

应用数理统计二轮复习材料

表 1：常用分布一览表

	分布类型	分布形式	分布律 (概率密度)	期望	方差	平方的期望	矩估计	极大似然估计
离散型分布	两点分布 (0-1 分布)	$X \sim B(1, p)$	$P\{X = k\} = p^k (1 - p)^{1-k}, k = 0, 1$	$p$	$p(1 - p)$	$p$	$\hat{p} = \bar{X}$	$\hat{p} = \bar{X}$
	二项分布	$X \sim B(n, p)$	$P\{X = k\} = C_n^k p^k (1 - p)^{n-k}, k = 0, \dots, n$	$np$	$np(1 - p)$	$n^2 p^2 + np(1 - p)$	$\hat{p} = \frac{\bar{X}}{N}$	$\hat{p} = \frac{\bar{X}}{N}$
	泊松分布	$X \sim P(\lambda)$	$P\{X = k\} = \frac{\lambda^k e^{-\lambda}}{k!}, k = 0, \dots, n$	$\lambda$	$\lambda$	$\lambda^2 + \lambda$	$\hat{\lambda} = \bar{X}$	$\hat{\lambda} = \bar{X}$
	超几何分布	$X \sim H(N, M, n)$	$P\{X = k\} = \frac{C_M^k C_{N-M}^{n-k}}{C_N^n},$ $k = l_1, l_1 + 1, \dots, l_2,$ $l_1 = \max\{0, n - (N - M)\},$ $l_2 = \min\{0, M\}$	$\frac{nM}{N}$	$\frac{nM}{N} (1 - \frac{M}{N}) (\frac{N-n}{N-1})$	---	---	---
	几何分布	$X \sim G(p)$	$P\{X = k\} = (1 - p)^{k-1} p, k = 1, 2, \dots$	$\frac{1}{p}$	$\frac{1-p}{p^2}$	$\frac{2-p}{p^2}$	---	---
	巴斯卡分布	$X \sim NB(r, p)$	$P(x = k) = C_{k-1}^{r-1} p^r (1 - p)^{k-r}, p, k = r, r + 1, \dots$	$\frac{r}{p}$	$\frac{r(1-p)}{p^2}$	$\frac{r^2 + r(1-p)^2}{p^2}$	---	---

连续型分布	均匀分布	$X \sim U(a,b)$	$f(x)=\begin{cases} \frac{1}{b-a} & ,a < x < b \\ 0 & ,\text{其他} \end{cases}$	$\frac{a+b}{2}$	$\frac{(a-b)^2}{12}$	$\frac{(a+b)^2}{4}+\frac{(a-b)^2}{12}$	$\bar{X} \pm \sqrt{3(n-1)/n}S$	$X_{(1)},X_{(n)}$
	指数分布	$X \sim E(\lambda)$	$f(x)=\begin{cases} \lambda e^{-\lambda x} & ,x > 0 \\ 0 & ,x \leq 0 \end{cases}$	$\frac{1}{\lambda}$	$\frac{1}{\lambda^2}$	$\frac{2}{\lambda^2}$	$\hat{\lambda}=1/\bar{X}$	$\hat{\lambda}=1/\bar{X}$
	正态分布	$X \sim N(\mu,\sigma^2)$	$f(x)=\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2\sigma^2}}$	$\mu$	$\sigma^2$	$\mu^2+\sigma^2$	$\hat{\mu}=\bar{X},\hat{\sigma}^2=\frac{n-1}{n}S^2$ $\hat{\sigma}=\sqrt{(n-1)/n}S$	$\hat{\mu}=\bar{X},\hat{\sigma}^2=\frac{n-1}{n}S^2$ $\hat{\sigma}=\sqrt{(n-1)/n}S$
共轭分布	Beta 分布	$X \sim Beta(\alpha,\beta)$	$f(x)=\frac{1}{B(\alpha,\beta)}x^{\alpha-1}(1-x)^{\beta-1}$	$\frac{\alpha}{\alpha+\beta}$	$\frac{\alpha\beta}{(\alpha+\beta)^2(\alpha+\beta+1)}$	$\frac{\alpha(\beta-\alpha)}{(\alpha+\beta)^2(\alpha+\beta+1)}$	---	---
	Gamma 分布	$X \sim \Gamma(\alpha,\lambda)$	$f(x)=\begin{cases} \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)}x^{\alpha-1}e^{-\lambda x}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$	$\frac{\alpha}{\lambda}$	$\frac{\alpha}{\lambda^2}$	$\frac{\alpha(\alpha+1)}{\lambda^2}$	---	---
	逆 Gamma 分布	$X \sim I\Gamma(\alpha,\lambda)$	$f(x)=\begin{cases} \frac{\lambda^\alpha}{\Gamma(\alpha)}x^{-\alpha-1}e^{-\frac{\lambda}{x}}, & x \geq 0 \\ 0, & x < 0 \end{cases}$	$\frac{\lambda}{\alpha-1}$	$\frac{\lambda^2}{(\alpha-1)^2(\alpha-2)}$	$\frac{\lambda^2+\lambda(\alpha-1)(\alpha-2)}{(\alpha-1)^2(\alpha-2)}$	---	---
	正态分布 (共轭)	---	---	$\frac{a_0\sigma^2+n\bar{x}\sigma_0^2}{\sigma^2+n\sigma_0^2}$	$\frac{\sigma_0^2\sigma^2}{\sigma^2+n\sigma_0^2}$	$\frac{(a_0\sigma^2+n\bar{x}\sigma_0^2)^2+\sigma_0^2\sigma^2}{\sigma^2+n\sigma_0^2}$	---	---
备注	共轭分布的一些常用性质： 1. Bete 函数与 Gamma 函数的关系： $B(\alpha,\beta)=\frac{\Gamma(\alpha)\Gamma(\beta)}{\Gamma(\alpha+\beta)}$ 2. Gamma 函数的性质： $\Gamma(\alpha+1)=\alpha\Gamma(\alpha), \Gamma(\alpha+1)=\alpha!$ 3. Gamma 分布与逆 Gamma 分布的关系： $X \sim \Gamma(\alpha,\lambda) \Rightarrow \frac{1}{X} \sim \Gamma(\alpha,\lambda)$ 4. （共轭）正态分布的参数说明： $X \sim N(\theta,\sigma^2), \theta \sim N(a_0,\sigma_0^2) \rightarrow h(\theta x_1,...,x_n) \propto \exp\{-\frac{1}{2\sigma_0^2}(\theta-a_0)^2-\frac{n}{2\sigma^2}(\theta-\bar{x})^2\}$ 5. 常用分布还包括 $\chi^2$ 分布、t 分布和 F 分布；其中， $\chi^2$ 分布的期望为 n，方差为 2n。							

