



中国科学技术大学

UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY OF CHINA

地址: 中国安徽省合肥市 电话: 0551-63602184 传真: 0551-63631760 网址: http://www.ustc.edu.cn

• n : 样本空间

• 上极限事件: $\bigcap_{k=1}^{\infty} \bigcup_{n=k}^{\infty} A_n = \lim_{k \rightarrow \infty} \bigcup_{n=k}^{\infty} A_n$

• 下极限事件: $\bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} A_n = \lim_{k \rightarrow \infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} A_n$

$\left\{ \begin{aligned} \bigcap_{k=1}^{\infty} \bigcup_{n=k}^{\infty} A_n &= \lim_{n \rightarrow \infty} \sup A_n \\ \bigcup_{k=1}^{\infty} \bigcap_{n=k}^{\infty} A_n &= \lim_{n \rightarrow \infty} \inf A_n \end{aligned} \right.$

• 事件运算满足:

→ 交换律: $A \cup B = B \cup A, AB = BA$

→ 结合律: $(A \cup B) \cup C = A \cup (B \cup C)$

→ 分配律: $(A \cup B) \cap C = A \cap C \cup B \cap C$

→ **对偶原则 (De Morgan)** $(A \cup B)^c = A^c \cap B^c$
 $(AB)^c = A^c \cup B^c$

• 古典概型:

$P(\Omega) = 1, P(\emptyset) = 0,$

$P(A) = \frac{|A|}{|\Omega|}$

• 组合数恒等式:

• Vandermonde 恒等式:

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

$\sum_{k_i=0}^{a+r} \binom{a}{k+r} \binom{b}{k} = \binom{a+b}{a-r}$

$\sum_{i=0}^r \binom{n}{i} \binom{n-i}{r-i} = \binom{n}{r} \cdot 2^r$

• 计数模式:

① 有编号分组:

n 个不同元素 $\rightarrow k$ 个不同组, $\sum_{i=1}^k n_i = n$

$\Rightarrow \frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_k!}$

② n 个元素属于不同的组, 同类之间元素不可判序, 每类有 n_1, n_2, \dots, n_k 个, 则 n 个元素全排列有

$\frac{n!}{n_1! n_2! \dots n_k!}$ 种.

③ **球盒模型** 将 n 球放入 k 盒子里.

1° 球可判序, 盒可判序, $\sum n_i = n$

$\Rightarrow \frac{n!}{n_1! \dots n_k!}$

2° 球不可判序, 盒可判序.

1) 有空盒:



(固定 1 盒在最左侧, 防止出现无盒中有球)

$\binom{n+k-1}{k-1}$

2) 无空盒:

$\binom{n-1}{k-1}$

1) $\Rightarrow x_1 + \dots + x_k = n$ 有非负整数解个数

2) $\Rightarrow x_1 + \dots + x_k = n$ 正整数解

③ 不相邻问题.

④ 可重排列与可重组合问题

1° 可重排列: k 种不同元素中取 n 个: k^n

2° 可重组合: k 种不同元素中取 n 个, 同种可重使用, 求所有不同的选取方式:

① 本 n_1, n_2, \dots, n_k 个数, $n_1 + \dots + n_k = n$,

$\Rightarrow \sum_{n_i \geq 0} \binom{n+k-1}{k-1}$ 种.

⑤. 大间距组合问题:

从 $1, 2, \dots, n$ 中取 k 个 $j_1, \dots, j_k \in n$,
 s.t. $j_{i+1} - j_i > m, j_{i+1} > j_i$. 且 $(k-1)(m+1) < n$.

取法数: $\binom{n - (k-1)m}{k}$

ex: 10男4女站一行, 记A为事件: 每两位女士
 之间至少间隔两位男士. 求 $P(A)$

solu: $|A| = 4! \cdot 10! \cdot \binom{14 - (4-1) \cdot 2}{4}$
 $|M| = 14!$

几何模型: 求长度, 求体积, 等概率.

$P(A) = \frac{L(A)}{L(\Omega)}$, L 为 Lebesgue 测度.

[Buffon 投针问题] 平面上画满间距为 a
 的平行直线, 向该平面投掷一枚长度为 l 的
 针, ($l < a$), 求针和直线相交的概率.

针与线夹角为 θ ,
 针中心与线距离为 p .
 $\Omega = \{(\rho, \theta) : 0 \leq \rho \leq \frac{a}{2}, 0 \leq \theta \leq \frac{\pi}{2}\}$.
 相交 $\Leftrightarrow \frac{1}{2} l \sin \theta \geq p$.
 $A = \{(\rho, \theta) : p \leq \frac{1}{2} l \sin \theta\}$.
 $P(A) = \frac{L(A)}{L(\Omega)} = \frac{2l}{a\pi}$.

Ch 2. 初等概率论

• 样本空间 Ω 的一些子集所构成的类 \mathcal{F} 叫做
 事件 σ 域, 如果它满足

1. $\Omega \in \mathcal{F}$.
2. 只要 $E \in \mathcal{F}$, 就有 $E^c \in \mathcal{F}$.
3. 只要 $\{E_n, n \in \mathbb{N}\} \subset \mathcal{F}$, 就有 $\bigcup_{n=1}^{\infty} E_n \in \mathcal{F}$.

• 定理: Ω 为样本空间, 若 \mathcal{F} 为其中的事件 σ 域,
 则:

1. $\emptyset \in \mathcal{F}$.
2. $\{E_n, n \in \mathbb{N}\} \in \mathcal{F} \Rightarrow \bigcap_{n=1}^{\infty} E_n \in \mathcal{F}$.
3. 若 $\{E_n, n=1, \dots, m\} \in \mathcal{F}$, 则 $\bigcap_{n=1}^m E_n \in \mathcal{F}$.
 $\bigcup_{n=1}^m E_n \in \mathcal{F}$.
4. $E_1, E_2 \in \mathcal{F}$, 则 $E_1 - E_2 \in \mathcal{F}$.

• σ 域在交运算下封闭, 并运算不封闭.

• 几类特殊 σ 域:

1. 平凡域 $\mathcal{F} = \{\emptyset, \Omega\}$

2. 幂集域 $\mathcal{F} = 2^{\Omega}$

3. 包含A的取补 \cup 域: $\forall \mathcal{F} = \{A, A^c\}$

• 生成 σ 域: 张成类 $\mathcal{P}, \sigma(\mathcal{P})$

Borel 域: $\mathcal{B}(\mathbb{R})$

$\mathcal{A}_1 = \{(-\infty, x), x \in \mathbb{R}\}, \mathcal{A}_2 = \{(a, b), -\infty < a < b < \infty\}$

$\mathcal{A}_3 = \{A : A \text{ 为 } \mathbb{R} \text{ 中开集}\}, \mathcal{A}_4 = \{A : A \text{ 为 } \mathbb{R} \text{ 中闭集}\}$

则 $\sigma(\mathcal{A}_1) = \sigma(\mathcal{A}_2) = \sigma(\mathcal{A}_3) = \sigma(\mathcal{A}_4)$

• 概率

设 (Ω, \mathcal{F}) 为一个可测空间, 称 P 为 Ω 上的一个概率测度

$P: \mathcal{F} \rightarrow [0, 1]$

为 \mathcal{F} 上的一个测度

1) $P(\Omega) = 1, P(E) \geq 0$ 非负性

2) 对 \mathcal{F} 中互斥的 $A_n \in \mathcal{F}, n \geq 1$, 有

$P(\bigcup_{n=1}^{\infty} A_n) = \sum_{n=1}^{\infty} P(A_n)$ 可列可加性

性质:

上述三条:

1. 非负性
2. 规范性
3. 可列可加性
4. $P(\emptyset) = 0$.
5. 有限可加性: $\{E_k\}$ 两两不交, 则

$P(\bigcup_{k=1}^n E_k) = \sum_{k=1}^n P(E_k)$

b. 可减性:

$E_1 \in \mathcal{F}, E_2 \in \mathcal{F}, E_1 \supset E_2$, 则

$P(E_1 - E_2) = P(E_1) - P(E_2)$.

7. 单调性: $E_2 \subset E_1 \Rightarrow P(E_2) \leq P(E_1)$.

8. $P(E^c) = 1 - P(E)$.

9. 加法原理.

$P(\bigcup_{k=1}^n A_k) = \sum_{k=1}^n P(A_k) - \sum_{1 \leq i < j \leq n} P(A_i \cap A_j) + \dots$

10. 下连续性:

若 $E_n \subset E_{n+1}, n=1, 2, \dots$, 则

$P(\bigcup_{n=1}^{\infty} E_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(E_n)$.

11. 上连续性:

$E_n \supset E_{n+1}, P(\bigcap_{n=1}^{\infty} E_n) = \lim_{n \rightarrow \infty} P(E_n)$.

12. 次可加性:

$P(\bigcup_{n=1}^{\infty} E_n) \leq \sum_{n=1}^{\infty} P(E_n)$.



中国科学技术大学

UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY OF CHINA

地址:中国安徽省合肥市 电话:0551-63602184 传真:0551-63631760 网址:http://www.ustc.edu.cn

利用概率性解题 * P46 ~ P54.

→ (无空盒问题): 将 m 个小球等可能放入 n 个不同盒子, $m > n$. 试求“无空盒出现”(B)的概率.

A_k : 第 k 盒为空. 则 $B^c = \bigcup_{i=1}^n A_i$.

$$P(A_j | A_i \dots A_k) = \frac{(n-k)^m}{n^m} = (1 - \frac{k}{n})^m$$

$$\begin{aligned} \text{故 } P(B^c) &= P(\bigcup_{i=1}^n A_i) = \sum_{i=1}^n (1)^{i-1} \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_{i-1} \leq n} P(A_{j_1} \dots A_{j_{i-1}}) \\ &= \sum_{i=1}^n (1)^{i-1} \binom{n}{i} (1 - \frac{i}{n})^m \end{aligned}$$

$$P(B) = 1 - P(B^c)$$

(配对问题) 一副卡片共 n 张, 分别编号为 $1, 2, \dots, n$. 现将洗牌为四摞, 若四摞中相应位置号码相同, 则称出现一个配对. A : “至少出现一个配对”的概率.

A_k : k 位置配对.

$$P(A_j | \dots | A_k) = \frac{(n-k)!}{n!}$$

$$A = \bigcup_{i=1}^n A_i, P(A) = P(\bigcup_{i=1}^n A_i)$$

$$= \sum_{i=1}^n (1)^{i-1} \sum_{1 \leq j_1 < j_2 < \dots < j_{i-1} \leq n} \frac{(n-i)!}{n!} = \sum_{i=1}^n \binom{n}{i} (1)^{i-1} \frac{(n-i)!}{n!}$$

(缘): n 份函件 \rightarrow n 个信封, 求“恰有 k 个配对”的概率.

D_k : 恰有 k 个配对的 $n-k$ 个信封不匹配. ...

→ (配对问题续)

条件概率:

$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$$

定理(概率乘法)

$$P(\bigcap_{i=1}^n A_i) = P(A_1)P(A_2|A_1) \dots P(A_n|A_1 \dots A_{n-1})$$

全概率公式: $\{A_1, \dots, A_n\}$ 为 Ω 的一个分割.

$P(A_i) > 0, i \geq 1$. 则

$$P(B) = \sum_{i=1}^n P(B|A_i)P(A_i)$$

Bayes 公式

$$P(A_k|B) = \frac{P(B|A_k)P(A_k)}{\sum_{i=1}^n P(B|A_i)P(A_i)}$$

求概率的递推方法: 向前方法 和 向后方法.

事件独立性:

$$A, B \text{ 独立} \Leftrightarrow P(AB) = P(A)P(B)$$

A_1, A_2, \dots, A_n 相互独立:

$$P(\bigcap_{k=1}^n A_k) = \prod_{k=1}^n P(A_k)$$

用独立性求复杂事件的概率:

A_1, \dots, A_n 相互独立

$$\Rightarrow P(A_1 \dots A_n) = \prod_{i=1}^n P(A_i)$$

$$P(A_1 \cup \dots \cup A_n) = 1 - \prod_{i=1}^n (1 - P(A_i))$$

Ch3. 随机变量

示性函数:

$$\text{集合 } A \text{ 的示性函数 } I_A(x) = \begin{cases} 1, & x \in A \\ 0, & x \in A^c \end{cases}$$

二项分布

$$X \sim B(n, p)$$

$$P(X=k) = \binom{n}{k} p^k q^{n-k}, \quad q=1-p$$

$$EX = np, \quad \text{Var } X = npq$$

变化规律:

$$\frac{b(k+1, n, p)}{b(k, n, p)} = 1 + \frac{(n+1)p - k}{kq}$$

$$\Rightarrow k < [(n+1)p], \uparrow, \quad k > [(n+1)p], \downarrow$$

$$k = [(n+1)p] \text{ 取 } \max$$

“最大可能次数”

n 可分布

$$X \sim \text{Geo}(p) \quad \underbrace{x \times x \times \dots \times x}_{k \text{ 次}} \checkmark$$

$$\Rightarrow P(X=k) = P(1-p)^{k-1}, \quad k \geq 1$$

note that.

n 可分布无记忆性,

$$P(X-k \geq n | X \geq k) = P(X \geq n)$$

• 负二项分布 (Pascal 分布)

成功概率为 p . 成功: r 次. 最后一次成功.

