

最小平方法還需要交代的一件事

李政豐

國立竹南高級中學

壹、緣起

跟數學老師談起最小平方法的教學，有幾位老師總覺得怪怪的，有交代不清的感覺。比較優秀的學生也覺得，在標準化坐標系裡求得的迴歸線，殘差平方和不同，測試殘差平方和的直線也不同，而且計算兩坐標系的殘差平方和與平移、 x 座標的標準化無關，怎麼知道在標準化坐標系求

得的迴歸線，由座標變換： $x' = \frac{(x - \mu_x)}{\sigma_x}$ ，

$y' = \frac{(y - \mu_y)}{\sigma_y}$ 代入就能得到原始坐標系

的迴歸線？是不是課本太簡化了，我也不曾在外國的教材裡，看到像我們課本這麼簡化的作法。

最小平方法是一個很有價值的學習素材，自從 97 公布的高中數學課綱加入最小平方法開始，99 年起教科書就引入相關解說與證明，因為高一下尚未學微分，因此當年最小平方法的證明都用雙配方來切入，這很複雜難教(本文甲)。

到 102 修正的微調課綱，最小平方法各家的寫法又有很大幅度的簡化，利用標準化坐標系作雙配方，最小平方法於是變得好記，但是課文內沒有證明，證明全都放在附錄。學生也不容易了解(本文乙)。

這兩種教學方式的差異，學生最難了解的是：標準化坐標系與原始坐標系的迴歸線，兩者的殘差平方和，有什麼關係存在？

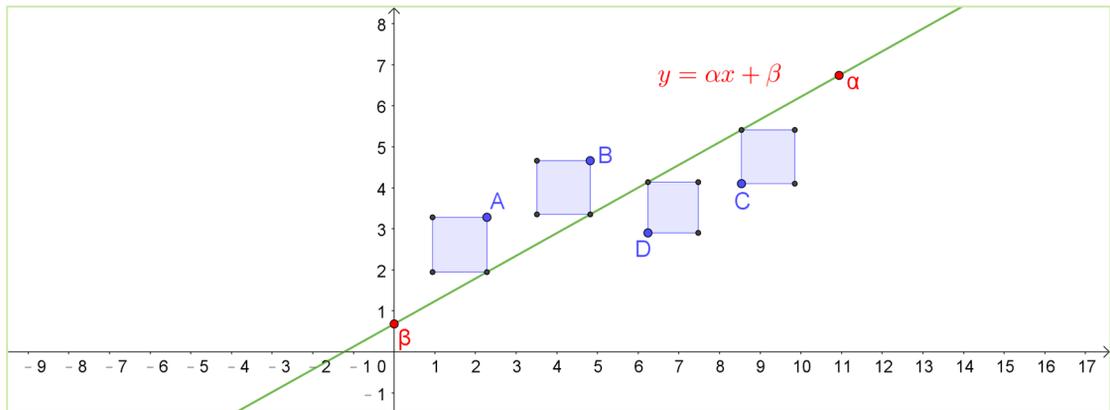
這一點，教科書似乎沒有探討。所幸資訊科技融入教學，可以用 GGB 來為我們解決這個困難，靠著簡單的操作，就能讓學生一目了然，而且能夠印象深刻(本文丙)。如果能把這一段文章加在課本附錄，相信學生的疑惑，將可迎刃而解，這是我提筆為文最重要的目的。

貳、本文

(甲) 97 課綱的寫法

給定一組二維資料 $(x_1, y_1), (x_2, y_2), (x_3, y_3) \dots (x_n, y_n)$ ，如何在平面上找到一條直線 $y = \alpha x + \beta$ ，即找到一組 (α, β) 會使得殘差平方和 $s = \sum_{i=1}^n [y_i - (\alpha x_i + \beta)]^2$ 為最小，此時的 $y = \alpha x + \beta$ 就叫做最適合直線(Fitline)或迴歸直線。

亦即在每個點 (x_i, y_i) 作鉛直線，與 $y = \alpha x + \beta$ 相交，其交點 $(x_i, \alpha x_i + \beta)$ 與 (x_i, y_i) 的垂直距離平方的總和，稱為殘差平方和 s 。



當資料只有 4 個點，上圖中四個藍色正方形的面積和，即為殘差平方和 $s = \sum_{i=1}^4 [y_i - (\alpha x_i + \beta)]^2$ ，當我們適度的改變直線的斜率 α ，與 y 截距 β ，會使得殘差平方和 s 為最小，此時 $y = \alpha x + \beta$ 就叫最適合直線或迴歸直線。上述求得迴歸直線的過程與方法，就叫做最小平方方法。

