

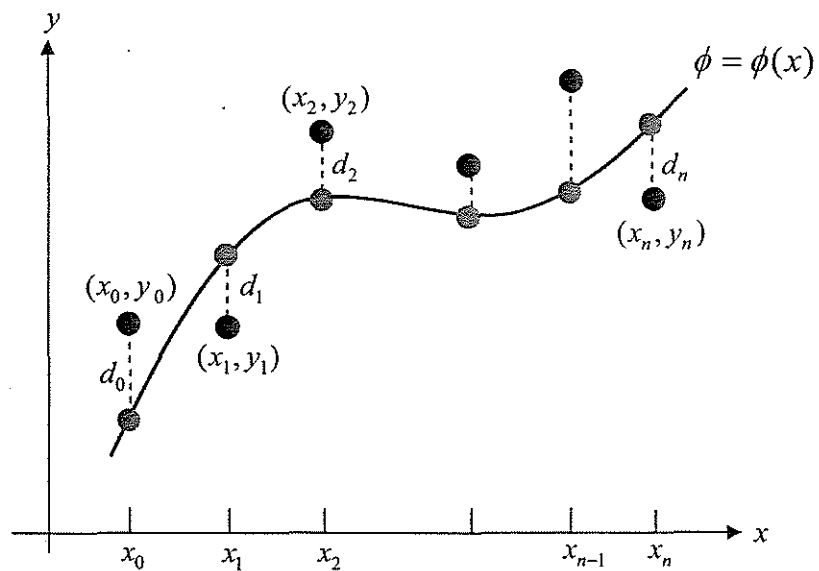
สำหรับเซตของจุดข้อมูล

$$\{(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)\}$$

ให้  $\phi = \phi(x)$  เป็นฟังก์ชันที่สร้างขึ้นเพื่อเชื่อมโยงค่า  $x_k$  กับ  $y_k$  หรือฟิตข้อมูลชุดนี้  
 ดังนั้น ค่าคลาดเคลื่อนที่แต่ละ  $x_0, x_1, \dots, x_n$  คือ

$$\begin{aligned} d_0 &= y_0 - \phi_0 = y_0 - \phi(x_0) \\ d_1 &= y_0 - \phi_1 = y_1 - \phi(x_1) \\ &\vdots \\ d_n &= y_n - \phi_n = y_n - \phi(x_n) \end{aligned} \tag{5.1.1}$$

ค่า  $d_0, d_1, d_2, \dots, d_n$  เป็นระยะในแนวตั้งจากจุดข้อมูลไปยังจุดที่อยู่บนกราฟของ  $\phi = \phi(x)$   
 ดังแสดงในรูปที่ 5.1.1



รูปที่ 5.1.1

เพื่อให้ค่าคลาดเคลื่อน  $d_0, d_1, d_2, \dots, d_n$  น้อยที่สุด มีแนวทางในการวัดค่าคลาดเคลื่อนเหล่านี้ในรูปผลบวกได้ เช่น

$$S = \sum_{k=0}^n d_k \quad (5.1.2)$$

$$S = \sum_{k=0}^n |d_k| \quad (5.1.3)$$

$$S = \sum_{k=0}^n d_k^2 \quad (5.1.4)$$

สำหรับค่า  $S$  ในสมการ (5.1.2) อาจมีการหักล้างกันของค่า  $d_0, d_1, d_2, \dots, d_n$  ได้ ในขณะที่  $S$  ในสมการ (5.1.3) ในทางคณิตศาสตร์เป็นฟังก์ชันที่ไม่เรียบ ไม่เหมาะที่จะหาอนุพันธ์ สำหรับ  $S$  ในสมการ (5.1.4) มีความเหมาะสมที่จะนำมาใช้เป็นเงื่อนไขในการสร้างฟังก์ชัน  $\phi(x)$  โดยให้ค่า  $S$  ในสมการ (5.1.4) มีค่าน้อยที่สุด ทำให้การพิตข้อมูลด้วยเงื่อนไขนี้มีชื่อเรียกว่า วิธีกำลังสองน้อยสุด

ดังนั้น โดยสรุปแล้ว การพิตข้อมูลโดยวิธีกำลังสองน้อยสุดคือ การสร้างฟังก์ชัน  $\phi = \phi(x)$  สำหรับข้อมูล  $\{(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)\}$  โดยทำให้ผลบวกของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสอง

$$S = \sum_{k=0}^n d_k^2 \quad \text{มีค่าน้อยที่สุด}$$

เมื่อ  $d_k = y_k - \phi(x_k)$ ,  $k = 0, 1, 2, \dots, n$  การหาเงื่อนไขที่ทำให้  $S$  นี้มีค่าต่ำสุด คือ การหาอนุพันธ์แล้วหาค่าวิกฤต กรณีเฉพาะของฟังก์ชัน  $\phi = \phi(x)$  จะเสนอในหัวข้อ 5.2 - 5.4

