

概率统计复习





#### (一) 概率

•频率: 
$$f_n(A) = \frac{n_A}{n} = \frac{A发生次数}{$$
 总次数

#### •概率:

- 1.非负性:  $P(A) \ge 0$ ;
- 2.规范性: P(S) = 1;
- 3.可列可加性:  $A_1, A_2, ...$ 两两互斥,即

$$A_i A_j = \varnothing, i \neq j, \text{ In } P(\bigcup_{i=1}^{\infty} A_i) = \sum_{i=1}^{\infty} P(A_i)$$





## 性质: $P(\overline{A}) = 1 - P(A)$

$$P(A \cup B) = P(A) + P(B) - P(AB)$$

$$P(\bigcup_{i=1}^{n} A_i) = \sum_{i=1}^{n} P(A_i) - \sum_{1 \le i < j \le n} P(A_i A_j)$$

$$+ \sum_{1 \le i < j < k \le n} P(A_i A_j A_k) + \dots + (-1)^{n-1} P(A_1 A_2 \dots A_n)$$

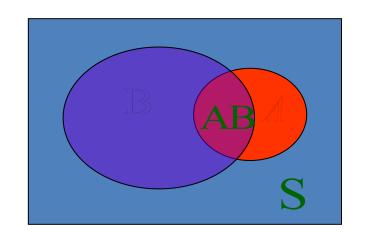




# 条件概率: P(A) > 0时,定义 $P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$ B在A中所占的概率比例

注: P(•| A)也是一个概率

$$\Rightarrow P(\overline{B} \mid A) = 1 - P(B \mid A)$$



$$P(B \cup C \mid A) = P(B \mid A) + P(C \mid A) - P(BC \mid A)$$





#### 乘法公式

#### 当下面的条件概率都有意义时:

$$P(AB) = P(A) \cdot P(B \mid A)$$

$$P(A_1A_2\cdots A_n)=$$

$$P(A_1)P(A_2 | A_1)P(A_3 | A_1A_2)\cdots P(A_n | A_1\cdots A_{n-1})$$

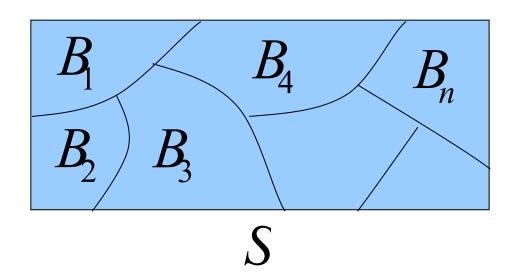




定义:  $AB_1, B_2, \dots, B_n$  S的一个划分, 若

(i) 
$$\overline{A}_{n} B_{1} \cup B_{2} \cup \cdots \cup B_{n} = S$$
,

(ii) 
$$\pi \oplus B_i B_j = \emptyset$$
,  $i \neq j$ .







# 设 $B_1, B_2, \dots, B_n$ 为S的一个划分且 $P(B_i) > 0$ . 则有全概率公式:

$$P(A) = \sum_{j=1}^{n} P(B_j) \cdot P(A \mid B_j)$$

对P(A) > 0有Bayes公式:

$$P(B_i | A) = \frac{P(B_i)P(A | B_i)}{\sum_{j=1}^{n} P(B_j)P(A | B_j)}$$





设
$$P(B_j) = p_j, P(A \mid B_j) = q_j, j = 1, 2, ..., n.$$

$$S \xrightarrow{p_1} \xrightarrow{B_1} \xrightarrow{q_1} \xrightarrow{q_2} A$$

$$S \xrightarrow{p_n} \vdots \xrightarrow{q_n} P(B_i \mid A) = \frac{p_i q_i}{\sum_{j=1}^n p_j q_j}$$

$$P(A) = \sum_{j=1}^n p_j q_j$$





#### (二) 随机变量

若随机变量X的取值为有限个或可数个,则称X为离散型随机变量.分布律为:

或
$$P(X=x_k)=p_k$$
,  $k=1,2,\cdots$ 

分布律的性质: 
$$p_k \ge 0$$
,  $\sum_{k=1}^{+\infty} p_k = 1$ 

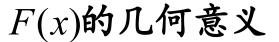




#### 定义: 随机变量X,对任意实数x,称函数

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

为 X 的概率分布函数, 简称分布函数.











#### F(x)的性质:

- (1)  $0 \le F(x) \le 1$ ;
- (2) F(x)单调不减;

对
$$x_1 < x_2,$$
 有  $0 \le P(x_1 < X \le x_2) = F(x_2) - F(x_1).$ 

(3) 
$$F(-\infty) = 0$$
,  $F(+\infty) = 1$ ;

$$(4) F(x)$$
是右连续函数,即  $F(x+0) = F(x)$ .

$$F(x)-F(x-0) = P(X = x)$$





#### 一般地, 离散型随机变量的分布函数为阶梯函数.

如果分布律为
$$P\{X = x_k\} = p_k, k = 1, 2, \cdots$$

那么分布函数为
$$F(x) = \sum_{x_k \le x} p_k$$
.

$$F(x)$$
在 $x = x_k, (k = 1, 2, \cdots)$ 处有跳跃,

其跳跃值为
$$p_k = P\{X = x_k\}$$
.





定义:对于随机变量X的分布函数 F(x),若存在非负的函数f(x),使对于任意实数 x 有:

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

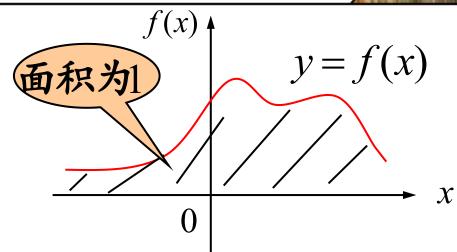
则称X为连续型随机变量,其中f(x)称为X的概率密度函数, 简称概率密度.





#### f(x)的性质:

- (1)  $f(x) \ge 0$ ;
- $(2) \int_{-\infty}^{+\infty} f(x) dx = 1;$



$$(3)P(X \in D) = \int_D f(x) dx, \textbf{ 任意} D \subset R.$$

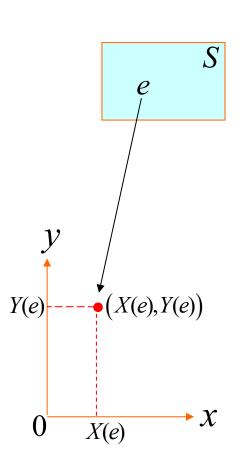
$$(4)$$
在 $f(x)$ 连续点 $x, F'(x) = f(x)$ .