表 2：常用估计—检验一览表

分布类型	待检验参数	条件	置信区间	检验类型	拒绝域
正态分布	$\mu$	$\sigma^2$ 已知	$\frac{\sqrt{n} \bar{X}-\mu_0 }{\sigma_0} < u_{\alpha/2}$	正态检验	$\frac{\sqrt{n} \bar{X}-\mu_0 }{\sigma_0} > u_{\alpha/2}$
					$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}-\mu_0)}{\sigma_0} > u_\alpha$
					$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}-\mu_0)}{\sigma_0} < -u_\alpha$
		$\sigma^2$ 未知	$\frac{\sqrt{n} \bar{X}-\mu_0 }{S} < t_{\alpha/2}(n-1)$	T 检验	$\frac{\sqrt{n} \bar{X}-\mu_0 }{S} > t_{\alpha/2}(n-1)$
					$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}-\mu_0)}{S} > t_\alpha(n-1)$
					$\frac{\sqrt{n}(\bar{X}-\mu_0)}{S} < -t_\alpha(n-1)$
	$\sigma^2$	$\mu$ 已知	$\chi^2_{1-\alpha/2}(n) < \sum_{k=1}^n \frac{(X_k-\mu_0)^2}{\sigma_0^2} < \chi^2_{\alpha/2}(n)$	$\chi^2$ 检验	$\sum_{k=1}^n \frac{(X_k-\mu_0)^2}{\sigma_0^2} > \chi^2_{\alpha/2}(n)$  $or \sum_{k=1}^n \frac{(X_k-\mu_0)^2}{\sigma_0^2} < \chi^2_{1-\alpha/2}(n)$
					$\sum_{k=1}^n \frac{(X_k-\mu_0)^2}{\sigma_0^2} > \chi^2_\alpha(n)$  $\sum_{k=1}^n \frac{(X_k-\mu_0)^2}{\sigma_0^2} < \chi^2_{1-\alpha}(n)$

正态分布	$\sigma^2$	$\mu$ 未知	$\chi^2_{1-\alpha/2}(n-1) < \sum_{k=1}^n \frac{(X_k - \bar{X})^2}{\sigma_0^2} < \chi^2_{\alpha/2}(n-1)$	$\chi^2$ 检验	$\sum_{k=1}^n \frac{(X_k - \bar{X})^2}{\sigma_0^2} > \chi^2_{\alpha/2}(n-1)$ $or \sum_{k=1}^n \frac{(X_k - \bar{X})^2}{\sigma_0^2} < \chi^2_{1-\alpha/2}(n-1)$
					$\sum_{k=1}^n \frac{(X_k - \bar{X})^2}{\sigma_0^2} > \chi^2_{\alpha}(n-1)$
					$\sum_{k=1}^n \frac{(X_k - \bar{X})^2}{\sigma_0^2} < \chi^2_{1-\alpha}(n-1)$
	$\mu_1 - \mu_2$	$\sigma_1^2 \sigma_2^2$ 已知	$\frac{ (\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2) }{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} < u_{\alpha/2}$	正态检验	$\frac{ (\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2) }{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} > u_{\alpha/2}$
					$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} > u_{\alpha}$
					$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{\sigma_1^2}{n_1} + \frac{\sigma_2^2}{n_2}}} < -u_{\alpha}$

正态分布	$\mu_1 - \mu_2$	$\sigma_1^2 \ \sigma_2^2$ 未知、相等	$\frac{ (\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2) }{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} < t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)$	T 检验	$\frac{ (\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2) }{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} > t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)$
					$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} > t_{\alpha}(n_1 + n_2 - 2)$
					$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{S_w \sqrt{\frac{1}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} < -t_{\alpha}(n_1 + n_2 - 2)$
		$\sigma_1^2 \ \sigma_2^2$ 未知、成比例 ( $\sigma_1^2 = a\sigma_2^2$ )	$\frac{ (\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2) }{\sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + a(n_2 - 1)S_2^2}{a(n_1 + n_2 - 2)}} \sqrt{\frac{a}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} < t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)$	T 检验	$\frac{ (\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2) }{\sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + a(n_2 - 1)S_2^2}{a(n_1 + n_2 - 2)}} \sqrt{\frac{a}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} > t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)$
					$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + a(n_2 - 1)S_2^2}{a(n_1 + n_2 - 2)}} \sqrt{\frac{a}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} > t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)$
					$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + a(n_2 - 1)S_2^2}{a(n_1 + n_2 - 2)}} \sqrt{\frac{a}{n_1} + \frac{1}{n_2}}} < -t_{\alpha/2}(n_1 + n_2 - 2)$
		$\sigma_1^2 \ \sigma_2^2$ 未知、无关系	$\frac{ (\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2) }{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} < u_{\alpha/2}$	近似正态检验	$\frac{ (\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2) }{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} > u_{\alpha/2}$
					$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} > u_{\alpha/2}$
					$\frac{(\bar{X} - \bar{Y}) - (\mu_1 - \mu_2)}{\sqrt{\frac{S_1^2}{n_1} + \frac{S_2^2}{n_2}}} < -u_{\alpha/2}$

正态分布	$\sigma_1^2/\sigma_2^2$	$\mu_1 \ \mu_2$ 已知	$F_{1-\alpha/2}(n_1,n_2) < \frac{n_2}{n_1} \frac{\sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{\sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \mu_2)^2} < F_{\alpha/2}(n_1,n_2)$	F 检验	$\frac{n_2}{n_1} \frac{\sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{\sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \mu_2)^2} > F_{\alpha/2}(n_1,n_2)$  $or \frac{n_2}{n_1} \frac{\sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{\sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \mu_2)^2} < F_{1-\alpha/2}(n_1,n_2)$
					$\frac{n_2}{n_1} \frac{\sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{\sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \mu_2)^2} > F_{\alpha}(n_1,n_2)$
					$\frac{n_2}{n_1} \frac{\sum_{i=1}^{n_1} (X_i - \mu_1)^2}{\sum_{i=1}^{n_2} (Y_i - \mu_2)^2} < F_{1-\alpha}(n_1,n_2)$
		$\mu_1 \ \mu_2$ 未知	$F_{1-\alpha/2}(n_1-1,n_2-1) < S_1^2/S_2^2 < F_{\alpha/2}(n_1-1,n_2-1)$	F 检验	$S_1^2/S_2^2 > F_{\alpha/2}(n_1-1,n_2-1)$  $or S_1^2/S_2^2 < F_{1-\alpha/2}(n_1-1,n_2-1)$
					$S_1^2/S_2^2 > F_{\alpha}(n_1-1,n_2-1)$
					$or S_1^2/S_2^2 < F_{1-\alpha}(n_1-1,n_2-1)$
指数分布	$\lambda$	--	$\chi_{1-\alpha/2}^2(2n) < 2n\lambda_0\bar{X} < \chi_{\alpha/2}^2(2n)$	$\chi^2$ 检验	$2n\lambda_0\bar{X} < \chi_{1-\alpha/2}^2(2n)$  $or 2n\lambda_0\bar{X} > \chi_{\alpha/2}^2(2n)$
					$2n\lambda_0\bar{X} < \chi_{1-\alpha}^2(2n)$
					$2n\lambda_0\bar{X} > \chi_{\alpha}^2(2n)$

