

## Chapter 5: 可列空间中的随机变量

Latest Update: 2025 年 1 月 1 日

**Exercise #5. 1.** 令  $g : [0, \infty) \rightarrow [0, \infty)$  是一个严格增的非负函数. 证明:

$$P(|X| \geq a) \leq \frac{E\{g(|X|)\}}{g(a)} \quad \text{当 } a > 0.$$

证明. 根据可列空间中期望的定义, 对  $a > 0$ ,

$$\begin{aligned} E\{g(|X|)\} &= \sum_{w \in \Omega} g\{|X(w)|\}P(w) \\ &= \sum_{w: |X| \geq a} g\{|X(w)|\}P(w) + \sum_{w: |X| < a} g\{|X(w)|\}P(w) \\ &\geq \sum_{w: |X| \geq a} g(a)P(w) + 0 \\ &= g(a)P(|X| \geq a). \end{aligned}$$

□

**Exercise #5. 2.** 设  $h : \mathbb{R} \rightarrow [0, \alpha]$  是一个非负有界函数. 证明当  $0 \leq a < \alpha$ ,

$$P\{h(X) \geq a\} \geq \frac{E\{h(X)\} - a}{\alpha - a}.$$

证明. 根据可列空间中期望的定义, 对  $a < \alpha$ ,

$$\begin{aligned} E\{h(X)\} - a &= \sum_{w \in \Omega} \{h(X(w)) - a\}P(w) \\ &= \sum_{\{h(X) \geq a\}} \{h(X) - a\}P(w) + \sum_{\{h(X) < a\}} \{h(X) - a\}P(w) \\ &\leq \sum_{\{h(X) \geq a\}} \{h(X) - a\}P(w) + 0 \\ &\leq \sum_{\{h(X) \geq a\}} (\alpha - a)P(w) \\ &= (\alpha - a)P\{h(X) \geq a\}. \end{aligned}$$

移项即得证 (同样的思路可以推广到连续的情况).

□

**Exercise #5. 3.** 证明  $\sigma_X^2 = E\{X^2\} - E\{X\}^2$ , 假设上述两个期望都存在.

证明. 根据可列空间中期望的定义, 运算根据 P28(i), (iii),

$$\begin{aligned}\sigma_X^2 &= \mathbb{E}\{(X - \mathbb{E}X)^2\} \\ &= \mathbb{E}\{X^2 - 2X\mathbb{E}X + \mathbb{E}X^2\} \\ &= \mathbb{E}\{X^2\} - 2\mathbb{E}X\mathbb{E}X + \mathbb{E}X^2 \\ &= \mathbb{E}\{X^2\} - (\mathbb{E}X)^2.\end{aligned}$$

□

**Exercise #5. 4.** 证明  $E\{X\}^2 \leq E\{X^2\}$ , 假设上述两个期望都存在.

证明. 根据  $(X - \mathbb{E}X)^2 \geq 0$ , P28 运算性质 (ii), 以及上一题的结论, 立刻得证.

□

**Exercise #5. 5.** 证明:  $\sigma_X^2 = E\{X(X - 1)\} + \mu_X - \mu_X^2$ , 其中  $\mu_X = \mathbb{E}X$ . 假设上述期望都存在.

证明.

$$\begin{aligned}LHS &= \mathbb{E}\{X^2\} - (\mathbb{E}X)^2. \\ RHS &= \mathbb{E}\{X(X - 1)\} + \mathbb{E}X - (\mathbb{E}X)^2 \\ &= \mathbb{E}\{X^2 - X\} + \mathbb{E}X - (\mathbb{E}X)^2 \\ &= \mathbb{E}\{X^2\} - \mathbb{E}X + \mathbb{E}X - (\mathbb{E}X)^2 \\ &= \mathbb{E}\{X^2\} - (\mathbb{E}X)^2.\end{aligned}$$

□

**Exercise #5. 6.** 假设  $X$  是一个多项分布  $B(p, n)$  随机变量. 当  $j$  取什么值时,  $P\{X = j\}$  最大?

注. 计算  $\frac{P(X = k)}{P(X = k - 1)}$ .

证明.

