

# 《統計學》

一、一盒中放有編號1, 2, 3, 4, 5之大小、形狀、重量完全相同的5顆球。今由此盒隨機抽一球，若抽出為 $n$ 號球，則投擲 $n$ 個正、反兩面出現機率均等之均勻的銅板。(每小題10分，共20分)

(一)試求最後投擲之銅板中剛好有3個正面的機率。

(二)試求投擲之銅板出現正面次數的期望值。

試題評析	本題是條件隨機變數與雙重期望值之相關考題，這類題型在課堂中也有練習過，本題難度僅在於破題而已，只要考生瞭解題意，再回想到課堂中練習過之題型，拿滿分不難。
考點命中	《高點統計學講義》第二回，趙治勳編撰，頁28。

**答：**

令 $N$ 表從盒子中抽出之球號

$X$ 表最後投擲之 $n$ 個銅板中出現正面之個數

$$f_N(n) = P(N = n) = \frac{1}{5}, n = 1, 2, 3, 4, 5$$

$$X | N = n \sim \text{Bin}(n, p = \frac{1}{2})$$

$$\begin{aligned} \text{(一)} P(X = 3) &= \sum_{n=1}^5 P(N = n)P(X = 3 | N = n) = \sum_{n=3}^5 \frac{1}{5} P(X = 3 | N = n) \\ &= \frac{1}{5} \left[ \binom{3}{3} \left(\frac{1}{2}\right)^3 \left(\frac{1}{2}\right)^{3-3} + \binom{4}{3} \left(\frac{1}{2}\right)^3 \left(\frac{1}{2}\right)^{4-3} + \binom{5}{3} \left(\frac{1}{2}\right)^3 \left(\frac{1}{2}\right)^{5-3} \right] = \frac{11}{80} \end{aligned}$$

$$\text{(二)} E(X) = E[E(X | N)] = E\left[N \frac{1}{2}\right] = \frac{1}{2} E(N) = \frac{1}{2} (3) = \frac{3}{2}$$

二、投擲三個均勻銅板4次，令 $X$ 表4次投擲中三個銅板都是反面的次數， $Y$ 表4次投擲中三個銅板只有出現一個反面的次數。(每小題10分，共20分)

(一)試求 $X$ 與 $Y$ 皆小於1的機率。

(二)試求 $X - Y = 1$ 的機率。

試題評析	本題是三項分配之相關考題，只要考生瞭解題意，知道可以利用三項分配答題，拿滿分不難。
考點命中	《高點統計學講義》第二回，趙治勳編撰，第五章第6節。

**答：**

每一次都投擲三個均勻銅板，故每次投擲有8種可能結果，如下：

{HHH}, {HTT}, {THT}, {TTH}, {THH}, {HTH}, {HHT}, {TTT}

$X$ 表4次投擲中出現{TTT}之個數

$Y$ 表4次投擲中出現{THH}, {HTH}, {HHT}之個數

$$(X, Y) \sim \text{三項}(n = 4, p_X = \frac{1}{8}, p_Y = \frac{3}{8})$$

【版權所有，重製必究！】

$$f_{XY}(x, y) = P(X = x \cap Y = y) = \frac{4!}{x!y!(4-x-y)!} \left(\frac{1}{8}\right)^x \left(\frac{3}{8}\right)^y \left(\frac{4}{8}\right)^{4-x-y}, 0 \leq x \leq 4, 0 \leq y \leq 4, 0 \leq x+y \leq 4$$

$$(一) P(X=0 \cap Y=0) = f_{XY}(x=0, y=0) = \frac{4!}{0!0!4!} \left(\frac{1}{8}\right)^0 \left(\frac{3}{8}\right)^0 \left(\frac{4}{8}\right)^4 = \frac{1}{16}$$

$$\begin{aligned} (二) P(X-Y=1) &= P(X=1 \cap Y=0) + P(X=2 \cap Y=1) + P(X=3 \cap Y=2) + P(X=4 \cap Y=3) \\ &= f_{XY}(x=1, y=0) + f_{XY}(x=2, y=1) + 0 + 0 \\ &= \frac{4!}{1!0!4!} \left(\frac{1}{8}\right)^1 \left(\frac{3}{8}\right)^0 \left(\frac{4}{8}\right)^3 + \frac{4!}{2!1!1!} \left(\frac{1}{8}\right)^2 \left(\frac{3}{8}\right)^1 \left(\frac{4}{8}\right)^1 = \frac{13}{256} \end{aligned}$$