## 5.2 การถดถอยเชิงเส้น (Linear Regression)

การถดถอยเชิงเส้นคือ วิธีกำลังสองน้อยสุดสำหรับฟิตข้อมูล

$$\{(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)\}$$

ด้วยฟังก์ชันเชิงเส้น

$$\phi(x) = a_0 + a_1x \quad (5.2.1)$$

โดยเงื่อนไขของวิธีกำลังสองน้อยสุดในหัวข้อ 5.1 ต้องหาค่า  $a_0$  และ  $a_1$  ที่ทำให้

$$S = \sum_{k=0}^n d_k^2 \quad (5.2.2)$$

มีค่าต่ำสุด โดยที่  $d_k$  ในกรณีนี้คือ ระยะในแนวตั้งจากจุดข้อมูล  $(x_k, y_k)$  ไปยังจุด  $(x_k, \phi(x_k))$  ซึ่งอยู่บนกราฟของเส้นตรง  $\phi(x) = a_0 + a_1x$  ดังแสดงในรูปที่ 5.1.2 แทนค่า  $d_k$  ได้

$$S = \sum_{k=0}^n d_k^2 = \sum_{k=0}^n (y_k - \phi(x_k))^2 = \sum_{k=0}^n (y_k - (a_0 + a_1x_k))^2 \quad (5.2.3)$$

ซึ่งแสดงว่า  $S$  เป็นฟังก์ชันของ  $a_0$  และ  $a_1$  ต่อไปหาจุดวิกฤตของ  $S$  ซึ่งในกรณีนี้เป็นจุดต่ำสุดสัมบูรณ์ โดยหาอนุพันธ์ย่อยของ  $S$

$$\frac{\partial S}{\partial a_0} = -2 \sum_{k=0}^n (y_k - a_0 - a_1x_k) \quad (5.2.4)$$

$$\frac{\partial S}{\partial a_1} = -2 \sum_{k=0}^n x_k (y_k - a_0 - a_1x_k) \quad (5.2.5)$$

ให้อนุพันธ์ย่อยทั้งสองเท่ากับศูนย์ ทำให้ได้สมการ

$$(n+1)a_0 + \left( \sum_{k=0}^n x_k \right) a_1 = \sum_{k=0}^n y_k \quad (5.2.6)$$

$$\left( \sum_{k=0}^n x_k \right) a_0 + \left( \sum_{k=0}^n x_k^2 \right) a_1 = \sum_{k=0}^n x_k y_k \quad (5.2.7)$$

สมการ (5.2.6) และ (5.2.7) มีชื่อเรียกว่า สมการปรกติ (normal equations) สำหรับการถดถอยเชิงเส้น เอา  $n+1$  หารสมการทั้งสอง แก้มสมการได้ค่า  $a_1$  และ  $a_0$  ดังนี้

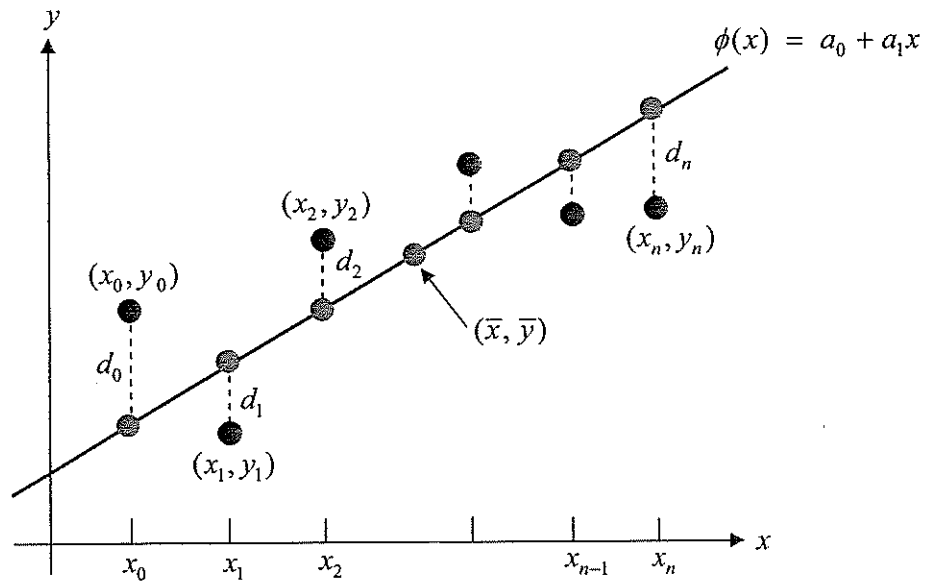
$$a_1 = \frac{\bar{x}\bar{y} - \overline{xy}}{(\bar{x})^2 - \overline{x^2}} \quad (5.2.8)$$

