

第七周 多维随机变量，独立性

7.1. 多维随机变量

多维随机变量

在同一个随机试验中，往往同时涉及多个随机变量，例如考察某地区中学生的身体素质情况，随机地选取一名学生，观察学生的身高 X ，体重 Y 和肺活量 Z 等指标。随机变量 X, Y, Z 来自同一样本空间，它们的取值可能相互影响。像这样同时考虑的多个随机变量，称为多元随机变量。

如果 $X_1(\omega), X_2(\omega), \dots, X_n(\omega)$ 是定义在同一样本空间 $\Omega = \{\omega\}$ 上的 n 个随机变量，则称 $X(\omega) = (X_1(\omega), X_2(\omega), \dots, X_n(\omega))$ 为 n 维随机变量，或随机向量。

对任意 n 个实数 x_1, x_2, \dots, x_n ，事件 $\{X_1 \leq x_1\}, \{X_2 \leq x_2\}, \dots, \{X_n \leq x_n\}$ 同时发生的概率 $F(x_1, x_2, \dots, x_n) = P(X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n)$ 称为 n 维随机变量 X 的联合分布函数。

下面我们主要讨论二维随机变量的性质，大多数二维随机变量的结果都很容易推广到 n 维的情况。

定理 二维联合分布函数 $F(x, y)$ 具有如下性质

(1) 单调性 $F(x, y)$ 分别对 x 和 y 是单调不减的，

当 $x_1 < x_2$ 时， $F(x_1, y) \leq F(x_2, y)$ ；当 $y_1 < y_2$ 时， $F(x, y_1) \leq F(x, y_2)$ ；

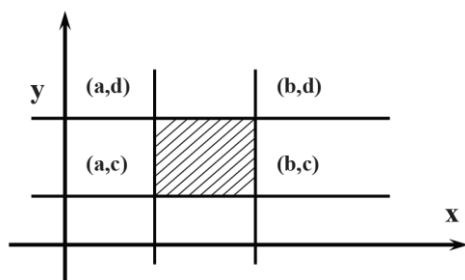
(2) 有界性 对任意 x 和 y ，有 $0 \leq F(x, y) \leq 1$ ，且 $F(-\infty, y) = \lim_{x \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0$

$$F(x, -\infty) = \lim_{y \rightarrow -\infty} F(x, y) = 0, \quad F(+\infty, +\infty) = \lim_{x, y \rightarrow +\infty} F(x, y) = 1;$$

(3) 右连续性 $F(x+0, y) = F(x, y)$ ， $F(x, y+0) = F(x, y)$

(4) 非负性 对任意 $a < b$ ， $c < d$ ，有 $P(a < X < b, c < Y < d)$

$$= F(b,d) - F(a,d) - F(b,c) + F(a,c) \geq 0$$

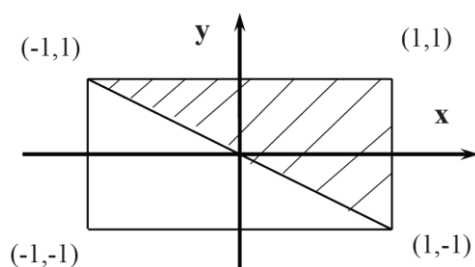


这 3 条性质，一元随机变量也具备。仅仅满足前 3 条性质，并不足以表明二元函数是某个二维随机变量的分布函数。下面看一个反例。

例 7.1.1 二元函数 $G(x,y) = \begin{cases} 0 & x+y < 0 \\ 1 & x+y \geq 0 \end{cases}$

$$G(1,1) - G(1,-1) - G(-1,1) + G(-1,-1) = -1 < 0,$$

故 $G(x,y)$ 不能作为二元随机变量的分布函数。



二维离散型随机变量

若 (X,Y) 只取至多可列个数对， (x_i, y_j) ，则称 (X,Y) 为二维离散随机变量，

$p_{ij} = P(X = x_i, Y = y_j)$ 称为 (X,Y) 的联合分布列。

$X \setminus Y$	y_1	y_2	\cdots	y_n	\cdots
x_1	p_{11}	p_{12}	\cdots	p_{1n}	\cdots
x_2	p_{21}	p_{22}	\cdots	p_{2n}	\cdots
\vdots	\vdots	\vdots	\ddots	\vdots	\cdots
x_n	p_{n1}	p_{n2}	\cdots	p_{nn}	\cdots
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\vdots	\ddots