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

令上式等于 1,

$$\begin{aligned}\frac{n-k+1}{k} &= \frac{1-p}{p} \\ \Rightarrow \frac{n+1}{k} &= \frac{1}{p} \\ \Rightarrow k &= (n+1)p.\end{aligned}$$

当  $k \leq \lfloor (n+1)p \rfloor$  时,  $\frac{P(X=k)}{P(X=k-1)} > 1$ , 当  $k > \lfloor (n+1)p \rfloor$  时,  $\frac{P(X=k)}{P(X=k-1)} < 1$ . 因此,  $P(X = \lfloor (n+1)p \rfloor)$  最大.

□

**Exercise #5. 7.** 假设  $X$  是一个多项分布  $B(p, n)$  随机变量. 求出当  $X$  取值为偶数时的概率.

证明. 这里可以给出两种证明方法:

一种是直接证明. 沿用上一章的记号, 记  $p_k = P(k)$ ,  $k = 0, 1, 2, \dots, n$ . 那么

$$\begin{aligned}P(X \text{ 偶数}) + P(X \text{ 奇数}) &= \sum_{k=0}^n p_k = 1 \\ P(X \text{ 偶数}) - P(X \text{ 奇数}) &= \sum_{k=0}^n (-1)^k p_k.\end{aligned}$$

由于

$$\sum_{k=0}^n (-1)^k p_k = \sum_{k=0}^n \binom{n}{k} (-p)^k (1-p)^{n-k} = (1-2p)^n,$$

所以

$$P(X \text{ 偶数}) = \frac{1}{2} \left( 1 + \sum_{k=0}^n (-1)^k p_k \right) = \frac{1}{2} [1 + (1-2p)^n].$$

另一种方法是用数学归纳法. 断言: 对样本数为  $n$ ,  $P(X \text{ 偶数}) = \frac{1}{2} [1 + (1-2p)^n]$ . 当  $n = 1$  时, 结论显然成立. 假设对于  $n-1$ , 结论成立. 那么

$$\begin{aligned}P(X_n \text{ 偶数}) &= P(X_{n-1} \text{ 偶数})(1-p) + P(X_{n-1} \text{ 奇数})p \\ &= \frac{1}{2} [1 + (1-2p)^{n-1}] (1-p) + \frac{1}{2} [1 - (1-2p)^{n-1}] p \\ &= \frac{1}{2} [1 + (1-2p)^n].\end{aligned}$$

证毕.

□

**Exercise #5. 8.** 假设  $X_n$  是服从多项分布  $B(p_n, n)$  的随机变量, 且满足  $\lambda = np_n$  是一个常数. 令  $A_n = \{X_n \geq 1\}$ ,  $Y$  服从  $Poisson(\lambda)$ . 证明:  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n = j | A_n) = P(Y = j | Y \geq 1)$ .

证明. 先计算

$$P(X_n = j | X_n \geq 1) = \frac{P(X_n = j, X_n \geq 1)}{P(X_n \geq 1)}$$

显然, 当  $j = 0$  时,  $P(X_n = 0 | X_n \geq 1) = 0$ . 且  $P(Y = 0 | Y \geq 1) = 0$ , 等式成立! 当  $j \geq 1$  时,

$$\begin{aligned}
 P(X_n = j | X_n \geq 1) &= \frac{P(X_n = j)}{P(X_n \geq 1)} \\
 &= \frac{\binom{n}{j} p_n^j (1 - p_n)^{n-j}}{1 - (1 - p_n)^n} \\
 &= \frac{n!}{j!(n-j)!} \frac{p_n^j (1 - p_n)^{n-j}}{1 - (1 - p_n)^n} \\
 &= \frac{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}{j! \left\{1 - \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n\right\}} \left(\frac{p_n}{1 - p_n}\right)^j \frac{n!}{(n-j)!} \\
 &= \frac{\left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}{j! \left\{1 - \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n\right\}} \left(\frac{\lambda}{n - \lambda}\right)^j \frac{n!}{(n-j)!} \\
 &= \frac{\lambda^j \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n}{j! \left\{1 - \left(1 - \frac{\lambda}{n}\right)^n\right\}} \frac{n!}{(n - \lambda)^j (n - j)!} \\
 &\rightarrow \frac{\lambda^j e^{-\lambda}}{j! (1 - e^{-\lambda})} \quad (n \rightarrow \infty).
 \end{aligned}$$

而当  $j \geq 1$  时,

$$P(Y = j | Y \geq 1) = \frac{P(Y = j)}{1 - P(Y = 0)} = \frac{e^{-\lambda} \lambda^j / j!}{1 - e^{-\lambda}} = \frac{e^{-\lambda} \lambda^j}{j! (1 - e^{-\lambda})}.$$

