

## บทที่ 2

### เอกสารและงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

การศึกษาการแก้ปัญหาค่าขอบของสมการปริพันธ์-อนุพันธ์เชิงฟังก์ชันโดยใช้ระเบียบวิธีของเทย์เลอร์อันดับสี่ในการแก้ปัญหาค่าเริ่มต้นของสมการเชิงอนุพันธ์สามัญ และใช้วิธีของบรอยเดนในการปรับค่าเริ่มต้นที่ไม่ทราบค่าให้สอดคล้องกับปัญหาค่าขอบ ได้มีเอกสารบทความงานวิจัยที่เกี่ยวข้องซึ่งผู้วิจัยจะกล่าวรายละเอียดตามหัวข้อต่อไปนี้

1. การแก้ปัญหาค่าเริ่มต้น
2. ปัญหาค่าขอบ
3. สมการเชิงฟังก์ชัน
4. การแก้ระบบสมการ
5. เอกสารงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

#### การแก้ปัญหาค่าเริ่มต้น

ศิริพงษ์ ศรีพิพัฒน์ (2528) ปัญหาค่าเริ่มต้นซึ่งกำหนดสมการเชิงอนุพันธ์และเงื่อนไขค่าเริ่มต้น

$$y' = f(x, y) \quad , \quad x \geq x_0$$

$$y(x_0) = y_0$$

เราจะหาผลเฉลย  $y(x)$  ที่สอดคล้องกับสมการเชิงอนุพันธ์สามัญและเงื่อนไข โดยสมมติว่าปัญหาผลเฉลยและกำหนดจุด  $x_1, x_2, x_3, \dots$  และหาค่าของ  $y(x_i), i = 1, 2, 3, \dots$  เป็นผลเฉลย นั่นคือผลเฉลยเป็นจำนวนซึ่งเป็นค่าฟังก์ชัน ฟังก์ชัน  $y(x)$  เป็นผลเฉลยแม่นยำตรงของปัญหา แต่เราไม่สามารถหาผลเฉลยนี้ได้ เราจะได้ค่าประมาณเท่านั้น

**ทฤษฎีบท** การมีผลเฉลยแน่นอนและมีผลเฉลยเดียว (The Existence and Uniqueness)

ให้  $f(x, y)$  เป็นฟังก์ชันต่อเนื่อง สำหรับ  $a \leq x \leq b$  และทุกค่าของ  $y$  ถ้า  $f(x, y)$  สอดคล้องเงื่อนไขของลิปชิตซ์ (Lipschitz Condition) กล่าวคือ สามารถหาค่าคงที่  $L > 0$  ที่ทำให้

$$\|f(x, y_1) - f(x, y_2)\| \leq L \|y_1 - y_2\| \quad \text{สำหรับ } a \leq x \leq b \text{ และทุกค่า } y_1, y_2$$

แล้วปัญหาค่าเริ่มต้น  $y' = f(x, y)$  ที่มี  $y = y_0$  เมื่อ  $x = x_0$  จะมีผลเฉลยแน่นอนและมีผลเฉลยเดียว ให้  $y_i$  เป็น

ค่าประมาณของ  $y(x_i)$  เมื่อ  $i = 1, 2, 3, \dots$  จากที่กำหนดให้ เราได้ว่า  $y_0 = y(x_0)$  เราจะหาสูตร

เพื่อคำนวณค่าของ  $y_1, y_2, y_3, \dots$

### วิธีของเทย์เลอร์

$$y \in \mathbb{R}$$

ถ้า  $f$  เป็นฟังก์ชันที่หาอนุพันธ์ได้หลาย ๆ ครั้ง ในบริเวณหนึ่งที่ครอบคลุมจุด  $(x_0, y_0)$

และ  $\frac{df}{dy}$  เป็นฟังก์ชันต่อเนื่องในบริเวณนี้ ถ้าฟังก์ชัน  $y(x)$  เป็นผลเฉลยที่แม่นยำของปัญหาค่า

เริ่มต้น เรากระจายฟังก์ชัน  $y(x)$  รอบจุด  $x_0$  โดยอนุกรมเทย์เลอร์ถึง  $k$  พจน์ ได้

$$y(x) = y(x_0) + (x - x_0)y'(x_0) + \frac{y''(x_0)}{2!}(x - x_0)^2 + \dots + \frac{y^{(k)}(x_0)}{k!}(x - x_0)^k + R$$

$$\text{เมื่อ } R = \frac{y^{(k+1)}(\xi)}{(k+1)!}(x - x_0)^{(k+1)}, \quad x_0 < \xi < x \text{ หรือ } x < \xi < x_0$$