试验总次数: X .

$X \sim NB(r, p)$

$P(X=n) = \binom{n-1}{n-r} p^r (1-p)^{n-r}$

$X = Y_1 + Y_2 + \dots + Y_r, Y_i \sim \text{Geo}(p)$

→ Banach 火柴问题: 某人袋中有两盒火柴, 每盒各有 n 个火柴. 他每次用时随机抽取一盒. 试求他取出一盒发现已空, 另一盒尚有 r 支的概率.

□ □. 摸盒 1: 成功. 共成功 $n+1$ 次. 失败 $n-r$ 次.

$X = 2n - r + 1$
 $P(X = 2n - r + 1) = \binom{2n-r}{n} \left(\frac{1}{2}\right)^{2n-r+1}$

$P(A) = 2P(X = 2n - r + 1) = \binom{2n-r}{n} \left(\frac{1}{2}\right)^{2n-r}$

考虑独立重复试验, 成功概率为 p .

求第 n 次成功在第 m 次失败之前的概率.

$X \sim NB(n, p)$

$n \leq X \leq n+m-1$

$\Rightarrow P = \sum_{k=n}^{n+m-1} \binom{k-1}{n-1} p^n (1-p)^{k-n}$

• 期望: $EX = EY_1 + EY_2 + \dots + EY_r = \frac{r}{p}$

方差 $\text{Var} X = \text{Var} Y_1 + \dots + \text{Var} Y_r = \frac{r(1-p)}{p^2}$

• 均匀分布 $X \sim U[0, 1]$

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < 0 \\ x, & 0 \leq x < 1 \\ 1, & x \geq 1 \end{cases}$$

• 分布函数 cdf

$F(x) = P(X \leq x)$

性质: 满足这三条的 F 为 cdf.

① 单调性.

② 右连续性. $\lim_{t \rightarrow x^+} F(t) = F(x)$

③ 规范性: $F(-\infty) = 0, F(+\infty) = 1$.

• cdf 的反函数:

$F^{-1}(u) = \inf \{x \mid F(x) \geq u\}, u \in (0, 1)$

• cdf 的凸组合 $F(x) = \sum_{k=1}^n \alpha_k F_k(x), \sum_{k=1}^n \alpha_k = 1$

• 定理: $F: \mathbb{R} \rightarrow [0, 1]$ 为一个 cdf.

对 $U \sim U(0, 1)$, $\text{def } F^{-1}(u) = \inf \{x \mid F(x) \geq u\}$

$X = F^{-1}(U) \Rightarrow X \sim F$

• 奇异的连续随机变量:

F 为 cdf, F 连续, F 导数处处为 0

• Lebesgue 分解: \forall cdf F ,

$F = \alpha_1 F_1 + \alpha_2 F_2 + \alpha_3 F_3, \alpha_1 + \alpha_2 + \alpha_3 = 1$

且 F_1 : 离散 cdf, F_2 : 绝对连续 cdf

F_3 : 奇异连续 cdf.

pdf:

$f(x) = \begin{cases} F'(x), & \text{if } \exists \\ 0, & \text{else} \end{cases}$

$F(b) - F(a) = \int_a^b f(x) dx$

• Poisson 分布 $\text{Poi}(\lambda)$

$B(n, p_n) \rightarrow \text{Poi}(\lambda), \lim_{n \rightarrow \infty} np_n = \lambda > 0$

$n \rightarrow \infty, b \in \mathbb{N}; B(n, p_n) \rightarrow \text{Poi}(\lambda)$

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

$EX = \lambda, \text{Var } X = \lambda$

pmf 单调性:

$\frac{P(X=k)}{P(X=k-1)} = \frac{\lambda}{k}$. 则 $k < \lambda, \uparrow$
 $k > \lambda, \downarrow$
 $k = \lfloor \lambda \rfloor, \max$

• 指数分布 $\text{Exp}(\lambda)$:

$p(x) = \lambda e^{-\lambda x}, (x > 0)$

$F(x) = \begin{cases} 0, & -\infty < x \leq 0 \\ 1 - e^{-\lambda x}, & 0 < x < +\infty \end{cases}$

期望 $EX = \frac{1}{\lambda}$, 方差 $\frac{1}{\lambda^2}$

• 无记忆性:

$P(X > s+t \mid X > t) = P(X > t)$

• 生存函数 $\bar{F}(x) = 1 - F(x)$

$\frac{p(x)}{\bar{F}(x)} = \lambda \Rightarrow$ 使用后一时刻失效概率不变

• Poisson 分布与 $\text{Exp}(\lambda)$ 之间的关系 (P44)

• 伽玛分布 $\Gamma(\alpha, \beta)$

pdf: $f_{\alpha, \beta}(x) = \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)} e^{-\beta x}$

$\alpha = n \in \mathbb{N}$, 有 $X = Y_1 + Y_2 + \dots + Y_n, Y_i \sim \text{Exp}(\beta)$

$X \sim \Gamma(n, \beta)$, 则 $F = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{e^{-\beta x} (\beta x)^k}{k!}$ $x > 0$



中国科学技术大学

UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY OF CHINA

地址: 中国安徽省合肥市 电话: 0551-63602184 传真: 0551-63631760 网址: http://www.ustc.edu.cn

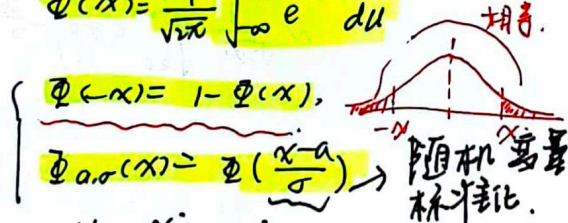
正态分布 $N(a, \sigma^2)$

$$N(a, \sigma^2): \phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}} \quad x \in \mathbb{R}$$

$$\Phi_{a,\sigma}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{(u-a)^2}{2\sigma^2}} du$$

$$N(0,1): \phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$$

$$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^x e^{-\frac{u^2}{2}} du$$



$$E X = a, \quad \text{Var } X = \sigma^2$$

$X \sim N(a, \sigma^2) \Rightarrow P(X \leq x) = \Phi\left(\frac{x-a}{\sigma}\right), \quad \frac{x-a}{\sigma} \sim N(0,1)$

3σ 原则:

$$P(|X-a| \leq 3\sigma) = 0.9974$$

$$P(|X-a| \leq 2\sigma) = 0.9545$$

$$P(|X-a| \leq \sigma) = 0.6827$$

标准正态分布: $N(0,1), \mu=0, \sigma=1$

失效率函数

$$X \sim F, F(0^-) = 0, \text{ pdf 为 } f$$

失效率函数 def:

$$\lambda(t) = \frac{f(t)}{F(t)}, \quad \bar{F}(t) = (1 - F(t)) \text{ 为生存函数}$$

卡方分布 χ^2_n

定义: 设 X_1, X_2, \dots, X_n i.i.d. n.v (独立同分布随机变量), 同时它们同分布于 $N(0,1)$, 和变量

$$X = \sum_{i=1}^n X_i^2 \sim \chi^2(n), \quad n \in \mathbb{Z}^+$$

pdf:

$$f_n(x) = \frac{1}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} x^{\frac{n}{2}-1} e^{-\frac{x}{2}}, \quad x > 0$$

· 设 $X \sim \text{Exp}(\lambda)$, 则 $2\lambda X \sim \chi^2_2$

· 设 $X \sim T(\frac{1}{2}, 1)$, 则 $X \sim \chi^2_1$

随机变量的截尾:

X 为随机变量, 若 X 上下均有界, def:

$$Y = \begin{cases} a, & X < a \\ X, & a \leq X \leq b \\ b, & X > b \end{cases}$$

$\Rightarrow Y$ 为 X 的有限随机变量

$$\Leftrightarrow Y = aI(X < a) + XI(a \leq X \leq b) + bI(X > b)$$

$$F_Y(x) = \begin{cases} 0, & x < a \\ F_X(x), & a \leq x < b \\ 1, & x > b \end{cases}$$

若做对称截尾:

$$Y = \begin{cases} 0, & x < -c \\ X, & -c \leq x \leq c \\ 1, & x > c \end{cases} \Rightarrow F_Y(x) = F_X(x)I(x \geq -c) + (1 - F_X(x))I(x \leq c)$$

· 均匀随机变量

$$Y = XI(a \leq X \leq b)$$

$$F_Y(x) = \begin{cases} 0, & x < -c \\ F_X(x) - F_X(-c), & -c \leq x < c \\ F_X(x) + 1 - F_X(c), & c \leq x < c \\ 1, & x \geq c \end{cases}$$

· 定理: 设 $X \sim F_X(x), F$ 连续,

$$\text{则 } Y := F(X) \sim U(0,1)$$

证明:

$$P(Y \leq t) = P(F_X(X) \leq t) = P(X \leq F_X^{-1}(t))$$

$$= F_X(F_X^{-1}(t)) = t$$

$$\Rightarrow Y \sim U(0,1)$$

· 有界 Exp(1):

若 $F(x)$ 满足 $F(x) \leq 1, \forall x \in \mathbb{R}$.

$$\text{def } R(x) = -\ln(F(x)) = \ln \frac{1}{F(x)} = \ln \frac{1}{1 - F(x)}$$

$R(-\infty) = 0, R(+\infty) = \infty$. 若 $F(x)$ 连续,

则 $Y = R(X) \sim \text{Exp}(1)$

• Cauchy 分布:

$$P(x) = \frac{1}{\pi} \frac{\lambda}{\lambda^2 + (x-\mu)^2} = g(x; \mu, \lambda).$$

• 定理: 设 X 服从连续型分布 $f_X(x)$, 相应 pdf 为 $f_X(x)$, $a < x < b$, $u = g(x)$ 在 (a, b) 上严格单调且连续, $h(u) = g^{-1}(u)$ 为某区间 α, β 上可导函数, $Y = g(X)$ 为 r.v., 则其 pdf:

$$P_Y(x) = P_X(h(x)) |h'(x)|, \quad x \in (\alpha, \beta).$$

①. $g(x) \uparrow$

$$\Rightarrow F_Y(x) = F_X(h(x))$$

②. $g(x) \downarrow$

$$F_Y(x) = 1 - F_X(h(x)).$$

• 对一般的 $Y = g(X)$, 先求 $F_Y(x)$, 再求导得 pdf.

* 由二项分布 \rightarrow 正态分布:

$X \sim P(n, p)$, 对 $d > 0$, $P(|X - n| \leq d)$ 为多少?

取 $p = \frac{1}{2}$:

$$b(i) = b(i; n, \frac{1}{2}) = \binom{n}{i} (\frac{1}{2})^n.$$

$$b(\frac{n}{2}) \sim \sqrt{\frac{2}{\pi n}}.$$

$$\frac{b(\frac{n}{2} + d)}{b(\frac{n}{2})} \sim \exp\left\{-\frac{2d^2}{n}\right\}.$$

$$\Rightarrow b(\frac{n}{2} + d) \sim \sqrt{\frac{2}{\pi n}} \exp\left\{-\frac{2d^2}{n}\right\}.$$

$$P\left(\left|\frac{X}{n} - \frac{1}{2}\right| \leq \frac{c}{\sqrt{n}}\right) = \sum_{-c\sqrt{n} \leq i \leq c\sqrt{n}} b(\frac{n}{2} + i)$$

$$\sim \sum_{-c\sqrt{n} \leq i \leq c\sqrt{n}} \sqrt{\frac{2}{\pi n}} \exp\left\{-\frac{2i^2}{n}\right\}$$

$$= \sum_{-2c \leq \frac{i}{\sqrt{n}} \leq 2c} \frac{1}{\sqrt{\pi}} \exp\left\{-\frac{1}{2}\left(\frac{2i}{\sqrt{n}}\right)^2\right\}$$

$$\sim \frac{1}{\sqrt{\pi}} \int_{-2c}^{2c} \exp\left\{-\frac{x^2}{2}\right\} dx.$$



中国科学技术大学

UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY OF CHINA

地址:中国安徽省合肥市 电话:0551-63602184 传真:0551-63631760 网址:http://www.ustc.edu.cn

Ch4. 随机向量

· 随机向量定义:

(X_1, \dots, X_n) 为 n 维随机向量

\Leftrightarrow

X_1, \dots, X_n 为同一概率空间 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的随机变量.

