

《統計學》

試題評析	今年考題比往年簡單，除了第一題變異數及共變異數之計算較複雜外，另外三題包含了求估計式方法及MP、UMP test典型題目以及多元迴歸分析簡易題型，考生計算能力若不差，應該可拿 80 分以上，但對於程度好的同學應該可拿 90 分以上甚至滿分。
考點命中	第一題：《統計學(概要)經典試題精解》，高點文化出版，程大器編撰，頁5-32例35類似。 《高點·高上統計學總複習講義》第一回，程大器編撰，頁64例61類似。 第二題：《統計學(概要)經典試題精解》，高點文化出版，程大器編撰，頁6-46例43。 《高點·高上統計學總複習講義》第一回，程大器編撰，頁81範題77。 第三題：《高點·高上統計學總複習講義》第一回，程大器編撰，頁119範題104。 《統計學(概要)最新版》，高點文化出版，程大器編撰，頁10-52例題33。 第四題：《統計學(概要)最新版》，高點文化出版，程大器編撰，頁12-87習題8。

本試題可能使用之參考值如下：

$$Z_{0.10} = 1.28, Z_{0.05} = 1.645, Z_{0.025} = 1.96, F_{0.05}(1,40) = 4.08, F_{0.05}(4,40) = 2.61, F_{0.05}(5,40) = 2.45, \\ F_{0.05}(6,40) = 2.34, F_{0.10}(1,40) = 2.84, F_{0.10}(4,40) = 2.09, F_{0.10}(5,40) = 2.00, F_{0.10}(6,40) = 1.93。$$

一、設 X_1, X_2, \dots, X_n 為一組抽自平均數為 μ ，標準差為 σ 的常態分配之隨機樣本，又 $\bar{X} = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n X_i$ 為樣

本平均數，令隨機變數 $Y_i = X_i - \bar{X}$ ， $i=1, 2, \dots, n$ ，則：

(一) 試求 Y_i 的變異數 $V(Y_i) = ?$ (8分)

(二) 試求 Y_1, Y_2 的共變異數 (Covariance) $\text{Cov}(Y_1, Y_2) = ?$ (8分)

(三) 若使 $K \cdot (Y_1 + Y_2)^2$ 為 σ^2 之不偏估計量，則常數 $K = ?$ (8分)

答：

(一) 因 $X_i \stackrel{\text{iid}}{\sim} N(\mu, \sigma^2)$ ， $i=1, 2, \dots, n$ ，所以 $E(X_i) = \mu$ ， $\text{Var}(X_i) = \sigma^2$ ，又

$$\begin{aligned} \text{Cov}(X_i, \bar{X}) &= \text{Cov}\left(X_i, \frac{1}{n}(X_1 + X_2 + \dots + X_i + \dots + X_n)\right) \\ &= \frac{1}{n} \text{Cov}(X_i, X_i) \quad (\text{因 } X_i \text{ 皆獨立, } \text{Cov}(X_i, X_j) = 0, i \neq j) \\ &= \frac{1}{n} \text{Var}(X_i) = \frac{\sigma^2}{n} \end{aligned}$$

$$\therefore \text{Var}(Y_i) = \text{Var}(X_i - \bar{X}) = \text{Var}(X_i) + \text{Var}(\bar{X}) - 2\text{Cov}(X_i, \bar{X}) = \sigma^2 + \frac{\sigma^2}{n} - 2 \cdot \frac{\sigma^2}{n} = \sigma^2 - \frac{\sigma^2}{n} = \sigma^2 \left(1 - \frac{1}{n}\right)$$

(二) $\text{Cov}(Y_1, Y_2) = \text{Cov}(X_1 - \bar{X}, X_2 - \bar{X}) = \text{Cov}(X_1, X_2) - \text{Cov}(X_1, \bar{X}) - \text{Cov}(\bar{X}, X_2) + \text{Cov}(\bar{X}, \bar{X})$

$$= 0 - \frac{\sigma^2}{n} - \frac{\sigma^2}{n} + \text{Var}(\bar{X}) = -\frac{\sigma^2}{n} - \frac{\sigma^2}{n} + \frac{\sigma^2}{n} = -\frac{\sigma^2}{n}$$

