

第三次习题课

§3.1
习题2.1

【习题 3.1】 (2.1.1) 先掷一个均匀骰子，记下点数后再掷同样个数的均匀硬币，令 X 表示正面朝上的硬币个数，求 X 的分布列。

证明. 设掷骰子得到点数 N ，则 X, N 独立。 X 的所有可能取值为 $0, 1, \dots, 6$ ，且

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X = x) &= \sum_{n=x}^6 \mathbb{P}(X = x \mid N = n)\mathbb{P}(N = n) \\ &= \frac{1}{6} \sum_{n=x}^6 \binom{n}{x} 2^{-n}\end{aligned}$$

□

【习题 3.2】 (2.1.2) 微信朋友圈单位时间分享的讯息条数服从参数为 λ 的泊松分布，若在相邻时间间隔内新增讯息条数是相互独立的，求在两个单位的间隔时间内发现 k 条讯息的概率。

证明. 记两个单位时间发送条数为 X 。

$$\mathbb{P}(X = k) = \sum_{m+n=k} \frac{\lambda^m}{m!} e^{-\lambda} \frac{\lambda^n}{n!} e^{-\lambda} = \frac{\lambda^k e^{-2\lambda}}{k!} \sum_{m=0}^k \binom{k}{m} = \frac{(2\lambda)^k e^{-2\lambda}}{k!}$$

□

【习题 3.3】 (2.1.3) 设离散型随机变量 X_1, \dots, X_n 相互独立且关于 0 对称，即 X_i 与 $-X_i$ 有相同的分布列。证明对任意 $x \in \mathbb{R}$ ，

$$\mathbb{P}(S_n \geq x) = \mathbb{P}(S_n \leq -x),$$

其中

$$S_n = X_1 + \dots + X_n.$$

若去掉相互独立这一条件，结论还一定成立吗？请说明理由。

证明.

$$\begin{aligned}
 \mathbb{P}(S_n \geq x) &= \sum_{x_1 + \dots + x_n \geq x} \mathbb{P}(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) \\
 &= \sum_{x_1 + \dots + x_n \geq x} \mathbb{P}(X_1 = x_1) \cdots \mathbb{P}(X_n = x_n) \\
 &= \sum_{x_1 + \dots + x_n \geq x} \mathbb{P}(X_1 = -x_1) \cdots \mathbb{P}(X_n = -x_n) \\
 &= \sum_{x_1 + \dots + x_n \leq -x} \mathbb{P}(X_1 = x_1, \dots, X_n = x_n) \\
 &= \mathbb{P}(S_n \leq -x),
 \end{aligned}$$

但若不独立, 令 $n = 2$, 取以下分布,

$$\mathbb{P}((X_1, X_2) = (-1, 0)) = \mathbb{P}((X_1, X_2) = (0, -1)) = \mathbb{P}((X_1, X_2) = (1, 1)) = \frac{1}{3}.$$

则 X_1, X_2 都服从 $\{-1, 0, 1\}$ 上的均匀分布, 因而都关于 0 对称, 但

$$\mathbb{P}(S_2 \geq 2) = \frac{1}{3} \neq 0 = \mathbb{P}(S_2 \leq -2).$$

□

【习题 3.4】 (2.1.4) 随机变量 X 的分布列 $\mathbb{P}(X = x_k) = p_k, k = 1, 2, \dots, n$, Shannon 信息熵定义为

$$H(X) = - \sum_{k=1}^n p_k \ln p_k.$$

给定 n , X 服从什么样的分布时信息熵 $H(X)$ 最大?

证明. 由 Jensen 不等式,

$$H(X) = - \sum_{k=1}^n p_k \log p_k \leq \log n,$$

等号成立时, $p_1 = p_2 = \dots = p_n = \frac{1}{n}$, 即为离散型均匀分布。

□

§ 3.2 习题 2.2

【习题 3.5】 (2.2.1) 对 $X \sim B(n, p)$, 求 $\mathbb{E}[X^3]$ 。

证明. 设 $X = \sum_{k=1}^n I_k, I_1, \dots, I_n$ i.i.d. 是示性随机变量, 且 $\mathbb{P}(I_k = 1) = p$, 则

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}(X^3) &= \mathbb{E} \left(\left(\sum_{k=1}^n I_k \right)^3 \right) \\
 &= n \mathbb{E}(I_1^3) + 6 \binom{n}{2} \mathbb{E}(I_1^2 I_2) + 6 \binom{n}{3} \mathbb{E}(I_1 I_2 I_3) \\
 &= n(n-1)(n-2)p^3 + 3n(n-1)p^2 + np
 \end{aligned}$$

□

【习题 3.6】(2.2.2) 离散型随机变量 X 的分布列

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{x(x+1)}, & x = 1, 2, \dots, \\ 0, & \text{否则.} \end{cases}$$

讨论实数 α 取何值时 α 阶矩 (当 α 非整数时称为分数阶矩) $\mathbb{E}[X^\alpha] < +\infty$?

证明. 当 $\alpha < 1$ 时,

$$\mathbb{E}[X^\alpha] = \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^{1-\alpha}(k+1)} \leq \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k^{2-\alpha}} < +\infty;$$

当 $\alpha \geq 1$ 时,

$$\mathbb{E}[X^\alpha] \geq \sum_{k=1}^{\infty} \frac{1}{k+1} = +\infty.$$

故取值范围为 $\alpha < 1$. □

【习题 3.7】(2.2.3) 无人驾驶网约车是当今社会的科技结晶, 设一辆无人驾驶网约车一天内穿过的路口总数为 X , 且

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

每个路口的红绿灯是独立工作的, 该车在每个路口遇到红灯的概率是 p .

- (1) 求此出租车穿过路口总数的期望和方差。
- (2) 求此出租车一天内遇到红灯数的期望。

证明. 记 $q = 1 - p$, 则由

$$\sum_{k=0}^{\infty} q^k = \frac{1}{1-q}$$

求导得

$$\sum_{k=1}^{\infty} kq^{k-1} = \frac{1}{(1-q)^2}, \quad \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1)q^{k-2} = \frac{2}{(1-q)^3}.$$

于是

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

又

$$\mathbb{E}[X(X-1)] = \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1)pq^{k-1} = pq \sum_{k=2}^{\infty} k(k-1)q^{k-2} = \frac{2q}{p^2}.$$

故

$$\mathbb{E}[X^2] = \mathbb{E}[X(X-1)] + \mathbb{E}[X] = \frac{2q}{p^2} + \frac{1}{p} = \frac{2-p}{p^2},$$

从而

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

设一天内遇到红灯数为 Y , 则在 $X = n$ 的条件下, $Y | X = n \sim B(n, p)$, 故

$$\mathbb{E}[Y | X = n] = np.$$

于是

$$\mathbb{E}[Y] = \mathbb{E}(\mathbb{E}[Y | X]) = p\mathbb{E}[X] = 1.$$

□

【注 3.8】 上面的 X 实际上服从参数为 p 的几何分布。有结论 (可直接引用)

$$\mathbb{E}[X] = \frac{1}{p}, \quad \text{Var}(X) = \frac{1-p}{p^2}.$$

【习题 3.9】 (2.2.4) 对非负整值随机变量 X , 证明

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

证明. 由 $X \geq 0$ 且取整数值,

$$X = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbf{1}_{\{X > n\}}.$$

两边取期望, 并交换求和与期望, 得

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{E}[\mathbf{1}_{\{X > n\}}] = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(X > n).$$

□

【注 3.10】 对非负实值随机变量 X , 由

$$\lfloor X \rfloor \leq X \leq \lceil X \rceil$$

并对 $\lfloor X \rfloor, \lceil X \rceil$ 分别应用上题, 可得

$$\mathbb{E}[\lfloor X \rfloor] = \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(\lfloor X \rfloor > n) = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(X \geq n),$$

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

故

$$\sum_{n=1}^{\infty} \mathbb{P}(X \geq n) \leq \mathbb{E}[X] \leq \sum_{n=0}^{\infty} \mathbb{P}(X > n).$$

这个不等式非常重要, 它给出了随机变量数学期望的一个简单而且比较紧的估计。

【习题 3.11】 (2.2.6) 随机图模型 $G(n, p)$ 指 n 个顶点 $V = \{1, 2, \dots, n\}$ 的图, 两个顶点以概率 p 连边, 且每两个顶点是否连边相互独立。顶点 i 的度 D_i 定义为与 i 相连的边数。

