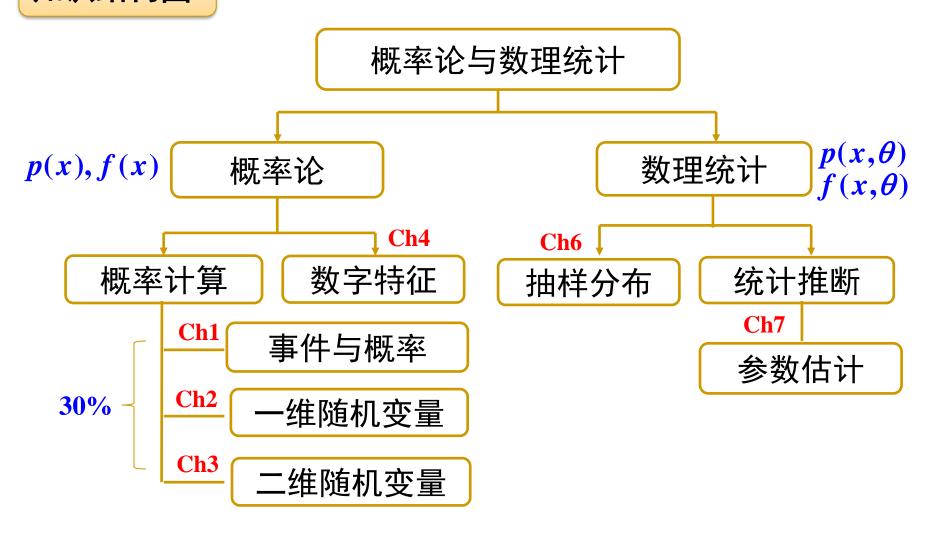
# 概率统计各章总结

#### 知识结构图



#### 第一章

#### 概率计算

1) 统计定义:  $f_n(A) \xrightarrow{P} P(A)$  Ch5 大数定律

2) 概率的性质: 
$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$$
  $P(\overline{A \cup B})$   $P(A - B) = P(A\overline{B}) = P(A) - P(AB)$ ,  $P(\overline{A \cup B})$ 

3) 等可能概型: 
$$P(A) = \frac{m}{n} = \frac{\text{事}(A) + \text{中样本点数}}{\text{样本空间中样本点数}}$$

4) 条件概率: 
$$P(B|A) = \frac{k}{m} = \frac{P(AB)}{P(A)}$$
 独立

5) 乘法定理: P(AB) = P(A)P(B|A) = P(A)P(B)

★ 6) 全概率公式: 
$$P(A) = P(B_1)P(A|B_1) + P(B_2)P(A|B_2)$$

7) 贝叶斯公式: 
$$P(B_1|A) = \frac{P(B_1)P(A|B_1)}{P(A)}$$
  $A = AB_1 \cup AB_2$  互斥

**例1.** 设甲袋中有3个白球,5个红球,乙袋中有4个白球,6个红球,现从甲袋中任取一个球放入乙袋中,再从乙袋中任取一球。

求: 从乙袋中取得白球的概率。

解: 
$$设A=\{从乙袋中取得白球\}$$

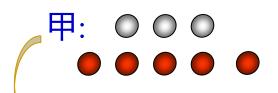
$$B_1$$
={从甲袋中取白球◎放入乙袋中}

$$B_2$$
={从甲袋中取红球●放入乙袋中}

$$A = AB_1 \cup AB_2$$
  $B_1, B_2$  是一个样本空间的划分

$$P(A) = P(B_1) \cdot P(A|B_1) + P(B_2) \cdot P(A|B_2)$$

$$= \frac{3}{8} \cdot \frac{5}{11} + \frac{5}{8} \cdot \frac{4}{11} = \frac{35}{88}$$







## 第二章

#### 概率计算

分布函数
$F(x) = P(X \le x)$
x左侧区间上的概率和
不直观

$$F(x) = \sum_{x_k \le x} p_k$$
右连续

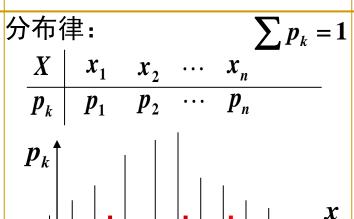
离散型随机变量

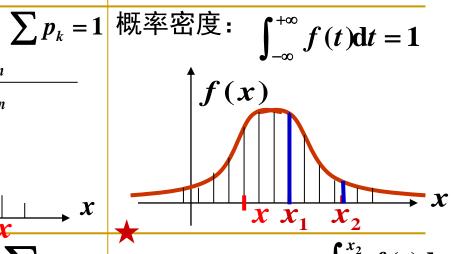
## 连续型随机变量

$$\star F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t) dt$$
 连续

### 概率分布

概率1分布 情况,直观





$$P(x_{1} < X \le x_{2}) = \sum_{x_{1} < x_{k} \le x_{2}} p_{k} \quad P(x_{1} < X \le x_{2}) = \int_{x_{1}}^{x_{2}} f(t) dt$$

$$= F(x_{2}) - F(x_{1}) \qquad = F(x_{2}) - F(x_{1})$$

$$P(x_1 < X \le x_2) = \int_{x_1}^{x_2} f(t) dt$$

$$= F(x_2) - F(x_1)$$

左左	_	<del>立</del>
弗		早

## 随机变量重要分布

	离散型随机变量	连续型随机变量
	1) (0-1)分布	1) $U(a,b)$
	$P(X = k) = p^{k} (1-p)^{1-k}$ k = 0,1	$f(x) = \begin{cases} 1/(b-a), & a < x < b \\ 0, & 其它 \end{cases}$
重要分布	2) B(n,p)	$2$ ) $E(\boldsymbol{\theta})$
	$P(X = k) = C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$ $k = 0, 1, \dots, n$	$f(x) = \begin{cases} 1/\theta e^{-x/\theta}, & x > 0 \\ 0, & \text{ #}\dot{\text{E}} \end{cases}$
	3) $P(\lambda)$	3) $N(\mu, \sigma^2)$
	3) $P(\lambda)$ $P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}$ $k = 0, 1, 2 \dots$	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ $-\infty < x < +\infty$
函数的分布	<b>X</b> 的分布律 → <b>Y</b> 的分布律	
Y = g(X)	A ロップ 中 手 I ロップ 中 1手	$J_X(X)$ $J_Y(Y) = F_Y(Y)$

大大	_	<del>立</del>
弗		早

## 正态分布

$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t) dt$$

	$N(\mu, \sigma^2)$	N(0,1)
概率密度	$f(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi\sigma}} e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$ $-\infty < x < \infty$	$\varphi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{x^2}{2}}$ $-\infty < x < \infty$
分布函数	$F(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{(t-\mu)^2}{2\sigma^2}} dt$ $-\infty < x < \infty$	$\Phi(x) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{x} e^{-\frac{t^2}{2}} dt$ $-\infty < x < \infty$ $\frac{\Phi(x)}{x} \xrightarrow{x} x$
概率计算	$F(x) = P(X \le x) = P(\frac{X - \mu}{\sigma} \le x)$ $P(a \le X \le b) = P(\frac{a - \mu}{\sigma} \le \frac{X - \mu}{\sigma} \le x)$	$\leq \frac{x - \mu}{\sigma} = \Phi\left(\frac{x - \mu}{\sigma}\right)$ $= \frac{\mu}{\sigma} \leq \frac{b - \mu}{\sigma} = \Phi\left(\frac{b - \mu}{\sigma}\right) - \Phi\left(\frac{a - \mu}{\sigma}\right)$

设随机变量 X 的概率密度为  $f(x) = \begin{cases} Ax^2, & |x| < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$ 

- 求: (1) 常数A;
  - (2) *X* 的分布函数;
  - $(3) \quad P(\left|X\right| \le \frac{1}{2})$

设随机变量 
$$X$$
 的概率密度为  $f(x) = \begin{cases} Ax^2, & |x| < 1 & -1 < x < 1 \\ 0, & \text{其它} \end{cases}$ 

求: (1) 常数A;

解: 
$$: 1 = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx$$
  
=  $\int_{-\infty}^{-1} 0 dx + \int_{-1}^{+1} f(x) dx + \int_{+1}^{+\infty} 0 dx$ 

$$= \int_{-1}^{+1} Ax^{2} dx = \frac{A}{3} x^{3} \Big|_{-1}^{1} = \frac{A}{3} (1^{3} - (-1)^{3})$$
$$= \frac{2A}{3} \longrightarrow A = \frac{3}{2}$$

求: (2) X 的分布函数;

