

Linear Regression

Petchara Pattarakijwanich

SCPY208, 3 May 2021

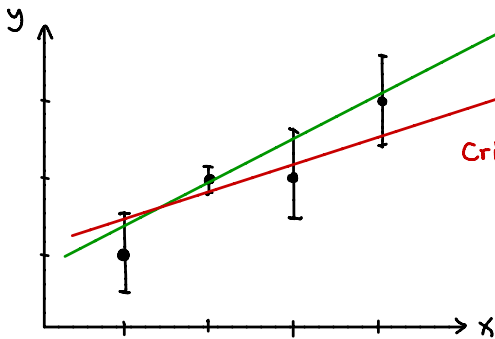
ตัวอย่าง ข้อมูลคู่อันดับ (x, y) และความคลาดเคลื่อนมีค่าดังนี้

ตามความเร่งของ y

| | | | | |
|------------|-----|-----|-----|-----|
| x | 1 | 2 | 3 | 4 |
| y | 1 | 2 | 2 | 3 |
| σ_y | 0.5 | 0.1 | 0.5 | 0.5 |

ตัวแปรอันดับ

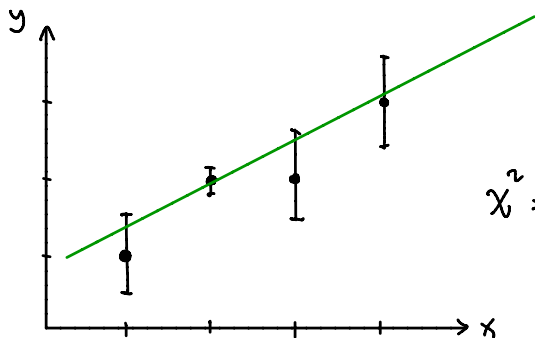
จงหาสมการเส้นตรงที่อธิบายข้อมูลชุดนี้ได้ดีที่สุด



ให้ไว้ในตัวล่ะ?

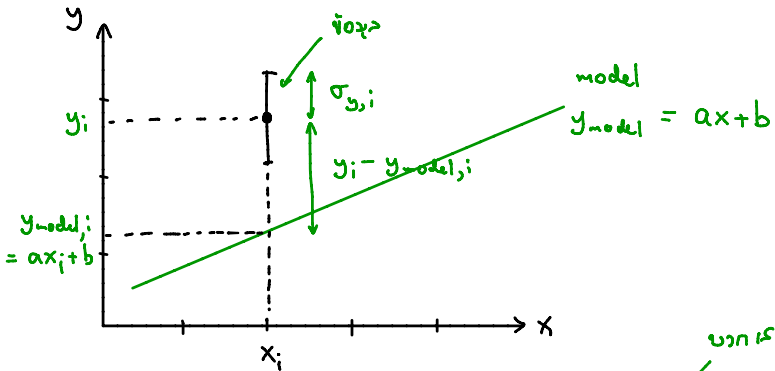
Criteria ว่า "ดี" คืออะไร?

Least Squares Fitting



$$\chi^2 = \sum_i \left(\frac{y_i - y_{\text{model},i}}{\sigma_{y,i}} \right)^2$$

ค่าที่น้อยที่สุด $\Rightarrow \chi^2$ น้อยที่สุด



$\left(\frac{y_i - y_{model,i}}{\sigma_{y,i}} \right)^2 = \left(\text{โมเดลกับข้อมูลค่าจริง ที่ห่างของ Error Bar} \right)^2$
 มีค่าน้อย \Rightarrow โมเดลตรงกับข้อมูลได้ดี \Rightarrow โมเดลที่ดี

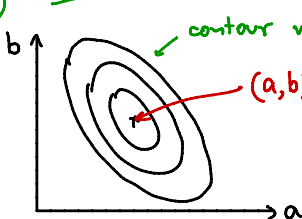
$\chi^2 = \sum_i \left(\frac{y_i - y_{model,i}}{\sigma_{y,i}} \right)^2 = \text{รวม "ดี" ของโมเดลแบบรวมทุกจุดข้อมูล}$
 ค่าต่ำ \Rightarrow โมเดลที่ตรงกับข้อมูลได้ดี
 \Rightarrow หาวิธีหาค่าที่ χ^2 น้อยที่สุด

| | | | | |
|------------|-----|-----|-----|-----|
| x | 1 | 2 | 3 | 4 |
| y | 1 | 2 | 2 | 3 |
| σ_y | 0.5 | 0.1 | 0.5 | 0.5 |