(1) 求 D_i 的分布列与期望 $\mathbb{E}[D_i]$ 。

(2) 若 X 表示 $G(n, p)$ 中“三角形”个数, 试求“三角形”期望数 $\mathbb{E}[X]$ 和方差 $\text{Var}(X)$ 。

证明. 对固定顶点 i , D_i 是其余 $n-1$ 条边中出现的条数, 故

$$D_i \sim B(n-1, p), \quad \mathbb{E}[D_i] = (n-1)p.$$

记所有三角形的集合为 \mathcal{T} , 对每个 $T \in \mathcal{T}$, 记 I_T 为“三角形 T 出现”的示性函数, 则

$$X = \sum_{T \in \mathcal{T}} I_T, \quad |\mathcal{T}| = \binom{n}{3}.$$

于是

$$\mathbb{E}[X] = \sum_{T \in \mathcal{T}} \mathbb{E}[I_T] = \binom{n}{3} p^3.$$

再看方差,

$$\text{Var}(X) = \sum_{T \in \mathcal{T}} \text{Var}(I_T) + 2 \sum_{T < S} \text{Cov}(I_T, I_S).$$

其中

$$\text{Var}(I_T) = p^3(1-p^3).$$

若两个不同三角形没有公共边, 则对应边集独立, 协方差为 0; 若共用两条边时,

$$\mathbb{E}[I_T I_S] = p^5, \quad \text{Cov}(I_T, I_S) = p^5 - p^6 = p^5(1-p).$$

而共用一条边的三角形对数为

$$\binom{n}{2} \binom{n-2}{2} = 6 \binom{n}{4}.$$

故

$$\text{Var}(X) = \binom{n}{3} p^3(1-p^3) + 12 \binom{n}{4} p^5(1-p).$$

□

§ 3.3 习题2.3

【习题 3.12】(2.3.1) Daniel Bernoulli 在 1769 年描述了“扩散模型”: A 瓶有 n 个红球, B 瓶有 n 个蓝球, 每次从两瓶中各选一个球并相互交换。求进行 k 次操作后 A 瓶中的红球数的期望。

证明. 对于 A 瓶初始的每一个球, 先求第 k 次交换后仍在 A 瓶的概率 p_k , 则 $p_0 = 1$, 且

$$p_{k+1} = \frac{n-1}{n} p_k + \frac{1}{n} (1-p_k),$$

得

$$p_k = \left(\left(\frac{n-2}{n} \right)^k + 1 \right) \cdot \frac{1}{2},$$

因此对A瓶原来的 n 个球编号, 第 i 个球第 k 次交换后在A瓶个数为 I_i , 则 $N = I_1 + I_2 + \cdots + I_n$,

$$\mathbb{E}(N) = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}(I_i) = np_k = \frac{n}{2} \left(\left(\frac{n-2}{n} \right)^k + 1 \right).$$

□

【习题 3.13】 (2.3.2) 设 $G = (V, E)$ 是有限图, 其中 V 是 G 的顶点集, E 是 G 的边集. 对任意顶点集 W 和任一边 $e \in E$, 定义示性函数

$$\mathbf{1}_W(e) = \begin{cases} 1, & e \text{ 连接 } W \text{ 和 } W^c, \\ 0, & \text{否则.} \end{cases}$$

设

$$N_W = \sum_{e \in E} \mathbf{1}_W(e).$$

利用概率方法证明存在 $W \subset V$ 使得 $N_W \geq |E|/2$.

证明. 我们独立地取 V 的每个点, 取每个点概率为 $\frac{1}{2}$, 记取出的顶点集 W , 随机变量 $N = N_W$, 则

$$\mathbb{E}(N_W) = \sum_{e \in E} \mathbb{E}(I_W(e)) = |E| \cdot 2 \cdot \frac{1}{2} \left(1 - \frac{1}{2} \right) = \frac{|E|}{2},$$

故存在一种取法使得 $N_W \geq \frac{|E|}{2}$. □

【习题 3.14】 (2.3.3) 一个盒子里有标号为 $1, 2, \dots, n$ 的 n 个球. 现从中不放回地随机取出 k 个球并把它们的标号相加得到和数. 求该和数的期望和方差.

证明. 记和数为 X , 对每个 $i = 1, 2, \dots, n$, 记

$$I_i = \mathbf{1}_{\{\text{第 } i \text{ 号球被取到}\}},$$

则

$$X = \sum_{i=1}^n i I_i.$$

由于每个球被取到的概率都为 $\frac{k}{n}$, 故

$$\mathbb{E}(X) = \sum_{i=1}^n i \mathbb{E}(I_i) = \frac{k}{n} \sum_{i=1}^n i = \frac{k(n+1)}{2}.$$

再求方差. 由

$$\text{Var}(X) = \sum_{i=1}^n i^2 \text{Var}(I_i) + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} ij \text{Cov}(I_i, I_j),$$

先有

$$\text{Var}(I_i) = \frac{k}{n} \left(1 - \frac{k}{n} \right) = \frac{k(n-k)}{n^2}.$$

对 $i \neq j$, 有

$$\mathbb{P}(I_i = 1, I_j = 1) = \frac{\binom{n-2}{k-2}}{\binom{n}{k}} = \frac{k(k-1)}{n(n-1)},$$

故

$$\text{Cov}(I_i, I_j) = \frac{k(k-1)}{n(n-1)} - \frac{k^2}{n^2} = -\frac{k(n-k)}{n^2(n-1)}.$$

于是

$$\begin{aligned} \text{Var}(X) &= \frac{k(n-k)}{n^2} \sum_{i=1}^n i^2 - \frac{2k(n-k)}{n^2(n-1)} \sum_{1 \leq i < j \leq n} ij \\ &= \frac{k(n-k)}{n^2} \cdot \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} - \frac{k(n-k)}{n^2(n-1)} \left[\left(\sum_{i=1}^n i \right)^2 - \sum_{i=1}^n i^2 \right] \\ &= \frac{k(n-k)}{n^2} \cdot \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} - \frac{k(n-k)}{n^2(n-1)} \left[\frac{n^2(n+1)^2}{4} - \frac{n(n+1)(2n+1)}{6} \right] \\ &= \frac{k(n-k)(n+1)}{12}. \end{aligned}$$

□

【习题 3.15】 (2.3.6) 设 n 个向量 $\mathbf{v}_1, \mathbf{v}_2, \dots, \mathbf{v}_n \in \mathbb{R}^n$ 满足 $|\mathbf{v}_i| \leq 1, i = 1, 2, \dots, n$ 。令

$$\mathbf{w} = \sum_{i=1}^n p_i \mathbf{v}_i, \quad p_i \in [0, 1].$$

利用概率方法证明存在 $\varepsilon_i \in \{0, 1\}$, 使得

$$\left| \sum_{i=1}^n \varepsilon_i \mathbf{v}_i - \mathbf{w} \right| \leq \frac{\sqrt{n}}{2}.$$

证明. 独立地取 $\varepsilon_i \in \{0, 1\}$ 其中 ε_i 取 1 的概率为 p_i , 考虑随机变量

$$X := \left| \sum_{i=1}^n \varepsilon_i \mathbf{v}_i - \mathbf{w} \right|^2 = \sum_{i=1}^n (\varepsilon_i - p_i)^2 |\mathbf{v}_i|^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} (\varepsilon_i - p_i)(\varepsilon_j - p_j) \mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_j,$$

有

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[(\varepsilon_i - p_i)^2] |\mathbf{v}_i|^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \mathbb{E}[(\varepsilon_i - p_i)(\varepsilon_j - p_j)] \mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_j \\ &= \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[(\varepsilon_i - p_i)^2] |\mathbf{v}_i|^2 + 2 \sum_{1 \leq i < j \leq n} \mathbb{E}(\varepsilon_i - p_i) \mathbb{E}(\varepsilon_j - p_j) \mathbf{v}_i \cdot \mathbf{v}_j \\ &= \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[(\varepsilon_i - p_i)^2] |\mathbf{v}_i|^2 \\ &= \sum_{i=1}^n p_i(1-p_i) |\mathbf{v}_i|^2 \\ &\leq \frac{n}{4}. \end{aligned}$$

故存在一种选取方式, 使得 $X \leq \frac{n}{4}$, 即

$$\left| \sum_{i=1}^n \varepsilon_i \mathbf{v}_i - \mathbf{w} \right| \leq \frac{\sqrt{n}}{2}.$$

□

§3.4
习题2.4

【习题 3.16】 (2.4.1) 证明条件期望的如下性质：

- (1) $\mathbb{E}[aY + bZ | X] = a\mathbb{E}[Y | X] + b\mathbb{E}[Z | X], \forall a, b \in \mathbb{R}$.
- (2) 若 $Y \geq 0$, 则 $\mathbb{E}[Y | X] \geq 0$.
- (3) $\mathbb{E}[1 | X] = 1$.
- (4) 若 X 与 Y 相互独立, 则 $\mathbb{E}[Y | X] = \mathbb{E}[Y]$.
- (5) $\mathbb{E}[Yg(X) | X] = g(X)\mathbb{E}[Y | X]$, 其中函数 g 使得等式两边的表达式均有意义。