ถ้าให้  $x - x_0 = h$  เราจะได้ค่า  $y(x_0 + h)$  เป็น

$$y(x_0 + h) \approx y(x_0) + hy'(x_0) + \frac{y''(x_0)}{2!}h^2 + \dots + \frac{y^{(k)}(x_0)}{k!}h^k$$

โดยมีความคลาดเคลื่อนที่เรียกว่าความคลาดเคลื่อนจากการตัด (Truncation Error)

$$R = \frac{y^{(k+1)}(\xi)}{(k+1)!}h^{k+1}$$

ความคลาดเคลื่อนนี้เป็นความคลาดเคลื่อนเฉพาะที่ (Local Error) เฉพาะช่วงหนึ่งเท่านั้น จะเห็นว่าเราได้ประมาณค่าของ  $y$  ที่จุด  $x_i = x_0 + h$  โดยจุดนี้สามารถประมาณค่าของ  $y(x_i + h)$  ได้อีกกับสูตรดังกล่าว ระเบียบวิธีดังกล่าวเรียกว่า วิธีของเทย์เลอร์อันดับ  $k$  สูตรเป็นดังนี้

$$y_{i+1} = y_i + hy'(x_i) + \frac{h^2}{2!}y''(x_i) + \dots + \frac{h^k}{k!}y^{(k)}(x_i), \quad i = 0, 1, 2, \dots \quad (2.1)$$

เมื่อ  $y_i$  เป็นค่าประมาณของ  $y(x_i)$  โดยมีค่าความคลาดเคลื่อนเฉพาะที่เป็น

$$R = \frac{y^{(k+1)}(\xi)}{(k+1)!}h^{k+1} = \mathbf{O}(h^{k+1}) \text{ และค่าความคลาดเคลื่อนทั้งหมดเป็น } \mathbf{O}(h^k)$$

กรณี  $\mathbf{y} \in \mathbb{R}^n$

$$\text{เราได้สูตร } \mathbf{y}_{i+1} = \mathbf{y}_i + h\mathbf{y}'(x_i) + \frac{h^2}{2!}\mathbf{y}''(x_i) + \dots + \frac{h^k}{k!}\mathbf{y}^{(k)}(x_i), \quad i = 0, 1, 2, \dots$$

เช่นเดียวกัน

เมื่อ  $\mathbf{y}^{(k)}(x_i)$  เป็นอนุพันธ์อันดับ  $k$  ของส่วนประกอบของ  $\mathbf{y}$  เทียบกับตัวแปร  $x_i$

### วิธีของรุงเง-คูตดา

ระเบียบวิธีของรุงเง-คูตดา จัดได้ว่าเป็นระเบียบวิธีที่ได้รับความนิยมและใช้กันอย่างกว้างขวาง โดยเฉพาะในการคำนวณที่ต้องการผลลัพธ์ที่มีความเที่ยงตรงสูง แนวความคิดที่ใช้ในระเบียบวิธีของรุงเง-คูตดา คือ การหาค่าความชันที่มีความเที่ยงตรงสูงเพื่อก่อให้เกิดผลลัพธ์ที่มีความเที่ยงตรงสูงตามมา สมการหลักที่ใช้ในการคำนวณผลลัพธ์ในระเบียบวิธีของรุงเง-คูตดา คือ

$$y_{i+1} = y_i + \Phi(x_i, y_i, h) \cdot h \quad (2.2)$$

เมื่อ  $\Phi(x_i, y_i, h)$  เรียกว่าฟังก์ชันส่วนเพิ่ม (Increment Function) คือความชันเฉลี่ยตลอดขนาดช่วงความกว้าง  $h$  ที่จะนำไปใช้ในการคำนวณหาส่วนที่เพิ่มขึ้นจากผลลัพธ์เดิม โดยที่ฟังก์ชันส่วนเพิ่มนี้สามารถเขียนอยู่ในรูปแบบโดยทั่วไปได้

$$\Phi = a_1 k_1 + a_2 k_2 + a_3 k_3 + \dots + a_n k_n \quad (2.3)$$

เมื่อ  $a_i, i = 1, 2, 3, \dots, n$  เป็นค่าคงที่และ

$$k_1 = f(x_i, y_i)$$

$$k_2 = f(x_i + p_1 h, y_i + q_{11} k_1 h)$$

$$k_3 = f(x_i + p_2 h, y_i + q_{21} k_1 h + q_{22} k_2 h)$$

$\vdots$

$$k_n = f(x_i + p_{n-1} h, y_i + q_{n-1,1} k_1 h + q_{n-1,2} k_2 h)$$

เมื่อ  $n$  คืออันดับที่ของระเบียบวิธีรุงเง-คูตดาที่เลือกใช้สำหรับค่า  $k_i, i = 1, 2, 3, \dots, n$  ขึ้นอยู่กับฟังก์ชันของสมการเชิงอนุพันธ์ที่กำหนดให้ ส่วนค่า  $p$  และ  $q$  ต่างๆ เป็นค่าคงที่