两点分布	$p$	--	$\frac{ p_s - p_0 }{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} < u_{\alpha/2}$	正态检验	$\frac{ p_s - p_0 }{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} > u_{\alpha/2}$
					$\frac{p_s - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} > u_{\alpha/2}$
					$\frac{p_s - p_0}{\sqrt{\frac{p_0(1-p_0)}{n}}} < -u_{\alpha/2}$
	$p_1 - p_2$	--	$\frac{ p_{s1} - p_{s2} }{\sqrt{\frac{p_{s1}(1-p_{s1})}{n_1} + \frac{p_{s2}(1-p_{s2})}{n_2}}} < u_{\alpha/2}$	正态检验	$\frac{ p_{s1} - p_{s2} }{\sqrt{\frac{p_{s1}(1-p_{s1})}{n_1} + \frac{p_{s2}(1-p_{s2})}{n_2}}} < u_{\alpha/2}$
					$\frac{p_{s1} - p_{s2}}{\sqrt{\frac{p_{s1}(1-p_{s1})}{n_1} + \frac{p_{s2}(1-p_{s2})}{n_2}}} > u_{\alpha/2}$
					$\frac{p_{s1} - p_{s2}}{\sqrt{\frac{p_{s1}(1-p_{s1})}{n_1} + \frac{p_{s2}(1-p_{s2})}{n_2}}} < -u_{\alpha/2}$
最小二乘	$\beta_0$	$\sigma^2$ 未知	$\frac{ \hat{\beta}_0 - \beta_0 }{\hat{\sigma} \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{\bar{x}^2}{L_{xx}}}} < t_{\alpha/2}(n-2)$	F 检验	$\frac{\hat{\beta}_0^2}{\hat{\sigma}^2} \frac{nL_{xx}}{\sum_{i=1}^n x_i^2} \sim F(1, n-2)$

最小二乘	$\beta_1$	$\sigma^2$ 未知	$\frac{ \hat{\beta}_1 - \beta_1 }{\hat{\sigma} \sqrt{\frac{1}{L_{xx}}}} < t_{\alpha/2}(n-2)$	F 检验	$\frac{\hat{\beta}_1^2}{\hat{\sigma}^2} L_{xx} \sim F(1, n-2)$
	$\beta_0 - \beta_1$		$\frac{ (\hat{\beta}_0 - \hat{\beta}_1) - (\beta_0 - \beta_1) }{\hat{\sigma} \sqrt{\frac{1}{n} + \frac{(\bar{x} - 1)^2}{L_{xx}}}} < t_{\alpha/2}(n-2)$	--	--
	y		$\frac{ y - y^* }{\hat{\sigma} \sqrt{1 + \frac{1}{n} + \frac{(x_0 - \bar{x})^2}{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}}} < t_{\alpha/2}(n-2)$ (预测区间)	--	--
备注	<div>1. 符号说明：<math>S_w = \sqrt{\frac{(n_1 - 1)S_1^2 + (n_2 - 1)S_2^2}{(n_1 + n_2 - 2)}}</math></div> <div>2. 混合总体的区间估计和假设检验问题，需要分别构造两个总体的 <math>\chi^2</math> 检验（枢轴量），二者加和构造新的 <math>\chi^2</math> 检验（枢轴量）</div> <div>3. 表格中拒绝域给出的顺序，按如下假设形式的顺序给出： <math>H_0 : a = a_0 \leftrightarrow H_1 : a \neq a_0 \mid H_0 : a \leq a_0 \leftrightarrow H_1 : a &gt; a_0 \mid H_0 : a \geq a_0 \leftrightarrow H_1 : a &lt; a_0</math> (a为待检验参数)</div> <div>4. 特殊假设形式的判断：<math>H_0 : a = a_0 \leftrightarrow H_1 : a = a_1</math> 当 <math>a_1 &lt; a_0</math> 时，将其视为 <math>H_0 : a \geq a_0 \leftrightarrow H_1 : a &lt; a_0</math> 的一种特殊情况； 当 <math>a_1 &gt; a_0</math> 时，将其视为 <math>H_0 : a \leq a_0 \leftrightarrow H_1 : a &gt; a_0</math> 的一种特殊情况。</div> <div>5. 最小二乘的假设检验统一使用 F 统计量进行检验，F 统计量的形式为：<math>F_i = \frac{\hat{\beta}_i^2}{c_{ii} \hat{\sigma}^2} \sim F(1, n-2)</math></div>				



表 3：区间估计与假设检验构造过程对比表  
(注：以  $\sigma^2$  未知的正态总体为例)