证明. 对任意满足 $\mathbb{P}(X = x) > 0$ 的 x , 按定义

$$\mathbb{E}[Y | X = x] = \sum_y y\mathbb{P}(Y = y | X = x).$$

只需对每个这样的 x 分别证明。

(1)

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[aY + bZ | X = x] &= \sum_{y,z} (ay + bz)\mathbb{P}(Y = y, Z = z | X = x) \\ &= a \sum_{y,z} y\mathbb{P}(Y = y, Z = z | X = x) + b \sum_{y,z} z\mathbb{P}(Y = y, Z = z | X = x) \\ &= a\mathbb{E}[Y | X = x] + b\mathbb{E}[Z | X = x]. \end{aligned}$$

(2) 若 $Y \geq 0$, 则

$$\mathbb{E}[Y | X = x] = \sum_y y\mathbb{P}(Y = y | X = x) \geq 0.$$

(3)

$$\mathbb{E}[1 | X = x] = 1.$$

(4) 若 X 与 Y 相互独立, 则

$$\mathbb{P}(Y = y | X = x) = \mathbb{P}(Y = y),$$

故

$$\mathbb{E}[Y | X = x] = \sum_y y\mathbb{P}(Y = y) = \mathbb{E}[Y].$$

(5) 由于在条件 $X = x$ 下, $g(X) = g(x)$ 是常数, 故

$$\mathbb{E}[Yg(X) | X = x] = \mathbb{E}[Yg(x) | X = x] = g(x)\mathbb{E}[Y | X = x].$$

上面各式对任意 x 都成立, 故结论成立。 □

【习题 3.17】 (2.4.2) 设 X 和 Y 相互独立, 分别服从参数为 λ_1 和 λ_2 的 Poisson 分布。求条件期望 $\mathbb{E}[X | X + Y]$ 。

证明. 记 $S = X + Y$, 则对 $0 \leq k \leq n$,

$$\begin{aligned}\mathbb{P}(X = k | S = n) &= \frac{\mathbb{P}(X = k, Y = n - k)}{\mathbb{P}(S = n)} \\ &= \frac{\frac{\lambda_1^k e^{-\lambda_1}}{k!} \frac{\lambda_2^{n-k} e^{-\lambda_2}}{(n-k)!}}{(\lambda_1 + \lambda_2)^n e^{-(\lambda_1 + \lambda_2)}} \\ &= \frac{n!}{n!} \left(\frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^k \left(\frac{\lambda_2}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)^{n-k}.\end{aligned}$$

故在 $S = n$ 条件下, X 服从参数为 $\left(n, \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}\right)$ 的二项分布, 从而

$$\mathbb{E}[X | S = n] = n \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2}.$$

即

$$\mathbb{E}[X | X + Y] = \frac{\lambda_1}{\lambda_1 + \lambda_2} (X + Y).$$

□

【习题 3.18】(2.4.3) 设离散型随机变量 X, Y 的期望均为 0, 方差均为 1, 协方差为 ρ . 证明

$$\mathbb{E}[\max\{X^2, Y^2\}] \leq 1 + \sqrt{1 - \rho^2}.$$

证明. 注意到

$$\max\{X^2, Y^2\} = \frac{X^2 + Y^2 + |X^2 - Y^2|}{2} = \frac{X^2 + Y^2 + |X - Y||X + Y|}{2},$$

故

$$\mathbb{E}[\max\{X^2, Y^2\}] = 1 + \frac{1}{2} \mathbb{E}[|X - Y||X + Y|].$$

由 Cauchy 不等式,

$$\mathbb{E}[|X - Y||X + Y|] \leq \sqrt{\mathbb{E}[(X - Y)^2] \mathbb{E}[(X + Y)^2]}.$$

又

$$\mathbb{E}[(X - Y)^2] = \text{Var}(X - Y) = 1 + 1 - 2\rho = 2(1 - \rho),$$

$$\mathbb{E}[(X + Y)^2] = \text{Var}(X + Y) = 1 + 1 + 2\rho = 2(1 + \rho).$$

于是

$$\mathbb{E}[|X - Y||X + Y|] \leq \sqrt{2(1 - \rho) \cdot 2(1 + \rho)} = 2\sqrt{1 - \rho^2},$$

从而

$$\mathbb{E}[\max\{X^2, Y^2\}] \leq 1 + \sqrt{1 - \rho^2}.$$

□

【习题 3.19】 (2.4.5) 通常定义 Y 关于 X 的条件方差 $\text{Var}(Y | X)$ 为条件分布 $Y | X$ 的方差, 由常用公式

$$\text{Var}(Y) = \mathbb{E}[Y^2] - \mathbb{E}[Y]^2,$$

我们也可直接定义,

$$\text{Var}(Y | X) = \mathbb{E}[Y^2 | X] - \mathbb{E}[Y | X]^2.$$

根据上述定义, 证明

$$\text{Var}(Y) = \mathbb{E}[\text{Var}(Y | X)] + \text{Var}(\mathbb{E}[Y | X]).$$

证明. 由定义,

$$\mathbb{E}[\text{Var}(Y | X)] = \mathbb{E}[\mathbb{E}[Y^2 | X]] - \mathbb{E}[\mathbb{E}[Y | X]^2].$$

而

$$\mathbb{E}[\mathbb{E}[Y^2 | X]] = \mathbb{E}[Y^2], \quad \mathbb{E}[\mathbb{E}[Y | X]] = \mathbb{E}[Y].$$

故

$$\mathbb{E}[\text{Var}(Y | X)] = \mathbb{E}[Y^2] - \mathbb{E}[\mathbb{E}[Y | X]^2].$$

另一方面,

$$\text{Var}(\mathbb{E}[Y | X]) = \mathbb{E}[\mathbb{E}[Y | X]^2] - \mathbb{E}[\mathbb{E}[Y | X]]^2 = \mathbb{E}[\mathbb{E}[Y | X]^2] - \mathbb{E}[Y]^2.$$

两式相加即得

$$\mathbb{E}[\text{Var}(Y | X)] + \text{Var}(\mathbb{E}[Y | X]) = \mathbb{E}[Y^2] - \mathbb{E}[Y]^2 = \text{Var}(Y).$$

□

【习题 3.20】 (2.4.8) 2024 年诺贝尔物理学奖授予 Hopfield 和 Hinton, 表彰他们利用人工神经网络进行机器学习的基础性发现和发明。Hinton 在 Hopfield 网络想法基础上引入了玻尔兹曼机: 给定连接两点间权重 $w_{ij} = w_{ji}$, $w_{ii} = 0$, 定义取值于 $\{0, 1\}^n$ 的 n 维随机向量

$$X = (X_1, \dots, X_n)$$

的联合概率

$$\mathbb{P}(X = x) = \frac{1}{Z_n} \exp \left\{ \sum_{1 \leq i < j \leq n} w_{ij} x_i x_j + \sum_{1 \leq i \leq n} b_i x_i \right\},$$

这里配分函数为

$$Z_n = \sum_{x \in \{0, 1\}^n} \exp \left\{ \sum_{1 \leq i < j \leq n} w_{ij} x_i x_j + \sum_{1 \leq i \leq n} b_i x_i \right\}.$$

$X^{(k)}$ 表示 X 去掉第 k 个分量后的向量, 试证明条件期望

$$\mathbb{E}[X_k | X^{(k)}] = \frac{\exp \{b_k + \sum_{i \neq k} w_{ki} X_i\}}{1 + \exp \{b_k + \sum_{i \neq k} w_{ki} X_i\}}.$$

证明. 对任意给定的 $x^{(k)}$, 记

$$\eta = b_k + \sum_{i \neq k} w_{ki} x_i.$$

当 $X^{(k)} = x^{(k)}$ 固定时, 联合概率中与 x_k 无关的部分可并入常数 C , 从而

$$\mathbb{P}(X_k = x_k, X^{(k)} = x^{(k)}) = C \exp\{x_k \eta\}, \quad x_k = 0, 1.$$

于是

$$\mathbb{P}(X_k = 1 | X^{(k)} = x^{(k)}) = \frac{C e^\eta}{C + C e^\eta} = \frac{e^\eta}{1 + e^\eta}.$$

又因为 X_k 只取 0, 1 两个值, 故

$$\mathbb{E}[X_k | X^{(k)} = x^{(k)}] = \mathbb{P}(X_k = 1 | X^{(k)} = x^{(k)}) = \frac{e^\eta}{1 + e^\eta}.$$

即

$$\mathbb{E}[X_k | X^{(k)}] = \frac{\exp\{b_k + \sum_{i \neq k} w_{ki} X_i\}}{1 + \exp\{b_k + \sum_{i \neq k} w_{ki} X_i\}}.$$

□

§3.5 习题2.5

【习题 3.21】 (2.5.1) 直线上简单随机游走

$$S_n = \sum_{k=1}^n X_k, \quad S_0 = 0,$$

这里

$$P(X_i = 1) = p, \quad P(X_i = -1) = 1 - p, \quad 0 < p < 1.$$

求 $E(S_n)$, $\text{Var}(S_n)$, $\text{Cov}(S_m, S_n)$, $E[S_n | S_m]$.