#### (三) 二元随机变量

定义:设E是一个随机试验,样本空间S={e};设X=X(e)和Y=Y(e)是定义在S上的随机变量,由它们构成的向量(X,Y)称为二维随机向量或二元随机变量。



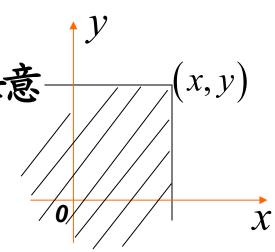




#### 联合分布函数

定义:设(X,Y)是二元随机变量,对于任意-

实数x, y, 二元函数



$$F(x,y) = P(X \le x, Y \le y)$$

称为二元随机变量(X,Y)的联合分布函数。





# X和Y也有它们自己的分布函数,分别记为: $F_X(x)$ , $F_Y(y)$ , 并称他们为边际分布函数

$$F_X(x) = P(X \le x) = F(x, +\infty)$$

$$F_{Y}(y) = P(Y \le y) = F(+\infty, y)$$





#### 条件分布函数

#### ☞ 定义:

$$F_{X|Y}(x|y) = P(X \le x|Y = y) = \frac{P(X \le x, Y = y)}{P(Y = y)}$$





若P(Y=y)=0,但对任一 $\varepsilon>0$ , $P(y<Y\leq y+\varepsilon)>0$ ,则在Y=y条件下,X的条件分布函数定义为:

$$F_{X|Y}(x|y) = \lim_{\varepsilon \to 0^{+}} P(X \le x | y < Y \le y + \varepsilon)$$

$$= \lim_{\varepsilon \to 0^{+}} \frac{P(X \le x, y < Y \le y + \varepsilon)}{P(y < Y \le y + \varepsilon)}$$

此时仍记为 $P(X \le x | Y = y)$ .

**Pp:**  $F_{X|Y}(x|y) = P(X \le x|Y = y)$ .





#### 二元离散型随机变量

定义:若二元随机变量(X,Y)全部可能取到的不同值是有限对或可列无限对,则称(X,Y)是二元离散型随机变量。





#### 离散随机变量的联合概率分布律

### 设(X,Y)所有可能取值为 $(x_i,y_j)$ ,称

$$P(X=x_i, Y=y_j)=p_{ij}$$
,  $i, j=1,2,\cdots$ 

#### 为二元离散型随机变量

(X,Y)的联合分布律。

1° 
$$p_{ij} \ge 0$$
,

$$2^{\circ} \sum_{i=1}^{\infty} \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} = 1$$

X	$\boldsymbol{y}_1$	$oldsymbol{y}_2$	$$ $p_{1j}$ $$ $p_{2j}$	
$X_1$	$oldsymbol{p}_{ exttt{11}}$	<b>p</b> <sub>12</sub>	<b>p</b> <sub>1j</sub>	
$x_2$	$p_{\scriptscriptstyle 21}$	$p_{22}$	$p_{2j}$	
- 1			<b>p</b> <sub>ij</sub>	
$\mathcal{X}_{i}$	$p_{i1}$	$p_{i2}$	<b>p</b> <sub>ij</sub>	
÷			•••	•••





$$X,Y$$
的边际分布律为:  $P(X=x_i) = \sum_{i=1}^{\infty} p_{ij} = p_{i}$ 

$$P(Y=y_j) = \sum_{j=1}^{\infty} p_{ij} = p_{\bullet j}$$

#### $AY = y_i$ 条件下,X的条件分布律为:

$$P(X = x_i \mid Y = y_j) = \frac{P(X = x_i, Y = y_j)}{P(Y = y_j)} = \frac{p_{ij}}{p_{ij}} \quad i = 1, 2 \cdots$$

#### 在X = x,条件下,Y的条件分布律为:

$$P(Y=y_{j}|X=x_{i}) = \frac{P(X=x_{i}, Y=y_{j})}{P(X=x_{i})} = \frac{p_{ij}}{p_{i}} j=1,2\cdots$$





#### 联合概率密度函数

定义:对于二元随机变量(X,Y)的分布函数F(x,y),如果存在非负函数f(x,y),使对于任意x,y,

有 
$$F(x,y) = \int_{-\infty}^{x} \int_{-\infty}^{y} f(u,v) du dv$$

称(X,Y)为二元连续型随机变量. 并称f(x,y)为二元随机变量(X,Y)的 (联合) 概率密度(函数)。





#### 概率密度的性质:

- 1.  $f(x,y) \ge 0$
- $2. \int_{-\infty}^{+\infty} \int_{-\infty}^{+\infty} f(x,y) dx dy = 1$ 
  - 3. 设D是xoy平面上的区域,点(X,Y)落在D内的概率为:  $P((X,Y) \in D) = \iint_D f(x,y) dxdy$ 4. 在f(x,y)的连续点(x,y),有 $\frac{\partial^2 F(x,y)}{\partial x \partial y} = f(x,y)$ .

4. 在
$$f(x,y)$$
的连续点 $(x,y)$ ,有 $\frac{\partial F(x,y)}{\partial x \partial y} = f(x,y)$ .





#### X,Y的边际密度函数为:

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





$$f_{X|Y}(x \mid y) = \frac{f(x,y)}{f_Y(y)}$$

若 $f_X(x) > 0$ ,则在X = x的条件下,Y的条件密度函数为:

$$f_{Y|X}(y \mid x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)}$$

条件概率
$$P(Y \in D \mid X = x) = \int_D f_{Y|X}(y \mid x) dy$$





#### 二元离散型与连续型随机变量分布比较

#### 二元离散型随机变量

(X,Y)联合分布律

$$P(X=x_i,Y=y_j)=p_{ij},i,j=1,2,...$$

#### X的边际分布律

$$P(X=x_i) = \sum_{i=1}^{\infty} p_{ij} = p_{i.}, i=1,2,...$$

$$X = x_i$$
时Y的条件分布律

$$P(Y = y_j | X = x_i) = \frac{p_{ij}}{p_{ij}}, j = 1, 2, ...$$

# 二元连续型随机变量 (X,Y)联合概率密度 f(x,y)

#### X的边际概率密度

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

$$X = x$$
时 $Y$ 的条件概率密度

$$f_{Y|X}(y|x) = \frac{f(x,y)}{f_X(x)}$$





#### (四)独立性

如果P(AB) = P(A)P(B),则称两个事件A, B相互独立  $\stackrel{\exists P(A)>0 \text{ P}}{\Leftrightarrow} P(B|A) = P(B)$   $\stackrel{\exists P(\bar{A})>0 \text{ P}}{\Rightarrow} P(B|A) = P(B)$ 

 $\Leftrightarrow P(B | A) = P(B)$ 

直观含义: A发生与否都不会改变B发生的概率

A, B相互独立  $\Leftrightarrow \overline{A}, B$ 相互独立

 $\Leftrightarrow A, \overline{B}$ 相互独立  $\Leftrightarrow \overline{A}, \overline{B}$ 相互独立





设 $A_1,A_2,\cdots,A_n$ 为n个随机事件,若对 $2 \leq k \leq n$ ,以及不同的 $i_1,...i_k$ ,均有:

$$P(A_{i_1}A_{i_2}\cdots A_{i_k}) = \prod_{j=1}^k P(A_{i_j})$$

则称 $A_1, A_2, \cdots, A_n$ 相互独立

相互独立 ⇒ 两两独立

两两独立不能推出相互独立





设F(x,y)是二元随机变量(X,Y)的分布 函数,  $F_{Y}(x)$ 是X的边际分布函数,  $F_{Y}(y)$ 是Y的边际分布函数, 若对所有x, y有:  $P(X \le x, Y \le y) = P(X \le x)P(Y \le y)$  $F(x,y)=F_X(x)F_Y(y)$ 

称随机变量X, Y相互独立。





# 独立性等价判断:

离散型

用分布律判断。对一切i,j都成立 $p_{ij}=p_{i\bullet}p_{\bullet j}$ 

$$PP(X=x_i, Y=y_j) = P(X=x_i)P(Y=y_j), \forall i, j$$

$$\Leftrightarrow P(Y=y_j | X=x_i) = P(Y=y_j), \forall j$$

即Y条件分布律与Y的边际分布律相等





# 独立性等价判断:

用密度函数判断。对在平面的点(x, y)

几乎处处成立 
$$f(x,y) = f_X(x)f_Y(y)$$
.