三、設隨機變數  $X$  與  $Y$  相互獨立，且各別具有自由度為 2 與 3 之卡方分配  $\chi^2(2)$  與  $\chi^2(3)$ 。令隨機變數

$$T = \frac{X}{X+Y} \text{。 (每小題 10 分，共 20 分)}$$

(一) 試求  $T$  之機率密度函數  $f(t)$ 。

(二) 試求  $T$  之變異數  $Var(T)$ 。

<b>試題評析</b>	本題是貝他分配之隨機實驗，課堂中已經討論過了，只要考生把熟讀課本，拿滿分不難。
<b>考點命中</b>	《高點統計學講義》第二回，趙治勳編撰，頁 57(註 2)。

**答：**

$$X \sim \chi^2_{(2)} = \text{Gamma}(\alpha=1, \lambda=\frac{1}{2}) \perp Y \sim \chi^2_{(3)} = \text{Gamma}(\alpha=\frac{3}{2}, \lambda=\frac{1}{2})$$

$$(一) T = \frac{X}{X+Y} \sim \text{Beta}(\alpha=1, \beta=\frac{3}{2})$$

$$f_T(t) = \frac{\Gamma(1+\frac{3}{2})}{\Gamma(1)\Gamma(\frac{3}{2})} t^{1-1} (1-t)^{\frac{3}{2}-1} = \frac{\frac{3}{2}\Gamma(\frac{3}{2})}{\Gamma(\frac{3}{2})} \sqrt{1-t} = \frac{3}{2}\sqrt{1-t}, 0 < t < 1$$

$$(二) V(T) = \frac{(1)(\frac{3}{2})}{(1+\frac{3}{2})^2(1+\frac{3}{2}+1)} = \frac{12}{175}$$

四、假設  $X_1, X_2, \dots, X_n$  為抽自具有常態分配  $N(\mu, \sigma^2)$  之隨機樣本。(每小題 10 分，共 20 分)

(一) 若  $\mu$  和  $\sigma^2$  為未知的參數，且設  $c$  滿足  $P[X_1 \leq c] = 0.90$ ，試求  $c$  之最大概似估計量 (maximum likelihood estimator)。

(二) 若  $\mu$  已知為 1， $\sigma^2$  為未知的參數，試求滿足  $P[X_1 \leq c] = 0.90$  之  $c$  的  $100(1-\alpha)\%$  信賴水準的信賴區間。

(已知若隨機變數  $Z$  具有標準常態分配，則  $P[Z < 1.2816] = 0.90$ )

<b>試題評析</b>	本題是 MLE 不變性與建立信賴區間之考題，只要對信賴區間之觀念清楚，拿滿分也不難。
-------------	--

考點命中 《高點統計學講義》第三回，趙治勳編撰，頁34、48。

答：

$$X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} N(\mu, \sigma^2) \text{ 可得 } \hat{\mu}_{MLE} = \bar{X}, \hat{\sigma}_{MLE}^2 = S_n^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - \bar{X})^2}{n}$$

$$(一) P(X_1 \leq c) = P(Z \leq \frac{c - \mu}{\sigma}) = 0.9 \Rightarrow \frac{c - \mu}{\sigma} = 1.2816 \Rightarrow c = \mu + 1.2816\sigma$$

由MLE之不變性，

$$\hat{c}_{MLE} = \hat{\mu}_{MLE} + 1.2816\hat{\sigma}_{MLE} = \bar{X} + 1.2816S_n$$

$$(二) \text{由於 } \mu = 1, \text{ 故 } \hat{\sigma}_{MLE}^2 = S_n^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (X_i - 1)^2}{n}, c = 1 + 1.2816\sigma$$

已知  $\sigma$  之  $100(1-\alpha)\%$  之信賴區間為

$$P\left(\sqrt{\frac{nS_n^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n)}} \leq \sigma \leq \sqrt{\frac{nS_n^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n)}}\right) = 1 - \alpha$$

$$\text{可得 } P\left(1 + 1.2816\sqrt{\frac{nS_n^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n)}} \leq 1 + 1.2816\sigma \leq 1 + 1.2816\sqrt{\frac{nS_n^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n)}}\right) = 1 - \alpha$$

$$\Rightarrow P\left(1 + 1.2816\sqrt{\frac{nS_n^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n)}} \leq c \leq 1 + 1.2816\sqrt{\frac{nS_n^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n)}}\right) = 1 - \alpha$$