证明. 先记

$$E(X_1) = p - (1 - p) = 2p - 1, \quad \text{Var}(X_1) = 1 - (2p - 1)^2 = 4p(1 - p).$$

因此

$$E(S_n) = \sum_{k=1}^n E(X_k) = n(2p - 1),$$

$$\text{Var}(S_n) = \sum_{k=1}^n \text{Var}(X_k) = 4np(1 - p).$$

又由独立性,

$$\text{Cov}(S_m, S_n) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n \text{Cov}(X_i, X_j) = \sum_{k=1}^{m \wedge n} \text{Var}(X_k) = 4p(1 - p)(m \wedge n).$$

最后求条件期望。

若 $n \geq m$, 则

$$S_n = S_m + \sum_{k=m+1}^n X_k,$$

而后面这段与 S_m 独立, 故

$$E[S_n | S_m] = S_m + (n - m)(2p - 1).$$

若 $n \leq m$, 则在给定 S_m 的条件下, X_1, \dots, X_m 的地位完全对称, 故

$$E[X_1 | S_m] = \dots = E[X_m | S_m].$$

又

$$\sum_{k=1}^m E[X_k | S_m] = E\left[\sum_{k=1}^m X_k | S_m\right] = E[S_m | S_m] = S_m,$$

所以

$$E[X_k | S_m] = \frac{S_m}{m}, \quad 1 \leq k \leq m.$$

从而

$$E[S_n | S_m] = \sum_{k=1}^n E[X_k | S_m] = \frac{n}{m} S_m.$$

综上,

$$E[S_n | S_m] = \begin{cases} \frac{n}{m} S_m, & n \leq m, \\ S_m + (n - m)(2p - 1), & n \geq m. \end{cases}$$

□

【习题 3.22】(2.5.2) 在一次只有两个候选人的选举中, 每次投票只投给一位候选人且不能弃票。已知最后投票结果 A 得 α 张选票, B 得 β 张选票, 且 $\alpha \geq \beta$, 投票过程中出现各种情况可能性相同。

1. 求计票过程中出现两人票数相等的概率。
2. 证明计票过程中 A 从不落后于 B 的概率为

$$\frac{\alpha - \beta + 1}{\alpha + 1}.$$

证明. 仿照课本例2.5.4, 构造随机游走, 令

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{第 } i \text{ 票给 } A, \\ -1, & \text{第 } i \text{ 票给 } B, \end{cases} \quad S_k = \sum_{i=1}^k X_i.$$

则前 k 张票计完后, A 比 B 多出的票数就是 S_k 。每一种计票次序都对应一条从 $(0,0)$ 到 $(\alpha + \beta, \alpha - \beta)$ 的轨道, 且这些轨道等可能; 轨道总数为

$$N_{\alpha+\beta}(0, \alpha - \beta) = \binom{\alpha + \beta}{\alpha}.$$

(1) “计票过程中出现两人票数相等”就是轨道在出发后再次经过 x 轴。

若 $\alpha = \beta$, 则终点就在 x 轴上, 故所求概率为 1。

若 $\alpha > \beta$, 则其对立事件是“轨道不再过 x 轴”, 也就是计票过程中 A 始终领先于 B 。由投票定理,

$$\#\{\text{从 } (0,0) \text{ 到 } (\alpha + \beta, \alpha - \beta) \text{ 不再过 } x \text{ 轴的轨道}\} = \frac{\alpha - \beta}{\alpha + \beta} N_{\alpha + \beta}(0, \alpha - \beta).$$

因此

$$P(\text{出现票数相等}) = 1 - \frac{\alpha - \beta}{\alpha + \beta} = \frac{2\beta}{\alpha + \beta}.$$

当 $\alpha = \beta$ 时, 此式也仍为 1。

(2) “ A 从不落后于 B ”就是对一切 k 都有 $S_k \geq 0$ 。

把每一条这样的轨道最前面补上一条向上的边, 就得到一条从 $(0,0)$ 到 $(\alpha + \beta + 1, \alpha - \beta + 1)$ 且不再过 x 轴的轨道; 反过来, 删去第一步也可恢复原轨道, 所以这是一个一一对应。

于是由投票定理,

$$\#\{A \text{ 从不落后于 } B \text{ 的轨道}\} = \frac{\alpha - \beta + 1}{\alpha + \beta + 1} N_{\alpha + \beta + 1}(0, \alpha - \beta + 1).$$

又

$$N_{\alpha + \beta + 1}(0, \alpha - \beta + 1) = \binom{\alpha + \beta + 1}{\alpha + 1},$$

故

$$\#\{A \text{ 从不落后于 } B \text{ 的轨道}\} = \frac{\alpha - \beta + 1}{\alpha + \beta + 1} \binom{\alpha + \beta + 1}{\alpha + 1} = \frac{\alpha - \beta + 1}{\alpha + 1} \binom{\alpha + \beta}{\alpha}.$$

再除以总轨道数 $\binom{\alpha + \beta}{\alpha}$, 得

$$P(A \text{ 从不落后于 } B) = \frac{\alpha - \beta + 1}{\alpha + 1}.$$

□

【习题 3.23】(2.5.3) 直线上简单对称随机游走 S_n , $S_0 = 0$ 。设

$$T = \min\{n \geq 1 : S_n = 0\}$$

为第一次回到出发点的时刻。证明

$$P(T = 2n) = \frac{1}{2n-1} \binom{2n}{n} 2^{-2n},$$

并讨论 α 取何值时 $E[T^\alpha] < \infty$ 。

注. 可以利用 Stirling 公式: $n! \sim n^n e^{-n} \sqrt{2\pi n}$ 。

证明. 显然 T 只能取偶数。记

$$A_n^+ = \{T = 2n, X_1 = 1\}, \quad A_n^- = \{T = 2n, X_1 = -1\}.$$

由对称性,

$$P(T = 2n) = P(A_n^+) + P(A_n^-) = 2P(A_n^+).$$

现在来数满足 A_n^+ 的轨道。若 $T = 2n$ 且第一步走到 1, 则

$$S_1, S_2, \dots, S_{2n-1} > 0, \quad S_{2n} = 0.$$

把这条轨道倒过来读, 便得到一条从 $(0,0)$ 到 $(2n-1,1)$ 且在出发后不再过 x 轴的轨道; 反过来也可以恢复原轨道, 所以这是一个一一对应。

由投票定理,

$$\#\{\text{满足 } A_n^+ \text{ 的轨道}\} = \frac{1}{2n-1} N_{2n-1}(0,1) = \frac{1}{2n-1} \binom{2n-1}{n}.$$

每条长为 $2n$ 的轨道概率都是 2^{-2n} , 故

$$\begin{aligned} P(T = 2n) &= 2 \cdot \frac{1}{2n-1} \binom{2n-1}{n} 2^{-2n} \\ &= \frac{1}{2n-1} \binom{2n}{n} 2^{-2n}. \end{aligned}$$

下面讨论 $E[T^\alpha]$ 。由 Stirling 公式,

$$\binom{2n}{n} \sim \frac{4^n}{\sqrt{\pi n}},$$

从而

$$P(T = 2n) = \frac{1}{2n-1} \binom{2n}{n} 2^{-2n} \sim \frac{1}{2\sqrt{\pi}} n^{-3/2}.$$

因此

$$E[T^\alpha] = \sum_{n=1}^{\infty} (2n)^\alpha P(T = 2n) \asymp \sum_{n=1}^{\infty} n^{\alpha-3/2}.$$

而幂级数 $\sum n^{\alpha-3/2}$ 收敛当且仅当

$$\alpha - \frac{3}{2} < -1,$$

即

$$\alpha < \frac{1}{2}.$$

故

$$E[T^\alpha] < \infty \iff \alpha < \frac{1}{2}.$$

□

【习题 3.24】(2.5.4) 考虑一质点, 它沿着按一个圆周排列的标以 $0, 1, \dots, m$ 的 $m+1$ 个节点移动。在每一步质点等概率按顺时针或逆时针方向移动至下一个位置。现在质点从 0 出发按上述规则移动, 直到节点 $1, 2, \dots, m$ 均被访问过为止。

1. 证明质点以概率 1 访问所有点 $1, 2, \dots, m$ 。

2. 求最后一个被访问的节点是 $i (1 \leq i \leq m)$ 的概率。

证明. (1) 对每个固定的 $i \in \{1, 2, \dots, m\}$, 记 $A_i = \{\text{质点最终访问到节点 } i\}$, 再对每个 $r \geq 1$, 记

$$B_r = \{\text{在第 } (r-1)m+1, (r-1)m+2, \dots, rm \text{ 步中, 节点 } i \text{ 从未被访问}\}.$$

无论第 $(r-1)m$ 步末质点在哪个节点, 总可以选定一个方向, 使其在接下来的至多 m 步内到达 i ; 这一特定走法的条件概率至少为 2^{-m} . 因此

$$P(B_r | \text{前 } (r-1)m \text{ 步的一切结果}) \leq 1 - 2^{-m}.$$

从而对任意 $N \geq 1$,

$$P(B_1 \cap \dots \cap B_N) \leq (1 - 2^{-m})^N.$$

若 A_i^c 发生, 则每一段长为 m 的时间里都不会访问到 i , 故对任意 $N \geq 1$,

$$A_i^c \subseteq B_1 \cap \dots \cap B_N.$$

从而

$$P(A_i^c) \leq P(B_1 \cap \dots \cap B_N) \leq (1 - 2^{-m})^N.$$

令 $N \rightarrow \infty$, 得 $P(A_i) = 1$. 这对每个 $i = 1, 2, \dots, m$ 都成立. 由于只有有限个点,

$$P\left(\bigcap_{i=1}^m A_i\right) = 1.$$

故质点以概率 1 访问所有点 $1, 2, \dots, m$.

