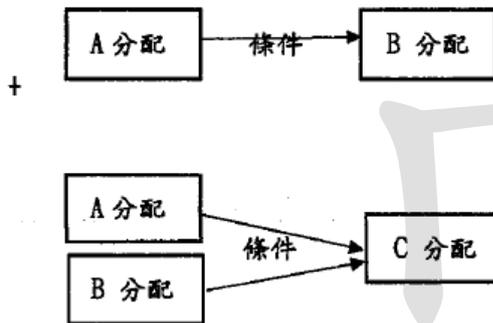


1. 思考一下你所知道的所有隨機變數的分配 (distributions)，然後來回答下面的問題：

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」。

3. 通常我們用什麼樣的統計指標評估一估計值 (estimator) 的「有效性」(efficiency)? 請列出式子並舉例說明之。【10分】

命中講義 P.89

心理與教育統計

2. 有效性(efficiency)

- (1) 在其他條件不變(如 n 固定), 母群參數的所有不偏估計量中, 具有最小變異數者, 稱為「最有效的估計量」。
- (2) 若 $E(\hat{\theta}_i) = \theta$, $i=1, 2, 3, \dots, k$, 則 $\min \text{Var}(\hat{\theta}_i)$ 就是「最有效估計量」(most efficient estimator)。
- (3) 例如, \bar{X} 和 Md 皆為母群平均數 μ 的不偏估計量, 但因為 R.E(相對有效性) = $\frac{\text{Var}(Md)}{\text{Var}(\bar{X})} = 157\%$, 所以 $\text{Var}(Md) > \text{Var}(\bar{X})$, 亦即 \bar{X} 比 Md 的變異數更小, 所以 \bar{X} 比 Md 的變異數更小, 所以 \bar{X} 比 Md 更合乎有效性。

3. 一致性(consistency)

所謂「一致性」是指樣本容量無限增大時, 估計值應越來越接近他的母群參數。即 $n \rightarrow \infty$ 時, $\bar{X} \rightarrow \mu$, $\hat{S}^2 \rightarrow \sigma^2$, $\hat{S}_{YX}^2 \rightarrow \sigma_{YX}^2$ 。

4. 充份性(sufficiency)

指一個容量為 n 的樣本統計量, 是否充分地代表 n 個數據, 去反映母群的性質。例如 \bar{X} 較 Mo , Md 能充分地代表所有數據, 去反映母群性質; 同樣 S^2 比 AD (平均差)和 Q (四分差)更具充分性。

5. 抗拒性(Resistance):

指的是樣本估計量是否能夠不受極端值影響, 例如: 中位數比平均數就不受極端值影響。

8-2 區間估計

一、根據點估計值、抽樣分配及機率原理去推估母群參數在某一區間或範圍的統計方法, 即稱為「區間估計」。

二、原理:

$$\begin{aligned} \text{母數} &= \text{點估計值} \pm \text{抽樣誤差} \\ &= \text{點估計值} \pm (\text{臨界值} \times \text{點估計值的標準誤}) \end{aligned}$$

4. 以下為 t test 的部份臨界值 (critical values) 表格。請據此算出 F test 在分子自由度為 1 及分母自由度為 4，位於 .05 顯著水準 (significance level) 的臨界值 (四捨五入至小數點後第三位)。【10 分】



df	$t_{.40}$	$t_{.70}$	$t_{.90}$	$t_{.95}$	$t_{.975}$	$t_{.99}$	$t_{.995}$
1	.325	.727	1.376	3.078	6.314	12.706	31.821
2	.289	.617	1.061	1.886	2.920	4.303	6.965
3	.277	.584	.978	1.638	2.353	3.182	4.541
4	.271	.569	.941	1.533	2.132	2.776	3.747
5	.267	.559	.920	1.476	2.015	2.571	3.365

