

第三章 評估準則

評估估計量的準則	一、不偏性
	二、有效性
	三、一致性
	四、充分性
	五、完備性

(一)	絕對有效
(二)	相對有效

(一)	定義法
(二)	分解定理
(三)	指數簇

其中充分性與完備性是有助於尋找UMVUE，它們不一定是估計量，但必為統計量。

一、不偏性(unbiasedness) (準確性)

若樣本統計量 $\hat{\theta}$ 的期望值等於母體未知參數 θ ，即 $E(\hat{\theta}) = \theta$ ，則稱 $\hat{\theta}$ 為 θ 之不偏估計量(unbiased estimator)。若 $E(\hat{\theta}) \neq \theta$ ，則稱 $\hat{\theta}$ 估計 θ 為具有偏誤(bias)的偏誤估計量(biased estimator)。

漸近不偏估計量(asymptotic unbiased estimator)

若 $\lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\theta}) = \theta$ ，則稱 $\hat{\theta}$ 為 θ 之漸近不偏估計量。

二、有效性(efficiency) (精確性)

衡量有效性的指標為均方差MSE，如下：

均方差(mean squared error, MSE)

$$MSE(\hat{\theta}) = E(\hat{\theta} - \theta)^2 = V(\hat{\theta}) + [E(\hat{\theta}) - \theta]^2$$

(一)絕對有效性(absolute efficiency)：

所有可能的估計量中，均方差MSE最小者，但尋找絕對有效估計量是一件非常不容易的事，因為必須要找出所有可能的估計量，且要一一比較它們的均方差MSE。

(二)相對有效性(relative efficiency)：

若 $\hat{\theta}_1$ 與 $\hat{\theta}_2$ 均為 θ 之估計量，當 $\frac{MSE(\hat{\theta}_1)}{MSE(\hat{\theta}_2)} > 1$ ，則稱 $\hat{\theta}_2$ 在估計 θ 時比

$\hat{\theta}_1$ 更具有效性。

三、一致性(consistency) (機率之收斂性)

對任意微小的數 ε 而言，若 $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\hat{\theta} - \theta| \leq \varepsilon) = 1$ ，則稱 $\hat{\theta}$ 為 θ 之一致性估計量(consistent estimator)。

<註> 一致性估計量的判斷可以 $\lim_{n \rightarrow \infty} MSE(\hat{\theta}) = 0$ 。

證明： $\lim_{n \rightarrow \infty} P(|\hat{\theta} - \theta| \leq \varepsilon) \geq \lim_{n \rightarrow \infty} [1 - \frac{E(\hat{\theta} - \theta)^2}{\varepsilon^2}] = \lim_{n \rightarrow \infty} [1 - \frac{MSE(\hat{\theta})}{\varepsilon^2}]$ ，此式要
等於1，就是當 $\lim_{n \rightarrow \infty} MSE(\hat{\theta}) = \lim_{n \rightarrow \infty} \{V(\hat{\theta}) + [E(\hat{\theta}) - \theta]^2\} = 0$ ，即
 $\lim_{n \rightarrow \infty} V(\hat{\theta}) = 0$ 及 $\lim_{n \rightarrow \infty} E(\hat{\theta}) = \theta$

四、充分性(sufficiency) (資訊足夠)

若 $\hat{\theta}$ 為 θ 之充分統計量(sufficient statistic)，它就包含了樣本中所有有關母體未知參數 θ 之全部訊息。(具有資料縮減之功能)

定義：若 $f(x_1, x_2, \dots, x_n | T(x_1, x_2, \dots, x_n); \theta)$ 與 θ 無關，則稱

$T(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 為 θ 之充分統計量。

<註> 1. $\hat{\theta}_{MLE}$ (唯一) 必為充分統計量的函數
2. 充分統計量具有不變性
3. 順序統計量 $(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)})$ 必為充分統計量(不具資料縮減)

《例1》

$X \sim f(x; \theta)$ ， $X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} f(x; \theta)$ ，試證明順序統計量 $(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)})$ 為 θ 之充分統計量。

【解】 $f(x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(n)}; \theta) = n! f(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)$

$f(x_1, x_2, \dots, x_n, x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(n)}; \theta) = f(x_1, x_2, \dots, x_n; \theta)$

$f(x_1, x_2, \dots, x_n | x_{(1)}, x_{(2)}, \dots, x_{(n)}; \theta) = \frac{1}{n!}$ 與 θ 無關，得知
 順序統計量 $(X_{(1)}, X_{(2)}, \dots, X_{(n)})$ 必為 θ 之充分統計量。

尋找充分統計量的方法：(一)定義法 (二)分解定理 (三)指數簇

(一) 定義法：

$f(x_1, x_2, \dots, x_n | T(x_1, x_2, \dots, x_n); \theta) = \frac{f(x_1, x_2, \dots, x_n, T(x_1, x_2, \dots, x_n); \theta)}{f_T(T(x_1, x_2, \dots, x_n); \theta)}$ 與
 θ 無關，則稱 $T(X_1, X_2, \dots, X_n)$ 為 θ 之充分統計量。

《例2》

$X \sim \text{Ber}(p)$, $X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \text{Ber}(p)$

試證明 $\sum_{i=1}^n X_i$ 為母體未知參數 p 之充分統計量。

【解】設 $S = \sum X_i \sim \text{Bin}(n, p)$, $f_S(s) = \binom{n}{s} p^s (1-p)^{n-s}$

$f(x_1, x_2, \dots, x_n, s; p) = p^{\sum x_i} (1-p)^{n-\sum x_i} = p^s (1-p)^{n-s}$

$f(x_1, x_2, \dots, x_n | s; p) = \frac{1}{\binom{n}{s}}$ 與 p 無關，得知 $S = \sum_{i=1}^n X_i$ 為 p 之充分統計

量。

《例3》

令 $\{X_i\}_1^n$ 為一組來自均勻分配 $(0, \theta)$ 之隨機樣本，

(1) 試寫出 θ 之參數空間，並求 θ 之動差估計元 $\hat{\theta}_{MME}$ 及最大概似估計元 $\hat{\theta}_{MLE}$ 。

(2) 試寫出 θ 之充分統計量 S ，並驗證之。

(3) S 是否為 θ 之不偏估計元？若非，試求一常數 c 使 cS 為 θ 之不偏估計元。 【台大財金、商研】

【解】 $X_1, X_2, \dots, X_n \stackrel{iid}{\sim} \text{Uniform}(0, \theta)$