(2) 设

$$p_i = P(\text{最后一个被访问的节点是 } i), \quad 1 \leq i \leq m.$$

由(1)知 $\sum_{i=1}^m p_i = 1$.

对 $2 \leq i \leq m-1$, 对第一步用全概率公式:

$$\begin{aligned} p_i &= \frac{1}{2}P(\text{第一步到 } 1 \text{ 后, 最后一个被访问的是 } i) \\ &\quad + \frac{1}{2}P(\text{第一步到 } m \text{ 后, 最后一个被访问的是 } i). \end{aligned}$$

若第一步走到 1, 又最后一个被访问的是 i , 则在到达 i 之前, 节点 0 必已再次被访问; 否则质点不可能“跨过” i 去访问另一侧的节点. 于是此时“最后一个被访问的是 i ”这件事, 与“从 1 出发, 把其余 m 个点都看作尚未访问时, 最后一个被访问的是 i ”是同一事件. 再把节点重标为

$$1 \mapsto 0, \quad 2 \mapsto 1, \quad \dots, \quad m \mapsto m-1, \quad 0 \mapsto m,$$

便回到原问题的同一形式, 所以

$$P(\text{第一步到 } 1 \text{ 后, 最后一个被访问的是 } i) = p_{i-1}.$$

同理,

$$P(\text{第一步到 } m \text{ 后, 最后一个被访问的是 } i) = p_{i+1}.$$

故

$$p_i = \frac{p_{i-1} + p_{i+1}}{2}, \quad 2 \leq i \leq m-1.$$

这说明 p_1, \dots, p_m 成等差数列。

再由关于节点 0 的对称性, 得 $p_1 = p_m$ 。而等差数列首末项相等, 只能是常数列, 故

$$p_1 = p_2 = \dots = p_m.$$

结合 $\sum_{i=1}^m p_i = 1$, 即得

$$p_i = \frac{1}{m}, \quad 1 \leq i \leq m.$$

□

§3.6 习题2.6

【习题 3.25】(2.6.1) 设 G_1, G_2 是概率母函数, $0 \leq \alpha \leq 1$ 。证明 $G_1 G_2$ 和 $\alpha G_1 + (1 - \alpha) G_2$ 也是概率母函数。问

$$\frac{G(\alpha s)}{G(\alpha)}$$

是否依然是概率母函数?

证明. 设

$$G_i(s) = \sum_{n=0}^{\infty} p_n^{(i)} s^n, \quad p_n^{(i)} \geq 0, \quad \sum_{n=0}^{\infty} p_n^{(i)} = 1, \quad i = 1, 2.$$

则

$$G_1(s)G_2(s) = \sum_{n=0}^{\infty} \left(\sum_{k=0}^n p_k^{(1)} p_{n-k}^{(2)} \right) s^n.$$

各项系数非负, 且

$$\sum_{n=0}^{\infty} \sum_{k=0}^n p_k^{(1)} p_{n-k}^{(2)} = \left(\sum_{n=0}^{\infty} p_n^{(1)} \right) \left(\sum_{n=0}^{\infty} p_n^{(2)} \right) = 1,$$

故 $G_1 G_2$ 是概率母函数。

又

$$\alpha G_1(s) + (1 - \alpha) G_2(s) = \sum_{n=0}^{\infty} \left(\alpha p_n^{(1)} + (1 - \alpha) p_n^{(2)} \right) s^n,$$

其系数也都非负, 且和为

$$\sum_{n=0}^{\infty} \left(\alpha p_n^{(1)} + (1 - \alpha) p_n^{(2)} \right) = \alpha + (1 - \alpha) = 1,$$

故 $\alpha G_1 + (1 - \alpha) G_2$ 也是概率母函数。

再设

$$G(s) = \sum_{n=0}^{\infty} p_n s^n.$$

当 $G(\alpha) > 0$ 时,

$$\frac{G(\alpha s)}{G(\alpha)} = \sum_{n=0}^{\infty} \frac{p_n \alpha^n}{G(\alpha)} s^n.$$

其系数非负, 且

$$\sum_{n=0}^{\infty} \frac{p_n \alpha^n}{G(\alpha)} = \frac{G(\alpha)}{G(\alpha)} = 1,$$

故它仍是概率母函数。特别地, 当 $\alpha \in (0, 1]$ 时总成立; 若 $\alpha = 0$, 则只有在 $G(0) > 0$ 时该式才有意义, 此时它恒等于 1, 也仍是概率母函数。□

【习题 3.26】(2.6.3) 设 X 服从参数为 p ($0 < p < 1$) 的几何分布, 即

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

又设非负整值随机变量 Y 的概率母函数为 $G(s)$, 且 Y 与 X 独立。证明

$$\mathbb{P}(X > Y) = G(1 - p).$$

证明. 由全概率公式和独立性,

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

而

$$\mathbb{P}(X > n) = \sum_{k=n+1}^{\infty} (1 - p)^{k-1} p = (1 - p)^n.$$

故

$$\mathbb{P}(X > Y) = \sum_{n=0}^{\infty} (1 - p)^n \mathbb{P}(Y = n) = G(1 - p).$$

□

【习题 3.27】(2.6.4) 证明

$$G(x, y, z, w) = \frac{1}{8}(xyzw + xy + yz + zw + xw + yw + xz + 1)$$

是 4 个两两独立、三三独立但不相互独立的随机变量的联合母函数。

证明. 由

$$G(x, y, z, w) = \frac{1}{8}(xyzw + xy + yz + zw + xw + yw + xz + 1)$$

可见各项系数都非负, 且系数和为 1, 故它确是某个四维随机向量的联合母函数。

对边缘母函数, 有

$$G_X(x) = G(x, 1, 1, 1) = \frac{1 + x}{2},$$

其余三个也一样。

再看二维联合母函数，

$$G_{X,Y}(x,y) = G(x,y,1,1) = \frac{(1+x)(1+y)}{4} = G_X(x)G_Y(y).$$

由对称性，任意两个随机变量都独立。

再看三维联合母函数，

$$G_{X,Y,Z}(x,y,z) = G(x,y,z,1) = \frac{(1+x)(1+y)(1+z)}{8} = G_X(x)G_Y(y)G_Z(z).$$

由对称性，任意三个随机变量也都独立。

但若四个随机变量相互独立，则其联合母函数应为

$$G_X(x)G_Y(y)G_Z(z)G_W(w) = \frac{(1+x)(1+y)(1+z)(1+w)}{16},$$

这显然不等于 $G(x,y,z,w)$ ，例如右边含有 x 项而左边没有，故它们不相互独立。 \square

§3.7 补充内容

课程拾遗

【定理 3.28】(分布函数的刻画) 设 $F: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$ 是一个函数，则 F 是某个随机变量的分布函数，当且仅当它满足以下三个性质：

1. **单调不减性**：对于任意 $x_1 < x_2$ ，有 $F(x_1) \leq F(x_2)$ ；
2. **右连续性**：对于任意 $x \in \mathbb{R}$ ，有 $\lim_{y \rightarrow x^+} F(y) = F(x)$ ；
3. **规范性**： $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$ ，且 $\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$ 。

证明. 必要性略。下面证明充分性。

设 F 满足以上三条性质。取一个服从 $U(0,1)$ 的随机变量 U ，定义

$$X = \inf\{t \in \mathbb{R} : F(t) \geq U\}.$$

由 $\lim_{x \rightarrow -\infty} F(x) = 0$ 与 $\lim_{x \rightarrow +\infty} F(x) = 1$ 可知，上面的集合非空且有下界，因此 X 的定义是有意义的。