$$\begin{aligned} \chi^2 &= \sum \left(\frac{y - y_{\text{model}}}{\sigma_y} \right)^2 = \sum \left(\frac{y - ax - b}{\sigma_y} \right)^2 \\ &= \left(\frac{1 - a - b}{0.5} \right)^2 + \left(\frac{2 - 2a - b}{0.1} \right)^2 + \left(\frac{2 - 3a - b}{0.5} \right)^2 + \left(\frac{3 - 4a - b}{0.5} \right)^2 \\ &= 4(1 - a - b)^2 + 100(2 - 2a - b)^2 + 4(2 - 3a - b)^2 + 4(3 - 4a - b)^2 \end{aligned}$$

$$\chi^2 = C a^2 + D b^2 + E ab + F a + G b + H$$

σ₁σ₂ (diagonal)
C, D > 0



contour του χ²

(a, b) ηύψηλo χ² λουφα!

ηύψηλo του (a, b)

η α, b η χ² λουφα?

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0, \quad \frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \Rightarrow$$

εξισωσεις 2ο βαθμου

หา a, b ที่ลดค่าฟังก์ชัน
(ค่าต่ำสุด)

$$\chi^2 = \sum \left(\frac{y - ax - b}{\sigma_y} \right)^2$$

- ① $\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0$, $\frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0$
- ② 2 สมการ 1 ตัว 2 ตัวแปร (a, b)
- ③ มี 2 สมการ

$$\textcircled{1} \quad \chi^2 = \sum \left(\frac{y - ax - b}{\sigma_y} \right)^2$$

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = \sum \left[\frac{\partial}{\partial a} \left(\frac{y - ax - b}{\sigma_y} \right)^2 \right]$$

$$= \sum \left[2 \left(\frac{y - ax - b}{\sigma_y} \right) \left(-\frac{x}{\sigma_y} \right) \right]$$

$$= -2 \sum \left[\frac{xy}{\sigma_y^2} - \frac{ax^2}{\sigma_y^2} - \frac{bx}{\sigma_y} \right]$$

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = -2 \left[\sum \left(\frac{xy}{\sigma_y^2} \right) - a \sum \left(\frac{x^2}{\sigma_y^2} \right) - b \sum \left(\frac{x}{\sigma_y} \right) \right]$$

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0$$

$$\Rightarrow a \sum \left(\frac{x^2}{\sigma_y^2} \right) + b \sum \left(\frac{x}{\sigma_y} \right) = \sum \left(\frac{xy}{\sigma_y^2} \right)$$

$$C_1 a + C_2 b = C_3$$

$\Sigma(\dots)$ = ผลรวม
 ค่าของ...
 ทั้งหมด

$$\chi^2 = \sum \left(\frac{y - ax - b}{\sigma_y} \right)^2$$

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial b} = \sum \left[\frac{\partial}{\partial b} \left(\frac{y - ax - b}{\sigma} \right)^2 \right] = \sum \left[2 \left(\frac{y - ax - b}{\sigma} \right) \left(-\frac{1}{\sigma} \right) \right]$$

$$= -2 \left[\sum \left(\frac{y}{\sigma^2} \right) - a \sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) - b \sum \left(\frac{1}{\sigma^2} \right) \right]$$

$$\frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0 \Rightarrow a \sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) + b \sum \left(\frac{1}{\sigma^2} \right) = \sum \left(\frac{y}{\sigma^2} \right) \quad \Sigma(\dots) = \sum_{i=1}^n \dots$$

$$C_4 a + C_5 b = C_6$$

②

$$a \sum \left(\frac{x^2}{\sigma^2} \right) + b \sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) = \sum \left(\frac{xy}{\sigma^2} \right) \quad \text{--- (1)}$$

$$a \sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) + b \sum \left(\frac{1}{\sigma^2} \right) = \sum \left(\frac{y}{\sigma^2} \right) \quad \text{--- (2)}$$

2 สมการ 2 ตัวแปร \Rightarrow หาค่า a, b

ใช้ Gauss matrix

$$\begin{bmatrix} \sum \left(\frac{x^2}{\sigma^2} \right) & \sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) \\ \sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) & \sum \left(\frac{1}{\sigma^2} \right) \end{bmatrix} \begin{pmatrix} a \\ b \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum \left(\frac{xy}{\sigma^2} \right) \\ \sum \left(\frac{y}{\sigma^2} \right) \end{pmatrix}$$