要完成導出迴歸直線的過程，我們必須具有 3 項先備知識：

$$\text{由標準差公式 } \sigma_X = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu_X)^2}{n}} \Leftrightarrow n(\sigma_X^2) = \sum_{i=1}^n x_i^2 - 2\mu_X \sum_{i=1}^n x_i + n(\mu_X)^2$$

$$\text{即 } n(\sigma_X^2) = \sum_{i=1}^n x_i^2 - n(\mu_X)^2$$

$$\text{則 } \sum_{i=1}^n x_i^2 = n\sigma_X^2 + n\mu_X^2 \dots\dots\dots (a)$$

$$\text{同理可得 } \sum_{i=1}^n y_i^2 = n\sigma_Y^2 + n\mu_Y^2 \dots\dots\dots (b)$$

$$\text{由相關係數在原始坐標系的定義： } r = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu_X)(y_i - \mu_Y)}{\sqrt{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu_X)^2} \sqrt{\sum_{i=1}^n (y_i - \mu_Y)^2}}$$

或由相關係數在標準坐標系的定義：

$$r = \frac{\sum_{i=1}^n x_i' y_i'}{n} = \frac{\sum_{i=1}^n \left(\frac{x_i - \mu_X}{\sigma_X}\right) \left(\frac{y_i - \mu_Y}{\sigma_Y}\right)}{n} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu_X)(y_i - \mu_Y)}{n\sigma_X\sigma_Y}$$

$$\begin{aligned} \text{由 } r &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i - \mu_X)(y_i - \mu_Y)}{n\sigma_X\sigma_Y} = \frac{\sum_{i=1}^n (x_i y_i) - \mu_X \sum_{i=1}^n (y_i) - \mu_Y \sum_{i=1}^n (x_i) + n\mu_X\mu_Y}{n\sigma_X\sigma_Y} \\ &= \frac{\sum_{i=1}^n (x_i y_i) - n\mu_X\mu_Y}{n\sigma_X\sigma_Y} \end{aligned}$$

得到 $\sum_{i=1}^n (x_i y_i) = nr\sigma_X\sigma_Y + n\mu_X\mu_Y \dots\dots\dots (c)$

當給定一組二維資料 $(x_1, y_1), (x_2, y_2), (x_3, y_3) \dots (x_n, y_n)$ ，對任意直線 $y = \alpha x + \beta$ ，殘差平方和的定義是：

由 $s = \sum_{i=1}^n [y_i - (\alpha x_i + \beta)]^2$

乘開 $= \sum_{i=1}^n \beta^2 + \sum_{i=1}^n y_i^2 + \alpha^2 \sum_{i=1}^n x_i^2 + 2\alpha\beta \sum_{i=1}^n x_i - 2\beta \sum_{i=1}^n y_i - 2\alpha \sum_{i=1}^n x_i y_i$

將 $\sum_{i=1}^n x_i^2 = n\sigma_X^2 + n\mu_X^2 \dots\dots\dots (a)$

$\sum_{i=1}^n y_i^2 = n\sigma_Y^2 + n\mu_Y^2 \dots\dots\dots (b)$

$\sum_{i=1}^n x_i y_i = nr\sigma_X\sigma_Y + n\mu_X\mu_Y \dots\dots\dots (c)$

代入上式

$= n\beta^2 + (n\sigma_Y^2 + n\mu_Y^2) + \alpha^2(n\sigma_X^2 + n\mu_X^2) + 2\alpha\beta(n\mu_X) - 2\beta(n\mu_Y) - 2\alpha(nr\sigma_X\sigma_Y + n\mu_X\mu_Y)$

$= n(\beta^2 + \sigma_Y^2 + \mu_Y^2 + \alpha^2\sigma_X^2 + \alpha^2\mu_X^2 + 2\alpha\beta\mu_X - 2\beta\mu_Y - 2\alpha r\sigma_X\sigma_Y - 2\alpha\mu_X\mu_Y)$

分類再配方，有 β 的先配，不足的補缺項，剩下中間的只有 α ，加減一項，再配一次。

$= n[\beta^2 + \alpha^2\mu_X^2 + \mu_Y^2 + 2\alpha\beta\mu_X - 2\beta\mu_Y - 2\alpha\mu_X\mu_Y] + n[\alpha^2\sigma_X^2 - 2\alpha r\sigma_X\sigma_Y] + n\sigma_Y^2$

$= n(\beta + \alpha\mu_X - \mu_Y)^2 + n[\alpha^2\sigma_X^2 - 2\alpha r\sigma_X\sigma_Y + r^2\sigma_Y^2] + n(\sigma_Y^2 - r^2\sigma_Y^2)$

