

概率论与数理统计第四次习题课题目解答

题1 随机变量 Z 服从区间 $[0, 2\pi]$ 上的均匀分布。求 $X = \sin Z, Y = \cos Z$ 的相关系数 $\text{Corr}(X, Y)$ ，并判断 X 与 Y 的独立性。

解：

$$EX = E(\sin Z) = \int_0^{2\pi} \sin z \cdot \frac{1}{2\pi} dz = 0,$$

$$\text{Var}X = EX^2 - (EX)^2 = EX^2 = E(\sin^2 Z) = \int_0^{2\pi} \sin^2 z \cdot \frac{1}{2\pi} dz = \int_0^{2\pi} \frac{1 - \cos 2z}{2} \cdot \frac{1}{2\pi} dz = \frac{1}{2},$$

同理可得

$$EY = 0, \quad \text{Var}Y = \frac{1}{2}.$$

再由

$$E(XY) = E(\sin Z \cos Z) = \int_0^{2\pi} \sin z \cos z \cdot \frac{1}{2\pi} dz = 0$$

知 $\text{Cov}(X, Y) = 0$ ，从而

$$\text{Corr}(X, Y) = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var}X \text{Var}Y}} = 0,$$

因此 X, Y 不相关。

但是 X, Y 不独立，这是因为

$$P(|X| < 0.5, |Y| < 0.5) \leq P(X^2 + Y^2 < 0.5) = 0 < P(|X| < 0.5) \cdot P(|Y| < 0.5).$$

在这个问题中，虽然 X, Y 各自有概率密度，但由于 (X, Y) 只能出现在单位圆周

$$S^1 = \{(x, y) | x^2 + y^2 = 1\}$$

上，所以它们没有联合概率密度。而如果 X, Y 独立，则 $p_X(x)p_Y(y)$ 就是 (X, Y) 的联合概率密度函数，这与 (X, Y) 无联合概率密度的事实矛盾，所以 X, Y 不独立。

于是，我们得到不相关但不独立的一个实例。

题2 设 (X_1, X_2, \dots, X_r) 服从多项分布 $M(n, p_1, p_2, \dots, p_r)$ ($p_i > 0, i = 1, \dots, r$ 且 $p_1 + \dots + p_r = 1$)。求 X_i 与 X_j 的相关系数， $i, j = 1, \dots, r$ 。

解法1: 由相关系数的定义不难验证 $\text{Corr}(X_i, X_i) = 1$ 。下面考虑 $i \neq j$ 的情形。

由多项分布的性质知, $X_i \sim B(n, p_i)$, $(X_i, X_j, n - X_i - X_j) \sim M(n, p_i, p_j, 1 - p_i - p_j)$, 所以

$$EX_i = np_i, \quad \text{Var}X_i = np_i(1 - p_i).$$

$$\begin{aligned} E(X_i X_j) &= \sum_{k \geq 0, l \geq 0, k+l \leq n} kl \cdot P(X_i = k, X_j = l) \\ &= \sum_{k \geq 0, l \geq 0, k+l \leq n} kl \cdot \frac{n!}{k!l!(n-k-l)!} p_i^k p_j^l (1 - p_i - p_j)^{n-k-l} \\ &= n(n-1)p_i p_j \sum_{k \geq 1, l \geq 1, k+l \leq n} \frac{(n-2)!}{(k-1)!(l-1)!(n-k-l)!} p_i^{k-1} p_j^{l-1} (1 - p_i - p_j)^{n-k-l} \\ &\quad \text{(注意这个求和的概率含义)} \\ &= n(n-1)p_i p_j. \end{aligned}$$

所以,

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = E(X_i X_j) - EX_i \cdot EX_j = n(n-1)p_i p_j - np_i \cdot np_j = -np_i p_j.$$

从而

$$\text{Corr}(X_i, X_j) = \frac{\text{Cov}(X_i, X_j)}{\sqrt{\text{Var}X_i \text{Var}X_j}} = -\sqrt{\frac{p_i p_j}{(1-p_i)(1-p_j)}}.$$

解法2: 由相关系数的定义不难验证 $\text{Corr}(X_i, X_i) = 1$ 。下面考虑 $i \neq j$ 的情形。

由多项分布的性质知, $X_i \sim B(n, p_i)$, $X_i + X_j \sim B(n, p_i + p_j)$, 所以

$$EX_i = np_i, \quad \text{Var}X_i = np_i(1 - p_i).$$

由

$$\text{Var}(X_i + X_j) = \text{Var}X_i + \text{Var}X_j + 2\text{Cov}(X_i, X_j)$$

得

$$\text{Cov}(X_i, X_j) = \frac{n(p_i + p_j)(1 - p_i - p_j) - np_i(1 - p_i) - np_j(1 - p_j)}{2} = -np_i p_j.$$

所以,

$$\text{Corr}(X_i, X_j) = \frac{\text{Cov}(X_i, X_j)}{\sqrt{\text{Var}X_i \text{Var}X_j}} = -\sqrt{\frac{p_i p_j}{(1-p_i)(1-p_j)}}.$$