· 多维分布:

(X_1, \dots, X_n) cdf: $F(x) = P\{X_1 \leq x_1, \dots, X_n \leq x_n\}$.

性质:

- ① $F(x)$ 关于每个变量 x_i 右连续.
- ② $F(x)$ 具有如下意义非负性:

$$\Delta_{(a_1, \dots, a_n)}^{(b_1, \dots, b_n)} F = \sum_{\epsilon} (-1)^{z(\epsilon)} F(x_1, \dots, x_n) \geq 0.$$

$$T(x) = \sum_{i=1}^n I\{x_i = a_i\}.$$

$$\Delta_{(a_1, \dots, a_n)}^{(b_1, \dots, b_n)} F = P(a_1 \leq X_1 \leq b_1, \dots, a_n \leq X_n \leq b_n).$$

④ $\lim_{x_j \rightarrow -\infty} F(x) = 0, \lim_{x_1 \rightarrow \infty, \dots, x_n \rightarrow \infty} F(x) = 1.$

ex: $F(x, y) = \max\{F_1(x), F_2(y)\}$ 不为 cdf.

$F(x, y) = \min\{F_1(x), F_2(y)\}$ 为 cdf.

p.f: $X_1 = F_1^{-1}(V), X_2 = F_2^{-1}(V), V \sim U(0, 1).$

$\Rightarrow P\{X_1 \leq x, X_2 \leq y\} = P\{V \leq F_1(x), V \leq F_2(y)\} = \min\{F_1(x), F_2(y)\} = F(x, y).$

· 边缘分布:

联合分布 $\xrightarrow{\text{唯一}}$ 边缘分布

$P(x, y) \rightarrow P_x(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} P(x, y) dy.$

$P_y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} P(x, y) dx.$

· 条件分布: $(X, Y) \sim P(x, y),$ 当 $P_2(y) > 0,$

有 $P_1(x|y) = \frac{P(x, y)}{P_2(y)}$

$P_2(y|x) = \frac{P(x, y)}{P_1(x)}$

*. 设 $X_1, \dots, X_n \text{ i.i.d. } \sim U(0, 1).$ 则

$Z = \{X_1 + X_2 + \dots + X_n\} \sim U(0, 1).$
证明: 只需证 $\{X_1 + X_2\} \sim U(0, 1).$

· 多维均匀分布

D 为 n 维 Borel 集, $0 < LCD < \infty,$

$P\{X_1, \dots, X_n\} = \frac{1}{LCD}, (X_1, \dots, X_n) \in D.$

· 二维正态分布:

$N(a_1, a_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, r).$ 边缘分布

$X_1 \sim N(a_1, \sigma_1^2), X_2 \sim N(a_2, \sigma_2^2).$

X_1, X_2 相互独立 $\Leftrightarrow r = 0.$

条件分布: $[Y|X=x] \sim N(m(x), \sigma_2^2(1-r^2)).$

$m(x) = a_2 + r \frac{\sigma_2}{\sigma_1}(x - a_1).$

· 随机变量的和

① = 二项: $X \sim B(n, p), Y \sim B(m, p).$

$\Rightarrow Z = X + Y \sim B(n+m, p).$

若视封闭性, 证略.

② Pascal 分布 $X \sim NB(n, p), Y \sim NB(h, p)$

$Z = X + Y \sim NB(n+h, p).$

③ Poisson: $X \sim Poi(\lambda), Y \sim Poi(\mu)$

$\Rightarrow X + Y \sim Poi(\lambda + \mu).$

④ = 维连续型: $Z = X + Y.$

$P_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} P(z-t, t) dt$

$= \int_{-\infty}^{+\infty} P_X(u) P_Y(z-u) du.$

若 X, Y 相互独立:

$P_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} P_X(z-t) P_Y(t) dt$

$= \int_{-\infty}^{+\infty} P_X(u) P_Y(z-u) du.$

• X_1, X_2 相互独立且 $\sim \text{Exp}(\lambda)$.

求 $Z = X_1 - X_2$ 的 pdf.

$X = X_1, Y = -X_2 \Rightarrow P_X(x) = \lambda e^{-\lambda x}, x > 0$
 $P_Y(y) = \lambda e^{\lambda y}, y < 0$

$P_{X_1 - X_2}(x) = P_{X+Y}(x)$

$= \int_{-\infty}^{+\infty} P_X(x-t) P_Y(t) dt$
 $= \int_{-\infty}^0 P_X(x-t) \lambda e^{\lambda t} dt = \int_{-\infty}^0 \lambda e^{-\lambda(x-t)} \cdot \lambda e^{\lambda t} dt$
 $= \begin{cases} \frac{\lambda}{2} e^{\lambda x}, & x < 0 \\ \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda x}, & x > 0 \end{cases}$

$P_Z(x) = \frac{\lambda}{2} e^{-\lambda|x|}, -\infty < x < \infty$
 Laplace 分布.

• $F_{X+Y}(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} F_Y(x-t) dF_X(t)$
 $= \int_{-\infty}^{+\infty} F_X(x-t) dF_Y(t)$
 $= F_X * F_Y$

⇒ ① X_1, X_2, \dots, X_n 相互独立, 则

$F_{X_1 + \dots + X_n} = F_{X_1} * F_{X_2} * \dots * F_{X_n}$
 $X_1, \dots, X_n \sim F$

⇒ $F_{X_1 + \dots + X_n} = F * \dots * F = F^{*n}$

✳ 伽马分布

X_1, \dots, X_n iid $\sim \text{Exp}(\lambda)$.

$\sum_{i=1}^n X_i \sim \Gamma(n, \lambda)$

其 pdf 为 $\frac{\lambda^n}{\Gamma(n)} x^{n-1} e^{-\lambda x} = \frac{\lambda^n x^{n-1}}{(n-1)!} e^{-\lambda x}$

Γ 分布的性质: $X \sim \Gamma(\alpha, \lambda)$.

$Y \sim \Gamma(\alpha, \lambda)$, X, Y 独立

⇒ $X+Y \sim \Gamma(\alpha+\alpha, \lambda)$

正态分布的性质:

$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$
 $X+Y \sim N(\mu_1+\mu_2, \sigma_1^2+\sigma_2^2)$

X, Y 独立

$\sum X_i \sim N(\sum \mu_i, \sum \sigma_i^2)$
 $X \sim N(\mu, \sigma^2) \Rightarrow aX+b \sim N(a\mu+b, a^2\sigma^2)$

• $(X_1, \dots, X_n) \rightarrow (Y_1, \dots, Y_n)$

$J = \frac{\partial(x_1, \dots, x_n)}{\partial(y_1, \dots, y_n)} = \begin{vmatrix} \frac{\partial x_1}{\partial y_1} & \dots & \frac{\partial x_1}{\partial y_n} \\ \vdots & \ddots & \vdots \\ \frac{\partial x_n}{\partial y_1} & \dots & \frac{\partial x_n}{\partial y_n} \end{vmatrix}$

$g(y_1, \dots, y_n) = p(x_1, \dots, x_n) |J|, (y_1, \dots, y_n) \in D$

$F(y_1, \dots, y_n) = \int_{-\infty}^{y_1} \dots \int_{-\infty}^{y_n} p(\dots) |J| du_1 \dots du_n$

• U, V iid $\sim U(0,1)$.

$X = \sqrt{-2 \ln U} \cos(2\pi V), Y = \sqrt{-2 \ln U} \sin(2\pi V)$

solu: $\frac{\partial(x,y)}{\partial(u,v)} = \frac{-2\pi}{u} \Rightarrow \frac{\partial(u,v)}{\partial(x,y)} = \frac{u}{-2\pi}$

$p(u,v) = \begin{cases} 1 & (u,v) \in [0,1] \times [0,1] \\ 0 & \text{else} \end{cases}$

⇒ $\begin{cases} x = \sqrt{-2 \ln u} \cos(2\pi v) \\ y = \sqrt{-2 \ln u} \sin(2\pi v) \end{cases} \Rightarrow \begin{cases} u = e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} \\ v = \frac{\arctan(y/x)}{2\pi} \end{cases}$

$g(x,y) = p(u,v) \left| \frac{\partial(u,v)}{\partial(x,y)} \right|$
 $= \left| \frac{u}{-2\pi} \right| \cdot 1 = \frac{1}{2\pi} e^{-\frac{x^2+y^2}{2}} = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{y^2}{2}}$

• 次序统计量:

X_1, X_2, \dots, X_n iid $\sim F$ 或 pdf f .

$X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \dots \leq X_{(n)}$

$Y_1 = X_{(1)} = \min\{X_1, \dots, X_n\}$

$Y_2 = \max\{X_1, \dots, X_n\}$

⇒ $(Y_1 \leq x) = \prod_{k=1}^n (X_k \leq x) = 1 - \prod_{k=1}^n (X_k > x)$

$(Y_2 \leq x) = \prod_{k=1}^n (X_k \leq x)$

独立同分布背景下:

X_1, \dots, X_n iid $\sim F, Y_1 = \min, Y_2 = \max$

⇒ $F_{Y_1}(x) = 1 - (1 - F(x))^n, F_{Y_2}(x) = F^n(x)$

$f_{Y_1}(x) = n(1 - F(x))^{n-1} f(x)$

$f_{Y_2}(x) = nF^{n-1}(x) f(x)$

$G(x,y) = \begin{cases} F(y) - [F(y) - F(x)]^n, & x < y \\ F^n(y), & x > y \end{cases}$

$g(x,y) = n(n-1) [F(y) - F(x)]^{n-2} f(x)f(y)$
 $x < y$



中国科学技术大学

University of Science and Technology of China

地址: 中国 安徽 合肥市金寨路96号 邮编: 230026
 电话: 0551-63602184 传真: 0551-63631760 Http://www.ustc.edu.cn

随机变量的随机加权平均:

X_1, X_2 iid, $X_1 \sim F_1, X_2 \sim F_2, v$ 为 Bernoulli 随机变量

$\Rightarrow Z = vX_1 + (1-v)X_2, P(v=1) = p.$

$F_Z(x) = pF_1(x) + (1-p)F_2(x).$

次序统计量的 pdf:

$X_{(1)} \leq X_{(2)} \leq \dots \leq X_{(n)}$

$X_{(i)}$ 的 pdf:

$(X_{(i)} \leq x) \Leftrightarrow X_1, \dots, X_n$ 中至少有 i 个不大于 x .

$A_m: X_1, \dots, X_n$ 中有 m 个不大于 x .

$(X_{(i)} \leq x) = \sum_{m=i}^n A_m.$

$P(X_{(i)} \leq x) = \sum_{m=i}^n \binom{n}{m} F^m(x) (1-F(x))^{n-m}$

$P_{X_{(k)}}(x) = \frac{d P(X_{(i)} \leq x)}{dx}$

$= \frac{n!}{(n-k)! (k-1)!} F^{k-1}(x) (1-F(x))^{n-k} f(x)$

$P(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)}) (x_1, \dots, x_n)$

$= n! P(x_1) P(x_2) \dots P(x_n).$

↓ 对该式积分, 可得部分次序统计量联合密度.

ex 1. 区间 $[0, 1]$ 中随机取 3 个点, 中间两点距离不小于 d 的概率.

$X_1, X_2, X_3.$

$f(s_1, s_2, s_3) = 6 p(x) p(x) p(x) = 6. \rightarrow$ 写 pdf.

$P(s_1 - s_2 > d; s_2 - s_3 > d)$

\rightarrow 积分下限.

$= 6 \int_{2d}^1 dz \int_d^{z-d} dy \int_0^{y-d} dx$

$= (1-2d)^2.$

注: 一般地, 若 $0 < d < \frac{1}{n-1}$, 则在区间中随机抽 n 个点, 其中两点距离均不小于 d 的概率为 $(1-(n-1)d)^n$

• 记录值

$\{X_n, n \geq 1\}$ iid, $\sim F, X_n$ 为 n 时刻观测值

• X_1 为一个记录值.

• $n \geq 2$, 若 $X_n > \max\{X_1, \dots, X_{n-1}\}$,

则 X_n 为一个记录值.

