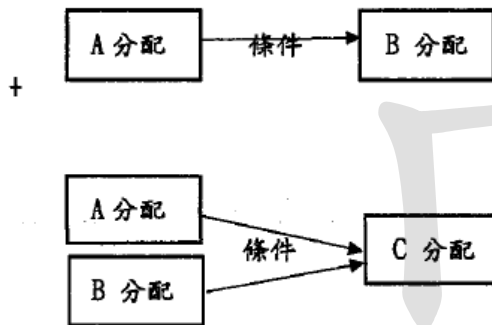


1. 思考一下你所知道的所有隨機變數的分配 (distributions)，然後來回答下面的問題：

假設有 A 分配、B 分配，若 A 分配在某些條件之下會是 B 分配，請你用下面圖示的方式來表達出來，並請記得清楚寫出各分配的名稱及該些條件。有可能箭頭的左邊不只一個分配，也就是說可能有超過一個分配的組合（如 A、B 分配）在某些條件下而變成另一個分配（如 C 分配）。 [20%]



講義 P81~P82 分配間關係

※ F 分配的特性

1. 由於 F 為兩平方量之比值，故 $0 \leq F < \infty$ ，即 F 均為正值。
2. 每一對 df_1, df_2 就有一條分配曲線，如圖 9-5。
3. 與 χ^2 分配一樣，F 分配一為正偏分配，惟當 df_1, df_2 增加時，偏斜程度降低。
4. $df_2 \rightarrow \infty$ 時， $F=1$ ；當 $df_1=1, df_2=\infty$ 時， \sqrt{F} 會趨近於 Z 分配。
5. 曲線下面積為 1，故 F 分配為機率分配，其機率值可查 F 分配表。
6. F 分配常用來檢定兩常態母體之變異數是否相同。

$$\text{假設 } \sigma_1^2 = \sigma_2^2, \text{ 則 } F = \frac{S_1^2}{S_2^2}$$

II. 各種分配的歸納與比較

(1) χ^2 分配、F 分配、t 分配的共同特性

- i. 三者皆為小樣本分配。
- ii. 三者皆為連續分配。
- iii. 三者皆為最重要的抽樣分配。
- iv. 三者所來自的母體皆為常態分配。
- v. 三者的母體都是自由度運算而來。
- vi. 三者皆能在某些條件下轉換成標準常態分配：

$$df \rightarrow \infty, \sqrt{2\chi^2} \sim \text{N.D.}(\sqrt{2df}, 1)$$

$$df \rightarrow \infty, t \sim \text{N.D.}(0, 1)$$

$$df_1 = 1, df_2 \rightarrow \infty, \sqrt{F} \sim \text{N.D.}(0, 1)$$

(2) t 分配與 Z 分配的比較

由 t 分配與標準常態分配(Z 分配)之重要表徵數的比較得知：

※ 相同處

1. 範圍在 $-\infty$ 與 $+\infty$ 之間。
2. 以 0 為中心的左右對稱分配。

※ 相異處

1. t 分配的變異程度較大。
2. t 分配的峰態為高狹峰，Z 分配的峰態為常態峰。
3. 只有 t 分配會受自由度影響

(3) χ^2 、F、t 統計量的定義與實用公式：

χ^2 、F、t 統計量所來自之母體分配皆為常態分配，當母體之平均數 μ ，變異數 σ^2 已知，則定義公式得以成立；但母數 μ 、 σ^2 常是統計推論的對象，此時就該使用實用公式。

(4) Z、 χ^2 、F、t 統計量間的關係

在自由度不同下，Z、 χ^2 、F、t 統計量間的關係為：

$$1. F_{1-\alpha}(1, df) = t_{1-\frac{\alpha}{2}}^2(df)$$

$$2. F_{1-\alpha}(1, \infty) = Z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2$$

$$3. df F_{1-\alpha}(df, \infty) = \chi_{1-\alpha}^2(df)$$

$$4. df/F_{1-\alpha}(\infty, df) = \chi_{\alpha}^2(df)$$

$$5. \chi_{1-\alpha}^2(1) = Z_{1-\frac{\alpha}{2}}^2$$

$$6. t_{1-\alpha}(\infty) = Z_{(1-\alpha)}$$

3. 我們會用樣本平均數 (\bar{X}) 來估計母群的平均數 (μ)，請從五個角度來討論樣本平均數 (\bar{X}) 是不是母群的平均數 (μ) 的一個好的估計值的？ [4% x 5=20%]

講義 P88~89 優良點估計值條件

二、良好點估計的判斷標準：

1. 不偏性(unbiasedness)

樣本統計量 $\hat{\theta}$ 的期望值等於母群參數 θ ，即 $E(\hat{\theta})=\theta$ ，則稱 $\hat{\theta}$ 為 θ 的不偏估計值(unbiased estimator)。例如： $E(\bar{X})=\mu$ ，

$E\left(\frac{\sum(X-\bar{X})^2}{n-1}\right)=\sigma^2$ ， $E\left(\frac{\sum(Y-\hat{Y})^2}{n-2}\right)=\sigma_{YX}^2$ ，所以 \bar{X} 、 \hat{S}^2 、 \hat{S}_{YX}^2 分別是母群 μ 、 σ^2 、 σ_{YX}^2 的「不偏估計值」。

$$\text{證明：} E(\hat{S}_X^2) = \sigma_X^2$$

4. 甚麼是自由度(degree of freedom)? [5%] 就你所學過的統計(如標準差、卡方檢定、t檢定、迴歸、變異數分析等),在計算時怎麼定出自由度?(請把條件寫清楚) [15%]

講義 P77 自由度觀念

f. 自由度

自由度(degree of freedom,以 df 表示)(或 v 表示)

指樣本中能夠自由變動數值的個數。若樣本中有 n 個數值,則自由度 $df=n$,每增加一個限制(利用一個樣本估計值去推論一個母群參數),則原來能自由變動數值就少掉一個,故自由度變為 $df=n-1$ 。

$$\text{例: } (X_1 + X_2 + X_3 + X_4 + X_5) / n = \bar{X}$$

(X_1, \dots, X_5 , 都可以自由指定,故 $df=5$)

$$\text{當 } (6+7+8+4+X_5) / 5 = 6$$

(當 \bar{X} 指定為 6 時(因為母群平均數為 6),任意指定 $X_1=6, X_2=7, X_3=8$;

$X_4=4$ 此時 X_5 就不能再自由指定了,而必須強迫為 5,因此自由度少掉一個, $df=5-1$)

5. 甚麼是中央極限定理 (Central Limit Theorem)? [10%] 它在推論統計的假設檢定 (hypothesis testing) 中扮演甚麼角色? [10%]

講義 P76 中央極限定理

- d. 中央極限定理(Central limit theorem, CLT)以 \bar{X} 分配為例
自平均數 μ , 標準差為 σ 的母群中隨機抽取樣本大小為 $n(n>30)$ 的一組樣本 ($X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$), 並求其平均數, 稱為樣本平均數 \bar{X} , 如此重複無限多次, 即可得到無限多個 \bar{X} , 則此無限多個 \bar{X} 所形成的分配就稱為「 \bar{X} 分配」。該分配為常態分配, 期望值(或平均數)為 $\mu(E(\bar{X})=\mu)$, 變異數為

$$\frac{\sigma_x^2}{n} (V(\bar{X}) = \frac{\sigma_x^2}{n}), \text{ 開根號為 } \frac{\sigma_x}{\sqrt{n}} \text{ 即標準誤。抽樣分配形成所依據的理論稱$$

為「中央極限定理」。