

# 数据统计期末背记清单

## 一、基础知识与重要分布

### ① 三大分布

- 卡方分布  $\chi^2(n)$

$$\Delta E(X) = \underline{\quad} \quad D(X) = \underline{\quad}$$

$\Delta X$  与  $Y$  相互独立,  $X \sim \chi^2(m)$ ,  $Y \sim \chi^2(n)$ , 则  $X+Y \sim \underline{\quad}$

### ② T分布

$$T = \underline{\quad} \sim t(n)$$

其中分子表示  $\underline{\quad}$ , 分母表示  $\underline{\quad}$

### • F分布

$$F = \underline{\quad} \sim F(m, n)$$

其中分子表示  $\underline{\quad}$ , 分母表示  $\underline{\quad}$

### ② 常见分布与不常见分布

	EX	DX	表达式
(0,1)分布	P		$P^x(1-P)^{1-x}$
几何分布			$(1-p)^{k-1} p$
二项分布 $B(n,p)$	$np$		服从
均匀分布 $U(a,b)$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(a-b)^2}{12}$	$\times$
指数分布 $Exp(\lambda)$			
正态分布			
泊松分布 $P(\lambda)$			
伽马分布 $\Gamma(\alpha, \beta)$		$\alpha/\beta^2$	$\frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x}$
逆伽马分布 $IG(\alpha, \beta)$	$(\frac{1}{x})^{\alpha+1}$	$\frac{\beta^2}{(\alpha-1)^2(\alpha-2)}$	$\frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{-\alpha-1} e^{-\frac{\beta}{x}}$

$$\left| \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_0)^2}{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2} = 1 + \frac{\text{内部需包含一个自由度为 } n-m \text{ 的分布 } T \text{ 的均值 } \bar{T}}{\text{其中 } T = \underline{\quad} \sim t(n-m)}$$

	EX	DX	表达式
贝塔分布 $B(\alpha, \beta)$		$\frac{\alpha b}{(\alpha+b)^2 (\alpha+b+1)}$	$\frac{1}{B(\alpha, \beta)} x^{\alpha-1} (1-x)^{\beta-1}$

伽马函数:  $\Gamma(x) = \underline{\quad}$

$$\Gamma(x+1) = \underline{\quad} \Gamma(x), \Gamma(1) = \underline{\quad}$$

贝塔函数:  $B(\alpha, \beta) = \underline{\quad}$

$$\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta) = \underline{\quad} \Gamma(\alpha+\beta) \quad (\text{用广义积分表示})$$

n个泊松分布  $P(\lambda)$  的和为  $\underline{\quad}$

n个指数分布  $Exp(\lambda)$  的和为  $\underline{\quad}$

$X \sim \Gamma(n, \lambda)$ , 则  $\lambda X \sim \Gamma(\underline{\quad}, \lambda)$  厚尾

$$\Gamma(n, \frac{1}{\lambda}) = \underline{\quad}$$

## 二、枢轴量与检验统计量

### ① 枢轴量

未知参数	条件	枢轴量及分布
$\mu$	$\sigma^2$ 已知	
	$\sigma^2$ 未知	
$\mu_1 - \mu_2$	$\sigma_1^2, \sigma_2^2$ 已知	
	$\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 未知	
$\sigma^2$	$\mu$ 已知	
	$\mu$ 未知	
$\sigma_1^2 / \sigma_2^2$	$\mu_1, \mu_2$ 未知	

← 此处的  $S_{10} =$  \_\_\_\_\_

### ② 检验统计量(似然比)

条件	$X \sim N(\mu, \sigma^2)$	$\mu, \sigma^2$ 未知	否定域及属于哪类分布
----	---------------------------	--------------------	------------