解: 
$$F(x) = \int_{-\infty}^{x} f(t) dt$$
 分区间

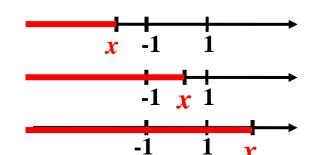
当 
$$x < -1$$
 时,  $F(x) = \int_{-\infty}^{x} 0 dt = 0$ 

$$\stackrel{\cong}{=} -1 \le x < 1, \quad F(x) = \int_{-\infty}^{-1} 0 \cdot dt + \int_{-1}^{x} \frac{3t^{2}}{2} dt = \frac{1}{2} t^{3} \Big|_{-1}^{x}$$

$$= \frac{1}{2} (x^{3} - (-1)^{3}) = \frac{1}{2} (x^{3} + 1)$$

当 
$$x \ge 1$$
 时,  $F(x) = \int_{-\infty}^{-1} 0 \cdot dt + \int_{-1}^{1} \frac{3t^2}{2} dt + \int_{1}^{x} 0 \cdot dt = \frac{1}{2} t^3 \Big|_{-1}^{1} = 1$ 





$$P(x_1 < X \le x_2) = F(x_2) - F(x_1) = \int_{x_1}^{x_2} f(x) dx$$

$$P(-\frac{1}{2} \le X \le \frac{1}{2}) = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} f(x) dx = \int_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} \frac{3x^2}{2} dx = \frac{1}{2} X^3 \Big|_{-\frac{1}{2}}^{\frac{1}{2}} = \frac{1}{2} [(\frac{1}{2})^3 - (-\frac{1}{2})^3] = \frac{1}{8}$$

$$P(-\frac{1}{2} \le X \le \frac{1}{2}) = F(\frac{1}{2}) - F(-\frac{1}{2}) = \frac{1}{2} ((\frac{1}{2})^3 + 1) - \frac{1}{2} ((-\frac{1}{2})^3 + 1) = \frac{1}{8}$$

$$F(x) = \begin{cases} 0, & x < -1\\ \frac{1}{2}(x^3 + 1), & -1 \le x < 1\\ 1, & x \ge 1 \end{cases}$$

#### **例2.** 设连续型随机变量X的概率密度为 $f_X(x)$ $(-\infty, +\infty)$

解: 
$$(1) 求F_{Y}(y)$$
  $\therefore x \in (-\infty, +\infty)$   $\therefore y \in (0, +\infty)$   $F'(x) = f(x)$ 

当 
$$y < 0$$
 时,  $F_Y(y) = P(Y \le y) = P(\Phi) = 0$ 

当 
$$y \ge 0$$
 时,  $F_Y(y) = P(Y \le y) = P(X^2 \le y)$ 

$$= P(-\sqrt{y} \le X \le \sqrt{y}) = F_X(\sqrt{y}) - F_X(-\sqrt{y})$$

(2) 
$$f_Y(y) = F_Y'(y) = \frac{1}{2\sqrt{y}} f_X(\sqrt{y}) - \frac{-1}{2\sqrt{y}} f_X(-\sqrt{y})$$
  $y > 0$ 

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} \frac{1}{2\sqrt{y}} [f_{X}(\sqrt{y}) + f_{X}(-\sqrt{y})] & \text{1) } \text{分布函数定义在实数轴上;} \\ 0 & \text{2) } \text{用Y的取值范围分区间;} \end{cases}$$

- 3) 分区间求分布函数值。

两章	第二章	第一节	第二节	第四节 ——
关系	一维 X	二维(X,Y)	边缘分布	独立
分布 函数	F(x)	F(x,y)		P(AB) = P(A)P(B)
离散型	$P\{X=x_{\nu}\}$	$P\{X = x_i, Y = y_i\}$	$P\{X=x_i\}=\sum_{i=1}^{\infty}p_{ij}=p_{i}.$	$P\{X = x_i, Y = y_j\}$
分布律	$= p_k$	$=p_{ij}$	$P{Y = y_i} = \sum_{i=1}^{j=1} p_{ij} = p_{\cdot j}$	$= P\{X = x_i\} \cdot P\{Y = y_j\}$ $\forall (x_i, y_j)$
连续型 概率	f(x)	f(x,y)	$\bigstar f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy$	$f(x,y) = f_X(x) \cdot f_Y(y)$
密度	J (W)	f(x,y)	$f_{Y}(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx$	$\forall (x,y)$
算概率	$P(x_1 < X \le$	$x_2) = \int_{x_1}^{x_2} f(x) \mathrm{d}x$	$         P\{(X,Y) \in G\} = \iint_G f(x) $	
异似平		$=\sum_{x_1 < x_k \le x_2} p_k$	$=\sum_{(x_i,y_j)\in G}$	$p_{ij}$
函数	Y = g(X)	*	$\bigstar Z = g(X,Y)$ 第五节	
分布 	$f_X(x)$	$f_{Y}(y)=F_{Y}'(y)$	$f(x,y) \longrightarrow f_{z}(z) = F'_{z}(z)$ 分布函数法	第三章
			力型效从	

## 第三章

#### 第五节 两个随机变量的函数的分布

$$Z = g(X,Y)$$
  $f(x,y) \rightarrow f_Z(z) = ?$ 

$$(1) Z = X + Y$$

1) 
$$f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z-y,y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z-y) f_Y(y) dy$$
 公式法 独立 卷积公式

2) 
$$f_z(z) = F'_z(z)$$
 分布函数法

(2) 
$$Z = \max\{X,Y\}$$
  
 $Z = \min\{X,Y\}$ 

## 第三章

#### 第五节 两个随机变量的函数的分布

$$Z = g(X,Y)$$
  $f(x,y)$   $\rightarrow f_Z(z) = ?$  2)  $f_Z(z) = F_Z'(z)$  分布函数法  $\bigstar$ 

1) 
$$Z = X + Y$$
 1)  $f_Z(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(z - y, y) dy = \int_{-\infty}^{+\infty} f_X(z - y) f_Y(y) dy$  全 公式法 独立 卷积公式

2) 
$$Z = \max\{X,Y\}$$
  $X,Y$  独立  $F_Z(z) = F_X(z)F_Y(z)$   $Z = \min\{X,Y\}$   $X,Y$  独立  $F_Z(z) = 1 - [1 - F_X(z)][1 - F_Y(z)]$   $X_1, X_2, \dots, X_n$  独立, $F_{X_i}(x) = F(x)$   $Z = \max(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 

$$F_Z(z) = F_{X_1}(z) \cdot F_{X_2}(z) \cdots F_{X_n}(z) = [F(z)]^n$$

$$Z = \min(X_1, X_2 \cdots X_n)$$

$$F_{Z}(z) = 1 - [1 - F_{X_{1}}(z)] \cdot [1 - F_{X_{2}}(z)] \cdots [1 - F_{X_{n}}(z)] = 1 - [1 - F(z)]^{n}$$

#### 第三章中计算难点 画图

$$\int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy = 1$$

Z = X + Y

1) 
$$P\{(X,Y) \in G\} = \iint_G f(x,y) dxdy = \iint_{D \nearrow \clubsuit} f(x,y) dxdy$$

4) 
$$Z = g(X,Y)$$
  $f(x,y) \longrightarrow f_Z(z) = ?$   $f_Z(z) = F_Z'(z)$ 

$$F_{Z}(z) = P(Z \le z) = P\{g(X,Y) \le z\} = \iint_{g(x,y) \le z} f(x,y) dxdy$$
$$= \iint_{D(z)} f(x,y) dxdy$$

D(z)是积分区域  $g(x,y) \le z$  与 f(x,y) 取值非零区域的交集

例1 设二维随机变 
$$P\{(X,Y) \in G\} = \iint_G f(x,y) dx dy$$

$$f(x,y) = \begin{cases} 6x, & 0 \le x \le y \le 1 & \text{----概率密度取值非零区域} \\ 0, & \text{其它} & \text{求 } P\{X+Y \le 1\} \end{cases}$$

解: 
$$P{X + Y \le 1} = \iint_{x+y\le 1} f(x,y) dx dy = \iint_{D} 6x dx dy$$

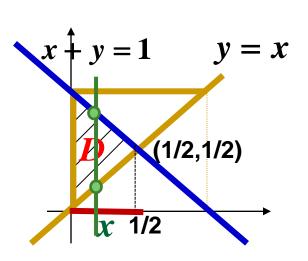
$$= \int_0^{\frac{1}{2}} dx \int_x^{1-x} 6x dy = \int_0^{\frac{1}{2}} 6x dx \int_x^{1-x} dy = \int_0^{\frac{1}{2}} 6x (y \Big|_x^{1-x}) dx$$

$$= \int_0^{\frac{1}{2}} 6x(1-2x) dx = \int_0^{\frac{1}{2}} (6x-12x^2) dx$$

$$= \int_0^{\frac{1}{2}} 6x dx - \int_0^{\frac{1}{2}} 12x^2 dx = 6 \cdot \frac{x^2}{2} \Big|_0^{\frac{1}{2}} - 12 \cdot \frac{x^3}{3} \Big|_0^{\frac{1}{2}}$$

$$=3[(\frac{1}{2})^2-0]-4[(\frac{1}{2})^3-0]=\frac{1}{4}$$

 $\triangleright D$ 是积分区域G和概率密度取值非零区域的交集



例2 设二维随机变量 
$$(X,Y)$$
 的概率密度为 画图

$$f(x,y) = \begin{cases} cx^2y, & x^2 \le y \le 1 \\ 0, & 其它 \end{cases}$$

求: 常数C与边缘概率密度.

