

数据统计期末笔记清单

一. 基础知识与重要分布

① 三大分布

• 卡方分布 $\chi^2(n)$

$$\Delta E(X) = \underline{\hspace{2cm}} \quad D(X) = \underline{\hspace{2cm}}$$

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

② • T分布

$$T = \underline{\hspace{2cm}} \sim t(n)$$

其中分子表示 $\underline{\hspace{2cm}}$, 分母表示 $\underline{\hspace{2cm}}$

• F分布

$$F = \underline{\hspace{2cm}} \sim F(m, n)$$

其中分子表示 $\underline{\hspace{2cm}}$, 分母表示 $\underline{\hspace{2cm}}$

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		用各
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 $\Gamma(\alpha, \beta)$		α/β^2	$\frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{\alpha-1} e^{-\beta x}$
逆伽马分布 $IG(\alpha, \beta)$	$(if \alpha > 1)$	$\frac{\beta^2}{(\alpha-1)^2(\alpha-2)}$	$\frac{\beta^\alpha}{\Gamma(\alpha)} x^{-\alpha-1} e^{-\frac{\beta}{x}}$

$$\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu_0)^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} = 1 + \underline{\hspace{2cm}}$$

内部需包含一个自由度为 $n-1$ 的 t 分布 T 的函数 $u(T)$

其中 $T = \underline{\hspace{2cm}} \sim t(n)$

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

伽马函数: $\Gamma(x) = \underline{\hspace{2cm}}$

$$\Gamma(x+1) = \underline{\hspace{2cm}} \Gamma(x), \Gamma(1) = \underline{\hspace{2cm}}$$

贝塔函数: $B(\alpha, \beta) = \underline{\hspace{2cm}}$

$$B(\alpha, \beta) = \underline{\hspace{2cm}} \quad (\text{用 } \Gamma \text{ 函数表示})$$

n 个泊松分布 $P(\lambda)$ 的和为 $\underline{\hspace{2cm}}$

n 个指数分布 $Exp(\lambda)$ 的和为 $\underline{\hspace{2cm}}$

$X \sim \Gamma(n, \lambda)$, 则 $\alpha X \sim \Gamma(\underline{\hspace{2cm}})$
自变量不变 参数乘
 $\Gamma(n, \frac{1}{\lambda}) \Rightarrow \underline{\hspace{2cm}}$

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
μ	σ^2 已知	
	σ^2 未知	
$\mu_1 - \mu_2$	σ_1^2, σ_2^2 已知	
	$\sigma_1^2 = \sigma_2^2$ 未知	
σ^2	μ 已知	
	μ 未知	
σ_1^2 / σ_2^2	μ_1, μ_2 未知	

← 此处的 $S_0 =$ _____

② 检验统计量 (似然比)

	条件	$X \sim N(\mu, \sigma^2)$	μ, σ^2 未知	否定域及属于哪类分布
T ₀ 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 ₁ 类	$H_0: \sigma^2 = \sigma_0^2 \Leftrightarrow H_1: \sigma^2 \neq \sigma_0^2$			
	$H_0: \sigma^2 \leq \sigma_0^2 \Leftrightarrow H_1: \sigma^2 > \sigma_0^2$			
	条件	$X \sim N(\mu_1, \sigma_1^2)$ $Y \sim N(\mu_2, \sigma_2^2)$ X_1, X_2, \dots, X_{n_1} Y_1, Y_2, \dots, Y_{n_2}		否定域及属于哪类分布
H ₀ 类	μ_1, μ_2 已知	$H_0: \sigma_1^2 = \sigma_2^2 \Leftrightarrow H_1: \sigma_1^2 \neq \sigma_2^2$		
		$H_0: \sigma_1^2 \leq \sigma_2^2 \Leftrightarrow H_1: \sigma_1^2 > \sigma_2^2$		
	μ_1, μ_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 T 义似然比得到 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

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

$$l_{xy} = \underline{\hspace{2cm}}, \quad l_{xx} = \underline{\hspace{2cm}}, \quad l_{yy} = \underline{\hspace{2cm}}, \quad U = \underline{\hspace{2cm}}, \quad Q = \underline{\hspace{2cm}}$$