对任意 $x \in \mathbb{R}$ ，若 $U \leq F(x)$ ，则 $x \in \{t : F(t) \geq U\}$ ，从而 $X \leq x$ 。故

$$\{U \leq F(x)\} \subseteq \{X \leq x\}.$$

反过来，若 $X \leq x$ ，则对每个 $n \geq 1$ 都可取某个 $t_n < x + \frac{1}{n}$ 使得 $F(t_n) \geq U$ 。由 F 单调不减，

$$U \leq F(t_n) \leq F\left(x + \frac{1}{n}\right).$$

令 $n \rightarrow \infty$, 再用 F 的右连续性, 就得 $U \leq F(x)$ 。因此

$$\{X \leq x\} \subseteq \{U \leq F(x)\}.$$

于是

$$\{X \leq x\} = \{U \leq F(x)\},$$

从而

$$\mathbb{P}(X \leq x) = \mathbb{P}(U \leq F(x)) = F(x).$$

所以 F 正是随机变量 X 的分布函数。 □

好题共赏

【习题 3.29】 (简单随机游走的吸收时间) 设 $\{S_n\}_{n \geq 0}$ 是状态空间 $\{0, 1, \dots, L\}$ 上的简单随机游走, 且 0 与 L 都是吸收态。若 $S_0 = 1$, 求在第 n 步恰好被吸收的概率。

证明. 记吸收时刻为

$$\tau = \inf\{n \geq 0 : S_n \in \{0, L\}\}.$$

对 $x = 1, 2, \dots, L-1$, 记

$$P(x, n) = \mathbb{P}(S_n = x, \tau > n),$$

则

$$P(x, n) = \frac{1}{2}P(x-1, n-1) + \frac{1}{2}P(x+1, n-1),$$

并满足边界条件

$$P(0, n) = P(L, n) = 0,$$

以及初值

$$P(x, 0) = \mathbf{1}_{\{x=1\}}.$$

由于边界为零, 对空间变量作正弦展开

$$P(x, n) = \sum_{m=1}^{L-1} a_m(n) \sin \frac{m\pi x}{L},$$

代入递推式得

$$a_m(n) = a_m(n-1) \cos \frac{m\pi}{L},$$

故

$$a_m(n) = a_m(0) \cos^n \frac{m\pi}{L}.$$

再由初值可得

$$a_m(0) = \frac{2}{L} \sin \frac{m\pi}{L}.$$

于是

$$P(x, n) = \sum_{m=1}^{L-1} \frac{2}{L} \sin \frac{m\pi}{L} \cos^n \frac{m\pi}{L} \sin \frac{m\pi x}{L}.$$

从而

$$\mathbb{P}(\tau > n) = \sum_{x=1}^{L-1} P(x, n),$$

所以

$$\mathbb{P}(\tau = n) = \mathbb{P}(\tau > n-1) - \mathbb{P}(\tau > n).$$

这就把题目化成了上面的显式表达式。 □

【注 3.30】 若从任意初始位置 $i \in \{1, 2, \dots, L-1\}$ 出发, 只需把初值改成

$$P(x, 0) = \mathbf{1}_{\{x=i\}},$$

其余推导完全相同。

【习题 3.31】 (首次连续成功的分布) 设独立重复掷一枚硬币, 每次出现正面的概率为 p , 反面的概率为 $q = 1 - p$ 。记 N 为首次连续 m 次出现正面所需的抛掷次数, 求 N 的生成函数。

证明. 记

$$P_n = \mathbb{P}(N = n), \quad n \geq m.$$

显然

$$P_n = 0 \quad (n < m), \quad P_m = p^m.$$

对 $n > m$, 按前 m 次中第一次出现反面的位置分类, 可得递推

$$P_n = q \sum_{k=1}^m p^{k-1} P_{n-k}, \quad n > m.$$

设生成函数

$$G(z) = \sum_{n=m}^{\infty} P_n z^n.$$

对上式求和得

$$G(z) - p^m z^m = q \sum_{n=m+1}^{\infty} \sum_{k=1}^m p^{k-1} P_{n-k} z^n.$$

整理得

$$G(z) - p^m z^m = qz(1 + pz + \dots + (pz)^{m-1})G(z).$$

于是

$$G(z) = \frac{p^m z^m}{1 - qz(1 + pz + \dots + (pz)^{m-1})}.$$

再用等比数列求和公式

$$1 + pz + \dots + (pz)^{m-1} = \frac{1 - (pz)^m}{1 - pz},$$

化简得

$$G(z) = \frac{(pz)^m(1 - pz)}{1 - z + qp^m z^{m+1}}.$$

这就是 N 的生成函数。 □

§3.8 期中复习

复习建议是：是把书上的概念、作业里的题型，以及反复讲过的方法重新理一遍。大体上可以按“概念 → 作业 → 典型难点”这条线来复习。

一、基本概念

考试里最容易失分的，往往不是最难的计算，而是概念模糊、定义写不清楚、性质不会用。下面这些内容至少要做到“能自己说清楚定义，能判断一道题该用哪个概念”：

1. 概率空间三要素：样本空间、事件域、概率测度；
2. 随机变量与分布函数的定义，以及分布函数的基本性质；
3. 离散型与连续型随机变量，分布列、密度函数、分布函数之间的关系；
4. 二维随机变量的联合分布、边缘分布、条件分布、独立性；
5. 数学期望、方差、协方差、相关系数的定义与基本性质；
6. 条件期望的含义，以及“先条件、后取期望”的思想；
7. 常见分布的特点：Bernoulli, Binomial, Geometric, Poisson。

【注 3.32】 这一部分建议大家不要只“看着眼熟”，而要真的能脱离讲义自己复述出来。尤其是“什么叫独立”“什么叫条件期望”“什么叫分布函数”，最好都能用一句完整的话说明白。

举两例：

【习题 3.33】 (24秋,1) 掷两枚均匀硬币，详细写出概率空间三要素，并说明其上存在两个独立的随机变量。

解. 可以取

$$\Omega = \{HH, HT, TH, TT\},$$

其中第一个字母表示第一枚硬币的结果，第二个字母表示第二枚硬币的结果。事件域取为

$$\mathcal{F} = 2^\Omega,$$

概率测度 P 由

$$P(\{\omega\}) = \frac{1}{4}, \quad \omega \in \Omega$$

给出。

这就写出了概率空间三要素 (Ω, \mathcal{F}, P) 。

再定义两个随机变量

$$X = \mathbf{1}_{\{\text{第一枚硬币为正面}\}}, \quad Y = \mathbf{1}_{\{\text{第二枚硬币为正面}\}}.$$

则 X, Y 都只取 0, 1 两个值, 且

$$P(X = 1) = P(Y = 1) = \frac{1}{2}.$$

进一步,

$$P(X = i, Y = j) = \frac{1}{4} = P(X = i)P(Y = j), \quad i, j \in \{0, 1\}.$$

所以 X 与 Y 相互独立。 □

【习题 3.34】 (19秋, 2) 在 $[0, 1]$ 上给出一个概率空间, 并问

$$A_1 = [a_1, b_1], \quad A_2 = [a_2, b_2]$$

何时独立?

解. 取

$$\Omega = [0, 1], \quad \mathcal{F} = \mathcal{B}([0, 1]), \quad P = \mu,$$

其中 μ 表示 $[0, 1]$ 上由区间长度给出的 Borel 概率测度, 即对任意闭区间 $[a, b] \subset [0, 1]$ 有

$$P([a, b]) = b - a.$$

记

$$l_1 = b_1 - a_1, \quad l_2 = b_2 - a_2.$$

则 A_1, A_2 独立当且仅当

$$P(A_1 \cap A_2) = P(A_1)P(A_2) = l_1 l_2.$$

不妨设 $a_1 \leq a_2$ 。

(1) 若 $b_1 \leq a_2$, 则两区间至多在一个点相交, 所以

$$P(A_1 \cap A_2) = 0.$$

此时独立当且仅当 $l_1 l_2 = 0$, 也就是至少有一个区间退化成一点。

(2) 若 $a_2 \leq b_2 \leq b_1$, 则 $A_2 \subset A_1$, 于是

$$P(A_1 \cap A_2) = P(A_2) = l_2.$$

独立要求

$$l_2 = l_1 l_2,$$

所以或者 $l_2 = 0$, 或者 $l_1 = 1$ 。也就是说, 或者 A_2 是单点, 或者 $A_1 = [0, 1]$ 。

(3) 若 $a_2 < b_1 < b_2$, 则是部分重叠但互不包含。记

$$x = a_2 - a_1, \quad y = b_1 - a_2, \quad z = b_2 - b_1,$$

则 $x, y, z > 0$, 并且

$$l_1 = x + y, \quad l_2 = y + z, \quad P(A_1 \cap A_2) = y.$$

若独立, 则应有

$$y = (x + y)(y + z) = y^2 + y(x + z) + xz > y,$$

矛盾。因此这种情形不可能独立。

综上, 在这个概率空间上, 两个闭区间独立当且仅当至少有一个区间的概率是 0 或 1; 也就是说, 至少有一个区间要么退化成单点, 要么就是整个 $[0, 1]$ 。 □