$$a_0 = \bar{y} - a_1\bar{x} \quad (5.2.9)$$

โดยที่

$$\begin{aligned} \bar{x} &= \frac{1}{n+1} \sum_{k=0}^n x_k, & \bar{y} &= \frac{1}{n+1} \sum_{k=0}^n y_k, \\ \overline{xy} &= \frac{1}{n+1} \sum_{k=0}^n x_k y_k, & \overline{x^2} &= \frac{1}{n+1} \sum_{k=0}^n x_k^2, \end{aligned}$$

นั่นคือ ค่าเหล่านี้คือค่าเฉลี่ยนั่นเอง จากสมการ (5.2.9) ยังได้ว่า จุด  $(\bar{x}, \bar{y})$  อยู่บนเส้นตรง  $\phi(x) = a_0 + a_1x$  ซึ่งเรียกว่า เส้นตรงกำลังสองน้อยสุด (least-squares line) หรือ เส้นตรงถดถอย (regression line) ดูรูปที่ 5.2.1



รูปที่ 5.2.1 เส้นตรงถดถอย

การคำนวณค่า  $a_1$  และ  $a_0$  สำหรับเส้นตรงถดถอย  $y = a_0 + a_1x$  เพื่อฟิตข้อมูล  $\{(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)\}$  สามารถจัดระเบียบการคำนวณในรูปแบบดังตารางที่ 5.2.1 โดยสองคอลัมน์แรกบันทึกข้อมูล  $x_k$  และ  $y_k$  สำหรับคอลัมน์ที่ 3 และ 4 คำนวณค่า  $x_k^2$  และ ผลคูณ  $x_k y_k$  ตามลำดับ

	$x_k$	$y_k$	$x_k^2$	$x_k y_k$
	$x_0$	$y_0$	$x_0^2$	$x_0 y_0$
	$x_1$	$y_1$	$x_1^2$	$x_1 y_1$
	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$	$\vdots$
	$x_n$	$y_n$	$x_n^2$	$x_n y_n$
ผลบวก	$\sum_{k=0}^n x_k$	$\sum_{k=0}^n y_k$	$\sum_{k=0}^n x_k^2$	$\sum_{k=0}^n x_k y_k$
ค่าเฉลี่ย	$\bar{x}$	$\bar{y}$	$\overline{x^2}$	$\overline{xy}$

ตารางที่ 5.2.1

ตัวอย่างที่ 5.2.1 จงฟิตข้อมูลในตารางด้วยเส้นตรงกำลังสองน้อยสุด แล้วประมาณค่าของ  $g(0.05)$

$x_k$	0.0	0.1	0.3	0.4	0.5
$g(x_k)$	0.5	1.4	2.0	2.5	3.1

วิธีทำ

บันทึกข้อมูล  $x_k$  และ  $y_k = g(x_k)$  จากตารางที่กำหนดมาให้ คำนวณค่า  $x_k^2$  และ ผลคูณ  $x_k y_k$  ตั้งรูปแบบในตารางที่ 5.2.1 แล้วคำนวณผลบวกและค่าเฉลี่ยในแต่ละคอลัมน์ ได้ผลดังนี้

	$x_k$	$y_k$	$x_k^2$	$x_k y_k$
	0.0	0.5	0.00	0.00
	0.1	1.4	0.01	0.14
	0.3	2.0	0.09	0.60
	0.4	2.5	0.16	1.00
	0.5	3.1	0.25	1.55
ผลบวก	1.3	9.5	0.51	3.29
ค่าเฉลี่ย	0.26	1.9	0.102	0.658