【区间估计】		【假设检验】	
$\hat{\mu} = \bar{X}$	1. 找到 $\mu$ 的估计量 $\bar{X}$ ；	$\hat{\mu} = \bar{X}$	1. 找到 $\mu$ 的估计量 $\bar{X}$ ；
$ \bar{X} - \mu  < C$	2. 让 $\bar{X}$ 和 $\mu$ 做差得到精确解和近似解的距离，并让距离控制在 c 以下；	$ \bar{X} - \mu  > C$	2. 让 $\bar{X}$ 和 $\mu$ 做差得到精确解和近似解的距离，并让距离超过某个临界常数 c；
$P\{ \bar{X} - \mu  < C\} = 1 - \alpha$	3. 让距离在 c 以下的概率达到置信度；	$\beta_I = P\{ \bar{X} - \mu  > C\} = \alpha$	3. 利用功效函数，让反第一类错误的概率达到显著性水平；
$P\{\frac{\sqrt{n} \bar{X} - \mu }{S} < \frac{\sqrt{n}C}{S}\} = 1 - \alpha$	4. 找到一个合适的分布，对原概率形式做变换；	$P\{\frac{\sqrt{n} \bar{X} - \mu }{S} > \frac{\sqrt{n}C}{S}\} = \alpha$	4. 找到一个合适的分布，对原概率形式做变换；
$\frac{\sqrt{n}C}{S} = t_{\alpha/2}(n-1)$	5. 令距离的上界为找到的合适分布的分位点；	$\frac{\sqrt{n}C}{S} = t_{\alpha/2}(n-1)$	5. 令距离的上界为找到的合适分布的分位点；
$C = \frac{S \cdot t_{\alpha/2}(n-1)}{\sqrt{n}}$	6. 解出常数 c；	$C = \frac{S \cdot t_{\alpha/2}(n-1)}{\sqrt{n}}$	6. 解出常数 c；
$\bar{X} - \frac{S \cdot t_{\alpha/2}(n-1)}{\sqrt{n}} < \mu < \bar{X} + \frac{S \cdot t_{\alpha/2}(n-1)}{\sqrt{n}}$	7. 化简整理得到置信区间。	$W = \{\mu < \bar{X} - \frac{S \cdot t_{\alpha/2}(n-1)}{\sqrt{n}} or \mu > \bar{X} + \frac{S \cdot t_{\alpha/2}(n-1)}{\sqrt{n}}\}$	7. 化简整理得到拒绝域。

应用数理统计解题模板

题型一：抽样分布【题解】

例：设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  为来自总体  $X$  的简单随机样本， $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ ，

- 1、求出  $\bar{X}$  与  $X_1 - \bar{X}$  的联合概率密度函数。
- 2、若  $\mu = 0, n = 26$ ，满足  $P(\bar{X}^2 < c(X_1 - \bar{X})^2) = 0.90$ ，常数  $c$  的值是多少。

1.解：因为【 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 】，所以【 $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n}), X_1 - \bar{X} \sim N(0, \frac{n-1}{n}\sigma^2)$ 】。

所以，【 $(\bar{X}, X_1 - \bar{X}) = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \\ 1 - \frac{1}{n} & -\frac{1}{n} & \dots & -\frac{1}{n} \end{pmatrix} X$ 】

令【 $A = \begin{pmatrix} \frac{1}{n} & \frac{1}{n} & \dots & \frac{1}{n} \\ 1 - \frac{1}{n} & -\frac{1}{n} & \dots & -\frac{1}{n} \end{pmatrix}$ 】，于是，【 $\bar{\mu} = A\bar{\mu}_0 = \begin{pmatrix} \mu \\ 0 \end{pmatrix}, \Sigma = A\Sigma_0A^T = \begin{pmatrix} \frac{\sigma^2}{n} & 0 \\ 0 & \frac{n-1}{n}\sigma^2 \end{pmatrix}$ 】

由  $\Sigma$  可知，【 $\bar{X}, X_1 - \bar{X}$ 】独立。所以，

【联合密度函数为：  $f(x, y) = f_x(x)f_y(y) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{\frac{1}{n}\sigma}}e^{-\frac{(x-\mu)^2}{2 \times \frac{\sigma^2}{n}}} \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sqrt{\frac{n-1}{n}\sigma}}e^{-\frac{y^2}{2 \times \frac{n-1}{n}\sigma^2}}$ 】。

2.解：因为【 $X \sim N(\mu, \sigma^2)$ 】，所以【 $\bar{X} \sim N(\mu, \frac{\sigma^2}{n}), X_1 - \bar{X} \sim N(0, \frac{n-1}{n}\sigma^2)$ 】。

所以【 $\frac{\bar{X} - \mu}{\sqrt{\frac{\sigma^2}{n}}} \sim N(0, 1), \frac{X_1 - \bar{X}}{\sqrt{\frac{n-1}{n}\sigma^2}} \sim N(0, 1)$ 】。

当  $\mu = 0, n = 26$  时  $\frac{\sqrt{26}\bar{X}}{\sigma} \sim N(0, 1), \frac{\sqrt{26}(X_1 - \bar{X})}{5\sigma} \sim N(0, 1)$ ，所以  $\frac{26\bar{X}^2}{26(X_1 - \bar{X})^2 / 5} \sim F(1, 1)$ 。

所以，【 $P(\bar{X}^2 < c(X_1 - \bar{X})^2) = P(\frac{26\bar{X}^2}{26(X_1 - \bar{X})^2 / 5} < 5c) = 0.90$ 】。

查表可得， $F_{0.1}(1, 1) = 39.9 = 5c$ ，解得  $c = 7.98$

题型一：抽样分布【模板】

【独立性问题】

解：（利用线性变换处理独立性问题）

因为【样本服从分布】，所以【各随机变量服从分布】。

所以，【随机变量拼接为原总体的线性变换】

令  $A =$  【线性变换矩阵】

于是，【 $\bar{\mu} = A\bar{\mu}_0, \Sigma = A\Sigma_0A^T$ 】

由  $\Sigma$  可知，【两个随机变量】独立。

所以，【结论】。

【抽样分布定理与分布构造问题】

解：因为【样本服从分布】，所以【各随机变量服从分布】。

所以【利用随机变量间关系构造合适的分布】。

所以，【结论】。

应用数理统计解题模板

题型二：Bayes 估计【题解】

二、（10 分）设简单随机样本  $X_1, X_2, \dots, X_n$  来自两点分布  $B(1, \theta)$ ，参数  $\theta(0 < \theta < 1)$

的先验分布为均匀分布  $U(0, 1)$ ，在损失函数  $L(\theta, d) = \frac{(\theta - d)^2}{\theta(1 - \theta)}$  下，求  $\theta$  的 Bayes 估计  $\hat{\theta}_B$ 。

解：由题可知，损失函数为  $L(\theta, d) = \frac{(\theta - d)^2}{\theta(1 - \theta)}$ ，所以风险函数为  $R(\theta, d) = E(L(\theta, d))$ 。

所以， $B(d) = E(L(\theta, d)) = E[\frac{(\theta - d)^2}{\theta(1 - \theta)} | X_1, \dots, X_n]$ ，记  $Y = \{X_1, \dots, X_n\}$

则  $B(d) = E[\frac{\theta^2 - 2\theta d(Y) + d^2(Y)}{\theta(1 - \theta)} | Y] = E[\frac{\theta}{1 - \theta} | Y] - 2d(Y)E[\frac{1}{1 - \theta} | Y] + d^2(Y)E[\frac{1}{\theta(1 - \theta)} | Y]$

对  $d(Y)$  求导得  $B'(d) = -2E[\frac{1}{1 - \theta} | Y] + 2d(Y)E[\frac{1}{\theta(1 - \theta)} | Y]$ 。

