

Probability and Statistics - P48

选票问题

考虑在美国总统选举中，如果候选人在一个州里获得的选票数最多，则该候选人赢得分配给该州的全部选举团票。

选举团票数正比于该州的人口数，即对于人口为n的州，票数为cn，其中c为常数。

实际上约为 $cn+2$ ，即众议员与参议员各有一张选票。

考虑在一次选举中，一个选民的平均权力。

称为平均权力，即某个选民的一张选票起关键作用相关的量。

假定共有 $2n+1$ 个选民参与投票，共有2个候选人参选。

注意 $2n$ 个选民的情形是类似的。

如果对于除指定的选民之外的 $2n$ 个选民中， i 个选民各有 j 个选民支持，则认为指定选民的选票是关键的。

假定 $2n$ 个选民的投票是相互独立，且支持2个候选人是等可能的。

则 $P\{\text{来自人口 } 2n+1 \text{ 的州的公民的选票起关键作用}\}$

$$= \binom{2n}{n} \left(\frac{1}{2}\right)^n \left(\frac{1}{2}\right)^n = \frac{(2n)!}{n! n! 2^{2n}}$$

又根据斯特林公式 (Stirling's formula) 有

$$n! \sim \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n = \sqrt{2\pi} n^{n+\frac{1}{2}} e^{-n}$$

$$\text{于是 } P\{2n+1\} = \frac{(2n)!}{n! n! 2^{2n}} \approx \frac{(\sqrt{2\pi} (2n)^{n+\frac{1}{2}} e^{-2n}) / ((\sqrt{2\pi} n^{n+\frac{1}{2}} e^{-n})^2 \cdot 2^{2n})}{(2n+1)}$$

$$= 1/\sqrt{\pi n} \cdot (2n+1)$$

由于选票起关键作用时影响一张选举团票。

$$\text{于是平均权力 } P\{2n+1\} \cdot (2n+1) \sim 2C\sqrt{n}/\pi$$

可见平均权力与州的人口数的平方根成正比。

因此，大州中的1票相比小州中的1票有更大的平均权力。

泊松随机变量 (Poisson random variable)，又称泊松分布 (Poisson distribution)

对于参数 $\lambda > 0$ ，随机变量 X 服从参数为 λ 的泊松分布，记为 $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$

并有概率分布列 $P(i) = \Pr\{X=i\} = e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!}$ ，其中 $i=0, 1, 2, \dots$

注意由于 $e^x = 1 + x + \frac{1}{2}x^2 + \frac{1}{3}x^3 + \dots = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k!} x^k$

$$\text{则 } \sum_{i=0}^{\infty} P(i) = \sum_{i=0}^{\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!} = e^{-\lambda} \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^i}{i!} = e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} = 1$$

泊松分布的期望 $E[X] = \sum_{i=0}^{\infty} i \cdot P(i) = \sum_{i=0}^{\infty} i \cdot e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!}$

$$E[X] = \sum_{i=0}^{\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{(i-1)!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^{i-1}}{(i-1)!}$$

$$= \lambda e^{-\lambda} \sum_{i=0}^{\infty} \frac{\lambda^i}{i!} = \lambda e^{-\lambda} \cdot e^{\lambda} = \lambda$$

即泊松分布的期望等于其参数 λ 。

Probability and

Statistics - P49

泊松随机变量：泊松分布的二阶矩，对于服从参数为入的泊松分布的随机变量 X ，其中 $\lambda > 0$

$$\begin{aligned} \text{则 } E[X^2] &= \sum_{i=0}^{\infty} i^2 e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!} = \lambda \sum_{i=0}^{\infty} i e^{-\lambda} \frac{\lambda^{i-1}}{(i-1)!} \\ &= \lambda \left(\sum_{i=0}^{\infty} (i-1) e^{-\lambda} \frac{\lambda^{i-1}}{(i-1)!} + \sum_{i=0}^{\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^{i-1}}{(i-1)!} \right) \\ &= \lambda \left(\sum_{i=0}^{\infty} i e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!} + \sum_{i=0}^{\infty} e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!} \right) \\ &= \lambda(\lambda+1) \end{aligned}$$

于是服从参数为入的泊松分布的方差为

$$\text{Var}(X) = E[X^2] - (E[X])^2 = \lambda(\lambda+1) - \lambda^2 = \lambda$$

即泊松分布的方差也等于其参数入

考虑服从参数为 n, p 的二项分布的随机变量 $X \sim B(n, p)$

其中 n 充分大， p 充分小，而 np 趋近于一个常数

即有 $n \rightarrow +\infty, p \rightarrow 0^+, np \rightarrow \lambda$ ，其中 $0 < \lambda < +\infty$

则考虑随机变量 X 的概率分布列 $P(i) = \Pr\{X=i\}$

$$\begin{aligned} \text{有 } \Pr\{X=i\} &= \binom{n}{i} p^i (1-p)^{n-i} = \frac{n!}{i!(n-i)!} \cdot p^i (1-p)^{n-i} \\ &= n(n-1)\dots(n-i+1) \cdot \frac{p^i}{i!} (1-p)^{n-i} \\ &= \frac{n(n-1)\dots(n-i+1)}{n^i} \cdot \frac{(np)^i}{i!} \cdot \frac{(1-p)^n}{(1-p)^i} \end{aligned}$$