T <sub>0</sub> 类	$H_0: \mu = \mu_0 \leftrightarrow H_1: \mu \neq \mu_0$		
	$H_0: \mu \leq \mu_0 \leftrightarrow H_1: \mu > \mu_0$		
T <sub>下</sub> 类	$H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2 \leftrightarrow H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$		
	$H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2 \leftrightarrow H_1: \sigma^2 > \sigma_0^2$		
H <sub>0</sub> 类	$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ $X_1, X_2, \dots, X_{n_1}$	$Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ $Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2}$	否定域及属于哪类分布
	$H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \leftrightarrow H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$		
$\mu_1, \mu_2$ 已知	$H_0: \mu_1 \leq \mu_2 \leftrightarrow H_1: \mu_1 > \mu_2$		
	$H_0: \mu_1 = \mu_2 \leftrightarrow H_1: \mu_1 \neq \mu_2$		
$\mu_1, \mu_2$ 未知	$H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \leftrightarrow H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$		
	$H_0: \sigma_1^2 \leq \sigma_2^2 \leftrightarrow H_1: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$		
$\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 未知	$H_0: \mu_1 = \mu_2 \leftrightarrow H_1: \mu_1 \neq \mu_2$		
	$H_0: \mu_1 \leq \mu_2 \leftrightarrow H_1: \mu_1 > \mu_2$		
$\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 已知	$H_0: \mu_1 = \mu_2 \leftrightarrow H_1: \mu_1 \neq \mu_2$		
	$H_0: \mu_1 \leq \mu_2 \leftrightarrow H_1: \mu_1 > \mu_2$		

注:  $\sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$  无法使用广义似然比进行WMP检验.

自强不息 厚德载物

### 三、回归分析与方差分析

#### ① 一元线性回归与正比例回归

$$y_i = \alpha + bx_i + \varepsilon \quad (\varepsilon \sim N(0, \sigma^2))$$

$$l_{xy} = \underline{\quad}, \quad l_{xx} = \underline{\quad}, \quad l_{yy} = \underline{\quad}, \quad U = \underline{\quad} \text{ 回归平方和}, \quad Q = \underline{\quad} \text{ 残差平方和}.$$

$$\hat{b} = \underline{\quad}, \quad \hat{\alpha} = \bar{y} - \hat{b}\bar{x}$$

平方和分解公式：  $\underline{\quad}$

用  $F = \frac{l_{xy}}{l_{xx}}$  衡量回归优劣程度，其服从  $F$  分布。  
 $H_0: b=0 \Leftrightarrow H_1: b \neq 0$

$$F = \underline{\quad}, \quad F(r) = \underline{\quad}$$

$$F^2 \text{ 用 } l_{xy}, l_{xx}, l_{yy} \text{ 表示: } F^2 = \underline{\quad} = \frac{U}{Q},$$

$y_i$  的置信区间估计： $\underline{\quad} \sim ( \quad ),$  其中  $d = \underline{\quad}$

$$y = bx + \varepsilon \quad \varepsilon \sim N(0, \sigma^2)$$

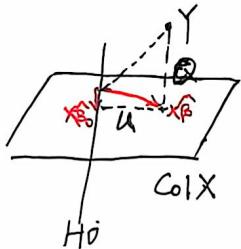
$$\hat{b} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2} \quad \text{检验 } H_0: b=0 \quad F = \frac{\hat{b}^2 \sum_{i=1}^n x_i^2}{Q/(n-1)} \sim F(1, n-1) \quad (Q = \sum (y_i - \hat{b}x_i)^2)$$

$F > F_\alpha$  时否定  $H_0$

#### ② 多元线性回归

$$Y = X\beta + \varepsilon \quad \hat{\beta} = (X^T X)^{-1} X^T Y, \quad \text{记 rank } X = r, \quad \text{rank } H = q$$

参数检验： $H_0: H\beta = 0 \Leftrightarrow H_1: H\beta \neq 0$



$$\lambda = \left( \frac{\|Y - X\hat{\beta}_0\|^2}{\|Y - X\hat{\beta}\|^2} \right)^{\frac{r}{2}} = \underline{\quad}$$

其中  $F \sim F(r, q), \quad \lambda > \lambda_0$  时拒绝  $H_0$ 。强不显 厚德载物

## 四、贝叶斯估计

1. 已知参数样本  $x_1, \dots, x_n$ . 估计参数  $\theta \in \Theta$ , 似然函数为  $L$ ,  $\theta$  的先验分布为  $\pi(\theta)$

后验分布:

$$\pi(\theta | x_1, \dots, x_n) =$$

\_\_\_\_\_

①

$X \sim B(1, p)$ ,  $\pi(p) = \text{beta}(\alpha, \beta)$ ,  $x_1, x_2, \dots, x_n$ ,

