

(5) $f(x, y)$ 讨论

(6) X, Y 独立 \rightarrow 不能套公式!

$$f_2(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, z-x) dx \quad f \text{ 在 } x < z-x \text{ 处非0}$$

$$1^\circ z < 0: f_2(z) = 0$$

$$2^\circ z \geq 0: f_2(z) = \int_0^z x e^{-1(z-x)} dx$$
$$= e^{-z} \int_0^z x e^x dx = e^{-z} + \left(\frac{z}{2} - 1\right) e^{-\frac{z}{2}}$$

$$(7) P(X+Y < 1) = \int_{-\infty}^1 f_2(z) dz = 1 - e^{-\frac{1}{2}} - e^{-1}$$

$$(8) P(\min(X, Y) < 1) = 1 - P(\min(X, Y) > 1)$$

$$= 1 - P(X \geq 1, Y \geq 1)$$

$$= 1 - \int_1^{+\infty} dv \int_0^v u e^{-v} du = 1 - \frac{5}{2} e^{-1}$$

数学期望

$X: P(X=x_i)=p_i$, 若 $\sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$ 绝对收敛, 则称 $\sum_{i=1}^{\infty} x_i p_i$ 为 X 的数学期望

$$\text{连续? } E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$$

0-1分布: $E(X) = p$

$$\text{泊松: } E(X) = \sum_{k=0}^{\infty} k \cdot \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda} = \lambda$$

$$X \sim p(\lambda), \text{ 则 } E(X) = \lambda$$

$$X \sim G(p), \text{ 则 } E(X) = \frac{1}{p}$$

$$X \sim E(\lambda), \text{ 则 } E(X) = \frac{1}{\lambda}$$

一维随机变量函数的数学期望

$$\text{设 } Y = g(X), \text{ 则 } E(Y) = \sum_{i=1}^{\infty} g(x_i) p_i = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f_X(x) dx$$

$$Z = g(X, Y), \text{ 则 } E(Z) = E(g(X, Y)) = \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} g(x_i, y_j) \cdot p_{ij} = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy$$

$$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x, y) dy \left(\int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = f_X(x) \right)$$



性质: $E(C) = C$ $E(CX) = CE(X)$

$E(X_1 + X_2) = E(X_1) + E(X_2)$ 注意 X_1 与 X_2 不一定要独立

X_1, X_2 独立 $\Rightarrow E(X_1 X_2) = E(X_1)E(X_2)$ (根本原因是 $\text{Corr}(X_1, X_2) = 0$)

例: $1 \dots n$ 号球放入 $1 \dots n$ 盒子, 记配对个数 X 的期望

$X_i = \begin{cases} 1 & \text{球放入 } i \text{ 盒} \\ 0 & \text{否则} \end{cases}$

$$E(X) = E(X_1 + \dots + X_n) = E(X_1) + \dots + E(X_n) = n \times \frac{(n-1)!}{n!} = 1$$

钦定此位置恰好配对, 其余位置任意

方差

$D(X) = E(X - E(X))^2$ (X -平均值的加权平均) 得有期望才有方差

$$D(X) = E(X^2 - 2XE(X) + E(X)^2) = E(X^2) - 2E(X) \cdot E(X) + E^2(X)$$

常数

$$= E(X^2) - 2E^2(X)$$

(同时, 可知 $E(X^2) \geq E^2(X)$)

泊松分布的方差? $X \sim P(\lambda)$ 则 $D(X) = \lambda$

均匀

$$X \sim U[a, b], D(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

推论: $E(X^2) = D(X) + E^2(X)$

性质

1. $D(C) = 0$

2. $D(CX) = C^2 D(X)$



若 X, Y 独立 则 $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y)$ (因 $\pm \text{Cov}(X, Y) \stackrel{\text{独立}}{=} 0$)

注意与期望区别

推论: $D(\sum_{i=1}^n C_i X_i) = \sum_{i=1}^n C_i^2 D(X_i)$

4. 若 X, Y 独立 则: $D(XY) = D(X)D(Y) + D(X)[E(Y)]^2 + D(Y)[E(X)]^2$

一些经典分布的方差

注意一下: 特殊性质中涉及到多个变量的公式中, 没有求独立的是期望的线性性质

B(n, p) 分布列/概率 p.