其中, $p_{ij} \geq 0$, $\sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} = 1$ 。

边缘分布

(X, Y) 为二元离散型随机变量, 其中 X 和 Y 各自的分布称为**边缘分布**

$\left(\begin{array}{ccccc} x_1 & x_2 & \cdots & x_n & \cdots \\ P(X=x_1) & P(X=x_2) & \cdots & P(X=x_n) & \cdots \end{array} \right)$ 称为 X 的边缘分布列

其中, $P(X=x_i) = \sum_{j=1}^{\infty} P(X=x_i, Y=y_j) = \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij}$

$\left(\begin{array}{ccccc} y_1 & y_2 & \cdots & y_n & \cdots \\ P(Y=y_1) & P(Y=y_2) & \cdots & P(Y=y_n) & \cdots \end{array} \right)$ 称为 Y 的边缘分布列

其中, $P(Y=y_j) = \sum_{i=1}^{\infty} P(X=x_i, Y=y_j) = \sum_{i=1}^{\infty} p_{ij}$

例 7.1.2 从 1,2,3,4 中等可能地随机取一个数记为 X , 再从 1,2,..., X 中等可能地随机取一个数记为 Y 。(1) 写出 (X, Y) 的联合分布列, 并计算 $P(X=Y)$; (2) 写出 (X, Y) 的边缘分布列。

解: (1)

$X \setminus Y$	1	2	3	4
1	1/4	0	0	0
2	1/8	1/8	0	0
3	1/12	1/12	1/12	0
4	1/16	1/16	1/16	1/16

$$P(X=i, Y=j) = \begin{cases} \frac{1}{4i}, & 1 \leq j \leq i \leq 4 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

$$P(X=Y) = P(X=1, Y=1) + P(X=2, Y=2) + P(X=3, Y=3) + P(X=4, Y=4)$$

$$= \frac{1}{4} + \frac{1}{8} + \frac{1}{12} + \frac{1}{16} = \frac{25}{48}.$$

(2) 边缘分布列 $P(X=i) = \frac{1}{4}, i=1,2,3,4$

$$P(Y=1) = \sum_{i=1}^4 p_{ij} = \frac{1}{4} + \frac{1}{8} + \frac{1}{12} + \frac{1}{16} = \frac{25}{48},$$

同理可得, $P(Y=2) = \frac{13}{48}, P(Y=3) = \frac{7}{48}, P(Y=4) = \frac{1}{16}.$

$X \setminus Y$	1	2	3	4	$P(X=i)$
1	1/4	0	0	0	1/4
2	1/8	1/8	0	0	1/4
3	1/12	1/12	1/12	0	1/4
4	1/16	1/16	1/16	1/16	1/4
$P(Y=j)$	25/48	13/48	7/48	1/16	1

例 7.1.3. 设二元随机变量 (X, Y) 的联合分布列为, $P(X=1, Y=1) = \frac{4}{9},$

$$P(X=1, Y=2) = \frac{2}{9}, P(X=2, Y=1) = \frac{2}{9}, P(X=2, Y=2) = \frac{1}{9}. \text{ 设 } U = \max(X, Y),$$

$$V = \min(X, Y).$$

(1) 求 (U,V) 的联合概率分布; (2) 求 U,V 的期望和方差。

解: (1)

$X \setminus Y$	1	2
1	$\frac{4}{9}$	$\frac{2}{9}$
2	$\frac{2}{9}$	$\frac{1}{9}$

 \Rightarrow

$U \setminus V$	1	2
1	$\frac{4}{9}$	0
2	$\frac{4}{9}$	$\frac{1}{9}$

(2)

