

迴歸 (Regression)

大數據分析

- R/Python/Julia/SQL程式設計與應用
 (R/Python/Julia/SQL Programming and Application)
- 資料視覺化 (Data Visualization)
- 機器學習 (Machine Learning)
- 統計品管 (Statistical Quality Control)
- 最佳化 (Optimization)





大綱

- 1.線性迴歸簡介
- 2.複迴歸
- 3.Rcmdr demo
- 4.課程回顧





迴歸

- 迴歸分析 (Regression Analysis)是以一個或一個以上自變數(預測變項, X_i),預測一個數值型因變數(被預測變項,Y)。
- 因變數如果是類別型變數,則稱為邏輯斯迴歸(Logistic Regression)
- 若只有一個自變數稱為簡單迴歸;若使用一組自變數則稱為多元迴歸或複迴歸。
- 一般簡單迴歸強調資料具有線性趨勢。
- SPSS的迴歸分析,可獲致很多相關之統計數字。如:相關係數、判定係數、 以F檢定判斷因變數與自變數間是否有迴歸關係存在、以t檢定判斷各迴歸係 數是否不為0、計算迴歸係數之信賴區間、計算殘差與繪圖。
- 公式推導: https://github.com/rwepa/DataDemo/blob/master/regression_01.pdf
- Excel YouTube 示範: https://youtu.be/i5_urp8XzEs



迴歸模式 (Regression Model)

考慮 X 與 Y 二個隨機變數,其中的 X 表示「自變數」independent variables, Y 表示「依變數」dependent variables, ε 表示誤差項,迴歸方程式表示如下:

$$Y = \alpha + \beta X + \varepsilon$$

上式必須假設以下基本條件:

(1).
$$Y_i$$
是獨立的常態分佈 $N(\alpha + \beta X_i, \sigma^2), i = 1, 2, ..., n$

- α, β 表示迴歸係數 (regression coefficients)
- $H_0: \beta = 0$ $H_1: \beta \neq 0$ (研究者目標)

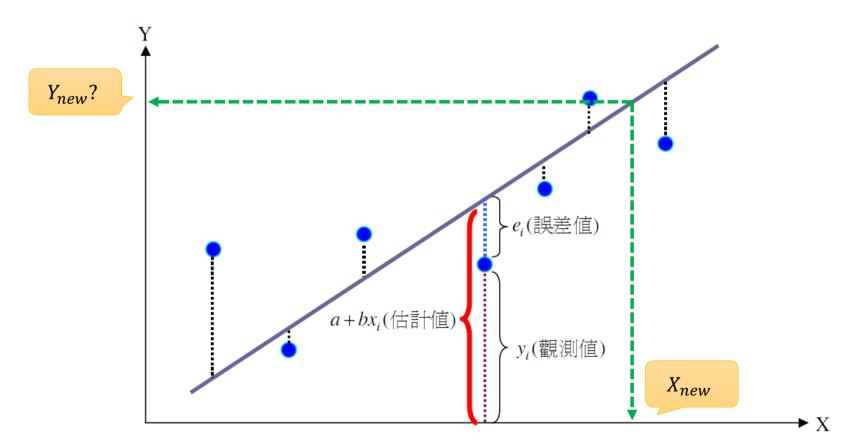
(2). ε_i 是獨立的常態分佈 $N(0,\sigma^2), i=1,2,...,n$

即 Y 的估計値爲 $\hat{y} = a + bx$,其中^發音爲 hat,而估計値的誤差 $e_i =$ 觀測値(實際値) — 估計値 = $y_i - \hat{y}_i$

- 迴歸三大假設:
- 1. 常態分配
- 2. 獨立性
- 3. 變異數同質性 (σ^2)



迴歸模型





最小平方法

重點 2. 最小平方法 Least Squares Method:

考慮
$$Min\left\{\sum_{i=1}^{n}e_{i}^{2}\right\} = Min\left\{\sum_{i=1}^{n}(y_{i}-\hat{y}_{i})^{2}\right\} = Min\left\{\sum_{i=1}^{n}(y_{i}-a-bx_{i})^{2}\right\}$$
,將左式分別對 a,b 取微