因此,  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n = j | A_n) = P(Y = j | Y \geq 1)$ . □

**Exercise #5. 9.** 设  $X$  服从  $Poisson(\lambda)$ .  $j$  取何值时,  $P(X = j)$  最大?

证明.

$$\frac{P(X = j)}{P(X = j - 1)} = \frac{\frac{\lambda^j e^{-\lambda}}{j!}}{\frac{\lambda^{j-1} e^{-\lambda}}{(j-1)!}} = \frac{\lambda}{j}.$$

其中,  $j$  为整数. 当  $j \leq [\lambda]$  时,  $\frac{P(X = j)}{P(X = j - 1)} > 1$ , 当  $j > [\lambda]$  时,  $\frac{P(X = j)}{P(X = j - 1)} < 1$ .

因此, 当  $j = [\lambda]$  时,  $P(X = j)$  最大. □

**Exercise #5. 10.** 设  $X$  服从  $Poisson(\lambda)$ . 对固定的  $j > 0$ ,  $\lambda$  取何值时,  $P(X = j)$  最大?

证明. 关于  $\lambda$  求导,

$$\begin{aligned}
 \frac{d}{d\lambda} P(X = j) &= \frac{d}{d\lambda} \frac{\lambda^j e^{-\lambda}}{j!} \\
 &= \frac{j e^{-\lambda} \lambda^{j-1}}{j!} - \frac{\lambda^j e^{-\lambda}}{j!} \\
 &= \frac{e^{-\lambda} \lambda^{j-1}}{j!} (j - \lambda).
 \end{aligned}$$

因此, 当  $\lambda = j$  时,  $P(X = j)$  最大. □

**Exercise #5. 11.** 设  $X$  服从  $Poisson(\lambda)$ ,  $\lambda$  是正整数. 证明  $\mathbb{E}\{|X - \lambda|\} = \frac{2\lambda^\lambda e^{-\lambda}}{(\lambda - 1)!}$ , 以及  $\sigma_X^2 = \lambda$ .

证明. 先证明  $Var(X) = \lambda$ . 首先,  $\mathbb{E}X = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{k=0}^{\infty} \frac{\lambda^k}{k!} = \lambda$ .  $\mathbb{E}X^2 = \sum_{k=0}^{\infty} k^2 \cdot \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{(k-1)!} = \lambda e^{-\lambda} \sum_{n=0}^{\infty} \frac{n+1}{n!} \lambda^n = \lambda^2 + \lambda$ . 因此,  $\sigma_X^2 = \mathbb{E}X^2 - (\mathbb{E}X)^2 = \lambda$ .

接下来证明  $\mathbb{E}\{|X - \lambda|\} = \frac{2\lambda^\lambda e^{-\lambda}}{(\lambda - 1)!}$ . 对固定的  $\lambda > 0$ ,

$$\begin{aligned} \mathbb{E}\{|X - \lambda|\} &= \sum_{k=0}^{\infty} |k - \lambda| \cdot \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} \\ &= \sum_{k \leq \lambda} (\lambda - k) \cdot \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} + \sum_{k > \lambda} (k - \lambda) \cdot \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} \\ &= \sum_{k \leq \lambda} (\lambda - k) \cdot \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} + \sum_{k=0}^{\infty} (k - \lambda) \cdot \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} - \sum_{k \leq \lambda} (k - \lambda) \cdot \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} \\ &= 2 \sum_{k=0}^{\lambda} (\lambda - k) \cdot \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}, \end{aligned}$$

而  $\sum_{k=0}^{\lambda} (\lambda - k) \cdot \frac{\lambda^k}{k!} = \lambda + \sum_{k=1}^{\lambda-1} \left[ \frac{\lambda^{k+1}}{k!} - \frac{\lambda^k}{(k-1)!} \right] = \frac{\lambda^\lambda}{(\lambda - 1)!}$ , 于是,  $\mathbb{E}\{|X - \lambda|\} = \frac{2\lambda^\lambda e^{-\lambda}}{(\lambda - 1)!}$ . □

**Exercise #5. 12.** 设  $X$  服从多项分布  $B(p, n)$ . 证明当  $\lambda > 0, \varepsilon > 0$  时,

$$P(X - np > n\varepsilon) \leq \mathbb{E}\{\exp(\lambda(X - np - n\varepsilon))\}.$$