ระเบียบวิธีของรุงเง-คูตดาอันดับสี่ (Fourth-Order Runge-Kutta Method) ถูกจัดว่าเป็นระเบียบวิธีที่ได้รับความนิยมใช้กันโดยแพร่หลายในการตัดแปลงสมการ (2.2) ถึง (2.4) ที่อยู่ในรูปทั่วไปโดยใช้  $n = 4$  ทำให้เกิดสมการรุงเง-คูตดาอันดับสี่ ซึ่งให้ค่าคลาดเคลื่อนในรูปแบบของความกว้างช่วงอันดับสี่  $O(h^4)$

รูปแบบทั่วไปของสมการรุงเง-คูตดาอันดับสี่ คือ

$$y_{i+1} = y_i + \left[ \frac{1}{6} (k_1 + 2k_2 + 2k_3 + k_4) \right] \cdot h$$

เมื่อ

$$k_1 = f(x_i, y_i)$$

$$k_2 = f\left(x_i + \frac{1}{2}h, y_i + \frac{1}{2}k_1 h\right)$$

$$k_3 = f\left(x_i + \frac{1}{2}h, y_i + \frac{1}{2}k_2 h\right)$$

$$k_4 = f(x_i + h, y_i + k_3 h)$$

โดยมีค่าความคลาดเคลื่อนเฉพาะที่เป็น  $O(h^5)$  และค่าความคลาดเคลื่อนทั้งหมดเป็น  $O(h^4)$

## ปัญหาค่าขอบ

เราจะกล่าวถึงปัญหาที่มีสมการเชิงอนุพันธ์สามัญและเงื่อนไขที่จุดมากกว่าหนึ่งจุด อาจจะเป็นเงื่อนไขที่จุดเริ่มต้นและเงื่อนไขที่จุดปลายสุดท้าย ซึ่งเรียกว่า ปัญหาค่าขอบสองจุด ตัวอย่างเช่น ปัญหาการเปลี่ยนวงโคจรของยานอวกาศ มีสมการเชิงอนุพันธ์สามัญเป็น

$$\begin{aligned}x_1' &= -kx_1 / r^3 \\x_2' &= -kx_2 / r^3\end{aligned}, t \in [t_0, t_f]$$

เมื่อ  $r = (x_1^2 + x_2^2)^{1/2}$  และเงื่อนไขเป็น

$$x_1(t_0) = a_1, x_1(t_f) = b_1, x_2(t_0) = a_2, x_2(t_f) = b_2$$

สำหรับปัญหาข้างต้น เราอาจแปลงเป็นสมการเชิงอนุพันธ์อันดับหนึ่งได้ โดยให้

$y_1 = x_1, y_2 = x_2, y_3 = x_1'$  และ  $y_4 = x_2'$  จะได้สมการเชิงอนุพันธ์เป็น

$$\begin{aligned}y_1' &= y_3 \\y_2' &= y_4 \\y_3' &= -ky_1 / r^3 \\y_4' &= -ky_2 / r^3\end{aligned}$$

เมื่อ  $r = (y_1^2 + y_2^2)^{1/2}$  และเงื่อนไขเป็น

$$y_1(t_0) = a_1, y_1(t_f) = b_1, y_2(t_0) = a_2, y_2(t_f) = b_2$$

ดังนั้นปัญหาค่าขอบของสมการเชิงอนุพันธ์ที่มีตัวแปรเดียวจะต้องเป็นอันดับสองขึ้นไป หรือ ถ้าเป็นสมการเชิงอนุพันธ์อันดับหนึ่งก็ต้องมีตัวแปรตามอย่างน้อยสองตัว และสำหรับสมการเชิงอนุพันธ์อันดับหนึ่ง จำนวนเงื่อนไขต้องมีเท่ากับจำนวนตัวแปรตาม มิฉะนั้นอาจไม่ได้ผลเฉลย ถ้าจำนวนเงื่อนไขมากเกินไปอาจจะมีผลเฉลย และถ้าจำนวนเงื่อนไขน้อยเกินไปก็อาจจะหาผลเฉลยเฉพาะรายไม่ได้

เราแบ่งปัญหาค่าขอบเป็น 2 แบบดังนี้

แบบแรก ถ้าเงื่อนไขค่าขอบอยู่ในแบบที่กำหนดค่าที่จุดปลาย สมมติ  $\mathbf{y} = [x \ y]'$

