

方法與應用

複迴歸模型的估計 普通最小平方法

- 觀察值與估計值差的平方和

$$SSE = \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{\alpha} - \hat{\beta}X_i - \hat{\gamma}Z_i)^2$$

$$= \sum_{i=1}^n e_i^2$$

- 迴歸係數的估計

$$\hat{\beta} = \frac{\sum z^2 \sum xy - \sum xz \sum zy}{\sum x^2 \sum z^2 - (\sum xz)^2}$$

$$\hat{\gamma} = \frac{\sum x^2 \sum zy - \sum xz \sum xy}{\sum x^2 \sum z^2 - (\sum xz)^2}$$

$$\hat{\alpha} = \bar{Y} - \hat{\beta}\bar{X} - \hat{\gamma}\bar{Z}$$

方法與應用

表16.3 Excel 的迴歸結果

	A	B	C	D	E
36		係數	標準誤	t統計	P-值
37	截距	23.212098	3.615648628	6.4200564	0.0024131
38	教育年數X	1.3641066	0.215936102	6.3179903	0.0041549
39	工作年數Z	0.9181536	0.300458135	3.0558453	0.0024731

方法與應用

複迴歸分析的統計推論

- (1) 迴歸方程式的配合度

- 依變數的總變異

$$\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 = \sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2 + \sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2$$

- 複判定係數

$$R^2 = \frac{\sum_{i=1}^n (\hat{Y}_i - \bar{Y})^2}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2} = \frac{SSR}{SST}$$

方法與應用

複迴歸分析的統計推論

- 調整的複判定係數

$$\bar{R}^2 = 1 - \frac{\sum_{i=1}^n (Y_i - \hat{Y}_i)^2 / n - k - 1}{\sum_{i=1}^n (Y_i - \bar{Y})^2 / n - 1} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^n e_i^2}{\sum_{i=1}^n y_i^2} \times \frac{n-1}{n-k-1}$$

式中：n為樣本數，k為自變數的個數。

方法與應用

表16.3 Excel 的迴歸結果

	A	B	C	D	E
36		係數	標準誤	t統計	P-值
37	截距	23.212098	3.615648628	6.4200564	0.0024131
38	教育年數X	1.3641066	0.215936102	6.3179903	0.0041549
39	工作年數Z	0.9181536	0.300458135	3.0558453	0.0024731

方法與應用

複迴歸分析的統計推論

- 迴歸方程式有無解釋能力-F 檢定

- F 檢定統計量

$$F = \frac{MSR}{MSE} \sim F_{k, n-k-1, \alpha}$$

- 檢定法則

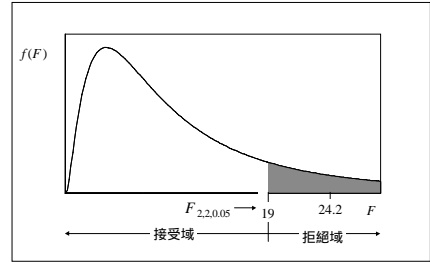
① 若 $F > F_{k, n-k-1, \alpha}$ ，則拒絕 H_0 。

② 若 $F \leq F_{k, n-k-1, \alpha}$ ，則接受 H_0 。

表16.5 複迴歸變異數分析表

變異來源	平方和SS	自由度df	平均平方和MS	F
迴歸	$SSR = \sum \hat{y}^2 = \sum (\hat{Y} - \bar{Y})^2$	k	$MSR = \frac{SSR}{k}$	$F = \frac{MSR}{MSE}$
隨機	$SSE = \sum e^2 = \sum (Y - \hat{Y})^2$	n - k - 1	$MSE = \frac{SSE}{n - k - 1}$	
總和	$SST = \sum y^2 = \sum (Y - \bar{Y})^2$	n - 1		

圖16.5 教育、工作年數對所得影響的檢定



複迴歸分析的統計推論

(2) 部分迴歸係數的檢定 - F 檢定

○ F 檢定 - 檢定部份迴歸係數

$$F = \frac{(\sum \hat{y}_0^2 - \sum \hat{y}_0^2) / (Q - k)}{\sum e_0^2 / (n - Q - 1)} \sim F_{Q-k, n-Q-1}$$

○ 檢定法則

- ① 若 $F > F_{\alpha, Q-k, n-Q-1}$ ，則拒絕 H_0 。
- ② 若 $F \leq F_{\alpha, Q-k, n-Q-1}$ ，則接受 H_0 。

複迴歸分析的統計預測

在既定的 X_0, Z_0 下預測複 $E(Y | X_0, Z_0)$ 的信賴區間

(1) $E(Y_0)$ 的信賴區間

$$\hat{Y}_0 \sim N(E(Y_0), \sigma_{\hat{Y}_0}^2)$$

其中

$$\sigma_{\hat{Y}_0}^2 = \sigma^2 \left[\frac{x_0^2 \sum z^2 + z_0^2 \sum x^2 - 2x_0 z_0 \sum xz}{\sum x^2 \sum z^2 - (\sum xz)^2} + \frac{1}{n} \right]$$

