

概率论与数理统计第三次习题课题目解答

题1 设随机变量 X 与 Y 独立, 均服从参数为1的指数分布, 求 $U = X + Y$, $V = \frac{X}{X+Y}$ 的联合概率密度函数, 并判断独立性。一般地, 考虑 X, Y 为独立Gamma分布(参数分别是 (α, λ) 和 (β, λ))随机变量的情形。

解: 参数为1的指数分布相当于参数为 $(1, 1)$ 的Gamma分布。所以我们直接考虑一般情形。由

$$\begin{cases} u = x + y, \\ v = \frac{x}{x+y}, \end{cases}$$

解得

$$\begin{cases} x = uv, \\ y = u - uv. \end{cases}$$

于是 U, V 的联合概率密度函数为

$$\begin{aligned} f_{U,V}(u, v) &= f_{X,Y}(x, y) \left| \det \begin{pmatrix} \frac{\partial x}{\partial u} & \frac{\partial x}{\partial v} \\ \frac{\partial y}{\partial u} & \frac{\partial y}{\partial v} \end{pmatrix} \right| \\ &= f_X(uv) f_Y(u - uv) \left| \det \begin{pmatrix} v & u \\ 1 - v & -u \end{pmatrix} \right| \\ &= \frac{\lambda^\alpha (uv)^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)} e^{-\lambda uv} I_{uv>0} \cdot \frac{\lambda^\beta (u - uv)^{\beta-1}}{\Gamma(\beta)} e^{-\lambda(u-uv)} I_{u-uv>0} \cdot |u| \\ &= \frac{\lambda^{\alpha+\beta} u^{\alpha+\beta-1}}{\Gamma(\alpha + \beta)} e^{-\lambda u} I_{u>0} \cdot \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} v^{\alpha-1} (1 - v)^{\beta-1} I_{0<v<1}. \end{aligned} \quad (*)$$

注意到上式中,

$$\frac{\lambda^{\alpha+\beta} u^{\alpha+\beta-1}}{\Gamma(\alpha + \beta)} e^{-\lambda u} I_{u>0}$$

是参数为 $(\alpha + \beta, \lambda)$ 的Gamma分布的概率密度函数, (*)式两端关于 u 在 $(-\infty, +\infty)$ 上积分, 得到

$$f_V(v) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{U,V}(u, v) du = \frac{\Gamma(\alpha + \beta)}{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)} v^{\alpha-1} (1 - v)^{\beta-1} I_{0<v<1},$$

因此 V 服从参数为 (α, β) 的Beta分布。再对(*)两端关于 v 在 $(-\infty, +\infty)$ 上积分, 得到

$$f_U(u) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{U,V}(u, v) dv = \frac{\lambda^{\alpha+\beta} u^{\alpha+\beta-1}}{\Gamma(\alpha + \beta)} e^{-\lambda u} I_{u>0},$$

因此 U 服从参数为 $(\alpha + \beta, \lambda)$ 的Gamma分布, 并且 U, V 独立。

注: 随机变量函数的概率密度公式有两个等价的表达式

$$f_{U,V}(u, v) = f_{X,Y}(x, y) \frac{1}{\left| \frac{\partial(u, v)}{\partial(x, y)} \right|} = f_{X,Y}(x, y) \left| \frac{\partial(x, y)}{\partial(u, v)} \right|,$$

其中 $\frac{\partial(u, v)}{\partial(x, y)}$ 是二元函数 $u(x, y)$ 和 $v(x, y)$ 的导数(即Jacobi矩阵)的行列式(也称Jacobian)。

第二个等号是因为原函数与反函数的导数是互逆的线性变换, 而两个互逆的线性变换的行列式互为倒数。在实际问题中要视变换的形式选择其中一种方式确定概率密度函数。在我们这个例子里, 我们选择了逆变换 $x = uv, y = u - uv$, 因为它求导要比对原变换 $u = x + y, v = x/(x + y)$ 求导简单。

题2 设随机变量 X, Y 的联合概率密度函数为

$$f_{X,Y}(x, y) = \frac{1 + xy(x^2 - y^2)}{4}, \quad |x| \leq 1, |y| \leq 1.$$

求 $X + Y$ 的概率分布函数 F_{X+Y} 。

解法1:

$$\begin{aligned} f_{X+Y}(u) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(u-v, v) dv \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1 + (u-v)v[(u-v)^2 - v^2]}{4} I_{|u-v| \leq 1, |v| \leq 1} dv \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1 + (u-v)v[u^2 - 2uv]}{4} I_{u-1 \leq v \leq 1+u, -1 \leq v \leq 1} dv \\ &= I_{\max\{u-1, -1\} \leq \min\{u+1, 1\}} \int_{\max\{u-1, -1\}}^{\min\{u+1, 1\}} \frac{1 + (u-v)v[u^2 - 2uv]}{4} dv \\ &= I_{-2 \leq u \leq 2} \int_{\frac{u}{2}-1+|\frac{u}{2}|}^{\frac{u}{2}+1-|\frac{u}{2}|} \frac{1 + (u-v)v[u^2 - 2uv]}{4} dv \\ &= I_{-2 \leq u \leq 2} \int_{-1+|\frac{u}{2}|}^{1-|\frac{u}{2}|} \frac{1 - 2u \left[\frac{u^2}{4} - w^2 \right] w}{4} dw \quad \left(\text{注意积分的对称性, 令 } w = v - \frac{u}{2} \right) \\ &= I_{-2 \leq u \leq 2} \int_{-1+|\frac{u}{2}|}^{1-|\frac{u}{2}|} \frac{1}{4} dw \\ &= I_{-2 \leq u \leq 2} \frac{2 - |u|}{4}. \end{aligned}$$

