

## 單元 24: 統計檢定的要素

### (課本 §10.2)

以例說明:

1. 1 號候選人宣稱其

得票率  $\geq 50\%$  (虛無假設, null hypothesis)

2. 我們不相信此宣稱, 此乃相當於此後選人的

得票率  $< 50\%$  (研究假設, research hypothesis)

或稱對立假設 (alternative hypothesis), 這是重點, 關注的事.

3. 隨機選取 15 位合格選民並得

$Y =$  樣本中支持 1 號的選民數

稱作檢定統計量 (test statistic).

4. 判斷依據為, 若  $Y = 0$ , 則拒絕 1 號的宣稱而支持對立假設 (reject null hypothesis in favor of alternative hypothesis);

若  $Y = 1$ , 則拒絕 1 號的宣稱而支持對立假設 (reject null hypothesis in favor of alternative hypothesis);

若  $Y = 2$ , 則拒絕 1 號的宣稱而支持對立假設 (reject null hypothesis in favor of alternative hypothesis).

也就是說, 設定棄絕域 (rejection region, RR, 拒絕域).

綜合, 歸納出統計檢定的四要素為

- (1) 虛無假設 (null hypothesis)  $H_0$   
( $H_0 : p = 0.5$ )
- (2) 對立假設 (alternative hypothesis, 又稱 research hypothesis)  $H_a$  ( $H_a : p < 0.5$ )
- (3) 檢定統計量 (test statistic) ( $Y$ , 樣本觀察值)
- (4) 拒絕域 (rejection region, 棄絕域) RR  
( $RR = \{y \leq 2\}$ , 用以拒絕  $H_0$  的觀察值範圍)

問. 如何選取一個好的拒絕域  $RR$ ? 此乃相當於如何降低下述二種錯誤決策的機率?

定義. 型 I 錯誤 (type I error): 拒絕  $H_0$ , 當  $H_0$  為真時;

$$P(\text{型 I 錯誤}) = \alpha$$

又稱作檢定水準 (level of test) 或意義水準 (level of significance).

型 II 錯誤 (type II error): 接受  $H_0$ , 當  $H_a$  為真時;

$$P(\text{型 II 錯誤}) = \beta$$

例 1. 民調  $n = 15$  位選民且檢定

$$H_0 : p = 0.5 \text{ 對立於 } H_a : p < 0.5$$

其中  $p$  為 1 號的得票率. 則支持 1 號的選民數

$$Y \sim \text{binomial}(15, p)$$

(a) 試計算  $\alpha$  若  $RR = \{y \leq 2\}$ .

(b) 試求  $\beta$  若  $RR = \{y \leq 2\}$  且 1 號的真實得票率為 30%, 即  $p = 0.3$ .

<解> (a) 由定義,

$$\begin{aligned}\alpha &= P(\text{型 I 錯誤}) = P(Y \in \text{RR}, \text{當 } H_0 \text{ 真時}) \\ &= P(Y \leq 2, \text{當 } p = 0.5) \\ &\quad (\text{故 } Y \sim \text{binomial}(15, 0.5)) \\ &= \sum_{y=0}^2 \binom{15}{y} (0.5)^y (0.5)^{15-y} = 0.004\end{aligned}$$

由表 1, 或

$$\text{R: pbinom}(2, 15, 0.5)$$

此乃說明在當選下而作出落選的判斷的風險是非常的小。

(b) 由定義,

$$\begin{aligned}\beta &= P(\text{型 II 錯誤}) = P(Y \notin \text{RR}, \text{當 } H_a \text{ 爲真}) \\ &= P(Y > 2, \text{當 } p = 0.3) \\ &\quad (\text{故 } Y \sim \text{binomial}(15, 0.3)) \\ &= \sum_{y=3}^{15} \binom{15}{y} (0.3)^y (0.7)^{15-y} \\ &= 1 - \sum_{y=0}^2 \binom{15}{y} (0.3)^y (0.7)^{15-y} \\ &= 1 - 0.127 = 0.873\end{aligned}$$

由表 1, 或

$$\text{R: pbinom}(2, 15, 0.3, \text{lowertail=F})$$

此乃表示有相當大的風險作出即使支持率 30% 而判斷當選的錯誤決策.

(c) 試求  $\beta$  若  $RR = \{y \leq 2\}$  且 1 號的真實支持率為 10%, 即  $p = 0.1$ .

(d) 試求  $\alpha^*$  與  $\beta^*$  若  $RR^* = \{y \leq 5\}$  且 1 號的真實得票率為 30%, 即  $p = 0.3$ .

<解> 此時

$$\begin{aligned}\beta &= P(Y > 2, \text{ 當 } p = 0.1) \\ &\quad (\text{故 } Y \sim \text{binomial}(15, 0.1)) \\ &= 1 - \sum_{y=0}^2 \binom{15}{y} (0.1)^y (0.9)^{15-y} \\ &= 1 - 0.816 = 0.184\end{aligned}$$

由表 1, 或

R: pbinom(2, 15, 0.1, lowertail=F)  
依然相當地可能作出當選的錯誤結論即使  $p = 0.1$ .

註. 型 I 錯誤的機率  $\alpha = 0.004$  相當小, 好; 但型 II 錯誤的機率

$$\beta = \begin{cases} 0.873, & \text{若 } p = 0.30 \\ 0.184, & \text{若 } p = 0.10 \end{cases}$$

均過大, 不好.

問. 如何改進?

答. 設法改變  $RR$  而平衡  $\alpha$  與  $\beta$ , 如下述.

(1) 選取一新的棄絕域  $RR^* \supset RR$ , 則

$$\begin{aligned}\alpha^* &= P(\text{檢定統計量} \in RR^*, \text{當 } H_0 \text{ 真時}) \\ &\geq P(\text{檢定統計量} \in RR, \text{當 } H_0 \text{ 真時}) = \alpha\end{aligned}$$

且

$$\begin{aligned}\beta^* &= P(\text{檢定統計量} \notin RR^*, \text{當 } H_a \text{ 真時}) \\ &\leq P(\text{檢定統計量} \notin RR, \text{當 } H_a \text{ 真時}) = \beta\end{aligned}$$

如圖示.

(2) 同理, 若選取  $RR^* \subset RR$ , 則

$$\alpha^* < \alpha \text{ 且 } \beta < \beta^*$$

如圖示.

結論為, 不可能同時使得  $\alpha^*$  與  $\beta^*$  均小.

(d) 首先,

$$\begin{aligned}\alpha^* &= P(Y \leq 5, \text{ 當 } p = 0.5) \\ &= \sum_{y=0}^5 \binom{15}{y} (0.5)^y (0.5)^{15-y} \\ &= 0.151 > 0.004 = \alpha\end{aligned}$$

接著,

$$\begin{aligned}\beta^* &= P(Y > 5, \text{ 當 } p = 0.3) \\ &= 1 - \sum_{y=0}^5 \binom{15}{y} (0.3)^y (0.7)^{15-y} \\ &= 1 - 0.722 = 0.278 < 0.873 = \beta\end{aligned}$$

如預期且  $\alpha^*$  與  $\beta^*$  均太大, 不好.

問. 如何同時降低  $\alpha$  與  $\beta$ ?

答. 一個直覺的回答是, 增加樣本大小以闡明更多母體的本質而達到同時降低犯錯率的目的.