$U \setminus V$	1	2
1	$\frac{4}{9}$	0
2	$\frac{4}{9}$	$\frac{1}{9}$

得到 U,V 的边缘分布列分别为 $U \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ \frac{4}{9} & \frac{5}{9} \end{pmatrix}$, $V \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ \frac{8}{9} & \frac{1}{9} \end{pmatrix}$

$$E(U) = 1 \cdot \frac{4}{9} + 2 \cdot \frac{5}{9} = \frac{14}{9}, \quad E(U^2) = 1 \cdot \frac{4}{9} + 2^2 \cdot \frac{5}{9} = \frac{24}{9}, \quad \text{Var}(U) = E(U^2) - E(U)^2 = \frac{20}{81}$$

$$E(V) = 1 \cdot \frac{8}{9} + 2 \cdot \frac{1}{9} = \frac{10}{9}, \quad E(V^2) = 1 \cdot \frac{8}{9} + 2^2 \cdot \frac{1}{9} = \frac{12}{9}, \quad \text{Var}(V) = E(V^2) - E(V)^2 = \frac{8}{81}$$

二维连续型随机变量

存在二元非负函数 $f(x,y)$, 使得二维随机变量 (X,Y) 的分布函数 $F(x,y)$ 可表示为

$F(x,y) = \int_{-\infty}^x \int_{-\infty}^y f(u,v) du dv$, 则 (X,Y) 为二维连续型随机变量, $f(x,y)$ 为 (X,Y) 的

联合密度函数, $f(x,y) = \frac{\partial^2}{\partial x \partial y} F(x,y)$ 。(稍停顿)

边缘密度函数 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dy$;

边缘分布函数 $F_X(x) = F(x, +\infty) = \int_{-\infty}^x \left(\int_{-\infty}^{+\infty} f(u, v) dv \right) du = \int_{-\infty}^x f_X(u) du$ 。

7.2. 常见多维随机变量举例

多项分布 $(X_1, X_2, \dots, X_m) \sim M(n, p_1, \dots, p_m)$

设随机试验 E 有 m 个基本事件 A_1, \dots, A_m , $P(A_i) = p_i > 0$, $\sum_{i=1}^m p_i = 1$ 。将 E 重复 n 次,

以 X_i 表示 n 次试验中 A_i 出现的次数, 则

$$P(X_1 = k_1, \dots, X_m = k_m) = \frac{n!}{k_1! k_2! \dots k_m!} p_1^{k_1} p_2^{k_2} \dots p_m^{k_m}, \quad (k_1 + \dots + k_m = n)。$$

$$C_n^{k_1} C_{n-k_1}^{k_2} C_{n-k_1-k_2}^{k_3} \dots C_{k_m}^{k_m} = \frac{n!}{k_1! (n-k_1)!} \frac{(n-k_1)!}{k_2! (n-k_1-k_2)!} \dots \frac{k_m!}{k_m!} = \frac{n!}{k_1! k_2! \dots k_m!}$$

$$(x_1 + x_2 + \dots + x_m)^n = \sum_{k_1 + \dots + k_m = n} \frac{n!}{k_1! k_2! \dots k_m!} x_1^{k_1} x_2^{k_2} \dots x_m^{k_m}$$

例如, 某产品分为一等品 (A_1)、二等品 (A_2)、三等品 (A_3)、不合格品 (A_4), 各种档次的产品出现概率分别为 p_1, p_2, p_3, p_4 ($p_1 + p_2 + p_3 + p_4 = 1$)。任取 n 件产品, 各品级数目服从 $M(n, p_1, p_2, p_3, p_4)$ 。

例 7.2.1 已知三项分布 $(X, Y, Z) \sim M(n, p_1, p_2, p_3)$, 验证其边缘分布为二项分布。

$$\begin{aligned} P(X=i) &= \sum_{j+k=n-i} P(X=i, Y=j, Z=k) \\ &= \sum_{j=0}^{n-i} P(X=i, Y=j, Z=n-i-j) = \sum_{j=0}^{n-i} \frac{n!}{i! j! (n-i-j)!} p_1^i p_2^j p_3^{n-i-j} \\ &= \frac{n!}{i! (n-i)!} p_1^i (1-p_1)^{n-i} \cdot \sum_{j=0}^{n-i} \frac{(n-i)!}{j! (n-i-j)!} \left(\frac{p_2}{1-p_1} \right)^j \left(\frac{p_3}{1-p_1} \right)^{n-i-j} \\ &= C_n^i p_1^i (1-p_1)^{n-i} \cdot \left(\frac{p_2}{1-p_1} + \frac{p_3}{1-p_1} \right)^{n-i} \\ &= C_n^i p_1^i (1-p_1)^{n-i} \Rightarrow X \sim b(n, p_1) \end{aligned}$$