令  $B'(d) = 0$  得  $d(\eta) = E[\frac{1}{1 - \theta} | Y] / E[\frac{1}{\theta(1 - \theta)} | Y]$

因为  $B''(d) = 2E[\frac{1}{\theta(1 - \theta)} | Y] > 0$ ，所以  $d(\eta) = E[\frac{1}{1 - \theta} | Y] / E[\frac{1}{\theta(1 - \theta)} | Y]$  为极小值

点。即  $\tilde{d}(X_1, \dots, X_n) = E[\frac{1}{1 - \theta} | X_1, \dots, X_n] / E[\frac{1}{\theta(1 - \theta)} | X_1, \dots, X_n]$

因为参数  $\theta$  的先验分布为  $\theta \sim U(0, 1)$ ，样本  $X \sim B(1, \theta)$ 。

所以，参数的后验分布为：

$$h(\theta | X_1, \dots, X_n) = \frac{\pi(\theta)f(X_1, \dots, X_n | \theta)}{\int_0^1 \pi(\theta)f(X_1, \dots, X_n | \theta)d\theta} \propto \pi(\theta)f(X_1, \dots, X_n | \theta)$$

所以， $h(\theta | X_1, \dots, X_n) \propto \theta^{n\bar{x}}(1 - \theta)^{n - n\bar{x}}$ ，所以， $\theta | X_1, \dots, X_n \sim Beta(n\bar{x} + 1, n - n\bar{x} + 1)$

所以，参数的贝叶斯估计为  $\hat{\theta} = \frac{E[\frac{1}{1 - \theta} | X_1, \dots, X_n]}{E[\frac{1}{\theta(1 - \theta)} | X_1, \dots, X_n]} = \bar{X}$

题型二：Bayes 估计【模板】

解：

（步骤 1：确定贝叶斯估计形式）

由题可知，损失函数为  $L(\theta, d)$ ，所以风险函数为  $R(\theta, d) = E(L(\theta, d))$ 。

所以， $B(d) = E(L(\theta, d))$

则  $B(d)$  展开

对  $d(Y)$  求导得  $B'(d)$ 。令  $B'(d) = 0$  得  $d(\eta)$

因为  $B''(d) > 0$ ，所以  $d(\eta)$  为极小值点。即  $\tilde{d}(X_1, \dots, X_n)$

（步骤 2：根据参数的先验分布和样本，推出后验分布，求解参数估计值）

因为【参数】的先验分布为【参数的先验分布】，样本【样本服从分布】。

所以，参数的后验分布为：

$$h(\theta | X_1, \dots, X_n) = \frac{\pi(\theta)f(X_1, \dots, X_n | \theta)}{\int_0^1 \pi(\theta)f(X_1, \dots, X_n | \theta)d\theta} \propto \pi(\theta)f(X_1, \dots, X_n | \theta)$$

所以， $h(\theta | X_1, \dots, X_n) \propto \text{核}$ ，所以， $\theta | X_1, \dots, X_n \sim \text{后验分布}$

所以，参数的贝叶斯估计为  $\hat{\theta} = \text{【结果】}$ 。

应用数理统计解题模板

题型三：点估计【题解】

例：假设总体  $X \sim U(\theta, 3\theta)$ ， $X_1, \dots, X_n$  为来自总体一个的简单随机样本，其中  $\theta > 0$ ，是未知参数。

1、求  $\theta$  的矩估计  $\hat{\theta}_1$ ，并说明  $\hat{\theta}_1$  是否是  $\theta$  的无偏估计；

2、求  $\theta$  的极大似然估计  $\hat{\theta}_2$

解：1. 因为【 $X \sim U(\theta, 3\theta)$ 】，所以【 $E(X) = \int_{\theta}^{3\theta} x \frac{1}{2\theta} dx = \theta = \bar{X}$ 】，即【 $\hat{\theta}_1 = \bar{X}$ 】。

$$\begin{aligned} E(\hat{\theta}_1) &= E(\bar{X}) = E\left(\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i\right) \\ &= \frac{1}{n} E\left(\sum_{i=1}^n X_i\right) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X_i) \\ &= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n E(X) = \frac{1}{n} \cdot nE(X) = E(X) \\ &= \theta \end{aligned}$$

，所以  $\hat{\theta}_1$  是  $\theta$  的无偏估计

2. 构造似然函数为：  $L(\theta) = \left(\frac{1}{2\theta}\right)^n$

令  $g(\theta) = \ln L(\theta) = -n \ln 2\theta$ ，对  $g(\theta)$  求导数得：  $g'(\theta) = -\frac{n}{\theta}$

因为  $g'(\theta) = -\frac{n}{\theta} \leq 0$  恒成立，所以  $L(\theta)$  关于  $\theta$  单调递减。

因为  $\theta < x < 3\theta$ ，即  $\frac{x}{3} < \theta < x$ 。

所以当  $\theta = \frac{X_{(n)}}{3}$  时  $L(\theta)$  最大，即  $\hat{\theta}_2 = \frac{X_{(n)}}{3}$ 。

题型三：点估计【模板】

【矩估计】

解：因为【总体服从分布】，所以【 $E(X) =$ （取值乘概率求和）】 =  $\bar{X}$ ，即【结果】。

（当一阶原点矩失效或估计多个参数时）

$$\text{【} E(X^2) = \text{（取值乘概率求和）} \text{】} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i^2$$

$$\text{（或）} \text{【} E[(X - E(X))^2] = \text{（二阶中心矩）} \text{】} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2$$

注：常用样本方差代替样本的二阶中心矩。

【极大似然估计】

解：构造似然函数为：  $L(\theta) = f(x_1, x_2, \dots, x_n | \theta)$

令  $g(\theta) = \ln L(\theta) = \ln f(x_1, x_2, \dots, x_n | \theta)$ ，对  $g(\theta)$  求导数得：  $g'(\theta) = (\ln L(\theta))'$

（当  $g'(\theta) \geq 0$  或  $g'(\theta) \leq 0$  恒成立时）

根据  $\theta$  的取值范围，确定使得  $L(\theta)$  取得最大值的  $\theta$ 。

令  $g'(\theta) = 0$ ，解得  $\hat{\theta} =$ 【结果】。

【无偏估计】

解：  $E(\hat{\theta}) =$ 【推导和化简过程】 =  $\theta$ ，所以  $\hat{\theta}$  是无偏估计。

（若不等于  $\theta$  则不是无偏估计）

应用数理统计解题模板

题型四：区间估计【题解】

五、（10分）设  $X_1, X_2, \cdots, X_{10}$  和  $Y_1, Y_2, \cdots, Y_{10}$  分别来自总体  $X \sim E(\lambda)$  和总体  $Y \sim E(2\lambda)$  的两组独立简单随机样本，总体  $X$  和总体  $Y$  的密度函数分别为：

$$f_X(x) = \begin{cases} \lambda e^{-\lambda x}, & x > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}, \quad f_Y(y) = \begin{cases} 2\lambda e^{-2\lambda y}, & y > 0 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}.$$