$I_j = \begin{cases} 1, & X_j \text{ 为记录值} \\ 0, & \text{else} \end{cases}$

$Z_n = \sum_{j=1}^n I_j. \Rightarrow$ n 个观测值中记录值出现的次数.

$P(I_j=1) = \frac{1}{j}, P(I_j=0) = 1 - \frac{1}{j}.$

$\rightarrow R_n = \sum_{j=1}^n I(X_j \geq X_n).$

则 R_n 为 X_n 在 X_1, \dots, X_n 中处于第 R_n 大位置.

Renyi 定理: $X_n \sim F$, 则

$P(R_n = k) = \frac{1}{n}, k=1, 2, \dots, n.$

Q1: $X_1 \sim U(0,1)$
 $X_2 \sim U(0, X_1)$
 \vdots
 $X_n \sim U(0, X_{n-1})$.

求 X_n 的边缘分布.

solu: $X_1 \sim U(0,1)$.

$$P_{X_2|X_1}(X_2|X_1) = \frac{P(X_1, X_2)}{P_{X_1}(X_1)}$$

$$\Rightarrow P(X_1, X_2) = P_{X_1}(X_1) P_{X_2|X_1}(X_2|X_1) = 1 \cdot \frac{1}{X_1}$$

$$P_{X_2}(X_2) = \int_{X_2}^1 P(X_1, X_2) dX_1 = \int_{X_2}^1 \frac{1}{X_1} dX_1 = \ln \frac{1}{X_2}$$

$$P(X_2, X_3) = P_{X_2}(X_2) P_{X_3|X_2}(X_3|X_2) = \ln \frac{1}{X_2} \cdot \frac{1}{X_2}$$

$$\Rightarrow P_{X_2}(X_2) = \int_{X_2}^1 \frac{1}{X_2} \ln \frac{1}{X_2} dX_2 = -\frac{1}{2} (\ln X_2)^2 \Big|_{X_2}^1 = \frac{1}{2} (\ln X_2)^2$$

以此类推...

$$P_{X_n}(X_n) = \frac{(-1)^{n-1}}{(n-1)!} (\ln X_n)^{n-1}$$

- steps: 1. 取条件: V, X_n 的联合分布依赖于 X_{n-1}
 2. 用条件概率公式计算联合分布.
 3. 用联合分布积分 \rightarrow 边缘分布.

* $\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}$

$$\Gamma(\frac{1}{2}) = \sqrt{\pi}, \Gamma(n) = (n-1)!, \Gamma(1) = 1.$$

$$\Gamma(s) = \int_0^{+\infty} t^{s-1} e^{-t} dt$$

X_1, \dots, X_n iid $\sim \text{Exp}(1)$.

$U_1, \dots, U_n \sim U(0,1)$.

$S_n = \sum_{i=1}^n X_i, Y_m = \frac{S_m}{S_n}, 0 < m < n$
 $Z = (U_1, U_2, \dots, U_n)^{-Y_m}$.

求 Z 的分布.

solu: $\ln Z = Y_m (\ln \frac{1}{U_1} + \ln \frac{1}{U_2} + \dots + \ln \frac{1}{U_n})$.

$U_i \sim U(0,1) \Rightarrow \ln \frac{1}{U_i} \sim \text{Exp}(1)$.

记 $Z_i = \ln \frac{1}{U_i}$.

$\sum_{i=1}^n \ln \frac{1}{U_i} = \sum_{i=1}^n Z_i, Z_i \sim \text{Exp}(1)$.

$\ln Z = \frac{S_m}{S_n} \cdot \sum_{i=1}^n Z_i$.

$S_m \sim T(m, 1), S_n - S_m \sim T(n-m, 1)$.

且显然有 S_m 与 $S_n - S_m$ 独立.

$S_m = X, S_n - S_m = Y$.

$P(X, Y) = T(m, 1) T(n-m, 1) = \frac{1}{(m-1)!} e^{-x} \cdot \frac{1}{(n-m-1)!} e^{-y}$
 $f_m = \frac{S_m}{S_n} = \frac{X}{X+Y}$ 记为 U .

记 $V = S_n = X+Y$.

$\Rightarrow X = UV$

$Y = V - UV = V(1-U)$. $\frac{\partial(X, Y)}{\partial(U, V)} = \begin{vmatrix} V & U \\ -V & 1-U \end{vmatrix}$

$f(u, v) = v P(X=UV, Y=V(1-U)) = v \cdot \frac{u^{m-1} v^{m-1} e^{-uv}}{(m-1)!} \cdot \frac{v^{n-m-1} (1-u)^{n-m-1} e^{-v(1-u)}}{(n-m-1)!}$
 $= \frac{u^{m-1} (1-u)^{n-m-1}}{(m-1)!(n-m-1)!} \cdot v^{n-1} e^{-v}$
 $= \frac{(n-1)! u^{m-1} (1-u)^{n-m-1}}{(m-1)!(n-m-1)!} \cdot \frac{v^{n-1} e^{-v}}{(n-1)!}$

$\Rightarrow U, V$ 独立. $U = S_m, V = S_n, f_U(u), f_V(v)$

$\Rightarrow \ln Z = UV$.



中国科学技术大学

UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY OF CHINA

地址: 中国安徽省合肥市 电话: 0551-63602184 传真: 0551-63631760 网址: http://www.ustc.edu.cn

Ch 5 数字特征与特征函数

期望: 若 $E|X| = \int_{-\infty}^{+\infty} |x| dF(x) < \infty$. 则

EX 存在, 且

$$EX = \int_{-\infty}^{+\infty} x dF(x) \stackrel{P(x) \ni}{=} \int_{-\infty}^{+\infty} x p(x) dx.$$

对离散型 rv: $EX = \sum a_i p_i$.

(若 $E|X| = \sum |a_i| p_i < \infty$)

→ Cauchy 分布不存在期望.

积分变换定理: X 为概率空间 (Ω, \mathcal{F}, P) 上的随机变量, $f(x)$ 为其cdf, 则对 $g(x)$, 有

$$\int_{\mathbb{R}} g(x) dF(x) = \int_{\Omega} g(X) dP.$$

$$\Rightarrow E[g(X)] = \int_{\mathbb{R}} g(x) dF(x)$$

$$E[g(x_1, \dots, x_n)] = \int_{\mathbb{R}^n} g(x_1, \dots, x_n) dF(x_1, \dots, x_n)$$

期望的性质:

1° $EC = C$.

2° 线性性:

① $E(cX) = cEX$.

② $E(X+Y) = EX + EY$ (不要求独立!)

3° 若 $X \geq 0$, 则 $EX \geq 0$.

4° 若 $X \geq Y$, 则 $EX \geq EY$.

若 X, Y 相互独立, 期望存在, 则

$$EXY = EXEY$$

常见分布的期望:

1. $X \sim B(n, p), 0 < p < 1. EX = np, Var X = np(1-p)$.

2. $X \sim Poi(\lambda), \lambda > 0, EX = \lambda, Var X = \lambda$.

3. $X \sim Geo(p), 0 < p < 1. EX = \frac{1}{p}, Var X = \frac{1-p}{p^2}$

$X \sim Geo^*(p), EX = \frac{1}{p}, Var X = \frac{1-p}{p^2}$
 $P(X=k) = q^{k-1} p$

4. $X \sim NB(\alpha, p), \alpha > 0, 0 < p < 1$. 则

$$EX = \frac{\alpha(1-p)}{p}$$

5. $X \sim U(a, b), EX = \frac{1}{2}(a+b), Var X = \frac{(b-a)^2}{12}$

6. $X \sim EXP(\lambda), EX = \frac{1}{\lambda}, Var X = \frac{1}{\lambda^2}$

7. $X \sim \Gamma(\alpha, \beta), EX = \frac{\alpha}{\beta}, Var X = \frac{\alpha}{\beta^2}$

8. $X \sim N(\mu, \sigma^2), EX = \mu, Var X = \sigma^2$.

求数学期望的方法:

1. 分解随机变量:

$$Y = X_1 + X_2 + \dots + X_n$$

$$EY = EX_1 + EX_2 + \dots + EX_n$$

ex 1.1. 一袋中有 a 个白球和 b 个黑球, 不放回取 n 个球, $n \leq a+b$. 记 X 为白球个数, 求 EX .

$$I_k = \begin{cases} 1, & k \text{ 次取出白球} \\ 0, & \text{else.} \end{cases}$$

$$X = I_1 + \dots + I_n, E I_k = \frac{a}{a+b} \Rightarrow EX = \frac{na}{a+b}$$

ex 1.2. 一袋中小球编号为 $1 \sim n$, 从中取 m 个, X 为小球编号之和, $EX = ?$

解: 记 i 为 i 个小球编号.

$$Y_i \sim U\{1, 2, \dots, n\} \Rightarrow EY_i = \frac{n+1}{2}$$

$$\Rightarrow EX = \sum_{i=1}^m EY_i = \frac{m(n+1)}{2}$$

ex 1.3. n 把钥匙开 n 个锁, 只有一把适配. 逐一尝试且试完拿走. 记 X 为开锁时试开的次数.

解: A_i : 第 i 次开. $X_i = \begin{cases} 1, & \text{前 } i \text{ 次开错用锁.} \\ 0, & \text{else.} \end{cases}$

$$\Rightarrow X = \sum_{i=1}^n X_i, X_i = 1, EX_i = 1$$

$$EX_i = P(A_i^c \dots A_{i-1}^c) = \frac{n-i+1}{n} \Rightarrow EX = \frac{n+1}{2}$$

ex 1.4. 一辆客车载有 20 个随机地开往市区. 沿途有 10 个站. 如果到了一站有人下车, 则停车. 每个乘客在每站等可下车. 求客车停站次数 X 的期望.

解: ① ② ... ⑩.
 $I_k = \begin{cases} 1, & k \text{ 站有人下车} \\ 0, & \text{无} \end{cases} \Rightarrow X = I_1 + \dots + I_{10}$
 $E I_k = P(I_k=1) = 1 - (\frac{9}{10})^{20}$
 $\Rightarrow EX = 10 - 10(\frac{9}{10})^{20} \approx 8.787$

游程: m 个 0, n 个 1 排一行, 其中相邻排列的 0/1 称为一个游程.

ex 1.5. m 个 0, n 个 1 随机排成一行, 求出现游程 k 个的概率期望.

游程: $0 \rightarrow 1$
 $1 \rightarrow 0$
 $I_k = \begin{cases} 1, & k \text{ 位出现} \\ 0, & \text{无} \end{cases}$
 \Rightarrow 第 k 位 ($2 \leq k \leq m+n$) 出现 1-游程/0-游程.
 $P(I_k=1) = mn / (m+n)(m+n-1)$

$P(I_1=1) = n/m+n$: 1-游程
 $P(I_{m+n}=1) = m/m+n$: 0-游程
 X : 1-游程, Y : 0-游程
 $EX = \frac{n+mn}{m+n}$, $EY = \frac{m+mn}{m+n}$

ex 1.6. m 个 0, n 个 1 排成一行, W 为该序列中 1 首次出现的时刻, 求 EW .

解: $1 \leq W \leq m+1$.
 定义 $B_k = \{0 \text{ 出现在所有 } n \text{ 个 } 1 \text{ 之前}\}$, $k=1, 2, \dots, m$.
 $1 + \sum_{k=1}^m B_k = W$.
 $EB_k = \frac{m}{n+1} \Rightarrow EX = 1 + \frac{m}{n+1}$

• 随机变量的矩:
 1阶原点矩: $EX^n = \int_{-\infty}^{\infty} x^n dF(x)$.
 1阶绝对矩: $E|X|^r$
 关于 a 的 r 阶矩: $E(X-a)^r$.
 关于 a 的 r 阶绝对矩: $E|X-a|^r$
 r 阶中心矩: $E(X-EX)^r$.
 r 阶中心绝对矩: $E|X-EX|^r$.

• 称随机变量 r 次可积, 若 $E|X|^r < \infty$.
 $\Rightarrow X \in L^r = \{X | E|X|^r < \infty, r > 0\}$.

• 定义 $\mu_r = E|X-EX|^r$.
 偏度系数: $\beta_1 = \frac{\mu_3}{\mu_2^{3/2}}$
 峰度系数: $\beta_2 = \frac{\mu_4}{\mu_2^2}$

• **Cr 不等式**:
 设 $r > 0$, $X_i \in L^r, i=1, \dots, n$, 则
 $E|\sum_{i=1}^n X_i|^r \leq Cr \sum_{i=1}^n E|X_i|^r$
 当 $r > 1$ 时, $Cr = n^{r-1}$, 当 $r \in (0, 1]$ 时, $Cr=1$.

