义 4.1.3. 事件的独立性

设 A，B 是随机试验中的两个事件，若满足 $P(AB)=P(A)P(B)$，则称事件 A 和 B 相互独立。

判断事件的独立，应该是**从实际出发**，如果能够判断事件 B 的发生与否对事件 A 的发生与否不产生影响，则事件 A，B 即为独立。

设 $\widetilde{A}$ 表示事件 A 发生和不发生之一，$\widetilde{B}$ 表示事件 B 发生和不发生之一。有独立性的定义可推至 $P(\widetilde{A}\widetilde{B})=P(\widetilde{A})P(\widetilde{B})$（一共有四个等式）。可推广至：

$$P(\widetilde{A}_1\widetilde{A}_2...\widetilde{A}_n)=P(\widetilde{A}_1)...P(\widetilde{A}_n)$$

上面有 2^n 个等式。

独立一定相容

重要公式与结论

(1) $P(\overline{A}) = 1 - P(A)$

(2) $P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$

(3) $P(A \cup B \cup C) = P(A) + P(B) + P(C) - P(AB) - P(AC) - P(BC) + P(ABC)$

(4) $P(A - B) = P(A) - P(AB)$

(5) $P(A\overline{B}) = P(A) - P(AB), P(A) = P(AB) + P(A\overline{B}),$
$P(A \cup B) = P(A) + P(\overline{A}B) = P(AB) + P(A\overline{B}) + P(\overline{A}B)$

(6) $P(\overline{A}_1|B) = 1 - P(A_1|B), P(A_1 \cup A_2|B) = P(A_1|B) + P(A_2|B) - P(A_1A_2|B)$
$P(A_1A_2|B) = P(A_1|B)P(A_2|A_1B)$

(7) $A_1, A_2, ...A_n \quad P(\bigcap_{i=1}^{n} A_i) = \prod_{i=1}^{n} P(A_i), P(\bigcup_{i=1}^{n} A_i) = \prod_{i=1}^{n}(1 - P(A_i))$

随机变量（Random variable）：值随机会而定的变量，研究随机试验的一串事件。可按维数分为一维、二维至多维随机变量。按性质可分为离散型随机变量以及连续型随机变量。

分布（Distribution）：事件之间的联系，用来计算概率。

示性函数（Indication function）：$I_A(\omega) = \begin{cases} 1 & \omega \in A \\ 0 & \text{反之} \end{cases}$，事件 A 有随机变量 I_A 表示出来，I_A 称为事件 A 的示性函数。

定义 4.1.4. 概率函数：

设 X 为一随机变量，其全部可能值为 $\{a_1, a_2, ...\}$，则 $p_i = P(X = a_i), i = 1, 2, ...$ 称为 X 的概率函数。

定义 4.1.5. 概率分布函数：

定义：设 X 为一随机变量，则函数

$$F(X) = P(X \leq x) \quad (-\infty < x < \infty)$$

称为 X 的分布函数。(注：这里并未限定 X 为离散型的，它对任何随机变量都有定义。)

性质：

$F(x)$是单调非降的：当 $x_1 < x_2$ 时，有 $F(x_1) \leq F(X_2)$.

当 $x \to \infty$ 时，$F(x) \to 1$；当 $x \to -\infty$ 时，$F(x) \to 0$.

离散型随机变量分布函数：

对于离散型随机变量，$F(X) = P(X \leq x) = \sum_{\{i|a_i \leq x\}} p_i, \quad p_i = P(X = i) = F(i) - F(i-1)$。

1. 连续型随机变量：设 X 为一随机变量，如果 X 不仅有无限个而且有不可数个值，则称 X 为一个连续型随机变量。

定义 4.1.6. 概率密度函数：

设连续型随机变量 X 有概率分布函数 $F(x)$，则 $F(x)$ 的导数 $f(x) = F'(x)$ 称为 X 的概率密度函数。

性质

1. 对于所有的 $-\infty < x < +\infty$，有 $f(x) \geq 0$；

2.$\int_{-\infty}^{+\infty} f(x)dx = 1$；

3. 对于任意的 $-\infty < a \leq b < +\infty$，有 $P(a \leq X \leq b) = F(b) - F(a) = \int_a^b f(x)dx$.