 \mathcal{G} ,並令上式微分等於零,參考以下說明,即可解出a,b

$$\frac{dw}{da} = 2\left(\sum_{i=1}^{n} \left(y_i - a - b x_i\right)\right) \times (-1) = 0$$

$$\frac{dw}{db} = 2\left(\sum_{i=1}^{n} \left(y_i - a - b x_i\right)\right) \times (-x_i) = 0$$



解二元一次聯立方程式
$$b = \frac{\sum_{i=1}^{n} x_i y_i - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} x_i\right) \left(\sum_{i=1}^{n} y_i\right)}{n}}{\sum_{i=1}^{n} x_i^2 - \frac{\left(\sum_{i=1}^{n} x_i\right)^2}{n}}$$

$$a = \overline{y} - b\overline{x}, \quad \sharp \oplus \quad \overline{y} = \frac{\sum_{i=1}^{n} y_i}{n}, \overline{x} = \frac{\sum_{i=1}^{n} x_i}{n}$$



檢定迴歸模型之變異數分析表

• H_0 : $\beta_1 = 0$ (此迴歸模型不具解釋能力)

 H_1 : $\beta_1 \neq 0$ (此迴歸模型具解釋能力)

• 如果f值落在拒絕域,即 $\{f > F_{\alpha}(1, n-2)\}$,即拒絕 H_0 ,即此迴歸模型具有解釋能力。

變異來源	平方和	自由度	均方	<i>f</i> 值
迴歸模型	SSR	1	$MSR = \frac{SSR}{1}$	$f = \frac{MSR}{MSE}$
隨機誤差	SSE	n-2	$MSE = \frac{SSE}{n-2} = S^2$	
總和 ————————————————————————————————————	SST	n-1	• $SST = \sum_{i=1}^{n} (y_i - \bar{y})^2 = SSR$	

- $SSR = \sum_{i=1}^{n} (\widehat{y}_i \overline{y})^2 = SST SSE$
- $SSE = \sum_{i=1}^{n} (y_i \hat{y}_i)^2 = \sum_{i=1}^{n} e_i^2 = SST SSR$



平方和計算

- $SST = \sum_{i=1}^{n} (y_i \bar{y})^2 = SSR + SSE$
- $SSR = \sum_{i=1}^{n} (\widehat{y}_i \overline{y})^2 = SST SSE$
- $SSE = \sum_{i=1}^{n} (y_i \hat{y}_i)^2 = \sum_{i=1}^{n} e_i^2 = SST SSR$



判定係數

- 考慮SSE = 0, $\frac{SS_R}{SS_T} = 1$ 表示總變異 SST 完全由迴歸變異解釋,以圖形來表示即資料值剛好可以連成一直線。
- 考慮 $\frac{SS_R}{SS_T}$ 接近0 時,總變異值幾乎無法用迴歸模型之變異所解釋,即迴歸模型不具有顯著地解釋能力。
- 判定係數(coefficient of determination) 使用 R²表示:

•
$$R^2 = \frac{SSR}{SST} = \frac{\sum_{i=1}^{n} (\widehat{y_i} - \overline{y})^2}{\sum_{i=1}^{n} (y_i - \overline{y})^2} \cdot 0 \le R^2 \le 1$$
 °

• 當判定係數 R^2 越大,則迴歸模型之解釋能力越強, R^2 越小,則迴歸模型之解釋能力越弱。



常見迴歸模型

- 簡單迴歸 y = 10 + 3x
- 多元迴歸 $y = 10 + 3x_1 + 5x_2$
- 三次多項式模型 (cubic polynomial model)

•
$$Y = \beta_0 + \beta_1 x + \beta_2 x^2 + \beta_3 x^3 + \varepsilon$$

•
$$\Leftrightarrow x_1 = x, x_2 = x^2, x_3 = x^3$$
, $\exists Y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_3 x_3 + \varepsilon$

• 交互效果 (interaction effect)