即在平面上除去"面积"为零的集合以外, 上述等式处处成立。

$$\Leftrightarrow f_{Y|X}(y|x) = f_Y(y)$$

即Y的条件密度函数与Y的边际密度函数相等





#### (五) 随机变量函数的分布

问题: 已知随机变量X的分布, Y = g(X), 函数 $g(\bullet)$ 已知, 求Y的分布.

若Y为离散型随机变量,则先写出Y的可能取值:

$$y_1, y_2, \cdots y_j, \cdots;$$

再找出 $\{Y = y_j\}$ 的等价事件 $\{X \in D\}$ ,得  $P(Y = y_j) = P(X \in D)$ ;





#### 若Y为连续型随机变量,则

- (1) 确定Y的取值范围;
- (2) 写出Y的分布函数:  $F_Y(y) = P(Y \le y)$ ,

找出 $\{Y \le y\}$ 的等价事件 $\{X \in D\}$ ,  $\{A \in D\}$ ,  $\{A \in D\}$ ;

(3) 对 $F_Y(y)$ 求导得Y的概率密度函数 $f_Y(y)$ .

注意常用到复合函数求导:

$$\frac{d(F_X(h(y))}{dy} = f_X(h(y))h'(y)$$





定理: 设随机变量 $X \sim f_X(x), -\infty < x < +\infty,$  Y = g(X), g'(x) > 0 (或g'(x) < 0), 则Y具有概率密度为:

$$f_{Y}(y) = \begin{cases} f_{X}(h(y)) \cdot |h'(y)|, & \alpha < y < \beta, \\ 0, &$$
其他.

其中 $(\alpha, \beta)$ 是Y的取值范围,h是g的反函数,即  $h(y) = x \Leftrightarrow y = g(x)$ .





$$Z = X + Y$$

#### 离散型:

$$P(Z = z_k) = \sum_{i} P(X = x_i, Y = z_k - x_i)$$

$$= \sum_{i} P(X = z_k - y_i, Y = y_i)$$

#### 连续型:

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





$$M = \max(X_1, ..., X_n)$$

$$F_M(z) = P(M \le z)$$

$$= P(X_1 \le z, ..., X_n \le z)$$

如果 $X_1,...,X_n$ 相互独立

$$= F_{X_1}(z)F_{X_2}(z)\cdots F_{X_n}(z)$$





$$N = \min(X_1, ..., X_n)$$

$$1 - F_N(z) = P(N > z)$$

$$= P(X_1 > z,...,X_n > z)$$

如果 $X_1,...,X_n$ 相互独立

$$= (1 - F_{X_1}(z)) \cdots (1 - F_{X_n}(z))$$





## (六)数字特征

## 期望(数学期望,均值)

$$E(X) = \begin{cases} \sum_{i} x_{i} p_{i}, & \angle X \neq Z \neq Z \\ \int_{-\infty}^{\infty} x f(x) dx, & \angle X \neq Z \neq Z \end{cases}$$

$$E(g(X)) = \begin{cases} \sum_{i} g(x_{i}) p_{i}, & \angle X \neq Z \neq Z \neq Z \\ \int_{-\infty}^{\infty} g(x) f(x) dx, & \angle X \neq Z \neq Z \end{cases}$$





$$E(g(X,Y)) = \begin{cases} \sum_{i} g(x_{i}, y_{j}) p_{ij}, \ \texttt{若}(X,Y) \textbf{是离散型} \\ \int_{-\infty}^{\infty} \int_{-\infty}^{\infty} g(x, y) f(x, y) dx dy, \ \texttt{若}(X,Y) \textbf{是连续型} \end{cases}$$

## 特别地,若(X,Y)是连续型,则

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

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





### 方差:

$$D(X) = Var(X) = E\{[X - E(X)]^{2}\}.$$
$$=E(X^{2}) - [E(X)]^{2}$$

$$\Rightarrow E(X^2) = Var(X) + [E(X)]^2$$

标准差: 
$$\sigma(X) = \sqrt{Var(X)}$$





## 性质:

### 1.均值具有线性性

$$E(b+\sum_{i}a_{i}X_{i})=b+\sum_{i}a_{i}E(X_{i})$$

$$2.Var(aX+b) = a^2Var(X)$$

$$3.Var(X+Y) = Var(X) + Var(Y) + 2Cov(X,Y)$$





### 协方差:

$$Cov(X,Y) = E\{[X - E(X)][Y - E(Y)]\}$$
$$= E(XY) - E(X)E(Y)$$
$$\Rightarrow E(XY) = Cov(X,Y) + E(X)E(Y)$$

### 性质:

- 1.对称性Cov(X,Y) = Cov(Y,X)
- 2.Cov(X,X) = Var(X)
- 3.线性性

$$Cov(\sum_{i} a_{i}X_{i}, Y) = \sum_{i} a_{i}Cov(X_{i}, Y)$$





# $(X_1,...,X_n)$ 的协方差矩阵:

$$A = (a_{ij})_{n \times n}$$
,其中 $a_{ij} = Cov(X_i, X_j)$ 

## X与Y的相关系数:

$$\rho_{XY} = \frac{Cov(X,Y)}{\sqrt{D(X)D(Y)}}$$

$$-1 \le \rho_{XY} \le 1$$





# X与Y不相关: $\rho_{XY} = 0 \Leftrightarrow Cov(X,Y) = 0$

$$\Leftrightarrow E(XY) = E(X)E(Y)$$

$$\Leftrightarrow Var(X + Y) = Var(X) + Var(Y)$$

X与Y独立 $\Rightarrow X$ 与Y不相关 反之不一定成立





## (七) 九大分布

1. 0-1分布(或两点分布)

记为 
$$X \sim 0 - 1(p)$$
或  $X \sim B(1, p)$ 

分布律还可写为 
$$P(X=k)=p^k(1-p)^{1-k}, k=0,1.$$

$$E(X) = p$$
,  $Var(X) = p(1-p)$ 





# 2. 二项分布, 记为 $X \sim B(n,p)$

$$P{X=k}=C_n^k p^k (1-p)^{n-k}$$
,  $k=0,1,...,n$  这里 $n$ 是正整数, $0$ 

$$E(X) = np$$
,  $Var(X) = np(1-p)$ 





# 3.参数为 $\lambda$ 的泊松分布, 记为 $X \sim \pi(\lambda)$ 或 $X \sim P(\lambda)$

$$P(X = k) = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}, \quad k = 0, 1, 2, \dots,$$