二、作业回顾

作业题本身就是最重要的复习资料。很多考点会以相似(甚至相同)形式反复出现, 所以必须所有的作业题都会做。

其中建议重点回看的例子包括:

1. 若 X, Y 独立, 且 $X \sim \text{Poisson}(\lambda_1)$, $Y \sim \text{Poisson}(\lambda_2)$, 求

$$\mathbb{E}[X | X + Y].$$

2. 若 $N \sim \text{Poisson}(\lambda)$, 在给定 N 的条件下抛 N 次硬币, 设得到的正面数为 X , 求

$$\mathbb{E}[N | X].$$

3. 设直线上简单随机游走

$$S_n = \sum_{k=1}^n X_k, \quad S_0 = 0,$$

其中

$$\mathbb{P}(X_i = 1) = p, \quad \mathbb{P}(X_i = -1) = 1 - p, \quad 0 < p < 1.$$

对 $m \leq n$, 求

$$\text{Cov}(S_n, S_m) \quad \text{与} \quad \text{Var}(S_n | S_m).$$

需要掌握的方法和技术有:

1. Cauchy 不等式, 以及它在估计、证方差非负、控制期望量级中的基本用法;
2. Markov 不等式, 以及由“期望控制尾概率”这一思路出发的简单估计;
3. 全期望公式(“匿名统计学家公式”);
4. 随机变量拆成示性 r.v. 之和, 方便期望、方差甚至高阶矩计算。

三、典例分析

1. 母函数与矩母函数

母函数/矩母函数的作用:

1. 普通母函数可以把非负整值随机变量的分布列编码成一个函数, 从整体上用分析手段处理分布;
2. 通过求导可以计算期望、方差以及更高阶矩;
3. 对独立随机变量, 和的母函数/矩母函数等于各自母函数/矩母函数之积, 因此便于求和的分布;

4. 母函数特别适合处理递推关系、首次出现时间等问题；
5. 矩母函数在存在时常可用来刻画分布，并方便比较不同分布的矩。

【习题 3.35】 (对称随机游走与 Catalan 数) 设 $\{S_n\}_{n \geq 0}$ 为直线上的对称随机游走， $S_0 = 0$ ，每一步以概率 $\frac{1}{2}$ 向右走一步，以概率 $\frac{1}{2}$ 向左走一步。求

$$\mathbb{P}(S_1 \geq 0, S_2 \geq 0, \dots, S_{2n} \geq 0, S_{2n} = 0).$$

解. 记

$$C_n := \#\{(S_1, \dots, S_{2n}) : S_i \geq 0, 1 \leq i \leq 2n, S_{2n} = 0\}, \quad C_0 = 1.$$

则所求概率为

$$\mathbb{P}(S_1 \geq 0, S_2 \geq 0, \dots, S_{2n} \geq 0, S_{2n} = 0) = \frac{C_n}{2^{2n}},$$

因为每条长度为 $2n$ 的轨道出现的概率都等于 2^{-2n} 。

设这条轨道第一次回到原点的时刻是 $2k$ ，其中 $1 \leq k \leq n$ 。那么在时刻 $1, 2, \dots, 2k-1$ 必有 $S_i \geq 1$ 。把这一段轨道整体下移 1，便得到一条从 0 出发、长为 $2k-2$ 、始终不低于 0、并在末时刻回到 0 的轨道，因此这样的前段共有 C_{k-1} 条。第一次回到原点以后，后面的 $2(n-k)$ 步又是一条同类轨道，共有 C_{n-k} 条。所以

$$C_n = \sum_{k=1}^n C_{k-1} C_{n-k}, \quad n \geq 1.$$

引入母函数

$$F(z) := \sum_{n=0}^{\infty} C_n z^n.$$

由上式得

$$\begin{aligned} F(z) &= 1 + \sum_{n=1}^{\infty} \sum_{k=1}^n C_{k-1} C_{n-k} z^n \\ &= 1 + zF(z)^2. \end{aligned}$$

因此

$$zF(z)^2 - F(z) + 1 = 0,$$

解得

$$F(z) = \frac{1 - \sqrt{1 - 4z}}{2z},$$

这里取使 $F(0) = 1$ 的那一支。于是

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

因此

$$\mathbb{P}(S_1 \geq 0, S_2 \geq 0, \dots, S_{2n} \geq 0, S_{2n} = 0) = \frac{1}{2^{2n}} \cdot \frac{1}{n+1} \binom{2n}{n}.$$

□

【习题 3.36】(25春,6) 设非常值随机变量 X_n 取值于 $\{0, 1, \dots, 2n\}$, 其母函数 $G(z) = \mathbb{E}[z^{X_n}]$ 为 $2n$ 次多项式, 且满足 Lee–Yang 性质: 复变量 z 的方程 $G(z) = 0$ 的所有根均在单位圆上。

1. 写出一个随机变量, 其母函数具有 Lee–Yang 性质。

2. 证明对所有非负整数 m ,

$$\mathbb{E}[(X_n - n)^{2m+1}] = 0.$$

3. 令

$$X_n^* := \frac{X_n - \mathbb{E}[X_n]}{\sqrt{\text{Var}(X_n)}},$$

证明

$$1 \leq \mathbb{E}[(X_n^*)^4] < 3.$$

解. (i) 一个典型例子是二项分布

$$X_n \sim \text{Bin}\left(2n, \frac{1}{2}\right).$$

此时

$$G(z) = \left(\frac{1+z}{2}\right)^{2n},$$

它的全部零点都是 $z = -1$, 位于单位圆上, 因此满足 Lee–Yang 性质。

(ii) 设

$$Y := X_n - n.$$

由于 G 的系数都是实数, 且所有根都在单位圆上, 因此这些根成共轭对出现, 从而可写成

$$G(z) = \lambda \prod_{k=1}^n (z^2 - a_k z + 1), \quad a_k \in [-2, 2].$$

于是

$$M_Y(t) := \mathbb{E}[e^{tY}] = e^{-nt} G(e^t) = \lambda \prod_{k=1}^n (e^t + e^{-t} - a_k).$$

右端是 t 的偶函数, 所以 $M_Y(t)$ 是偶函数。因而对一切非负整数 m ,

$$\mathbb{E}[Y^{2m+1}] = M_Y^{(2m+1)}(0) = 0.$$

也就是

$$\mathbb{E}[(X_n - n)^{2m+1}] = 0.$$

(iii) 由上问取 $m = 0$ 可知

$$\mathbb{E}[X_n] = n,$$

因此 $Y = X_n - \mathbb{E}[X_n]$ 。

记

$$M_Y(t) = \mathbb{E}[e^{tY}], \quad f(t) = \log M_Y(t).$$

由于奇数阶矩都为零,

$$M_Y(t) = 1 + \frac{\mathbb{E}[Y^2]}{2}t^2 + \frac{\mathbb{E}[Y^4]}{24}t^4 + o(t^4),$$

从而

$$f(t) = \frac{\mathbb{E}[Y^2]}{2}t^2 + \frac{\mathbb{E}[Y^4] - 3(\mathbb{E}[Y^2])^2}{24}t^4 + o(t^4).$$

另一方面, 令 $c_k := 2 - a_k \in (0, 4]$, 则

$$f(t) = \sum_{k=1}^n \log \left(c_k + t^2 + \frac{t^4}{12} + o(t^4) \right) + \log \lambda,$$

故

$$\begin{aligned} \log \left(c_k + t^2 + \frac{t^4}{12} + o(t^4) \right) &= \log c_k + \log \left(1 + \frac{t^2}{c_k} + \frac{t^4}{12c_k} + o(t^4) \right) \\ &= \log c_k + \frac{t^2}{c_k} + \left(\frac{1}{12c_k} - \frac{1}{2c_k^2} \right) t^4 + o(t^4). \end{aligned}$$

因此

$$f(t) = C + \sum_{k=1}^n \left[\frac{t^2}{c_k} + \left(\frac{1}{12c_k} - \frac{1}{2c_k^2} \right) t^4 \right] + o(t^4),$$

其中 C 为常数。又因为 $0 < c_k \leq 4 < 6$, 所以

$$\frac{1}{12c_k} - \frac{1}{2c_k^2} = \frac{c_k - 6}{12c_k^2} < 0.$$

若改写成四阶导数, 则

$$f^{(4)}(0) = 24 \sum_{k=1}^n \left(\frac{1}{12c_k} - \frac{1}{2c_k^2} \right) = \sum_{k=1}^n \left(\frac{2}{c_k} - \frac{12}{c_k^2} \right) < 0.$$