•
$$Y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_{12} x_1 x_2 + \varepsilon$$

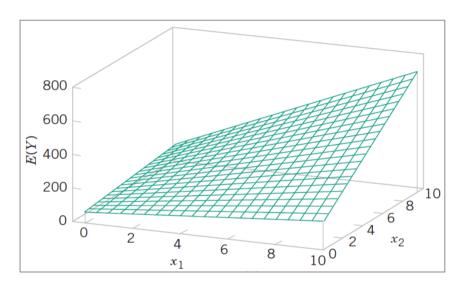
•
$$\Rightarrow x_3 = x_1 x_2$$
, $y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_3 x_3 + \varepsilon$

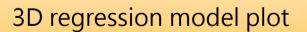
- 二階模型 (second-order model)
 - $Y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \beta_{11} x_1^2 + \beta_{22} x_2^2 + \beta_{12} x_1 x_2 + \varepsilon$
 - 同理二階模型亦可轉換為多元迴歸。

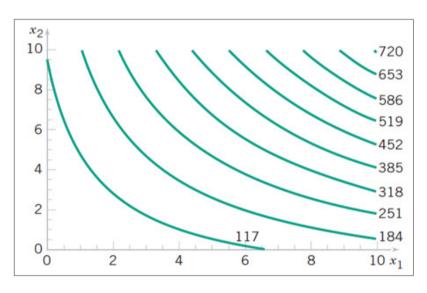


二階模型範例

•
$$Y = 800 + 10x_1 + 7x_2 - 8.5x_1^2 - 5x_2^2 + 4x_1x_2$$







contour plot

参考: https://industri.fatek.unpatti.ac.id/wp-content/uploads/2019/03/091-Engineering-Statistics-Douglas-C.-Montgomery-George-C.-Runger-Norma-F.-Hubele-Edisi-5-2011.pdf



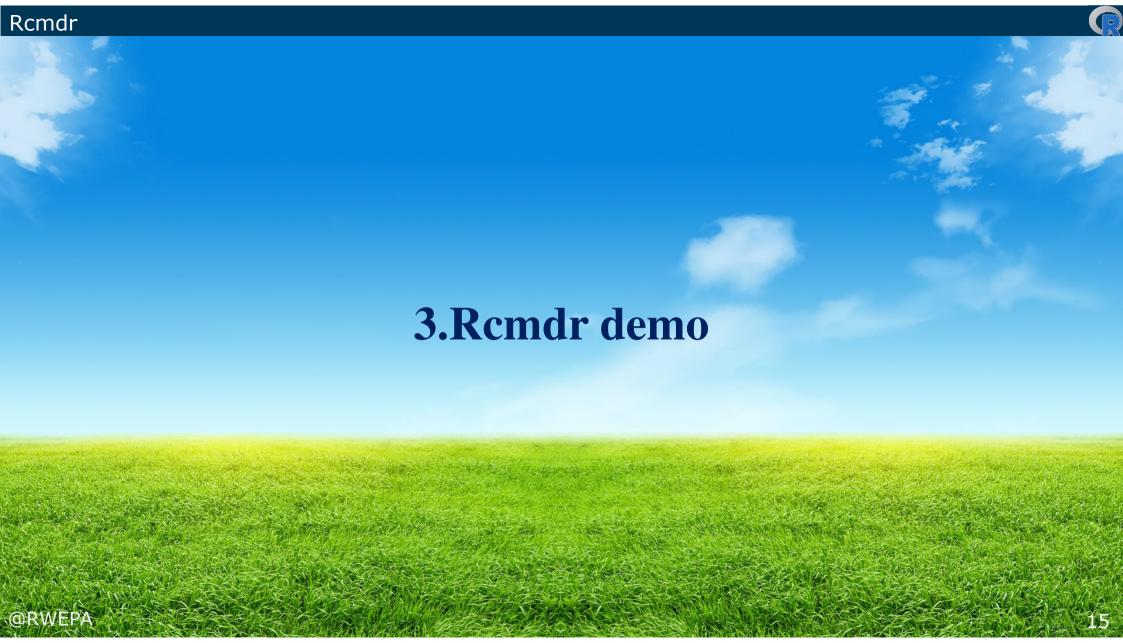


複迴歸

• 模型:
$$Y = \beta_0 + \beta_1 x_1 + \beta_2 x_2 + \dots + \beta_k + \varepsilon$$