其中 2>0

$$E(X) = Var(X) = \lambda$$





# 4.(a,b)上的均匀分布,记为 $X \sim U(a,b)$

$$f(x) = \begin{cases} \frac{1}{b-a}, & x \in (a,b); \\ 0, &$$
其他.

$$E(X) = \frac{a+b}{2}, Var(X) = \frac{(b-a)^2}{12}$$

性质:对任何[a,b]的子区间[c,d],

$$P(X \in [c,d]) = \frac{d-c}{b-a}$$





## 5. 参数为 $\lambda > 0$ 的指数分布,记为 $X \sim E(\lambda)$

$$f(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0; \\ 0, & x \le 0, \end{cases}$$

分布函数为 
$$F(x) = \begin{cases} 1 - e^{-\lambda x}, & x > 0; \\ 0, & x \le 0. \end{cases}$$

无记忆性:对t, s>0,

$$P(X-s>t | X>s) = P(X>t) = e^{-\lambda t}$$

$$E(X) = \frac{1}{\lambda}, \quad Var(X) = \frac{1}{\lambda^2}$$





# 6. 正态分布,记为 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$

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

性质: 
$$(1)\frac{X-\mu}{\sigma} \sim N(0,1)$$

$$(2)$$
分布函数 $F(x) = \Phi(\frac{x-\mu}{\sigma})$ ,其中 $\Phi(x)$ 为标准

正态分布N(0,1)的分布函数

(3)
$$\Phi(-x) = 1 - \Phi(x)$$
,  $\Phi(z_{\alpha}) = 1 - \alpha$ ,  $z_{1-\alpha} = -z_{\alpha}$ 

$$(4)E(X) = \mu, Var(X) = \sigma^2$$





# 7. 平面区域D上的均匀分布,记为 $(X,Y) \sim U(D)$

假设D的面积有限,(X,Y)的联合密度函数为:

$$f(x,y) = \begin{cases} \frac{1}{D}, & (x,y) \in D\\ 0, & \text{其他} \end{cases}$$

性质:对D的任何子区域 $D_1$ ,都有

$$P((X,Y) \in D_1) = \frac{D_1$$
的面积}{D的面积}





# 8. 二元正态分布, 记为 (X,Y)~ $N(\mu_1, \mu_2, \sigma_1^2, \sigma_2^2, \rho)$

性质: 
$$(1)X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$$

$$(2)\rho = \rho_{XY}$$

$$(3)X与Y独立 \Leftrightarrow \rho=0 \Leftrightarrow X与Y不相关$$





## 9. 多元正态分布

### 性质:

 $(1)(X_1,...,X_n)$ 正态  $\Rightarrow$  每个分量 $X_i$ 正态 每个分量 $X_i$ 正态,且相互独立 $\Rightarrow(X_1,...,X_n)$ 正态  $(2)(X_1,...,X_n)$ 正态  $\Leftrightarrow$  所有线性组合  $\sum a_i X_i$  正态  $(3)(X_1,...,X_n)$ 正态 $\Rightarrow$ 若每个 $Y_i$ 都是 $X_1,...,X_n$ 的线性组合,则 $(Y_1,...,Y_m)$ 正态 (4)若 $(X_1,...,X_n)$ 正态,则 $X_1,...,X_n$ 相互独立  $\Leftrightarrow$  $X_1,...,X_n$ 两两不相关 $\Leftrightarrow Cov(X_i,X_i)=0, \forall i \neq j$ 





## (八) 大数定律和中心极限定理

## 1. 依概率收敛

$$(1)$$
若 $X_n \xrightarrow{P} a, f(x)$ 在点a连续,则  $f(X_n) \xrightarrow{P} f(a)$ .

$$(2)$$
若 $X_n \xrightarrow{P} a, Y_n \xrightarrow{P} b, g$ 在 $(a,b)$ 连续,则  $g(X_n, Y_n) \xrightarrow{P} g(a,b)$ .





2. 切比雪夫不等式: 设X的方差Var(X)存在,则

对于任意
$$\varepsilon > 0$$
,都有:  $P\{|X - E(X)| \ge \varepsilon\} \le \frac{Var(X)}{\varepsilon^2}$ .

等价为: 
$$P\{|X-E(X)|<\varepsilon\} \ge 1-\frac{Var(X)}{\varepsilon^2}$$
.





### 3. 大数定律:

设 $X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$ 相互独立,具有相同的均值 $\mu$ ,同分布或同方差,则当  $n \to \infty$ 时,

$$\frac{1}{n}\sum_{k=1}^{n}X_{k}\xrightarrow{P}\mu.$$

### 贝努利大数定律:

设 $n_A$ 为n重贝努里试验中事件A发生的次数,并记事件A在每次试验中发生的概率为p,则有  $\frac{n_A}{n} \xrightarrow{P} p$ ,当 $n \to +\infty$ 时.





### 4. 中心极限定理:

设
$$X_1, X_2, \dots, X_n, \dots$$
独立同分布, $E(X_i) = \mu, Var(X_i) = \sigma^2$ ,

则当n充分大时  $\sum_{i=1}^{n} X_i \stackrel{\text{近似}}{\sim} N(n\mu, n\sigma^2)$ 

$$\frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} X_{i} \stackrel{\text{近似}}{\sim} N(\mu, \frac{\sigma^{2}}{n})$$

特别地, 当n充分大时,  $B(n,p) \sim N(np,np(1-p))$ .





### (九) 统计量与抽样分布

- 1.总体: 随机变量X
- 2. 简单随机样本:

满足以下两个条件的 $(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 称为容量是n的简单随机样本:

- (1)代表性:每个X;与X同分布;
- (2) 独立性:  $X_1, X_2, \dots, X_n$ 是相互独立的随机变量





3. 统计量: 样本的不含任何未知参数的函数。

设 $(X_1, X_2, ..., X_n)$ 为样本, 若 $g(X_1, X_2, ..., X_n)$ 

不含任何未知参数,则称 $g(X_1, X_2, ..., X_n)$ 为统计量.





#### 4. 常用统计量:

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

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

样本标准差 
$$S = \sqrt{S^2}$$

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

样本*k*阶中心矩: 
$$B_k = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (X_i - \bar{X})^k$$





5.  $\chi^2$ 分布: 设 $X_1, \dots, X_n$ 相互独立, 都服从N(0,1), 则

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

(1). 读
$$\chi^2 \sim \chi^2(n)$$
,则 $E(\chi^2) = n,Var(\chi^2) = 2n$ 

(2). 2分布的可加性:

设
$$Y_1 \sim \chi^2(n_1), Y_2 \sim \chi^2(n_2), 且Y_1, Y_2$$
相互独立,则 
$$Y_1 + Y_2 \sim \chi^2(n_1 + n_2).$$





6. *t*分布: 设 $X \sim N(0,1), Y \sim \chi^2(n)$ , 且X和Y相互独立.

$$\mathbb{N} \frac{X}{\sqrt{Y/n}} \sim t(n).$$

(1). 
$$t_{1-\alpha}(n) = -t_{\alpha}(n)$$

(2). 当
$$n > 45, t_{\alpha}(n) \approx z_{\alpha}$$





7. F分布: 设 $X \sim \chi^2(n_1), Y \sim \chi^2(n_2), 且X, Y独立,则$   $\frac{X/n_1}{Y/n_2} \sim F(n_1, n_2)$ 

(1) 若
$$F \sim F(n_1, n_2)$$
,则 $\frac{1}{F} \sim F(n_2, n_1)$ .