解: 
$$1 = \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx dy$$

$$= \int_{-1}^{1} dx \int_{x^{2}}^{1} cx^{2} y \ dy = c \int_{-1}^{1} x^{2} dx \int_{x^{2}}^{1} y \ dy = c \int_{-1}^{1} x^{2} \frac{y^{2}}{2} \Big|_{x^{2}}^{1} dx$$

$$= \frac{c}{2} \int_{-1}^{1} x^{2} (1 - x^{4}) dx = \frac{c}{2} \left[ \int_{-1}^{1} x^{2} dx - \int_{-1}^{1} x^{6} dx \right]$$

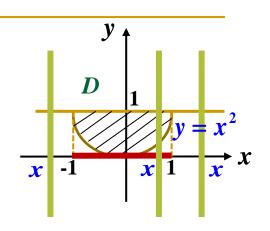
$$= \frac{c}{2} \left( \frac{1}{3} x^3 \Big|_{-1}^1 - \frac{1}{7} x^7 \Big|_{-1}^1 \right) = \frac{c}{2} \left\{ \frac{1}{3} \left[ (1)^3 - (-1)^3 \right] - \frac{1}{7} \left[ (1)^7 - (-1)^7 \right] \right\}$$

$$=\frac{c}{2}(\frac{2}{3}-\frac{2}{7})=\frac{4c}{21} \qquad \therefore c=\frac{21}{4}$$

#### 例2 设二维随机变量 (X,Y) 的概率密度为

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{21}{4}x^2y, & x^2 \le y \le 1\\ 0, & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

求: 常数C与边缘概率密度.



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

当 
$$-1 < x < 1$$
 时,  $f_X(x) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dy = \int_{x^2}^{1} \frac{21}{4} x^2 y dy$ 

$$= \frac{21}{4} x^2 \int_{x^2}^{1} y dy = \frac{21}{8} x^2 y^2 \Big|_{x^2}^{1} = \frac{21}{8} x^2 (1 - x^4)$$

当 
$$x \le -1$$
 或  $x \ge 1$  时,  $f(x,y) = 0$ ,  $f_X(x) = 0$ 

$$f_X(x) = \begin{cases} \frac{21}{8}x^2(1-x^4), & -1 < x < 1 \\ 0, & \sharp \dot{\Xi} \end{cases}$$

- 1. 投影
- 2. 积分(分区间)
- 3. 画线(确定上下限)

#### **例**2 设二维随机变量 (X,Y) 的概率密度为

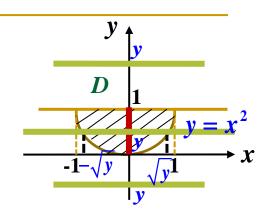
$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{21}{4}x^2y, & x^2 \le y \le 1 \\ 0, & 其它 \end{cases} \quad y = x^2$$

求: 常数C与边缘概率密度.

$$y = x^{2}$$

$$x = \sqrt{y}$$

$$x = -\sqrt{y}$$



解: 
$$f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx$$

$$\stackrel{\text{def}}{=} 0 < y < 1 \quad \text{Bif}, \quad f_Y(y) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x, y) dx = \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} \frac{21}{4} x^2 y dx$$

$$= \frac{21}{4} y \int_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} x^2 dx = \frac{21}{12} y x^3 \Big|_{-\sqrt{y}}^{\sqrt{y}} = \frac{21}{12} y (\sqrt{y}^3 - (-\sqrt{y})^3) = \frac{21}{6} y^{\frac{5}{2}}$$

当 
$$y \le 0$$
 或  $y \ge 1$  时,  $f(x,y) = 0$ , ∴  $f_Y(y) = 0$ 

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} \frac{7}{2}y^{\frac{5}{2}}, & 0 < y < 1 \\ 0, & 其它 \end{cases}$$

- 2. 积分(分区间)
- 3. 画线(确定上下限)

例3. 若X和 Y相互独立,具有相同的根 $f_X(x) = \int_{-\infty}^{\infty} f(x,y) dy$ 

$$f(x) = \begin{cases} 1 & 0 \le x \le 1 \\ 0 & \text{其 它} \end{cases} \quad \vec{x} \colon Z = X + Y \text{ 的概率密度}$$

解1 用卷积公式:  

$$f_{Z}(z) = \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,z-x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{\infty} f_{X}(x) f_{Y}(z-x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) f(z-x) dx$$

 $\begin{cases} 0 \le x \le 1 \\ 0 \le z - x \le 1 \end{cases}$  $\begin{cases} 0 \le x \le 1 \\ z - 1 \le x \le z \end{cases}$ 

为确定积分限,找出使被积函数不为 0 的区域:

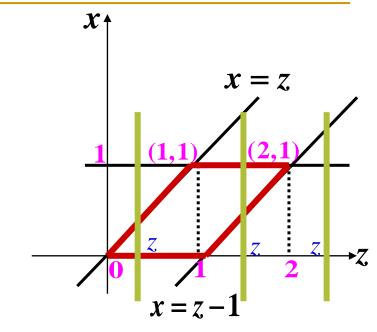
$$f(x)f(z-x) = \begin{cases} 1, & 0 \le x < 1, \\ z-1 \le x < z \\ 0, & 其它 \end{cases}$$

$$f_{Z}(z) = \int_{-\infty}^{\infty} f_{X}(x) f_{Y}(z - x) dx$$

$$= \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) f(z - x) dx$$

$$= \begin{cases} \int_{0}^{z} dx = z & 0 \le z < 1 \\ \int_{z-1}^{1} dx = 2 - z & 1 \le z < 2 \end{cases}$$

$$= \begin{cases} 0 & \text{其它} \end{cases}$$



画图

$$f(x)f(z-x) = \begin{cases} 1, & 0 \le x < 1, \\ z-1 \le x < z \\ 0, & 其它 \end{cases}$$

$$f_X(\mathbf{x}) = \int_{-\infty}^{\infty} f(\mathbf{x}, y) \, \mathrm{d}y$$

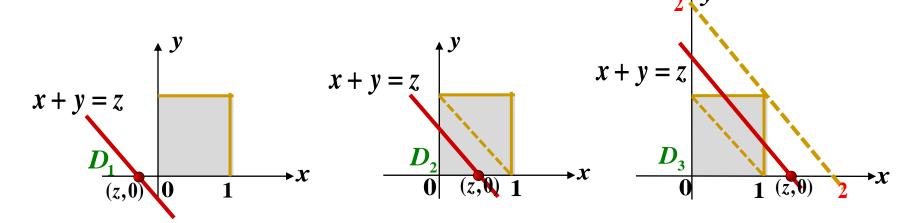
- 1. 投影
- 2. 积分(分区间)
- 3. 画线(确定上下限)

例3. 若X 和 Y 相互独立,具有相同的概率密度:  $f_Z(z) = F_Z'(z)$ 

$$f(x) = \begin{cases} 1 & 0 \le x \le 1 \\ 0 & \ddagger \ \ \text{它} & \ \ \vec{x} : \ Z = X + Y \text{ 的概率密度} \end{cases}$$

解2 分布函数法:因为X,Y相互独立,所以

$$F_Z(z) = P(Z \le z) = P(X + Y \le z) = \iint_{x+y \le z} f(x,y) dxdy$$



例3. 若X 和 Y 相互独立,具有相同的概率密度:  $f_z(z) = F_z'(z)$ 

$$f(x) = \begin{cases} 1 & 0 \le x \le 1 \\ 0 & \ddagger \ \ \text{它} & \ \ \vec{x} : \ Z = X + Y \text{ 的概率密度} \end{cases}$$

#### 解2 分布函数法:

$$f(x,y) = \begin{cases} 1, & 0 \le x \le 1, 0 \le y \le 1 \\ 0, & 其它 \end{cases}$$

$$F_Z(z) = P(Z \le z) = P(X + Y \le z) = \iint_{x+y \le z} f(x,y) dxdy$$

当z≤0时,

$$x + y = z$$

$$D_1 \xrightarrow{(z,0)} 0 \qquad 1$$

$$f_{z}(z) = F_{z}'(z) = \mathbf{0}$$

例3. 若X 和 Y 相互独立,具有相同的概率密度:  $f_Z(z) = F_Z'(z)$ 

$$f(x) = \begin{cases} 1 & 0 \le x \le 1 \\ 0 & \text{其 它 } \vec{x} \colon Z = X + Y \text{ 的概率密度} \end{cases}$$

#### 解2 分布函数法:

$$f(x,y) = \begin{cases} 1, & 0 \le x \le 1, 0 \le y \le 1 \\ 0, & 其它 \end{cases}$$

$$F_Z(z) = P(Z \le z) = P(X + Y \le z) = \iint_{x+y \le z} f(x,y) dxdy$$

当 $0 \le z \le 1$ 时,

$$x + y = z$$

$$D_2$$

$$x + y = z$$

$$x + y = z$$

$$= \int_0^z dx \int_0^{z-x} \mathbf{1} \cdot dy = \int_0^z (z-x) dx = \int_0^z z dx - \int_0^z x dx$$
$$= z \int_0^z dx - \frac{1}{2} x^2 \Big|_0^z = z^2 - \frac{1}{2} z^2 = \frac{1}{2} z^2$$

$$f_Z(z) = F_Z'(z) = z$$

例3. 若X 和 Y 相互独立,具有相同的概率密度:  $f_Z(z) = F_Z'(z)$ 

$$f(x) = \begin{cases} 1 & 0 \le x \le 1 \\ 0 & \text{其 它 } \bar{x} \colon Z = X + Y \text{ 的概率密度} \end{cases}$$