其中  $\lambda > 0$  为未知参数，并已知  $\bar{X} = 0.9$  和  $\bar{Y} = 0.8$ ，求  $\lambda$  的置信水平为 0.95 的双侧置信区间。

解：因为【 $X \sim E(\lambda), Y \sim E(2\lambda)$ 】。

【对于  $X$  总体有  $\hat{\lambda} = \frac{1}{\bar{X}}$ ，对于  $Y$  总体有  $(2\hat{\lambda}) = \frac{1}{\bar{Y}}$ 】。

令【 $C_1 < \hat{\lambda}\bar{X} < C_2$ 】，令【 $C_3 < 2\hat{\lambda}\bar{Y} < C_4$ 】。

则有【 $2n\lambda\bar{X} \sim \chi^2(2n)$ 】，【 $2n \cdot 2\lambda\bar{Y} \sim \chi^2(2n)$ 】。

所以有：【 $2n\lambda\bar{X} + 2n \cdot 2\lambda\bar{Y} \sim \chi^2(4n)$ 】。

所以， $P\{【D_1 < 2n\lambda\bar{X} + 4n\lambda\bar{Y} < D_2】\} = 1 - \alpha$

解得，置信区间为【 $\chi^2_{1-\alpha/2}(4n) < 2n\lambda\bar{X} + 4n\lambda\bar{Y} < \chi^2_{\alpha/2}(4n)$ 】，

即【 $\frac{\chi^2_{1-\alpha/2}(4n)}{2n\bar{X} + 4n\bar{Y}} < \lambda < \frac{\chi^2_{\alpha/2}(4n)}{2n\bar{X} + 4n\bar{Y}}$ 】。

题型四：区间估计【模板】

（非混合总体参考《表三：区间估计与假设检验构造过程对比表》的解题思路求解）

解：因为【总体服从分布】，【条件】。  
【参数的点估计=（点估计）】。

（分别将两个总体构造成  $\chi^2$  分布）

令【第一个总体参数与精确值间差距满足条件】，  
令【第二个总体参数与精确值间差距满足条件】。

则有【第一个总体参数变换服从  $\chi^2$  分布】，【第二个总体参数变换服从  $\chi^2$  分布】。

所以有：【两个总体混合后服从  $\chi^2$  分布】。

所以， $P\{【混合总体的表达式】\} = 1 - \alpha$

解得，置信区间为【置信区间】，即【结论】。

应用数理统计解题模板

题型五：带参数假设检验【题解】

例：设  $X_1, X_2, \dots, X_n$  是来自总体  $N(\mu_1, \sigma^2)$  的简单随机样本， $Y_1, Y_2, \dots, Y_m$  是来自总体  $N(\mu_2, \sigma^2)$  的简单随机样本，且总体  $X$  与  $Y$  相互独立， $\mu_1, \mu_2$  未知，对于

$$H_0: \sigma^2 \geq \sigma_0^2 \quad \Leftrightarrow \quad H_1: \sigma^2 < \sigma_0^2$$

利用全部样本在检验水平  $\alpha$  下构造原假设的拒绝域.

解：因为【 $X \sim N(\mu_1, \sigma^2), Y \sim N(\mu_2, \sigma^2)$ 】，【 $X$  与  $Y$  相互独立， $\mu_1, \mu_2$  未知】。

【对于  $X$  总体有  $\hat{\sigma}^2 = S_1^2$ ，对于  $Y$  总体有  $\hat{\sigma}^2 = S_2^2$ 】。

（分别将两个总体构造成  $\chi^2$  分布）

令【 $\frac{S_1^2}{\sigma^2} < C_1$ 】，令【 $\frac{S_2^2}{\sigma^2} < C_2$ 】。

则有【 $\frac{(n-1)S_1^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n-1)$ 】，【 $\frac{(m-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(m-1)$ 】。

所以有：【 $\frac{(n-1)S_1^2}{\sigma^2} + \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma^2} \sim \chi^2(n+m-2)$ 】。

所以， $\beta_l = P\{ \left[ \frac{(n-1)S_1^2}{\sigma^2} + \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma^2} < D \right] \} = \alpha$

解得，拒绝域为  $W = \{ \left[ \frac{(n-1)S_1^2}{\sigma^2} + \frac{(m-1)S_2^2}{\sigma^2} < \chi_{1-\alpha}^2(m+n-2) \right] \}$ ，

即  $W = \{ \left[ \frac{(n-1)S_1^2 + (m-1)S_2^2}{\chi_{1-\alpha}^2(m+n-2)} < \sigma^2 \right] \}$

题型五：带参数假设检验【模板】

（非混合总体参考《表三：区间估计与假设检验构造过程对比表》的解题思路求解）

解：因为【总体服从分布】，【条件】。

【参数的点估计=（点估计）】。

（分别将两个总体构造成  $\chi^2$  分布）

令【第一个总体参数与精确值间差距满足条件】，

令【第二个总体参数与精确值间差距满足条件】。

则有【第一个总体参数变换服从  $\chi^2$  分布】，【第二个总体参数变换服从  $\chi^2$  分布】。

所以有：【两个总体混合后服从  $\chi^2$  分布】。

所以， $\beta_l = P\{ \left[ \text{混合总体的表达式} \right] \} = \alpha$

解得，拒绝域为  $W = \{ \left[ \text{拒绝域} \right] \}$ ，即【结论】。

应用数理统计解题模板

题型六：非参数假设检验——皮尔逊拟合优度检验【题解】

例：在某公路上某处 50 分钟之内，记录每 15 秒路过汽车的辆数，得到数据如下：

辆数	0	1	2	3	4	$\geq 5$
频数	92	68	28	11	1	0

试问这个分布能否看作为泊松分布（ $\alpha = 0.05$ ）？

解：将正半轴分为【0,1), [1,2), [2,3), [3,4), [4,5), [5,+∞)】,【6】个区间，则有如下假设：

$H_0 : F(x) = F_0(x) \leftrightarrow H_1 : F(x) \neq F_0(x)$

其中， $F_0(x)$  为【泊松分布】。

由极大似然估计可得：

$\hat{\lambda} = \bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^k v_i n_i = \frac{1}{200} \times (0 \times 92 + 1 \times 68 + 2 \times 28 + 3 \times 11 + 4 \times 1) = 0.805$ 】