$B(n, p)$ $P(X=k) = C_n^k p^k q^{n-k}$

$P(\lambda)$ $P(X=k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$

$G(p)$ $P(X=k) = q^{k-1} \cdot p$

$U[a, b]$ $f(x) = \frac{1}{b-a}$

$E(\lambda)$ $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}$

np

λ

$\frac{1}{p}$

$\frac{a+b}{2}$

$\frac{1}{\lambda}$

$np(1-p) = npq$

λ

$\frac{q}{p^2}$

$\frac{(b-a)^2}{12}$

$\frac{1}{\lambda^2}$

协方差

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

则 $D(X \pm Y) = D(X) + D(Y) \pm 2\text{Cov}(X, Y)$

性质见课本 (交换/提取因式/可加性)

“独立”与“不相关”

特殊

独立 \longleftrightarrow 不相关. 如果没有 ρ 不存在? 就没有“不相关”的概念 (可能有的联系)

判断: 不相关 $\Rightarrow \rho = 0$

独立 \Rightarrow 构造的任意事件独立 (只能用分布函数/密度/分布列判断)

大数定律

$(X, Y) \sim N(1, -1; 2, 2; \frac{1}{2})$. 同协...

估计 $P(|X+Y| \geq 3) \leq$

$P(|X+Y - E(X+Y)| \geq 3) \leq \frac{D(X+Y)}{\frac{9}{2}} = \frac{D(X+Y)}{9}$

MOON TREE

“E(X)” “E(Y)”



扫描全能王 创建

$$D(X+Y) = D(X) + D(Y) + 2 \operatorname{Cov}(X, Y)$$

$$\operatorname{Cov}(X, Y) = \rho \cdot \sqrt{D(X)} \cdot \sqrt{D(Y)} = 2$$

$$= 6$$

$$\therefore \leq \frac{2}{3}$$

例. 独立. X_1, X_2, \dots 服从 $E(2)$ 求 $Y_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$; $n \rightarrow +\infty$ 依概率收敛于什么?

$$X_i \sim E(2) \therefore E(X_i) = \frac{1}{2}, D(X_i) = \frac{1}{4}$$

$$E(X_i^2) = D(X_i) + (E(X_i))^2 = \frac{1}{2} \quad (\text{若为 } X_i^2? \text{ 只能积分})$$

$$\text{由独立大数定律, } Y_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2 = \frac{1}{2}$$

例. $X \sim E(1)$. 求 $Y = \min(X, 2)$ 的期望.

不能写出 $F_Y(y) \rightarrow f_Y(y) \rightarrow E(Y)$! 因为 F_Y 不一定好如何验证? 写出 $F_Y(y)$.

$$E(Y) = E(\min(X, 2)) = \int_{-\infty}^{+\infty} \min(x, 2) f_X(x) dx$$

发现 $f'_Y(0^-) \neq f'_Y(0^+)$

$$\begin{aligned} & \text{变成一维随机变量函数期望} \\ & = \int_{x \leq 2} x f_X(x) dx + \int_{x > 2} 2 f_X(x) dx = \frac{1}{x} (1 - e^{-2}) \end{aligned}$$

例. 设 X_1, X_2, \dots, X_n 独立同分布. $f(x) = \begin{cases} 2e^{-2(x-\theta)} & (x > \theta) \\ 0 & (x \leq \theta) \end{cases}$

$Z = \min(X_1, \dots, X_n)$. 求 (1) $E(Z)$ (2) $D(Z)$

常规做法: $F_X(x) = \begin{cases} 1 - e^{-2(x-\theta)} & (x > \theta) \\ 0 & (x \leq \theta) \end{cases}$ 高级做法: $X - \theta \sim E(2)$

$$F_Z^{(X)} = 1 - [1 - F_X(x)]^n = \begin{cases} 1 - e^{-2n(x-\theta)} & (x > \theta) \\ 0 & (x \leq \theta) \end{cases}$$

(经计算), $\min(X_1 - \theta, \dots, X_n - \theta) \sim E(2n)$
 $\therefore E(Z) = \frac{1}{2n} + \theta$
 再用分布函数那一套

$$\therefore f_Z(x) = \begin{cases} 2ne^{-2n(x-\theta)} & (x > \theta) \\ 0 & (x \leq \theta) \end{cases}$$

$$\therefore E(Z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_Z(x) \cdot x dx = \frac{1}{2n} + \theta \quad E(Z^2) = \int_{-\infty}^{+\infty} f_Z(x) \cdot x^2 dx$$

$$D(Z) = E(Z^2) - (E(Z))^2$$



中位定理 $X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$ 则 $\sum X_i \sim N(n\mu, n\sigma^2)$

例: (去年期末)

$$(X, Y) \sim f(x, y) = \begin{cases} ye^{-(x+y)} & (x > 0, y > 0) \\ 0 & (\text{其他}) \end{cases}$$