#### 解2 分布函数法:

$$f(x,y) = \begin{cases} 1, & 0 \le x \le 1, 0 \le y \le 1 \\ 0, & 其它 \end{cases}$$

$$F_Z(z) = P(Z \le z) = P(X + Y \le z) = \iint_{x+y \le z} f(x,y) dxdy$$
 当 1 \leq z \leq 2 时,

$$= 1 - \int_{z-1}^{1} dx \int_{z-x}^{1} 1 \cdot dy = 1 - \frac{1}{2} (2 - z)^{2}$$

$$D_{3} \qquad f_{Z}(z) = F'_{Z}(z) = 2 - z$$

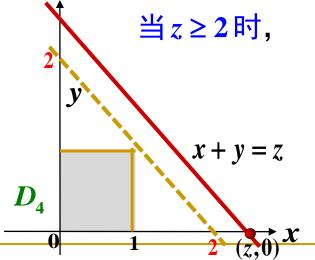
例3. 若X 和 Y 相互独立,具有相同的概率密度:  $f_z(z) = F_z'(z)$ 

$$f(x) = \begin{cases} 1 & 0 \le x \le 1 \\ 0 & \sharp \ \dot{\nabla} & \bar{x} \colon Z = X + Y \text{ 的概率密度} \end{cases}$$

#### 解2 分布函数法:

$$f(x,y) = \begin{cases} 1, & 0 \le x \le 1, 0 \le y \le 1 \\ 0, & 其它 \end{cases}$$

$$F_Z(z) = P(Z \le z) = P(X + Y \le z) = \iint_{x+y \le z} f(x,y) dxdy$$



$$f_{z}(z) = F'_{z}(z) = 0$$

=1

例3. 若X 和 Y 相互独立,具有相同的概率密度:  $f_Z(z) = F_Z'(z)$ 

$$f(x) = \begin{cases} 1 & 0 \le x \le 1 \\ 0 & \text{其 它 } \bar{x} \colon Z = X + Y \text{ 的概率密度} \end{cases}$$

#### 解2 分布函数法:

## 第四章

## 随机变量的数学期望与方差

	离散型随机变量	连续型随机变量
X数学期望	$E(X) = \sum_{k=1}^{\infty} x_k p_k$	$E(X) = \int_{-\infty}^{+\infty} x f(x) dx$
Y = g(X) 函数数学期望	$E(Y) = E[g(X)]$ $= \sum_{k=1}^{\infty} g(x_k) p_k$	$E(Y) = E[g(X)]$ $= \int_{-\infty}^{+\infty} g(x)f(x)dx$
	$E(Z) = E[g(X,Y)]$ $= \sum_{j=1}^{\infty} \sum_{i=1}^{\infty} g(x_i, y_j) p_{ij}$	$E(Z) = E[g(X,Y)]$ $= \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} g(x,y) f(x,y) dx dy$
X方差	$D(X) = E[X - E(X)]^2 =$	$E(X^{2})-[E(X)]^{2}$ $E(X^{2})=D(X)+[E(X)]^{2}$

## 第四章

## 数学期望与方差的性质

<i>E(X)</i> 性质	E(c) = c $E(c X) = cE(X)$ $E(X+Y) = E(X) + E(Y)$ $X,Y$ 独立, $E(XY) = E(X)E(Y)$
<b>D</b> (X)性质	$D(c) = 0$ $D(cX) = c^2D(X)$ $D(X) = 0 \longrightarrow P(X = c) = 1$ $X, Y \stackrel{\circ}{=} \stackrel{\circ}{=} D(X) + D(Y)$
协方差	$Cov(X,Y) = E\{[X - E(X)][(Y - E(Y))]\}$ = $E(XY) - E(X)E(Y)$ D(X + Y) = D(X) + D(Y) + 2cov(X,Y) = D(X) + D(Y)
相关系数	$\rho_{XY} = \frac{Cov(X,Y)}{\sqrt{D(X)} \cdot \sqrt{D(Y)}}$ $(1) \left  \rho_{XY} \right  \le 1$ $(2) \left  \rho_{XY} \right  = 1 \Leftrightarrow 存在常数 \boldsymbol{a,b,} 使得: P(Y = aX + b) = 1$

## 第四章

## 六种常见分布的数学期望和方差

	概率分	<b>分布</b>	E(X)	D(X)
	(0-1)分布	$X \sim B(1, p)$	p	pq
离散型	二项分布	$X \sim B(n, p)$	np	npq
型	泊松分布	$X \sim P(\lambda)$	λ	λ
ኍ	均匀分布	$X \sim U(a,b)$	(a+b)/2	$(b-a)^2/12$
连 续 型	指数分布	$X \sim E(\theta)$	$oldsymbol{ heta}$	$oldsymbol{ heta}^2$
	正态分布	$X \sim N(\mu, \sigma^2)$	$\mu$	$\sigma^2$

例1. 设二维连续 
$$E(Z) = E[g(X,Y)] = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x,y) f(x,y) dxdy$$

$$f(x,y) = \begin{cases} 3x & 0 < y < x < 1 &$$
 重图 其它

求: Z = XY 的数学期望

解:

$$E(Z) = E(XY) = \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} xy \ f(x, y) \, dx \, dy$$

$$= \iint_{0 < y < x < 1} xy \cdot 3x \, dx \, dy = \int_{0}^{1} dx \int_{0}^{x} xy \cdot 3x \, dy$$

$$= 3 \int_{0}^{1} x^{2} dx \int_{0}^{x} y \, dy = 3 \int_{0}^{1} x^{2} \frac{y^{2}}{2} \Big|_{0}^{x} dx$$

$$= \frac{3}{2} \int_{0}^{1} x^{4} dx = \frac{3}{2} \frac{x^{5}}{5} \Big|_{0}^{1} = \frac{3}{10}$$

**例2** 设二维随机变量(X, Y)的联合分布律为

XY	-1	0	1	
0	0.07	0.18	0.15	
1	0.08	0.32	0.20	

解: 
$$Cov(X^2+3,Y^2-5)$$

$$=Cov(X^{2},Y^{2})+Cov(X^{2},-5)+Cov(3,Y^{2})+Cov(3,-5)$$

$$=Cov(X^2,Y^2)$$

$$=E(X^{2}Y^{2})-E(X^{2})E(Y^{2})$$

$$Cov(X,Y) = E(XY) - E(X)E(Y)$$

#### 例2 设二维随机变量(X,Y)的联合分布律为

X	-1	0	1	$P(X=x_i)$
0	0.07	0.18	0.15	0.4
1	0.08	0.32	0.20	0.6
$P(Y=y_j)$	0.15	0.50	0.35	

$$E(X^2) = \sum_{\substack{k=1\\ \infty}}^{\infty} x_k^2 p_k$$

$$E(Y^2) = \sum_{k=1}^{\infty} y_k^2 p_k$$

$$E(X^{2}Y^{2}) = \sum_{j=1}^{\infty} \sum_{i=1}^{\infty} x_{i}^{2} y_{j}^{2} p_{ij}$$

解: 
$$Cov(X^2 + 3, Y^2 - 5) = E(X^2Y^2) - E(X^2)E(Y^2) = -0.02$$

$$E(X^2) = 0^2 \times 0.4 + 1^2 \times 0.6 = 0.6$$

$$E(Y^2) = (-1)^2 \times 0.15 + 0^2 \times 0.5 + 1^2 \times 0.35 = 0.5$$

$$E(X^2Y^2) = 1^2 \cdot (-1)^2 \times 0.08 + 1^2 \cdot 0^2 \times 0.32 + 1^2 \cdot 1^2 \times 0.20 = 0.28$$

例3 设随机变量 X,Y 相互独立,  $X \sim N(1,1/4), Y \sim N(1,3/4),$  求 E(|X-Y|) = E(|Z|)

解: 
$$Z = X - Y \sim N(\mu, \sigma^2)$$
  $Z = X - Y \sim N(0, 1)$   $f(z) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}}$   $\mu = E(X - Y) = EX - EY = 1 - 1 = 0$   $\sigma^2 = D(X - Y) = DX + D(Y) = \frac{1}{4} + \frac{3}{4} = 1$ 

$$E(|Z|) = \int_{-\infty}^{+\infty} |z| f(z) dz = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} |z| e^{-\frac{z^2}{2}} dz = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_{0}^{+\infty} z e^{-\frac{z^2}{2}} dz$$

$$= \frac{-2}{\sqrt{2\pi}} \int_{0}^{+\infty} e^{-\frac{z^2}{2}} d(-\frac{z^2}{2}) = \frac{-2}{\sqrt{2\pi}} e^{-\frac{z^2}{2}} \Big|_{0}^{+\infty} = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} = \sqrt{\frac{2}{\pi}}$$

$$E[g(X)] = \int_{-\infty}^{+\infty} g(x) f(x) dx$$

设
$$A$$
, $B$ 是随机事件,且 $P(A) = \frac{1}{4}$ , $P(B|A) = \frac{1}{3}$ , $P(A|B) = \frac{1}{2}$ ,

求: (1)(X,Y)的概率分布; (2)(X,Y)的相关系数.