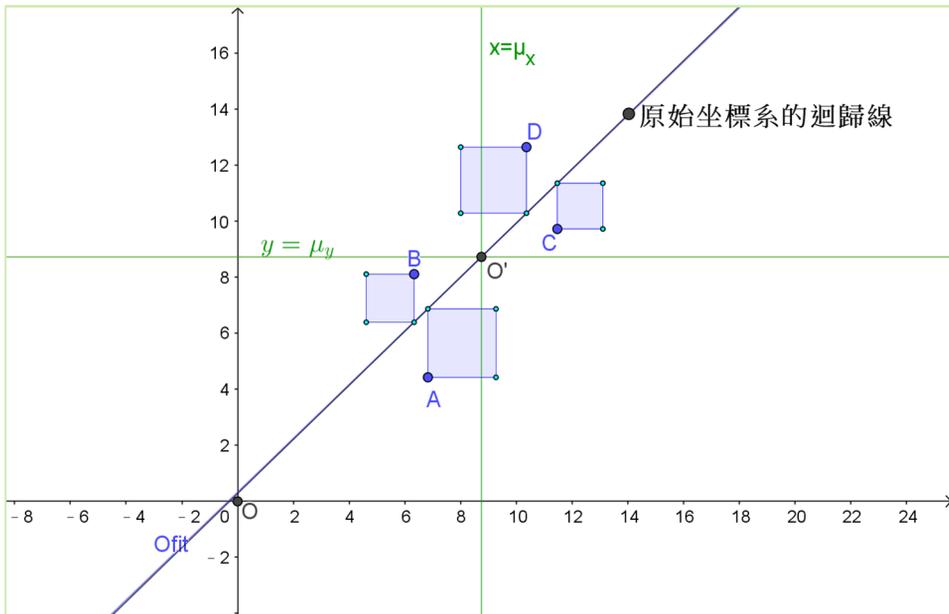
$= n(\beta + \alpha\mu_X - \mu_Y)^2 + n(\alpha\sigma_X - r\sigma_Y)^2 + n(1 - r^2)\sigma_Y^2 \geq n(1 - r^2)\sigma_Y^2$

上式，當 $(\beta + \alpha\mu_X - \mu_Y) = 0$ 且 $(\alpha\sigma_X - r\sigma_Y) = 0$ 時， s 有最小值 $n(1 - r^2)\sigma_Y^2$

此時迴歸直線的斜率 $\alpha = r \frac{\sigma_Y}{\sigma_X}$ ， y 截距 $\beta = \mu_Y - \alpha\mu_X = \mu_Y - r \frac{\sigma_Y}{\sigma_X} \mu_X$

把 α, β 代入迴歸線 $y = \alpha x + \beta$ ，得到 $y = r \frac{\sigma_Y}{\sigma_X} x + \mu_Y - r \frac{\sigma_Y}{\sigma_X} \mu_X$ ，再整理得到

點斜式 $(y - \mu_Y) = r \frac{\sigma_Y}{\sigma_X} (x - \mu_X)$ ，此時最小殘差平方和為 $n(1 - r^2)\sigma_Y^2$



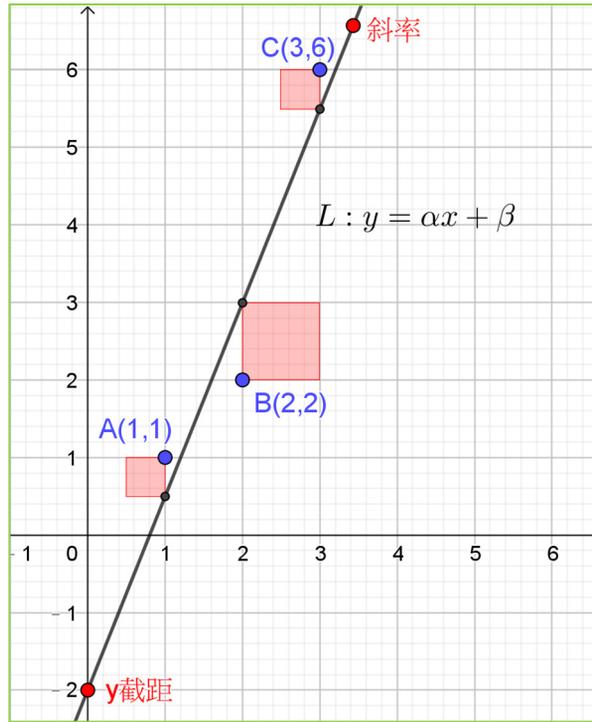
如上圖，於是我們得到下列 3 個性質：

1. 原始資料坐標系的迴歸線必定通過座標平均點 $O'(\mu_x, \mu_y)$
2. 原始資料坐標系迴歸線的斜率為 $r \frac{\sigma_Y}{\sigma_X}$
3. 最小殘差平方和表示面積為 $n(1 - r^2)\sigma_Y^2 \geq 0 \Rightarrow 1 - r^2 \geq 0 \Rightarrow -1 \leq r \leq 1$ ，即相關係數的值在正負 1 之間（因為 $\sigma_Y^2 \geq 0$ ，且 $n > 0$ ）

例題：(在原始資料坐標系)

某個草莓農場，用 1 單位有機肥種植可收成 1 單位草莓，用 2 單位有機肥可收成 2 單位草莓，用 3 單位有機肥可收成 6 單位草莓，用 x 代表有機肥單位數，用 y 代表收成草莓單位數，則農夫經驗的數據可用三個點 A(1,1), B(2,2), C(3,6)代表。如下圖，設 $L: y = \alpha x + \beta$ 是一條可變動的直線，令 $d_i^2 = (y_i - \alpha x_i - \beta)^2$ 為某個樣本點 (x_i, y_i) 到直線 L 鉛垂距離的平方，藉由改變直線的斜率 α 及 y 截距 β ，我們想要求得：能使平方和 $s = \sum d_i^2$ （即三個紅色正方形面積和）為最小的 α, β 值。