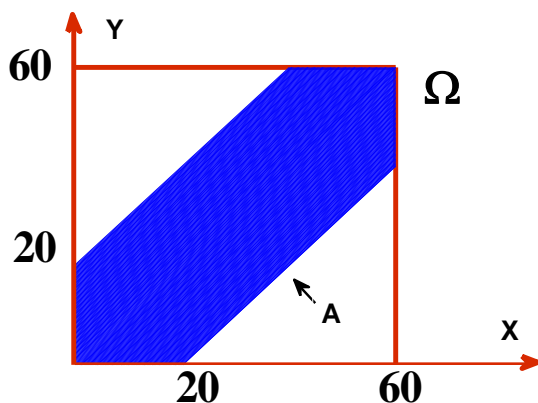
同理，可也推出 Y 和 Z 的边缘分布分别为参数是 n, p_2 和 n, p_3 的二项分布。

二维均匀分布 $(X, Y) \sim U(D)$

D 为 R^2 平面中的有界区域，其面积为 S_D ， $f(x, y) = \begin{cases} 1/S_D, & (x, y) \in D \\ 0, & \text{otherwise} \end{cases}$ 。

第一周古典概型的例 1.2.3 会面问题，甲、乙约定在下午 4 点至 5 点之间见面，并约定等候 20 分钟，过时即离去，求二人的会面概率。

甲、乙的到达时间 (X, Y) 服从 $0 \leq x, y \leq 60$ 区域上的均匀分布。

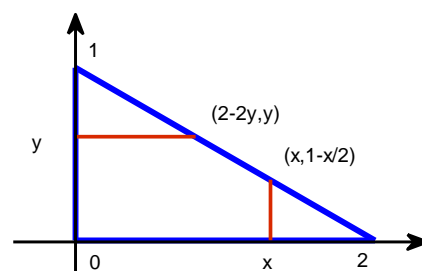


例 7.2.2 设 (X, Y) 服从 x, y 坐标轴和 $x + 2y = 2$ 所围成区域

内的均匀分布，求 X 和 Y 的边缘密度分布，并计算 $P(X \leq 1)$ 。

解 x, y 坐标轴和 $2x + y = 2$ 所围成区域的面积为 1，所以

(X, Y) 的联合密度函数为 $f(x, y) = \begin{cases} 1, & x + 2y \leq 2, x \geq 0, y \geq 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$



当 $x \leq 0$ 或 $x \geq 2$ 时， $f_X(x) = 0$ ，

当 $0 < x < 2$ 时， $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \int_0^{1-\frac{x}{2}} 1 dy = 1 - \frac{x}{2}$ 。

当 $y \leq 0$ 或 $y \geq 1$ 时， $f_Y(y) = 0$ ，

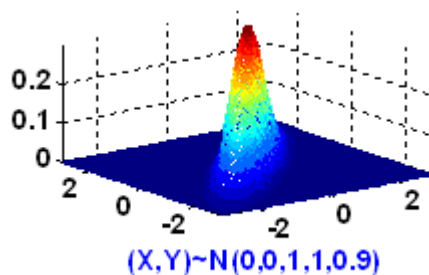
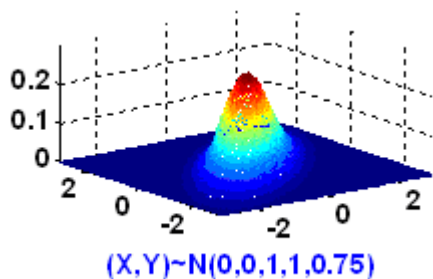
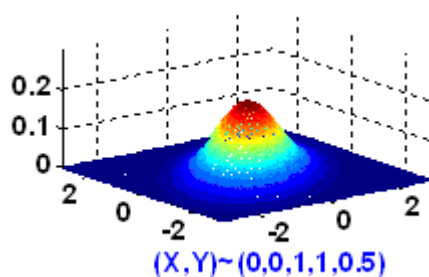
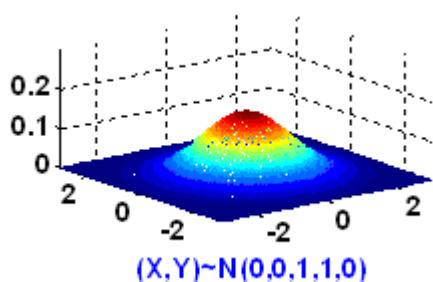
当 $0 < y < 1$ 时， $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \int_0^{2-2y} 1 dx = 2 - 2y$

$$P(X \leq 1) = \int_{-\infty}^1 f_X(x) dx = \int_0^1 \left(1 - \frac{x}{2}\right) dx = \frac{3}{4}$$