(2) 
$$F_{\alpha}(n_2, n_1) = \frac{1}{F_{1-\alpha}(n_1, n_2)}$$





### 8. 单个正态总体下的抽样分布

设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2), X_1, X_2, \dots, X_n$ 是样本,样本均值

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

则 (1) 
$$\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n});$$
 (2)  $\frac{X - \mu}{S/\sqrt{n}} \sim t(n-1);$ 

(3) 
$$\frac{(n-1)S^2}{\sigma^2} = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{\sigma^2} \sim \chi^2 (n-1),$$

且 $\overline{X}$ 与 $S^2$ 相互独立.





### 9. 两个正态总体下的抽样分布

设样本 $(X_1, ..., X_{n_1})$ 和 $(Y_1, ..., Y_{n_2})$ 分别来自总体  $N(\mu_1, \sigma_1^2)$ 和 $N(\mu_2, \sigma_2^2)$ ,并且它们相互独立. 样本均值分别为 $\overline{X}$ ,  $\overline{Y}$ ; 样本方差分别为 $S_1^2$ ,  $S_2^2$ . 则可以得到下面三个抽样分布.





(1) 
$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} \sim N(0, 1)$$

(2) 当
$$\sigma_1^2 = \sigma_2^2 = \sigma^2$$
时,

$$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$$

其中
$$S_w^2 = \frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{n_1 + n_2 - 2}, S_w = \sqrt{S_w^2}$$





(3) 
$$\frac{S_1^2}{S_2^2} / \frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1).$$





### (十)点估计

设总体X有未知参数 $\theta, X_1, \dots, X_n$ 是X的简单随机样本.

点估计问题:构造合适的统计量 $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, \dots, X_n)$ 

来估计未知参数 $\theta$ , 称 $\hat{\theta}$ 为参数 $\theta$ 的点估计量. 当给定样本观察值 $x_1, \dots, x_n$ 时, $\hat{\theta}(x_1, \dots, x_n)$ 为 $\theta$ 的点估计值。

•常用的点估计方法:

矩估计法、极大似然估计法.





## 1. 矩估计法:

设总体有k个未知参数 $\theta_1, \ldots, \theta_k, X_1, \ldots, X_n$ 是样本:

(1) 求总体前k阶矩关于k个参数的函数,

$$\mu_i = E(X^i) = h_i(\theta_1, \dots, \theta_k), \qquad i = 1, \dots, k.$$

(2)解出各参数关于前k阶矩的反函数

$$\theta_i = g_i(\mu_1, \dots, \mu_k), \quad i = 1, \dots, k$$

(3) 以样本各阶原点矩 $A_1, \dots, A_k$ 分别代替总体各阶原点矩 $\mu_1, \dots, \mu_k$ ,得各参数的矩估计

$$\hat{\theta}_i = g_i(A_1, \dots, A_k), \quad i = 1, \dots, k.$$





注:在实际应用时,也可用总体中心矩 $\nu_i$ 替换总体原点矩 $\mu_i$ ,相应地,以样本中心矩 $B_i$ 估计总体中心矩 $\nu_i$ . 特别地,用样本二阶中心矩来估计总体方差.



#### (II)极大似然估计

设总体X有分布律 $p(x;\theta),x$ 取值至多可列,或有概率密度 $f(x;\theta),\theta \in \Theta,\theta$ 未知. $X_1,\ldots,X_n$ 为总体X的简单随机样本,其观察值为 $x_1,\ldots,x_n$ ,则

似然函数: $L(\theta) = \prod_{i=1}^{n} p(x_i; \theta)$ (或 $\prod_{i=1}^{n} f(x_i; \theta)$ )

极大似然原理:  $L(\hat{\theta}(x_1,\ldots,x_n)) = \max_{\theta \in \Theta} L(\theta)$ .

 $\hat{\theta}(X_1,...,X_n)$  称为 $\theta$ 的极大似然估计值,相应统计量  $\hat{\theta}(X_1,...,X_n)$  称为 $\theta$ 的极大似然估计量(MLE).





# 说明: 1.未知参数可能不是一个, 设为 $\theta = (\theta_1, \theta_2, \dots, \theta_k)$ ;

- $2.求L(\theta)$ 的最大值时,可转换为求 $\ln L(\theta)$ 的最大值,  $\ln L(\theta)$ 称为对数似然函数.
- 3. 若 $L(\theta)$ 关于某个 $\theta_i$  是单调增(减)函数,则 $\theta_i$ 的极大似然估计在其边界取得;
- 4.若 $\hat{\theta}$ 是 $\theta$ 的极大似然估计,则 $g(\theta)$ 的极大似然估计为 $g(\hat{\theta})$ .





#### 四条评价准则:

- (1) 无偏性准则
- (2)有效性准则
- (3)均方误差准则
- (4)相合性准则





# 1. 无偏性准则

若参数
$$\theta$$
的估计量 $\hat{\theta} = \hat{\theta}(X_1, X_2, \dots, X_n)$ ,满足
$$E(\hat{\theta}) = \theta,$$

则称 $\hat{\theta}$ 是 $\theta$ 的一个无偏估计量.

若 $\lim_{n\to\infty} E(\hat{\theta}) = \theta$ ,则称 $\hat{\theta}$ 是 $\theta$ 的渐近无偏估计量.





### 2. 有效性准则

设 $\hat{\theta}_1$ , $\hat{\theta}_2$ 是 $\theta$ 的两个无偏估计,如果 $Var(\hat{\theta}_1) \leq Var(\hat{\theta}_2)$ ,对一切 $\theta \in \Theta$ 成立且不等号至少对某一 $\theta \in \Theta$ 成立,则称 $\hat{\theta}_1$ 比 $\hat{\theta}_2$ 有效.





#### 3. 均方误差准则

设 $\hat{\theta}$ 是参数 $\theta$ 的点估计,方差存在,则称  $E[(\hat{\theta}-\theta)^2]$ 是估计量 $\hat{\theta}$ 的均方误差,记为 $Mse(\hat{\theta})$ .

$$Mse(\hat{\theta}) = Var(\hat{\theta}) + [E(\hat{\theta}) - \theta]^2.$$

若 $\hat{\theta}$ 是 $\theta$ 的无偏估计,则有 $Mse(\hat{\theta}) = Var(\hat{\theta})$ .