解法3: 由相关系数的定义不难验证 $\text{Corr}(X_i, X_i) = 1$ 。下面考虑 $i \neq j$ 的情形。

记

$$Y_k^{(i)} = \begin{cases} 1, & \text{若第 } k \text{ 次试验得到第 } i \text{ 种结果;} \\ 0, & \text{否则} \end{cases}, \quad 1 \leq i \leq r, 1 \leq k \leq n.$$

于是

$$X_i = \sum_{k=1}^n Y_k^{(i)}.$$

关于 $Y_k^{(i)}$, 我们有以下结论:

- 任何一次试验不会有两种不同的结果同时发生, 所以对任何 $i \neq j$, $Y_k^{(i)}$ 和 $Y_k^{(j)}$ 中至少有一个为零, 从而 $Y_k^{(i)}Y_k^{(j)} = 0$ 。
- 各次试验是独立进行的, 所以对任何 $i_1, \dots, i_n \in \{1, \dots, r\}$, $Y_1^{(i_1)}, \dots, Y_n^{(i_n)}$ 独立。
- 对任何 i 和 k , $EY_k^{(i)} = p_i$, $\text{Var}Y_k^{(i)} = P(Y_k^{(i)} = 1)P(Y_k^{(i)} = 0) = p_i(1 - p_i)$ 。

从而利用独立和的方差性质,

$$\text{Var}X_i = \text{Var}\left(\sum_{k=1}^n Y_k^{(i)}\right) = \sum_{k=1}^n \text{Var}(Y_k^{(i)}) = np_i(1 - p_i).$$

利用协方差的双线性、对称性, 独立性蕴含不相关性等性质, 我们有

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X_i, X_j) &= \text{Cov}\left(\sum_{k=1}^n Y_k^{(i)}, \sum_{l=1}^n Y_l^{(j)}\right) \\ &= \sum_{k=1}^n \text{Cov}(Y_k^{(i)}, Y_k^{(j)}) + 2 \sum_{1 \leq k < l \leq n} \text{Cov}(Y_k^{(i)}, Y_l^{(j)}) \\ &= \sum_{k=1}^n \text{Cov}(Y_k^{(i)}, Y_k^{(j)}) \\ &= \sum_{k=1}^n [E(Y_k^{(i)}, Y_k^{(j)}) - E(Y_k^{(i)})E(Y_k^{(j)})] \\ &= \sum_{k=1}^n [E(Y_k^{(i)}, Y_k^{(j)}) - E(Y_k^{(i)})E(Y_k^{(j)})] \\ &= \sum_{k=1}^n [-p_i p_j] = -np_i p_j. \end{aligned}$$

所以,

$$\text{Corr}(X_i, X_j) = \frac{\text{Cov}(X_i, X_j)}{\sqrt{\text{Var}X_i \text{Var}X_j}} = -\sqrt{\frac{p_i p_j}{(1-p_i)(1-p_j)}}.$$

解法4: 首先, $X_i \sim B(n, p_i)$, $X_j \sim B(n, p_j)$ 。

在已知 $X_j = k$ 的条件下, $X_i \sim B\left(n-k, \frac{p_i}{1-p_j}\right)$ 。所以

$$E(X_i | X_j = k) = \frac{(n-k)p_i}{1-p_j}.$$

所以,

$$E(X_i | X_j) = \frac{(n-X_j)p_i}{1-p_j},$$

从而

$$\begin{aligned} E(X_i X_j) &= E[E(X_i X_j | X_j)] = E[X_j E(X_i | X_j)] \\ &= E\left[\frac{X_j(n-X_j)p_i}{1-p_j}\right] \\ &= \frac{np_i}{1-p_j} EX_j - \frac{p_i}{1-p_j} EX_j^2 \\ &= \frac{n^2 p_i p_j}{1-p_j} - \frac{p_i(np_j - np_j^2 + n^2 p_j^2)}{1-p_j} \\ &= n^2 p_i p_j + np_i p_j. \end{aligned}$$

因此,

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X_i, X_j) &= E(X_i X_j) - EX_i \cdot EX_j = np_i p_j, \\ \text{Corr}(X_i, X_j) &= \frac{\text{Cov}(X_i, X_j)}{\sqrt{\text{Var}X_i \text{Var}X_j}} = -\sqrt{\frac{p_i p_j}{(1-p_i)(1-p_j)}}. \end{aligned}$$

题3 设 (X, Λ) 的概率分布为: Λ 的边缘分布密度为 $\frac{1}{\lambda^2} e^{-\beta/\lambda}$, $\lambda > 0$, 其中 β 为正常数; 给定 $\Lambda = \lambda$ 时, X 服从期望为 $\frac{1}{\lambda}$ 的指数分布。求 EX 。

解法1: 由 X 关于 Λ 的条件分布知,

$$E(X | \Lambda = \lambda) = \frac{1}{\lambda}.$$

因此由全期望公式

$$EX = E(E(X|\Lambda)) = \int_0^{+\infty} E(X|\Lambda = \lambda) f_\Lambda(\lambda) d\lambda = \int_0^{+\infty} \frac{1}{\lambda^3} e^{-\frac{\beta}{\lambda}} d\lambda = \frac{1}{\beta^2},$$