解: 
$$\frac{1}{3} = P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} \rightarrow P(AB) = \frac{1}{12}$$

$$\frac{1}{2} = P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)} \implies P(B) = \frac{1}{6}$$

设
$$A$$
, $B$ 是随机事件,且 $P(A) = \frac{1}{4}$ , $P(B|A) = \frac{1}{3}$ , $P(A|B) = \frac{1}{2}$ 

$$\Rightarrow X = \begin{cases} 1, & A$$
 发生  $\\ 0, & A$  不发生  $\end{cases} Y = \begin{cases} 1, & B$  发生  $\\ 0, & B$  不发生  $\end{cases} P(B) = \frac{1}{6}, P(AB) = \frac{1}{12}$ 

求: (1)(X,Y)的概率分布;

ı			1	$P(X = 0, Y = 0) = P(AB) = P(A \cup B)$
$\boldsymbol{Y}^{\boldsymbol{X}}$	0	1		$=1-P(A\cup B)$
0	2/3	1/6	5/6	=1-[P(A)+P(B)-P(AB)]
1	1/12	1/12	1/6	$=1-[P(A)+P(B)-P(AB)]$ $P(X=1,Y=0)=P(A\overline{B})$
	3/4	1/4	1	= P(A) - P(AB) = 1/6
	·	·		$P(X=0,Y=1)=P(\overline{A}B)$
				= P(B) - P(AB) = 1/12
				P(X = 1, Y = 1) = P(AB) = 1/12

设
$$A$$
, $B$ 是随机事件,且 $P(A) = \frac{1}{4}$ , $P(B|A) = \frac{1}{3}$ , $P(A|B) = \frac{1}{2}$ 

求: (2) (X,Y)的相关系数. cov(X,Y) = E(XY) - E(X)E(Y)-1/12 1/4.1/6 - 1/24

Y	0	1		$= 1/12 - 1/4 \cdot 1/6 = 1/24$ $= E(X) = 1/4, \qquad E(Y) = 1/6,$
0	2/3	1/6	5/6	$E(XY) = 1/12,$ $E(XY) = \sum x_i y_j p_{ij}$
1	1/12	1/12	1/6	$E(X^2) = 1/4, E(Y^2) = 1/6$
	3/4	1/4	1	$D(X) = E(X^{2}) - E^{2}(X) = 3/16$ $D(Y) = E(Y^{2}) - E^{2}(Y) = 5/36$

$$\rho_{XY} = \frac{\text{cov}(X,Y)}{\sqrt{D(X)}\sqrt{D(Y)}} = \frac{1/24}{\sqrt{3}/4 \cdot \sqrt{5}/6} = \frac{1}{\sqrt{15}}$$

KK	_	<del>**</del>
弗	八	章

#### 常用统计量及抽样分布

 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$   $E(X) = \mu$  未知  $X_1, X_2, \dots, X_n$   $D(X) = \sigma_2^2$ 

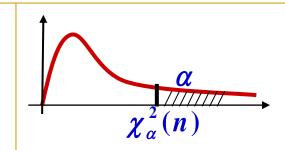
	统计量	概率分布	3
χ <sup>2</sup> 统计量	$\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2$	$\sim \chi^2(n)$	$X_i \sim N(0,1)$ $i = 1,2,\dots,n$ 独立
t 统计量	$t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}}$	$\sim t(n)$	$X \sim N(0,1), Y \sim \chi^{2}(n),$ 独立
样本均值	$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$	$\sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$	$\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$
样本方差	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2}$	$\sim \chi^2(n-1)$	$S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2}$
	$rac{ar{X}-\mu}{S/\sqrt{n}}$	$\sim t(n-1)$	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^n \left(\frac{X_i - \overline{X}}{\sigma}\right)^2$

# 第六章

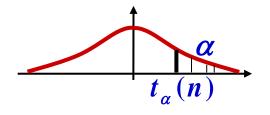
#### 常用统计量及抽样分布

$$\chi^2$$
统计量

$$X_i \sim N(0,1) \ i = 1,2,\dots,n$$
 独立  
 $\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2 \sim \chi^2(n)$ 

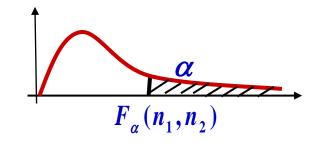


$$X \sim N(0,1), Y \sim \chi^2(n),$$
 独立
$$t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n)$$



$$F$$
 统计量

$$U\sim \chi^2(n_1), V\sim \chi^2(n_2),$$
 独立 $F=rac{U/n_1}{V/n_2}\sim F(n_1,n_2)$ 



#### 练习

3. 设 $X_1, X_2, X_3, X_4, X_5$  是来自正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的样本,

统计量  $\frac{4S^2}{\sigma^2}$  服从 (A) 分布?

$$(A) \chi^2(4)$$

$$(C)$$
  $t(4)$ 

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

$$(B) \chi^2(5)$$

(D) 
$$t(5)$$

4. 设  $X_1, X_2, X_3, X_4$ 是来自正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的样本,

$$(A) \ \frac{X}{\sqrt{Y/4}}$$

$$(C) \ \bar{X} = \frac{1}{4} \sum_{i=1}^{n} X_{i}$$

$$(B) 3S^2/\sigma^2$$

(D) 
$$X_1^2 + X_2^2 + X_3^2$$

### 练习

5. 设  $X_1, X_2, X_3, X_4, X_5$  是来自正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的样本,

统计量  $\frac{X-\mu}{S/\sqrt{5}}$  服从  $\underline{(C)}$  分布?

 $(A) \chi^2(4)$ 

(C) t(4)

 $(B) \chi^2(5)$ 

(*D*) t(5)

 $\frac{\overline{X} - \mu}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$ 

6. 设  $X_1, X_2, X_3, X_4, X_5$ 是来自正态总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的样本,

统计量  $\frac{X-\mu}{\sigma/\sqrt{5}}$  服从 D 分布?

 $(A) \chi^2(4)$ 

(C) t(4)

(B)  $\chi^{2}(5)$ 

(D) N(0,1)

$$\frac{\overline{X} - \mu}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0,1)$$

### 第3题

## $\bar{X}, \bar{Y}$

 $\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$ 

求总体N(20,3)的容量分别为10,15的两独立样本均值差的绝对

值大于0.3的概率。 $X_1, X_2, \dots, X_{10}$   $Y_1, Y_2, \dots, Y_{15}$ 

解:

$$\bar{X} \sim N(20, \frac{3}{10}), \ \bar{Y} \sim N(20, \frac{3}{15}),$$

$$\bar{X} - \bar{Y} \sim N(20 - 20, \frac{3}{10} + \frac{3}{15}) \rightarrow \bar{X} - \bar{Y} \sim N(0, \frac{1}{2}) \rightarrow \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{1/2}} \sim N(0, 1)$$

所求概率为:

$$P(\left|\bar{X} - \bar{Y}\right| > 0.3) = 1 - P(\left|\bar{X} - \bar{Y}\right| \le 0.3) = 1 - P(-\frac{0.3}{\sqrt{\frac{1}{2}}} \le \frac{\bar{X} - \bar{Y}}{\sqrt{\frac{1}{2}}} \le \frac{0.3}{\sqrt{\frac{1}{2}}})$$

$$= 1 - [\Phi(0.3\sqrt{2}) - \Phi(-0.3\sqrt{2})]$$

$$= 1 - \Phi(0.3\sqrt{2}) + [1 - \Phi(0.3\sqrt{2})]$$

$$= 2 - 2\Phi(0.42) = 2 - 2 \times 0.6628 = 0.6744$$

#### 第4(1)题

设样本  $X_1, X_2, \cdots X_n$  来自总体N(0,1),

$$Y = (X_1 + X_2 + X_3)^2 + (X_4 + X_5 + X_6)^2$$

试确定常数C使CY服从 $\chi^2$ 分布。

$$\chi^2 = \sum_{i=1}^n X_i^2$$

解: 
$$X_1 + X_2 + X_3 \sim N(0,3)$$
,  $X_4 + X_5 + X_6 \sim N(0,3)$ 

$$X_4 + X_5 + X_6 \sim N(0,3)$$

$$\frac{X_1 + X_2 + X_3}{\sqrt{3}} \sim N(0,1), \ \frac{X_4 + X_5 + X_6}{\sqrt{3}} \sim N(0,1)$$

且两者相互独立, 因此

$$\frac{1}{3}Y = \frac{(X_1 + X_2 + X_3)^2}{3} + \frac{(X_4 + X_5 + X_6)^2}{3} \sim \chi^2(2)$$