于是

$$\begin{aligned} F_{X+Y}(z) &= \int_{-\infty}^z f_{X+Y}(u) du = \int_{-2}^{\min\{2, z\}} \frac{2 - |u|}{4} du \\ &= I_{z \geq 2} + I_{-2 \leq z < 2} \left(\frac{1}{2} + \int_0^z \frac{2 - u \cdot \operatorname{sgn}(z)}{4} du \right) \\ &= I_{z \geq 2} + I_{-2 \leq z < 2} \left(\frac{1}{2} + \frac{z}{2} - \frac{z^2 \cdot \operatorname{sgn}(z)}{8} \right) \\ &= I_{z \geq 2} + I_{-2 \leq z < 2} \left(\frac{1}{2} + \frac{z}{2} - \frac{z|z|}{8} \right). \end{aligned}$$

解法2: 由于 X, Y 联合概率密度函数关于自变量 (x, y) 具有一定对称性, 所以考虑对称的变量替换

$$\begin{cases} u = x + y, \\ v = x - y, \end{cases}$$

由此解得

$$\begin{cases} x = (u + v)/2, \\ y = (u - v)/2, \end{cases}$$

于是得到 $U = X + Y$ 和 $V = X - Y$ 的联合概率密度函数

$$\begin{aligned} f_{U,V}(u,v) &= f_{X,Y}\left(\frac{u+v}{2}, \frac{u-v}{2}\right) \frac{1}{\left|\det\begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & -1 \end{pmatrix}\right|} \\ &= \frac{1 + \frac{u^2-v^2}{4}uv}{8} I_{\left|\frac{u+v}{2}\right|\leq 1, \left|\frac{u-v}{2}\right|\leq 1}. \end{aligned}$$

所以,

$$\begin{aligned} f_{X+Y}(u) &= f_U(u) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{U,V}(u,v)dv \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1 + \frac{u^2-v^2}{4}uv}{8} I_{|u+v|\leq 2, |u-v|\leq 2} dv \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{8} I_{|u+v|\leq 2, |u-v|\leq 2} dv \quad (\text{利用了积分的对称性}) \\ &= \frac{1}{8} \int_{-\infty}^{+\infty} I_{-2+|u|\leq v\leq 2-|u|} dv \\ &= \frac{2-|u|}{4} I_{|u|\leq 2}. \end{aligned}$$

然后, 再象解法1中那样求出 F_{X+Y} 。

解法3: 直接计算 $X + Y$ 的概率分布函数

$$\begin{aligned} F_{X+Y}(z) &= P(X + Y \leq z) \\ &= \iint_{x+y\leq z} f_{X,Y}(x,y) dx dy \\ &= \iint_{\mathbb{R}^2} \frac{1 + xy(x^2 - y^2)}{4} I_{|x|\leq 1, |y|\leq 1, x+y\leq z} dx dy \\ &= \frac{1}{4} \iint_{\mathbb{R}^2} I_{|x|\leq 1, |y|\leq 1, x+y\leq z} dx dy + \iint_{\mathbb{R}^2} \frac{xy(x^2 - y^2)}{4} I_{|x|\leq 1, |y|\leq 1, x+y\leq z} dx dy \\ &= \frac{1}{4} \iint_{\mathbb{R}^2} I_{|x|\leq 1, |y|\leq 1, x+y\leq z} dx dy \quad (\text{上式第2个积分关于}(x,y)\mapsto(y,x)\text{具有对称性}) \\ &= I_{-2\leq z < 0} \frac{(z+2)^2}{8} + I_{0\leq z < 2} \left(1 - \frac{(2-z)^2}{8}\right) + I_{z\geq 2}. \end{aligned}$$

这与前两个解法求得的 F_{X+Y} 是相同的。

题3 设 X, Y 有联合概率密度函数 $f(x, y) = cxy$ ($0 \leq x \leq y \leq 2$)。

1. 计算常数 c 的值;
2. 分别求出 X, Y 的边缘概率密度函数;
3. 判断 X, Y 是否独立;
4. 对 $0 < y < 2$, 求在已知 $Y = y$ 的条件下, X 的条件概率密度函数, 以及条件数学期望 $E(X|Y = y)$;

5. 求 $EX, EY, \text{Var}(X), E(XY)$ 。

解: 先求 Y 的边缘概率密度函数

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(x,y)dx = \int_{-\infty}^{+\infty} cxy I_{0 \leq x \leq y \leq x} dx = I_{0 \leq y \leq 2} \int_0^y cxy dx = \frac{cy^3}{2} I_{0 \leq y \leq 2}.$$

再由

$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} f_Y(y)dy = \int_0^2 \frac{cy^3}{2} dy = \frac{c \times 2^4}{8}$$

得到 $c = 1/2$, 因此

$$f_{X,Y} = \frac{xy}{2} I_{0 \leq x \leq y \leq 2}, \quad f_Y(y) = \frac{y^3}{4} I_{0 \leq y \leq 2}.$$