二维正态分布 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$

$$f(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp \left\{ \frac{-1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \right\}$$

其中 $\mu_1, \mu_2 \in R, \sigma_1, \sigma_2 > 0, |\rho| \leq 1$ 。



如图所示，为几组不同参数取值下的二维正态分布随机变量的密度函数图像。当 σ_1 和 σ_2 比较小时密度函数的取值更加集中，峰值更为明显。当 ρ 较小时， (X, Y) 的分布较均匀，而当 ρ 较大时， (X, Y) 的分布更加扁平。

例 7.2.3 $(X, Y) \sim N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$ ，计算 X 和 Y 的边缘密度函数。

解 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x, y) dy$

$$= \frac{1}{2\pi\sigma_1\sigma_2\sqrt{1-\rho^2}} \exp \left\{ \frac{-1}{2(1-\rho^2)} \left[\frac{(x-\mu_1)^2}{\sigma_1^2} - 2\rho \frac{(x-\mu_1)(y-\mu_2)}{\sigma_1\sigma_2} + \frac{(y-\mu_2)^2}{\sigma_2^2} \right] \right\}$$

$$\begin{aligned}
& u = \frac{x - \mu_1}{\sigma_1}, v = \frac{y - \mu_2}{\sigma_2} \\
& = \frac{1}{2\pi\sigma_1\sqrt{1-\rho^2}} \int_{-\infty}^{\infty} \exp\left\{\frac{-1}{2(1-\rho^2)}[u^2 - 2\rho \cdot uv + v^2]\right\} dv \\
& = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{\frac{-1}{2(1-\rho^2)}[(v - \rho u)^2 + (1-\rho^2)u^2]\right\} dv \\
& = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{u^2}{2}} \int_{-\infty}^{\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{1-\rho^2}} \exp\left\{\frac{-1}{2(1-\rho^2)}(v - \rho u)^2\right\} dv \\
& = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{u^2}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma_1} e^{-\frac{(x-\mu_1)^2}{2\sigma_1^2}} \Rightarrow X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)
\end{aligned}$$

由对称性，可知 $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ 。二元正态分布的边缘分布是一元正态分布。

逆命题不成立，二元随机变量 (X, Y) 的边缘分布均为正态，联合分布未必是二元正态。

7.3 随机变量的独立性

随机变量的独立性

定义. 设 n 维随机变量 $X = (X_1, X_2, \dots, X_n)$ 的联合分布函数为 $F(x_1, x_2, \dots, x_n)$,

$F_{X_i}(x_i)$ 为 X_i 的边缘分布函数，如果对任意 n 个实数 x_1, x_2, \dots, x_n 有

$F(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n F_{X_i}(x_i)$ ，则称 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立。即

$$P(X_1 \leq x_1, X_2 \leq x_2, \dots, X_n \leq x_n) = \prod_{i=1}^n P(X_i \leq x_i)。$$

离散型等价定义： $P(X_1 = x_1, X_2 = x_2, \dots, X_n = x_n) = \prod_{i=1}^n P(X_i = x_i)$

连续型等价定义： $f(x_1, x_2, \dots, x_n) = \prod_{i=1}^n f_{X_i}(x_i)$

例 7.3.1 (例 7.1.3) 设二元随机变量 (X,Y) 的联合分布列为,

$X \setminus Y$	1	2
1	$\frac{4}{9}$	$\frac{2}{9}$
2	$\frac{2}{9}$	$\frac{1}{9}$

, X,Y 是否独立?