(三) $\therefore E(Y_i^2) = \text{Var}(Y_i) + [E(Y_i)]^2 = \sigma^2 \left(1 - \frac{1}{n}\right) + (0)^2 = \sigma^2 \left(1 - \frac{1}{n}\right)$

其中 $E(Y_i) = E(X_i - \bar{X}) = E(X_i) - E(\bar{X}) = \mu - \mu = 0$

又 $\text{Cov}(Y_1, Y_2) = E(Y_1 Y_2) - E(Y_1) \cdot E(Y_2)$

【版權所有，重製必究！】

$$\begin{aligned} \Rightarrow E(Y_1 Y_2) &= \text{Cov}(Y_1, Y_2) + E(Y_1)E(Y_2) = -\frac{\sigma^2}{n} + 0 \times 0 = -\frac{\sigma^2}{n} \\ \therefore E[k(Y_1 + Y_2)^2] &= \sigma^2 \Rightarrow k\{E(Y_1^2 + Y_2^2 + 2Y_1 Y_2)\} = \sigma^2 \Rightarrow k\{E(Y_1^2) + E(Y_2^2) + 2E(Y_1 Y_2)\} = \sigma^2 \\ &\Rightarrow k\left\{\sigma^2\left(1 - \frac{1}{n}\right) + \sigma^2\left(1 - \frac{1}{n}\right) + 2\left(-\frac{\sigma^2}{n}\right)\right\} = \sigma^2 \Rightarrow k\left\{\sigma^2 - \frac{\sigma^2}{n} + \sigma^2 - \frac{\sigma^2}{n} - \frac{2\sigma^2}{n}\right\} = \sigma^2 \\ \Rightarrow k\left\{2\sigma^2 - \frac{4\sigma^2}{n}\right\} &= \sigma^2 \Rightarrow k\left\{2 - \frac{4}{n}\right\} = 1 \Rightarrow k = \frac{n}{2n-4} = \frac{n}{2(n-2)} \end{aligned}$$

二、已知隨機變數 X 的機率密度函數為 $f(x) = \begin{cases} (\theta+1)x^\theta, & 0 < x < 1 \\ 0, & \text{其他} \end{cases}$ ，其中未知參數 $\theta > -1$ 。又令

X_1, X_2, \dots, X_n 為抽自 X 之一組大小為 n 的隨機樣本，則：

(一) 試以動差法 (method of moments) 求 θ 之點估計量。(12分)

(二) 試以最大概似法 (method of maximum likelihood) 求 θ 之點估計量。(12分)

答：

$$(一) \because E(X) = \int_0^1 x(\theta+1)x^\theta dx = \int_0^1 (\theta+1)x^{\theta+1} dx = \left(\frac{\theta+1}{\theta+2}x^{\theta+2}\right)_0^1 = \frac{\theta+1}{\theta+2}$$

$$\text{故知 } \mu'_1 = E(X) = \frac{\theta+1}{\theta+2}, \text{ 又 } m'_1 = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x_i = \bar{x}$$

$$\text{令 } \mu'_1 = m'_1 \Rightarrow \frac{\theta+1}{\theta+2} = \bar{x}, \Rightarrow \theta\bar{x} + 2\bar{x} = \theta + 1 \Rightarrow \theta = \frac{1-2\bar{x}}{\bar{x}-1}$$

$$\text{亦即 } \theta \text{ 之動差估計式為 } \hat{\theta} = \frac{1-2\bar{X}}{\bar{X}-1}$$