เงื่อนไขค่าขอบเป็น  $\mathbf{y}(t_0) = \mathbf{y}_0, \mathbf{y}(t_f) = \mathbf{y}_f$  ซึ่งเรียกว่า ปัญหาค่าขอบปกติ

แบบที่สอง เงื่อนไขค่าขอบอยู่ในแบบสมการ  $\mathbf{g}(\mathbf{y}(t_0), \mathbf{y}(t_f)) = \mathbf{0}$  ซึ่งเรียกว่า ปัญหาสมการค่าขอบ

อำพล ธรรมเจริญ (2551) เปรียบวิธีเชิงตัวเลขที่ใช้แก้ปัญหาค่าขอบมีหลายวิธี แต่ละวิธีมีข้อดีข้อเสียแตกต่างกัน เช่น วิธีผลต่างจำกัด วิธีฟังก์ชันประมาณค่า และวิธียิงเป้า

วิธีผลต่างจำกัด (Finite Difference Method) มีวิธีการและแนวคิดดังนี้ แบ่งช่วงที่จะหาผลเฉลยเป็น  $n$  ช่วงเท่า ๆ กันด้วยจุด  $x_0, x_1, x_2, \dots, x_n$  (แต่ละช่วงมีความกว้างเท่ากับ  $h$ ) แล้วแทนค่าอนุพันธ์ที่จุดต่าง ๆ ด้วยค่าประมาณในรูปสมการผลต่าง ผลที่ได้คือ สมการผลต่างซึ่งจะเป็น

ระบบพีชคณิต เมื่อหาผลเฉลยของระบบสมการนี้ ก็จะได้ผลเฉลยโดยประมาณของปัญหาค่าขอบตามต้องการ โดยการประมาณค่าอนุพันธ์รามักใช้สูตรผลต่างส่วนกลางและสูตรสี่เหลี่ยมคางหมู ซึ่งเป็นวิธีการอันดับสอง

สำหรับวิธีผลต่างจำกัดสามารถใช้ได้ดีกับสมการเชิงอนุพันธ์เป็นแบบเชิงเส้น แม้จะสามารถใช้กับปัญหาที่มีสมการเชิงอนุพันธ์ที่ไม่เป็นเชิงเส้นได้ แต่ก็มีความยุ่งยากในการแก้สมการพีชคณิตขนาดใหญ่ที่ไม่เป็นเชิงเส้น สำหรับสมการเชิงอนุพันธ์ที่มีอันดับสูง (สูงกว่าอันดับสอง) หรือระบบสมการเชิงอนุพันธ์ที่มีขนาดใหญ่ ความยุ่งยากในการแก้ระบบสมการพีชคณิตก็เพิ่มขึ้นหลายเท่า ค่าความคลาดเคลื่อนจากวิธีนี้โดยปกติมีค่าสูง

วิธีฟังก์ชันประมาณค่า (Collocation Method) มีแนวคิดคือ เราจะประมาณค่าของผลเฉลยด้วยฟังก์ชันที่เหมาะสมตลอดช่วงที่จะหาผลเฉลย ฟังก์ชันที่ประมาณค่าผลเฉลยต้องสอดคล้องกับสมการเชิงเส้นที่บางจุดและสอดคล้องกับเงื่อนไขค่าขอบด้วย

สำหรับวิธีประมาณค่า มักจะ ใช้กับปัญหาที่มีสมการเชิงอนุพันธ์เป็นแบบเชิงเส้น ค่าความคลาดเคลื่อนมักจะสูง เพราะมีข้อจำกัดเกี่ยวกับฟังก์ชันประมาณค่าที่ใช้

วิธียิงเป้า (Shooting Method) วิธียิงเป้ามีหลักการง่าย ๆ คือ เราสมมติเงื่อนไขเริ่มต้นที่หายไป แล้วดำเนินการแก้ปัญหาค่าเริ่มต้น จะได้ค่าที่จุดปลายซึ่งอาจไม่ตรงกับเงื่อนไขแล้วทำการเปลี่ยนจุดเริ่มต้น เพื่อให้ค่าที่จุดปลายสอดคล้องกับเงื่อนไขที่กำหนด หลักการดังกล่าวเหมือนกับการยิงเป้า คือ เราปรับทิศทางที่จุดเริ่มต้น โดยเล็งไปที่เป้า เมื่อยิงไปแล้วถ้าไม่ถูกเป้าก็ต้องปรับทิศทางใหม่จนกว่าจะยิงถูกเป้า