证明.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}\{\exp(\lambda(X - np - n\varepsilon))\} &= \sum_{k=0}^n \exp(\lambda(k - np - n\varepsilon)) \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \\ &= \left[ \sum_{k - np - n\varepsilon > 0} + \sum_{k - np - n\varepsilon \leq 0} \right] \exp(\lambda(k - np - n\varepsilon)) \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \\ &\geq \sum_{k - np - n\varepsilon > 0} \exp(\lambda(k - np - n\varepsilon)) \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \\ &\geq \sum_{k - np - n\varepsilon > 0} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \\ &= P(X - np > n\varepsilon). \end{aligned}$$

□

**Exercise #5. 13.** 设  $X_n$  服从多项分布  $B(p, n)$ ,  $p > 0$  固定. 证明对于任意固定的  $b > 0$ ,  $P(X_n \leq b)$  趋于 0.

证明.

$$P(X_n \leq b) = \sum_{k=0}^b \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$$

对  $n$  取极限,

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} P(X_n \leq b) &= \sum_{k=0}^b \lim_{n \rightarrow \infty} \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \\ &= \sum_{k=0}^b \frac{1}{k!} \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n!}{n^k (n-k)!} (1-p)^n \left( \frac{np}{1-p} \right)^k \\ &= \sum_{k=0}^b \frac{1}{k!} \left( \frac{p}{1-p} \right)^k \lim_{n \rightarrow \infty} (1-p)^n n^k \\ &= \sum_{k=0}^b \frac{1}{k!} \left( \frac{p}{1-p} \right)^k \cdot 0 \\ &= 0. \end{aligned}$$

其中  $\lim_{n \rightarrow \infty} (1-p)^n n^k = 0$  是因为可以运用 L'Hospital 法则.

$$\begin{aligned} \lim_{n \rightarrow \infty} (1-p)^n n^k &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{n^k}{\exp(-n \log(1-p))} \\ &= \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{kn^{k-1}}{-\exp(-n \log(1-p)) \log(1-p)} \end{aligned}$$

重复  $k$  次

$$\lim_{n \rightarrow \infty} (1-p)^n n^k = \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{k!}{(-\log(1-p))^k} \exp(-n \log(1-p)) = 0.$$

其中  $0 < p < 1$ . □

**Exercise #5. 14.** 设  $X$  服从多项分布  $B(p, n)$ . 其中  $p > 0$  固定,  $a > 0$ . 证明:

$$P\left(\left|\frac{X}{n} - p\right| > a\right) \leq \frac{\sqrt{p(1-p)}}{a^2 n} \min\{\sqrt{p(1-p)}, a\sqrt{n}\}$$

以及对任意的  $\varepsilon > 0$ ,  $P(|X - np| \leq n\varepsilon)$  趋于 1.

证明. 首先, 根据 Chebyshev 不等式,

$$P\left(\left|\frac{X}{n} - p\right| > a\right) = P(|X - np| > an) \leq \frac{np(1-p)}{a^2 n^2} = \frac{np(1-p)}{a^2 n^2} = \frac{p(1-p)}{a^2 n}.$$

其次, 根据 Markov 不等式和 Cauchy-Schwarz 不等式,

$$\begin{aligned}
 P\left(\left|\frac{X}{n} - p\right| > a\right) &= P(|X - np| > an) \\
 &\leq \frac{\mathbb{E}\{|X - np|\}}{an} \\
 &\leq \frac{1}{an} \sqrt{\mathbb{E}\{|X - np|^2\}} \\
 &= \frac{1}{an} \sqrt{np(1-p)} \\
 &= \frac{\sqrt{p(1-p)}}{a\sqrt{n}}.
 \end{aligned}$$

结合以上两个不等式, 即得到题目中的不等式.

最后,

$$1 \geq P(|X - np| \leq n\varepsilon) = 1 - P\left(\left|\frac{X}{n} - p\right| > \varepsilon\right) \geq 1 - \frac{\sqrt{p(1-p)}}{\varepsilon^2} \min\{\sqrt{p(1-p)}, \varepsilon\sqrt{n}\} \xrightarrow{n \rightarrow \infty} 1.$$

□

**Exercise #5. 15.** 令  $X$  服从二项分布  $B\left(\frac{1}{2}, p\right)$ , 其中  $n = 2m$ . 令

$$a(m, k) = \frac{4^m}{\binom{2m}{m}} P(X = m + k).$$

证明:  $\lim_{m \rightarrow \infty} (a(m, k))^m = e^{-k^2}$ .