因此， $c$  之  $100(1-\alpha)\%$  之信賴區間為

$$\left(1 + 1.2816\sqrt{\frac{nS_n^2}{\chi_{\frac{\alpha}{2}}^2(n)}}, 1 + 1.2816\sqrt{\frac{nS_n^2}{\chi_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(n)}}\right)$$

五、考慮建立簡單直線迴歸模型  $Y_i = \beta_1 + \beta_2 X_i + \varepsilon_i, i=1, 2, \dots, n$ ，且假設  $\varepsilon_1, \varepsilon_2, \varepsilon_3, \dots, \varepsilon_n$  為相互獨立且具常態分配  $N(0, \sigma^2)$  之隨機誤差。(每小題10分，共20分)

(一) 試求  $\beta_1$  與  $\beta_2$  之最大似估計量， $\hat{\beta}_1$  與  $\hat{\beta}_2$ 。

(二) 試求題(一)中， $\hat{\beta}_1$  與  $\hat{\beta}_2$  之相關係數。

試題評析

本題是簡迴歸參數之MLE及迴歸係數估計值間之相關係數，只要有準備過簡迴歸，拿滿分是一定的。

考點命中

《迴歸分析熱門題庫》，高點文化出版，趙治勳著，頁2-10、2-19。

答：

$$(一) \text{樣本: } \varepsilon_i \stackrel{iid}{\sim} N(0, \sigma^2), i=1, 2, \dots, n$$

【版權所有，重製必究！】

$$f(\varepsilon_i) = \frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma} e^{-\frac{(Y_i - \beta_1 - \beta_2 X_i)^2}{2\sigma^2}}, -\infty < \varepsilon_i < \infty$$

$$\text{概似函數: } L(\beta_1, \beta_2, \sigma^2) = \prod_{i=1}^n f(\varepsilon_i) = \left(\frac{1}{\sqrt{2\pi}\sigma}\right)^n e^{-\frac{\sum (Y_i - \beta_1 - \beta_2 X_i)^2}{2\sigma^2}}$$

$$\ln L(\beta_1, \beta_2, \sigma^2) = -\frac{n}{2} \ln(2\pi\sigma^2) - \frac{\sum (Y_i - \beta_1 - \beta_2 X_i)^2}{2\sigma^2}$$

$$\Leftrightarrow \begin{cases} \frac{\partial \ln L(\beta_1, \beta_2, \sigma^2)}{\partial \beta_1} = -\frac{2\sum (Y_i - \beta_1 - \beta_2 X_i)^1 (-1)}{2\sigma^2} = 0 \\ \frac{\partial \ln L(\beta_1, \beta_2, \sigma^2)}{\partial \beta_2} = -\frac{2\sum (Y_i - \beta_1 - \beta_2 X_i)^1 (-X_i)}{2\sigma^2} = 0 \\ \frac{\partial \ln L(\beta_1, \beta_2, \sigma^2)}{\partial \sigma^2} = -\frac{n}{2} \frac{1}{2\pi\sigma^2} \cdot 2\pi + \frac{\sum (Y_i - \beta_1 - \beta_2 X_i)^2}{2\sigma^4} = 0 \end{cases}$$

$$\Rightarrow \begin{cases} \hat{\beta}_2 = \frac{SS_{XY}}{SS_X} \\ \hat{\beta}_1 = \bar{Y} - \hat{\beta}_2 \bar{X} \end{cases}$$

(二) 已知  $\hat{\beta}_2 \sim N\left(\beta_2, \frac{\sigma^2}{SS_X}\right)$ , 故  $V(\hat{\beta}_2) = \frac{\sigma^2}{SS_X}$

$$\hat{\beta}_1 \sim N\left(\beta_1, \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{X}^2}{SS_X}\right)\sigma^2\right) \quad \text{故 } V(\hat{\beta}_1) = \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{X}^2}{SS_X}\right)\sigma^2$$

$$\text{Cov}(\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2) = -\frac{\bar{X}}{SS_X} \sigma^2$$

$$\text{因此, } \rho_{\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2} = \frac{\text{Cov}(\hat{\beta}_1, \hat{\beta}_2)}{\sqrt{V(\hat{\beta}_1)}\sqrt{V(\hat{\beta}_2)}} = \frac{-\frac{\bar{X}}{SS_X} \sigma^2}{\sqrt{\left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{X}^2}{SS_X}\right)\sigma^2} \sqrt{\frac{\sigma^2}{SS_X}}} = -\frac{\bar{X}}{\sqrt{SS_X \left(\frac{1}{n} + \frac{\bar{X}^2}{SS_X}\right)}}$$

【版權所有，重製必究！】