สำหรับวิธียิงเป้ามีข้อดีหลายข้อ ข้อหนึ่งคือใช้ได้กับระบบสมการเชิงอนุพันธ์ที่เป็นแบบเชิงเส้นและไม่เป็นแบบเชิงเส้น และกับระบบสมการเชิงอนุพันธ์ที่มีขนาดใหญ่ โดยที่ไม่ยุ่งยากมากนัก และอีกข้อหนึ่งคือมีค่าคลาดเคลื่อนน้อย เพราะสามารถใช้ระเบียบวิธีแก้ปัญหาค่าเริ่มต้นที่มีประสิทธิภาพได้ (เช่นวิธีของรุงเง-คุตดาอันดับสี่ หรือวิธีตัวทำนาย-ตัวแก้) ข้อเสียคือ อาจไม่ลู่เข้าและไม่สามารถบอกได้แน่นอนว่าจะลู่เข้าหรือไม่ วิธีการของวิธียิงเป้าโดยละเอียดเป็นดังนี้

สมมติ  $\mathbf{z} = [x' \quad y']'$  ปัญหาค่าขอบปรกติเป็น

$$\mathbf{z} = \mathbf{f}(t, \mathbf{z}), \quad t_0 \leq t \leq t_1,$$

$$\mathbf{y}(t_0) = \mathbf{y}_0, \quad \mathbf{y}(t_1) = \mathbf{y}_1,$$

เมื่อ  $\mathbf{f}$  เป็นฟังก์ชันเวกเตอร์ โดยที่  $\mathbf{f}$  ไม่ต้องเป็นฟังก์ชันก็ได้ สังเกตว่าค่า  $\mathbf{y}(t_1)$  ขึ้นอยู่กับค่าเริ่มต้น  $\mathbf{x}(t_0)$  ถ้าเรากำหนดค่าเริ่มต้น  $\mathbf{z}(t_0) = [x(t_0) \quad y(t_0)]'$  แล้วหาผลเฉลยของปัญหาค่าเริ่มต้นจะได้  $\mathbf{y}(t_1)$  ซึ่งเขียนได้เป็น

$$\mathbf{y}(t_1) = \mathbf{F}(\mathbf{x}(t_0))$$

จากเงื่อนไขที่จุดปลายสุดท้าย  $\mathbf{y}(t_1) = \mathbf{y}_1$  เราได้สมการเป็น

$$\mathbf{F}(\mathbf{x}(t_0)) = \mathbf{y}_1$$

โดย  $\mathbf{x}(t_0)$  เป็นตัวไม่ทราบค่า วิธีการหา  $\mathbf{x}(t_0)$  อาจกระทำได้โดยวิธีของนิวตัน หรือวิธีของบรอยเดน ขั้นตอนการแก้ปัญหาเป็นดังนี้

1. สมมติค่า  $\mathbf{x}(t_0) = \mathbf{a}_0$  แก้ปัญหาค่าเริ่มต้นข้างล่างด้วยระเบียบวิธีเชิงตัวเลขอันดับสูง เช่น วิธีของรุงเง-คุตดา หรือวิธีของเทย์เลอร์

$$\begin{aligned} \dot{\mathbf{z}} &= \mathbf{f}(t, \mathbf{z}), \quad t_0 \leq t \leq t_1 \\ \mathbf{y}(t_0) &= \mathbf{y}_0, \quad \mathbf{x}(t_0) = \mathbf{a}_0 \end{aligned}$$

ได้ค่า  $\mathbf{F}(\mathbf{a}_0) = \mathbf{y}(t_1)$

2. ตรวจสอบว่า  $\mathbf{y}(t_1) = \mathbf{y}_1$  ถ้าใช่แสดงว่าผลที่ได้จากข้อ 1 เป็นผลเฉลยของปัญหาค่าขอบ ถ้าไม่สอดคล้องก็ต้องเปลี่ยนค่า  $\mathbf{x}(t_0)$  ใหม่

3. วิธีเปลี่ยนค่า  $\mathbf{x}(t_0)$  กระทำได้หลายวิธีเช่น วิธีของนิวตัน หรือวิธีของบรอยเดน เมื่อได้ค่า  $\mathbf{x}(t_0)$  แล้วหาค่า  $\mathbf{F}(\mathbf{x}(t_0))$  ด้วยวิธีข้อ 1 กระทำจนกว่าจะได้ผลลัพธ์สำหรับปัญหาสมการค่าขอบ

$$\text{เราให้ } G(\mathbf{x}(t_0), \mathbf{y}(t_1)) = \mathbf{f}[\mathbf{x}(t_0), \mathbf{F}(\mathbf{y}(t_1))]$$