(1) X 与 $X+Y$ 相关系数 (2) $Z = XY$ 求 $D(Z)$

$$(1) \rho = \frac{\text{Cov}(X, X+Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(X+Y)}} = \frac{\text{Cov}(X, X) + \text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(X)+D(Y)}} \quad \text{Cov}(X, X) = D(X)$$

$$f(x, y) = (y \cdot e^{-y}) \cdot (e^{-x}), \text{ 且 } (x, y) \text{ 区域没有相互限制!}$$

$$\therefore X, Y \text{ 独立. (大题写完整!) } \rightarrow f_X(x) = \int_0^{\infty} f(x, y) dy = e^{-x}$$

$$\therefore \text{Cov}(X, Y) = 0, D(X+Y) = D(X) + D(Y) \quad f_Y(y) = \int_0^{\infty} f(x, y) dx = ye^{-y}$$

$$E(X) = \int_0^{\infty} \int_0^{\infty} f(x, y) \cdot x dx dy, \quad E(X^2) = \dots \rightarrow D(X)$$

$$\text{同理 } D(Y) \rightarrow \checkmark$$

$$(2) D(Z) = D(XY) = E(X^2Y^2) - (E(XY))^2 = \dots$$

$$\text{也写: } D(XY) \stackrel{X, Y \text{ 独立}}{=} D(X)D(Y) + D(X)E^2(Y) + D(Y)E^2(X) = \dots$$

例: r.v. X 可取 $a \leq X \leq b$. 证明:

$$(1) a \leq E(X) \leq b, \quad (2) D(X) \leq \frac{(b-a)^2}{4}$$

(1). 放缩一下显然.

(2). 引理: r.v. X 若 $D(X)$ 存在, 则 $\forall c \in \mathbb{R}$, 有:

$$D(X) \leq E(X-c)^2$$

$$\text{证明: } D(X) = D(X-c) = E(X-c)^2 - (E(X-c))^2 \leq E(X-c)^2$$

(有用的结论)

$$D(X) \leq E(X - \frac{a+b}{2})^2 \leq E(b - \frac{a+b}{2})^2 = E(\frac{b-a}{2})^2 = \frac{(b-a)^2}{4}$$

例: $X \sim N(0, 1)$, 求 $E(Xe^{2X})$

$$\text{解: } \int_{-\infty}^{+\infty} xe^{2x} \cdot \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} dx = e^2 \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} x e^{-\frac{(x-2)^2}{2}} dx$$



配方法! 重要!! (尤其正态分布中)

考虑这个式子的含义. $\frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{(x-2)^2}{2}}$ 可以看成 $X \sim N(2, 1)$ 的概率密度, 乘以 x , 就是期望 = $\therefore = 2e^2$

例1 | r.v. X . 分布函数 $F(x) = 0.3\Phi(x) + 0.7\Phi(\frac{x-1}{2})$, $\Phi(x)$ 为标准正态分布函数

求 $E(X)$

法1- 原式 = $\int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$, 其中 $f(x) = F'(x) = 0.3\varphi(x) + 0.35\varphi(\frac{x-1}{2})$

$$= 0.3 \int_{-\infty}^{+\infty} x \varphi(x) dx + 0.35 \int_{-\infty}^{+\infty} x \cdot \varphi(\frac{x-1}{2}) dx$$

$$\equiv 0$$

$$= 0.7 \int_{-\infty}^{+\infty} (2t+1) \varphi(t) dt = 0.7$$

奇函数

法2- $X = 0.3X_1 + 0.7X_2$. 其中 $X_1 \sim N(0, 1)$, $X_2 \sim N(1, 2^2)$

(为什么能这么拆? 看分布函数. $F(x) = 0.3F_{X_1}(x) + 0.7F_{X_2}(x_2)$)

$$= 0.3\Phi(x_1) + 0.7\Phi(\frac{x_2-1}{2})$$

$$\therefore E(X) = 0.3E(X_1) + 0.7E(X_2) = 0.7$$

例. X, Y 独立. 同分布于 $N(0, \frac{1}{2})$

$E(|X-Y|)$, $D(|X-Y|)$, $E(\max(X, Y))$, $E(\min(X, Y))$

记 $Z = X - Y$, 则 $Z \sim N(0, 1)$.

$$E(|Z|) = \int_{-\infty}^{+\infty} |z| f_Z(z) dz = \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

$$D(|Z|) = E|Z|^2 - (E|Z|)^2 = 1 - \frac{2}{\pi}$$

$E|Z|^2$ 的计算需用分解积分

$$E(\max(X, Y)) = \frac{1}{2} E[(X+Y) + |X-Y|] = \frac{1}{\sqrt{2\pi}}$$

$$E(\min(X, Y)) = \frac{1}{2} E[(X+Y) - |X-Y|] = -\frac{1}{\sqrt{2\pi}}$$

例. 总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 有 X_1, X_2, \dots, X_n . $Y = \sum_{i=1}^n (X_i + X_{i+n} - 2\bar{X})^2$. 求 $E(Y)$

令 $Z_i = X_i + X_{i+n}$, 则 Z_1, \dots, Z_n i.i.d $Z \sim N(2\mu, 2\sigma^2)$

$$\bar{Z} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n Z_i = 2\bar{X}$$

MOON TREE



扫描全能王 创建

$$S_z^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (z_i - \bar{z})^2$$

$$= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i + X_{i+n} - 2\bar{X})^2 = \frac{Y}{n-1}$$

$$E(S_z^2) = \frac{1}{n-1} E(Y) \Rightarrow E(Y) = (n-1) E(S_z^2) = (n-1) D(z) = 2(n-1)\sigma^2$$

例. $f(x) = \begin{cases} (\alpha+1)x^\alpha & (0 < x < 1) \\ 0 & (\text{其他}) \end{cases}$ 矩估计/MLE?