注意当 i 是足够大时， $n(n-1)\dots(n-i+1)/n^i \rightarrow 0$

即 $\Pr\{X=i\} \rightarrow 0$

而当 i 显著地小于 n 时， $n(n-1)\dots(n-i+1)/n^i \rightarrow 1$

$\lambda p \rightarrow 0^+$ ，于是 $(1-p)^i \rightarrow 1$

$$\text{而 } (1-p)^n = (1-p)^{\frac{1}{p} \cdot np} = [(1-p)^{1/p}]^{np}$$

当 $p \rightarrow 0^+$ 时，有 $\frac{1}{p} \rightarrow +\infty$ ， $(1-p)^{1/p} \rightarrow e^{-1}$

于是有 $[(1-p)^{1/p}]^{np} \rightarrow e^{-np}$

$$\text{则 } \Pr\{X=i\} \rightarrow e^{-np} \cdot \frac{(np)^i}{i!} = e^{-\lambda} \frac{\lambda^i}{i!}$$

此时随机变量 X 可以近似地看作服从参数为入的泊松分布，即 $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$

即当独立地进行 n 次成功率率为 p 的伯努利试验时，

如果 n 充分大， p 充分小，而 np 保持适中

则其结果的成功次数可以近似地看作服从参数为 $\lambda = np$ 的泊松分布

再考虑其期望与方差，有 $E[X] = np \rightarrow \lambda$

$\lambda (1-p) \rightarrow 1$ ，则有 $\text{Var}[X] = np(1-p) \rightarrow \lambda$

与随机变量 X 近似地服从参数为入的泊松分布的结论相符

于是对于实践中类似的随机变量 X ，可以经验确定成功次数期望入

然后使用参数为入的泊松分布代替二项分布

Probability and Statistics - P50

弱相依条件 (weak dependence), 已知对于参数为 $\lambda = np$ 的泊松分布, 其中 $0 < \lambda < +\infty$, 是对 n 次独立、重复的成功率为 P 的试验全中成功次数的较好近似。其中 n 充分大, 而 P 充分小, 且 $\lambda = np$ 保持适中。

实际上, 如果重复试验并不独立, 而是弱相依 (weakly dependent) 的, 参数为 $\lambda = np$ 的泊松分布仍是足够好的近似。

对于酒杯对问题, n 个人随机地从 n 顶帽子中选择一顶, 考虑恰好拿到自己帽子的人数。

令 E_i 表示第 i 次试验, 即第 i 个人拿到了自己的帽子, 其中 $i = 1, 2, \dots, n$ 。

则有 $\Pr\{E_i\} = \frac{1}{n}$, 且有 $\Pr\{E_i | E_j\} = \frac{1}{n-1}$, 其中 $i \neq j$ 。

可知当 $n \rightarrow +\infty$ 时, $\lim_{n \rightarrow +\infty} \Pr\{E_i | E_j\} / \Pr\{E_i\} = 1$

即当 n 足够大时, E_i 与 E_j 的相依性变弱。

则可以近似地认为 E_i 和 E_j 是独立的。

于是可以认为拿到自己帽子的人数可以近似地看作服从 $\lambda = n \cdot \frac{1}{n} = 1$ 的泊松分布。

则有 $\Pr\{X=i\} = e^{-1} / i!$, 其中 $i = 0, 1, 2, \dots$ 。
错排的概率 $\Pr\{X=0\} = e^{-1}$, 与常规方法得到的结果一致。

对于生日悖论问题, 考虑使至少存在两人生日相同的概率达到 50% 所需的人数。

令 E_{ij} 表示对于 $1 \leq i < j \leq n$, 第 i 个人与第 j 个人的生日相同。

假定一年的天数 $n = 365$, 则考虑 $\binom{n}{2}$ 个试验 E_{ij} 之间的相关性。

则有 $\Pr\{E_{ij}\} = \frac{1}{365}$, $\Pr\{E_{ij} | E_{kl}\} = \frac{1}{365}$,

$\Pr\{E_{ij} | E_{jk}\} = \frac{1}{365}$, $\Pr\{E_{jk} | E_{ij} E_{ik}\} = 1$,

其中 E_{ij} 与 E_{kl} 有 $1 \leq i < j \leq n$, $1 \leq k < l \leq n$, i, j, k, l 各不相同。