最后的积分计算中利用了变量代换 $t = 1/\lambda$ 。

而由 Λ 的概率密度的归一化

$$1 = \int_0^{+\infty} \frac{1}{\lambda^2} e^{-\frac{\beta}{\lambda}} d\lambda$$

得到 $\beta = 1$ ，从而 $EX = 1$ 。

解法2: 先求 (X, Λ) 的联合概率密度

$$f_{X,\Lambda}(x, \lambda) = f_\Lambda(\lambda) f_{X|\Lambda}(x|\lambda) = \frac{1}{\lambda^2} e^{-\frac{\beta}{\lambda}} I_{\lambda>0} \cdot \lambda e^{-\lambda x} I_{x>0}.$$

进而得到 X 的边缘概率密度

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,\Lambda}(x, \lambda) d\lambda = \int_0^{+\infty} \frac{1}{\lambda^3} e^{-\frac{\beta}{\lambda}} \lambda e^{-\lambda x} d\lambda,$$

最后这个积分虽无初等函数的表达式，但并不妨碍我们从定义计算 EX

$$EX = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx = \int_0^{+\infty} x \int_0^{+\infty} \frac{1}{\lambda^2} e^{-\frac{\beta}{\lambda} - \lambda x} d\lambda dx = \int_0^{+\infty} \int_0^{+\infty} \frac{x}{\lambda^2} e^{-\frac{\beta}{\lambda} - \lambda x} dx d\lambda = \frac{1}{\beta^2},$$

这里交换累次积分的顺序是关键。

而由 Λ 的概率密度的归一化

$$1 = \int_0^{+\infty} \frac{1}{\lambda^2} e^{-\frac{\beta}{\lambda}} d\lambda$$

得到 $\beta = 1$ ，从而 $EX = 1$ 。

题4 设 (X, Y) 服从二维正态分布 $N(0, 0, 1, 1, \rho)$ 。求 $\max(X, Y)$ 的数学期望和方差。

解: 令

$$U = \frac{X + Y}{2}, \quad V = \frac{X - Y}{2},$$

则

$$\max(X, Y) = U + |V|,$$

而

$$\begin{pmatrix} U \\ V \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1/2 & 1/2 \\ 1/2 & -1/2 \end{pmatrix} \begin{pmatrix} X \\ Y \end{pmatrix}$$

于是, (U, V) 服从二维正态, 并且

$$\begin{aligned} EU &= \frac{EX + EY}{2} = 0, \\ EV &= \frac{EX - EY}{2} = 0, \\ \text{Var}U &= \frac{1}{4} [\text{Var}X + \text{Var}Y + 2\text{Cov}(X, Y)] = \frac{1 + \rho}{2}, \\ \text{Var}V &= \frac{1 - \rho}{2}, \\ \text{Cov}(U, V) &= \text{Cov}\left(\frac{X + Y}{2}, \frac{X - Y}{2}\right) = \frac{1}{4} (\text{Var}X - \text{Var}Y) = 0, \end{aligned}$$

因此 U, V 相互独立, 而且 $U \sim N(0, (1 + \rho)/2)$, $V \sim N(0, (1 - \rho)/2)$ 。于是

$$Z = \sqrt{\frac{2}{1 - \rho}} V \sim N(0, 1),$$

所以,

$$\begin{aligned} E[\max(X, Y)] &= EU + E|V| = 0 + \sqrt{\frac{1 - \rho}{2}} E|Z| \\ &= \sqrt{\frac{1 - \rho}{2}} \int_{-\infty}^{\infty} |t| \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{t^2}{2}} dt = \sqrt{\frac{1 - \rho}{\pi}}, \\ \text{Var}[\max(X, Y)] &= \text{Var}U + \text{Var}|V| = \frac{1 + \rho}{2} + \frac{1 - \rho}{2} \text{Var}|Z| \\ &= \frac{1 + \rho}{2} + \frac{1 - \rho}{2} \left(1 - \frac{2}{\pi}\right) = \frac{1}{2} - \frac{1 - \rho}{\pi}, \end{aligned}$$

题5 设一对夫妻购买了一项生命年金, 支付方式为: 当夫妻两人中有一人去世时开始支付, 而当另一人也去世时停止支付。记年金开始支付时间为 X , 停止支付时间为 Y 。设这对夫妻在购买年金后的存活年限相互独立, 都服从指数分布 $\text{Exp}(\lambda)$ 。

1. 求 X 对 Y 的线性回归 (即用 X 的一次函数对 Y 作最小二乘最佳逼近);