X 的边缘概率密度函数为

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(x,y)dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{xy}{2} I_{0 \leq x \leq y \leq 2} dy \\ &= \frac{x}{2} I_{0 \leq x \leq 2} \int_x^2 y dy \\ &= \frac{x}{2} \left(2 - \frac{x^2}{2} \right) I_{0 \leq x \leq 2} \\ &= \frac{x(4-x^2)}{4} I_{0 \leq x \leq 2}. \end{aligned}$$

由于 $f_{X,Y}(x,y), f_X(x), f_Y(y)$ 在区域

$$\{(x,y) : 0 < y < x < 2\}$$

上连续, 而在此区域上

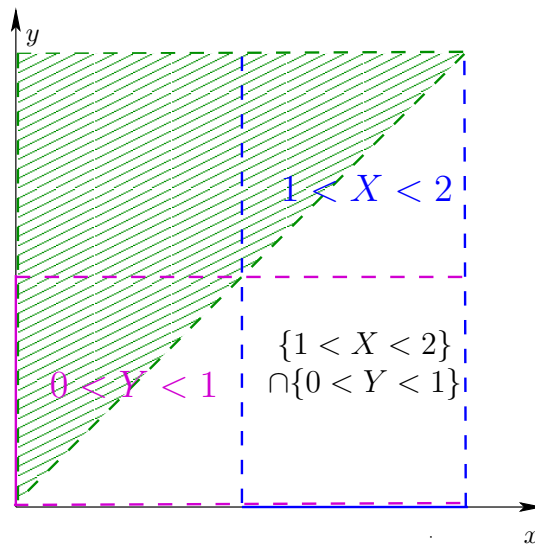
$$f_{X,Y}(x,y) = 0 < f_X(x)f_Y(y),$$

所以 X, Y 不独立。

另外, 我们也可以通过

$$P(X \in (1,2), Y \in (0,1)) = 0 < P(X \in (1,2))P(Y \in (0,1))$$

来说明 X, Y 不独立。



根据定义, 在已知 $Y = y$ ($0 < y < 2$) 的条件下, Y 的条件概率密度函数为

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f_{X,Y}(x,y)}{f_Y(y)} = \frac{\frac{xy}{2} I_{0 \leq x \leq y \leq 2}}{\frac{y^3}{4}} = \frac{2x}{y^2} I_{0 \leq x \leq y}, \quad 0 < y < 2.$$

由此得到条件数学期望

$$E(X|Y = y) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_{X|Y}(x|y) dy = \int_0^y \frac{2x^2}{y^2} dx = \frac{2y}{3}, \quad 0 < y < 2.$$

用定义可求得

$$EX = \frac{16}{15}, \quad EY = \frac{8}{5}.$$

而

$$EX^2 = \int_0^2 x^2 \left(x - \frac{x^3}{4} \right) dx = \frac{4}{3},$$

所以

$$\text{Var}X = EX^2 - (EX)^2 = \frac{44}{225}.$$

而

$$E(XY) = \iint_{0 \leq x \leq y \leq 2} xy \frac{xy}{2} dx dy = \int_0^2 \left(\int_0^y \frac{x^2 y^2}{2} dx \right) dy = \frac{16}{9}.$$

我们也可以利用全期望公式计算 EX 、 EX^2 和 $E(XY)$ 。

$$EX = E(E(X|Y)) = \int_{-\infty}^{+\infty} E(X|Y = y) f_Y(y) dy = \int_0^2 \frac{2y}{3} \cdot \frac{y^3}{4} dy = \int_0^2 \frac{y^4}{6} dy = \frac{2^5}{30} = \frac{16}{15},$$

$$EX^2 = E(E(X^2|Y)) = \int_{-\infty}^{+\infty} E(X^2|Y = y) f_Y(y) dy = \int_0^2 \frac{y^2}{2} \cdot \frac{y^3}{4} dy = \int_0^2 \frac{y^5}{8} dy = \frac{2^6}{48} = \frac{4}{3},$$

$$\begin{aligned} E(XY) &= E(E(XY|Y)) = E(Y \cdot E(X|Y)) = \int_{-\infty}^{+\infty} y E(X|Y = y) f_Y(y) dy \\ &= \int_0^2 \frac{2y^2}{3} \cdot \frac{y^3}{4} dy = \int_0^2 \frac{y^5}{6} dy = \frac{16}{9}. \end{aligned}$$

注: 这是个很基本的题目, 也没太多变化。但许多同学一上来就先用联合概率密度函数在全平面的二重积分为1确定 c 的值, 再分别计算两个边缘分布。细心的同学会发现这样就要计算四次积分, 而其中有两次几乎是重复的。我们上面给出的做法只要算三次积分。这虽不是什么本质问题, 但做好统筹规划提高计算效率也是值得注意的。

题4 设随机变量 X 与 Y 有联合概率密度函数 $f(x,y) = (1+xy)/4$ ($|x| < 1, |y| < 1$)。

1. 分别求 X, Y 的边缘概率密度函数;
2. 判断 X, Y 是否独立;
3. 求 X^2, Y^2 的联合概率密度函数;
4. 判断 X^2, Y^2 是否独立;

解: 先求 X 的边缘概率密度函数

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} f_{X,Y}(x,y)dy \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1+xy}{4} I_{|x|<1,|y|<1} dy \\ &= I_{|x|<1} \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{4} I_{|y|<1} dy \\ &= \frac{1}{2} I_{|x|<1}. \end{aligned}$$