(二) 因概似函數為

$$L(\theta) = f(x_1; \theta) \cdot f(x_2; \theta) \cdots f(x_n; \theta)$$

$$= (\theta+1)x_1^\theta \cdot (\theta+1)x_2^\theta \cdots (\theta+1)x_n^\theta = (\theta+1)^n \prod_{i=1}^n x_i^\theta$$

$$\therefore \ln L(\theta) = n \ln(\theta+1) + \ln \prod_{i=1}^n x_i^\theta = n \ln(\theta+1) + \theta \sum_{i=1}^n \ln x_i$$

$$\text{又 } \frac{d \ln L(\theta)}{d\theta} = \frac{n}{\theta+1} + \sum_{i=1}^n \ln x_i$$

$$\text{令 } \frac{d \ln L(\theta)}{d\theta} = 0, \text{ 亦即 } \frac{n}{\theta+1} + \sum_{i=1}^n \ln x_i = 0$$

$$\Rightarrow \frac{n}{\theta+1} = -\sum_{i=1}^n \ln x_i \Rightarrow \theta+1 = -\frac{n}{\sum_{i=1}^n \ln x_i} \Rightarrow \theta = \frac{-n}{\sum_{i=1}^n \ln x_i} - 1$$

$$\text{又 } \frac{d^2 \ln L(\theta)}{d\theta^2} = \frac{-n}{(\theta+1)^2}, \text{ 故 } \frac{d^2 \ln L(\theta)}{d\theta^2} < 0$$

$$\text{故知 } \theta \text{ 之最大可能估計式為 } \hat{\theta} = \frac{-n}{\sum_{i=1}^n \ln X_i} - 1$$

【版權所有，重製必究！】

三、設 X_1, X_2, \dots, X_n 為一組抽自平均數為 μ ，變異數為 $\sigma^2 = 100$ 的常態母體之隨機樣本， μ 為未知參數。

(一) 試求 (導出) 檢定問題 $H_0: \mu = 80$ vs. $H_1: \mu = 86$ 的最強力檢定 (most powerful test) 之最佳拒絕域 R 為何? (8分)

(二) 對於 (一) 之檢定問題，試求滿足 $P((X_1, X_2, \dots, X_n) \in R | H_0) = P(\bar{X} \geq k | H_0) = 0.05$ 及

$P((X_1, X_2, \dots, X_n) \in R | H_1) = P(\bar{X} \geq k | H_1) = 0.95$ 要求下之樣本大小 $n = ?$ 及最佳拒絕域 R 之臨界值 $k = ?$ (10分)

(三) 若檢定問題為 $H_0: \mu = 80$ vs. $H_1: \mu > 80$ ，且樣本大小為 $n = 25$ ，試求在 $\alpha = 0.05$ 下，此檢定問題之齊一最強力檢定 (uniformly most powerful test) 之最佳拒絕域 R 為何? (8分)

答：

(一) 因概似函數為

$$L(\mu) = \prod_{i=1}^n f(x_i; \mu) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot 10} \right)^n \exp \left\{ -\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu)^2}{2 \times 100} \right\}$$

所以

$$\begin{aligned} \frac{L(80)}{L(86)} &= \frac{\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot 10} \right)^n \exp \left\{ -\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - 80)^2}{2 \times 100} \right\}}{\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot 10} \right)^n \exp \left\{ -\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - 86)^2}{2 \times 100} \right\}} = \exp \left\{ -\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - 80)^2 - \sum_{i=1}^n (X_i - 86)^2}{200} \right\} \\ &= \exp \left\{ -\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2 - 160 \sum_{i=1}^n X_i + 6400 - \sum_{i=1}^n X_i^2 + 172 \sum_{i=1}^n X_i - 7396}{200} \right\} = \exp \left\{ -\frac{12 \sum_{i=1}^n X_i - 996}{200} \right\} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{令 } \frac{L(80)}{L(86)} \leq k &\Rightarrow \exp \left\{ -\frac{12 \sum_{i=1}^n X_i - 996}{200} \right\} \leq k \Rightarrow \left(-\frac{12}{200} \right) \sum_{i=1}^n X_i + \frac{996}{200} \leq \ln k \Rightarrow \left(-\frac{12}{200} \right) \sum_{i=1}^n X_i \leq \ln k - \frac{996}{200} \\ &\Rightarrow \sum_{i=1}^n X_i \geq \left(-\frac{200}{12} \right) \left(\ln k - \frac{996}{200} \right) \Rightarrow \bar{X} \geq \left(-\frac{200}{12n} \right) \left(\ln k - \frac{996}{200} \right) = k' \end{aligned}$$