回归平方和 残差平方和

$$\hat{b} = \underline{\hspace{2cm}}, \quad \hat{a} = \bar{y} - \hat{b}\bar{x}$$

平方和分解公式: $\underline{\hspace{2cm}}$

用 $F = \underline{\hspace{2cm}}$ 衡量回归优秀程度、其服从 $\underline{\hspace{2cm}}$ 分布。

$$\uparrow$$

$$H_0: b=0 \Leftrightarrow H_1: b \neq 0$$

$$r = \underline{\hspace{2cm}}, \quad F(r) = \underline{\hspace{2cm}}$$

$$r^2 \text{ 用 } l_{xy}, l_{xx}, l_{yy} \text{ 表示: } r^2 = \underline{\hspace{2cm}} = \left(\frac{U}{Q} \right)$$

y_0 的置信区间枢轴量:

$$\underline{\hspace{2cm}} \sim \left(\underline{\hspace{2cm}} \right), \text{ 其中 } d = \underline{\hspace{2cm}}$$

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

$$\hat{b} = \frac{\sum_{i=1}^n x_i y_i}{\sum_{i=1}^n x_i^2}$$

检验 $H_0: b=0$

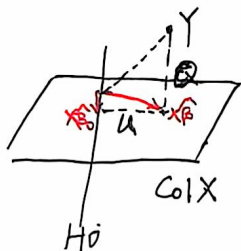
$$F = \frac{\hat{b}^2 \sum_{i=1}^n x_i^2}{Q/(n-1)} \sim F(1, n-1) \quad (Q = \sum_{i=1}^n (y_i - \hat{b}x_i)^2)$$

$F > \lambda$ 时否定 H_0

② 多元线性回归

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

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



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

其中 $F \sim F(\underline{\hspace{2cm}})$, $\lambda > \lambda_0$ 时拒绝 H_0 (强度不息 厚德载物)

四. 贝叶斯估计

1. 已知样本 x_1, \dots, x_n . 估计参数 $\theta \in \Theta$, 似然函数为 L , θ 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 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$, σ^2 已知, μ 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 $X \sim N(\mu, \frac{1}{R})$, μ 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 $L(\theta, \hat{\theta})$, $\theta \in \Theta$. 似然函数为 L , θ 的先验分布为 π_1 , 后验分布为 π_2 .

贝叶斯估计量是积分

$$\int_{\Theta}$$

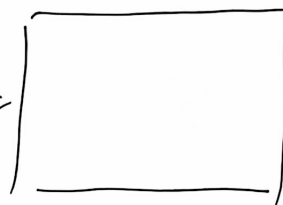
取最小时的 $\hat{\theta}$ 值.

五、一些杂乱的定义与知识点

1. Fisher信息量与 C-R 不等式

$$I(\theta) = \frac{\text{用一阶偏导}}{\text{用一阶偏导}} = \frac{\text{用一阶偏导}}{\text{用一阶偏导}}$$

$$\text{Var}_\theta(\psi(x_1, \dots, x_n)) \geq$$



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

完全统计量: 对于每个可测函数 $u(\cdot)$, 若 _____ 可推出 _____, 称 φ 为完全统计量

4. 指数型分布

① 通式: $f(x; \theta) = S(\theta) h(x) e^{\sum C(\theta) T(x)}$

充分统计量 φ 是完备的一个快速判据为 _____

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 { _____ } 为检验水平为 α 的UMP

其中临界值求法: _____

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

功效函数: $PW(\theta) = P(\text{拒绝 } H_0 | \theta)$ } $LW(\theta) + PW(\theta) = 1$.

UMP 否定域: \forall 水平不超过 α 的 \tilde{w} 均有 $PW(\theta) \geq P\tilde{w}(\theta)$, 称 w 为UMP否定域 ($\forall \theta \in \Theta_1$)

无偏性: _____

6. N-P 引理.

7. minimax 决策.

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