设 $\hat{\theta}_1,\hat{\theta},$ 是 $\theta$ 的点估计,如果

 $Mse(\hat{\theta}_1) \leq Mse(\hat{\theta}_2)$ ,对一切 $\theta \in \Theta$ 成立,

且不等号至少对某一 $\theta \in \Theta$ 成立,则称 $\hat{\theta}_1$ 优于 $\hat{\theta}_2$ .





#### 4. 相合性准则

设 $\hat{\theta}(X_1,\dots,X_n)$ 为参数 $\theta$ 的估计量, 若对于任意 $\theta \in \Theta$ ,当 $n \to +\infty$ 时,

$$\hat{\theta}(X_1,\dots,X_n) \xrightarrow{P} \theta$$

即
$$\forall \varepsilon > 0$$
,有 $\lim_{n\to\infty} P\{|\hat{\theta}_n - \theta| \geq \varepsilon\} = 0$ 成立.

则称ê,为的相合估计量或一致估计量.





#### (十一) 置信区间

设总体X的分布函数 $F(x;\theta)$ , $\theta$ 未知. 对给定值 $\alpha(0<\alpha<1)$ ,有两个统计量

$$\hat{\theta}_L = \hat{\theta}_L(X_1, \dots, X_n), \hat{\theta}_U = \hat{\theta}_U(X_1, \dots, X_n), \hat{\theta}_U = \hat{\theta}_U(X_1, \dots, X_n), \hat{\theta}_U = \hat{\theta}_U(X_1, \dots, X_n)$$

$$P\{\hat{\theta}_L(X_1,\dots,X_n)<\theta<\hat{\theta}_U(X_1,\dots,X_n)\}\geq 1-\alpha$$

 $\pi(\hat{\theta}_L,\hat{\theta}_U)$ 是 $\theta$ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的双侧置信区间;

 $\hat{\theta}_L$ 和 $\hat{\theta}_U$ 分别为双侧置信下限和双侧置信上限.





如果 $P\{\hat{\theta}_L(X_1,...,X_n) < \theta\} \ge 1-\alpha$ ,则称 $\hat{\theta}_L$ 是 参数 $\theta$ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置信下限.

如果 $P\{\theta < \hat{\theta}_U(X_1,...,X_n)\} \ge 1-\alpha$ ,则称 $\hat{\theta}_U$ 是 参数 $\theta$ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的单侧置信上限.





## 1. 单个正态总体参数的区间估计

设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为样本.  $\overline{X}$ 和 $S^2$ 分别为样本均值和样本方差. 置信水平为 $1-\alpha$ .





# (1) $\sigma^2$ 已知时

# L的双侧置信区间为

$$(\bar{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2}, \bar{X} + \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha/2})$$

单侧置信下限为
$$\overline{X} - \frac{\sigma}{\sqrt{n}} z_{\alpha}$$

单侧置信上限为
$$\overline{X}$$
+ $\frac{\sigma}{\sqrt{n}}z_{\alpha}$ 





# (2) $\sigma^2$ 未知时

### LI的双侧置信区间为:

$$\left(\overline{X} - \frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha/2}(n-1), \overline{X} + \frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha/2}(n-1)\right)$$

单侧置信下限为
$$\overline{X} - \frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha}(n-1)$$

单侧置信上限为
$$\overline{X}$$
+ $\frac{S}{\sqrt{n}}t_{\alpha}(n-1)$ 





## (3). 方差 $\sigma^2$ 的置信区间

双侧置信区间为: 
$$\left( \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{\alpha/2}(n-1)}, \frac{(n-1)S^2}{\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)} \right)$$

单侧置信下限为: 
$$\frac{(n-1)S^2}{\chi_{\alpha}^2(n-1)}$$

单侧置信上限为:

$$\frac{(n-1)S^2}{\chi_{1-\alpha}^2(n-1)}$$





## 2. 两个正态总体参数的区间估计

设样本 $(X_1,\dots,X_{n_1})$ 和 $(Y_1,\dots,Y_{n_2})$ 分别来自总体 $N(\mu_1,\sigma_1^2)$ 和 $N(\mu_2,\sigma_2^2)$ ,并且它们相互独立. 样本均值分别为 $\overline{X}$ , $\overline{Y}$ ;样本方差分别为 $S_1^2$ , $S_2^2$ . 置信水平为  $1-\alpha$ .





# (1) $\sigma_1^2, \sigma_2^2$ 已知时

 $\mu - \mu$ 的双侧置信区间:

$$\left( \left( \overline{X} - \overline{Y} \right) \pm z_{\underline{\alpha}} \sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}} \right)$$

单侧置信下限:
$$(\bar{X} - \bar{Y}) - z_{\alpha} \sqrt{\frac{\sigma_{1}^{2}}{n_{1}} + \frac{\sigma_{2}^{2}}{n_{2}}}$$

单侧置信上限:
$$(\bar{X} - \bar{Y}) + z_{\alpha} \sqrt{\frac{\sigma_{1}^{2}}{n_{1}} + \frac{\sigma_{2}^{2}}{n_{2}}}$$



$$(2) \sigma_1^2 = \sigma_2^2 未知$$

 $\mu - \mu$ 的双侧置信区间:

$$\left(\left(\overline{X} - \overline{Y}\right) \pm t_{\frac{\alpha}{2}} \left(n_1 + n_2 - 2\right) S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}\right)$$

单侧置信下限: 
$$\bar{X} - \bar{Y} - t_{\alpha} (n_1 + n_2 - 2) S_{w} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}$$

单侧置信下限: 
$$\bar{X} - \bar{Y} + t_{\alpha} (n_1 + n_2 - 2) S_{w} \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}$$





(3).  $\frac{\sigma_1^2}{\sigma_2^2}$ 的置信区间

双侧置信区间为:

$$\left(\frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{\frac{\alpha}{2}}(n_1 - 1, n_2 - 1)}, \frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{1 - \frac{\alpha}{2}}(n_1 - 1, n_2 - 1)}\right)$$

单侧置信下限:

$$\frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{\alpha}(n_1 - 1, n_2 - 1)}$$

单侧置信上限:

$$\frac{S_1^2}{S_2^2} \frac{1}{F_{1-\alpha}(n_1-1,n_2-1)}$$





# 注意区分是成对数据还是两正态总体数据

 $D_i = X_i - Y_i$ ,可以将 $D_1$ ,…, $D_n$ 看成来自同

一正态总体 $N(\mu_D, \sigma_D^2)$ 的样本,且相互独

立. 然后再做区间估计.

例如 $\mu_D$ 的置信水平为 $1-\alpha$ 的双侧置信区间为

$$(\overline{D} \pm t_{\alpha/2}(n-1)\frac{S_D}{\sqrt{n}})$$

其中
$$\overline{D} = \overline{X} - \overline{Y}, \quad S_D = \frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^{n} (D_i - \overline{D})^2$$





#### (十二)假设检验

假设检验的过程: (利用拒绝域)

- 1. 提出假设(原假设 $H_0 \leftrightarrow$  备择假设 $H_1$ )
- 2. 提出检验统计量和拒绝域形式
- 3. 在给定显著性水平 $\alpha$ 下,根据Neyman -Pearson原则求出拒绝域的临界值
- 4. 根据实际样本观测值作出判断





# 假设检验的过程: (利用P\_值)

- 1. 提出假设(原假设 $H_0 \leftrightarrow$  备择假设 $H_1$ )
- 2. 提出检验统计量和拒绝域形式
- 3'. 计算检验统计量的观测值与P\_值;
- 4'.根据P值和显著性水平 $\alpha$ ,作出判断.

