

第四章 随机变量的数字特征





本章题型

1. 利用概率分布计算数字特征
 2. 随机变量相互独立和不相关性的判断
 3. 利用重要分布的数字特征
-



例1 二维连续型随机变量 (X, Y) 有联合概率密度 $f(x, y) = \begin{cases} \frac{3}{4}, & x^2 < y < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

求 (1) X, Y 的条件概率密度; (2) $P(X \leq \frac{1}{4} | Y = \frac{1}{4})$ (3) X, Y 的相关系数。

解 (1) $f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \begin{cases} \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} \frac{3}{4} dx = \frac{3}{2} \sqrt{y} & 0 < y < 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

当 $0 < y < 1$ 时

$$f_{X|Y}(x|y) = \frac{f(x, y)}{f_Y(y)} = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{y}} & -\sqrt{y} < x < \sqrt{y} \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \begin{cases} \int_{x^2}^1 \frac{3}{4} dy & -1 < x < 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

当 $-1 < x < 1$ 时

$$f_{X|Y}(x|y) = \begin{cases} \frac{1}{1-x^2} & x^2 < y < 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$



例1 二维连续型随机变量 (X, Y) 有联合概率密度 $f(x, y) = \begin{cases} \frac{3}{4}, & x^2 < y < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$

求 (1) X, Y 的条件概率密度; (2) $P(X \leq \frac{1}{4} | Y = \frac{1}{4})$ (3) X, Y 的相关系数。

解 (2) 当 $Y = \frac{1}{4}$ 时 $f_{X|Y}(x | y = \frac{1}{4}) = \begin{cases} 1 & -\frac{1}{2} < x < \frac{1}{2} \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

$$P(X \leq \frac{1}{4} | Y = \frac{1}{4}) = \int_{-\infty}^{\frac{1}{4}} f_{X|Y}(x | y = \frac{1}{4}) dx = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{4}} dx = \frac{3}{4}$$

$$(3) E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f_X(x) dx = \int_{-1}^1 x \frac{3}{4} (1 - x^2) dx = 0$$

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} y f_Y(y) dy = \int_0^1 y \frac{3}{2} \sqrt{y} dy = \frac{3}{5}$$

$$E(XY) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xy f(x, y) dx dy = \frac{1}{4} \int_{-1}^1 dx \int_{x^2}^1 y dy = 0$$

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y) = 0$$

$$\therefore \rho_{XY} = 0$$



例2 二维连续型随机变量 $(X, Y) \sim U(G), G = \{(x, y) | 0 < y < \sqrt{1-x^2}, -1 < x < 1\}$

问 X 与 Y 是否相关，是否独立？

解

$$f(x, y) = \begin{cases} \frac{2}{\pi} & (x, y) \in G \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xf(x, y)dxdy = \int_{-1}^1 dx \int_0^{\sqrt{1-x^2}} x \frac{2}{\pi} dy = 0$$

$$E(Y) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} yf(x, y)dxdy = \int_0^1 dy \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} xy \frac{2}{\pi} dx = \frac{4}{3\pi}$$

$$E(XY) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xyf(x, y)dxdy = \int_0^1 dy \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} xy \frac{2}{\pi} dx = 0$$

$$\text{Cov}(X, Y) = E(XY) - E(X)E(Y) = 0$$

\therefore 不相关



例2 二维连续型随机变量 $(X, Y) \sim U(G), G = \{(x, y) | 0 < y < \sqrt{1-x^2}, -1 < x < 1\}$

问 X 与 Y 是否相关，是否独立？

解

$$f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \begin{cases} \int_0^{\sqrt{1-x^2}} \frac{2}{\pi} dy = \frac{2\sqrt{1-x^2}}{\pi} & -1 < x < 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \begin{cases} \int_{-\sqrt{1-y^2}}^{\sqrt{1-y^2}} \frac{2}{\pi} dx = \frac{4\sqrt{1-y^2}}{\pi} & 0 < y < 1 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

$$f\left(0, \frac{1}{2}\right) = \frac{2}{\pi} \neq f_X(0)f_Y\left(\frac{1}{2}\right) = \frac{2}{\pi} \cdot \frac{2\sqrt{3}}{\pi}$$