③

$$a \sum \left(\frac{x^2}{\sigma^2} \right) + b \sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) = \sum \left(\frac{xy}{\sigma^2} \right)$$

$$a \sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) + b \sum \left(\frac{1}{\sigma^2} \right) = \sum \left(\frac{y}{\sigma^2} \right)$$

inien a, b 1n

- 3onon vlnu
vov nlnon vov

$$[b] = [y]$$

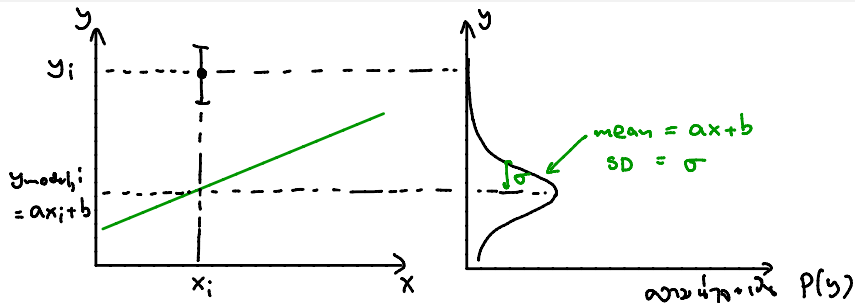
$$[a] = \frac{[y]}{[x]}$$

$$a = \frac{\sum \left(\frac{1}{\sigma^2} \right) \sum \left(\frac{xy}{\sigma^2} \right) - \sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) \sum \left(\frac{y}{\sigma^2} \right)}{\sum \left(\frac{1}{\sigma^2} \right) \sum \left(\frac{x^2}{\sigma^2} \right) - \left[\sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) \right]^2}$$

$$b = \frac{\sum \left(\frac{x^2}{\sigma^2} \right) \sum \left(\frac{y}{\sigma^2} \right) - \sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) \sum \left(\frac{xy}{\sigma^2} \right)}{\sum \left(\frac{1}{\sigma^2} \right) \sum \left(\frac{x^2}{\sigma^2} \right) - \left[\sum \left(\frac{x}{\sigma^2} \right) \right]^2}$$

determinant vov matrix

ความหมายทางสถิติของ Least Squares Fitting



สมมติว่า $y = ax + b$ เป็น "ตัวจริง" \Rightarrow หากเราหาจุด x_i นี้แล้ว
 y ที่ x_i ได้ y_i

[y_i เป็น random variable
 $\text{mean} = ax + b$
 $\text{variance} = \sigma^2$]

Normal Distribution

เราสมมติว่า y_i เป็น "วัด" 1 ตัว y_i จาก Normal Distribution
 mean = $ax_i + b$, SD = σ_{y_i}

$$P(y_i | y = ax + b) = \frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_{y_i}} \exp\left[-\frac{(y_i - ax_i - b)^2}{2\sigma_{y_i}^2}\right]$$

สมมติว่า y_i เป็น "วัด" 1 ตัว
 ที่ใช้สมมติว่า y_i เป็น "วัด" 1 ตัว

ความน่าจะเป็นที่ค่า y ได้จะอยู่ในช่วง y (n จุด) ถ้าใช้สมการเชิงเส้นมาองไว้

$$P(\text{จุดข้อมูล} | y = ax + b) = P(\text{จุดที่ } 1) \times P(\text{จุดที่ } 2) \times \dots \times P(\text{จุดที่ } n)$$

$$= \prod_{i=1}^n \left[\frac{1}{\sqrt{2\pi} \sigma_{y,i}} \exp \left[-\frac{(y_i - ax_i - b)^2}{2 \sigma_{y,i}^2} \right] \right] \quad \text{independent}$$

$$= \frac{1}{(\sqrt{2\pi})^n (\sigma_{y,1} \cdot \sigma_{y,2} \cdots \sigma_{y,n})} \exp \left[\sum_{i=1}^n \left(-\frac{(y_i - ax_i - b)^2}{2 \sigma_{y,i}^2} \right) \right]$$

$$= \frac{1}{(\sqrt{2\pi})^n (\sigma_{y,1} \cdot \sigma_{y,2} \cdots \sigma_{y,n})} \exp \left[-\frac{1}{2} \sum_{i=1}^n \left(\frac{(y_i - ax_i - b)^2}{\sigma_{y,i}^2} \right) \right]$$

$$P(\text{จุดข้อมูล} | y = ax + b) = \frac{1}{(\sqrt{2\pi})^n (\sigma_{y,1} \cdot \sigma_{y,2} \cdots \sigma_{y,n})} \exp \left(-\frac{1}{2} \chi^2 \right)$$

$$P(\text{พิกัดของ } y | y = ax + b) = \frac{1}{(\sqrt{2\pi})^n (\sigma_{y,1} \cdot \sigma_{y,2} \cdots \sigma_{y,n})} \exp\left(-\frac{1}{2} \chi^2\right)$$