○ $E(Y_0)$ 的信賴區間 (σ^2 已知)

$$\hat{Y}_0 \pm Z_{\alpha/2} \sigma_{\hat{Y}_0}$$

○ $E(Y_0)$ 的信賴區間 (σ^2 未知)

$$\hat{Y}_0 \pm t_{n-3, \alpha/2} S_{\hat{Y}_0}$$

$$\text{式中: } S_{\hat{Y}_0}^2 = S_{\hat{Y} | XZ}^2 \cdot \left[\frac{x_0^2 \sum z^2 + z_0^2 \sum x^2 - 2x_0 z_0 \sum xz}{\sum x^2 \sum z^2 - (\sum xz)^2} + \frac{1}{n} \right]$$

複迴歸分析的統計預測

在既定的 X_0, Z_0 下預測新的觀察值 Y_0 的信賴區間

(2) Y_0 的信賴區間

○ $Y_0 - \hat{Y}_0 = e_0$ 的抽樣分配

$$Y_0 - \hat{Y}_0 = e_0 \sim N(0, \sigma_{e_0}^2)$$

$$\text{其中: } \sigma_{e_0}^2 = \sigma^2 \left[\frac{x_0^2 \sum z^2 + z_0^2 \sum x^2 - 2x_0 z_0 \sum xz}{\sum x^2 \sum z^2 - (\sum xz)^2} + \frac{1}{n} + 1 \right]$$

○ Y_0 的信賴區間 (σ^2 已知)

$$\hat{Y}_0 \pm Z_{\alpha/2} \sigma_{e_0}$$

○ Y_0 的信賴區間 (σ^2 未知)

$$\hat{Y}_0 \pm t_{n-3, \alpha/2} S_{e_0}$$

$$\text{其中: } S_{e_0}^2 = S_{\hat{Y} | XZ}^2 \cdot \left[\frac{x_0^2 \sum z^2 + z_0^2 \sum x^2 - 2x_0 z_0 \sum xz}{\sum x^2 \sum z^2 - (\sum xz)^2} + \frac{1}{n} + 1 \right]$$

複相關分析

○ Y 與 X_1, \dots, X_k 的複相關係數

$$r_{Y\hat{Y}} = \frac{\sum y\hat{y}}{\sqrt{\sum y^2} \sqrt{\sum \hat{y}^2}} \text{ 或 } \sqrt{R^2}$$

○ t 檢定統計量

$$\frac{r_{Y\hat{Y}}}{\sqrt{\frac{1-r_{Y\hat{Y}}^2}{n-k-1}}} \sim t_{n-k-1}$$

偏相關分析

○ X 與 Y 在固定條件下的偏相關係數

$$r_{xy.z} = \frac{r_{xy} - r_{yz} \cdot r_{xz}}{\sqrt{1 - r_{yz}^2} \sqrt{1 - r_{xz}^2}}$$

偏相關分析

○ X 對 Y 的偏判定係數

$$r_{xy.z}^2 = \frac{SSR_{xy} - SSR_z}{SSE_z}$$

式中：SSR_{xy} 為 Y 對 X、Z 兩個自變數迴歸的解釋變異；SSR_z 為 Y 對 Z 一個自變數迴歸的解釋變異；SSE_z 為 Y 對 Z 一個自變數迴歸的未解釋變異。

○ Z 對 Y 的偏判定係數

$$r_{zy.x}^2 = \frac{SSR_{zy} - SSR_x}{SSE_x}$$

式中：SSR_{zy} 為 Y 對 X 自變數迴歸的解釋變異；SSE_x 為 Y 對 X 自變數迴歸的未解釋變異。

偏相關分析

○ 偏相關係數與偏判定係數

$$r_{xy.z}^2 = \frac{SSR_{xy} - SSR_z}{SSE_z} = \left[\frac{r_{xy} - r_{yz} \cdot r_{xz}}{\sqrt{1 - r_{yz}^2} \sqrt{1 - r_{xz}^2}} \right]^2$$

虛擬變數的迴歸模型

圖16.6 虛擬變數的二條迴歸線

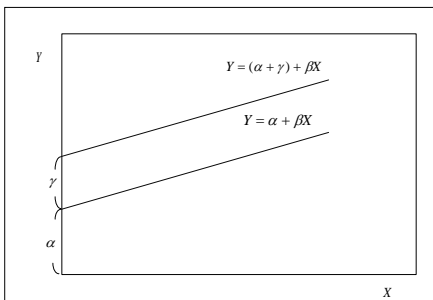


圖16.8 未加入虛擬變數的偏誤

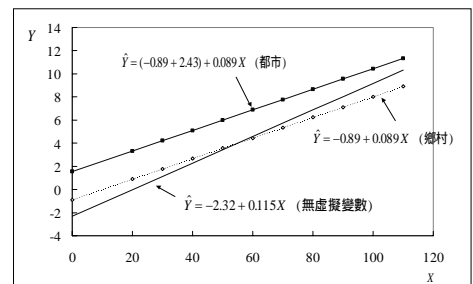




圖16.9 類別變數交叉效果