E_{ij}, E_{jk}, E_{ik} 有 $1 \leq i < j < k \leq n$ 。

于是可知虽然 $\binom{n}{2}$ 个试验 E_{ij} 并不独立, 但相依性很弱。

则可以认为生日相同的对数近似地服从参数为 $\lambda = \frac{1}{365} \cdot \binom{n}{2}$ 的泊松分布。

令 $\Pr\{\text{没有2个人生日相同}\} = \Pr\{X=0\} \leq \frac{1}{2}$

则 $\exp\{-\frac{1}{365} \binom{n}{2}\} \leq \frac{1}{2}$

$$n(n-1) \geq 730 \ln^2 2$$

于是有使 $\Pr\{X=0\} \leq \frac{1}{2}$ 的 n 为 23, 与常规方法得到的结果一致。

泊松范例

考虑 n 个事件, 第 i 个事件发生的概率为 p_i , 其中 $i = 1, 2, \dots, n$ 。

如果所有的事件或者相互独立, 或者至多弱相依。

且 n 充分大, 而 p_i 充分小, 使得 $\sum_{i=1}^n p_i$ 保持适中。

则发生的事件个数可以看作近似地服从参数为 $\lambda = \sum_{i=1}^n p_i$ 的泊松分布。

Probability and

Statistics - P51

游程

考虑 n 次抛掷硬币试验，假设各次抛掷结果相互独立，且正面向上的概率均为 p

则过程中出现连续 k 次正面朝上的概率，其中 $k < n$, $0 < p < 1$

考虑利用泊松分布近似地得到这个概率

令事件 H_i 表示第 $i, i+1, \dots, i+k-1$ 次抛掷均为正面朝上，其中 $i = 1, 2, \dots, n-k+1$

则有 $\Pr\{H_i\} = p^k$

注意当 k 充分大时， p^k 趋近于 0，但是 H_i 的发生次数仍无法近似地看作泊松分布

由于某些事件 H_i, H_j 之间的相关性很强

如事件 H_i 已经发生，即第 $i, i+1, \dots, i+k-1$ 次均为正面向上

则对于事件 H_{i+1} ，可知 $\Pr\{H_{i+1} | H_i\} = p > \Pr\{H_{i+1}\}$

可见事件 H_i 与 H_{i+1} 不满足弱相依条件

令事件 E_i 表示第 $i, i+1, \dots, i+k-1$ 次抛掷均为正面向上，且第 $i+k$ 次抛掷为反面向上

则 $\Pr\{E_i\} = p^k(1-p)$, $i = 1, 2, \dots, n-k$

事件 E_{n-k+1} 表示 $n-k+1, n-k+2, \dots, n$ 次抛掷均为正面向上

则 $\Pr\{E_{n-k+1}\} = p^k$

可知对于 $0 < p < 1$ 以及足够大的 k ， $\Pr\{E_i\}$ 都充分小，即 $\Pr\{E_i\} \rightarrow 0$

对于 $1 \leq i, j \leq n-k+1$ ，考虑事件 E_i 和 E_j 的独立性，其中 $i \neq j$

当 E_i 和 E_j 所涉及的试验没有重叠时，有 $\Pr\{E_i | E_j\} = \Pr\{E_i\}$

当 E_i 和 E_j 所涉及的试验有重叠时，有 $\Pr\{E_i | E_j\} = 0$

当 p^k 充分小时， $\Pr\{E_i | E_j\}$ 可以近似地看作 $\Pr\{E_i\}$

则令随机变量 N 表示事件 $E_1, E_2, \dots, E_{n-k+1}$ 中的事件发生次数

则 N 可以近似地看作服从参数为 $\lambda = E[N]$ 的泊松分布

$$\begin{aligned} \text{有 } E[N] &= \boxed{\quad} = E[\sum_{i=1}^{n-k+1} I\{E_i\}] \\ &= \sum_{i=1}^{n-k+1} \Pr\{E_i\} = (n-k)p^k(1-p) + p^k \end{aligned}$$

于是 N 近似地服从参数为 $\lambda = (n-k)p^k(1-p) + p^k$ 的泊松分布

如果 n 次抛掷中没有长度至少为 k 的正面游程，则有 $N=0$

于是 $\Pr\{N=0\} \approx \exp\{-(n-k)p^k(1-p) - p^k\}$

令 L_n 表示 n 次试验中连续正面的最大次数

即 n 次试验中的最大正面游程长度

可知当且仅当试验序列中没有 k 次连续正面向上时，有 $L_n < k$

即有 $\Pr\{L_n < k\} = \Pr\{N=0 | k\} \approx \exp\{-(n-k)p^k(1-p) - p^k\}$

Probability and Statistics - P52

Statistics - P52

游程

考虑 n 次抛掷硬币的试验，假设各次抛掷结果相互独立，且正面朝上的概率均为 p 。
令随机变量 L_n 表示 n 次试验中连续正面的最大次数，即最大正面游程长度。

$$\Pr\{L_n < k | P\} \approx \exp\{-(n-k)p^k(1-p) - p^k\}$$

当硬币是均匀的，即 $P = \frac{1}{2}$

$$\begin{aligned}\Pr\{L_n < k\} &\approx \exp\{-(n-k)(\frac{1}{2})^k \cdot \frac{1}{2} - (\frac{1}{2})^k\} = \exp\left\{-\frac{n-k+2}{2^{k+1}}\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{n}{2^{k+1}}\right\} \cdot \exp\left\{-\frac{k+2}{2^{k+1}}\right\}\end{aligned}$$

注意当 k 足够大时， $-\frac{k+2}{2^{k+1}} \approx 0$ ，即 $\exp\left\{-\frac{k+2}{2^{k+1}}\right\} \approx 1$

$$\text{则有 } \Pr\{L_n < k\} \approx \exp\left\{-\frac{n}{2^{k+1}}\right\}$$

假设 n 是 2 的幂次，并令 $k = \lg n + i$

$$\Pr\{L_n < k\} \approx \exp\left\{-\frac{n}{2^{\lg n+i+1}}\right\} = \exp\left\{-\frac{1}{2^{i+1}}\right\}$$

$$\Pr\{L_n = k\} = \Pr\{L_n < k+1\} - \Pr\{L_n < k\}$$

$$\approx \exp\left\{-\frac{1}{2^{i+2}}\right\} - \exp\left\{-\frac{1}{2^{i+1}}\right\}$$