當 $s = \sum_{i=1}^3 d_i^2$ 為最小時，所求得的直線 $y = \alpha x + \beta$ 稱為 y 對 x 的迴歸直線，也稱為最適合直線。當點足夠多時，它具有由 x 預測 y 的功能。



由 $s = (1 - \alpha - \beta)^2 + (2 - 2\alpha - \beta)^2 + (6 - 3\alpha - \beta)^2$ 展開合併

$= 3(\beta^2 + 4\alpha\beta - 6\beta) + (14\alpha^2 - 46\alpha + 41)$ 有 β 的放前，沒 β 的放後。

$= 3(\beta^2 + 2\beta(2\alpha - 3)) + (14\alpha^2 - 46\alpha + 41)$ 對 β 配方

$= 3(\beta + (2\alpha - 3))^2 - 3(2\alpha - 3)^2 + (14\alpha^2 - 46\alpha + 41)$

$= 3(2\alpha + \beta - 3)^2 + (2\alpha^2 - 10\alpha + 14)$ 合併後再對 α 配方

$= 3(2\alpha + \beta - 3)^2 + 2(\alpha - \frac{5}{2})^2 + \frac{3}{2} \geq \frac{3}{2}$

當 $\begin{cases} 2\alpha + \beta - 3 = 0 \\ \alpha - \frac{5}{2} = 0 \end{cases}$ s 有最小值 $\frac{3}{2}$ ，解 (α, β) 得迴歸線 $y = \frac{5}{2}x - 2$ 。

(乙)102 課綱的寫法

但是(甲)原始坐標系的最適合直線(或稱迴歸線)，需用很繁雜的雙配方技巧，用 97 課綱的那幾年之間，最小平方方法的證明教學，對師生來說都是很辛苦的一件事，老師們於是統整出一個方便計算迴歸線斜率與截距的公式，讓學生只要會計算迴歸線就好。

為了方便計算這條原始坐標系的迴歸直線，也希望不讓 μ, σ 或度量單位的影響，而增加太多計算量，我們先把這組二維變量標準化，先找到這些點在標準化坐標系的迴歸線 L' ，再藉由平移伸縮回到原始坐標系的迴歸線 L ，這是同學比較能夠了解掌握的方法。

下方左圖，在原始坐標系，有 A, B, C, D 四點，在散佈圖上，要如何找到一條直線 $y = \alpha x + \beta$ ，如下面左圖的藍線(找到斜率 α 與 y 截距 β)使得四個藍色正方形的面積和 s 是最小(由 A 作鉛垂線，交藍色直線於一點，以 A 到交點之線段為邊長，即可做一個正方形)。

下方右圖，在標準化坐標系，有 A', B', C', D' 四點在散佈圖上，要如何找到一條直線 $y' = ax' + b$ (找到斜率 a 與 y 截距 b) 使得四個紅色正方形的面積和 s' 最小。

若原始坐標系的點 $A(x_1, y_1)$ ，則標準化坐標系的點 $A'(x'_1, y'_1)$ 。

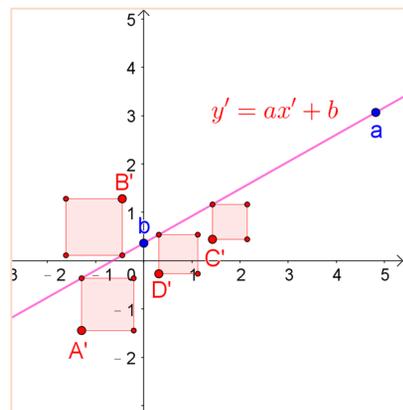
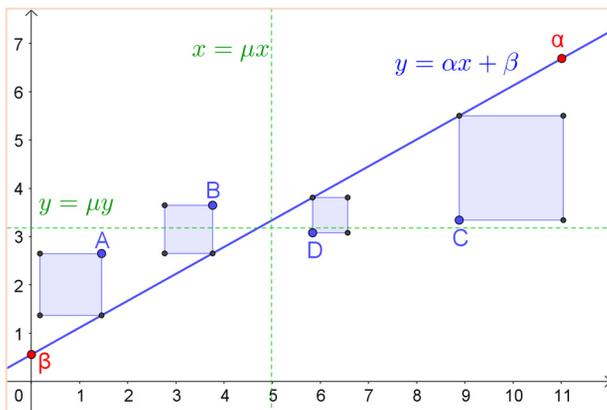
其中 $x'_1 = \frac{(x_1 - \mu_x)}{\sigma_x}$ ， $y'_1 = \frac{(y_1 - \mu_y)}{\sigma_y}$ 令 $y' = ax' + b$ 是標準化坐標系的一條直線，如下面