ปัญหาเป็นการแก้สมการ  $G(\mathbf{x}(t_0), \mathbf{y}(t_1)) = \mathbf{0}$

### สมการเชิงฟังก์ชัน

ภักทิรา เรื่องสินทรัพย์ และวัชรพล พิมพ์เสรีฐ (2548) สมการเชิงฟังก์ชัน

(Functional Equations) คือ สมการที่มีตัวไม่ทราบค่าหรือตัวแปรเป็นฟังก์ชัน ตัวอย่างเช่น

$$f(x+y) = f(x) + f(y)$$

สมการนี้เป็นสมการที่มีชื่อเสียงและเป็นที่รู้จักกันในชื่อของ “สมการเชิงฟังก์ชันของโคชี”

(Cauchy's functional equation) หรือ “สมการเชิงฟังก์ชันการบวก” (additive functional equation)

และผลเฉลยที่สอดคล้องกับสมการดังกล่าว คือ  $f(x) = cx$  เมื่อ  $c$  เป็นค่าคงที่ใด ๆ นอกจากนี้ยังมีสมการที่มีชื่อเสียงอีกสมการหนึ่ง คือ

$$f(x+y) + f(x-y) = 2f(x)f(y)$$

หรือ “สมการเชิงฟังก์ชันของเดอแลมเบิร์ต” (D'Alembert's functional equation) โดยสังเกตเห็นว่าสมการดังกล่าวสอดคล้องกับเอกลักษณ์ทางตรีโกณมิติเอกลักษณ์หนึ่ง นั่นคือ

$$\cos(x+y) + \cos(x-y) = 2\cos x \cdot \cos y$$

ดังนั้นในบางครั้งจะเรียกสมการนี้ว่า “สมการเชิงฟังก์ชันโคไซน์” “cosine functional equation” และผลเฉลยที่สอดคล้องกับสมการเชิงฟังก์ชันโคไซน์ คือ  $f(x) = \cos x$

โดยปกติแล้วการแก้สมการเชิงฟังก์ชัน คือ การหาฟังก์ชันคำตอบหรือผลเฉลยที่สอดคล้องกับสมการเงื่อนไขที่กำหนดมาให้ ซึ่งการแก้สมการเชิงฟังก์ชันนั้นไม่มีหลักเกณฑ์ตายตัว อีกทั้งยังยากที่จะคาดเดาว่าจะทำด้วยวิธีใด ในขั้นแรกเราอาจทำโดยการทดลองแทนค่าบางค่าในสมการที่กำหนดให้ ซึ่งบางครั้งผลที่ได้จะนำไปสู่การคาดเดาคำตอบได้

เราจะกล่าวถึงการแก้สมการเชิงฟังก์ชันง่าย ๆ ที่กำหนด ซึ่งอาจใช้แก้สมการเชิงฟังก์ชันได้เลย หรือไม่ก็ใช้ประกอบกัน ทั้งนี้เนื่องจากโดยทั่วไปแล้วการแก้โจทย์สมการเชิงฟังก์ชันนั้นมักผสมผสานใช้วิธีต่าง ๆ จนกว่าจะได้คำตอบ

### การแทนค่า

วิธีแทนค่า คือ การแทนค่า ณ จุดต่าง ๆ ในโดเมนของฟังก์ชันคำตอบ เพื่อหารูปแบบหรือข้อมูลที่มีประโยชน์ในการคาดเดาฟังก์ชันคำตอบ

ตัวอย่าง จงหา  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  ทั้งหมดที่สอดคล้องกับสมการ

$$f(x+y) = f(y) + x \text{ สำหรับทุก } x, y \in \mathbb{R}$$

โดยแทนค่า  $y=0$  ในสมการ จะได้ว่า

$$f(x) = f(0) + x = c + x \text{ สำหรับทุก } x \in \mathbb{R} \text{ และ } c \text{ เป็นค่าคงตัวใด ๆ}$$

สรุปได้ว่า ถ้า  $f: \mathbb{R} \rightarrow \mathbb{R}$  สอดคล้องกับสมการ  $f(x+y) = f(y) + x$  สำหรับทุก  $x, y \in \mathbb{R}$  แล้ว  $f(x) = x + c$  สำหรับทุก  $x \in \mathbb{R}$  และ  $c$  เป็นค่าคงตัวใด ๆ

ตรวจคำตอบ

$$f(x+y) = (x+y) + c = x + (y+c) = x + f(y)$$

ดังนั้น ฟังก์ชันที่สอดคล้องกับเงื่อนไขจะอยู่ในรูป  $f(x) = x + c$  สำหรับทุก  $x \in \mathbb{R}$  และ  $c$  เป็นค่าคงตัวใด ๆ

