

# **A Geometric Approach to Compare Variables in a Regression Model**

Author(s): Johan Bring

Source: The American Statistician ,  
Feb., 1996, Vol. 50, No. 1 (Feb., 1996), pp. 57-62

112354015 統碩一 林子涵

# CONTENT

01. Introduction

02. A geometric presentation of multiple regression

03. Standardized regression coefficients  $\beta_i$

04. Partitioning  $R^2$

05. Conclusion



# 1. Introduction

- 為什麼幾何方法在迴歸分析中很少被使用？

1. 現今常用的代數方法已發展完全

2. Fisher、Durbin等著名的統計學家曾經使用，導致部分的人認為只有聰明的人才能駕馭幾何方法

3. 由於一般人對空間的認知只能到三維，當變數較多時難以用幾何方法詮釋



# 1. Introduction

• 研究目的：

1. 展現幾何方法的強大之處
2. 如何運用幾何方法選取變數與比較變數的重要性



## 2. A geometric presentation of multiple regression

現有相依變數 $y^*$ ， $p$ 個解釋變數 $x_1^*, \dots, x_p^*$ ，由於各變數的單位可能不同，所以先將以上變數都標準化，

可得 $\|y\| = \|x_1\| = \dots = \|x_p\| = 1$

再來配適迴歸模型，估計 $\hat{y} = X\hat{\beta}$ ，

其中 $X$ ：標準化解釋變數、 $\hat{\beta}$ ：標準化迴歸係數

$\hat{y}$ 可視為 $y$ 在 $X$ 上的垂直投影

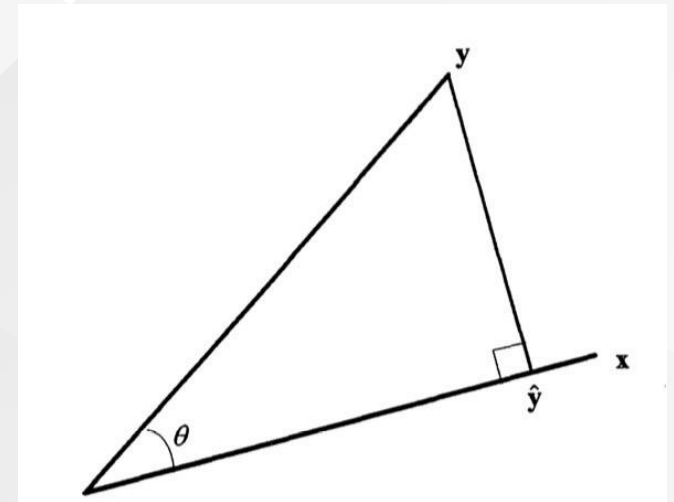


Figure 2. Linear Regression of  $y$  on  $x$ .



## 2. A geometric presentation of multiple regression

$$SST = \sum_{i=1}^n (y_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n (y_i)^2 = \|y\|^2 = 1$$

$$SSR = \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i - \bar{y})^2 = \sum_{i=1}^n (\hat{y}_i)^2 = \|\hat{y}\|^2$$

$$R^2 = \|\hat{y}\|^2$$

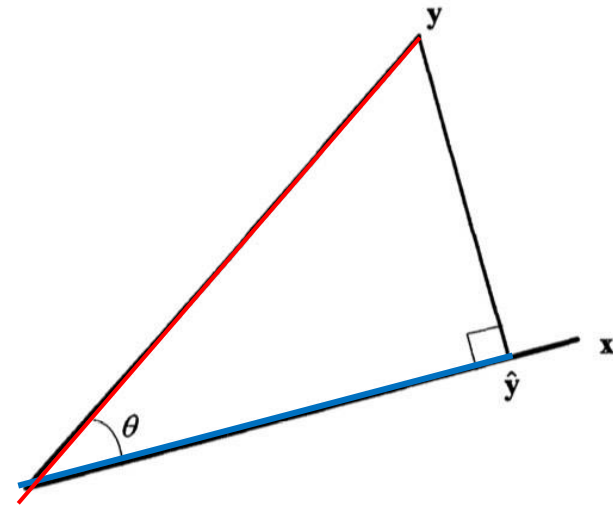


Figure 2. Linear Regression of  $y$  on  $x$ .