•
$$H_0$$
: $\beta_1 = \beta_2 = \cdots = \beta_k = 0$ (此迴歸模型不具解釋能力) H_1 : $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_k$ 不全為0 (此迴歸模型具解釋能力)

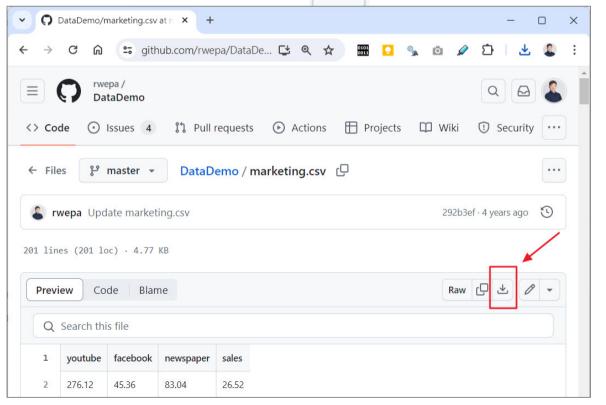
變異來源	平方和	自由度	均方	f值
迴歸模型	SSR	k	$MSR = \frac{SSR}{k}$	$f = \frac{MSR}{MSE}$
隨機誤差	SSE	n-k-1	$MSE = \frac{SSE}{n - k - 1}$	
總和	SST	n-1		





下載 marketing.cav

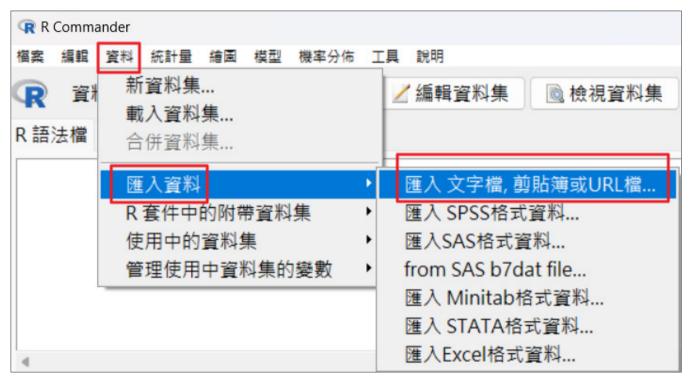
- https://github.com/rwepa/DataDemo/blob/master/marketing.csv
- 按下載按鈕 [Download raw file] 🛂 , 預設儲存在下載 資料夾。





Remdr -

- 啟動Rcmdr → libray(Rcmdr)
- 資料 \ 匯入資料 \ 匯入文字檔, 剪貼簿或URL檔...