解: $X \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2/3 & 1/3 \end{pmatrix}, Y \sim \begin{pmatrix} 1 & 2 \\ 2/3 & 1/3 \end{pmatrix}$

$$P(X=1, Y=1) = P(X=1) \cdot P(Y=1) = \frac{4}{9}, \quad P(X=1, Y=2) = P(X=1) \cdot P(Y=2) = \frac{2}{9},$$

$$P(X=2, Y=1) = P(X=2) \cdot P(Y=1) = \frac{2}{9}, \quad P(X=2, Y=2) = P(X=2) \cdot P(Y=2) = \frac{1}{9}$$

所以随机变量 X 和 Y 相互独立。

例 7.3.2 $X \sim \begin{pmatrix} -1 & 0 & 1 \\ 1/4 & 1/2 & 1/4 \end{pmatrix}, Y \sim \begin{pmatrix} 0 & 1 \\ 1/2 & 1/2 \end{pmatrix}$, 若 $P(XY=0)=1$, 求

(1) (X,Y) 的联合分布列, (2) X,Y 是否独立

解: $P(XY=0)=1 \Rightarrow P(XY \neq 0)=0 \Rightarrow P(X=-1, Y=1)=P(X=1, Y=1)=0$

$X \setminus Y$	0	1	$P(X=x_i)$		$X \setminus Y$	0	1
-1	p_{11}	p_{12}	$1/4$	$p_{12}=0,$ $p_{32}=0$	-1	$1/4$	0
0	p_{21}	p_{22}	$1/2$		0	0	$1/2$
1	p_{31}	p_{32}	$1/4$		1	$1/4$	0
$P(Y=y_j)$	$1/2$	$1/2$					

$P(X=-1) \cdot P(Y=1) \neq P(X=1, Y=1)=0$, 所以 X,Y 不独立。

例 7.3.3 设随机变量 X, Y 相互独立, 且分别服从参数为 λ_1 和 λ_2 的泊松分布, $X \sim P(\lambda_1)$, $Y \sim P(\lambda_2)$, 求 $X+Y$ 的分布。

解: $X+Y$ 的取值范围为全体非负整数, 计算 $X+Y$ 的分布列, 对任意非负整数 n

$$\begin{aligned} P(X+Y=n) &= \sum_{k=0}^n P(X=k, Y=n-k) = \sum_{k=0}^n P(X=k)P(Y=n-k) \\ &= \sum_{k=0}^n \frac{\lambda_1^k}{k!} e^{-\lambda_1} \frac{\lambda_2^{n-k}}{(n-k)!} e^{-\lambda_2} = \frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)}}{n!} \sum_{k=0}^n \frac{n!}{k!(n-k)!} \lambda_1^k \lambda_2^{n-k} \\ &= \frac{e^{-(\lambda_1+\lambda_2)}}{n!} (\lambda_1 + \lambda_2)^n = \frac{(\lambda_1 + \lambda_2)^n}{n!} e^{-(\lambda_1+\lambda_2)} \\ X+Y &\sim P(\lambda_1 + \lambda_2)。 \end{aligned}$$

泊松分布和二项分布的可加性

泊松分布的可加性: 若 $X_1 \sim P(\lambda_1)$, $X_2 \sim P(\lambda_2)$, \dots , $X_m \sim P(\lambda_m)$, 且 X_1, X_2, \dots, X_m 相互独立, 则 $X_1 + X_2 + \dots + X_m \sim P(\lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_m)$

二项分布的可加性: $X_1 \sim B(n_1, p)$, $X_2 \sim B(n_2, p)$, \dots , $X_m \sim B(n_m, p)$, 且 X_1, X_2, \dots, X_m 相互独立, 则 $X_1 + X_2 + \dots + X_m \sim B(n_1 + n_2 + \dots + n_m, p)$

7.4 独立随机变量期望和方差的性质

独立随机变量乘积的期望的性质:

$$X, Y \text{ 独立, 则 } E(XY) = E(X)E(Y)$$

以离散型随机变量为例, 设二元随机变量 (X, Y) 的联合分布列 $P(X=x_i, Y=y_j)$ 已知,

则 $P(X = x_i, Y = y_j) = P(X = x_i) \cdot P(Y = y_j), \quad (i = 1, 2, \dots, m; j = 1, 2, \dots, n)$

$$\begin{aligned} E(XY) &= \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n x_i y_j P(X = x_i, Y = y_j) = \sum_{i=1}^m \sum_{j=1}^n x_i y_j P(X = x_i) P(Y = y_j) \\ &= \sum_{i=1}^m x_i P(X = x_i) \sum_{j=1}^n y_j P(Y = y_j) = E(X) E(Y) \end{aligned}$$