由联合概率密度函数的对称性, Y 的边缘概率密度函数为

$$f_Y(y) = \frac{1}{2} I_{|y|<1}.$$

由于

$$f_{X,Y}(x,y) \neq f_X(x)f_Y(y),$$

所以 X,Y 不独立。

我们也可以利用

$$P(X \in (-1,0), Y \in (0,1)) - P(X \in (-1,0))P(Y \in (0,1)) = \iint_{-1<x<0<y<1} \frac{xy}{4} dx dy < 0$$

来说明 X,Y 不独立。

令

$$U = X^2, \quad V = Y^2.$$

由于

$$\{(u,v) : uv = 0\}$$

是 (x,y) 平面中的两条直线,所以我们只需在区域

$$\{(u,v) : u > 0, v > 0\}$$

中来确定 (U,V) 的联合概率密度函数,而在这个区域中,每个 (u,v) 有四个原像

$$\{(x,y) : x^2 = u, y^2 = v\} = \{(\sqrt{u}, \sqrt{v}), (\sqrt{u}, -\sqrt{v}), (-\sqrt{u}, \sqrt{v}), (-\sqrt{u}, -\sqrt{v})\}.$$

在每个原像附近,映射 $(x,y) \mapsto (x^2, y^2)$ 有唯一的反函数(表达式由上式右端给出)。在任何原像处

$$\left| \frac{\partial u, v}{\partial(x,y)} \right| = \left| \det \begin{pmatrix} 2x & 0 \\ 0 & 2y \end{pmatrix} \right| = 4|xy| = 4\sqrt{uv} > 0,$$

于是

$$\begin{aligned} f_{U,V}(u,v) &= \sum_{x^2=u, y^2=v} f_{X,Y}(x,y) \frac{1}{\left| \frac{\partial u, v}{\partial(x,y)} \right|} \\ &= f_{X,Y}(\sqrt{u}, \sqrt{v}) \frac{1}{4\sqrt{uv}} + f_{X,Y}(\sqrt{u}, -\sqrt{v}) \frac{1}{4\sqrt{uv}} \\ &\quad + f_{X,Y}(-\sqrt{u}, \sqrt{v}) \frac{1}{4\sqrt{uv}} + f_{X,Y}(-\sqrt{u}, -\sqrt{v}) \frac{1}{4\sqrt{uv}} \\ &= \frac{1}{4\sqrt{uv}} I_{0<u<1, 0<v<1} \\ &= \frac{1}{2\sqrt{u}} I_{0<u<1} \cdot \frac{1}{2\sqrt{v}} I_{0<v<1}. \end{aligned}$$

由 U, V 的联合概率密度函数得到

$$f_U(u) = \frac{1}{2\sqrt{u}} I_{0 < u < 1} C,$$

其中

$$C = \int_0^1 \frac{1}{2\sqrt{v}} dv.$$

再将 $f_U(u)$ 对 u 积分, 得到

$$1 = C^2,$$

所以 $C = 1$, 于是

$$f_U(u) = \frac{1}{2\sqrt{u}} I_{0 < u < 1}.$$

同理可得

$$f_V(v) = \frac{1}{2\sqrt{v}} I_{0 < v < 1}.$$

所以 U, V 独立。

计算 (U, V) 的联合概率密度函数的另一个方法是先计算它们的联合概率分布函数

$$\begin{aligned} F_{U,V}(u, v) &= P(U \leq u, V \leq v) = P(X^2 \leq u, Y^2 \leq v) \\ &= I_{u \geq 0, v \geq 0} P(-\sqrt{u} \leq X \leq \sqrt{u}, -\sqrt{v} \leq Y \leq \sqrt{v}) \\ &= I_{u \geq 0, v \geq 0} \int_{-\sqrt{u}}^{\sqrt{u}} \int_{-\sqrt{v}}^{\sqrt{v}} \frac{1+xy}{4} I_{|x| < 1, |y| < 1} dy dx \\ &= I_{u \geq 0, v \geq 0} \int_{\max\{-1, -\sqrt{u}\}}^{\min\{1, \sqrt{u}\}} \int_{\max\{-1, -\sqrt{v}\}}^{\min\{1, \sqrt{v}\}} \frac{1+xy}{4} dy dx \\ &= I_{u \geq 0, v \geq 0} \int_{\max\{-1, -\sqrt{u}\}}^{\min\{1, \sqrt{u}\}} \int_{\max\{-1, -\sqrt{v}\}}^{\min\{1, \sqrt{v}\}} \frac{1}{4} dy dx \quad (\text{注意积分区域和被积函数的对称性}) \\ &= I_{u \geq 0, v \geq 0} \int_0^{\min\{1, \sqrt{u}\}} \int_0^{\min\{1, \sqrt{v}\}} dy dx \quad (\text{注意积分区域和被积函数的对称性}) \\ &= \min\{1, \sqrt{u}\} I_{u \geq 0} \cdot \min\{1, \sqrt{v}\} I_{v \geq 0} \\ &= \begin{cases} 1, & \text{若 } u \geq 1 \text{ 且 } v \geq 1; \\ \sqrt{u}, & \text{若 } 0 \leq u < 1 \text{ 且 } v \geq 1; \\ \sqrt{v}, & \text{若 } u \geq 1 \text{ 且 } 0 \leq v < 1; \\ \sqrt{uv}, & \text{若 } 0 \leq u < 1 \text{ 且 } 0 \leq v < 1; \\ 0, & \text{若 } u < 0 \text{ 或 } v < 0. \end{cases} \end{aligned}$$