#### 第4(2)题

设样本  $X_1, X_2, \cdots X_5$  来自总体N(0,1),

$$Y = \frac{C(X_1 + X_2)}{(X_3^2 + X_4^2 + X_5^2)^{1/2}}$$

 $Y = \frac{C(X_1 + X_2)}{(X_3^2 + X_4^2 + X_5^2)^{1/2}} \qquad t = \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n)$  $X \sim N(0,1), Y \sim \chi^{2}(n),$ 独立

试确定常数 C 使 Y 服从 t 分布。

解: 
$$X_1 + X_2 \sim N(0,2)$$
,  $X = \frac{X_1 + X_2}{\sqrt{2}} \sim N(0,1)$ ,  $Y = X_3^2 + X_4^2 + X_5^2 \sim \chi^2(3)$ 

且两者相互独立, 因此

$$\sqrt{\frac{3}{2}}Y = \sqrt{\frac{3}{2}} \frac{(X_1 + X_2)}{(X_3^2 + X_4^2 + X_5^2)^{1/2}} = \frac{(X_1 + X_2)/\sqrt{2}}{\sqrt{(X_3^2 + X_4^2 + X_5^2)/3}} \sim t(3)$$

因此
$$C = \sqrt{\frac{3}{2}}$$

# 总体 $X \sim F(x,\theta)$ ,对 $\theta$ 进行估计, $\frac{X_1X_2,\cdots,X_n}{x_1x_2,\cdots,x_n}$

统计量 
$$\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n) \rightarrow \theta$$
 的估计量

点估计 +1)矩估计法: 求解:  $EX^k = A_k$ , k = 1,2

 $\bigstar$ 2)极大似然估计法: 求解:  $L(\hat{\theta}) = \max L(\theta)$ 

优良性

估计量的 $\uparrow$ 1)无偏性:  $E(\hat{\theta}) = \theta$ 

2)有效性:  $D(\hat{\theta}_1) < D(\hat{\theta}_2)$ 

 $P(\theta < \theta < \overline{\theta}) = 1 - \alpha$ 

 $(\theta, \overline{\theta})$  是置信度为 $1-\alpha$  的置信区间

★区间估计

 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 对  $\mu, \sigma^2$  进行区间估计

- 1) 求  $\mu$ 的置信区间,  $\sigma^2$  为已知
- 2) 求  $\mu$ 的置信区间,  $\sigma^2$  为未知
- 3) 求 $\sigma^2$  的置信区间

# 第七章

# $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ , 对 $\mu, \sigma^2$ 进行区间估计, 置信度 $1-\alpha$

	统计量	置信区间
$oldsymbol{\mu}$ 的置信区间 $oldsymbol{\sigma}^2$ 为已知	$\frac{\bar{X}-\mu}{\sigma/\sqrt{n}} \sim N(0,1)$	$(\overline{X}\pm\frac{\sigma}{\sqrt{n}}z_{lpha/2})$
$oldsymbol{2}$ )求 $oldsymbol{\mu}$ 的置信区间 $oldsymbol{\sigma}^2$ 为未知	$\frac{\bar{X}-\mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1)$	$(\overline{X}\pm\frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha/2}(n-1))$
$oldsymbol{3}$ ) 求 $oldsymbol{\sigma}^2$ 的置信区间	$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$	$(\frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)})$
$X \sim N(\mu, \sigma^2)$ $X_1 X_2, \dots, X_n$ $x_1 x_2, \dots, x_n$	$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i}$	$S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2}$

# 第七章

#### 统计量的无偏性

设 $X \sim F(x,\theta)$ ,  $X_1, X_2, \ldots, X_n$  是总体X的一个样本

样本均值: 
$$\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i$$

$$E(\bar{X}) = E(X)$$

样本方差: 
$$S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2$$

$$E(S^2) = D(X)$$

样本 
$$k$$
 阶矩:  $A_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^k$ 

$$E(X^k)$$

$$E(A_k) = E(X^k)$$

结论:  $\bar{X}$ ,  $S^2$ ,  $A_k$  分别是 E(X), D(X),  $E(X^k)$  的无偏估计.

#### 矩估计法的步骤:

$$X_1, X_2, \ldots, X_n$$
 $X_1, X_2, \cdots, X_n$ 

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

$$X_1, X_2, \dots, X_n$$

$$A_k = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^n X_j^k$$

#### (1) 计算总体矩:

离散型: 
$$E(X^k) = \sum_{j=1}^n x_j^k \cdot P(x_j, \theta_1, \theta_2) = \mu_k(\theta_1, \theta_2)$$
  $k = 1, 2$ 

连续型: 
$$E(X^k) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^k \cdot f(x; \theta_1, \theta_2) dx = \mu_k(\theta_1, \theta_2)$$

#### (2) 建立方程组:

$$\begin{cases} E(X) = \mu_1(\theta_1, \theta_2) = A_1 \\ E(X^2) = \mu_2(\theta_1, \theta_2) = A_2 \end{cases}$$

(3) 解方程组,得矩估计量: 
$$\hat{\theta}_1 = \theta_1(A_1, A_2)$$
 是  $\theta_1, \theta_2$  的矩估计量。  $\hat{\theta}_2 = \theta_2(A_1, A_2)$  值

#### 极大似然估计法的步骤:

- (1) 若总体 X 的分布律为:  $P(X = x) = p(x, \theta)$ ,  $\theta$  为未知参数.
- (2) 若总体 X 的概率密度为:  $f(x,\theta)$ ,  $\theta$  为未知参数.

又设 $x_1, x_2, ..., x_n$ 是样本 $X_1, X_2, ..., X_n$ 的一组样本值.

1. 似然函数(样本值出现的概率):

$$L(\boldsymbol{\theta}) = \prod_{i=1}^{n} p(x_i; \boldsymbol{\theta}) = p(x_1, \boldsymbol{\theta}) \cdot p(x_2, \boldsymbol{\theta}) \cdots p(x_n, \boldsymbol{\theta})$$

$$L(\boldsymbol{\theta}) = \prod_{i=1}^{n} f(x_i, \boldsymbol{\theta}) = f(x_1, \boldsymbol{\theta}) \cdot f(x_2, \boldsymbol{\theta}) \cdots f(x_n, \boldsymbol{\theta})$$

- 2. 取对数:  $\ln L(\theta)$
- 3. 求导,令其为0:  $\frac{d \ln L(\theta)}{d \theta} = 0$
- 4. 求解:  $\hat{\theta}(x_1, x_2, \dots, x_n)$   $\hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$  极大似然估计值 极大似然估计量

(04,9分)

设总体
$$X$$
的分布函数为: $F(x,\beta) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{x^{\beta}}, & x > 1 \\ 0, & x \le 1 \end{cases}$  未知参数 $\beta > 1$ ,

 $X_1, X_2, \ldots, X_n$  是来自总体 X 的一个样本,求:

- $(1) \beta$  的矩估计量;
- (2)  $\beta$  的最大似然估计量。

设总体
$$X$$
的分布函数为: $F(x,\beta) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{x^{\beta}}, & x > 1 \\ 0, & x \le 1 \end{cases}$  未知参数 $\beta > 1$ ,

 $X_1, X_2, \ldots, X_n$  是来自总体 X 的一个样本,求:

(1)  $\beta$  的矩估计量;

$$\underline{E}(X) = \mu_1(\beta) = A_1 = \overline{X}$$

解:

1. 计算总体矩:

$$E(X) = \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx = \int_{1}^{\infty} x \frac{\beta}{x^{\beta+1}} dx = \beta \int_{1}^{\infty} x^{-\beta} dx = \frac{\beta}{1-\beta} \frac{1}{x^{\beta-1}} \Big|_{1}^{\infty}$$
$$= \frac{\beta}{\beta-1}$$
$$f(x,\beta) = \frac{dF(x,\beta)}{dx} = \begin{cases} \frac{\beta}{x^{\beta+1}}, & x > 1\\ 0, & x \le 1 \end{cases}$$

设总体
$$X$$
的分布函数为: $F(x,\beta) = \begin{cases} 1 - \frac{1}{x^{\beta}}, & x > 1 \\ 0, & x \le 1 \end{cases}$  未知参数 $\beta > 1$ ,

 $X_1, X_2, \ldots, X_n$  是来自总体 X 的一个样本,求:

(1)  $\beta$  的矩估计量;

解:

1. 计算总体矩: 
$$E(X) = \frac{\beta}{\beta - 1}$$

2. 建立方程: 
$$E(X) = \frac{\beta}{\beta - 1} = \bar{X}$$

3. 求解方程: 
$$\hat{\beta} = \frac{\overline{X}}{\overline{X}-1}$$
 ---矩估计量

$$\underline{E}(X) = \mu_1(\beta) = A_1 = \overline{X}$$

### $X_1, X_2, \ldots, X_n$ 是来自总体 X 的一个样本,求:

$$x_1, x_2, \cdots, x_n$$

(2) β 的最大似然估计量。

$$f(x,\beta) = \begin{cases} \frac{\beta}{x^{\beta+1}}, & x > 1 \\ 0, & x \le 1 \end{cases}$$

解: 1. 似然函数 
$$L(\beta) = \prod_{i=1}^{n} f(x_i, \beta)$$

$$= \begin{cases} \prod_{i=1}^{n} \frac{\beta}{x_i^{\beta+1}} = \frac{\beta^n}{(x_1 x_2 \cdots x_n)^{\beta+1}} & x_1, x_2, \cdots x_n > 1 \\ 0, & \sharp 它 \end{cases}$$

2. 取对数: 
$$\ln L(\beta) = n \ln \beta - (\beta + 1) \sum_{i=1}^{n} \ln x_i$$

3. 求导,令其为零: 
$$\frac{\mathrm{d} \ln L(\beta)}{\mathrm{d} \beta} = \frac{n}{\beta} - \sum_{i=1}^{n} \ln x_i = 0$$

$$\hat{\beta} = \frac{1}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \ln x_i}$$

$$\hat{\beta} = \frac{1}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \ln x_i} \qquad \hat{\beta} = \frac{1}{\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \ln X_i}$$

$$\hat{\beta} = \frac{\bar{X}}{\bar{X} - 1}$$

(12,11分)

设随机变量X与Y相互独立,分别服从 $N(\mu,\sigma^2)$ 与 $N(\overline{\mu,2\sigma^2})$ 其中 $\sigma > 0$ 是未知参数. 记Z = X - Y.