故知 $\frac{L(80)}{L(86)} \leq k$ 相當於 $\bar{X} \geq k'$ ，由 Neyman-Pearson 定理知，此檢定之最佳危險域 R 為

$R = \{ \bar{X} | \bar{X} \geq k' \}$ ，其中 k' 由 α 決定

$$(二) \text{ 因 } P(\bar{X} \geq k | \mu = 80) = 0.05 \Rightarrow P\left(Z > \frac{k-80}{10/\sqrt{n}} \right) = 0.05$$

$$\therefore \frac{k-80}{10/\sqrt{n}} = 1.645 \Rightarrow k = 80 + 1.645 \frac{10}{\sqrt{n}} \dots\dots \textcircled{1}$$

$$\text{又 } P(\bar{X} \geq k | \mu = 86) = 0.95 \Rightarrow P\left(Z \geq \frac{k-86}{10/\sqrt{n}} \right) = 0.95$$

$$\therefore \frac{k-86}{10/\sqrt{n}} = -1.645 \Rightarrow k = 86 - 1.645 \frac{10}{\sqrt{n}} \dots\dots \textcircled{2}$$

由 $\textcircled{1}$ ， $\textcircled{2}$ 可知

【版權所有，重製必究！】

$$80 + 1.645 \frac{10}{\sqrt{n}} = 86 - 1.645 \frac{10}{\sqrt{n}} \Rightarrow n = \frac{(1.645 + 1.645)^2 \cdot (10)^2}{(86 - 80)^2} = 30.067,$$

取 $n = 31$ ，又將 $n = 31$ 代入①，可知最佳危險域

$$k = 80 + 1.645 \frac{10}{\sqrt{31}} \approx 82.955$$

(三) 令 μ_1 為大於 80 之任一數，故知

$$\begin{aligned} \frac{L(80)}{L(\mu_1)} &= \frac{\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot 10}\right)^n \exp\left\{-\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - 80)^2}{2 \times 100}\right\}}{\left(\frac{1}{\sqrt{2\pi} \cdot 10}\right)^n \exp\left\{-\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \mu_1)^2}{2 \times 100}\right\}} = \exp\left\{-\frac{\sum_{i=1}^n (X_i - 80)^2 - \sum_{i=1}^n (X_i - \mu_1)^2}{200}\right\} \\ &= \exp\left\{-\frac{\sum_{i=1}^n X_i^2 - 160 \sum_{i=1}^n X_i + 6400 - \sum_{i=1}^n X_i^2 + 2\mu_1 \sum_{i=1}^n X_i - \mu_1^2}{200}\right\} = \exp\left\{-\frac{(2\mu_1 - 160) \sum_{i=1}^n X_i - (\mu_1^2 - 6400)}{200}\right\} \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} \text{令 } \frac{L(80)}{L(\mu_1)} \leq k &\Rightarrow \exp\left\{-\frac{(2\mu_1 - 160) \sum_{i=1}^n X_i - (\mu_1^2 - 6400)}{200}\right\} \leq k \Rightarrow \left(-\frac{2\mu_1 - 160}{200}\right) \sum_{i=1}^n X_i + \frac{\mu_1^2 - 6400}{200} \leq \ell nk \\ &\Rightarrow \left(-\frac{2\mu_1 - 160}{200}\right) \sum_{i=1}^n X_i \leq \ell nk - \left(\frac{\mu_1^2 - 6400}{200}\right) \\ &\Rightarrow \sum_{i=1}^n X_i \geq \left(-\frac{200}{2\mu_1 - 160}\right) \left(\ell nk - \frac{\mu_1^2 - 6400}{200}\right) \quad (\because 2\mu_1 - 160 > 0) \\ &\Rightarrow \bar{X} \geq -\frac{200}{n(2\mu_1 - 160)} \left(\ell nk - \frac{\mu_1^2 - 6400}{200}\right) = k' \end{aligned}$$