注：

1. 对于任意的 $-\infty < x < +\infty$，有 $P(X = x) = \int_x^x f(u)du = 0.$

2. 假设有总共一个单位的质量连续地分布在 $a \leq x \leq b$ 上，那么 $f(x)$ 表示在点 x 的质量密度且 $\int_c^d f(x)dx$ 表示在区间 $[c, d]$ 上的全部质量。

定义 4.1.7. 概率分布函数：

设 X 为一连续型随机变量，则

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(u)du, \quad -\infty < x < +\infty$$

4.2　重要公式与结论

二项分布 $X \sim B(n, p)$ 的期望为 np, 方差为 np(1-p)

均匀分布 $X \sim U(a, b)$ 的期望为 $\frac{a+b}{2}$, 方差为 $\frac{1}{12}(b-a)^2$

定义 4.2.1. 边缘分布*:*

因为 X 的每个分量 X_i 都是一维随机变量，故它们都有各自的分布 F_i $(i = 1, ..., n)$，这些都是一维分布，称为随机向量 X 或其分布 F 的边缘分布。

离散随机变量*:*

$$\begin{aligned} p_X(x_i) &= P(X = x_i) \\ &= \sum_{j}^{m} P(X = x_i, Y = y_j) \\ &= \sum_{j}^{m} p_{ij} = p_{i\cdot}, \quad i = 1, 2, ..., n \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} p_Y(y_i) &= P(Y = y_i) \\ &= \sum_i^m P(X = x_i, Y = y_j) \\ &= \sum_i^m p_{ij} = p_{j\cdot}, \quad j = 1, 2, ..., n \end{aligned}$$

连续随机变量:

为求某分量 X_i 的概率密度函数，只需把 $f(x_1, ..., x_n)$ 中的 x_i 固定，然后对 $x_1, ..., x_{i-1}, x_{i+1}, ..., x_n$ 在 $-\infty$ 到 ∞ 之间做定积分，如

$$(X, Y) \sim f(x, y) f_X(u) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(u, v) dv f_Y(u) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(u, v) du$$

定义 4.2.2. 离散型随机变量的条件分布：设 (X, Y) 为二维离散型随机变量，对于给定的事件 $\{Y = y_j\}$，其概率 $P(Y = y_j) > 0$，则称

$$P(X = x_i | Y = y_j) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(Y = y_j)} = \frac{p_{ij}}{p_{\cdot j}}, \quad i = 1, 2, ...$$

为在给定 $Y = y_j$ 的条件下 X 的条件分布律。类似的，称

$$P(Y = y_i | X = x_j) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(X = x_j)} = \frac{p_{ij}}{p_{i\cdot}}, \quad j = 1, 2, ...$$

为在给定 $X = x_j$ 的条件下 Y 的条件分布律。

连续型随机变量的条件分布：设 (X, Y) 为二维连续型随机变量，对于给定条件 $Y = y$ 下的条件概率密度为

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)}, \quad f_Y(y) > 0.$$

类似的，在 $X = x$ 下的条件概率密度为

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x, y)}{f_X(x)}, \quad f_X(x) > 0.$$

可推广

定义 4.2.3. 随机变量的独立性

称随机变量 $X_1, ..., X_n$ 相互独立，

1. 离散型随机变量

则联合分布律等于各自的边缘分布律的乘积，即

$$P(X_1 = x_1, ..., X_n = x_n) = P(X_1 = x_1)...P(X_n = x_n)$$

其中 $(x_1, ...x_n)$ 为 $(X_1, ..., X_n)$ 的值域中的任意一点。*2.* 连续型随机变量

则联合密度等于各自的边缘密度的乘积，即

$$f(x_1, ..., x_n) = f_1(x_1)...f_n(x_n), \quad \forall (x_1, ..., x_n) \in R^n$$

3. 一般地

设 $X_1, ..., X_n$ 为 n 个随机变量，如果它们的联合分布函数等于各自边缘分布函数的乘积，即

$$F(X_1, ..., x_n) = F_1(x_1)...F_n(x_n), \quad \forall (x_1, ..., x_n) \in R^n$$

则称随机变量 $X_1, ..., X_n$ 相互独立。

以下内容才是重点!!!!!

以下内容才是重点!!!!!

以下内容才是重点!!!!!

4.2.1 数学期望（均值）与方差

定义 4.2.4. 数学期望

设随机变量 X 只取有限个可能值 $a_1, ..., a_m$，其概率分布为 $P(X = a_i) = p_i \ (i = 1, ..., m)$.

则 X 的数学期望记作 EX 或 $E(X)$,定义为 $E(X) = a_1p_1 + a_2p_2 + ... + a_mp_m$.