则  $\pi(p | x_1, x_2, \dots, x_n) :$

\_\_\_\_\_

②  $X \sim \text{Poisson}(\lambda)$ ,  $\pi(\lambda) = \text{gamma}(\alpha, \beta)$ ,  $x_1, x_2, \dots, x_n$

则  $\pi(\lambda | x_1, x_2, \dots, x_n) :$

\_\_\_\_\_

③  $X \sim \text{Exp}(\lambda)$ ,  $\pi(\lambda) = \text{gamma}(\alpha, \beta)$ ,  $x_1, x_2, \dots, x_n$

则  $\pi(\lambda | x_1, x_2, \dots, x_n) :$

\_\_\_\_\_

④  $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ,  $\sigma^2$  已知,  $\mu$  未知,  $\pi(\mu) = N(\mu_0, \sigma_0^2)$ ,  $x_1, x_2, \dots, x_n$

则  $\pi(\mu | x_1, \dots, x_n) :$

\_\_\_\_\_

⑤  $X \sim N(\mu, \frac{1}{R})$ ,  $\mu$  已知,  $R$  未知,  $\pi(R) = \text{gamma}(\alpha, \beta)$ ,  $x_1, x_2, \dots, x_n$

则  $\pi(R | x_1, \dots, x_n) :$

\_\_\_\_\_

## 2. 贝叶斯估计

定义损失函数  $L(\hat{\theta}, \theta)$ ,  $\theta \in \Theta$ . 似然函数为  $L$ ,  $\theta$  的先验分布为  $\pi_1$ , 后验分布为  $\pi_2$ .

贝叶斯估计量是积分

$$\int_{\Theta}$$

取最小值的  $\theta$  值.

## 五、一些杂乱的定义与知识点

### 1. Fisher 信息量与 C-R 不等式

$$I(\delta) = \frac{\text{一阶偏导}}{\text{二阶偏导}} = \frac{\partial^2 \psi(x_1, \dots, x_n)}{\partial \theta^2}, \quad \text{Var}_\theta(\psi(x_1, \dots, x_n)) \geq \boxed{\quad}$$

2. 相合:  $\lim_{n \rightarrow \infty} P(\|\hat{\theta}_n - \theta\| < \varepsilon) = 1$ ; 强相合:  $P(\lim_{n \rightarrow \infty} \hat{\theta}_n = \theta) = 1$

3. 充分统计量:  $L(x_1, \dots, x_n | \theta) = q[\varphi(x), \theta] h(x)$ ,  $\varphi$  为充分统计量

完全统计量: 对于每个可测函数  $u(\cdot)$ , 若  $\boxed{\quad}$  可推出  $\boxed{\quad}$ , 称  $\varphi$  为完全统计量

### 4. 指数型分布

① 通常形式:  $f(x, \theta) = S(\theta) h(x) e^{\sum C(\theta) T(x)}$

充分统计量  $\varphi$  是完全的一个快速判据为  $\boxed{\quad}$

② 单参数指数型分布:  $f(x, \theta) = S(\theta) h(x) e^{C(\theta) T(x)}$

$H_0: \theta \leq \theta_1 \leftrightarrow H_1: \theta > \theta_1$ , 否定域  $\{ \boxed{\quad} \}$  为检验水平为  $\alpha$  的 nmp

其中临界值或法:  $\boxed{\quad}$

### 5. 操作特性函数 $L_W(\theta) = P(\text{接受 } H_0 | \theta)$

功效函数  $P_W(\theta) = P(\text{拒绝 } H_0 | \theta)$   $\{ L_W(\theta) + P_W(\theta) = 1 \}$ .

UMP 否定域:  $\forall \alpha$  水平不超过  $\alpha$  的  $\tilde{W}$  均有  $P_W(\theta) \geq P_{\tilde{W}}(\theta)$ , 称  $W$  为 nmp 否定域 ( $\forall \theta \in \Theta$ )  
无偏性:  $\boxed{\quad}$

### 6. N-P 判据.

### 7. minimax 决策.

$$\sup_{\theta} R(\theta, \delta^*) \leq \sup_{\theta} R(\theta, \delta)$$