由此得到 U, V 的边缘概率分布函数

$$F_U(u) = F_{U,V}(u, +\infty) = \lim_{v \rightarrow +\infty} \min\{1, \sqrt{u}\} I_{u \geq 0} \cdot \min\{1, \sqrt{v}\} I_{v \geq 0} = \min\{1, \sqrt{u}\} I_{u \geq 0},$$

$$F_V(v) = F_{U,V}(+\infty, v) = \lim_{u \rightarrow +\infty} \min\{1, \sqrt{u}\} I_{u \geq 0} \cdot \min\{1, \sqrt{v}\} I_{v \geq 0} = \min\{1, \sqrt{v}\} I_{v \geq 0}.$$

由此得到 U, V 的边缘概率密度函数

$$f_U(u) = \frac{dF_U(u)}{du} = \frac{d}{du} (I_{u \geq 1} + I_{0 \leq u < 1} \sqrt{u}) = I_{0 < u < 1} \frac{1}{2\sqrt{u}},$$

$$f_V(v) = \frac{dF_V(v)}{dv} = \frac{d}{dv} (I_{v \geq 1} + I_{0 \leq v < 1} \sqrt{v}) = I_{0 < v < 1} \frac{1}{2\sqrt{v}},$$

由 U, V 的联合概率分布函数及边缘概率分布函数知

$$F_{U,V}(u, v) = F_U(u)F_V(v), \quad \forall u, v,$$

即 U, V 独立, 故

$$f_{U,V}(u, v) = f_U(u)f_V(v) = \frac{I_{0 < u < 1, 0 < v < 1}}{4\sqrt{uv}}.$$

题5 袋中装有 n 个黑球和 m 个白球, 每次从袋中取出一个球, 不放回, 再取, 直到取得白球时停止. 记 X 表示取出的黑球的总数. 求 X 的数学期望. (习题2.4.10是放回的情形)

解法1a: 先求 X 的概率分布列, 对 $k = 0, 1, 2, \dots, n$, $X = k$ 即前 k 次皆得黑球唯第 $k + 1$ 次取得白球, 于是用乘法公式

$$P(X = k) = \frac{n}{m+n} \cdot \frac{n-1}{m+n-1} \cdots \frac{n-(k-1)}{m+n-(k-1)} \cdot \frac{m}{m+n-k} = \frac{m}{m+n} \cdot \frac{\binom{n}{k}}{\binom{m+n-1}{k}}.$$

于是

$$\sum_{k=0}^n \frac{m}{m+n} \cdot \frac{\binom{n}{k}}{\binom{m+n-1}{k}} = 1.$$

从而

$$\sum_{k=0}^n \frac{\binom{n}{k}}{\binom{m+n-1}{k}} = \frac{m+n}{m}. \quad (*)$$

我们计算 $n - X$ 的数学期望

$$\begin{aligned} E(n - X) &= \sum_{k=0}^n (n - k)P(X \geq k) = \sum_{k=0}^{n-1} (n - k) \frac{m}{m+n} \cdot \frac{\binom{n}{k}}{\binom{m+n-1}{k}} \\ &= \sum_{k=0}^{n-1} \frac{mn}{m+n} \times \frac{\binom{n-1}{k}}{\binom{m+n-1}{k}} \\ &= \frac{mn}{m+n} \sum_{k=0}^{n-1} \frac{\binom{n-1}{k}}{\binom{(m+1)+(n-1)-1}{k}} \\ &= \frac{mn}{m+n} \times \frac{(m+1) + (n-1)}{m+1} = \frac{mn}{m+1}. \quad (\text{这里利用了(*)型等式}) \end{aligned}$$

所以, $EX = n - E(n - X) = \frac{n}{m+1}$.

解法1b: 类似解法1a求得 X 的分布列以及恒等式(*)。

另外, $X \geq k$ 即前 k 次皆得黑球, 于是用乘法公式

$$P(X \geq k) = \frac{n}{m+n} \cdot \frac{n-1}{m+n-1} \cdots \frac{n-(k-1)}{m+n-(k-1)} = \frac{\binom{n}{k}}{\binom{m+n}{k}}, \quad k = 0, 1, \dots, n.$$

而当 $k > n$ 时, $P(X \geq k) = 0$.