解: 设夫妻二人的存活年限分别为 U, V , 则 $U, V \stackrel{i.i.d.}{\sim} \text{Exp}(\lambda)$, $X = \min\{U, V\}$, $Y = \max\{U, V\}$ 。于是 $X \sim \text{Exp}(2\lambda)$, 从而

$$EX = \frac{1}{2\lambda}, \quad \text{Var}X = \frac{1}{4\lambda^2}.$$

从而

$$\begin{aligned} EY &= E(X + Y) - EX = E(U + V) - EX = EU + EV - EX = \frac{1}{\lambda} + \frac{1}{\lambda} - \frac{1}{2\lambda} = \frac{3}{2\lambda}, \\ E(XY) &= E(UV) = EU \cdot EV = \frac{1}{\lambda^2}, \\ \text{Cov}(X, Y) &= E(XY) - EX \cdot EY = \frac{1}{\lambda^2} - \frac{1}{2\lambda} \cdot \frac{3}{2\lambda} = \frac{1}{4\lambda^2}, \end{aligned}$$

所以 X 对 Y 线性回归方程为

$$\hat{Y} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\text{Var}X} (X - EX) + EY = \left(X - \frac{1}{2\lambda} \right) + \frac{3}{2\lambda} = X + \frac{1}{\lambda}.$$

2. 求 Y 对 X 的线性回归;

解: 在第一问计算的基础上, 我们只需再求 Y 的方差。利用

$$\text{Var}(X + Y) = \text{Var}(U + V),$$

我们得到

$$\text{Var}X + 2\text{Cov}(X, Y) + \text{Var}Y = \text{Var}U + \text{Var}V,$$

从而

$$\text{Var}Y = \frac{1}{\lambda^2} + \frac{1}{\lambda^2} - \frac{1}{4\lambda^2} - \frac{2}{4\lambda^2} = \frac{5}{4\lambda^2},$$

所以 Y 对 X 线性回归方程为

$$\hat{X} = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\text{Var}Y} (Y - EY) + EX = \frac{1}{5} \left(Y - \frac{3}{2\lambda} \right) + \frac{1}{2\lambda} = \frac{Y}{5} + \frac{1}{5\lambda}.$$

3. 求 X 的函数对 Y 作最小二乘最佳逼近。

解: 我们知道 $E(Y|X)$ 就是最小二乘最佳逼近。我们先计算 X, Y 的联合概率分布函数

$$\begin{aligned} f_{X, Y}(x, y) &= \left(f_{U, V}(x, y) \frac{1}{\left| \det \frac{\partial(x, y)}{\partial(x, y)} \right|} + f_{U, V}(y, x) \frac{1}{\left| \det \frac{\partial(x, y)}{\partial(y, x)} \right|} \right) I_{x \leq y} \\ &= 2\lambda^2 e^{-\lambda(x+y)} I_{0 < x \leq y}, \end{aligned}$$

从而得到 X 的边缘概率密度

$$f_X(x) = I_{x > 0} \int_x^{+\infty} 2\lambda^2 e^{-\lambda(x+y)} dy = 2\lambda e^{-2\lambda x} I_{x > 0},$$

及条件概率密度函数

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_X(x)} = \lambda e^{-\lambda(y-x)} I_{y \geq x > 0}$$

因此

$$E(Y|X=x) = I_{x>0} \int_x^{+\infty} y \lambda e^{-\lambda(y-x)} dy = \left(x + \frac{1}{\lambda}\right) I_{x>0},$$

因此

$$E(Y|X) = X + \frac{1}{\lambda}.$$

附注：类似计算可得

$$E(X|Y) = \frac{-e^{-\lambda Y}}{1 - e^{-\lambda Y}} Y + \frac{1}{\lambda}.$$

这说明所谓“非线性最小二乘回归”有可能是真正非线性的，也有可能是线性的。

题6 一个家族第 n 代男性子孙有 X_n 个人， $X_0 = 1$ 。假设这个家族中每个男性成员的儿子个数是独立同分布的随机变量，求 $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(X_n = 0)$ 。

解：记 $Y_i^{(n)}$ 为第 n 代中第 i 个人的儿子个数，所以

$$X_{n+1} = \sum_{i=1}^{X_n} Y_i^{(n)},$$

从而由全概率公式，

$$\begin{aligned} P(X_{n+1} = 0) &= \sum_{j \geq 0} P(X_n = j) P(X_{n+1} = 0 | X_n = j) \\ &= \sum_{j \geq 0} P(X_n = j) P(Y_1^{(n)} + \cdots + Y_j^{(n)} = 0 | X_n = j) \\ &= \sum_{j \geq 0} P(X_n = j) P(Y_1^{(n)} = \cdots = Y_j^{(n)} = 0 | X_n = j) \\ &= \sum_{j \geq 0} P(X_n = j) P(Y_1^{(n)} = 0) \cdots P(Y_j^{(n)} = 0) \\ &= \sum_{j \geq 0} P(X_n = j) [P(X_1 = 0)]^j \\ &= g_{X_n}(P(X_1 = 0)). \end{aligned}$$

其中 $g_{X_n}(z)$ 是 X_n 的概率母函数, 所以 $P(X_{n+1} = 0)$ 涉及 X_n 的整个概率分布。因此我们考虑 X_n 的概率母函数的递归关系, 利用全期望公式