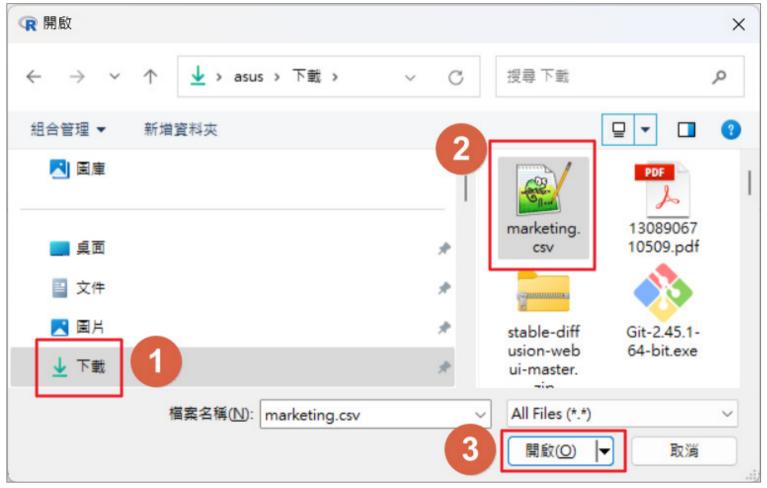


讀取文字檔

√ 戻 i 良 取 文 字 に が ら が は に は が に に は に は に は に は に は に は に は	×					
請輸入資料集名稱: df_168						
檔案中的變數名稱: ☑						
將字串變數轉成因子 🗸						
遺漏資料標示符號: NA						
資料檔位置						
● 本機檔案						
○剪貼簿						
○ 網際網路位址 URL						
欄位分隔字元						
○ 空白鍵 • Commas [,]						
○ Semicolons [;] ○ Tab 鍵						
○ 其他 指定符號:						
小數點符號						
● 點 [.]						
○ 逗號 [,]						
② 説明 ✓ OK ※ 取消						

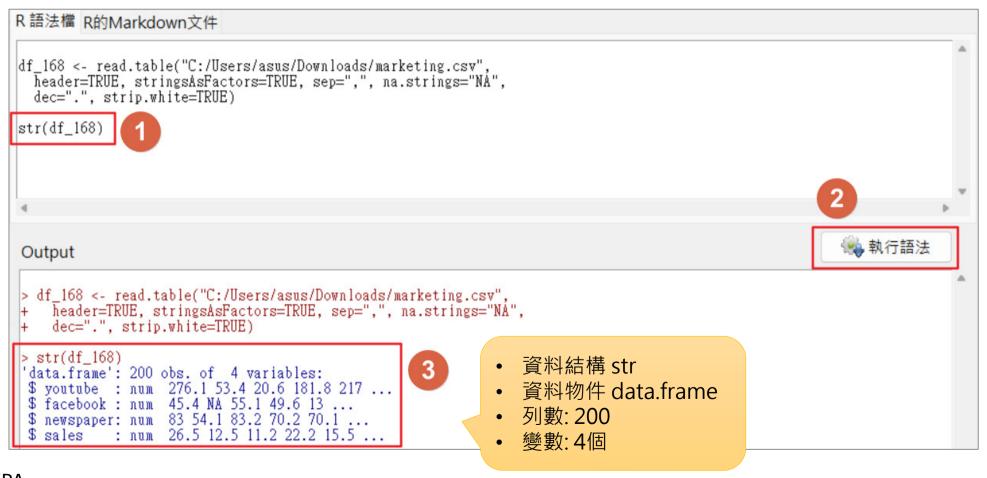


開啟視窗





資料結構 str





摘要 summary

• 統計量 \ 摘要 \ 使用中的資料集

```
summary(df_168)
                                                      sales
                    facebook
   youtube
                                   newspaper
      : 0.84
                       : 0.00
                                 Min. : 0.36
                                                  Min.
1st Qu.: 89.25
                                 1st Qu.: 15.30
                                                  1st Qu.:12.45
                 1st Qu.:11.94
Median :179.70
                Median :27.00
                                 Median : 30.90
                                                  Median :15.48
                                                         :16.83
       :176.45
                       :27.82
Mean
                                 Mean : 36.66
                                                  Mean
                 Mean
3rd Qu.:262.59
                3rd Qu.:43.68
                                3rd Qu.: 54.12
                                                  3rd Ou.:20.88
                    :59.52
Max. :355.68
                                        :136.80
                                                       :32.40
                Max.
                                 Max.
                                                  Max.
                 NA's
                        : 1
```

facebook 變數有NA



填補NA

• df_168\$facebook[is.na(df_168\$facebook)] <- median(df_168\$facebook, na.rm = TRUE)

```
R 語法檔 R的Markdown文件
df 168$facebook[is.na(df 168$facebook)] <- median(df 168$facebook, na.rm = TRUE)
summary(df 168)
Output
> df_168$facebook[is.na(df_168$facebook)] <- median(df_168$facebook, na.rm = TRUE)
> summary(df_168)
                     facebook
    youtube
                                                       sales
                                    newspaper
        : 0.84
 Min.
                  Min.
                         : 0.00
                                  Min.
                                            0.36
                                                   Min.
                  1st Qu.:11.97
Median :27.00
 1st Qu.: 89.25
                                  1st Qu.: 15.30
                                                  1st Qu.:12.45
 Median :179.70
                                  Median : 30.90
                                                   Median :15.48
 Mean
        :176.45
                         :27.82
                  Mean
 3rd Qu.:262.59
                  3rd Qu.:43.62

    facebook 變數沒有NA

        :355.68
 Max.
                  Max.
                         :59.52
```