右圖的桃紅色直線，由 $A'(x'_1, y'_1)$ 做鉛直線交桃紅線在點 $(x'_1, ax'_1 + b)$ ，於是以 A' 到桃紅線交點的線段為邊長之正方形面積為 $(ax'_1 + b - y'_1)^2$ 。

如果有固定的 n 個點，令 $y' = ax' + b$ 是標準化坐標系的一條可變的直線(a, b 是變數)，

則由上面方法所做的 n 個紅色正方形的面積和 $s' = \sum_{i=1}^n (ax'_i + b - y'_i)^2$ ，我們要求算的是求

滿足殘差平方和 $s' = \sum_{i=1}^n (ax'_i + b - y'_i)^2$ 為最小的 a, b 值。



$$\begin{aligned}
s' &= \sum_{i=1}^n (ax'_i + b - y'_i)^2 \\
&= \sum_{i=1}^n [(ax'_i)^2 + b^2 + (y'_i)^2 + 2abx'_i - 2by'_i - 2ax'_iy'_i] \\
&= a^2 \sum_{i=1}^n (x'_i)^2 + nb^2 + \sum_{i=1}^n (y'_i)^2 + 2ab \sum_{i=1}^n x'_i - 2b \sum_{i=1}^n y'_i - 2a \sum_{i=1}^n x'_iy'_i
\end{aligned}$$

由標準化座標的性質

$$\begin{aligned}
\sum_{i=1}^n (x'_i)^2 &= \sum_{i=1}^n (y'_i)^2 = n, \quad \sum_{i=1}^n x'_i = \sum_{i=1}^n y'_i = 0, \quad \sum_{i=1}^n x'_iy'_i = nr, \quad \text{代入上式} \\
&= na^2 + nb^2 + n - 2anr \\
&= n(a-r)^2 + nb^2 + n - nr^2 \\
&= n(a-r)^2 + nb^2 + n(1-r^2) \geq n(1-r^2)
\end{aligned}$$

當 $a=r$ 且 $b=0$ 的時候，紅色正方形的面積和(平方和) s' 有最小值 $n(1-r^2)$ ，亦即，在標準化坐標系的 n 個點確定的時候，迴歸直線方程式是 $y' = rx'$

於是我們得到下列 3 個性質：

1. 標準資料坐標系的迴歸線必定通過原點(0,0)
2. 標準資料坐標系迴歸線的斜率為相關係數 r (在原始或標準坐標系 r 均相同)
3. 最小殘差平方和為 $n(1-r^2) \geq 0 \Rightarrow 1-r^2 \geq 0 \Rightarrow -1 \leq r \leq 1$ ，即相關係數的值在正負 1 之間

(這是我們在高一下，尚未學到柯西不等式前，唯一能向學生交代的相關係數範圍。)

迴歸直線通過標準化坐標系的原點，且斜率就是相關係數 r (這是相關係數的由來)當我們想要把標準坐標系的迴歸線 $y' = rx'$ 化成原始坐標系的迴歸線時，只要把座標作平移

與伸縮變換 $y' = \frac{(y - \mu_y)}{\sigma_y}$ ， $x' = \frac{(x - \mu_x)}{\sigma_x}$ 代入 $y' = rx'$ 化成 $(y - \mu_y) = r \frac{\sigma_y}{\sigma_x} (x - \mu_x)$ ，這

就是原始坐標系的迴歸線。

(丙) 證明(甲)(乙)的關聯性

可是我們必須交代：當兩條對應的測試直線在變動時，標準化坐標系的紅色正方形的面積和 s' ，與原始坐標系的藍色正方形的面積和 s ，兩者有何關係？才會使得當標準化座

標系有迴歸線 $y' = rx'$ 時(有最小殘差平方和)，會使得原始坐標系也同時有迴歸線

$$(y - \mu_y) = r \frac{\sigma_y}{\sigma_x} (x - \mu_x) \text{ (也有最小殘差平方和)}$$

解說：

如果我們在原始座標系找兩點 P, Q 把 \overrightarrow{PQ} 當作原始坐標系的測試直線。再由標準化座標系找相應標準化之後的兩點 P', Q'，把 $\overrightarrow{P'Q'}$ 當作標準化坐標系對應的測試直線。

此時若要操作 P, Q 來計算 s, s' ，然後找出兩者的關係，勢必相當複雜，就算我們用斜截式 $y = \alpha x + \beta$ ，要轉成標準化坐標系的直線，再計算 s, s' ，也很麻煩，這可能是課本不想去著墨的原因，但是：