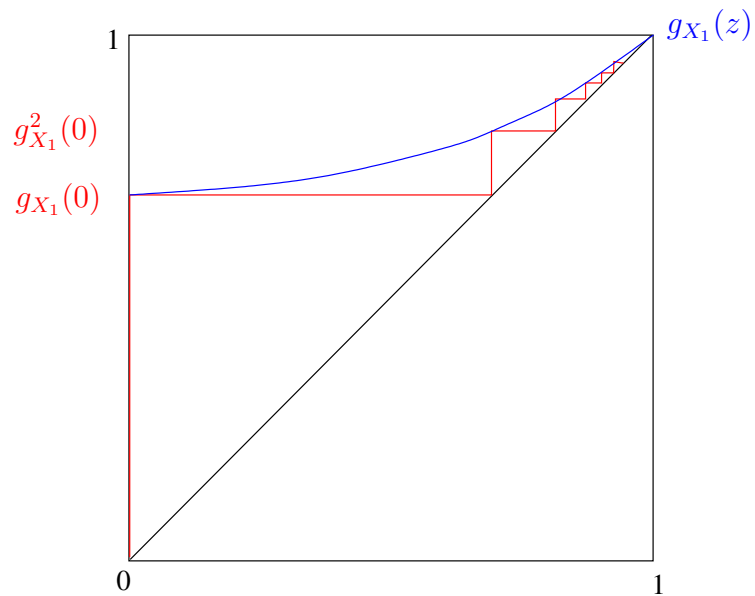
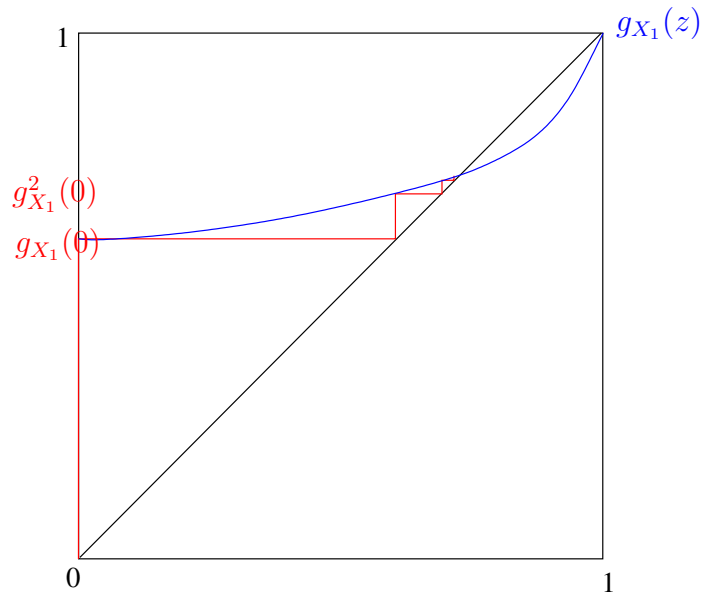
$$\begin{aligned}
 g_{X_{n+1}}(z) &= E(z^{X_{n+1}}) \\
 &= E[E(z^{X_{n+1}}|X_n)] \\
 &= \sum_{j \geq 0} P(X_n = j) E(z^{X_{n+1}}|X_n = j) \\
 &= \sum_{j \geq 0} P(X_n = j) E(z^{Y_1^{(n)} + \dots + Y_j^{(n)}}|X_n = j) \\
 &= \sum_{j \geq 0} P(X_n = j) E(z^{Y_1^{(n)} + \dots + Y_j^{(n)}}) \\
 &= \sum_{j \geq 0} P(X_n = j) E(z^{Y_1^{(n)}}) \dots E(z^{Y_j^{(n)}}) \\
 &= \sum_{j \geq 0} P(X_n = j) [E(z^{X_1})]^n \\
 &= g_{X_n}(g_{X_1}(z)),
 \end{aligned}$$

因此

$$g_{X_n}(z) = g_{X_1}^n(z), \quad g_{X_1}^n = \underbrace{g_{X_1} \circ \dots \circ g_{X_1}}_n,$$

而且

$$P(X_n = 0) = g_{X_n}(0) = g_{X_1}^n(0).$$



由于 $g_{X_1}(z) = \sum_{k \geq 0} P(X_1 = k)z^k$ 在区间 $[0, 1]$ 上是单调不减函数列 z^n 的非负系数线性组合，所以它也是单调不减函数，于是对任何 $z \in [0, 1]$,

$$0 \leq P(X_1 = 0) = g_{X_1}(0) \leq g_{X_1}(z) \leq g_{X_1}(1) = 1,$$

所以 $\{g_{X_1}^n(0)\}$ 是单调不减有上界的实数列, 它收敛于 g_{X_1} 在区间 $[0, 1]$ 中最左边的那个不动点。

又由于 $g_{X_1}(z) = \sum_{k \geq 0} P(X_1 = k)z^k$ 是凸函数序列 z^n 的凸组合, 所以 $g_{X_1}(z)$ 是凸函数, 它在区间 $[0, 1]$ 上有且仅有以下三种可能