令事件 E_i 表示第 $i, i+1, \dots, i+k-1$ 次抛掷均为正面朝上，且第 $i+k$ 次抛掷为反面向上

事件 E_{n-k+1} 表示第 $n-k+1, n-k+2, \dots, n$ 次抛掷均为正面朝上

则考虑连续 k 次正面的概率表达式

$$\Pr\{L_n \geq k\} = \Pr\{n$$
 次抛掷中出现连续 k 个正面朝上 $\} = \Pr\{U_{i=1}^{n-k+1} E_i\}$

则根据事件与概率的容斥恒等式

$$\Pr\{U_{i=1}^{n-k+1} E_i\} = \sum_{r=1}^{n-k+1} (-1)^{r+1} \sum_{1 \leq i_1 < \dots < i_r} \Pr\{E_{i_1}, E_{i_2}, \dots, E_{i_r}\}$$

令 S 表示事件 E_i 所涉及的试验编号的集合，如 $S_i = \{i, i+1, \dots, i+k-1\}$

先考虑 E_1, E_2, \dots, E_{n-k} 中 r 个事件交的概率，而暂不考虑 E_{n-k+1}

即对于 $\Pr\{E_{i_1}, E_{i_2}, \dots, E_{i_r}\}$ ，其中 $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n-k+1$

则有 $\Pr\{E_{i_1}, \dots, E_{i_r}\} = \begin{cases} 0 & , S_{i_1}, \dots, S_{i_r} \text{ 中存在相交的集合} \\ p^{rk}(1-p)^{r-k} & , S_{i_1}, \dots, S_{i_r} \text{ 互不相交} \end{cases}$

考虑 $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n-k$ 中使 $S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_r}$ 互不相交的组合数

注意每个集合中包含 $k+1$ 次抛掷

而由于 r 个集合互不相交，则合计包含 $r(k+1)$ 次抛掷

则其余 $n-r(k+1)$ 次抛掷则分配在 r 个集合之外的 $r+1$ 个位置上

可知使 $S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_r}$ 互不相交的组合数即对 $n-r(k+1)$ 次抛掷的分配数

$$\text{于是有 } \binom{n-r(k+1)+(r+1)-1}{r+1-1} = \binom{n-rk}{r}$$

于是在不考虑 E_{n-k+1} 的情况下

$$\Pr\{i_1 < i_2 < \dots < i_r \mid n\} \Pr\{E_{i_1}, E_{i_2}, \dots, E_{i_r}\} = \binom{n-rk}{r} p^{rk}(1-p)^{r-k}$$

Probability and

Statistics - P53

Youshi

游程

考虑 n 次抛掷硬币的试验，假设各次抛掷结果相互独立，且正面朝上的概率均为 p

令随机变量 L_n 表示 n 次试验中连续正面的最大次数，即最大正面的游程长度

事件 E_i 表示 $i, i+1, \dots, i+k-1$ 次抛掷均为正面朝上，且第 $i+k$ 次抛掷为反面向上

事件 E_{n-k+1} 表示 $n-k+1, n-k+2, \dots, n$ 次抛掷均为正面朝上

$$\text{则 } \Pr\{L_n \geq k\} = \sum_{r=1}^{n-k+1} (-1)^{r+1} L_{i_1, i_2, \dots, i_r} \Pr\{E_{i_1}, E_{i_2}, \dots, E_{i_r}\}$$

对于 $\Pr\{E_{i_1}, E_{i_2}, \dots, E_{i_r}\}$ ，其中 $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n-k$

有 $\Pr\{E_{i_1}, E_{i_2}, \dots, E_{i_r}\} = \begin{cases} 0 & , S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_r} \text{ 中存在相交的集合} \\ p^{rk}(1-p)^{r-1} & , S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_r} \text{ 互不相交} \end{cases}$

其中 S_i 表示事件 E_i 所涉及的试验编号集合

有对于 $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n-k$ 的情况下，即不考虑事件 E_{n-k+1}

$$\text{有 } L_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n-k} \Pr\{E_{i_1}, E_{i_2}, \dots, E_{i_r}\} = \binom{n-rk}{r} p^{rk}(1-p)^{r-1}$$

于是再考虑 $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_{r-1} \leq n-k, i_r = n-k+1$ 的情形

类似地有 $\Pr\{E_{i_1}, E_{i_2}, \dots, E_{i_r}\} = \begin{cases} 0 & , S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_r} \text{ 中存在相交的集合} \\ p^{rk}(1-p)^{r-1} & , S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_r} \text{ 互不相交} \end{cases}$

其中 $i_r = n-k+1$

则考虑 $S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_{r-1}}, S_{n-k+1}$ 不相交的组合数

由于 $S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_{r-1}}, S_{n-k+1}$ 互不相交，所以共包含 $(r-1)(k+1) + k$ 次抛掷