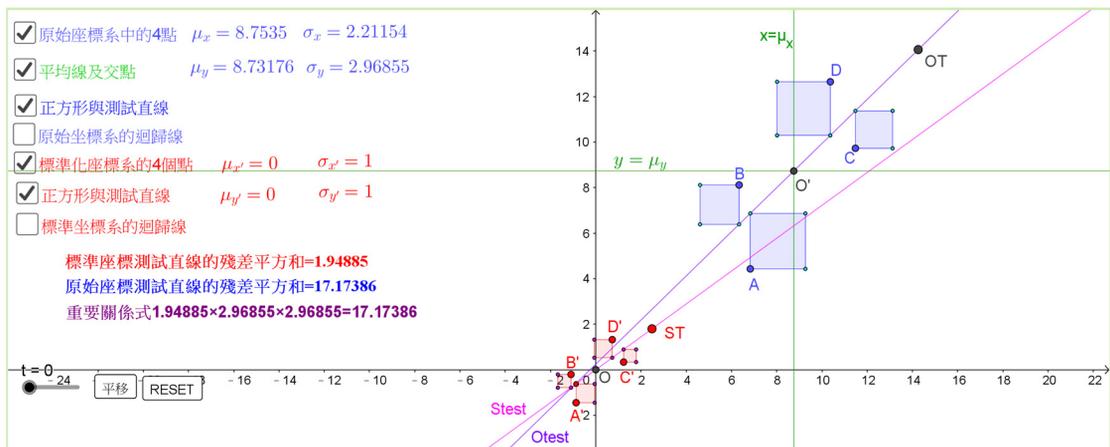
由(甲)的推導，我們知道原始坐標系的迴歸線必定通過座標平均點 $O'(\mu_x, \mu_y)$

由(乙)的推導，我們知道標準化坐標系的迴歸線必定通過座標原點 $O(0,0)$

因此我們要在兩種座標系找相應的兩條測試直線：已知 $O(0,0)$ 對應 $O'(\mu_x, \mu_y)$ ，只要在標準化座標系找一個點 ST 可以改變測試直線斜率，在原始座標系也會產生相應的一點 OT，這樣就簡單多了。

連接原點 $O(0,0)$ 與 ST 的直線就是標準化坐標系的測試直線(下圖桃紅色的線)

連接平均點 $O'(\mu_x, \mu_y)$ 與 OT 的直線就是原始坐標系的測試直線(下圖藍色的線)



上圖中藍色 A, B, C, D 是原始坐標系的 4 個點，紅色 A', B', C', D' 是經標準化的 4 個點。

桃紅色直線是標準化坐標系的測試直線，它通過原點 $O(0,0)$ ，令紅點 $ST(1, m)$ 是可以上下移動來改變桃紅色直線斜率 m 的點。當移動 ST 點，測試直線變動了，紅色正方形的面積和 s' 也會跟著變動。

藍色直線是原始坐標系相應於桃紅線的測試直線，它通過平均點 $O'(\mu_x, \mu_y)$ ，令藍點 OT 是相應 $ST(1, m)$ 的點，將 OT 點標準化之後的點就是點 $ST(1, m)$ ，所以 ST 移動 OT 也會跟

著動，但是我們這裡的設計，無法直接移動 OT 點。

當移動 ST 點，OT 點跟著移動，藍色測試直線跟著動，原始坐標系的藍色正方形的面積和 s ，也就跟著產生變化。

因為把 $OT(x,y)$ 點經由標準化而得到 $ST(1,m)$ ， $1 = \frac{(x - \mu_X)}{\sigma_X}$ ， $m = \frac{(y - \mu_Y)}{\sigma_Y}$

故 $x = \mu_X + \sigma_X$ ， $y = \mu_Y + m\sigma_Y$ ，即 $OT(\mu_X + \sigma_X, \mu_Y + m\sigma_Y)$

由標準化坐標系的殘差平方和：

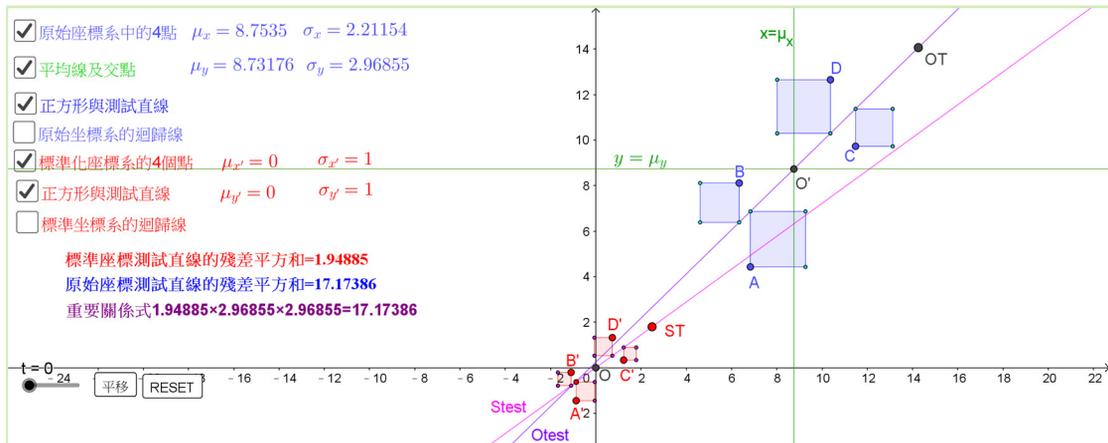
$$s' = \sum_{i=1}^n (mx'_i - y'_i)^2 = \sum_{i=1}^n \left(m \frac{x_i - \mu_X}{\sigma_X} - \frac{y_i - \mu_Y}{\sigma_Y}\right)^2$$