$n=2$ 时, 即为
 $E|X_1 + X_2|^r \leq Cr(E|X_1|^r + E|X_2|^r)$
 证明: $r > 1$ 时, 利用 $f(x) = |x|^r$ 为凸函数,
 $r \in (0, 1]$ 时, 利用 $|x_1 + x_2|^r \leq |x_1|^r + |x_2|^r$.

• **Jensen 不等式**: X 为一个 r.v., $E|X| < \infty$,
 g 为一个 Borel 可测的凸函数, 则
 $E[g(X)] \geq g(EX)$.

定理: 若 $0 < s < r$, $X \in L^r$, 则 $X \in L^s$ 且
 $(E|X|^s)^{1/s} \leq (E|X|^r)^{1/r}$
 证明: 用 Jensen 不等式取 $g(x) = |x|^{r/s}$.

• **Hölder 不等式**:
 设 $p, q, 1/p + 1/q = 1, X \in L^p, Y \in L^q$, 则
 $E|XY| \leq (E|X|^p)^{1/p} (E|Y|^q)^{1/q}$.

• **Minkowski 不等式**:
 $(E|X+Y|^p)^{1/p} \leq (E|X|^p)^{1/p} + (E|Y|^p)^{1/p}$.

• 使用 Jensen 不等式证明:

ex 1. a_1, a_2, \dots, a_n 为实数, $p_1, p_2, \dots, p_n > 0$ 且 $\sum p_i = 1$.
 则有 $\sum p_i a_i \geq \prod a_i^{p_i}$.
 证明: $\sum_{i=1}^n p_i a_i = \sum_{i=1}^n p_i e^{\ln a_i}$
 $\prod_{i=1}^n a_i^{p_i} = \prod_{i=1}^n e^{p_i \ln a_i} = e^{\sum_{i=1}^n p_i \ln a_i}$
 $\Rightarrow g(x) = e^x$, 凸.
 $E(g(X)) \geq g(EX) \Rightarrow \sum_{i=1}^n p_i e^{\ln a_i} \geq e^{\sum_{i=1}^n p_i \ln a_i}$ #

ex 2. (熵). $P(X=k) = p_k, k=1, 2, \dots, n, \sum p_k = 1$.
 则其熵为 $H(X) = -\sum_{k=1}^n p_k \ln p_k$. $U \sim U\{1, 2, \dots, n\}$
 用 Jensen 不等式证明 $H(X) \leq H(U)$.

证明: $H(X) = -\sum_{k=1}^n p_k \ln p_k = \sum_{k=1}^n p_k \ln \frac{1}{p_k}$.
 $H(U) = \frac{1}{n} \ln n, n = \ln n$.
 $Y = p_k \Rightarrow H(X) = -n E g(Y), g(x) = x \ln x$ 为凸函数
 $\Rightarrow E g(Y) \geq g(EY) = g(\frac{1}{n}) = \frac{1}{n} \ln \frac{1}{n}$
 $-n E g(Y) \leq -\ln n$.
 $E g(Y) \leq \ln n \Rightarrow H(X) \leq H(U)$.



中国科学技术大学

UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY OF CHINA

地址:中国安徽省合肥市 电话:0551-63602184 传真:0551-63631760 网址:http://www.ustc.edu.cn

方差: $(X \in L_2)$

$$\text{Var } X = E(X - EX)^2$$

性质:

1° $X \in L_2$ 时, $\text{Var } X = EX^2 - (EX)^2$

2° $\text{Var } X = 0 \Leftrightarrow \exists c, P(X=c)=1$

3° $\text{Var } (cX) = c^2 \text{Var } X$

4° $\text{Var } X \leq E(X-c)^2$

5° 若 X 与 Y 相互独立, 则 $\text{Var}(X+Y) = \text{Var } X + \text{Var } Y$

· 随机变量的标准化:

$$X \in L_2, X^* = \frac{X - EX}{\sqrt{\text{Var } X}} \text{ 为 } X \text{ 的标准正态 r.v.}$$

· 用方差大于0的性质证明不等式:

s.t.p. $x, y, z > 0, x+y+z=1$, 证明: $\frac{1}{x} + \frac{1}{y} + \frac{1}{z} > 3b$

解: $P(X=\frac{1}{3})=x, P(X=\frac{1}{y})=y, P(X=\frac{1}{z})=z$

$$\Rightarrow \text{Var } X = EX^2 - (EX)^2$$

$$EX^2 = \frac{1}{x^2} + \frac{y}{y^2} + \frac{z}{z^2} = \frac{1}{x^2} + \frac{1}{y} + \frac{1}{z}$$

$$EX = b \Rightarrow \text{Var } X > 0, \frac{1}{x^2} + \frac{1}{y} + \frac{1}{z} > 3b$$

s.t.p. 在一次聚会中, n 个人将帽子混在一起, 会后每个人随机取一顶, 记 X 为能取回自己帽子的次数, 求 $\text{Var } X$.

解: $I_k = \begin{cases} 1, & \text{第 } k \text{ 个人成功拿到自己的帽子} \\ 0, & \text{else} \end{cases}$

$$X = \sum_{k=1}^n I_k, E I_k = \frac{1}{n} \Rightarrow EX = 1$$

$$E(I_i I_j) = \frac{1}{n(n-1)} \rightarrow \text{随机变量分解后, 计算方差}$$

$$EX^2 = E\left(\sum_{k=1}^n I_k\right)^2 = \sum_{k=1}^n E I_k^2 + \sum_{\substack{k, j=1 \\ k \neq j}}^n E(I_k I_j)$$

$$= 1 + \frac{n(n-1)}{n(n-1)} \cdot 2 = 2$$

$$\Rightarrow \text{Var } X = 1$$

· 中位数: v 为 X 的中位数, 若

$$P(X \geq v) \geq \frac{1}{2}, P(X \leq v) \geq \frac{1}{2}$$

p 分位数: $P(X \leq M_p) \geq p, P(X \geq M_p) \geq 1-p$

上 p 分位数: $P(X \geq M_p') \geq p, P(X \leq M_p') \geq 1-p$

· 条件期望:

$$E(Y|X=x) = \int_{-\infty}^{+\infty} y dF_{Y|X}(y|x) \text{ (假设分布)}$$

· 条件期望的平滑公式: ("两步走")

$$E(E(Y|X)) = EY \quad \star \text{全期望公式}$$

证明: $g(x) = E(Y|X)$ (也可用于计算特征函数)

$$g(x) = E(Y|X=x) = \int_{-\infty}^{+\infty} y P_2(y|x) dy$$

$$E(E(Y|X)) = E g(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) dF_X(x)$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) P_1(x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} y P_2(y|x) P_1(x) dx dy$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} y dy \int_{-\infty}^{+\infty} P_1(x, y) dx = P_2(y) \rightarrow \text{它得证}$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} y P_2(y) dy = EY$$

· 对随机事件 $A: E(X|A) = \frac{E(X \cdot I_A)}{P(A)}$

例 5.2.2. X, Y iid $\sim B(n, p)$, 求 $E(X|X+Y=m)$

解: ① $P(X=k|X+Y=m) = \frac{P(X=k)P(Y=m-k)}{P(X+Y=m)} = \frac{\binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k} \binom{n}{m-k} p^{m-k} (1-p)^{n-(m-k)}}{\binom{2n}{m} p^m (1-p)^{2n-m}}$

$$\Rightarrow X|X+Y=m \sim \text{超几何分布}$$

$$E(X|X+Y=m) = \frac{m}{2}$$

② 对称性: X, Y 对称, $E(X|Y+X=m) = E(Y|X+Y=m) = \frac{m}{2}$

例 5.2.4. 袋中有 a 白, b 黑, 依次取球, 直至取出一个白球为止, X 为取出黑球的个数, $EX = ?$

解: ① $Ma, b = EX, Y=1$, 第一个球为白

$$Ma, b = E(X|Y=1)P(Y=1) + E(X|Y=0)P(Y=0) = 0 + \frac{b}{a+b} (1 + Ma, b-1)$$

$$\Rightarrow Ma, b = \frac{b}{a+b} (1 + Ma, b-1)$$

$$Ma, 0 = 0, Ma, 1 = \frac{1}{a+1}$$

$$\Rightarrow \dots \Rightarrow Ma, b = \frac{b}{a+1}$$

②. $I_k = \begin{cases} 1, & \text{第 } k \text{ 次取球在取到白球前} \\ 0, & \text{else} \end{cases} EX = E \sum I_k$

$$\text{则 } P(I_k=1) = \frac{1}{a+1}, E I_k = \frac{1}{a+1} \Rightarrow EX = \frac{b}{a+1}$$

例 5.2.6. 连续抛一个均匀的骰子, 直至连续抛出两个1点, 记 X 为所需抛掷的次数, $EX = ?$

解: Y : 第一次抛出的点, Z : 第二次...

$$EX = E(X|Y=1) = E(X|Y=1, Z=1) + \frac{1}{6} + \frac{5}{6} (EX+1)$$

$$E(X|Y=1) = E(X|Y=1, Z=1) + \frac{1}{6} + \frac{5}{6} (EX+1)$$

1000. 有 \$n\$ 种卡片, 每种数量无限, 每次随机从 \$n\$ 种中选择一张, 选择每张卡片的概率相同.

现需要集齐 \$n\$ 种卡片, \$X\$ 为换卡次数, 求 \$E(X)\$.

解: $x_1=1, x_2, \dots, x_n$ \$x_i\$ = 第 \$i\$ 种卡片所用次数

$x_1=1$

$x_2 = x_1$ 对第 1 种卡片无效 $\Rightarrow x_2 \sim \text{Geo}(\frac{1}{n})$

$x_n \sim \text{Geo}(\frac{1}{n})$ $E(X) = E(x_1) + \dots + E(x_n) = 1 + \frac{n}{n-1} + \dots + \frac{n}{1}$

例 5.2.10. $X_1, X_2, \dots, X_n \text{ i.i.d.} \sim U(0, 1), Y = \min\{n, \sum_{i=1}^n X_i\}$

求 \$E(Y)\$.

解: 设 $m(x) = E(Y|x) = E(\min\{n, \sum_{i=1}^n X_i \mid \sum_{i=1}^n X_i = x\})$ ← 两步走策略

$\Rightarrow E(Y|x) = \begin{cases} 1, & y > x \\ 1 + m(x-y), & y \leq x \end{cases}$

$\Rightarrow E(Y) = \int_0^1 E(Y|x) dx$

$= \int_0^1 (1 + m(x-y)) dy + \int_0^1 1 dy = 1 + \int_0^1 m(x-y) dy$
 $\int_0^1 m(x-y) dy = \int_0^x m(x-y) dy + \int_x^1 1 dy = \int_0^x m(u) du + 1-x$
 $\int_0^x m(u) du = m(x)$

$\Rightarrow m(x) = ce^x, m(0) = 1 \Rightarrow c=1, m(x) = e^x$
 $m(1) = 1 = E(Y), \#$

用条件期望求期望:

$P(A) = E\{E(I_A|Y)\} = E\{P(A|Y)\}$

离散 RV: $P(A) = \sum_{a \in \mathcal{R}(Y)} P(A|Y=a) P(Y=a)$
 连续 RV: $P(A) = \int_{-\infty}^{\infty} P(A|Y=y) P_Y(y) dy$

$\Rightarrow P(A) = E(P(A|Y))$

例 5.2.15. $X_1, \dots, X_n, Y_1, \dots, Y_n \text{ i.i.d.} \sim N(0, 1), n \geq 2$

定义 $Z = \frac{X_1 Y_1 + \dots + X_n Y_n}{\sqrt{Y_1^2 + \dots + Y_n^2}}$ 证明: $Z \sim N(0, 1)$

证明:

$(Z \leq x | Y_1 = y_1, \dots, Y_n = y_n) \Rightarrow Z = \frac{x_1 y_1 + \dots + x_n y_n}{\sqrt{y_1^2 + \dots + y_n^2}}$

$\Rightarrow Z \sim N(0, \frac{y_1^2 + \dots + y_n^2}{y_1^2 + \dots + y_n^2}) = N(0, 1)$

$\Rightarrow P(Z \leq x | Y_1 = y_1, \dots, Y_n = y_n) = \Phi(x)$ (与 \$y_1, \dots, y_n\$ 均无关)
 $P(Z \leq x) = E(\Phi(x)) = \Phi(x)$

条件方差:

$\text{Var}(X|Y) = E[X^2|Y] - (E[X|Y])^2$

条件方差公式:

$\text{Var} X = \text{Var}(E(X|Y)) + E(\text{Var}(X|Y))$

例 5.2.16. $X_1, X_2, \dots, X_n \text{ i.i.d.}, E(X_i) = \mu, \text{Var}(X_i) = \sigma^2$

N 为非负整数 RV, 独立且 $\{X_n: n \geq 1\}, E(N) < \infty$

$\text{Var} N = T^2 < \infty$. 记 $S = \sum_{i=1}^N X_i$, 求 $\text{Var}(S)$.