证明.

$$\begin{aligned}
 (a(m, k))^m &= \left( \frac{4^m}{\binom{2m}{m}} \binom{2m}{m+k} \left(\frac{1}{2}\right)^{m+k} \left(\frac{1}{2}\right)^{m-k} \right)^m \\
 &= \left( \frac{\frac{(2m)!}{(m+k)!(m-k)!}}{\frac{(2m)!}{m!m!}} \right)^m \\
 &= \left( \frac{m!m!}{(m+k)!(m-k)!} \right)^m \\
 &= \left[ \frac{m \cdot (m-1) \cdots (m-k+1)}{(m+k) \cdot (m+k-1) \cdots (m+1)} \right]^m \\
 &= \left[ \prod_{i=0}^{k-1} \left( 1 - \frac{k}{m+k-i} \right) \right]^m
 \end{aligned}$$

于是,

$$\begin{aligned}
 \log(a(m, k))^m &= m \sum_{i=0}^{k-1} \log\left(1 - \frac{k}{m+k-i}\right) \\
 &= -m \sum_{i=0}^{k-1} \frac{k}{m+k-i} + o(1) \\
 &= -k \sum_{i=0}^{k-1} \frac{1}{1 + \frac{k-i}{m}} + o(1) \\
 &\rightarrow -k^2 (m \rightarrow \infty).
 \end{aligned}$$

于是,  $\lim_{m \rightarrow \infty} (a(m, k))^m = e^{-k^2}$ .

□

**Exercise #5. 16** (无记忆性). 设  $X$  服从几何分布. 证明对于  $i, j > 0$ ,

$$P(X > i + j \mid X > i) = P(X > j).$$

证明. 根据几何分布的定义,  $P(X > x) = (1 - p)^x$ , 其中  $p$  是成功的概率, 则

$$\begin{aligned} P(X > i + j \mid X > i) &= \frac{P(X > i + j, X > i)}{P(X > i)} \\ &= \frac{P(X > i + j)}{P(X > i)} \\ &= \frac{(1 - p)^{i+j}}{(1 - p)^i} \\ &= (1 - p)^j \\ &= P(X > j). \end{aligned}$$

□

**Exercise #5. 17.** 设  $X$  服从几何分布  $Geometric(p)$ . 证明

$$\mathbb{E} \left\{ \frac{1}{1 + X} \right\} = \log \left( (1 - p)^{\frac{p}{p-1}} \right)$$

证明. 设  $X$  服从参数为  $p$  的几何分布, 则按照书上的参数化 (P31),

$$P(X = k) = p^k(1 - p), \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

于是,

$$\begin{aligned} \mathbb{E} \left\{ \frac{1}{1 + X} \right\} &= \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{1 + k} p^k (1 - p) \\ &= (1 - p) \sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k + 1} p^k. \end{aligned}$$

对于级数  $\sum_{k=0}^{\infty} \frac{p^k}{k + 1}$ , 注意到  $\frac{1}{k + 1} = \int_0^1 x^k dx$ . 于是根据 Fubini 定理, 以及当  $p < 1, x \in [0, 1]$  时级数绝对收敛,

$$\sum_{k=0}^{\infty} \frac{1}{k + 1} p^k = \sum_{k=0}^{\infty} \int_0^1 x^k p^k dx = \int_0^1 \sum_{k=0}^{\infty} x^k p^k dx = \int_0^1 \frac{1}{1 - xp} dx = -\frac{1}{p} \log(1 - px) \Big|_0^1 = \frac{1}{p} \log \left( \frac{1}{1 - p} \right).$$

于是,

$$\mathbb{E} \left\{ \frac{1}{1 + X} \right\} = (1 - p) \frac{1}{p} \log(1 - p) = \log \left( (1 - p)^{\frac{p-1}{p}} \right).$$

□



**Exercise #5. 18.** 独立重复地投掷一枚朝上概率为  $p$  的硬币.

- a) 前  $n$  次抛硬币都是正面朝上的概率是多少?
- b) 在第  $n$  次抛掷时首次得到反面的概率是多少?
- c) 首次得到反面时, 需要投掷硬币次数多期望是多少?

证明.