藍色的原始座標測試直線的斜率，就是 OT 與 O' 連線的斜率 $\frac{\mu_Y + m\sigma_Y - \mu_Y}{\mu_X + \sigma_X - \mu_X} = m \frac{\sigma_Y}{\sigma_X}$

故藍色的原始座標測試直線的點斜式是 $y = m \frac{\sigma_Y}{\sigma_X} (x - \mu_X) + \mu_Y$

則原始坐標系的殘差平方和：

$$s = \sum_{i=1}^n [m \frac{\sigma_Y}{\sigma_X} (x_i - \mu_X) + \mu_Y - y_i]^2 = \sigma_Y^2 \sum_{i=1}^n [m \frac{x_i - \mu_X}{\sigma_X} - \frac{y_i - \mu_Y}{\sigma_Y}]^2 = \sigma_Y^2 \cdot s'$$



在上圖中，左下角有一排紫色的文字：

重要關係式 $1.94885 \times 2.96855 \times 2.96855 = 17.17386$

$s' = 1.94885$ ， $\sigma_Y = 2.96855$ 是常數， $s = 17.17386$

當點 ST 在移動的時候， s 與 s' 跟著在變動，但是恆保持 $s = \sigma_Y^2 \cdot s'$ 的關係
GGB 的計算功能隨時可以幫我們呈現這個重要關係式

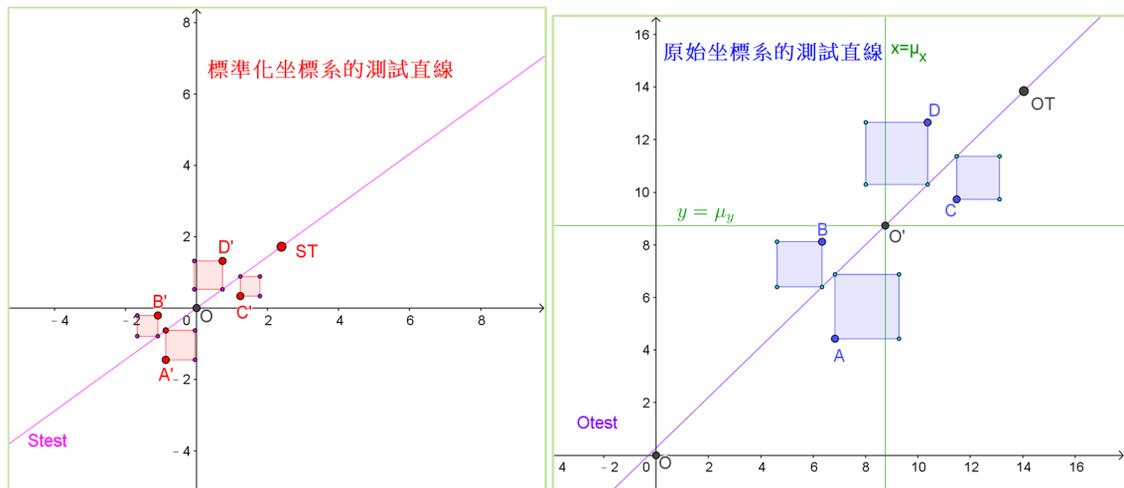
因此，紅色正方形面積和 = $\frac{1}{(\sigma_Y)^2} \times$ 藍色正方形面積和，即 $s' = \frac{1}{(\sigma_Y)^2} \times s$

一旦 n 個點確定時， $(\sigma_Y)^2$ 變成是常數，因此 s' 與 s 同增同減

因此標準坐標系的迴歸線 $y' = rx'$ 使得 s' 有最小平方和 $n(1-r^2)$ 時，

原始坐標系的迴歸線 $(y - \mu_Y) = r \frac{\sigma_Y}{\sigma_X} (x - \mu_X)$ 的 s 也有最小平方和 $n(1-r^2)(\sigma_Y)^2$

因為最小平方方法我們要估算的只是 y 座標的殘差平方和，平移 $(y_i - \mu_Y)$ 不影響正方形面積和，但是 y 座標伸縮 $\frac{1}{\sigma_Y}$ 則會影響，會使得正方形面積和變成原來的 $\frac{1}{(\sigma_Y)^2}$ 。