矩: $\alpha: E(X) = \int_0^1 (\alpha+1)x^\alpha = \frac{\alpha+1}{\alpha+2} = 1 - \frac{1}{\alpha+2}$

$$\therefore \alpha = \frac{1}{1-\bar{x}} - 2$$

$$\hat{\alpha} = \frac{1}{1-\bar{x}} - 2$$

MLE: 取样本 x_1, \dots, x_n

$$L(\alpha) = f(x_1) \cdots f(x_n)$$

$$= (\alpha+1)^n \cdot \prod_{i=1}^n x_i^\alpha \quad (0 < x_i < 1)$$

$$\ln L(\alpha) = n \ln(\alpha+1) + \alpha \sum_{i=1}^n \ln x_i$$

$$\frac{d \ln L(\alpha)}{d\alpha} = \frac{n}{\alpha+1} + \sum_{i=1}^n \ln x_i = 0 \Rightarrow \hat{\alpha} = \frac{-n}{\sum_{i=1}^n \ln x_i} - 1$$

如果似然函数没有驻点? 仍取最大的位置.

一定要代回去检验!

例.

X 为平有 r.v. $E|X|^r$ 存在. 证: $\varepsilon > 0$, 有 $P(|X| \geq \varepsilon) \leq \frac{E|X|^r}{\varepsilon^r}$.

1° 离散型. $P(|X| \geq \varepsilon) = \sum_{|x_i| \geq \varepsilon} P_i \leq \sum_{|x_i| \geq \varepsilon} \frac{|x_i|^r}{\varepsilon^r} P_i \leq \sum_i \frac{|x_i|^r}{\varepsilon^r} P_i = \frac{E|X|^r}{\varepsilon^r}$

2° 连续型. $P(|X| \geq \varepsilon) = \int_{|x| \geq \varepsilon} f(x) dx \leq \int_{|x| \geq \varepsilon} \frac{|x|^r}{\varepsilon^r} f(x) dx \leq \int_{-\infty}^{+\infty} \frac{|x|^r}{\varepsilon^r} f(x) dx = \frac{E|X|^r}{\varepsilon^r}$

2个注意: ① 别漏了离散的情况 ② 类似比雪夫不等式放缩



$$\text{或 } P(E(X) - \varepsilon < X < E(X) + \varepsilon)$$

如果用切比雪夫估计类似 $P(|X - E(X)| < \varepsilon)$ 的时候, 别忘了反过来! $\geq 1 - \frac{D(X)}{\varepsilon^2}$

例 $\exists a, b (a \neq 0) \quad P(Y = aX + b) = 1. \text{ 则 } \rho_{XY} = ?$

这不是 1!! 是 ± 1 . 且依赖于 $a \rightarrow \frac{a}{|a|}!$

$\text{Cov}(X, Y) = 0 \Leftrightarrow$ X, Y 不相关, 但不能说明 X, Y 独立
(别记混)

$|\rho| = 1$ 则 $P(Y = aX + b)$ 咋证?

$$|\rho| = 1 \Leftrightarrow \text{Cov}(X, Y) = D(X) \cdot D(Y) \Leftrightarrow (2\text{Cov}(X, Y))^2 = 4D(X) \cdot D(Y)$$

$D(Y - tX) = D(Y) + t^2 D(X) - 2t \cdot \text{Cov}(X, Y) \geq 0$. (关于 t 的方程), 且存在 $= 0$ 的点

$$\therefore \Delta = (2\text{Cov}(X, Y))^2 - 4D(X)D(Y) = 0. \therefore (2\text{Cov}(X, Y))^2 = 4D(X)D(Y)$$

$$|\rho| = 1$$

贝叶斯公式. 第一大题

分布函数. 判定性质

离散分布. (k) . E, D . 记忆法

几何分布无记忆性

$$P(X=a)=0 \nRightarrow \{X=a\}=\emptyset$$

正态分布. 积分值记忆

二维随机变量

已知边缘 \rightarrow 联合分布

独立: F 之积 / 分布列 / 条件分布

联合分布. 拆成只有 x, y 函数之积, 定义域也能拆. \rightarrow 独立

MOON



扫描全能王 创建