### การแก้ระบบสมการ

ระบบสมการที่เราจะหาผลเฉลยมีรูปแบบเป็นฟังก์ชันเวกเตอร์

$$\mathbf{F}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$$

$$\text{เมื่อ } \mathbf{x} = \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_n \end{bmatrix}, \mathbf{F} = \begin{bmatrix} f_1 \\ f_2 \\ \vdots \\ f_n \end{bmatrix} \text{ และ } \mathbf{0} = \begin{bmatrix} 0 \\ 0 \\ \vdots \\ 0 \end{bmatrix}$$

จุด  $z$  ที่มีสมบัติว่า  $g(z) = z$  เราเรียกว่าเป็น จุดตรึง (Fixed Point) ของฟังก์ชัน  $g$  ดังนั้นวิธีการที่จะหาผลเฉลยของสมการ  $F(x) = 0$  โดยการแปลงสมการเป็น  $x = g(x)$  แล้วหาจุดตรึงของ  $g$  เรียกว่าวิธีซ้ำเดิมโดยจุดตรึง (Fixed Point Iteration)

**ทฤษฎีบท** (Dennis and Schnabel, 1996) ถ้าฟังก์ชัน  $g: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^n$  ส่งจุดในเซตปิด  $S$  ไปยัง  $S$  กล่าวคือ ถ้า  $x$  เป็นสมาชิกของ  $S$  แล้ว  $g(x)$  จะเป็นสมาชิกของ  $S$  ด้วยและ  $g$  มีสมบัติหดตัว (Contractive) บน  $S$  กล่าวคือ  $\|g(x) - g(y)\| \leq K\|x - y\|$  สำหรับทุก ๆ  $x, y \in S$  และ  $K < 1$  แล้ว (1) ถ้าจุดเริ่มต้น  $x_0$  อยู่ใน  $S$  แล้ว ลำดับ  $\{x_i \mid x_i = g(x_{i-1}), i = 1, 2, 3, \dots\}$  จะลู่เข้าจุด  $z$  ใน  $S$  และ (2) จุด  $z$  จะเป็นจุดตรึงของฟังก์ชัน  $g$  และมีเพียงจุดเดียว คือ มีจุด  $z$  จุดเดียวใน  $S$  ซึ่ง  $g(z) = z$

ถ้า  $f$  เป็นฟังก์ชันสเกลาร์ (Scalar Function) ของหลายตัวแปร  $x_i, i = 1, 2, \dots, n$  อนุพันธ์ของฟังก์ชัน  $f$  เทียบกับ  $x_i$  โดยคิดตัวแปรอื่นเป็นค่าตรึง เรียกว่า อนุพันธ์ย่อย (Partial Derivative) ของ  $f$  ใช้สัญลักษณ์  $f_{x_i}$  เวกเตอร์  $[f_{x_1}, f_{x_2}, \dots, f_{x_n}]^T$  เรียกว่า เกรเดียนต์ (Gradient) ของ  $f$  ใช้สัญลักษณ์  $\nabla f$

**ทฤษฎีบท** (อาฬร ธรรมเจริญ, 2551) ให้  $f$  เป็นฟังก์ชันสเกลาร์ของสองตัวแปร  $x$  และ  $y$  ฟังก์ชัน  $f$  มีอนุพันธ์ย่อยอันดับหนึ่งและสองเป็นฟังก์ชันต่อเนื่องในบริเวณ  $D \subseteq \mathbb{R}^2$  สำหรับจุด  $(x, y)$  และ  $(a, b)$  ในบริเวณดังกล่าวจะได้

$$f(x, y) = f(a, b) + f_x(a, b)(x - a) + f_y(a, b)(y - b) + R \quad (2.5)$$

$$\text{เมื่อ } R = \frac{1}{2!}(f_{xx}(\xi, \eta)(x - a)^2 + 2f_{xy}(\xi, \eta)(x - a)(y - b) + f_{yy}(\xi, \eta)(y - b)^2)$$

โดยที่  $(\xi, \eta)$  เป็นจุดบนเส้นตรงระหว่าง  $(a, b)$  และ  $(x, y)$  คือ

$$(\xi, \eta) = (a, b) + t(x - a, y - b), 0 < t < 1$$

กรณี  $f$  เป็นฟังก์ชันของหลายตัวแปรเราเขียน (2.5) ในรูปเวกเตอร์ ให้

$$\mathbf{x} = [x_1, x_2, \dots, x_n]^T \text{ และ } \mathbf{y} = [y_1, y_2, \dots, y_n]^T \text{ ได้ดังนี้}$$

$$f(\mathbf{x}) = f(\mathbf{y}) + \nabla f(\mathbf{y})^T (\mathbf{x} - \mathbf{y}) + R(\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2) \quad (2.6)$$