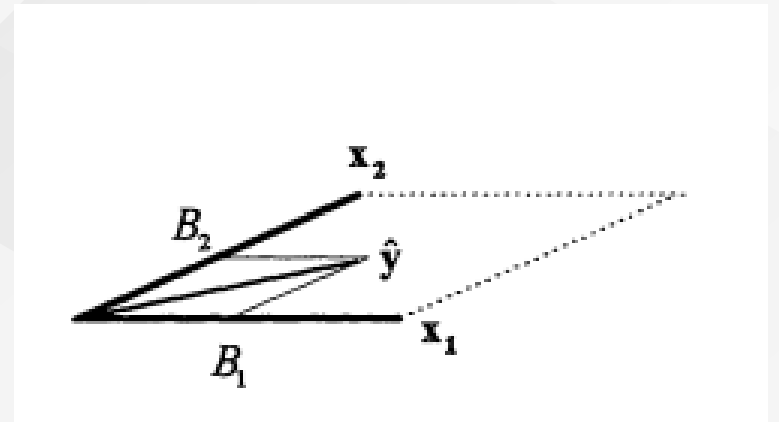
### 3. Standardized regression coefficients $\beta_i$

標準化迴歸係數估計方法： $\hat{\beta}_i^* = r_{iy}$

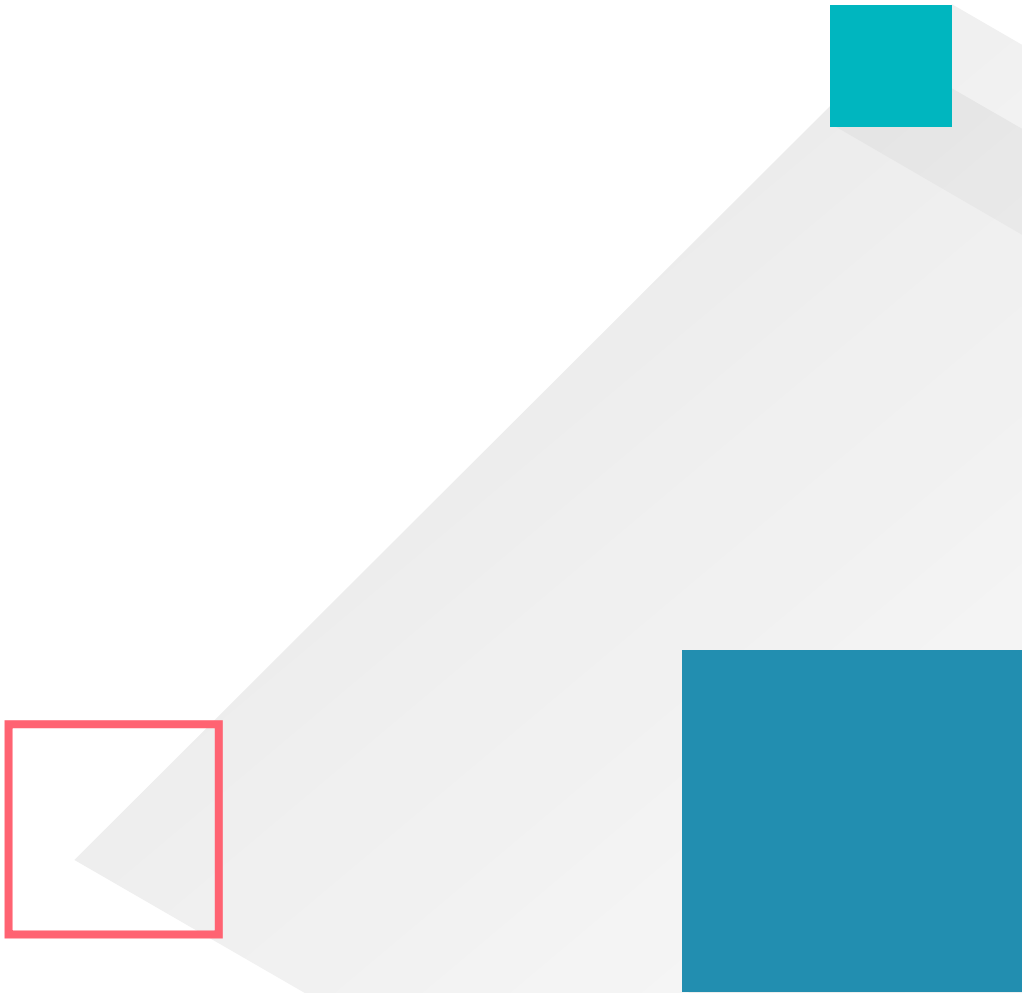
假設 $x_1, \dots, x_p$ 彼此不相關，則其展開的空間為直角坐標系，