独立随机变量和的方差的性质：

X, Y 独立，则 $Var(X + Y) = Var(X) + Var(Y)$

$$\begin{aligned} Var(X + Y) &= E[(X + Y)^2] - E(X + Y)^2 \\ &= E(X^2 + 2XY + Y^2) - [E(X)^2 + 2E(X)E(Y) + E(Y)^2] \\ &= E(X^2) - E(X)^2 + E(Y^2) - E(Y)^2 + 2E(XY) - 2E(X)E(Y) \\ &= E(X^2) - E(X)^2 + E(Y^2) - E(Y)^2 = Var(X) + Var(Y) \end{aligned}$$

若 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立，且都存在方差，则 $Var(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = \sum_{k=1}^n Var(X_k)$

利用独立的 0-1 分布求和计算二项分布随机变量 $X \sim b(n, p)$ 期望和方差

我们在推导二项分布随机变量的方差时，已经利用了独立随机变量和的方差等于方差求和的性质。这里我们再回顾一下。

设 X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立，且均服从 0-1 分布 $B(1, p)$ ，则 $X = X_1 + X_2 + \dots + X_n$

对所有 $k = 1, \dots, n$ ， $E(X_k) = 1 \times p + 0 \times (1 - p) = p$ ， $E(X_k^2) = 1 \times p + 0 \times (1 - p) = p$

$Var(X_k) = E(X_k^2) - E(X_k)^2 = p - p^2 = p(1 - p)$ ，

$E(X) = E(X_1 + X_2 + \dots + X_n) = E(X_1) + E(X_2) + \dots + E(X_n) = np$

$$\text{Var}(X) = \text{Var}(X_1 + X_2 + \cdots + X_n) = \text{Var}(X_1) + \text{Var}(X_2) + \cdots + \text{Var}(X_n) = np(1-p)$$

负二项分布随机变量

$Y \sim NB(r, p)$: 连续不断且独立地重复进行一个参数为 p 的伯努利试验, 第 r 次“成功”出现时所进行的试验次数。更细致地考虑由伯努利试验构造参数为 r, p 的负二项分布随机变量的过程。从伯努利试验开始到第一次成功, 所进行试验的次数是随机的, 记为随机变量 X_1 , 则 X_1 服从参数为 p 的几何分布; 然后继续独立地进行伯努利试验, 到第二次试验成功, 我们记从第一次试验成功后开始计算的试验次数为 X_2 , 则 X_2 仍然服从参数为 p 的几何分布; 如此进行下去, 到第 r 次“成功”出现时所进行的总的伯努利试验次数 Y 就等于 X_1 加 X_2 一直加到 X_r 。

设 X_1, X_2, \dots, X_r 相互独立, 且均服从几何分布 $Ge(p)$,

$$\text{则 } Y = X_1 + X_2 + \cdots + X_r; \quad E(X_k) = \frac{1}{p}, \quad \text{Var}(X_k) = \frac{1-p}{p^2}, \quad k=1, 2, \dots, r$$

$$E(Y) = E(X_1 + X_2 + \cdots + X_r) = E(X_1) + \cdots + E(X_r) = \frac{r}{p}$$

$$\text{Var}(Y) = \text{Var}(X_1 + X_2 + \cdots + X_r) = \text{Var}(X_1) + \cdots + \text{Var}(X_r) = \frac{r(1-p)}{p^2}$$

例 7.4.1 设随机变量 X, Y 相互独立, 已知它们的期望分别为 $E(X)$ 和 $E(Y)$ 。令 $U = \max\{X, Y\}$, $V = \min\{X, Y\}$, 求 $E(UV)$ 。

解: 分别考虑 $X \geq Y$ 和 $X < Y$ 两种情况,

当 $X \geq Y$ 时, $U = X$, $V = Y$; 当 $X < Y$ 时, $U = Y$, $V = X$;

所以 $UV = XY$,

$$E(UV) = E(XY) = E(X)E(Y)。$$