则其余 $n - (r-1)(k+1) - k$ 次抛掷分配在前 $r-1$ 个集合之外的 r 个位置上

可知 $S_{i_1}, S_{i_2}, \dots, S_{i_{r-1}}, S_{n-k+1}$ 的组合数即对 $n - (r-1)(k+1) - k$ 次抛掷的分配数

$$\text{于是有 } \binom{n-(r-1)(k+1)-k+r-1}{r-1} = \binom{n-rk}{r-1}$$

$$\text{即 } \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_{r-1} \leq n-k} \Pr\{E_{i_1}, E_{i_2}, \dots, E_{i_{r-1}}, E_{n-k+1}\} = \binom{n-rk}{r-1} p^{rk}(1-p)^{r-1}$$

$$\text{于是有 } \Pr\{L_n \geq k\} = \sum_{r=1}^{n-k+1} (-1)^{r+1} \sum_{1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_r \leq n-k+1} \Pr\{E_{i_1}, E_{i_2}, \dots, E_{i_r}\}$$

$$= \sum_{r=1}^{n-k+1} (-1)^{r+1} \left[\binom{n-rk}{r} p^{rk}(1-p)^r + \binom{n-rk}{r-1} p^{rk}(1-p)^{r-1} \right]$$

$$= \sum_{r=1}^{n-k+1} (-1)^{r+1} \left[(1-p) \binom{n-rk}{r} + \binom{n-rk}{r-1} \right] p^{rk}(1-p)^{r-1}$$

考虑用于计算 $\Pr\{L_n \geq k\}$ 的递归式，令事件 A_n 表示 $L_n \geq k$ ，其中 $k \leq n$ ， $P_n = \Pr\{A_n\}$

F_j 表示 n 次抛掷中的第一次反面向上出现在第 j 次抛掷，其中 $j = 1, 2, \dots, k$

H 表示 n 次抛掷中的前 k 次抛掷均为正面朝上

注意到 F_1, F_2, \dots, F_k, H 形成了一个互不相容的完备组，即事件组中有且仅有一个发生

$$\text{则 } P_n = \Pr\{A_n\} = \sum_{j=1}^k \Pr\{A_n | F_j\} + \Pr\{F_j\} + \Pr\{A_n | H\} \Pr\{H\}$$

由于 $\Pr\{A_n | F_j\} = P_{n-j}$ ， $\Pr\{F_j\} = p^{j-1}(1-p)$ ， $\Pr\{A_n | H\} = 1$ ， $\Pr\{H\} = p^k$

$$\text{于是有 } P_n = \begin{cases} 0 & , n < k \\ p^k & , n = k \\ \sum_{j=1}^k P_{n-j} p^{j-1}(1-p) + p^k & , n > k \end{cases}$$

可以通过动态规划在实际计算中提升计算速度

Probability and

Statistics - P54

泊松范例

考虑事件发生在一列随机时间点上，并假设存在正常数入使得

即

①在任意长度为h的时间区间内，恰好发生一个事件的概率彼此相同

均等于 $\lambda h + o(h)$ ，其中 $o(h)$ 表示任意满足 $\lim_{h \rightarrow 0} \frac{o(h)}{h} = 0$ 的函数(x)

②在任意长度为h的时间区间内，发生至少2个事件的概率非常小，等于 $o(h)$

③对于任意确定的正整数n与非负整数 j_1, j_2, \dots, j_n 以及n个互不相交的时间区间
若以事件 E_i 表示在第i个时间区间内事件正好发生了 j_i 次

则事件 E_1, E_2, \dots, E_n 相互独立

通常而言条件①和②说明当h较小时，在长度为h的时间区间内

正好发生1个事件的概率等于入h 加上一个远小于h的量

发生多于1个事件的概率等于一个远大于h的量

而条件③说明在一个时间区间内不论发生了什么
从概率意义上说对其他不相交的区间没有影响

考虑区间 $[0, t]$ ，令随机变量 $N(t)$ 表示这个区间内事件发生的次数

取正整数n，将区间 $[0, t]$ 等分为n个互不相交且时间为 $\frac{t}{n}$ 的子区间，则有 $h = \frac{t}{n}$

则 $\Pr\{N(t) = k\} = \Pr\{\text{n个子区间中的k个恰好发生1个事件且其余 } n-k \text{ 个子区间发生0个事件}\}$

+ $\Pr\{N(t) = k \text{ 且至少1个子区间发生多于1个事件}\}$

注意到 $\Pr\{N(t) = k \text{ 且至少1个子区间发生多于1个事件}\} \leq \Pr\{\text{至少1个子区间发生多于1个事件}\}$

= $\Pr\{\cup_{i=1}^n \text{ 第i个子区间发生多于1个事件}\}$

$\leq \sum_{i=1}^n \Pr\{\cup_{i=1}^n \text{ 第i个子区间发生多于1个事件}\}$

= $\sum_{i=1}^n o(\frac{t}{n}) = n \cdot o(\frac{t}{n}) = t [o(\frac{t}{n}) / \frac{t}{n}] = t \frac{o(h)}{h}$

于是当 $n \rightarrow +\infty$ 时， $h = \frac{t}{n} \rightarrow 0$ ，则 $\Pr\{N(t) = k \text{ 且至少1个子区间发生多于1个事件}\} \rightarrow 0$

又 $\Pr\{\text{n个子区间中的k个恰好发生1个事件且其余 } n-k \text{ 个子区间发生0个事件}\}$

= $\binom{n}{k} [\lambda \frac{t}{n} + o(\frac{t}{n})]^k [1 - \lambda \frac{t}{n} - o(\frac{t}{n}) - o(\frac{t}{n})]^{n-k}$

= $\frac{n(n-1)\dots(n-k+1)}{n^k} \cdot \frac{n^k [\lambda t/n + o(t/n)]^k}{k!} \cdot \frac{[1 - \lambda t/n - o(t/n)]^{n-k}}{[1 - \lambda t/n - o(t/n)]^k}$