แทนค่าในสมการ (5.2.8) และ (5.2.9) ได้

$$a_1 = \frac{(0.26)(1.9) - 0.658}{(0.26)^2 - 0.102} = 4.8$$

$$a_0 = 1.9 - (0.26)(4.8) = 0.65$$

ดังนั้น เส้นตรงกำลังสองน้อยสุด คือ

$$\phi(x) = 0.65 + 4.8x$$

ประมาณค่าของ  $g(0.05)$  ได้

$$g(0.05) \cong \phi(0.05) = 0.65 + 4.8(0.05) = 0.89$$

□

ตัวอย่างที่ 5.2.2 จงฟิตข้อมูลในตารางด้วยเส้นตรงกำลังสองน้อยสุด แล้วคำนวณผลบวกของค่าคลาดเคลื่อนกำลัง

$x_k$	0.25	0.50	0.75	1.00	1.25	1.50	1.75
$y_k$	3.10	1.70	1.00	0.68	0.42	0.26	0.14

วิธีทำ

บันทึกข้อมูล  $x_k$  และ  $y_k$  จากตารางที่กำหนดมาให้ คำนวณค่า  $x_k^2$  และผลคูณ  $x_k y_k$  ตั้งรูปแบบในตารางที่ 5.2.1 แล้วคำนวณผลบวกและค่าเฉลี่ยในแต่ละคอลัมน์ ได้ผลดังนี้

	$x_k$	$y_k$	$x_k^2$	$x_k y_k$
	0.25	3.10	0.0625	0.7750
	0.50	1.70	0.2500	0.8500
	0.75	1.00	0.5625	0.7500
	1.00	0.68	1.0000	0.6800
	1.25	0.42	1.5625	0.5250
	1.50	0.26	2.2500	0.3900
	1.75	0.14	3.0625	0.2450
ผลบวก	7.0000	7.3000	8.7500	4.2150
ค่าเฉลี่ย	1.0000	1.0429	1.2500	0.6021

แทนค่าในสมการ (5.2.8) และ (5.2.9) ได้

$$a_1 = \frac{(1.0000)(1.0429) - (0.6021)}{(1.0000)^2 - (1.2500)} = -1.7629$$

$$a_0 = 1.0429 - (-1.7629)(1.0000) = 2.8057$$

ดังนั้น เส้นตรงกำลังสองน้อยสุด คือ

$$\phi(x) = 2.8057 - 1.7629x$$

ค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองที่จุดต่อแต่ละจุดคือ

$$d_k^2 = (y_k - \phi(x_k))^2 = (y_k - (2.8057 - 1.7629x_k))^2$$

ได้ผลการคำนวณดังตาราง

$x_k$	0.25	0.50	0.75	1.00	1.25	1.50	1.75
$d_k^2$	0.5402	0.0503	0.2338	0.1317	0.0332	0.0097	0.1758

และผลบวกของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองคือ

$$\sum_{k=0}^6 d_k^2 = 1.1747$$

□



### 5.3 การแปลงให้เป็นเชิงเส้น (Linearization)

การฟิตข้อมูล  $\{(x_0, y_0), (x_1, y_1), \dots, (x_n, y_n)\}$  ในกรณีที่ความสัมพันธ์ของ  $y_k$  และ  $x_k$  ไม่เป็นแบบเชิงเส้น เช่น กรณีที่อัตราการเปลี่ยนแปลงของ  $y$  แปรตามปริมาณของ  $y$  ตัวมันเอง ซึ่งเกิดขึ้นในปัญหาทางวิศวกรรม ในกรณีเช่นนี้ ฟังก์ชันที่ใช้ฟิตข้อมูลเป็นแบบฟังก์ชันเลขชี้กำลัง(exponential model)

$$\phi(x) = Ae^{Bx} \quad (5.3.1)$$

ซึ่งสามารถแปลงให้เป็นเชิงเส้นได้ โดยใช้ฟังก์ชันลอการิทึมดังนี้

$$\begin{aligned} \ln(\phi(x)) &= \ln(Ae^{Bx}) \\ &= \ln A + Bx \end{aligned}$$

โดยให้

$$Y = \ln(\phi(x)), \quad X = x, \quad a_0 = \ln A, \quad a_1 = B$$

ผลที่ตามมาคือ การแปลงฟังก์ชันเลขชี้กำลังในสมการ (5.3.1) เป็นรูปแบบฟังก์ชันเชิงเส้น

$$Y = a_0 + a_1X \quad (5.3.2)$$

ซึ่งทำให้สามารถคำนวณค่า  $a_0$  และ  $a_1$  จากสูตรของเส้นตรงกำลังสองน้อยสุดได้ เมื่อได้ค่าทั้งสองแล้ว ก็สามารถหาค่า  $A$  และ  $B$  แล้วแปลงกลับไปฟังก์ชันเลขชี้กำลังในสมการ (5.3.1) ได้