由于 X 是取非负整数值的随机变量, 所以

$$\begin{aligned} EX &= \sum_{k=1}^{\infty} P(X \geq k) = \sum_{k=1}^n \frac{\binom{n}{k}}{\binom{m+n}{k}} \\ &= \sum_{k=0}^n \frac{\binom{n}{k}}{\binom{m+n}{k}} - 1 = \frac{m+n+1}{m+1} - 1 = \frac{n}{m+1}. \quad (\text{这里利用了(*)型等式}) \end{aligned}$$

解法1c[由刘天强、王赞、邢斌、张晨光等同学提供]: 与解法1类似求得

$$P(X \geq k) = \frac{n}{m+n} \cdot \frac{n-1}{m+n-1} \cdots \frac{n-(k-1)}{m+n-(k-1)} = \frac{\binom{m+n-k}{m}}{\binom{m+n}{m}}, \quad k = 0, 1, \dots, n.$$

而当 $k > n$ 时, $P(X \geq k) = 0$ 。由于 X 是取非负整数值的随机变量, 所以

$$\begin{aligned} EX &= \sum_{k=1}^{\infty} P(X \geq k) = \frac{1}{\binom{m+n}{m}} \sum_{k=1}^n \binom{m+n-k}{m} \\ &= \frac{1}{\binom{m+n}{m}} \left[\binom{m+1}{m+1} + \binom{m+1}{m} + \binom{m+2}{m} + \cdots + \binom{m+n-1}{m} \right] \\ &= \frac{1}{\binom{m+n}{m}} \left[\binom{m+2}{m+1} + \binom{m+2}{m} + \cdots + \binom{m+n-1}{m} \right] \\ &\vdots \\ &= \frac{1}{\binom{m+n}{m}} \left[\binom{m+n-1}{m+1} + \binom{m+n-1}{m} \right] \\ &= \frac{1}{\binom{m+n}{m}} \binom{m+n}{m+1} \\ &= \frac{n}{m+1}. \end{aligned}$$

刘天强同学给出的做法本质上是直接利用数学归纳法证明以下组合恒等式

$$\sum_{k=0}^n \binom{m+k}{m} = \binom{m+n+1}{m+1}, \quad n = 0, 1, 2, \dots \quad (*)$$

王赞同学形象地给出了这个组合恒等式在二项式系数的杨辉三角形(西方文献称为Pascal三角形)中的直观意义, 利用这个组合恒等式, 他还计算了 EX^2 , 从而得到了 X 的方差。对非负整数取值的随机变量 X ,

$$\begin{aligned} EX^2 &= \sum_{k=0}^{\infty} P(X^2 > k) \\ &= \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{k=i^2}^{(i+1)^2-1} P(X > \sqrt{k}) = \sum_{i=0}^{\infty} \sum_{k=i^2}^{(i+1)^2-1} P(X > i) \\ &= \sum_{i=0}^{\infty} [(i+1)^2 - i^2] P(X > i) \\ &= \sum_{k=1}^{\infty} [(2i-1)P(X \geq k)] = 2 \sum_{k=1}^{\infty} kP(X \geq k) - EX, \end{aligned}$$

而在我们当前的问题中

$$\begin{aligned} \sum_{k=1}^n kP(X \geq k) &= \sum_{k=1}^n \sum_{j=1}^k P(X \geq k) = \sum_{j=1}^n \sum_{k=j}^n P(X \geq k) \\ &= \sum_{j=1}^n \sum_{k=j}^n \frac{\binom{m+n-k}{m}}{\binom{m+n}{m}} = \frac{1}{\binom{m+n}{m}} \sum_{j=1}^n \binom{m+n-j+1}{m+1} \\ &= \frac{\binom{m+n+1}{m+2}}{\binom{m+n}{m}} = \frac{n(m+n+1)}{(m+1)(m+2)}. \end{aligned}$$

由此可得方差

$$\text{Var}X = \frac{mn(m+n+1)}{(m+1)^2(m+2)}.$$

解法1d[由同学提供]: 首先求得 X 的概率分布列

$$\begin{aligned} P(X=k) &= \frac{n}{m+n} \cdot \frac{n-1}{m+n-1} \cdots \frac{n-(k-1)}{m+n-(k-1)} \cdot \frac{m}{m+n-k} \\ &= \frac{\binom{m+n-k-1}{m-1}}{\binom{m+n}{m}}, \quad k=0, 1, \dots, n. \end{aligned}$$

(注: 我们从上述概率分布列得到恒等式

$$\sum_{k=0}^n \binom{m+n-k-1}{m-1} = \binom{m+n}{m},$$

即

$$\sum_{k=0}^n \binom{m-1+k}{m-1} = \binom{m+n}{m},$$

也就是解法1c中的等式(*)。)

我们希望按定义计算 EX 。

$$\begin{aligned} EX &= \sum_{k=0}^n kP(X=k) = \sum_{k=0}^n kP(X=k) \\ &= \frac{1}{\binom{m+n}{m}} \sum_{k=0}^n k \binom{m+n-k-1}{m-1}. \end{aligned}$$

为了计算

$$S = \sum_{k=1}^n k \binom{m+n-k-1}{m-1}$$

的值, 我们考虑 x 的多项式

$$A = \sum_{k=0}^n k(1+x)^{m+n-k-1}.$$

将这个多项式中的每一项都用Newton二项式展开, 再合并同类项, 我们发现 x^{m-1} 的系数正是

$$S = \sum_{k=1}^n k \binom{m+n-k-1}{m-1}.$$

下面我们将 A 改写成其他形式, 再来看 x^{m-1} 的系数。我们考虑

$$\begin{aligned} Ax^2 &= x[A(1+x) - A] \\ &= x \left[\sum_{k=0}^n k(1+x)^{m+n-k} - \sum_{j=0}^n j(1+x)^{m+n-j-1} \right] \\ &= x \left[\sum_{k=1}^n (1+x)^{m+n-k} - n(1+x)^{m-1} \right] \\ &= (1+x)^{m+n} - (1+x)^m - nx(1+x)^{m-1}. \end{aligned}$$