- (1) 求Z的概率密度  $f(z,\sigma^2)$ ;
- (2) 设  $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$  是来自总体Z的样本,求  $\sigma^2$  的最大似然估计量  $\hat{\sigma}^2$  认证明  $\hat{\sigma}^2$  为  $\sigma^2$  的无偏估计量.



设随机变量X与Y相互独立,分别服从 $N(\mu,\sigma^2)$ 与 $N(\mu,2\sigma^2)$ 其中 $\sigma > 0$  目 +  $\sigma > 0$ 其中 $\sigma > 0$ 是未知参数。记Z = X - Y。

(1) 求Z的概率密度  $f(z,\sigma^2)$ ;

解: 
$$Z = X - Y \sim N(0, 3\sigma^2)$$
  $EZ = EX - EY = \mu - \mu = 0$   $DZ = DX + DY = \sigma^2 + 2\sigma^2 = 3\sigma^2$ 

$$f(z,\sigma^2) = \frac{1}{\sqrt{3}\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{(z-0)^2}{2(\sqrt{3}\sigma)^2}} = \frac{1}{\sigma\sqrt{6\pi}}e^{-\frac{z^2}{6\sigma^2}}$$

$$f(x) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}}e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$$

(12,11分)

设随机变量X与Y相互独立,分别服从 $N(\mu,\sigma^2)$ 与 $N(\overline{\mu,2\sigma^2})$ 其中 $\sigma > 0$ 是未知参数. 记Z = X - Y.

(2) 设  $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$  是来自总体Z的样本,求  $\sigma^2$  的最大似然估计量解:

1. 似然函数: 
$$L(\sigma^2) = \prod_{i=1}^n f(z_i, \sigma^2) = \prod_{i=1}^n \frac{1}{\sigma\sqrt{6\pi}} e^{-\frac{z_i^2}{6\sigma^2}} = (\sqrt{6\pi})^{-n} (\sigma^2)^{-n/2} e^{-\frac{1}{6\sigma^2} \sum_{i=1}^n z_i^2}$$

2. 取对数: 
$$\ln L(\sigma^2) = -n \ln(\sqrt{6\pi}) - \frac{n}{2} \ln(\sigma^2) - \frac{1}{6\sigma^2} \sum_{i=1}^{n} z_i^2$$

3. 求导,令其为零: 
$$\frac{d \ln L(\sigma^2)}{d\sigma^2} = -\frac{n}{2\sigma^2} + \frac{1}{6(\sigma^2)^2} \sum_{i=1}^n z_i^2 = 0$$

4. 
$$\Rightarrow \hat{\sigma}^2 = \frac{1}{3n} \sum_{i=1}^n z_i^2$$
  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{3n} \sum_{i=1}^n Z_i^2$ 

极大似然估计值 极大似然估计量

$$f(z,\sigma^2) = \frac{1}{\sigma\sqrt{6\pi}}e^{-\frac{z^2}{6\sigma^2}}$$



(12,11分)

设随机变量X与Y相互独立,分别服从 $N(\mu,\sigma^2)$ 与 $N(\overline{\mu,2\sigma^2})$ 

其中 $\sigma > 0$ 是未知参数. 记 $Z = X - Y \sim N(0, 3\sigma^2)$ 

设 $Z_1, Z_2, \dots, Z_n$ 是来自总体Z的样本.  $E(Z_i^2) = E(Z^2)$ 

(3) 证明  $\hat{\sigma}^2$  为  $\sigma^2$  的无偏估计量.

解:

$$E\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{3n} \sum_{i=1}^{n} E(Z_i^2) = \frac{1}{3n} \sum_{i=1}^{n} E(Z^2) = \frac{1}{3n} nE(Z^2)$$

$$= \frac{1}{3}E(Z^2) = \frac{1}{3}[D(Z) + E(Z)^2] = \frac{1}{3}[3\sigma^2 + 0] = \sigma^2$$

所以  $\hat{\sigma}^2$  是  $\sigma^2$  的无偏估计量.

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{3n} \sum_{i=1}^n Z_i^2$$

极大似然估计量



#### 第16题

设某种清漆的9个样品,其干燥时间分别为:

6.0,5.7,5.8,6.5,7.0,6.3,5.6,6.1,5.0。设干燥时间服从正态分布 $N(\mu,\sigma^2)$  求  $\mu$  的置信水平为0.95的置信区间。

(1) 若由以往经验知 $\sigma = 0.6$  (2) 若 $\sigma$  为未知。

#### 第16题

设某种清漆的9个样品,其干燥时间分别为:

6.0,5.7,5.8,6.5,7.0,6.3,5.6,6.1,5.0。设干燥时间服从正态分布 $N(\mu,\sigma^2)$ 

 $(\overline{X}\pm\frac{\sigma}{\sqrt{n}}z_{\alpha/2})$ 

求 μ 的置信水平为0.95的置信区间。

(1) 若由以往经验知  $\sigma = 0.6$ 

解: 由已知: 
$$\because 1-\alpha=0.95$$
  $\therefore \alpha=0.05$ ,

查正态分布表得:  $z_{\alpha/2} = z_{0.05/2} = z_{0.025}$ 

$$\Phi(z_{0.025}) = 1 - 0.025 = 0.975$$
  $z_{0.025} = 1.96$ 

计算得: 
$$\bar{x} = 6$$
,  $\frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2} = \frac{0.6}{\sqrt{9}} \times 1.96 = 0.392$ 

所求置信区间为: 
$$(6\pm\frac{0.6}{\sqrt{9}}\times1.96) = (6\pm0.392) = (5.608, 6.392)$$

#### 第16题

设某种清漆的9个样品,其干燥时间分别为:

6.0,5.7,5.8,6.5,7.0,6.3,5.6,6.1,5.0。设干燥时间服从正态分布 $N(\mu,\sigma^2)$ 

求 μ 的置信水平为0.95的置信区间。

(2) 若 $\sigma$  为未知

$$[\bar{X} \pm \frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha/2}(n-1)]$$

解: 由已知:  $\therefore 1-\alpha=0.95$   $\therefore \alpha=0.05$ ,

查正态分布表得:  $t_{\alpha/2}(8) = t_{0.025}(8) = 2.306$ 

计算得:  $\bar{x} = 6$ ,  $s^2 = 0.33$ 

所求置信区间为:

$$(6 \pm \frac{\sqrt{0.33}}{3} \times 2.306) = (6 \pm 0.442) = (5.558, 6.442)$$

- 设 $X_1, X_2, \cdots X_n$ 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本,  $\mu$ 已知,  $\sigma$ 未知。
- (1) 验证  $\sum_{i=1}^{n} (X_i \mu)^2 / \sigma^2 \sim \chi^2(n)$ ,并构造  $\sigma^2$  的置信水平为  $1-\alpha$  的置信区间。
- (2) 设  $\mu$  = **6.5** ,且有样本值7.5, 2.0, 12.1, 8.8, 9.4, 7.3, 1.9, 2.8, 7.0, 7.3。试求  $\sigma$  的置信水平为0.95的置信区间。

$$S^{2} = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_{i} - \bar{X})^{2} \quad \left(\frac{(n-1)S^{2}}{\chi_{\alpha/2}^{2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^{2}}{\chi_{1-\alpha/2}^{2}(n-1)}\right)$$

设 $X_1, X_2, \cdots X_n$ 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, $\mu$ 已知, $\sigma$ 未知。

(1) 验证  $\sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2 / \sigma^2 \sim \chi^2(n)$ ,并构造  $\sigma^2$  的置信水平为  $1-\alpha$  的置信区间。

解: 
$$X_i \sim N(\mu, \sigma^2)$$
,  $X_i \sim N(0, 1)$ ,  $i = 1, 2, \dots, n$ 

由  $\frac{X_1 - \mu}{\sigma}$ ,  $\frac{X_2 - \mu}{\sigma}$ , ...,  $\frac{X_n - \mu}{\sigma}$  相互独立,得

$$\frac{\sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} = \sum_{i=1}^{n} (\frac{X_i - \mu}{\sigma})^2 \sim \chi^2(n)$$

$$\sum_{i=1}^{n} \left( \frac{X_i - X}{\sigma} \right)^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2 (n-1) \qquad S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^2$$