今將結論敘述如下：

迴歸直線

對兩組並列數據 $(x_i, y_i), i = 1, 2, \dots, n,$

算術平均數分別為 μ_X, μ_Y ，標準差分別為 σ_X, σ_Y ，

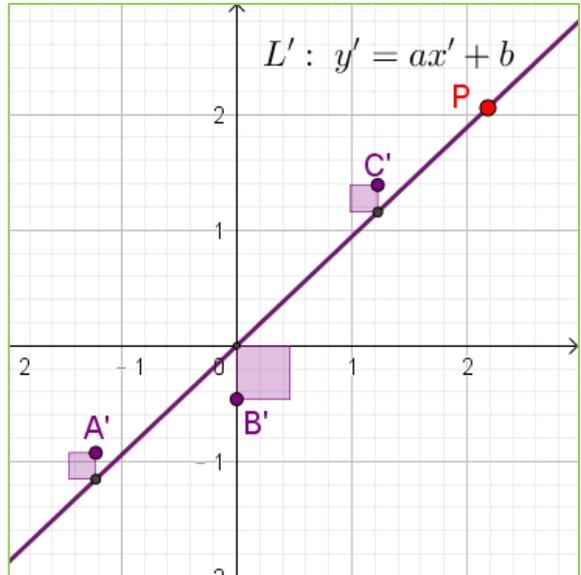
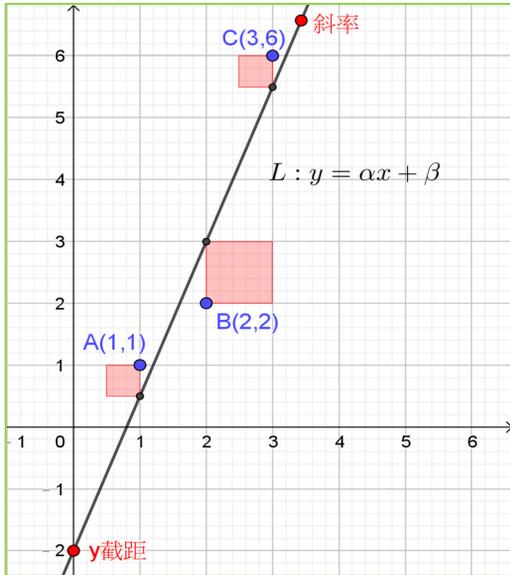
標準化後的並列數據為 (x'_i, y'_i) ，其中 $x'_i = \frac{x_i - \mu_X}{\sigma_X}, y'_i = \frac{y_i - \mu_Y}{\sigma_Y}$ ，則

(1) 標準坐標系 y' 對 x' 的迴歸直線為 $y' = r x'$ ，

其中 $r = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n x'_i y'_i$ 為標準坐標系與原始坐標系的相關係數。

(2) 原始坐標系 y 對 x 的迴歸直線為 $(y - \mu_Y) = r \frac{\sigma_Y}{\sigma_X} (x - \mu_X)$

例題：以草莓農場的 A(1,1),B(2,2),C(3,6)為例，左邊是原始資料散佈圖，右邊是標準化資料的散佈圖，左圖的直線是原始資料坐標系的測試直線，右圖的直線是標準化資料坐標系的測試直線。



(s 為左圖中紅色正方形面積和， s' 為右圖中紫色正方形面積和)

$$\mu_x = 2, \mu_y = 3, \sigma_x = \sqrt{\frac{2}{3}}, \sigma_y = \sqrt{\frac{14}{3}}, \sum (x_i - \mu_x)(y_i - \mu_y) = 5,$$

$$\text{相關係數 } r = \frac{\sum (x_i - \mu_x)(y_i - \mu_y)}{n \sigma_x \sigma_y} = \frac{5}{2\sqrt{7}},$$

$$\text{標準坐標系的迴歸線為 } y' = \frac{5}{2\sqrt{7}} x'$$

$$\text{原始坐標系迴歸直線斜率 } r \cdot \frac{\sigma_y}{\sigma_x} = \frac{5}{2},$$

$$\text{故原始資料坐標系的迴歸直線為 } (y-3) = \frac{5}{2}(x-2),$$

$$\text{最小殘差平方和為 } n(1-r^2)\sigma_y^2 = 3(1-\frac{25}{28})(\frac{14}{3}) = \frac{3}{2}$$

在高一的學習階段，這是比較簡單而讓學生可以掌握的算法。

參、結語

普遍將計算機應用在課程教學，是新課綱的重要精神之一，我們用點教學的心思與資訊科技的技術，一個教學元件能夠把數學的證明視覺化，不但讓學生知道如何證明最小平方法，而且還讓學生能感覺到兩種相應的計算結果，連貫了 97 課綱與 102 課綱對最小平方法兩種不同的證明模式，也解開學生對兩種證明方法的迷惑，這是讓我們高中數學老師，能獲得的一點鼓勵，也是數學素養教學的一種表現。

參考資源

- 全華高中數學第二冊(97 課綱與 102 微調課綱)
- 南一高中數學第二冊(97 課綱與 102 微調課綱)
- 龍騰高中數學第二冊(97 課綱與 102 微調課綱)
- 翰林高中數學第二冊(97 課綱與 102 微調課綱)
- GeoGebra 基本操作指南,沈翔著，高等教育出版社。