数学期望也常称为均值，即指以概率为权的加权平均。

1. 离散型变量的数学期望:$E(X)=\sum_{i=1}^{\infty}a_ip_i$.(当级数绝对收敛,即 $\sum_{i=1}^{\infty}|a_i|p_i<\infty$)

2. 连续型变量的数学期望: $E(X)=\int_{-\infty}^{\infty}xf(x)dx$.(当 $\int_{-\infty}^{\infty}|x|f(x)dx<\infty$)

性质

1. 若干个随机变量之和的期望等于各变量的期望值和，即

$$E(X_1+X_2+...+X_n)=E(X_1)+E(X_2)+...+E(X_n).$$

2. 若干个独立随机变量之积的期望等于各变量的期望之积，即

$$E(X_1X_2...X_n)=E(X_1)E(X_2)...E(X_n).$$

3. 设随机变量 X 为离散型，有分布 $P(X=a_i)=p_i(i=1,2,...)$；或者为连续型，有概率密度函数 $f(x)$. 则

$$E(g(x))=\sum_i g(a_i)p_i \quad (\text{当}\sum_i|g(a_i)|p_i<\infty\text{时})$$

或

$$E(g(x))=\int_{-\infty}^{\infty}g(x)f(x)dx \quad (\text{当}\int_{-\infty}^{\infty}|g(x)|f(x)dx<\infty\text{时})$$

4. 若 c 为常数，则 $E(cX)=cE(X)$.

定义 4.2.5. 条件数学期望

随机变量 Y 的条件期望就是它在给定的某种附加条件下的数学期望。

$E(Y|x)=\int_{-\infty}^{\infty}yf(y|x)dy$. 它反映了随着 X 取值 x 的变化 Y 的平均变化的情况如何。

在统计上，常把条件期望 $E(Y|x)$ 作为 x 的函数，称为 Y 对 X 的回归函数。

性质：1.$E(Y)=\int_{-\infty}^{\infty}E(Y|x)f_X(x)dx$.

2. $E(Y)=E[E(Y|X)]$.

定义 4.2.6. *方差与标准差*

设 X 为随机变量，分布为 F，则 $Var(X) = E(X - EX)^2$ 称为 X（或分布 F）的方差，

其平方根 $\sqrt{Var(X)}$（取正值）称为 X（或分布 F）的标准差。

性质：1.$Var(X) = E(X^2) - (EX)^2$.

2. 常数的方差为 0，即 $Var(c) = 0$.

3. 若 c 为常数，则 $Var(X + c) = Var(X)$.

4. 若 c 为常数，则 $Var(cX) = c^2 Var(X)$.

5. 独立随机变量和的方差等于各变量方差和，即 $Var(X_1 + ... + X_n) = Var(X_1) + ... + Var(X_n)$.

4.3　期望经典问题入门

https://notes.sshwy.name/Math/Expectation/Classic/#E-%E7%BB%8F%E5%85%B8%E9%A2%98 重要公式与结论 1. 期望具有线性性

2. 独立事件的期望有

$$E(XY) = EXEY$$

3.

$$E(X) = E(E(X|Y))$$

4.3.1　普通

结论 4.3.1. 有 n 个随机变量 $\langle X_n \rangle$，每个随机变量量都是从 *[1,m]* 中随机一个整数，$\max \langle X_n \rangle$ 的期望为

$$m - \frac{1}{m^n} \sum_{i=1}^{m-1} i^n$$

。

证明. 设 $Y = \max\langle X_n\rangle$, 有

$$\begin{aligned}
EY &= \sum_{1\le i\le m} P(Y=i)i \\
&= \sum_{1\le i\le m} i(F_y(i) - F_y(i-1)) \\
&= \frac{1}{m^n}\left(\sum_{1\le i\le m} i^{n+1} - i\cdot(i-1)^n\right) \\
&= \frac{1}{m^n}\left(\sum_{1\le i\le m} i^{n+1} - \sum_{0\le i\le m-1} i^{n+1} + i^n\right) \\
&= \frac{1}{m^n}\left(m^{n+1} - \sum_{0\le i\le m-1} i^n\right) \\
&= m - \frac{1}{m^n}\sum_{i=1}^{m-1} i^n
\end{aligned}$$

□

结论 4.3.2. 概率为 p 的事件期望 $\frac{1}{p}$ 次发生.

证明. 设随机变量 X 表示其在第 x 次发生.

$$\begin{aligned}
EX &= \sum_{i=1}^{\infty} P(X=i)i \\
&= \sum_{i=1}^{\infty} P(X=i)\sum_{j=1}^{i} 1 \\
&= \sum_{j=1}^{\infty} P(X\ge j) \\
&= \sum_{j=1}^{\infty} (1-p)^{j-1} \\
&= \sum_{j=0}^{\infty} (1-p)^{j} \\
&= \frac{1}{1-(1-p)} \\
&= \frac{1}{p}
\end{aligned}$$

□

结论 4.3.3. 现在红包发了一个 w 元的红包，有 n 个人来抢 (均匀分布)。那么请问第 k 个人期望抢到 $\frac{w}{2^k}$.