↑
 ความน่าจะเป็นที่จะวัดได้พิกัดของ
 หนึ่งสมมติ ใดๆ \Rightarrow "Likelihood" \mathcal{L}

$$\ln \mathcal{L} = \ln \left[\underbrace{\frac{1}{(\sqrt{2\pi})^n (\sigma_{y,1} \cdot \sigma_{y,2} \cdots \sigma_{y,n})}}_{\text{ค่าคงที่เฉพาะจุด}} \right] - \frac{1}{2} \chi^2$$

\Rightarrow ถ้า χ^2 น้อยที่สุด $\Rightarrow \mathcal{L}$ มากที่สุด

$(a, b$ ที่ทำให้ χ^2 น้อย, มีมากที่สุด) \Leftrightarrow (สมมติ a, b ความน่าจะเป็นที่จะวัดได้พิกัดของ
 หนึ่งสมมติ)

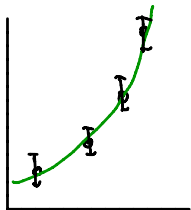
Least Squares Fitting \Leftrightarrow Maximum Likelihood Method

Least Square Fitting ด้วย Quadratic Function

$$y_{\text{model}} = ax^2 + bx + c$$

$$\chi^2 = \sum \left(\frac{y - ax^2 - bx - c}{\sigma_y^2} \right)^2$$

- เราหา a, b, c ที่ทำให้น้ χ^2 น้อยสุด
- $\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0$, $\frac{\partial \chi^2}{\partial b} = 0$, $\frac{\partial \chi^2}{\partial c} = 0$
- 3 สมการ (เชิงเส้น) 3 ตัวหา $(a, b, c) \Rightarrow$ แก้ได้



Least Square Fitting ด้วย Polynomial Function

$$y = a_n x^n + a_{n-1} x^{n-1} + \dots + a_1 x + a_0$$

\Rightarrow $n+1$ จุด \sim $n+1$ พหุนาม

$$\begin{pmatrix} \sum \left(\frac{x^{2n}}{\sigma^2} \right) \\ \vdots \\ \sum \left(\frac{x^2}{\sigma^2} \right) \end{pmatrix} \begin{matrix} \longrightarrow \\ \\ \longrightarrow \end{matrix} \begin{pmatrix} \sum \left(\frac{x^n}{\sigma^2} \right) \\ \vdots \\ \sum \left(\frac{1}{\sigma^2} \right) \end{pmatrix} \begin{pmatrix} a_n \\ a_{n-1} \\ \vdots \\ a_1 \\ a_0 \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} \sum \left(\frac{x^n y}{\sigma^2} \right) \\ \vdots \\ \sum \left(\frac{y}{\sigma^2} \right) \end{pmatrix}$$

กำหนด $\sigma = 1$

Least Square Fitting ด้วย "Linear" Function

$$\text{สมมติ } y_{\text{model}} = \underline{a}x + \underline{b}\left(\frac{1}{x}\right) + \underline{c}e^x + \underline{d}\sin x$$

"Linear" function เพราะ a, b, c, d

- ให้นิยาม χ^2
- $\frac{\partial \chi^2}{\partial a} = 0, \dots$
- 4 สมการให้แก้ 4 พารามิเตอร์ (a, b, c, d)

Least Square Fitting ด้วย Exponential Function

$$y_{\text{model}} = a e^{bx} \quad \text{หรือ } a, b \text{ ที่หาไม่สะดวกที่จะหาค่าได้หรือไม่?}$$

วิธีแรก มาลองดู

$$\chi^2 = \sum \left(\frac{y - a e^{bx}}{\sigma_y} \right)^2$$

- หรือ a, b ที่หาค่าได้ยาก
(อาจต้องใช้ numerical methods)

Error bar ของ y

วิธีที่ 2 แปลงให้เป็น linear

$$\ln y = bx + \ln a$$

$$\tilde{\chi}^2 = \sum \left(\frac{\ln y - bx - \ln a}{\sigma_{\ln y}} \right)^2$$

$$\tilde{\chi}^2 = \sum \frac{y^2}{\sigma_y^2} (\ln y - bx - \ln a)^2 \quad \text{Error bar ของ } \ln y = \frac{\sigma_y}{y}$$

หาค่าได้ง่ายกว่า ถ้า $\tilde{\chi}^2$ ง่ายขึ้น

$\Rightarrow \chi^2$ ง่ายขึ้น (ถ้า σ ง่ายขึ้น)

Least Square Fitting ด้วย Power-Law Function

$$y_{\text{model}} = ax^b$$

$$\Rightarrow \ln y = b \ln x + \ln a$$

\Rightarrow ใช้ linear regression แต่ Error บน axis ของ $\ln y$