解: $\text{Var} S = \text{Var}(E(S|N)) + E(\text{Var}(S|N))$

$E(S|N=n) = \mu n \Rightarrow E(S|N) = \mu N$

$\text{Var}(S|N=n) = n\sigma^2 \Rightarrow \text{Var}(S|N) = \sigma^2 N$

$\Rightarrow \text{Var} S = \text{Var}(\mu N) + E(\sigma^2 N)$
 $= \mu^2 T^2 + \sigma^2 E N$

协方差:

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

性质:

1. $\text{Cov}(X, Y) = \text{Cov}(Y, X)$

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

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

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

5. $\text{Cov}(aX + bX_2, Y) = a\text{Cov}(X, Y) + b\text{Cov}(X_2, Y)$ 双线性性质

相关系数

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

引理: $X, Y \in L_2 \Rightarrow (E(XY))^2 \leq E(X^2)E(Y^2)$
 且 "=" 成立 $\Leftrightarrow X = tY$

$\rho = \frac{\text{Cov}(X, Y)}{\sqrt{\text{Var} X \text{Var} Y}} = E\left(\frac{X - E(X)}{\sqrt{\text{Var} X}}, \frac{Y - E(Y)}{\sqrt{\text{Var} Y}}\right)$

定理: $|\rho| \leq 1, |\rho| = 1 \Leftrightarrow \exists a, b \in \mathbb{R}, X = aY + b$
 且当 $\rho = 1$ 时, $a > 0$, $\rho = -1$ 时, $a < 0$.

定理: 下列命题等价:

- (1) X, Y 不相关 ($\rho = 0$)
- (2) $\text{Cov}(X, Y) = 0$
- (3) $E(XY) = E(X)E(Y)$
- (4) $\text{Var}(X+Y) = \text{Var} X + \text{Var} Y$

定理: 独立 \Rightarrow 不相关 * 对于多维且独立, 独立性 \Leftrightarrow 不相关

随机向量的数字特征:

$X^T = (X_1, X_2, \dots, X_n)$, $A = (x_{ij})_{n \times m}$. 例:

$E X = \begin{pmatrix} E X_1 \\ \vdots \\ E X_n \end{pmatrix}$ $E A = \begin{pmatrix} E X_{11} & \dots & E X_{1n} \\ \vdots & & \vdots \\ E X_{n1} & \dots & E X_{nn} \end{pmatrix}$

协方差阵:

$X_1, \dots, X_n \in L_2$, 例 B 为协方差阵,

$B := (\text{Cov}(X_i, X_j))_{n \times n}$

$\Rightarrow B = E(X - EX)(X - EX)^T$

$= \begin{pmatrix} \text{Var} X_1 & \text{Cov}(X_1, X_2) & \dots & \text{Cov}(X_1, X_n) \\ \text{Cov}(X_2, X_1) & \text{Var} X_2 & \dots & \text{Cov}(X_2, X_n) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ \text{Cov}(X_n, X_1) & \text{Cov}(X_n, X_2) & \dots & \text{Var} X_n \end{pmatrix}$



中国科学技术大学

UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY OF CHINA

地址:中国安徽省合肥市 电话:0551-63602184 传真:0551-63631760 网址:http://www.ustc.edu.cn

定理: 协方差阵为半正定的.

$$a^T b a = \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n a_i a_j \text{Cov}(X_i, X_j) = \text{Var}\left(\sum_{i=1}^n a_i X_i\right) \geq 0.$$

多元分布 m 协方差阵:

$$(X, Y) \sim N(a, b, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho) \Rightarrow \Sigma = \begin{pmatrix} \sigma_1^2 & \rho \sigma_1 \sigma_2 \\ \rho \sigma_1 \sigma_2 & \sigma_2^2 \end{pmatrix}.$$

特征函数定义:

$$E(e^{itX}) = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{itx} dF(x).$$

X 为离散 r.v.:

$$f(t) = E e^{itX} = \sum_{k=1}^{\infty} e^{itx_k} p_k.$$

X 有 pdf $p(x)$:

$$\begin{aligned} f(t) &= E e^{itX} = \int_{-\infty}^{+\infty} e^{itx} p(x) dx \\ &= \int_{-\infty}^{+\infty} \cos tx p(x) dx + i \int_{-\infty}^{+\infty} \sin tx p(x) dx \\ &= E \cos tX + i E \sin tX. \end{aligned}$$

常见分布的特征函数:

$X=a \Rightarrow f(t) = e^{ita}$

$B \sim \text{Bern}(p) \Rightarrow f(t) = q + p e^{it}$, $q=1-p$.

$X \sim \text{Poi}(\lambda) \Rightarrow$ c.f. $f(t) = e^{\lambda(e^{it}-1)}$

$X \sim \text{Geo}(p)$ c.f. $f(t) = \sum_{k=0}^{\infty} e^{itk} p(1-p)^k = \frac{p}{1-qe^{it}}$

$X \sim \text{Exp}(\lambda)$ $f(t) = (1 - \frac{it}{\lambda})^{-1}$

特征函数的性质(1):

1° $|f(t)| \leq f(0) = 1, \forall t \in \mathbb{R}$.

2° $f(-t) = \overline{f(t)}, \forall t \in \mathbb{R}$.

3° $f(t)$ 在 \mathbb{R} 上一致连续.

4° $f(t)$ 具有半正定性, $\forall n \geq 1, \forall t_1, \dots, t_n \in \mathbb{R}, z_1, \dots, z_n \in \mathbb{C}$.
 $\sum_{i,j=1}^n z_i \overline{z_j} f(t_i - t_j) \geq 0$.

5° 随机变量线性函数的特征函数满足:

$$f_{a+bX}(t) = e^{ita} f_X(bt).$$

$X \sim U(a, b), f_X(t) = \frac{e^{ibt} - e^{iat}}{it(b-a)}$

$X \sim N(0, 1), f(t) = e^{-\frac{t^2}{2}}$

$X \sim N(\mu, \sigma^2), f(t) = e^{i\mu t - \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$

特征函数的 Taylor 展开:

$$\left| e^{itx} - \sum_{k=0}^n \frac{(itx)^k}{k!} \right| \leq \left(\frac{|x|^{n+1}}{(n+1)!} \right) \wedge \left(\frac{|x|}{n!} \right)$$

$$e^{itx} = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(itx)^k}{k!}, \forall t, x \in \mathbb{R}.$$

定理: 如果 X 的 n 阶矩 $E|X|^n$ 存在, 且 $\exists t_0 > 0, \forall t$.

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{|t|^n E|X|^n}{n!} = 0, |t| \leq t_0$$

则 X 的特征函数具有展升式 $f(t) = \sum_{k=0}^{\infty} \frac{(it)^k}{k!} E X^k, |t| \leq t_0$.

定理: $f^{(k)}(0) = i^k E X^k$.

推论: 若对某个 $n \geq 1, E|X|^n < \infty$, 则 X 为 c.f.

$$f(t) = 1 + \sum_{k=1}^n \frac{(it)^k}{k!} E X^k + o(t^n), t \rightarrow 0$$

特征函数的性质(2):

1. r.v. X, Y 相互独立, 则 $f_{X+Y}(t) = f_X(t) f_Y(t)$ (独立才可推!)

$$f_{X+Y}(t) = f_X(t) f_Y(t)$$

2. $f(t)$ 为 c.f. 则对 $\forall n \geq 1, f^n(t)$ 也为 c.f.

3. $f(t)$ 为 c.f. 则 $|f(t)|^2$ 也为 c.f.

4. c.f. 的凸组合仍为 c.f.

$$\text{若 } \sum_{i=1}^n a_i = 1 \Rightarrow \sum_{i=1}^n a_i f_i \text{ 为 c.f.}$$

* 反演公式, 唯一性定理,

c.d.f. 由 c.f. 唯一决定.

定理: f 为 c.d.f. F 的 c.f. 则

f 为实值函数 $\Leftrightarrow f$ 为对称的.

证明: $f(t) = \overline{f(-t)} = f(-t) \Leftrightarrow X$ 与 $-X$ 同分布

$\Leftrightarrow f$ 为对称的.

分布的可加性: (独立性的性质)

$$N(\mu_1, \sigma_1^2) * N(\mu_2, \sigma_2^2) = N(\mu_1 + \mu_2, \sigma_1^2 + \sigma_2^2)$$

$$\text{Poi}(\lambda_1) * \text{Poi}(\lambda_2) = \text{Poi}(\lambda_1 + \lambda_2)$$

$$\text{Bern}(n, p) * \text{Bern}(m, p) = \text{Bern}(n+m, p)$$

Cauchy 分布:

$$\text{Cauchy}(\mu_1, \lambda_1) * \text{Cauchy}(\mu_2, \lambda_2) = \text{Cauchy}(\mu_1 + \mu_2, \lambda_1 + \lambda_2)$$

$$p(x) = \frac{1}{\pi} \frac{1}{\lambda^2 + (x-\mu)^2}$$

$$c.f. f(t) = \exp\{i\mu t - \lambda|t|\}$$

多元特征函数

$$X = (X_1, \dots, X_n)^T$$

$$f_X(t) = E(\exp\{i \sum_{k=1}^n t_k X_k\})$$

$$= E e^{it^T X}$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\{i \sum_{k=1}^n t_k x_k\} dF(x_1, \dots, x_n)$$

$$X_1, \dots, X_n \text{ 相互独立} \Leftrightarrow e^{i(t_1 X_1 + \dots + t_n X_n)} = E e^{it_1 X_1} \dots E e^{it_n X_n}$$

由多元 c.f.:

X_1, \dots, X_n 的边缘 c.f. 为

$$f_j(t_j) = f_X(t_1=0, \dots, t_n=0) = \int_{-\infty}^{+\infty} \dots \int_{-\infty}^{+\infty} \exp\{it_j x_j\} dF$$

多元正态分布:

$$X = \begin{pmatrix} X_1 \\ \vdots \\ X_n \end{pmatrix} \quad \mu = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \vdots \\ \mu_n \end{pmatrix}$$

定义: $X_1, \dots, X_n \text{ i.i.d.} \sim N(0, 1)$. 则 $X = (X_1, \dots, X_n)^T \sim N(0, I)$.
 $I = \text{diag}(1, \dots, 1)$.

$A = (a_{ij})$. $\mu \in \mathbb{R}^n$. $X \sim N(0, I)$
 $\Rightarrow Y = AX + \mu$. $Y \sim N(\mu, \Sigma)$, $\Sigma = AA^T$.

X 的联合 pdf:

$$f_X(x) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2}} \exp\left\{-\frac{x^T x}{2}\right\}$$

$$f_Y(y) = \frac{1}{(2\pi)^{n/2} |\Sigma|^{1/2}} \exp\left\{-\frac{1}{2}(y-\mu)^T (A^{-1})^T A^{-1} (y-\mu)\right\}$$

$Y \sim N(\mu, \Sigma)$, 则 Y 的 c.f. 为

$$f_Y(t) = \exp\left\{i\mu^T t - \frac{1}{2} t^T \Sigma t\right\}$$

$$X \sim N(0, I), f_X(t) = \exp\left\{-\frac{t^T t}{2}\right\}$$

由 $X \rightarrow Y$:

$$\begin{aligned} f_Y(t) &= E e^{it^T (AX + \mu)} = e^{it^T \mu} E e^{it^T AX} \\ &= e^{it^T \mu} E(e^{i(A^T t)^T X}) \\ &= e^{it^T \mu} f_X(A^T t) = e^{it^T \mu} e^{-\frac{(A^T t)^T (A^T t)}{2}} \\ &= e^{it^T \mu} e^{-\frac{t^T \Sigma t}{2}} \end{aligned}$$

定理: $Y \sim N(\mu, \Sigma)$

$$Y = \begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \end{bmatrix}, \quad \mu = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}$$

$$\Sigma = \begin{pmatrix} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{pmatrix}$$

$\Rightarrow Y_1 \sim N(\mu_1, \Sigma_{11})$.

R.f. 用特征函数, $f_Y(t, 0)$.