当 $n \rightarrow +\infty$ 时， $h = \frac{t}{n} \rightarrow 0$ ， k 远小于 n ，则有 $\frac{n(n-1)\dots(n-k+1)}{n^k} \rightarrow 1$

$n [\lambda \frac{t}{n} + o(\frac{t}{n})] = \lambda t + t [o(\frac{t}{n}) / \frac{t}{n}] \rightarrow \lambda t$

$[1 - \lambda \frac{t}{n} - o(\frac{t}{n})]^n = [1 - \frac{\lambda t}{n} - o(\frac{t}{n})]^{\frac{n}{\lambda t} \cdot \lambda t} \rightarrow e^{-\lambda t}$

则 $\Pr\{\text{n个子区间中的k个恰好发生1个事件且其余 } n-k \text{ 个子区间发生0个事件}\} \rightarrow \frac{(\lambda t)^k}{k!} \cdot e^{-\lambda t}$

于是有 $\lim_{n \rightarrow +\infty} \Pr\{N(t) = k\} = e^{-\lambda t} \frac{(\lambda t)^k}{k!}$ ，其中 $k = 0, 1, 2, \dots$

即如果事件满足条件①②③，则在任意固定的时间长度为t的时间区间内

事件发生次数 $N(t)$ 近似地服从参数为入t的泊松分布

将事件为按强度为入的泊松过程发生的事件

常数入为由经验确定的单位时间内事件发生的强度

Probability and

Statistics - P55

泊松分布

对于服从参数为入的泊松分布的随机变量 X , 有概率分布列 $\Pr\{X=k\} = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$

则考虑无穷序列 $\{P(k)\}$: 其中 $P(k) = \Pr\{X=k\} = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}, k=0, 1, 2, \dots$

首先有 $P(0) = e^{-\lambda}$, 则对于 $k > 0$ 有

$$P(k)/P(k-1) = e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} / e^{-\lambda} \frac{\lambda^{k-1}}{(k-1)!} = \frac{\lambda}{k}$$

于是可知无穷序列 $\{P(k)\}$ 有初始条件 $P(0) = e^{-\lambda}$

$$\text{且满足递归关系 } P(k) = \frac{\lambda}{k} P(k-1), k > 0$$

另外可知当 $k \leq \lambda$ 时, $P(k) \geq P(k-1)$, 即序列 $\{P(k)\}$ 单调递增

而当 $k > \lambda$ 时, $P(k) < P(k-1)$, 即序列 $\{P(k)\}$ 单调递减

当 $k = \lfloor \lambda \rfloor$ 时, $P(k)$ 取得最大值

于是可知泊松分布的 mode 即不大于入的最大整数

考虑服从参数为入的泊松分布的随机变量 X 的 n 阶矩 $E[X^n]$

$$\text{有 } E[X^n] = \sum_{k=0}^{\infty} k^n \cdot e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = \sum_{k=1}^{\infty} k^{n-1} e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{(k-1)!}$$

$$= \lambda \cdot \sum_{k=0}^{\infty} (k+1)^{n-1} e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!}$$

$$= \lambda E[(X+1)^{n-1}]$$

于是无穷序列 $\{E[X^n]\}$ 有初始条件 $E[X] = \lambda$

$$\text{且满足递归关系 } E[X^n] = \lambda E[(X+1)^{n-1}], n > 1$$

考虑 n 次独立重复抛掷硬币, 正面向上的概率为 $0 < p < 1$, 则正面向上为偶数的概率

令反面向上的概率 $q = 1-p$, 正面向上的次数 X 服从二项分布 $B(n, p)$

$$\text{则有 } \Pr\{X \text{ 为偶数}\} = \sum_{k=0}^{\lfloor n/2 \rfloor} \Pr\{X=2k\} = \sum_{k=0}^{\lfloor n/2 \rfloor} \binom{n}{2k} p^{2k} q^{n-2k}$$

$$= \frac{1}{2} \left[\sum_{k=0}^{\lfloor n/2 \rfloor} \binom{n}{2k} p^{2k} q^{n-2k} + \sum_{k=0}^{\lfloor n/2 \rfloor} \binom{n}{2k+1} p^{2k+1} q^{n-(2k+1)} \right]$$

$$+ \sum_{k=0}^{\lfloor n/2 \rfloor} \binom{n}{2k} p^{2k} q^{n-2k} - \sum_{k=0}^{\lfloor n/2 \rfloor} \binom{n}{2k+1} p^{2k+1} q^{n-(2k+1)} \right]$$

$$= \frac{1}{2} \left[\sum_{k=0}^n \binom{n}{k} p^k q^{n-k} + \sum_{k=0}^{\lfloor n/2 \rfloor} \binom{n}{2k} (-p)^{2k} q^{n-(2k)} \right]$$

$$= \frac{1}{2} [(p+q)^n + (-p+q)^n]$$

$$= \frac{1}{2} [1 + (1-2p)^n]$$

注意到当 $p \rightarrow 0, n \rightarrow +\infty$ 且 $\lambda = np$ 保持适中时

随机变量 X 近似地服从 $\lambda = np$ 为参数的泊松分布

$$\text{则 } \Pr\{X \text{ 为偶数}\} = \frac{1}{2} [1 + (1-2p)^n] = \frac{1}{2} [1 + (1-2p)^{\frac{1}{2p}} \cdot 2pn]$$