ในกรณีฟิตข้อมูลด้วยฟังก์ชันกำลังหรือกรณีอื่นๆ พิจารณาการแปลงให้เป็นแบบเชิงเส้น ดังสรุปไว้ในตารางที่ 5.3.1

ฟังก์ชันไม่เชิงเส้น	การแปลงให้เป็นฟังก์ชันเชิงเส้น
$y = Ae^{Bx}$	$Y = a_0 + a_1X$ $X = x, Y = \ln y, a_0 = \ln A, a_1 = B$
$y = Ax^n$	$Y = a_0 + a_1X$ $X = \ln x, Y = \ln y, a_0 = \ln A, a_1 = n$
$y = A + \frac{B}{x}$	$Y = a_0 + a_1X$ $X = \frac{1}{x}, Y = y, a_0 = A, a_1 = B$
$y = \frac{1}{A + Bx}$	$Y = a_0 + a_1X$ $X = x, Y = \frac{1}{y}, a_0 = A, a_1 = B$
$y = A \frac{x}{B + x}$	$Y = a_0 + a_1X$ $X = \frac{1}{x}, Y = \frac{1}{y}, a_0 = \frac{1}{A}, a_1 = \frac{B}{A}$

ตารางที่ 5.3.1

ตัวอย่างที่ 5.3.1 จงฟิตข้อมูลในตารางด้วยฟังก์ชันเลขชี้กำลัง  $\phi(x) = Ae^{Bx}$  และคำนวณผลบวกของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสอง

$x_k$	0.25	0.50	0.75	1.00	1.25	1.50	1.75
$y_k$	3.10	1.70	1.00	0.68	0.42	0.26	0.14

ซึ่งเป็นข้อมูลชุดเดียวกับตัวอย่างที่ 5.2.2 โดยเปรียบเทียบผลบวกของค่าคลาดเคลื่อนกำลังสองกับผลของการฟิตข้อมูลชุดเดียวกันนี้ด้วยฟังก์ชันเชิงเส้น

วิธีทำ

ฟังก์ชันที่ใช้ฟิตข้อมูลคือ

$$\phi(x) = Ae^{Bx}$$

แปลงเป็นแบบเชิงเส้นโดย

$$\ln \phi(x) = \ln(Ae^{Bx}) = \ln A + Bx$$

ให้  $Y = \ln \phi(x)$ ,  $X = x$ ,  $a_0 = \ln A$  และ  $a_1 = B$  ดังนั้น

$$Y = a_0 + a_1X$$

จากตารางที่กำหนดมาให้ คำนวณ  $Y_k = \ln y_k$  แล้วบันทึก  $X_k = x_k$  และ  $Y_k$  ในคอลัมน์ที่ 1 และ 2 ของตาราง คำนวณค่า  $X_k^2$  และผลคูณ  $X_k Y_k$  บันทึกในตารางในคอลัมน์ที่ 3 และ 4 แล้วคำนวณผลบวกและค่าเฉลี่ยในแต่ละคอลัมน์ได้ผลดังแสดงในตาราง

	$X_k = x_k$	$Y_k = \ln(y_k)$	$X_k^2$	$X_k Y_k$
	0.25	1.131402	0.062500	0.282851
	0.50	0.530628	0.250000	0.265314
	0.75	0.000000	0.562500	0.000000
	1.00	-0.385662	1.000000	-0.385662
	1.25	-0.867501	1.562500	-1.084376
	1.50	-1.347074	2.250000	-2.020610
	1.75	-1.966113	3.062500	-3.440697
ผลบวก	7.00	-2.904319	8.750000	-6.383182
ค่าเฉลี่ย	1.00	-0.414903	1.250000	-0.911883

แทนค่าในสมการ (5.2.8) และ (5.2.9) ได้

$$a_1 = \frac{(1.00)(-0.414903) - (-0.911883)}{(1.00)^2 - (1.250000)} = -1.987921$$

$$a_0 = -0.414903 - (-1.987921)(1.00) = 1.573019$$

ดังนั้น เส้นตรงกำลังสองน้อยสุด  $Y = a_0 + a_1 X$  คือ

$$Y = 1.573019 - 1.987921X$$

เพราะว่า  $a_0 = \ln A$  ดังนั้น

$$A = e^{a_0} = e^{1.573019} = 4.821179$$

และ

$$B = a_1 = -1.987921$$