- $[0, 1]$ 上到处都是 g_{X_1} 的不动点, 即 $g_{X_1}(z) \equiv z$ 。这当且仅当 $P(X_1 = 1) = 1$ 。在这种情形下, $P(X_n = 0) = 0$, 所以这个家族任何一代中都会有男性成员。
- 恰好有两个不动点 x^* ($0 \leq x^* < 1$) 和 1。这当且仅当 $P(X_1 = 1) < 1$ 且 $EX_1 > 1$ (EX_1 是 g_{X_1} 在 $z = 1$ 处的切线斜率)。在这种情形下, $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(X_n = 0) = x^*$, 这时这个家族有 $1 - x^*$ 的概率可以保证任何一代中都有男性成员。
- 1 是唯一不动点。这当且仅当 $P(X_1 = 1) < 1$ 且 $EX_1 \leq 1$ 。在这种情形下, $\lim_{n \rightarrow +\infty} P(X_n = 0) = 1$, 即这个家族几乎注定会断了香火。

题7 将编号为 1 至 n 的 n 个球随机投入编号为 1 至 n 的 n 个盒子中, 并限制每一个盒子中只能放入一个球, 设球与盒子的号码一致的个数为 S_n , 求证:

$$\frac{S_n - ES_n}{n} \xrightarrow{P} 0, \quad n \rightarrow \infty$$

证法1. 记

$$X_k = \begin{cases} 1, & \text{如果编号为 } k \text{ 的球被放入编号为 } k \text{ 的盒子} \\ 0, & \text{否则} \end{cases}$$

则

$$S_n = X_1 + \cdots + X_n,$$

于是对任意 $\varepsilon > 0$

$$P\left(\left|\frac{S_n - ES_n}{n}\right| > \varepsilon\right) \leq \frac{\text{Var}S_n}{n^2\varepsilon^2} = \frac{1}{n^2\varepsilon^2} \left(\sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) + \sum_{1 \leq i \neq j \leq n} \text{Cov}(X_i, X_j) \right).$$

而

$$P(X_k = 1) = \frac{1}{n}, \quad P(X_i = 1, X_j = 1) = \frac{1}{n(n-1)}, \quad \forall 1 \leq k \leq n, \quad \forall 1 \leq i \neq j \leq n,$$

故

$$EX_k = \frac{1}{n}, \quad \text{Var}X_k = \frac{n-1}{n^2}, \quad \text{Cov}(X_k, X_l) = \frac{1}{n(n-1)} - \frac{1}{n^2} = \frac{1}{n^2(n-1)}.$$

所以,

$$\frac{1}{n^2\varepsilon^2} \left(\sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) + \sum_{1 \leq i \neq j \leq n} \text{Cov}(X_i, X_j) \right) = \frac{1}{n^2\varepsilon^2} \left(\frac{n-1}{n} + \frac{1}{n} \right) \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

因此 $\frac{S_n - ES_n}{n} \xrightarrow{P} 0, \quad n \rightarrow \infty.$ □

证法2. 符号同上, 因为

$$\text{Cov}(X_k, X_l) \leq \sqrt{\text{Var}X_k} \cdot \sqrt{\text{Var}X_l} = \frac{n-1}{n^2}$$

由证法1

$$\begin{aligned} P \left(\left| \frac{S_n - ES_n}{n} \right| > \varepsilon \right) &\leq \frac{1}{n^2\varepsilon^2} \left(\sum_{i=1}^n \text{Var}(X_i) + \sum_{1 \leq i \neq j \leq n} \text{Cov}(X_i, X_j) \right) \\ &\leq \frac{1}{n^2\varepsilon^2} \left(n \cdot \frac{n-1}{n^2} + n(n-1) \cdot \frac{n-1}{n^2} \right) \\ &= \frac{n-1}{n^2\varepsilon^2} \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty. \end{aligned}$$

结论成立。 □

证法3. 仍然是对 S_n 用 Chebyshev 不等式。由于 $0 \leq S_n \leq n$ 恒成立, 所以

$$\text{Var}(S_n) \leq ES_n^2 \leq nE(S_n) = n,$$

因此

$$\frac{\text{Var}(S_n)}{n^2} \leq \frac{1}{n} \rightarrow 0, \quad n \rightarrow +\infty.$$

□

证法4. 由于 $ES_n = 1$, 所以

$$\frac{ES_n}{n} = \frac{1}{n} \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

由于 $S_n \geq 0$, 所以对任何 $\varepsilon > 0$, 由 Markov 不等式

$$P \left(\left| \frac{S_n}{n} \right| > \varepsilon \right) = P \left(\frac{S_n}{n} > \varepsilon \right) \leq \frac{1}{\varepsilon} E \left(\frac{S_n}{n} \right) = \frac{1}{n\varepsilon} \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty.$$

所以

$$\frac{S_n - ES_n}{n} \xrightarrow{P} 0, \quad n \rightarrow +\infty.$$

□

题8 一报贩发现每个路过他的报摊的行人向他买报的概率为 $\frac{1}{3}$ 。求在他出售了 100 份报纸时的过路人的数目在 280 人到 320 人之间的概率。（用两种不同的估计方法，并比较它们的优劣）