相關

- 相關 (Correlation) 表示變數間相互發生之關聯,通常以線性相關為主。
- 分析兩組資料間之相關,稱之為簡單相關;若是分析多組資料間之相關,則稱之為複相關(Multiple Correlation)。
- 簡單相關有二種方式: 1. 繪製資料散佈圖 2.計算簡單相關係數(包括相關程度大小及正負之數值)。
- 簡單相關係數之計算公式為:

• 樣本相關係數
$$\gamma = \frac{S_{xy}}{S_x S_y} = \frac{\frac{1}{n-1} \sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2}{n-1}} \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}{n-1}}} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})(y_i - \bar{y})}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \bar{x})^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2}}$$



相關係數特性

- 相關係數值介於-1到+1之間, $-1 \le \gamma \le 1$
- 相關係數值其情況可有下列三種:
 - 1. $\gamma = 0$ 無線性相關,可能有非線性關係
 - 2. $\gamma > 0$ 正相關
 - 3. γ<0 負相關
- 當相關係數之絕對值小於0.3 時,為低度相關。
- 絕對值介於 0.3~0.7時,為中度相關。
- 達到 0.7~0.8時,為高度相關。
- 若達到 0.8以上時,即為非常高度相關。



相關矩陣

• 統計量 \ 摘要 \ 相關矩陣





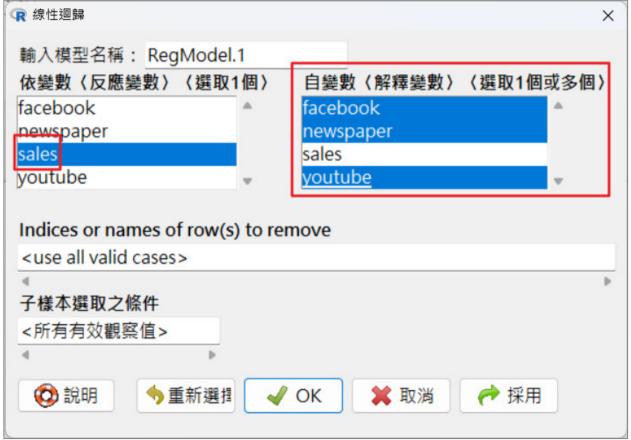
相關係數 cor

• sales, newspaper 相關係數較小



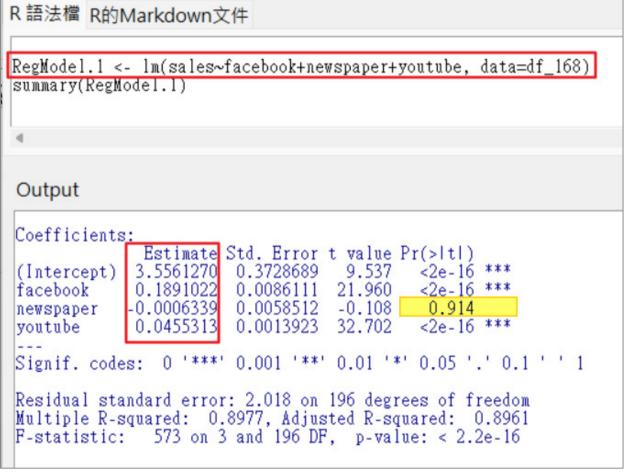
線性迴歸

• 統計量 \ 模型配適 \ 線性迴歸





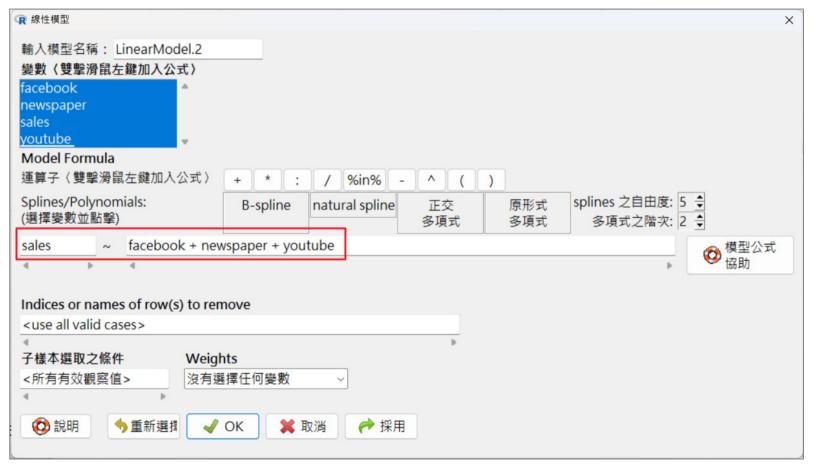
線性迴歸 (Linear Model, lm) – 完成圖





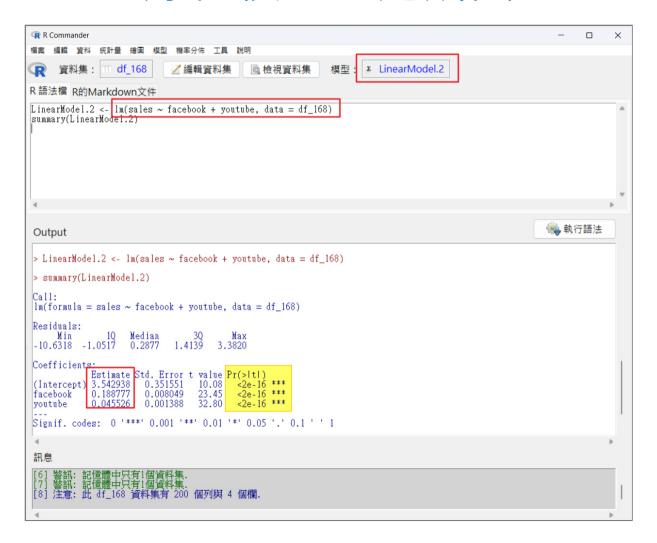
線性模型

• 統計量 \ 模型配適 \ 線性模型



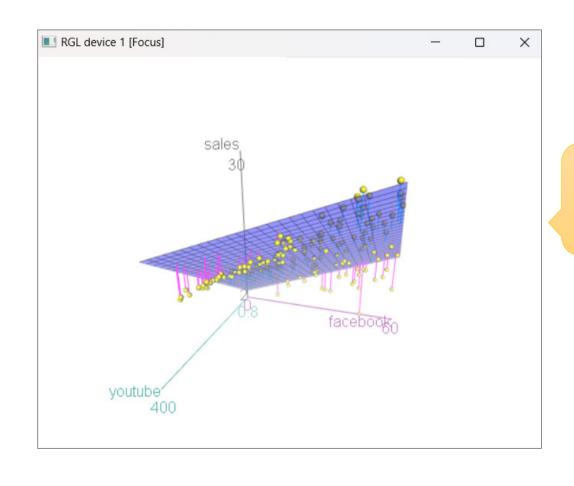


線性模型 - 完成圖





迴歸模型-3D繪圖



- 3D自由旋轉
- 放大/縮小



Reviews

- R, RStudio
- Rcmdr
- Import Tab File 匯入Tab檔案
- 宗教社會服務概況資料分析
- 研究方法與開放資料
- ggplot2 簡介
- 套件 package
- 變異數分析(ANOVA)
- 迴歸 (Regression)



謝謝您的聆聽 Q&A



李明昌

alan9956@gmail.com

http://rwepa.blogspot.tw/