(若 $P_{-} \leq \alpha$ , 则拒绝原假设;

 $\exists P > \alpha$ ,则接受原假设)





#### 两类错误:

第I类错误: 拒绝真实的原假设

第Ⅱ类错误:接受错误的原假设

### Neyman-Pearson 原则:

首先控制犯第I类错误的概率不超过显著性水平 $\alpha$ ,再寻找检验,使得犯第II类错误的概率尽可能小.





#### 关于总体参数 $\theta$ 的假设:

$$H_0$$
:  $\theta = \theta_0$ ,  $H_1$ :  $\theta \neq \theta_0$ (双边检验)

$$H_0$$
:  $\theta \ge \theta_0$ ,  $H_1$ :  $\theta < \theta_0$  (左边检验)

$$H_0$$
:  $\theta \leq \theta_0$ ,  $H_1$ :  $\theta > \theta_0$  (右边检验)



### P 值计算:

- (设检验统计量为H, 检验统计量的观测值为h)
  - 1. 若检验统计量太大或太小时拒绝,

$$\Rightarrow p = P(H \ge h \mid \theta = \theta_0), \text{MP} = 2\min(p, 1-p)$$

2. 若检验统计量太小时拒绝,

$$MP_{-} = P(H \le h \mid \theta = \theta_0)$$

3. 若检验统计量太大时拒绝,

$$\mathbb{N}P_{-} = P(H \ge h \mid \theta = \theta_0)$$





## 1. 单个正态总体参数的假设检验

设总体 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $X_1, X_2, \dots, X_n$ 为样本.  $\overline{X}$ 和 $S^2$ 分别为样本均值和样本方差. 显著性水平为  $\alpha$ .

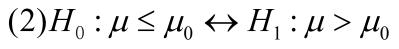


$$z_0 = \frac{\overline{x} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}}, \quad \stackrel{\text{\tiny $\perp$}}{=} \mu = \mu_0 \text{ ft}, \quad Z = \frac{\overline{X} - \mu_0}{\sigma / \sqrt{n}} \sim N(0, 1)$$

(1) 
$$H_0: \mu = \mu_0 \leftrightarrow H_1: \mu \neq \mu_0$$

拒绝域:  $|Z| \geq z_{\alpha/2}$ 

$$P_{-} = P_{\mu_0} \{ |Z| \ge |z_0| \} = 2(1 - \Phi(|z_0|)).$$



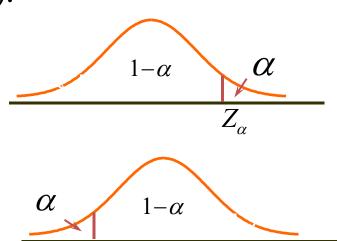
拒绝域:  $Z \geq z_{\alpha}$ 

$$P_{-} = P_{\mu_0} \left\{ Z \ge z_0 \right\} = 1 - \Phi(z_0)$$

 $(3)H_0: \mu \ge \mu_0, H_1: \mu < \mu_0$ 

拒绝域:  $Z \leq -z_{\alpha}$ 

$$P_{-} = P_{\mu_0} \left\{ Z \le z_0 \right\} = \Phi(z_0)$$



#### 洲ジナダ(2) σ<sup>2</sup>未知检验μ(t检验法)



$$t_0 = \frac{\overline{x} - \mu_0}{S / \sqrt{n}}, \quad \stackrel{\text{\tiny $\perp$}}{=} \mu_0 \text{ it}, \quad t = \frac{\overline{X} - \mu_0}{S / \sqrt{n}} \sim t(n-1)$$

(1) 
$$H_0: \mu = \mu_0 \leftrightarrow H_1: \mu \neq \mu_0$$

拒绝域: 
$$|t| \ge t_{\alpha/2}(n-1)$$

$$\frac{\frac{\alpha}{2}}{-t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)} \qquad t_{\frac{\alpha}{2}}(n-1)$$

$$P_{-} = P_{\mu_0} \{ |t| \ge |t_0| \} = 2P(t(n-1) \ge |t_0|).$$

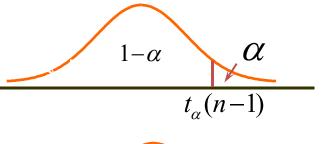
$$(2)H_0: \mu \leq \mu_0 \leftrightarrow H_1: \mu > \mu_0$$

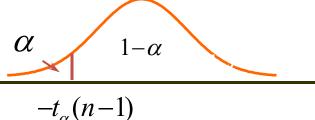
拒绝域: 
$$t \ge t_{\alpha}(n-1)$$

$$P_{-} = P_{\mu_0} \left\{ t \ge t_0 \right\} = P(t(n-1) \ge t_0)$$

$$(3)H_0: \mu \ge \mu_0, H_1: \mu < \mu_0$$
  
拒绝域:  $t \le -t_\alpha(n-1)$ 

$$P_{-} = P_{\mu_0} \left\{ t \le t_0 \right\} = P(t(n-1) \le t_0)$$





洲沙大学(3) μ未 知 检 验  $\sigma^2$  ( $\gamma^2$  检验法)

当
$$\sigma^2 = \sigma_0^2$$
时, $\chi^2 = \frac{(n-1)S^2}{\sigma_0^2} \sim \chi^2(n-1)$ 

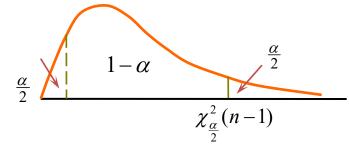
(1) 
$$H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2 \leftrightarrow H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$$

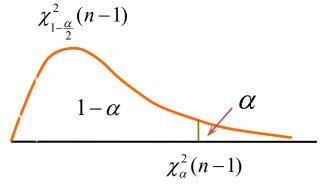
拒绝域: 
$$\chi^2 \leq \chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)$$
或  $\chi^2 \geq \chi^2_{\alpha/2}(n-1)$ 

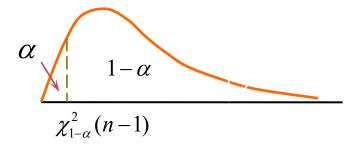
$$(2)H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2 \longleftrightarrow H_1: \sigma^2 > \sigma_0^2$$

拒绝域: 
$$\chi^2 \geq \chi_\alpha^2(n-1)$$

$$(3)H_0: \sigma^2 \ge \sigma_0^2 \longleftrightarrow H_1: \sigma^2 < \sigma_0^2$$
  
拒绝域:  $\chi^2 \le \chi_{1-\alpha}^2 (n-1)$ 











### 2. 两个正态总体参数的假设检验

设样本 $(X_1,\dots,X_{n_1})$ 和 $(Y_1,\dots,Y_{n_2})$ 分别来自总体 $N(\mu_1,\sigma_1^2)$ 和 $N(\mu_2,\sigma_2^2)$ ,并且它们相互独立. 样本均值分别为 $\overline{X}$ , $\overline{Y}$ ;样本方差分别为 $S_1^2$ , $S_2^2$ . 置信水平为  $1-\alpha$ .