因此 $f(t)$ 的 t^4 系数为负, 故

$$\mathbb{E}[Y^4] - 3(\mathbb{E}[Y^2])^2 < 0,$$

即

$$\mathbb{E}[Y^4] < 3(\mathbb{E}[Y^2])^2.$$

标准化后得到

$$\mathbb{E}[(X_n^*)^4] = \frac{\mathbb{E}[Y^4]}{(\mathbb{E}[Y^2])^2} < 3.$$

另一方面, 由 Jensen 不等式 (或 Cauchy 不等式)

$$\mathbb{E}[(X_n^*)^4] \geq (\mathbb{E}[(X_n^*)^2])^2 = 1.$$

综上,

$$1 \leq \mathbb{E}[(X_n^*)^4] < 3.$$

□

2. 简单随机游走及其常见变式

请优先掌握讲义内的所有内容，可阅读前面作业讲解的部分，那几题都需要重点掌握。
一定要掌握课本定理2.5.2到定理2.5.5，考试时反射原理、投票定理都可以直接引用。

【习题 3.37】(24秋,5) 在只有两位候选人的选举中，每张选票只投给其中一人且不能弃票。已知最终计票结果为 T 有 α 张选票， H 有 β 张选票，其中 $\alpha \geq \beta$ 。若按随机顺序计票，求计票过程中 T 至多落后 H 一票的概率。

解. 仿照前面的做法，构造随机游走，令

$$X_i = \begin{cases} 1, & \text{第 } i \text{ 票给 } T, \\ -1, & \text{第 } i \text{ 票给 } H, \end{cases} \quad S_k = \sum_{i=1}^k X_i.$$

则前 k 张票计完后， T 比 H 多出的票数就是 S_k 。题目要求的是

$$S_k \geq -1, \quad 1 \leq k \leq \alpha + \beta.$$

现在在每一种计票次序最前面补上一张投给 T 的选票。这样便得到一个新的计票次序：其中 T 有 $\alpha + 1$ 张票， H 有 β 张票，而且新序列的每一步满足

$$1 + S_k \geq 0.$$

也就是说，原问题恰好化为：在新的选举中， T 在计票过程中从不落后于 H 。

反过来，任何一个“ T 从不落后于 H ”的新计票次序，第一票必为 T ；删去这一票后，就恢复为原问题中的一个合法次序。因此这是一个一一对应。

于是由投票定理（或上面习题2.5.2(2)的结论），合法次序数为

$$\frac{(\alpha + 1) - \beta + 1}{(\alpha + 1) + 1} \binom{\alpha + \beta + 1}{\alpha + 1} = \frac{\alpha - \beta + 2}{\alpha + 2} \binom{\alpha + \beta + 1}{\alpha + 1}.$$

而原问题的总计票次序数为

$$\binom{\alpha + \beta}{\alpha}.$$

故所求概率为

$$\begin{aligned} & \frac{\frac{\alpha - \beta + 2}{\alpha + 2} \binom{\alpha + \beta + 1}{\alpha + 1}}{\binom{\alpha + \beta}{\alpha}} \\ &= \frac{\alpha - \beta + 2}{\alpha + 2} \cdot \frac{\alpha + \beta + 1}{\alpha + 1}. \end{aligned}$$

即

$$P(\text{计票过程中 } T \text{ 至多落后 } H \text{ 一票}) = \frac{(\alpha + \beta + 1)(\alpha - \beta + 2)}{(\alpha + 1)(\alpha + 2)}.$$

□

3. 概率论与其他学科的交叉

【习题 3.38】(25春,5) 概率论与线性代数的结合可能催生有趣的数学问题与方法, 且看一例。令 $X_n = (X_{ij})$ 为 $n \times n$ 矩阵, n^2 个矩阵元 $\{X_{ij}\}$ 为相互独立且同分布的对称伯努利随机变量, 即

$$\mathbb{P}(X_{ij} = 0) = \mathbb{P}(X_{ij} = 1) = \frac{1}{2}.$$

定义 $p_n = \mathbb{P}(\det(X_n) \text{ 为奇数})$, 试回答 (i) 计算 p_2, p_3 ; (ii) 猜测 p_n 的一般公式并证明之。

解. 关键观察是: 一个整数是奇数, 当且仅当它模 2 余 1。因此

$$\det(X_n) \text{ 为奇数} \iff \det(X_n) \not\equiv 0 \pmod{2}.$$

也就是说, 把 X_n 看成 $\mathbf{F}_2 = \{0, 1\}$ 上的矩阵时, 问题就变成了:

$$p_n = \mathbb{P}(X_n \text{ 在 } \mathbf{F}_2 \text{ 上可逆}).$$

现在从“行向量是否线性无关”来计算这个概率。把 X_n 的各行记为

$$R_1, R_2, \dots, R_n \in \mathbf{F}_2^n.$$

由于各个矩阵元独立且都以概率 $\frac{1}{2}$ 取 0, 1, 所以每个 R_i 都在 \mathbf{F}_2^n 中等概率取值, 并且彼此独立。

第一行非零的概率为

$$\frac{2^n - 1}{2^n} = 1 - 2^{-n}.$$

若前 k 行已经线性无关, 则它们张成的子空间有 2^k 个向量, 所以第 $k+1$ 行落在这个子空间外的条件概率为

$$\frac{2^n - 2^k}{2^n} = 1 - 2^{k-n}.$$

于是

$$p_n = \prod_{k=0}^{n-1} (1 - 2^{k-n}) = \prod_{j=1}^n (1 - 2^{-j}).$$

因此

$$p_2 = \left(1 - \frac{1}{2}\right) \left(1 - \frac{1}{4}\right) = \frac{3}{8},$$

$$p_3 = \left(1 - \frac{1}{2}\right) \left(1 - \frac{1}{4}\right) \left(1 - \frac{1}{8}\right) = \frac{21}{64}.$$

所以一般公式为

$$p_n = \prod_{j=1}^n \left(1 - \frac{1}{2^j}\right).$$

□

【习题 3.39】(20秋,4) 记对称群 S_n 为从 $\{1, 2, \dots, n\}$ 到 $\{1, 2, \dots, n\}$ 的所有一一映射 (共 $n!$ 个), 从 S_n 中均匀等概率选取一个映射 σ , 记其不动点数

$$X(\sigma) = |\{k \mid \sigma(k) = k\}|,$$

对换数

$$Y(\sigma) = |\{(i, j) \mid i < j, \sigma(i) = j, \sigma(j) = i\}|.$$

1. 详细给出有关概率空间。
2. X, Y 是否独立。
3. 计算 X 的分布列。
4. 计算 $\mathbb{E}[Y]$ 。

解. (1) 概率空间可取为

$$\Omega = S_n, \quad \mathcal{F} = 2^{S_n}, \quad P(A) = \frac{|A|}{n!} \quad (A \subset S_n).$$

这里样本点就是一个排列 σ , 而 X, Y 都是定义在 Ω 上的随机变量。

(2) 当 $n \geq 2$ 时, X, Y 不独立。事实上,

$$P(X = n) = \frac{1}{n!} > 0,$$

而

$$P(Y > 0) > 0$$

因为例如排列 (1 2) 就有一个对换。另一方面, 若 $X = n$, 则 σ 只能是恒等排列, 此时必有 $Y = 0$ 。所以

$$P(X = n, Y > 0) = 0 \neq P(X = n)P(Y > 0).$$

故 X, Y 不独立。

(3) 对 $k = 0, 1, \dots, n$, 先选出哪 k 个点是不动点, 有

$$\binom{n}{k}$$

种选法。剩下的 $n - k$ 个点必须都不是不动点, 因此对应的是一个错排。记 D_m 为 m 个元素的错排数, 则

$$P(X = k) = \frac{\binom{n}{k} D_{n-k}}{n!}, \quad k = 0, 1, \dots, n.$$

再由容斥原理,

$$D_m = m! \sum_{j=0}^m \frac{(-1)^j}{j!}.$$

于是

$$P(X = k) = \frac{1}{k!} \sum_{j=0}^{n-k} \frac{(-1)^j}{j!}, \quad k = 0, 1, \dots, n.$$

这就是 X 的分布列。

(4) 对每个 $1 \leq i < j \leq n$, 定义示性随机变量

$$I_{ij} = \mathbf{1}_{\{\sigma(i)=j, \sigma(j)=i\}}.$$

则

$$Y = \sum_{1 \leq i < j \leq n} I_{ij}.$$

由期望的线性性,

$$\mathbb{E}[Y] = \sum_{1 \leq i < j \leq n} \mathbb{E}[I_{ij}] = \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(\sigma(i) = j, \sigma(j) = i).$$

固定一对 $i < j$ 后, 使 $\sigma(i) = j, \sigma(j) = i$ 的排列共有 $(n-2)!$ 个, 所以

$$P(\sigma(i) = j, \sigma(j) = i) = \frac{(n-2)!}{n!} = \frac{1}{n(n-1)}.$$

因此

$$\mathbb{E}[Y] = \binom{n}{2} \frac{1}{n(n-1)} = \frac{1}{2}.$$

□