从而 S 是多项式 Ax^2 展开式中 x^{m+1} 的系数, 即

$$S = \binom{m+n}{m+1}.$$

因此

$$EX = \frac{\binom{m+n}{m+1}}{\binom{m+n}{m}} = \frac{n}{m+1}.$$

解法2[由赵刚同学提供]: 不难发现

$$P(X = k) = P(X \geq k) \frac{m}{m+n-k}, \quad k = 1, \dots, n.$$

而当 $k > n$ 时, $P(X \geq k) = 0$ 。由于 X 是取非负整数值的随机变量, 所以

$$\begin{aligned} EX &= \sum_{k=1}^{\infty} P(X \geq k) = \sum_{k=1}^n \frac{m+n-k}{m} P(X = k) \\ &= \frac{m+n}{m} \sum_{k=1}^n P(X \geq k) - \frac{1}{m} \sum_{k=1}^{\infty} kP(X = k) \\ &= \frac{m+n}{m} [1 - P(X = 0)] - \frac{1}{m} EX \\ &= \frac{m+n}{m} \left[1 - \frac{m}{m+n} \right] - \frac{1}{m} EX, \end{aligned}$$

所以,

$$EX = \frac{n}{m} \cdot \frac{m}{m+1} = \frac{n}{m+1}.$$

解法3[由付尧生、赵刚、周戈林同学提供]: 记 $X_{m,n}$ 为从最初装有 m 个白球和 n 个黑球的袋子里不放回取球至取得白球时取出的黑球总数。记 A 表示事件“第一次取球得到白球”。

$$\begin{aligned} EX_{m,n} &= \sum_k kP(X_{m,n} = k) \\ &= \sum_k k [P(A)P(X_{m,n} = k|A) + P(A^c)P(X_{m,n} = k|A^c)] \quad (\text{全概率公式}) \\ &= P(A) \sum_k kP(X_{m,n} = k|A) + P(A^c) \sum_k kP(X_{m,n} = k|A^c) \\ &= P(A)E(X_{m,n}|A) + P(A^c)E(X_{m,n}|A^c) \quad (\text{这就是全期望 } E(E(X_{m,n}|I_A))) \\ &= \frac{m}{m+n} \times 0 + \frac{n}{m+n} \times [1 + EX_{m,n-1}]. \end{aligned}$$

这是因为, 在已知 A 发生(第一次就取到白球)时, 取到黑球的个数 $X_{m,n}$ 恒为零, 所以 $E(X_{m,n}|A) = 0$; 而在已知 A 未发生(第一次取到一个黑球)时, $X_{m,n} - 1$ 是除了第一个黑球以外还要取出的黑球个数, 这相当于从 m 个白球和 $n-1$ 个黑球的袋中进行不放回取球直至取得白球时取出的黑球个数, 这时 $X_{m,n} - 1$ 的条件概率分布相当于 $X_{m,n-1}$ 的概率分布, 所以

$$E(X_{m,n} - 1|A^c) = EX_{m,n-1}.$$

我们知道, 如果袋中最初没有黑球, 那么第一次必然驱动白球, 从而

$$EX_{m,0} = 0.$$

将它带入递推关系

$$EX_{m,n} = \frac{n}{m+n} EX_{m,n-1} + \frac{n}{m+n}$$

得到

$$EX_{m,1} = \frac{1}{m+1},$$

再由递推关系得到

$$EX_{m,2} = \frac{2}{m+2} \cdot \frac{1}{m+1} + \frac{2}{m+2} = \frac{2}{m+1}.$$

我们可以用数学归纳法证明, 对一切非负整数 n ,

$$EX_{m,n} = \frac{n}{m+1}.$$

题6 袋中有 r 种颜色的球, 第 i 种颜色的球有 N_i 个, $N = N_1 + \cdots + N_r$ 。现从中一次随机取出 n 个, 记 X_i 为取出的第 i 种颜色的球的个数。

1. 求 X_1, \dots, X_r 的联合概率分布列。
2. 设 $1 \leq s < r-1$ 。求在已知 $X_1 = x_1, \dots, X_s = x_s$ (其中 $0 \leq x_i \leq N_i, x_1 + \cdots + x_s \leq n$) 的条件下, X_{s+1}, \dots, X_r 的条件概率分布列。

$$P(X_1 = x_1, \dots, X_r = x_r) = \frac{\binom{N_1}{x_1} \cdots \binom{N_r}{x_r}}{\binom{N_1 + \cdots + N_r}{n}},$$