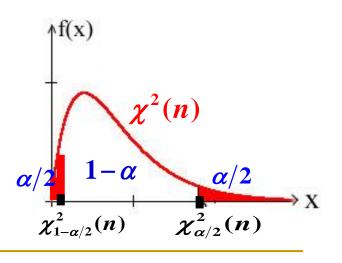
 $\forall X_1, X_2, \dots X_n$ 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, $\mu$ 已知, $\sigma$ 未知。

(1) 验证  $\sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2 / \sigma^2 \sim \chi^2(n)$ , 并构造  $\sigma^2$  的置信水平为  $1-\alpha$  的 置信区间。

 $\sigma^2$ 的置信度为 $1-\alpha$  置信区间为:

$$\left\{\frac{\sum_{i=1}^{n}(X_{i}-\mu)^{2}}{\chi_{\alpha/2}^{2}(n)}, \frac{\sum_{i=1}^{n}(X_{i}-\mu)^{2}}{\chi_{1-\alpha/2}^{2}(n)}\right\}$$

$$\frac{\sum_{i=1}^{n} (X_i - \mu)^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n)$$



设 $X_1, X_2, \cdots X_n$ 是来自正态总体 $N(\mu, \sigma^2)$ 的一个样本, $\mu$ 已知, $\sigma$ 未知。

(2)  $\psi = 6.5$ , 且有样本值7.5, 2.0, 12.1, 8.8, 9.4, 7.3, 1.9, 2.8, 7.0,

7.3。试求  $\sigma$  的置信水平为0.95的置信区间。

解:  $\sigma^2$ 的置信度为 $1-\alpha$  置信区间为:  $\left\{\frac{\sum_{i=1}^{n}(X_i-\mu)^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n)}, \frac{\sum_{i=1}^{n}(X_i-\mu)^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n)}\right\}$   $\therefore 1-\alpha=0.95$   $\therefore \alpha=0.05$ ,

查表得:  $\chi^2_{\alpha/2}(n) = \chi^2_{0.025}(10) = 20.483$ ,  $\chi^2_{1-\alpha/2}(n) = \chi^2_{0.975}(10) = 3.247$ 

计算得:  $\sum_{i=1}^{10} (X_i - \mu)^2 = 102.69$ 

 $\sigma^2$ 的置信度为0.95 置信区间为:  $\left(\frac{102.69}{20.483}, \frac{102.69}{3.247}\right) = (5.013, 31.626)$ 

 $U_{\Omega}(X_1,X_2,\cdots X_n)$ 是来自正态总体 $N(\mu,\sigma^2)$ 的一个样本, $\mu$ 已知, $\sigma$ 未知。

(2) 设  $\mu = 6.5$ ,且有样本值7.5, 2.0, 12.1, 8.8, 9.4, 7.3, 1.9, 2.8, 7.0, 7.3。试求  $\sigma$  的置信水平为0.95的置信区间。

解:

解: 
$$\sigma^2$$
的置信度为  $1-\alpha$  置信区间为:  $\left\{\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n)}, \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n)}\right\}$   $\sigma^2$ 的置信度为  $0.95$  置信区间为:  $\left(\frac{102.69}{20.483}, \frac{102.69}{3.247}\right) = (5.013, 31.626)$ 

$$\sigma^2$$
的置信度为0.95 置信区间为:  $\left(\frac{102.69}{20.483}, \frac{102.69}{3.247}\right) = (5.013, 31.626)$ 

$$P\{5.013 < \sigma^2 < 31.626\} = 0.95$$

$$P\{\sqrt{5.013} < \sigma < \sqrt{31.626}\} = 0.95$$

# 那等統计各章总结

期末考试答疑时间:

完毕

20日(周二)上午9:30-11:30

下午2:30-5:00

晚上6:30-9:30

(08,11分)

设 $X_1, X_2, \ldots, X_n$  是总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的一个样本,记

$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i, S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2, T = \overline{X}^2 - \frac{1}{n} S^2$$

- (1) 证明  $T \in \mu^2$  的无偏估计量;
- (2) 当  $\mu = 0, \sigma = 1$  时,求 D(T).



设 $X_1, X_2, \ldots, X_n$  是总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的一个样本,记

$$\overline{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_i, S^2 = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \overline{X})^2, T = \overline{X}^2 - \frac{1}{n} S^2$$

(1) 证明  $T \in \mu^2$  的无偏估计量;

$$E\overline{X} = EX = \mu$$
,  $ES^2 = DX = \sigma^2$ 

$$E(X^2) = D(X) + [E(X)]^2$$

解:

$$ET = E\bar{X}^{2} - \frac{1}{n}ES^{2} = D\bar{X} + (E\bar{X})^{2} - \frac{1}{n}ES^{2} = \frac{1}{n}\sigma^{2} + \mu^{2} - \frac{1}{n}\sigma^{2} = \mu^{2}$$

所以T 是 $\mu^2$  的无偏估计量.

$$D\bar{X} = \frac{1}{n^2} \sum_{i=1}^{n} D(X_i) = \frac{1}{n^2} \cdot n\sigma^2 = \frac{1}{n}\sigma^2$$



设 $X_1, X_2, \ldots, X_n$  是总体  $N(\mu, \sigma^2)$  的一个样本,记

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

(2) 当 
$$\mu = 0, \sigma = 1$$
 时,求  $D(T)$ .

$$\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n})$$

解: 
$$\bar{X} \sim N(0, \frac{1}{n}) \to \sqrt{n}\bar{X} \sim N(0, 1) \to n\bar{X}^2 \sim \chi^2(1) \to D(n\bar{X}^2) = 2$$

$$\to n^2 D(\bar{X}^2) = 2 \to D(\bar{X}^2) = \frac{2}{n^2}$$

$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$$

$$(n-1)S^2 \sim \chi^2(n-1) \rightarrow D[(n-1)S^2] = 2(n-1)$$

$$\rightarrow (n-1)^2 D(S^2) = 2(n-1) \rightarrow D(S^2) = \frac{2}{n-1}$$

$$DT = D\bar{X}^2 + \frac{1}{n^2}DS^2 = \frac{2}{n^2} + \frac{2}{n^2(n-1)} = \frac{2}{n(n-1)}$$

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

$$E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$$

若 
$$\chi^2 \sim \chi^2(n)$$
,则 
$$E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$$



 $\chi^2$  分布 设  $X_1, X_2, \ldots, X_n$  是来自正态总体 N(0,1)的样本,

则统计量: 
$$\chi^2 = X_1^2 + X_2^2 + \dots + X_n^2 \sim \chi^2(n)$$

性质:  $E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$ 

证明: 
$$X_i \sim N(0,1) \to EX_i = 0, DX_i = 1 \to EX_i^2 = DX_i + (EX_i)^2 = 1$$

$$\rightarrow E(\chi^2) = \sum_{i=1}^n E(X_i^2) = n$$

$$D(X) = E(X^2) - [E(X)]^2$$

$$D(\chi^2) = \sum_{i=1}^n D(X_i^2) = \sum_{i=1}^n \{E(X_i^4) - [E(X_i^2)]^2\} = \sum_{i=1}^n \{E(X_i^4) - 1\} = \sum_{i=1}^n \{3 - 1\} = 2n$$

$$E(X_i^4) = \int_{-\infty}^{+\infty} x^4 f(x) dx = \frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} x^4 e^{-\frac{x^2}{2}} dx = \frac{2}{\sqrt{2\pi}} \int_{0}^{+\infty} x^4 e^{-\frac{x^2}{2}} dx$$

$$=\frac{-2}{\sqrt{2\pi}}\int_0^{+\infty}x^3de^{-\frac{x^2}{2}}=\frac{-2}{\sqrt{2\pi}}\left\{x^3e^{-\frac{x^2}{2}}\Big|_0^{+\infty}-\int_0^{+\infty}e^{-\frac{x^2}{2}}dx^3\right\}=\frac{2}{\sqrt{2\pi}}\int_0^{+\infty}3x^2e^{-\frac{x^2}{2}}dx$$

$$=\frac{-2\times3}{\sqrt{2\pi}}\int_{0}^{+\infty}xde^{-\frac{x^{2}}{2}}=\frac{-2\times3}{\sqrt{2\pi}}\left\{xe^{-\frac{x^{2}}{2}}\Big|_{0}^{+\infty}-\int_{0}^{+\infty}e^{-\frac{x^{2}}{2}}dx\right\}=\frac{2\times3}{\sqrt{2\pi}}\int_{0}^{+\infty}e^{-\frac{x^{2}}{2}}dx=2\times3\times\frac{1}{2}=3$$

$$\frac{1}{\sqrt{2\pi}} \int_{-\infty}^{+\infty} e^{\frac{-x^2}{2}} dx = 1$$
 若  $\chi^2 \sim \chi^2(n)$ , 则
$$E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$$

若 
$$\chi^2 \sim \chi^2(n)$$
,则

$$E(\chi^2) = n, D(\chi^2) = 2n$$