\Rightarrow 定理 1. $X \sim N(\mu, \Sigma)$,

X_1, \dots, X_n 独立 \Leftrightarrow 两两互不相关.

\Rightarrow 定理 2. $X = \begin{pmatrix} X_1 \\ X_2 \end{pmatrix}$. $\mu = \begin{pmatrix} \mu_1 \\ \mu_2 \end{pmatrix}$. $\Sigma = \begin{pmatrix} \Sigma_{11} & \Sigma_{12} \\ \Sigma_{21} & \Sigma_{22} \end{pmatrix}$.

X_1, X_2 独立 $\Leftrightarrow \Sigma_{12} = 0$.

定理:

$$X \sim N(\mu, \Sigma), C = (c_{ij})_{m \times n}, \text{ 则}$$

$$Y = CX \sim N(C\mu, C\Sigma C^T)$$

推论: $X \sim N(\mu, \Sigma)$, $|\Sigma| \neq 0$, 则 $\exists C$ 可逆, s.t.

$$Y = CX \sim N_m(C\mu, \Lambda), \Lambda = \text{diag}(\lambda_1, \dots, \lambda_m)$$

定理: $X \sim N(\mu, \Sigma) \Leftrightarrow \exists S \in \mathbb{R}^n, S^T X \sim N(S^T \mu, S^T \Sigma S)$.
 R.f. 利用 $f_X(t) = \exp\{it^T \mu - \frac{1}{2} t^T \Sigma t\}$.



中国科学技术大学

UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY OF CHINA

地址: 中国安徽省合肥市 电话: 0551-63602184 传真: 0551-63631760 网址: http://www.ustc.edu.cn

Ch6 极限定理

依概率收敛

如果对 $\forall \epsilon > 0$, 有

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

则称 $\{X_n, n \in \mathbb{N}\}$ 依概率收敛到 X . 记为 $X_n \xrightarrow{P} X$.

Chebyshev 不等式:

$g(x)$ 在 $[0, +\infty)$ 上 \uparrow , 且非负.

若 $E(g(|Y|)) < \infty$, 则对 $\forall g(a) > 0, m > 0$, 有

$$P(|Y| \geq a) \leq \frac{Eg(|Y|)}{g(a)}$$

\Rightarrow 常见形式:

1. $X \in \mathbb{R}^r$: $P(|X| \geq a) \leq \frac{E|X|^r}{a^r}$

2. $r = 2$: $g(x) = x^2$.

$$P(|X - EX| \geq x) \leq \frac{\text{Var} X}{x^2} \quad \forall x > 0$$

3. Markov: $g(x) = x$

$$P(|Y| \geq x) \leq \frac{E|Y|}{x}, \quad x > 0.$$

例 6.1.4. 证明: X 为非负 r.v. 则

$$1 - EX \leq P(X=0) \leq \frac{\text{Var} X}{(EX)^2}$$

注意:

$$P(X=0) = P(X - EX = -EX) \leq P(|X - EX| \geq |EX|)$$

$$P(X=0) = 1 - P(X > 0)$$

$$\left. \begin{aligned} P(X > 0) &\leq \frac{EX}{|EX|} = \frac{EX}{EX} \\ P(|X - EX| \geq |EX|) &\leq \frac{\text{Var} X}{(EX)^2} \end{aligned} \right\} \Rightarrow \#$$

弱大数律:

$\{X_n, n \geq 1\}$ 为 i.i.d., $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$. 若 $\exists \{a_n\}, \{b_n\}$,

s.t. $\frac{S_n - a_n}{b_n} \xrightarrow{P} 0$

则称 $\{X_n\}$ 服从弱大数律.

$\{a_n\}$: 中心化数列

$\{b_n\}$: 正规化数列.

Markov 弱大数律

若 $\{X_n, n \geq 1\}$ 满足 $\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\text{Var} S_n}{n} = 0$

则 X_n 服从弱大数律, $a_n = ES_n, b_n = n$.

Chebyshev 弱大数律:

$\{X_n\}$ 两两互不相关, 且 $\exists C > 0$, s.t.

$$\text{Var}(X_n) \leq C, \quad \forall n \geq 1$$

则 $X_n \sim$ 弱大数律, $a_n = ES_n, b_n = n$.

Bernoulli 弱大数律:

$Z_n \sim \text{BC}(n, p)$, 则 $\frac{Z_n}{n} \xrightarrow{P} p, \quad Z_n = \sum_{i=1}^n I_i, I_i \sim \text{BU}(p)$

例 6.1.8. 有一列口袋, 第 k 个口袋中有 k 个白球和 $k^2 - k$ 个黑球. 自前 n 个口袋中各取一球, 记 Z_n 为所取出的 n 个球中白球个数. 则证明: $n > \frac{1}{2}$ 时,

$$\frac{Z_n - EZ_n}{\ln^2 n} \xrightarrow{P} 0$$

证明: 注意到: $Z_n = \sum_{k=1}^n I_k, I_k = \begin{cases} 1, & \text{白} \\ 0, & \text{黑} \end{cases}$

$$E I_k = \frac{k}{k^2} = \frac{1}{k}, \quad \text{Var} I_k = \frac{1}{k} - \frac{1}{k^2}$$

$$\begin{aligned} \Rightarrow P\left(\frac{|Z_n - EZ_n|}{\ln^2 n} \geq \epsilon\right) &= P(|Z_n - EZ_n| \geq \epsilon \ln^2 n) \\ &\leq \frac{\text{Var}(Z_n - EZ_n)}{(\epsilon \ln^2 n)^2} = \frac{\text{Var} Z_n}{(\epsilon \ln^2 n)^2} = \frac{\sum_{k=1}^n (\frac{1}{k} - \frac{1}{k^2})}{\epsilon^2 \ln^4 n} \\ &\leq \frac{\sum_{k=1}^n (\frac{1}{k} - \frac{1}{k^2})}{\epsilon^2 \ln^4 n} \leq \frac{\sum_{k=1}^n \frac{1}{k}}{\epsilon^2 \ln^4 n} = \frac{C \ln n}{\epsilon^2 \ln^4 n} \end{aligned}$$

$$\Rightarrow P\left(\frac{|Z_n - EZ_n|}{\ln^2 n} \geq \epsilon\right) \leq \frac{1}{\epsilon^2 \ln^3 n} \rightarrow 0, \quad n \rightarrow \infty$$

平均收敛 (L^r 收敛)

设 $X_n \in L^r, r > 0$, 称 $X_n \xrightarrow{L^r} X$, 若 $E|X_n - X|^r \rightarrow 0, n \rightarrow \infty$.

定理: $X_n \xrightarrow{L^r} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{P} X$.

且对 $\forall X \in L^r, \exists \{X_n\}, \text{s.t. } X_n \xrightarrow{L^r} X$.

$$X_n = \sum_{k=-\infty}^{\infty} \frac{k-1}{2^n} I\left(\frac{k-1}{2^n} \leq X < \frac{k}{2^n}\right)$$

但 $X_n \xrightarrow{P} X \not\Rightarrow X_n \xrightarrow{L^r} X$.

单调收敛定理: 设 $0 \leq X_n \uparrow X$. 则 $E[X_n] \uparrow EX$

Fatou-Lebesgue 引理: $\{X_n\}$ 为 r.v. 列, $\forall z \in L$

$$X_n \leq z \Rightarrow \limsup_{n \rightarrow \infty} E[X_n] \leq E[\limsup_{n \rightarrow \infty} X_n]$$

$$X_n \geq \gamma \Rightarrow E[\liminf_{n \rightarrow \infty} X_n] \leq \liminf_{n \rightarrow \infty} E[X_n]$$

收敛性定理: 设 $|X_n| \leq Y$, 且 $EY < \infty$.
若 $X_n \xrightarrow{P} X$, 则 $E|X_n - X| \rightarrow 0$.
且 $E[X_n] \rightarrow EX$.

一致可积: 称一族 r.v. 一致可积是指 $a \rightarrow \infty$ 时

$$\sup_{i \in I} E[|X_i| I(|X_i| > a)] \rightarrow 0$$

$$= \sup_{i \in I} \int_{|x| > a} |x_i| \rightarrow 0$$

由 $\{X_n\}$ 一致可积 $\Rightarrow \frac{1}{n} \max_{1 \leq k \leq n} |X_k| \xrightarrow{P} 0$

$\{X_i\}$ 一致可积的充要条件是:

- 1). $\{X_i, i \in \mathbb{Z}\}$ 一致绝对连续.
- 2). 族 $\{X_i\}$ 一致有界, 即 $\sup_{i \in \mathbb{Z}} E|X_i| < \infty$.

弱收敛: 设 $\{F_n, F\}$ 为有界单调增右连续函数.
记 $C(F)$ 为 F 的连续点集.

$\lim_{n \rightarrow \infty} F_n(x) = F(x), \forall x \in C(F)$

则称 F_n 弱收敛于 F . $F_n \xrightarrow{w} F$

$F(x)$ 称为 $F_n(x)$ 的弱极限.

\Rightarrow cdf 序列的弱极限不一定是 cdf:

$$F_n(x) = \begin{cases} 0 & x < -n \\ \frac{x+n}{2n} & -n \leq x < n \\ 1 & x \geq n \end{cases} \Rightarrow F_n(x) \xrightarrow{w} F(x)$$

$F(x) \equiv \frac{1}{2}$

依分布收敛:

设 $\{F_n, F\}$ 为 cdf 序列, $F_n \xrightarrow{w} F$. 则称 F_n 依分布收敛于 F . $F_n \xrightarrow{w} F \Rightarrow F_n \xrightarrow{d} F$.

$F_n \xrightarrow{d} F$

$X_n \sim F_n, X \sim F, F_n \xrightarrow{d} F \Rightarrow X_n \xrightarrow{d} X$

定理: $X_n \xrightarrow{P} X \Rightarrow X_n \xrightarrow{d} X$

$X_n \xrightarrow{d} 0 \Leftrightarrow X_n \xrightarrow{P} c, c \in \mathbb{R}$

连续性定理

1. 设 $F(x), F_n(x)$ 皆为 cdf. $f(x), f_n(x)$ 为其对应的 c.f. 则如果 $F_n(x) \xrightarrow{d} F(x)$, 有

$\lim_{n \rightarrow \infty} f_n(t) = f(t), \forall t \in \mathbb{R}$

2. $f_n(t)$ 为 c.f., $f(t) \rightarrow F(x)$ 为 cdf, 则 $F_n(x) \xrightarrow{d} F(x)$.

例 b.2.5. $X_n \sim N(0, n)$.

讨论该序列的依分布收敛性:

$f_n(t) = e^{-\frac{t^2}{2n}}$. 用连续性定理
 $\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} f_n(t) = \lim_{n \rightarrow \infty} e^{-\frac{t^2}{2n}} = \begin{cases} 0, & t \neq 0 \\ 1, & t = 0 \end{cases}$
在 $t=0$ 处不连续 $\Rightarrow F(x)$ 不为 cdf.
 X_n 不依分布收敛.

例 b.2.6. $\{X_n\}$ 为 r.v. 序列, $n \rightarrow \infty$ 时,

$X_n \xrightarrow{d} N(a, \sigma^2)$, 则 $\tau X_n + b \xrightarrow{d} N(\tau a + b, \tau^2 \sigma^2)$.

证明: $f_{X_n}(t) = E e^{itX_n}$

$f_{\tau X_n + b}(t) = E e^{it(\tau X_n + b)}$
 $= e^{itb} E e^{it\tau X_n}$

$\lim_{n \rightarrow \infty} f_{\tau X_n + b} = e^{itb} \lim_{n \rightarrow \infty} E e^{it\tau X_n}$

$= e^{itb} \lim_{n \rightarrow \infty} f_{X_n}(\tau t)$

$\lim_{n \rightarrow \infty} f_{X_n}(t) = e^{iat - \frac{\sigma^2 t^2}{2}}$

$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} f_{\tau X_n + b}(t) = e^{i\tau at + itb - \frac{\sigma^2 \tau^2 t^2}{2}}$

$\tau X_n + b \xrightarrow{d} N(\tau a + b, \tau^2 \sigma^2)$. $\#$

类似可证明: $X_n \sim B(n, p_n), np_n \rightarrow \lambda > 0$,

则 $X_n \xrightarrow{d} \text{Poi}(\lambda)$.

$X_n \sim B(n, p)$, 则 $X_n/n \xrightarrow{d} p$.

Khinchin 的大数定律

设 $\{X, X_n, n \in \mathbb{N}\}$ 为 i.i.d. r.v.