故知 $\frac{L(80)}{L(\mu_1)} \leq k \Rightarrow \bar{X} \geq k'$ ，

又 μ_1 為大於 80 之任一數，故知檢定 $H_0: \mu = 80$ ， $H_1: \mu > 80$ 之均勻

最佳危險域為 $R = \{\bar{X} | \bar{X} \geq k'\}$ ，因 $\alpha = 0.05$ ， $n = 25$ ，故

$$P(\bar{X} \geq k' | \mu = 80) = 0.05 \Rightarrow P\left(Z \geq \frac{k - 80}{10/\sqrt{n}}\right) = 0.05$$

$$\therefore \frac{k' - 80}{10/\sqrt{25}} = 1.645 \Rightarrow k' = 80 + 1.645 \frac{10}{\sqrt{25}} = 83.29$$

亦即 $R = \{\bar{X} | \bar{X} \geq 83.29\}$

四、設因變數 Y 與自變數 X_1, X_2, X_3, X_4, X_5 做複迴歸，模式為：

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \beta_2 X_2 + \beta_3 X_3 + \beta_4 X_4 + \beta_5 X_5 \cdots (1)$$

蒐集樣本資料後，經資料分析，得到下列部分變異數分析 (ANOVA) 表：

變異來源	平方和 SS	自由度 DF	均方和 MS	F
迴歸	①	②	④	⑥
殘差	200	③	⑤	
總變異	250	45		

- (一)請完成上面的變異數分析表，即在試卷上填答①~⑥之值。(6分)
- (二)試求複判定係數 (coefficient of multiple determination) $R^2 = ?$ (6分)
- (三)試問在 $\alpha = 0.05$ 下，檢定 $H_0: \beta_1 = \beta_2 = \beta_3 = \beta_4 = \beta_5 = 0$ 是否顯著? (7分)
- (四)若 Y 對自變數 X_2, X_3, X_4, X_5 做複迴歸，得殘差平方和為 $SSE = 210$ ，試問對模式(1)中檢定 $H_0: \beta_1 = 0$ 是否顯著? (取 $\alpha = 0.05$) (7分)

答：

(一)變異數分析表為

變異來源	平方和 SS	自由度 DF	均方和 MS	F
迴歸	(50)	(5)	(10)	(2)
殘差	200	(40)	(5)	
總變異	250	45		

(二) $R^2 = \frac{SSR}{SSTO} = \frac{50}{250} = 0.2$

(三)1. $H_0: \beta_1 = \beta_2 = \beta_3 = \beta_4 = \beta_5 = 0$

2. $H_1: \beta_i$ 不全為 0, $i = 1, 2, \dots, 5$

3. $\alpha = 0.05$

4. $C = \{F | F > F_{0.05}(5, 40) = 2.45\}$

5. 計算: $\because F = \frac{MSR}{MSE} = 2 \notin C$

6. 結論: 不拒絕 H_0

(四)1. $H_0: \beta_1 = 0$

2. $H_1: \beta_1 \neq 0$

3. $\alpha = 0.05$

4. $C = \{F | F > F_{0.05}(1, 40) = 4.08\}$

5. 計算: 因 $SSE(X_2, X_3, X_4, X_5) = 210$

$$SSE(X_1, X_2, X_3, X_4, X_5) = 200$$

$$F = \frac{[SSE(X_2, X_3, X_4, X_5) - SSE(X_1, X_2, X_3, X_4, X_5)] \div [(n-5) - (n-6)]}{SSE(X_1, X_2, X_3, X_4, X_5) \div (n-6)} = \frac{(210-200) \div 1}{200 \div 40} = 2 \notin C$$

6. 結論: 不拒絕 H_0

【版權所有，重製必究！】