\therefore 不独立



例3 $X \sim P(4), P(X = \sqrt{D(X)}) = ?$

解 $D(X) = \lambda = 4$

$$P(X = 2) = \frac{4^2}{2!} e^{-4} = 8e^{-4}$$

例4 $X \sim U(1, 2)$ 在 $X = x (1 < x < 2)$ 条件下, $Y \sim E(x)$, 求 $E(XY)$

解 $X \sim U(1, 2) f_X(x) = \begin{cases} 1 & 1 < x < 2 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$

$$f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} xe^{-xy} & y > 0 \\ 0 & y \leq 0 \end{cases}$$

$$f(x, y) = f_X(x) f_{Y|X}(y|x) = \begin{cases} xe^{-x} & 1 < x < 2, y > 0 \\ 0 & \text{其他} \end{cases}$$

$$E(XY) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} xyf(x, y) dx dy = \int_1^2 dx \int_0^{+\infty} x^2 ye^{-xy} dy = 1$$

第5章 大数定律及中心极限定理





5.1 Chebyshev (切比雪夫) 不等式

(Markov不等式) 设 $Y \geq 0$, 则对 $\forall \varepsilon > 0$, $P(Y \geq \varepsilon) \leq \frac{E(Y)}{\varepsilon}$ 。

证明 设 $Y \sim f(y)$, $E(Y) = \int_0^{\infty} yf(y)dy \geq \int_{\varepsilon}^{\infty} yf(y)dy$

$$\geq \int_{\varepsilon}^{\infty} \varepsilon f(y)dy = \varepsilon P(Y \geq \varepsilon)$$

特例: 取 $Y = [X - E(X)]^2$, $\varepsilon = \varepsilon_1^2$

$$\text{则 } P\{|X - E(X)|^2 \geq \varepsilon_1^2\} \leq \frac{D(X)}{\varepsilon_1^2}$$

$$\Rightarrow P\{|X - E(X)| \geq \varepsilon_1\} \leq \frac{D(X)}{\varepsilon_1^2} \quad \text{Chebyshev (切比雪夫) 不等式}$$

$$\text{或 } P\{|X - E(X)| < \varepsilon_1\} \geq 1 - \frac{D(X)}{\varepsilon_1^2}$$

条件: $D(X)$ 、 $E(X)$ 存在。

作用: 给出随机变量 X 分布未知的情况下计算概率下限的估计



例1 调查吸烟率 p ，问要调查多少人才能保证吸烟频率与 p 的差不超过0.005的概率不低于95%？

解 假设调查人数为 n ，吸烟人数 n_A ，吸烟频率 $f = \frac{n_A}{n}$

$$P\{|f - p| \leq 0.005\} \geq 0.95$$

$$P\left\{\left|\frac{n_A}{n} - p\right| \leq 0.005\right\} \geq 0.95$$

$$P\{|n_A - np| \leq 0.005n\} \geq 0.95$$

确定 n_A ：独立重复做 n 次实验，服从二项分布。

$$\Leftrightarrow 1 - P\{|n_A - np| > 0.005n\} \geq 0.95$$

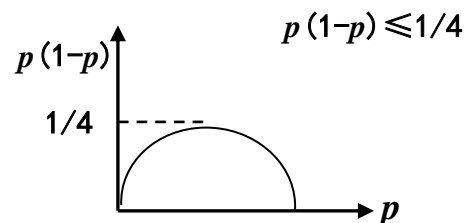
$$P\{|n_A - np| > 0.005n\} \leq 0.05$$

$$\leq \frac{D(n_A)}{0.005^2 n^2}$$

若 $\frac{D(n_A)}{0.005^2 n^2} \leq 0.05$ ，那么 $P\{|n_A - np| > 0.005n\}$ 必然小于0.05。

$$\frac{np(1-p)}{0.005^2 n^2} \leq \frac{1}{4 \times 0.005^2 n^2} \leq 0.05$$

确定 $p(1-p)$ ：



$$\Rightarrow n \approx 40000$$



例2 设 X 、 Y 是随机变量且 $E(X)=E(Y)$, $D(X)=\frac{1}{4}D(Y)$, $\rho_{XY}=\frac{1}{2}$, $P(|X-Y|\geq\sqrt{D(Y)})\leq?$

解 $E(X-Y)=EX-EY=0$

$$\begin{aligned}D(X-Y) &= D(X) + D(Y) - 2Cov(X, Y) = D(X) + D(Y) - 2\rho_{XY}\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)} \\&= \frac{1}{4}D(Y) + D(Y) - 2\rho_{XY} \cdot \frac{1}{2}\sqrt{D(Y)}\sqrt{D(Y)} \\&= \frac{3}{4}D(Y)\end{aligned}$$

$$P(|X-Y|\geq\sqrt{D(Y)}) = P(|(X-Y)-E(X-Y)|\geq\sqrt{D(Y)}) \leq \frac{D(X-Y)}{D(Y)} = \frac{\frac{3}{4}D(Y)}{D(Y)} = \frac{3}{4}$$