$$\text{又 } \lim_{p \rightarrow 0} (1-2p)^{\frac{1}{2p}} = e^{-1}$$

于是当随机变量 X 服从 $\lambda = np$ 为参数的泊松分布时

$$\Pr\{X \text{ 为偶数}\} = \frac{1}{2} [1 + e^{-2\lambda}]$$

Probability and

Statistics - P56

考虑n次抛掷硬币的试验，假设各次抛掷结果相互独立，且正面向上的概率率为P

事件 L_k 表示试验序列出现连续k次正面向上

则通过递推关系得到 $\Pr\{L_k | n\}$

令概率 P_n 表示长度为n的试验序列中出现连续k次正面向上的概率

则对于给定的正整数k，有无穷序列 $\{P_n\}$, $n=0, 1, 2, \dots$

有初始条件 $P_0 = P_1 = P_2 = \dots = P_{k-1} = 0$, $P_k = p^k$

再考虑无穷序列的递推关系。(第一次)

根据如果长度为n的试验序列中出现连续k次正面向上，其中第k次正面向上的位置

如果不在第n次抛掷，则等同于在长度为n-1的序列中出现了连续k次正面向上

于是有概率为 P_{n-1}

如果在第n次抛掷，则其n-k+1, n-k+2, ..., n次抛掷均为正面向上

而在前n-k次抛掷中没有出现k次正面向上

于是有概率为 $p^k(1-P_{n-k})$

于是可知满足递推关系 $P_n = P_{n-1} + p^k(1-P_{n-k})$

于是可知对于给定的正整数k，无穷序列 $\{P_n\}$

满足初始条件 $P_0 = P_1 = \dots = P_{k-1} = 0$, $P_k = p^k$

递推关系 $P_n = P_{n-1} + p^k(1-P_{n-k})$, $n > k$

对于 $n \in \mathbb{N}$, 有 $\sum_{k=0}^n e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} = \frac{1}{n!} \int_{\lambda}^{\infty} e^{-x} x^n dx$

$$\begin{aligned} \text{证明过程有, } \frac{1}{n!} \int_{\lambda}^{\infty} e^{-x} x^n dx &= \frac{1}{n!} \left[\int_{\lambda}^{\infty} -e^{-x} dx \right] \\ &= \frac{1}{n!} \left[-e^{-x} \Big|_{\lambda}^{\infty} - \int_{\lambda}^{\infty} e^{-x} dx \right] \\ &= \frac{1}{n!} \cdot e^{-\lambda} \lambda^n + \frac{1}{(n-1)!} \int_{\lambda}^{\infty} e^{-x} x^{n-1} dx \\ &\quad \cdots \\ &= \frac{1}{n!} e^{-\lambda} \lambda^n + \frac{1}{(n-1)!} e^{-\lambda} \lambda^{n-1} + \cdots + \frac{1}{1!} e^{-\lambda} \lambda + \frac{1}{0!} \int_{\lambda}^{\infty} e^{-x} dx \\ &= \sum_{k=0}^n e^{-\lambda} \frac{\lambda^k}{k!} \end{aligned}$$

几何随机变量(geometric random variable)

考虑独立重复的伯努利试验，每次试验成功率 $0 < p < 1$ ，重复试验直到首次成功

令随机变量 X 表示需要的试验次数

则有 $\Pr\{X = k\} = (1-p)^{k-1} p$ 其中 $k = 1, 2, 3, \dots$

$$\begin{aligned} \text{考虑 } \sum_{k=0}^{\infty} \Pr\{X = k\} &= p \sum_{k=1}^{\infty} (1-p)^{k-1} = p \sum_{k=0}^{\infty} (1-p)^k \\ &= p \cdot \frac{1}{1-(1-p)} = 1 \end{aligned}$$

即试验最终出现一次成功的概率为1

Probability and

Statistics - P57

几何分布

考虑在坛子中有 N 个白球和 M 个黑球，重复有放回地取球，直到取出一个黑球。

令随机变量 X 表示取球次数，则有

$$\text{易知} \Pr\{X=n\} = \left(\frac{N}{M+N}\right)^{n-1} \cdot \frac{M}{M+N} = MN^{n-1}/(M+N)^n, \forall n \in \mathbb{N}^+$$

$$\text{且} P = \frac{M}{M+N}, \text{则有 } (1-P) = \frac{N}{M+N}$$

于是可知 $\Pr\{X=n\} = (1-P)^{n-1} P$

即随机变量 X 服从概率为 $P = \frac{M}{M+N}$ 的几何分布

再有 $\Pr\{\text{至少取球 } k \text{ 次}\} = \Pr\{X \geq k\}$, 其中 $k \in \mathbb{N}^+$

$$= \frac{M}{M+N} \cdot \sum_{n=k}^{\infty} \left(\frac{N}{M+N}\right)^{n-1}$$

$$= \frac{M}{M+N} \cdot \left(\frac{N}{M+N}\right)^{n-1} / [1 - \frac{N}{M+N}]$$

$$= \left(\frac{N}{M+N}\right)^{n-1} = (1-P)^{n-1}$$

即至少取球 k 次当且仅当前 $k-1$ 次取球均为白球

对于服从概率为 p 的几何分布的随机变量 X

$$\text{期望 } E[X] = \sum_{k=1}^{\infty} k(1-p)^{k-1} p$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} (k-1+1)(1-p)^{k-1} p$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} (k-1)(1-p)^{k-1} p + \sum_{k=1}^{\infty} (1-p)^{k-1} p$$