命中講義 P.79

心理與教育統計

- 每一種自由度就有一種 t 分配曲線，如圖 9-3。
- 曲線下的總面積為 1，故為機率分配，其機率值可查 t 分配表。
- $t^2(df) = F_{(1,df)}$ ，即 $t_{1-\frac{\alpha}{2}}(df) = F_{1-\alpha}(1,df)$

證明：

$$t_{(df)}^2 = \frac{Z^2}{\chi^2/df} = \frac{\chi^2/1}{\chi^2/df} \quad (df = 1 \text{ 時}, \chi^2 = Z^2) = F_{(1,df)}$$

h. 卡方(χ^2)分配

自常態母群中，每次隨機抽取 n 個變量 $X_1, X_2, X_3, \dots, X_n$ ，並將其轉換為 Z_i ，再加以平方，即 $Z_i^2 = (\frac{X_i - \mu}{\sigma})^2$ ，然後將這 n 個 Z_i^2 加起來，求其總和 $\sum Z_i^2$ ，則命名 $\sum Z_i^2$ 為卡方(χ^2)，讀做 chi square)。如此進行抽樣及轉換無窮多次，即可得到無限多個 χ^2 所形成的分配，稱為自由度 df 的 χ^2 分配，以 χ_{df}^2 表示。

※ χ^2 分配的特性

- 因為 χ^2 為 Z 的平方和，所以 $0 < \chi^2 < \infty$ ，即 χ^2 均為正值。
- 每一種 df ，就有一條卡方分配曲線。
- χ^2 分配為正偏態分配，但當 df 增加， χ^2 分配逐漸接近常態分配，可轉換成 Z 值，再查常態分配表。
- 自由度為 df 的卡方分配，其平均數為 df ，標準差為 $\sqrt{2df}$
- 曲線下的面積為 1，故為機率分配，其機率值可查 χ^2 分配表。

5. 考慮 n 對觀察值 (x_i, y_i) ($i = 1, 2, \dots, n$) 的簡單回歸 (simple regression)。我們可將最小平方法 (method of least squares) 用於 regression of Y on X 以及 regression of X on Y ，而分別得到其回歸線的斜率估計值。請問如何藉此二斜率估計值來推估 X 與 Y 的相關係數 (correlation coefficient)？請詳述理由。【15分】

命中講義 P.183

心理與教育統計

十、相關比(曲線相關)(η/η^2):

當 X 、 Y 變項之間的相關，不是直線相關時，則積差相關便不適用。例如：焦慮和成績通常呈二次函數關係，則必需使用相關比。

$$\eta = \sqrt{\frac{SS_b}{SS_t}}$$

12-4 淨相關、部分相關及複相關

一、淨相關(partial correlation)(偏相關)：

兩個變項在它們與一個或多個變項的共同解釋力被排除之外，所剩下的純相關程度以 $r_{12.3}$ 表示。

例如：國語成績和數學成績的相關極高，但是國語、數學都會受到智力的影響，因此將智力自果與、數學成績中分別排除之後所剩下的純相關即是「淨相關」。

$$r_{12.3} = \frac{r_{12} - r_{13}r_{23}}{\sqrt{1 - r_{13}^2}\sqrt{1 - r_{23}^2}}$$

二、部分相關(part correlation)(半淨相關)：

指「第一變項」和「排除第三變項共同解釋力後的第二變項」之間的相關程度。

以 $r_{1(2.3)}$ 表示。

例如：國語成績和排除致力因素後的數學成績間的相關。

$$r_{1(2.3)} = \frac{r_{12} - r_{13}r_{23}}{\sqrt{1 - r_{23}^2}}$$

三、複相關(multiple correlation)(多元相關)：

指某依變項和數個自變項間的共變關係。

例如：數學成績(Y)可能和智商(X_1)練習次數，作答習慣(X_2)都有相關。

$$R = \sqrt{\beta_1 r_{Y1} + \beta_2 r_{Y2}}$$