解法1. 记

$$Y_n = \begin{cases} 1, & \text{若第 } n \text{ 个人买报纸,} \\ 0, & \text{否则} \end{cases}$$

于是 $Y_1, Y_2, \dots, Y_n, \dots$ 独立同分布，服从 Bernoulli 分布 $B(1, 1/3)$ 。

如果第 n 个行人买了第 100 份报纸，则

$$Y_1 + Y_2 + \dots + Y_n = 100.$$

显然 $n \geq 100$ （因为每个行人只买一份报纸）。根据中心极限定理，

$$\frac{Y_1 + \dots + Y_n - \frac{n}{3}}{\sqrt{n \cdot \frac{1}{3} \left(1 - \frac{1}{3}\right)}} = \frac{3(Y_1 + \dots + Y_n) - n}{\sqrt{2n}}$$

近似服从标准正态分布 $N(0, 1)$ 。

我们关心 $280 \leq n \leq 320$ 的概率。易见 $\frac{300-n}{\sqrt{2n}}$ 关于 n 是严格减函数，所以

$$\begin{aligned} P\left(\frac{300-320}{\sqrt{640}} \leq \frac{3(Y_1 + \dots + Y_n) - n}{\sqrt{2n}} = \frac{300-n}{\sqrt{2n}} \leq \frac{300-280}{\sqrt{560}}\right) &\approx \Phi\left(\frac{5}{\sqrt{35}}\right) - \Phi\left(-\frac{5}{\sqrt{40}}\right) \\ &\approx \Phi(0.845) + \Phi(0.791) - 1 \\ &= 0.8009 + 0.7852 - 1 \\ &= 0.5930 \end{aligned}$$

曾有不少学生是这样解答的，但是它是有缺陷的！

问题在哪里呢？

首先，

$$Y_1 + \dots + Y_n = 100$$

并不能说明第 n 个人买了第100份报纸，因为 n 可以是从卖出第100份报纸开始到卖出第101份报纸之前任何一个行人的序号。实际上，买到第100份报纸的行人的序号应该是

$$N = \min\{n : Y_1 + \cdots + Y_n = 100\},$$

它是个随机变量。

其次，中心极限定理说对任何充分大但是确定的整数 n ， $\frac{Y_1 + \cdots + Y_n - nEY}{\sqrt{n\text{Var}Y}}$ 近似服从标准正态分布。但当 N 是随机变量时，即使我们知道 $N \geq 100$ ，但是我们并不能直接有中心极限定理知道 $\frac{Y_1 + \cdots + Y_N - N \cdot EY}{\sqrt{N\text{Var}Y}}$ 是否近似服从正态分布 $N(0, 1)$ 。

好，我们来看看正确的解答。由 N 的定义，我们知道，事件 $\{N > m\}$ 就是“前 m 个人都没有买到第100份报纸”，也就是

$$Y_1 + \cdots + Y_m < 100.$$

由中心极限定理，

$$U_n = \frac{Y_1 + \cdots + Y_n - \frac{n}{3}}{\sqrt{\frac{2n}{9}}} = \frac{3(Y_1 + \cdots + Y_n) - n}{\sqrt{2n}} \sim N(0, 1),$$

注意到

$$\{280 \leq N \leq 320\} = \{N > 279\} - \{N > 320\},$$

所以

$$\begin{aligned} & P(280 \leq N \leq 320) \\ &= P(Y_1 + Y_2 + \cdots + Y_{279} < 100) - P(Y_1 + \cdots + Y_{320} < 100) \\ &= P\left(U_{279} < \frac{99.5 - 93}{\sqrt{62}}\right) - P\left(U_{320} < -\frac{3 \times 99.5 - 320}{8\sqrt{10}}\right) \quad \text{这里为什么做0.5修正?} \\ &\approx \Phi(0.826) - \Phi(-0.850) \\ &\approx 0.5981. \end{aligned}$$

□

思考题：设 $0 < p < 1$ ， r 是正整数， N_r 服从负二项分布 $NB(r, p)$ 。问：当 $r \rightarrow +\infty$ 时，随机变量

$$\frac{r - N_r p}{\sqrt{N_r p(1-p)}}$$

是否依分布收敛到正态分布 $N(0, 1)$ ？

解法2. “买，还是不买，这的确是个问题。”每个路过报摊的行人都在相互独立地重复着这样的抉择，至少在报贩看来大致是这样的。因此和每个早上一样，他面临着这样的Bernoulli试验。

他今天突然有了雅兴，想了解第 k 张报纸到底是卖给了第几个路经报摊的行人，而Pascal先生骄傲地告诉他，那个行人的序号 X_k 服从的正是用自己的名字命名的概率分布，而那些Newton迷们却宁愿叫它负二项分布。报贩知道，在这样的Bernoulli试验中相继卖出任何两份报纸之间，路过的行人人数 $Z_1, Z_2, \dots, Z_k, \dots$ 相互独立，都服从参数为 $1/3$ 的几何分布，并且 $X_k = \sum_{j=1}^k Z_j$ 。于是 X_{100} 服从参数为 $100, 1/3$ 的Pascal分布（也就是Newton迷们称呼的负二项分布）。