则当 $X \in L_1, EX = a$ 时,

$\frac{S_n}{n} \xrightarrow{P} a$

Slutsky 定理:

如果 $X_n \xrightarrow{d} X, Y_n \xrightarrow{P} 0, W_n \xrightarrow{P} 1$, 则

$W_n X_n + Y_n \xrightarrow{d} X$.

若 $X_n \xrightarrow{d} X, Y_n \xrightarrow{P} 0$, 则 $X_n Y_n \xrightarrow{P} 0$.

中心极限定理 (CLT):

$\{X_n\}$ 为随机变量序列, $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$.

如果存在中心化序列 $\{a_n\}$, 正则化序列 $\{b_n\}$

s.t. $\frac{S_n - a_n}{b_n} \xrightarrow{d} N(0, 1)$

则 $\lim_{n \rightarrow \infty} P\left(\frac{S_n - a_n}{b_n} \leq x\right) = \Phi(x)$.

则 $\{X_n\}$ 服从中心极限定理.

$\Leftrightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} E \exp\left\{it \frac{S_n - a_n}{b_n}\right\} = \exp\left\{-\frac{t^2}{2}\right\}$



中国科学技术大学

UNIVERSITY OF SCIENCE AND TECHNOLOGY OF CHINA

地址:中国安徽省合肥市 电话:0551-63602184 传真:0551-63631760 网址:http://www.ustc.edu.cn

Levy 中心极限定理:

设 $\{X_n, n \geq 1\}$ i.i.d., 满足 $EX_i = a, \text{Var} X_i = \sigma^2$.

则 $\frac{S_n - na}{\sqrt{n}\sigma} \xrightarrow{d} N(0,1)$.

例: 设 $X, X_1, \dots, X_n, \dots$ i.i.d., $EX = a, 0 < \text{Var} X = \sigma^2 < +\infty$.

$$\bar{X}_n = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i, \quad S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X}_n)^2$$

则 $n \rightarrow \infty$, 有 $S_n^2 \xrightarrow{P} \sigma^2$.

证明: $S_n^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n ((X_i - a) + (a - \bar{X}_n))^2$
 $= \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - a)^2 - \frac{2}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - a)(a - \bar{X}_n) + \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (a - \bar{X}_n)^2$

由 Khinchin 弱大数律,

$$\bar{X}_n - a \xrightarrow{P} 0, \quad \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (X_i - a)^2 \xrightarrow{P} \sigma^2$$

$\Rightarrow S_n^2 \xrightarrow{P} \sigma^2$.

例 6.4.14. $\{X_i, X_n\}$ i.i.d., $EX = a, \text{Var} X = \sigma^2$,

其余与上题相同. 证明: $n \rightarrow \infty$, 有

$$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - a)}{S_n} \xrightarrow{d} N(0,1)$$

证明: $\frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - a)}{S_n} = \frac{\sigma}{S_n} \frac{\sum_{i=1}^n X_i - na}{\sqrt{n}\sigma}$
 $\frac{\sigma}{S_n} \xrightarrow{P} 1, \quad \frac{\sum_{i=1}^n X_i - na}{\sqrt{n}\sigma} \xrightarrow{d} N(0,1)$
 $\Rightarrow \frac{\sqrt{n}(\bar{X}_n - a)}{S_n} \xrightarrow{d} N(0,1)$.

Lindeberg 条件: (独立情形)

设序列 $\{X_n\}$ 满足: $\forall \epsilon > 0,$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{B_n^2} \sum_{j=1}^n E[(X_j - a_j)^2 I(|X_j - a_j| > \epsilon B_n)] = 0$$

其中, $EX_k = a_k, 0 < \text{Var} X_k = \sigma_k^2 < \infty$.

$$B_n^2 = \text{Var} S_n = \sum_{k=1}^n \sigma_k^2$$

由 Lindeberg 条件:

\Rightarrow (1). $\max_{1 \leq k \leq n} \frac{|X_k - a_k|}{B_n} \xrightarrow{P} 0$.

(2). Feller 条件

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \max_{1 \leq k \leq n} \frac{\sigma_k^2}{B_n^2} = 0$$

由 Lindeberg 条件: $\lim_{n \rightarrow \infty} B_n = \infty$.

Lindeberg 中心极限定理:

$\{X_n\}$ 满足 Lindeberg 条件

$$\Rightarrow \frac{S_n - ES_n}{B_n} \xrightarrow{d} N(0,1)$$

定理: 如果 $\{X_k\}$ 是独立序列 $n \geq 1$ 满足

$$\max_{1 \leq k \leq n} |X_k| \in L_n, \quad \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{L_n}{B_n} = 0$$

则 Lindeberg 条件成立. $\Rightarrow \frac{S_n - ES_n}{B_n} \xrightarrow{d} N(0,1)$

Lyapunov 条件:

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{B_n^{2+\delta}} \sum_{k=1}^n E|X_k - a_k|^{2+\delta} = 0$$

$$EX_k = a_k$$

则 Lindeberg 条件成立.

Feller 条件 + $\frac{S_n - ES_n}{B_n} \xrightarrow{d} N(0,1)$

\Leftrightarrow Lindeberg 条件成立.

多元独立同分布的 CLT:

$$X_n \xrightarrow{d} N_m(0, I_m) \Leftrightarrow \sigma^T X_n \xrightarrow{d} N(0,1), \quad \forall \|\sigma\| = 1$$

$$Y \sim N_m(a, \Sigma) \Leftrightarrow \sigma^T Y \sim N(\sigma^T a, \sigma^T \Sigma \sigma), \quad \forall \sigma \neq 0$$

• b.p. a.s. 收敛

• a.s. 收敛

定义:

$$P\{\omega \mid \lim_{n \rightarrow \infty} X_n(\omega) = X(\omega)\} = 1.$$

则 $\{X_n\}$ a.s. 收敛到 X . $X_n \rightarrow X$ a.s.

$$\Rightarrow X_n \rightarrow X \text{ a.s.} \Leftrightarrow \lim_{\varepsilon \rightarrow 0} P\left(\bigcup_{n \in \mathbb{N}} \bigcap_{k \geq n} |X_k - X| > \varepsilon\right) = 0, \forall \varepsilon > 0.$$

推论:

$$X_n \rightarrow X \text{ a.s.} \Rightarrow X_n \xrightarrow{P} X.$$

$$\xrightarrow{P} X_n \xrightarrow{P} X.$$

命题: $X_n \xrightarrow{a.s.} X \Leftrightarrow P(|X_n - X| > \varepsilon, i.o.) = 0, \forall \varepsilon > 0$

• Borel - Cantelli 引理:

(i). $\{A_n\}$ 满足 $\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) < \infty$, 则 $P(A_n, i.o.) = 0$

(ii). $\{A_n\}$ 相互独立, 则

$$\sum_{n=1}^{\infty} P(A_n) = \infty \Leftrightarrow P(A_n, i.o.) = 1.$$

$$*. \{A_n, i.o.\} = \bigcap_{k=1}^{\infty} \bigcup_{n=k}^{\infty} A_n.$$

• a.s. 收敛的推论: 若 $X_n \xrightarrow{P} X$, 则 $\{X_n\}$ 存在 $\{X_{n_k}\}$, 且 $X_{n_k} \rightarrow X$ a.s.
(依概率收敛弱于 a.s. 收敛).

• $P(|X_1 - X| > \varepsilon, i.o.) = 0, \forall \varepsilon > 0$
 $\Leftrightarrow X_n \rightarrow X$ a.s.
又 $\forall \varepsilon_0 > 0, P(|X_1 - X| > \varepsilon_0, i.o.) = 1$
 $\Rightarrow X_n \not\rightarrow X$ a.s.

• 引理: $\{a_n\}, \lim_{n \rightarrow \infty} a_n = a, b_n > 0,$

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \sum_{k=1}^n b_k = \infty.$$

$$\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{\sum_{k=1}^n b_k a_k}{\sum_{k=1}^n b_k} = a.$$

• Kronecker 引理:

$\{X_n\}$ 为实数序列, $\{b_n\}$ 为正实数序列, $b_n \uparrow +\infty$,

则 $\sum_{n=1}^{\infty} \frac{X_n}{b_n}$ 收敛 $\Rightarrow \lim_{n \rightarrow \infty} \frac{1}{b_n} \sum_{k=1}^n X_k = 0$.

• Kolmogorov 不等式

$\{X_k, k=1, 2, \dots, n\}$ 为相互独立的 r.v. 序列, 满足:

$$EX_k = 0, EX_k^2 < \infty, |X_k| \leq C < \infty.$$

$$S_k = \sum_{i=1}^k X_i, \text{ 则对 } \forall \varepsilon > 0$$

$$1 - \frac{(C+\varepsilon)^2}{\sum_{i=1}^n EX_i^2} \leq P\left(\max_{1 \leq k \leq n} |S_k| > \varepsilon\right) \leq \frac{1}{\varepsilon^2} \sum_{i=1}^n EX_i^2.$$

• 强大数律:

$\{X_n\}$ 为 r.v. 序列, $S_n = \sum_{i=1}^n X_i$. 若 $\exists \{a_n\}, \{b_n\}$,
s.t. $b_n > 0$ 且 $\frac{S_n - a_n}{b_n} \xrightarrow{a.s.} 0$.

则 $X_n \sim$ 强大数律.



中国科学技术大学

University of Science and Technology of China

地址: 中国 安徽 合肥市金寨路96号 邮编: 230026
 电话: 0551-63602184 传真: 0551-63631760 Http://www.ustc.edu.cn

卷积封闭性/再生性

- 二项分布 $B(n, p)$ $P(X=k) = \binom{n}{k} p^k (1-p)^{n-k}$
- 几何分布 n 几何分布 $P(X=k) = (1-p)^{k-1} p$
- 负二项分布 $NB(r, p)$ $P(X=n) = \binom{n-1}{r-1} p^r (1-p)^{n-r}$
- 泊松分布 $Poi(\lambda)$ $P(X=k) = \frac{\lambda^k}{k!} e^{-\lambda}$
- 指数分布 $X \sim \text{Exp}(\lambda)$ $f(x) = \lambda e^{-\lambda x}, F(x) = 1 - e^{-\lambda x}$
- 伽马分布 $T(\alpha, \beta)$ $f_{\alpha, \beta}(x) = \frac{\beta^\alpha x^{\alpha-1}}{\Gamma(\alpha)} e^{-\beta x}$
- 正态分布 $N(a, \sigma^2)$ $\phi_{a, \sigma}(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(x-a)^2}{2\sigma^2}}$
- 卡方分布 $N(0, 1)$ $\phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$
 χ_n^2 $f_n(x) = \frac{x^{\frac{n}{2}-1}}{2^{\frac{n}{2}} \Gamma(\frac{n}{2})} e^{-\frac{x}{2}}$

- $X \sim B(n, p)$ $Y \sim B(m, p)$
 $X+Y \sim B(m+n, p)$
 无记忆性
- $X \sim NB(r, p)$ $Y \sim NB(h, p)$
 $X+Y \sim NB(r+h, p)$
- $X \sim Poi(\lambda)$ $Y \sim Poi(\mu)$
 $X+Y \sim Poi(\lambda+\mu)$
- $X \sim T(a_1, \lambda)$ $Y \sim T(a_2, \lambda)$
 $X+Y \sim T(a_1+a_2, \lambda)$
- $X \sim N(a_1, \sigma_1^2)$
 $Y \sim N(a_2, \sigma_2^2)$
 $\Rightarrow X+Y \sim N(a_1+a_2, \sigma_1^2+\sigma_2^2)$
 $aX+b \sim N(a_1+b, a^2\sigma^2)$

次序统计量 $X = \min\{X_1, X_2, \dots, X_n\}, Y = \max\{X_1, X_2, \dots, X_n\}, X_1, \dots, X_n \sim F, P.$
 $P(X < Y) = n(n-1) \int_0^1 F(y) - F(x) f(x) p(y) dx < y$

$$P(X_i \leq x) = \sum_{m=i}^n \binom{n}{m} F^m(x) (1-F(x))^{n-m}$$

~~$P_{X_i < X_j} = \frac{P(X_i < X_j | X_i \leq x)}{P(X_i \leq x)}$~~

$$P(X_1, X_2, \dots, X_n) = n! p(x_1) p(x_2) \dots p(x_n)$$

$$\int_{-\infty}^{+\infty} e^{-x^2} dx = \sqrt{\pi}$$

$$\Gamma(\frac{1}{2}) = \sqrt{\pi}, \Gamma(n) = (n-1)!, \Gamma(1) = 1$$

$$\Gamma(s) = \int_0^{+\infty} t^{s-1} e^{-t} dt$$