证明. 设第 k 个人抢到 X, 前面的人抢 Y. 有

$$E(X) = E(E(X|Y)) = E(\frac{w-Y}{2}) = \frac{w}{2} - \frac{1}{2}E(Y)$$

然后容易解出答案.
离散情况这样难以求解, 在取球一节有其他解法

□

结论 4.3.4. 赠券收集问题
一个 n 面的骰子，期望 nH_n 次能使得每一面都被掷到。

证明. t_x 为设已经出现了 $x-1$ 面, 掷出第 x 面的次数.
设 $T = \sum t$. 有

$$E(T) = \sum_{i=1}^{n} E(t_i)$$

由于掷出第 x 面的概率为 $\frac{n-x+1}{n}$, 固

$$\begin{aligned} E(T) &= \sum_{i=1}^{n} E(t_i) \\ &= \sum_{x=1}^{n} \frac{n-x+1}{n} \\ &= n \cdot H_n \end{aligned}$$

□

同时他们也是相互独立的.

4.3.2　拿球

结论 4.3.5. 箱子里有 n 个球 $1,2,\ ,n,$ 你要从里面拿 m 次球，拿了后不放回，取出的数字之和的期望为 $\frac{m(n+1)}{2}$。

证明. 设随机变量 x_i:

$$x_i = \begin{cases} i & ,\text{if i is chosen} \\ 0 & ,\text{if i isn't chosen} \end{cases}$$

那么有

$$\begin{aligned} E\left(\sum_{i=1}^{n} x_i\right) &= \sum_{i=1}^{n} E(x_i) \\ &= \sum_{i=1}^{n} \frac{m}{n} i \\ &= \frac{m(n+1)}{2} \end{aligned}$$

发现是否放回不影响期望

□

结论 4.3.6. 箱子里有 n 个球 $1,2,\ ,n$，你要从里面拿 m 次球，拿了后以 p_1 的概率放回，p_2 的概率放回两个和这个相同的球（相当于增加一个球），取出的数字之和的期望为 $\frac{m(n+1)}{2}$。

证明. 设 x_i 为第 i 个球的贡献, y_i 为其被拿出来的次数, 那么 $x_i = i \cdot y_i$

$$E\left(\sum_{i=1}^{n} x_i\right) = \sum_{i=1}^{n} E(y_i) \cdot i$$

因为 $E(y_i) = E(y_j), \sum y_i = m$ 得出 $E(y_i) = \frac{m}{n}$ 故上式答案为 $\frac{m(n+1)}{2}$　□

4.3.3　游走

结论 4.3.7. 在一条 n 个点的链上游走，从一端走到另一端的期望步数为 $(n-1)^2$。

证明. 假设步数是 S，求 S 的期望。我们定义一个随机变量 x_i 表示从 i 出发随机游走，第一次到 $i+1$ 的步数。

$$E\left(\sum_{i=1}^{n-1} x_i\right) = \sum_{i=1}^{n-1} E(x_i)$$

又

$$EX_{i+1} = \frac{1}{2} + \frac{1}{2}(1 + EX_i + EX_{i+1})$$

故

$$EX_{i+1} = EX_i + 2$$

□

结论 4.3.8. *在一个 n 个点的完全图上游走，从一个点走到另一个点的期望步数为 $n-1$。*

证明. 由于是完全图, 所以任意两个点为起点和终点的期望步数是相同的. 于是有

$$E = \frac{1}{n-1} + \frac{n-2}{n-1}(1 + E)$$

得到 $E = n - 1$ □

结论 4.3.9. *在一个 n 个点的完全二分图 $K_{n,n}$ 上游走，从一个点走到另一个点的期望步数为 $2n-1$。*

证明. E_1 表示异侧点的期望，E_2 表示同侧点的期望。

$$E_1 = \frac{1}{n} + \frac{n-1}{n}(1 + E_2)$$

$$E_2 = 1 + E_1$$

故 $E_1 = 2n - 1, E_2 = 2n$ □

结论 4.3.10. *在一个 n 个点的菊花图上游走，从一个点走到另一个点的期望步数为 $2n-3$。*

证明与上类似

4.3.4 解题方法

1. 贡献法,

若不行可以尝试更换计算贡献的东西 (如边-> 点)

第五章　杂

5.1　最小二乘法

误差的平方和最小

$$L = \sum_{i=1}^{n} (y_i - f(x_i))^2$$

拟合直线 $y = kx + b$

$$\begin{cases} k &= \frac{\sum xy - n\overline{xy}}{\sum x^2 - n\overline{x}^2} \\ b &= \overline{y} - k\overline{x} \end{cases}$$