准备知识:

定义 设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 是随机变量序列, a 是常数, 如果 $\forall \varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P(|X_n - a| \geq \varepsilon) = 0$$

则称随机变量序列 $\{X_n\}$ **依概率收敛** 于 a , 记为 $X_n \xrightarrow{P} a, n \rightarrow \infty$

1、Chebyshev 大数定律

定理 1 设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 是相互独立的随机变量序列，具有相同的数学期望和方差，即 $EX_i = \mu, DX_i = \sigma^2 (i = 1, 2, \dots)$ ， $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ 则 $\forall \varepsilon > 0$ ，有 $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\bar{X} - \mu| \geq \varepsilon) = 0$

即 $\bar{X} \xrightarrow{P} \mu, n \rightarrow \infty$ 。

证明 由于 $E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i = \mu$ $D\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n DX_i = \frac{\sigma^2}{n}$

由 Chebyshev 不等式，得

$$P(|\bar{X} - \mu| \geq \varepsilon) = P(|\bar{X} - E(\bar{X})| \geq \varepsilon) \leq \frac{D(\bar{X})}{\varepsilon^2} = \frac{\sigma^2}{n\varepsilon^2} \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$$

$$\text{因此 } \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu\right| \geq \varepsilon\right) = 0$$



1、Chebyshev 大数定律

Chebyshev 大数定律具有下面更一般的形式：

定理 2 设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 是相互独立的随机变量序列, $E(X_i), D(X_i) (i = 1, 2, \dots)$ 若存在常数 $C > 0$, 使得 $DX_i \leq C (i = 1, 2, \dots)$, 则 $\forall \varepsilon > 0$, 有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i)\right| \geq \varepsilon\right) = 0$$

即

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{P} \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i), n \rightarrow \infty$$

证明 由于 $E\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n EX_i = \mu$ $D\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right] = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n DX_i$

由 Chebyshev 不等式, 得

$$P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i)\right| \geq \varepsilon\right) \leq \frac{D\left[\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right]}{\varepsilon^2} \leq \frac{1}{\varepsilon^2} \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^n DX_i$$

因此

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i)\right| \geq \varepsilon\right) = 0 \leq \frac{C}{n\varepsilon^2} \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$$

2、辛钦大数定律

定理 3 设随机变量序列 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立且同分布，具有有限的数学期望，即 $EX_i = \mu (i = 1, 2, \dots)$ ，则 $\forall \varepsilon > 0$ ，有

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - \mu\right| \geq \varepsilon\right) = 0$$

$$\text{即 } \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i \xrightarrow{P} \mu, n \rightarrow \infty \quad .$$

*Chebyshev*大数定律和*Khintchine*大数定律表明，在随机变量序列 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 满足各自定理的条件下，当 n 充分大时它前 n 项的算术平均 $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ ，很可能接近于 μ ；

但是辛钦大数定律要求服从同一分布，不要求方差存在与否；
切比雪夫大数定律不要求同分布，但要求方差存在，方差不同时，要求方差一致有界。

3、伯努利大数定律

定理 4 设 n_A 表示 n 重Bernoulli试验中事件 A 发生的次数, p 是事件 A 在一次试验中发生的概率, 即 $P(A) = p$, 则 $\forall \varepsilon > 0$, 有 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{n_A}{n} - p\right| \geq \varepsilon\right) = 0$

$$\text{即 } \frac{n_A}{n} \xrightarrow{P} p, n \rightarrow \infty$$

证明 设 $X_i = \begin{cases} 1, & \text{若 } A \text{ 在第 } i \text{ 次实验中发生} \\ 0, & \text{若 } A \text{ 在第 } i \text{ 次实验中不发生} \end{cases} \quad (i = 1, 2, \dots, n),$

则 $EX_i = p, DX_i = p(1-p), i = 1, 2, \dots, n$

且 $n_A = \sum_{i=1}^n X_i$, 从而 $\frac{n_A}{n} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$

由试验的独立性知, $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 是相互独立的随机变量, 所以:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{n_A}{n} - p\right| \geq \varepsilon\right) = \lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\left|\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i - p\right| \geq \varepsilon\right) = 0$$