忙于照看生意的报贩显然没有时间去计算 $P(280 \leq Z_1 + \dots + Z_{100} \leq 320)$ 所涉及的Pascal分布中41项概率值的和（更何况他压根儿就忘记了Pascal写给他的那张纸条被放在哪了）。于是他想到了上回买报的Chebyshev先生对他讲的那个不等式，据说不知道分布也可以估计概率的大小。由于

$$E(Z_1 + \dots + Z_{100}) = 100 \times 3 = 300, \quad \text{Var}(Z_1 + \dots + Z_{100}) = 100 \times 3^2 \times \frac{2}{3} = 600,$$

所以用Chebyshev不等式估计上述概率，那么

$$\begin{aligned} & P(280 \leq Z_1 + Z_2 + \dots + Z_{100} \leq 320) \\ &= 1 - P(|Z_1 + \dots + Z_{100} - E(Z_1 + \dots + Z_{100})| \geq 20) \\ &\geq 1 - \frac{\text{Var}(Z_1 + \dots + Z_{100})}{20^2} = 1 - \frac{6}{4} = -\frac{1}{2}, \end{aligned}$$

这的确太让人失望了：即使不做任何计算也不至于得出这么糟糕的估计吧。报贩有些心灰意冷。突然，他想起了上周报纸上的头条新闻“Laplace爵士发现了中心极限定理”，而自己遇到的问题刚好符合了爵士那个定理的要求，于是

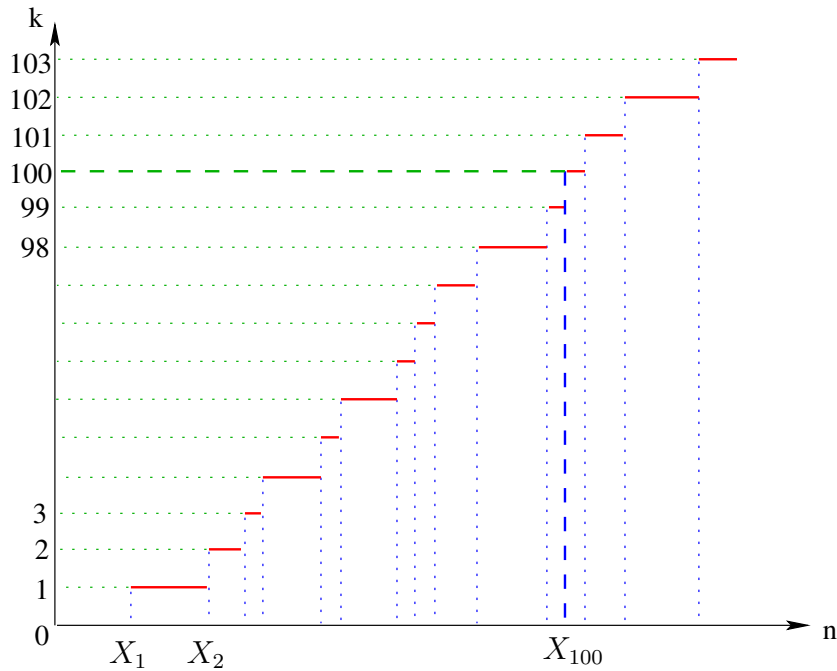
$$\begin{aligned} & P(280 \leq Z_1 + Z_2 + \dots + Z_{100} \leq 320) \\ &= P\left(\frac{280 - 300}{\sqrt{600}} \leq \frac{Z_1 + \dots + Z_{100} - E(Z_1 + \dots + Z_{100})}{\sqrt{\text{Var}(Z_1 + \dots + Z_{100})}} \leq \frac{320 - 300}{\sqrt{600}}\right) \\ &= 2\Phi\left(\frac{20.5}{\sqrt{600}}\right) - 1 = 2\Phi(0.837) - 1 = 0.5973. \end{aligned}$$

（实际上，当他料理完一天的生意，却在零钱袋里看到了Pascal留给他的那张字条，他静下心来拿着自己捡来的那个计算器用Pascal分布进行了计算，费了半天的劲才发现上述概率值为0.59786，对爵士的钦佩在内心里油然而生。） \square

解法1和解法2的关系： 下图是函数

$$n \mapsto \sum_{j=1}^n Y_j$$

的图像，其中横坐标是路过人数，纵坐标是卖出报纸份数。



这是个随机的、单调不减的阶梯函数，它的函数值在 X_k 处从 $k-1$ 跳跃到 k 。于是

$$X_k = \min \left\{ n \mid \sum_{j=1}^n Y_j = k \right\}$$

因此 $X_{100} \geq 280$ （也就是 $X_{100} > 279$ ）等价于 $\sum_{j=1}^{279} Y_j < 100$ 。对 $X_{100} \leq 320$ ，我们考虑其对立

事件 $X_{100} > 320$ ，它等价于 $\sum_{j=1}^{320} Y_j < 100$ 。

由于 Y_j 的非负性， $\sum_{j=1}^{320} Y_j < 100$ 是 $\sum_{j=1}^{279} Y_j < 100$ 的一个子事件。