于是得下表：

【样本】 $i$	0	1	2	3	4	$\geq 5$
频数 $v_i$	92	68	28	11	1	0
理论频率 $p_i$	0.447	0.3599	0.1449	0.0389	0.0078	0.0015
理论频数 $np_i$	89.418	71.981	28.972	7.774	1.565	0.3
$v_i^2 / n_i p_i$	94.657	64.239	27.061	15.565	0.6390	0

由皮尔逊定理得： $\chi^2(4) = \left[ \sum_{i=1}^k v_i^2 / n_i p_i - n = 2.161 \right]$

查表可知： $\chi_{0.05}^2(4) = 9.448$

因为【 $\chi^2(4) < \chi_{0.05}^2(4)$ 】，所以【接受】 $H_0$ ，即【这个分布能看作泊松分布】。

题型六：非参数假设检验——皮尔逊拟合优度检验【模板】

解：将正半轴分为【区间组】，【区间个数】个区间，则有如下假设：

$H_0 : F(x) = F_0(x) \leftrightarrow H_1 : F(x) \neq F_0(x)$

其中， $F_0(x)$  为【分布类型】。

（当分布类型中存在未知参数时）  
由极大似然估计可得：【参数=参数估计量=参数估计值】

于是得下表：

【样本】 $i$	
频数 $v_i$	
理论频率 $p_i$	
理论频数 $np_i$	
$v_i^2 / n_i p_i$	

由皮尔逊定理得： $\chi^2(k-r-1) = \left[ \text{表格最后一行求和} - n \right]$

查表可知： $\chi_{\alpha}^2(k-r-1)$

因为【比较两值的大小关系】，所以【拒绝/接受】 $H_0$ ，即【题干】。

【注释】

- 1. 理论频率需要通过待检验分布去计算；
- 2. 理论频数=理论频率×样本容量；
- 3.  $k$  表示区间个数， $r$  表示未知参数个数。

应用数理统计解题模板

题型七：非参数假设检验——卡方独立性检验【题解】

例：为了研究慢性气管炎与吸烟量的关系，调查了 385 人，统计数字如下表所示。

	a 支/日	b 支/日	c 支/日	和
患病人数	26	147	37	210
健康者	30	123	22	175
和	56	270	59	385

试问慢性气管炎与吸烟量是否有关系（ $\alpha = 0.05$ ）？

解：此题可视为假设检验问题： $H_0: p_{ij} = p_{i.} \times p_{.j} \leftrightarrow H_1: p_{ij} \neq p_{i.} \times p_{.j}$

$$\chi^2 = n \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s [n_{ij} - \frac{n_{i.} n_{.j}}{n}]^2 / n_{i.} n_{.j} = \text{【计算过程表达式】} = \text{【计算值】}$$

$$385 \times [\frac{(26 - 210 \times 56 \div 385)^2}{210 \times 56} + \frac{(30 - 56 \times 175 \div 385)^2}{56 \times 175}$$
  
$$+ \frac{(147 - 270 \times 210 \div 385)^2}{270 \times 210} + \frac{(123 - 270 \times 175 \div 385)^2}{270 \times 175}$$
  
$$+ \frac{(37 - 59 \times 210 \div 385)^2}{59 \times 210} + \frac{(22 - 59 \times 175 \div 385)^2}{59 \times 175}]$$

$$\text{【计算值】} = \text{【0.676 + 0.812 + 0.001 + 0.001 + 0.721 + 0.866 = 3.077】}$$

查表可知： $\chi^2_{0.05}(2) = 5.991$

因为【 $\chi^2 < \chi^2_{0.05}(2)$ 】，所以【接受】 $H_0$ ，即【慢性气管炎与吸烟量无关系】。

题型七：非参数假设检验——卡方独立性检验【模板】

解：此题可视为假设检验问题： $H_0: p_{ij} = p_{i.} \times p_{.j} \leftrightarrow H_1: p_{ij} \neq p_{i.} \times p_{.j}$

$$\chi^2 = n \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^s [n_{ij} - \frac{n_{i.} n_{.j}}{n}]^2 / n_{i.} n_{.j} = \text{【计算过程表达式】} = \text{【计算值】}$$

查表可知： $\chi^2_{\alpha}((r-1)(s-1))$

因为【比较两个值的大小】，所以【拒绝/接受】 $H_0$ ，即【题干】。

【注释】

- 1. r 和 s 为两个因素的水平指标个数；
- 2. 四格表检验也可直接带公式计算。



应用数理统计解题模板

题型八：非参数假设检验——秩和检验【题解】

例：一种产品可以用 A 、 B 两种材料制造，随机抽取了 12 个产品按照性能从低到高排序：  
B， B， A， B， B， A， A， B， A， A， A， A

在 0.05 水平下检验这两种材料产品性能是否有差异。（  $H_0:\mu_1=\mu_2 \leftrightarrow H_1:\mu_1\neq\mu_2$  ）

解：【产品 B】的秩分别为：【1， 2， 4， 5， 8】。

令  $W=$  【1+2+4+5+8=20】。

查表可知，在 【0.05】 下的拒绝域为：  $\{W\leq 22\text{或}W\geq 43\}$

所以，【拒绝】  $H_0$ ，即【两种产品的性能有差异】。

题型八：非参数假设检验——秩和检验【模板】

解：【第二类数据】的秩分别为：【第二类数据的秩】。

令  $W=$  【第二类数据的秩求和】。

查表可知，在 【检验水平】 下的拒绝域为： {【拒绝域】}

所以，【接受/拒绝】  $H_0$ ，即【题干】。

应用数理统计解题模板

题型九：单因素方差分析【题解】

例：试判断在检验水平为 0.05 的条件下，是否可以认为灯丝配料对灯泡寿命有显著影响？

灯丝	使用寿命（小时）						
甲	1600	1610	1650	1680	1700	1720	1800
乙	1580	1640	1640	1700	1750		
丙	1460	1550	1600	1640	1660	1740	1820
丁	1510	1520	1530	1570	1600	1680	

解：此题可看作如下假设检验问题：  
 $H_0$ ：【灯丝配料对灯泡寿命】无显著影响 $\leftrightarrow H_1$ ：【灯丝配料对灯泡寿命】有显著影响  
 $n = \text{【26】}$ ,  $r = \text{【4】}$