其中 x_1, \dots, x_r 是非负整数, 满足 $x_1 + \cdots + x_r = n$ 。

由此得到 X_1, \dots, X_s 的边缘概率分布列

$$\begin{aligned} P(X_1 = x_1, \dots, X_s = x_s) &= \sum_{x_{s+1}, \dots, x_r \geq 0, x_{s+1} + \cdots + x_r = n - x_1 - \cdots - x_s} P(X_1 = x_1, \dots, X_r = x_r) \\ &= \sum_{x_{s+1}, \dots, x_r \geq 0, x_{s+1} + \cdots + x_r = n - x_1 - \cdots - x_s} \frac{\binom{N_1}{x_1} \cdots \binom{N_r}{x_r}}{\binom{N_1 + \cdots + N_r}{n}} \\ &= \frac{\binom{N_1}{x_1} \cdots \binom{N_s}{x_s} \binom{N_{s+1} + \cdots + N_r}{n - x_1 - \cdots - x_s}}{\binom{N_1 + \cdots + N_r}{n}} \sum_{x_{s+1}, \dots, x_r \geq 0, x_{s+1} + \cdots + x_r = n - x_1 - \cdots - x_s} \frac{\binom{N_{s+1}}{x_{s+1}} \cdots \binom{N_r}{x_r}}{\binom{N_{s+1} + \cdots + N_r}{n - x_1 - \cdots - x_s}} \\ &= \frac{\binom{N_1}{x_1} \cdots \binom{N_s}{x_s} \binom{N_{s+1} + \cdots + N_r}{n - x_1 - \cdots - x_s}}{\binom{N_1 + \cdots + N_r}{n}}. \end{aligned}$$

在已知 $X_1 = x_1, \dots, X_s = x_s$ 时, X_{s+1}, \dots, X_r 的条件概率分布列为

$$\begin{aligned} P(X_{s+1} = x_{s+1}, \dots, X_r = x_r) &= \frac{P(X_1 = x_1, \dots, X_r = x_r)}{P(X_1 = x_1, \dots, X_s = x_s)} \\ &= \frac{\binom{N_{s+1}}{x_{s+1}} \cdots \binom{N_r}{x_r}}{\binom{N_{s+1} + \cdots + N_r}{x_{s+1} + \cdots + x_r}}. \end{aligned}$$

因此多维超几何分布的边缘分布和条件分布都是(多维)超几何分布。

题7 (Borel悖论) 设 X, Y 服从平面区域

$$D = \{(x, y) : 0 \leq y \leq 1, 0 \leq x + y \leq 1\}$$

上的均匀分布。

1. 求条件数学期望 $E(Y|X = 0)$ 的值。
2. 设 $U = X/Y$ 。求条件数学期望 $E(Y|U = 0)$ 的值。

1、由 X, Y 的联合概率密度函数

$$f_{X,Y}(x, y) = I_{0 \leq y \leq 1, 0 \leq x+y \leq 1}$$

得到 X 的边缘概率密度函数

$$\begin{aligned} f_X(x) &= \int_{-\infty}^{+\infty} I_{0 \leq y \leq 1, -x \leq y \leq 1-x} dy = I_{1 \geq -x, 1-x \geq 0} \int_{\max\{0, -x\}}^{\min\{1, 1-x\}} dy \\ &= I_{-1 \leq x \leq 1} [\min\{1, 1-x\} - \max\{0, -x\}] = I_{-1 \leq x \leq 1} [1 + \min\{0, -x\} + \min\{0, x\}] \\ &= I_{-1 \leq x \leq 1} [1 + \min\{0, -x, x\}] = I_{-1 \leq x \leq 1} (1 - |x|). \end{aligned}$$

$f_X(x)$ 在 $x = 0$ 连续, 且 $f_X(0) = 1$, 所以

$$f_{Y|X}(y|0) = \frac{f_{X,Y}(0, y)}{f_X(0)} = I_{0 \leq y \leq 1},$$

因此

$$E(Y|X = 0) = \int_0^1 y dy = \frac{1}{2}.$$

2、我们求 U, Y 的联合概率密度函数

$$f_{U,Y}(u, y) = f_{X,Y}(uy, y) \left| \det \begin{pmatrix} y & u \\ 0 & 1 \end{pmatrix} \right| = I_{0 < y \leq 1, 0 \leq uy+y \leq 1} |y| = y I_{0 < y \leq 1, 0 \leq uy+y \leq 1},$$

由此, 计算 U 的边缘概率密度函数

$$\begin{aligned} f_U(u) &= I_{1+u \geq 0} \int_{-\infty}^{+\infty} y I_{0 < y \leq 1, 0 \leq y \leq \frac{1}{1+u}} dy = I_{u \geq -1} \int_0^{\min\{1, \frac{1}{1+u}\}} y dy \\ &= \frac{1}{2} I_{u \geq -1} \min \left\{ 1, \frac{1}{(1+u)^2} \right\}, \end{aligned}$$

$f_U(u)$ 在 $u = 0$ 连续, 且 $f_U(0) = \frac{1}{2}$, 所以

$$f_{Y|U}(y|0) = \frac{f_{U,Y}(0, y)}{f_U(0)} = 2y I_{0 \leq y \leq 1},$$

因此

$$E(Y|U = 0) = \int_0^1 y \cdot 2y dy = \frac{2}{3}.$$

虽然事件 $\{X = 0\}$ 和 $\{U = 0\}$ 是同一个事件, 但是 Y 的上述条件数学期望的值却不相等, 这个例子被称为Borel悖论。造成这个现象的原因 $\{X = 0\}$ 和 $\{U = 0\}$ 都是零概率事件。对一个零概率事件 A , 我们用一系列正概率事件 A_n 逼近 A , 如果条件概率值 $P(B|A_n)$ 的极限 $\lim_{n \rightarrow \infty} P(B|A_n)$ 存在, 那么我们把这个极限值定义为 $P(B|A)$ 。上面这个例子表明, $P(B|A)$ 是依赖于 A_n 的选取方式的。下图说明了在 $E(Y|X = 0)$ 和 $E(Y|U = 0)$ 的计算中涉及的不同的取极限的途径。