可得 $\hat{y} = \hat{\beta}_1^* x_1 + \dots + \hat{\beta}_p^* x_p$ ，因此 $\hat{y}$ 可視為X空間上的向量，

且可用 $\|\hat{y}\|$ 來決定「 $x_i$ 對 $y$ 的相對重要性」



# 4. Partitioning $R^2$









## Method 2: Average Stepwise

直接考慮所有可能變數的順序組合，將「納入 $x_i$ 時 $R^2$ 增加的平均值」視為 $x_i$ 貢獻程度。

當 $p=2$ 時：

$$x_1 \text{ 的貢獻} = \frac{1}{2} (\|a\|^2 + \|d\|^2)$$

$$x_2 \text{ 的貢獻} = \frac{1}{2} (\|b\|^2 + \|c\|^2)$$

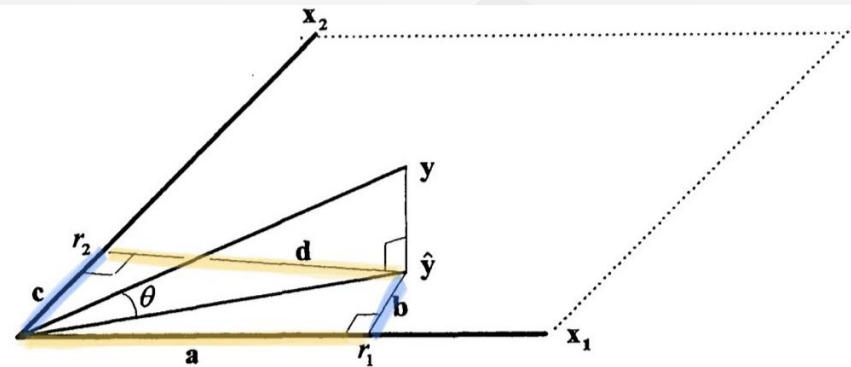


Figure 6. Selection of the First Variable by the Stepwise Regression Procedure.



## Method 3: The Product Measure

$$R^2 = \hat{\beta}_1^* r_{1y} + \hat{\beta}_2^* r_{2y} + \dots + \hat{\beta}_p^* r_{py}$$

其中， $\hat{\beta}_i^*$  是標準化迴歸係數， $r_{iy}$  是 $x_i$ 和 $y$ 的相關係數，

可使用 $\hat{\beta}_i^* r_{iy}$ 來衡量 $x_i$ 對 $R^2$ 的貢獻。



## 5. Conclusion

- 以幾何的角度來詮釋迴歸分析
- 以標準化迴歸係數、判定係數等指標來選取變數
- 由於幾何方法較為抽象，因此在舉例時應用較簡單的方式說明



**THANKS**