$TSS = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y})^2 = \text{【227250】}$

$CSS = \sum_{i=1}^r n_i (\bar{y}_i - \bar{y})^2 = \text{【47399.17】}$

$RSS = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y}_i)^2 = \text{【179850.8】}$

可列单因素方差分析表如下：

方差来源	平方和	自由度	均方	F-比
分类变量	【47399.17】	【3】	【15799.7】	【1.9327】
残差变量	【179850.8】	【22】	【8175.04】	
总计	【227250】	【25】		

因为【 $F_{0.05}(3, 22) = 3.05 > F\text{比}$ 】，所以【**可以认为灯丝配料对灯泡寿命**】【**无**】显著影响。

题型九：单因素方差分析【模板】

解：此题可看作如下假设检验问题：  
 $H_0$ ：【题干】无显著影响 $\leftrightarrow H_1$ ：【题干】有显著影响

$n = \text{【数据个数】}$ ,  $r = \text{【水平个数】}$

$TSS = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y})^2 = \text{【总平方和】}$

$CSS = \sum_{i=1}^r n_i (\bar{y}_i - \bar{y})^2 = \text{【自变量平差和】}$

$RSS = \sum_{i=1}^r \sum_{j=1}^{n_i} (y_{ij} - \bar{y}_i)^2 = \text{【残差平方和】}$

可列单因素方差分析表如下：

方差来源	平方和	自由度	均方	F-比
分类变量	【CSS】	【 $r-1$ 】	【CMS】	【F比】
残差变量	【RSS】	【 $n-r$ 】	【RMS】	
总计	【TSS】	【 $n-1$ 】		

因为【F比和 $F_{\alpha}(r-1, n-r)$ 比较】，所以【题干】【有/无】显著影响。

【注释】

- 1.对 TSS 和 RSS 的计算，可以采用样本方差公式计算，可提升计算速度；
- 2.当出现舍入误差的情况时，采用优先计算 RSS 和 CSS 的方式规避误差；

应用数理统计解题模板

题型十：最小二乘法与回归分析【题解】

例： 设  $y = \beta_0 + \beta_1 x + \varepsilon, \varepsilon \sim N(0, \sigma^2)$ . 已知变量  $x$  和  $y$  的 9 对独立观测数据如下：

$x$	-4	-3	-2	-1	0	1	2	3	4
$y$	17	14	20	18	23	25	22	25	34

- 1、利用所给数据求  $y$  对  $x$  的一元线性回归方程；
- 2、检验假设  $H_0: \beta_1 = 0, H_1: \beta_1 \neq 0$ . （检验水平  $\alpha = 0.05$  ）

已知：  $\bar{x} = 0, \bar{y} = 22, \sum_{i=1}^n x_i y_i = 112, \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2 = 60, \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = 272$ .

1.解： 由最小二乘思想，有如下推导过程：

$$\|Y - X\beta\|^2 = \|Y - X\hat{\beta} + X\hat{\beta} - X\beta\|^2$$
$$= \|Y - X\hat{\beta}\|^2 + \|X(\hat{\beta} - \beta)\|^2 + 2(\hat{\beta} - \beta)^T X^T(Y - X\hat{\beta})$$

使  $\|Y - X\beta\|^2 \geq \|Y - X\hat{\beta}\|^2$  成立的充要条件为  $(\hat{\beta} - \beta)^T X^T(Y - X\hat{\beta}) = 0$

得到正规方程  $(X^T X)\beta = X^T Y$

由  $\beta = (X^T X)^{-1} X^T Y$  得 【  $\beta_1 = \frac{L_{xy}}{L_{xx}} = 1.867, \beta_0 = \bar{y} - \beta_1 \bar{x} = 22$  】

所以，一元线性回归方程为 【  $y = 22 + 1.867x$  】。

2.解： 由题中条件可得  $\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-k-1}(L_{yy} - \frac{L_{xy}^2}{L_{xx}}) = 8.99$  ,  $C = (X^T X)^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{nL_{xx}} & -\frac{\bar{x}}{L_{xx}} \\ -\frac{\bar{x}}{L_{xx}} & \frac{1}{L_{xx}} \end{pmatrix}$

于是，构造 F 检验统计量  $F_1 = \frac{\hat{\beta}_1^2}{c_{11}\hat{\sigma}^2} \sim F(1, 7)$

解得 【  $F_1 = \frac{1.867^2}{\frac{1}{60} \times 8.99} = 23.26$  】，查表可知  $F_{0.05}(1, 7) = 5.59$  。

因为 【  $F_1 > F_{0.05}(1, 7)$  】，所以 【拒绝】  $H_0$  。

题型十：最小二乘法与回归分析【模板】

由最小二乘思想，有如下推导过程：

$$\|Y - X\beta\|^2 = \|Y - X\hat{\beta} + X\hat{\beta} - X\beta\|^2$$
$$= \|Y - X\hat{\beta}\|^2 + \|X(\hat{\beta} - \beta)\|^2 + 2(\hat{\beta} - \beta)^T X^T(Y - X\hat{\beta})$$

使  $\|Y - X\beta\|^2 \geq \|Y - X\hat{\beta}\|^2$  成立的充要条件为  $(\hat{\beta} - \beta)^T X^T(Y - X\hat{\beta}) = 0$

得到正规方程  $(X^T X)\beta = X^T Y$

【线性回归方程问题】

解： 由  $\beta = (X^T X)^{-1} X^T Y$  得 【  $\beta_1 = \frac{L_{xy}}{L_{xx}}, \beta_0 = \bar{y} - \beta_1 \bar{x}$  】

所以，一元线性回归方程为 【一元线性回归方程】。

【假设检验问题】

解： 由题中条件可得

$$C = (X^T X)^{-1} = \begin{pmatrix} \frac{\sum_{i=1}^n x_i^2}{nL_{xx}} & -\frac{\bar{x}}{L_{xx}} \\ -\frac{\bar{x}}{L_{xx}} & \frac{1}{L_{xx}} \end{pmatrix}$$

$$\hat{\sigma}^2 = \frac{1}{n-k-1}(L_{yy} - \frac{L_{xy}^2}{L_{xx}})$$

于是，构造 F 检验统计量  $F_i = \frac{\hat{\beta}_i^2}{c_{ii}\hat{\sigma}^2} \sim F(1, n-2)$

解得 【  $F_i$  】，查表可知  $F(1, n-2) =$  【查表数据】。

因为 【  $F_i$  与  $F(1, n-2)$  比较 】，所以 【拒绝/接受】  $H_0$  ，所以 【题干】。