$$= (1-p) \sum_{k=0}^{\infty} k(1-p)^{k-1} p + 1 + (1-p)p$$

$$= (1-p) \sum_{k=0}^{\infty} k(1-p)^{k-1} p + 1 + (1-p)p$$

$$\text{于是有 } E[X] = (1-p)E[X] + 1$$

$$\text{二阶矩 } E[X^2] = \sum_{k=1}^{\infty} k^2 (1-p)^{k-1} p$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} (k-1+1)^2 (1-p)^{k-1} p$$

$$= \sum_{k=1}^{\infty} (k-1)^2 (1-p)^{k-1} p + 2 \sum_{k=1}^{\infty} (k-1)(1-p)^{k-1} p + \sum_{k=1}^{\infty} (1-p)^{k-1} p$$

$$= \sum_{k=0}^{\infty} k^2 (1-p)^k p + 2 \sum_{k=0}^{\infty} k(1-p)^k p + 1$$

$$(1-p)E[X^2] = (1-p)E[X^2] + 2(1-p)E[X] + 1$$

$$\text{于是 } pE[X^2] = \frac{2(1-p)}{p} + 1$$

$$E[X^2] = \frac{2-p}{p^2}$$

$$\text{方差 } \text{Var}[X] = E[X^2] - (E[X])^2$$

$$= \frac{2-p}{p^2} - \frac{1}{p^2}$$

$$= \frac{1-p}{p^2}$$

于是有服从概率为 p 的几何分布的随机变量 X

$$\text{期望 } E[X] = \frac{1}{p}, \text{ 方差 } \text{Var}[X] = \frac{1-p}{p^2}$$

$$(E[X])^2 + (E[X]) = E[X] + E[X]^2$$

Probability and Statistics - P58

几何分布

对于服从概率为 P 的几何随机变量 X , 有 $\Pr\{X=n+k \mid X > n\} = \Pr\{X=k\}$, 其中 $n \in \mathbb{N}$

证明过程有, $\Pr\{X=n+k \mid X > n\} = \Pr\{X=n+k \wedge X > n\} / \Pr\{X > n\}$

$$= \Pr\{X=n+k\} / \Pr\{X \geq n+1\}$$

$$= (1-P)^{n+k-1} P / (1-P)^{n+1-1}$$

$$= (1-P)^{k-1} P = \Pr\{X=k\}$$

于是也可以描述为几何分布具有无记忆性

对于服从参数为 (n, p) 的二项随机变量 X

$$\text{有 } E[\frac{1}{1+x}] = \frac{1-(1-p)^{n+1}}{(1+n)p}$$

证明过程有, $E[\frac{1}{1+x}] = \sum_{k=0}^n \frac{1}{1+k} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$

$$= \sum_{k=0}^n \frac{1}{1+n} \cdot \frac{n!}{(n-k)! k!} \cdot p^k (1-p)^{n-k}$$

$$= \sum_{k=0}^n \frac{1}{1+n} \cdot \frac{(n+1)!}{(n-k)! (k+1)!} \cdot p^k (1-p)^{n-k}$$

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

$$= \frac{1}{(1+n)p} \left[\sum_{k=0}^{n+1} \binom{n+1}{k} p^k (1-p)^{n+1-k} - \binom{n+1}{0} p^0 (1-p)^{n+1} \right]$$

$$= \frac{1-(1-p)^{n+1}}{(1+n)p}$$

对于服从概率 P 的几何随机变量 X

$$\text{有 } E[\frac{1}{x}] = \frac{-P \ln(p)}{(1-p)}$$

证明过程有, $E[\frac{1}{x}] = \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} (1-p)^{n-1} P$

$$= \frac{P}{1-p} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} (1-p)^n$$

注意对于实数 $a > 0$, 可以将 $\frac{1}{n} a^n$ 转换为积分形式

$$\text{即 } E[\frac{1}{x}] = \frac{P}{1-p} \sum_{n=1}^{\infty} \frac{1}{n} (1-p)^n$$

$$= \frac{P}{1-p} \sum_{n=1}^{\infty} \int_0^{1-p} x^{n-1} dx$$

又由于积分与求和的顺序可以交换

$$\text{则 } E[\frac{1}{x}] = \frac{P}{1-p} \sum_{n=1}^{\infty} \int_0^{1-p} x^{n-1} dx$$

$$= \frac{P}{1-p} \int_0^{1-p} \sum_{n=1}^{\infty} x^{n-1} dx$$

$$= \frac{P}{1-p} \int_0^{1-p} \sum_{n=0}^{\infty} x^n dx$$

又在积分区间 $[0, 1-p]$ 内有 $|x| < 1$

$$\text{于是 } E[\frac{1}{x}] = \frac{P}{1-p} \int_0^{1-p} \sum_{n=0}^{\infty} x^n dx$$

$$= \frac{P}{1-p} \int_0^{1-p} \frac{1}{1-x} dx$$

$$= \frac{P}{1-p} [-\ln(1-x)] \Big|_0^{1-p}$$

$$= \frac{-P \ln P}{1-p}$$