注意区分是成对数据还是两正态总体数据

## $(1)\sigma_1^2, \sigma_2^2$ 已知检验 $\mu_1 - \mu_2$



MISUNIVERSITY (1) 
$$\sigma_1^2$$
,  $\sigma_2^2$ 已知验验 $\mu_1 - \mu_2$  当 $\mu_1 - \mu_2 = \delta$ 时, $Z = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - \delta}{\sqrt{\sigma_1^2 + \sigma_2^2}} \sim N(0,1)$ 

(1) 
$$H_0: \mu_1 - \mu_2 = \delta$$

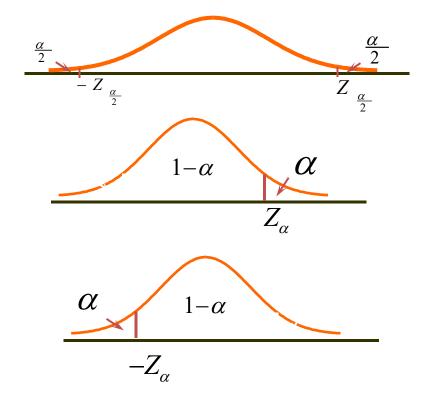
拒绝域:  $|Z| \geq z_{\alpha/2}$ 

$$(2)H_0: \mu_1 - \mu_2 \le \delta$$

拒绝域:  $Z \geq z_{\alpha}$ 

$$(3)H_0: \mu_1 - \mu_2 \ge \delta$$

拒绝域:  $Z \leq -z_{\alpha}$ 



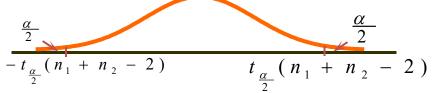
当
$$\mu_1 - \mu_2 = \delta$$
时, $t = \frac{\bar{X} - \bar{Y} - \delta}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} \sim t(n_1 + n_2 - 2)$ 
(1)  $H_0: \mu_1 - \mu_2 = \delta$ 

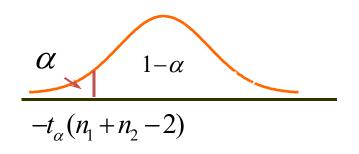
(1) 
$$H_0: \mu_1 - \mu_2 = \delta$$
  
拒绝域:  $|t| \ge t_{\alpha/2} (n_1 + n_2 - 2)$ 

$$(2)H_0: \mu_1 - \mu_2 \le \delta$$
  
拒绝域:  $t \ge t_\alpha (n_1 + n_2 - 2)$ 

$$(3)H_0: \mu_1 - \mu_2 \ge \delta$$

拒绝域: 
$$t \le -t_{\alpha}(n_1 + n_2 - 2)$$





 $t_{\alpha}(n_1+n_2-2)$ 

# $\mu_1 \mu_2$ 来知检验 $\sigma_1^2 / \sigma_2^2$ (F检验は、 $\mu_2$ 来知检验 $\sigma_1^2 / \sigma_2^2$ ) $\mu_2$ 来知检验 $\sigma_1^2 / \sigma_2^2$ ( $\pi_2$ ) $\pi_2$ 中国 $\pi_2$

当
$$\sigma_1^2 = \sigma_2^2$$
时, $F = \frac{S_1^2}{S_2^2} \sim F(n_1 - 1, n_2 - 1)$ 

(1)  $H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \leftrightarrow H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$  拒绝域:

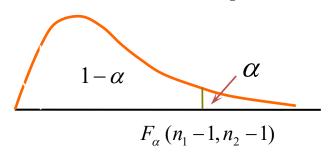
$$\frac{\alpha}{2}$$

$$1-\alpha$$

$$\frac{\alpha}{2}$$

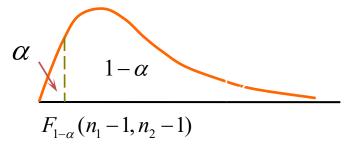
$$F \leq F_{1-\alpha/2}(n_1-1,n_2-1) \text{ for } F \geq F_{\alpha/2}(n_1-1,n_2-1) \quad F_{\frac{\alpha}{2}}(n_1-1,n_2-1) \quad F_{\frac{\alpha}{2}}(n_1-1,n_2-1) = F_{\frac{\alpha}{2}}(n_1-1,n_2-1)$$

$$(2)H_0: \sigma_1^2 \le \sigma_2^2 \leftrightarrow H_1: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$$
  
拒绝域:  $F \ge F_\alpha(n_1 - 1, n_2 - 1)$ 



$$(3)H_0: \sigma_1^2 \ge \sigma_2^2 \longleftrightarrow H_1: \sigma_1^2 < \sigma_2^2$$

拒绝域: 
$$F \leq F_{1-\alpha}(n_1-1,n_2-1)$$





### 3. 拟合优度检验

问题:总体服从何种分布未知,要对总体分布提出一个假设检验

记F(x)为总体X的未知的分布函数.设 $F_0(x)$ 是形式已知但可能含有若干个未知参数的分布函数,需检验假设

$$H_0: F(x) = F_0(x) \quad \forall x \in R$$





若总体X为离散型,则 $H_0$ 相当于

 $H_0$ : 总体X的分布律为 $P\{X = t_i\} = p_i, i = 1, 2, ...$ 

若总体X为连续型,则 $H_0$ 相当于

 $H_0$ : 总体X的概率密度为f(x)。

———拟合优度检验问题





### (一) Pearson $\chi^2$ 检验

#### 步骤:

- 1.提出原假设 $H_0$
- 2. 如果原假设中的分布含有r个未知参数, 用极大似然估计出来
- 3. 在 $H_0$ 下,总体X取值的全体分成k个两两不相交的子集 $A_1, \ldots, A_k$ .
- 4. 以 $n_i$ (i = 1,...,k)记样本观察值 $x_1,...,x_n$ 中落在 $A_i$ 的个数(实际频数).





4. 计算当 $H_0$ 为真(r个未知参数用第2步的估计值代入)时事件 $A_i$ 发生的概率 $p_i = P_{H_0}(A_i)$ , i = 1,...,k, 称 $np_i$ 为理论频数.

检查:  $np_i \geq 5$ , 否则合并子集并转到步骤3

5.检验统计量

$$\chi^{2} = \sum_{i=1}^{k} \frac{(n_{i} - np_{i})^{2}}{np_{i}} = \sum_{i=1}^{k} \frac{n_{i}^{2}}{np_{i}} - n$$

6.拒绝域

$$\chi^2 \ge \chi^2_{\alpha} (k-r-1)$$