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

这个级数可以通过级数求导得出.

$$\sum_{k=0}^{\infty} p^k = \frac{1}{1-p}, \quad |p| < 1.$$

两边关于  $p$  求导,

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

因此,

$$\mathbb{E}[X] = \frac{1}{1-p} \cdot \frac{1}{(1-p)^2} = \frac{1}{1-p}.$$

- a) 前  $n$  次抛硬币都是正面朝上的概率是  $p^n$ .
- b) 在第  $n$  次抛掷时首次得到反面的概率是  $p^{n-1}(1-p)$ .
- c) 即投掷次数服从成功概率为  $1-p$  的几何分布, 首次得到反面时, 需要投掷硬币次数的期望是  $\frac{1}{1-p}$ .

□

**Exercise #5. 19.** 证明对于一系列事件  $\{A_n\}_{n=1}^{\infty}$ ,

$$\mathbb{E} \left\{ \sum_{n=1}^{\infty} 1_{A_n} \right\} = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$$

其中等式的每一侧都可以取值为  $\infty$ .

证明. 记  $S = \sum_{n=1}^{\infty} 1_{A_n}$ ,  $S_n = \sum_{k=1}^n 1_{A_k}$ , 则  $S_n$  是一个递增序列, 且  $S_n \uparrow S$ . 由 Levi 单调收敛定理,

$$\mathbb{E}\{S\} = \lim_{n \rightarrow \infty} \mathbb{E}\{S_n\} = \lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n P(A_k) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n).$$

□

**Exercise #5. 20.** 假设  $X$  所有可能的取值是  $\mathbb{N} = \{0, 1, 2, 3, \dots\}$ . 证明

$$\mathbb{E}\{X\} = \sum_{n=0}^{\infty} P(X > n).$$

证明. 根据正项级数求和可交换 (要么绝对收敛, 要么发散),

$$\begin{aligned} \mathbb{E}\{X\} &= \sum_{n=0}^{\infty} nP(X = n) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} \sum_{k=n+1}^{\infty} P(X = k) \\ &= \sum_{n=0}^{\infty} P(X > n). \end{aligned}$$

□

**Exercise #5. 21.** 设  $X$  服从  $Poisson(\lambda)$ . 证明对  $r = 2, 3, 4, \dots$ ,

$$\mathbb{E}\{X(X-1)\dots(X-r+1)\} = \lambda^r.$$

证明.

$$\begin{aligned} \mathbb{E}\{X(X-1)\dots(X-r+1)\} &= \sum_{k=0}^{\infty} k(k-1)\dots(k-r+1) \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} \\ &= \sum_{k=r}^{\infty} \frac{k!}{(k-r)!} \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!} \\ &= \sum_{k=r}^{\infty} \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{(k-r)!} \\ &= \lambda^r \sum_{k=r}^{\infty} \frac{\lambda^{k-r} e^{-\lambda}}{(k-r)!} \\ &= \lambda^r. \end{aligned}$$

□

**Exercise #5. 22.** 设  $X$  服从几何分布  $Geometric(p)$ . 证明对  $r = 2, 3, 4, \dots$ ,

$$\mathbb{E}\{X(X-1)\dots(X-r+1)\} = \frac{r!p^r}{(1-p)^r}$$

证明. 设  $X$  服从参数为  $p$  的几何分布, 则按照书上的参数化 (P31),

$$P(X = k) = p^k(1-p), \quad k = 0, 1, 2, \dots$$

于是,

$$\begin{aligned}
\mathbb{E}\{X(X-1)\dots(X-r+1)\} &= \sum_{k=0}^{\infty} k(k-1)\dots(k-r+1)p^k(1-p) \\
&= (1-p) \sum_{k=0}^{\infty} k(k-1)\dots(k-r+1)p^k \\
&= (1-p) \sum_{k=r}^{\infty} k(k-1)\dots(k-r+1)p^k \\
&= (1-p) \sum_{k=r}^{\infty} \frac{k!}{(k-r)!} p^k \\
&= (1-p)r! \sum_{k=r}^{\infty} \binom{k}{r} p^k
\end{aligned}$$

由于

$$\sum_{k=0}^{\infty} p^k = \frac{1}{1-p}, \quad |p| < 1.$$

两边关于  $p$  求  $r-1$  阶导,

$$\sum_{k=r}^{\infty} \binom{k}{r} p^{k-r} = \frac{r!}{(1-p)^{r+1}}.$$

两边同乘  $p^r$ , 于是,

$$\mathbb{E}\{X(X-1)\dots(X-r+1)\} = \frac{r!p^r}{(1-p)^r}.$$

□