เมื่อ  $R(\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2)$  เป็นพจน์ที่มีกำลังสูงกว่าหรือเท่ากับกำลังสอง ซึ่งมีสมบัติว่า  $R(\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2) < K\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2$  เมื่อ  $K$  เป็นค่าคงตัว

สำหรับฟังก์ชันเวกเตอร์เราไม่สามารถเขียนสูตรในแบบ (2.5) ได้ ถ้า  $g$  เป็นฟังก์ชันเวกเตอร์ของ  $\mathbf{x}$  เราได้สูตรในแบบ (2.6) คือ

$$\mathbf{g}(\mathbf{x}) = \mathbf{g}(\mathbf{y}) + \mathbf{g}'(\mathbf{y})(\mathbf{x} - \mathbf{y}) + R(\|\mathbf{x} - \mathbf{y}\|^2) \quad (2.7)$$

เมื่อ  $\mathbf{g}'(\mathbf{y})$  เป็นเมทริกซ์จาโคเบียน และ  $\mathbf{x}, \mathbf{y}$  เป็นเวกเตอร์



### วิธีของนิวตัน

สำหรับการหาผลเฉลยของระบบสมการ  $\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$  ที่มี  $n$  สมการและมี  $n$  ตัวแปรเมื่อฟังก์ชัน  $\mathbf{f}$  ไม่เป็นแบบเชิงเส้น สูตรของระเบียบวิธีหาได้ดังนี้เราให้

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i + \mathbf{h}$$

โดยสูตร (2.7) เราได้

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}_i + \mathbf{h}) = \mathbf{f}(\mathbf{x}_i) + \mathbf{f}'(\mathbf{x}_i)\mathbf{h} + \mathbf{R}(\|\mathbf{h}\|^2)$$

ตัดพจน์กำลังสองออก และให้  $\mathbf{f}(\mathbf{x}_i + \mathbf{h}) = \mathbf{0}$  ดังนั้น

$$\mathbf{f}(\mathbf{x}_i) + \mathbf{f}'(\mathbf{x}_i)\mathbf{h} = \mathbf{0}$$

ถ้า  $\mathbf{f}'(\mathbf{x}_i)$  มีตัวผกผัน จะได้

$$\mathbf{h} = -[\mathbf{f}'(\mathbf{x}_i)]^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_i)$$

การกระทำซ้ำในแบบของนิวตัน คือ

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i - [\mathbf{f}'(\mathbf{x}_i)]^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_i), \quad i = 0, 1, 2, \dots \quad (2.8)$$

วิธีของนิวตันจะต้องมีจุดเริ่มต้น  $x_0$  ถ้าจุดเริ่มต้นไม่ไกลจากรากมากเกินไป วิธีของนิวตัน จะลู่เข้าหาจุดที่เป็นรากของระบบสมการ  $\mathbf{F}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$  มีอัตราการลู่เข้าเป็นอันดับสอง (อำพล ธรรมเจริญ, 2551) แต่วิธีของนิวตันต้องใช้แรงงานมากในการหารากของระบบสมการเชิงเส้นในทุก ๆ ครั้งของการกระทำซ้ำ

### วิธีของบรอยเดน

ในการหาผลเฉลยของระบบสมการ  $\mathbf{f}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$  ที่มี  $n$  สมการและตัวไม่ทราบค่า  $n$  ตัว และเมื่อฟังก์ชัน  $\mathbf{f}$  เป็นแบบไม่เชิงเส้น โดยวิธีของนิวตันเรากำหนดจุดเริ่มต้น  $x_i$  แล้วหา  $x_{i+1}$  จากสูตรการกระทำซ้ำ  $\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i - [\mathbf{f}'(\mathbf{x}_i)]^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_i)$ ,  $i = 0, 1, 2, \dots$  เนื่องจากการหา  $\mathbf{f}'(\mathbf{x}_i)$  เป็นเมทริกซ์ที่หาค่าได้ยาก จึงมีแนวคิดที่จะหาเมทริกซ์เพื่อประมาณค่าของ  $\mathbf{f}'(\mathbf{x}_i)$  เมทริกซ์ที่ประมาณค่าต้องการได้ง่ายและประมาณค่า  $\mathbf{f}'(\mathbf{x}_i)$  ได้ดี

พิจารณาวิธีเส้นตัดโค้ง (Secant Method) สำหรับสมการที่มีตัวไม่ทราบเพียงตัวเดียว ซึ่งมีสูตรเป็น

$$x_{i+1} = x_i - \frac{x_i - x_{i-1}}{f(x_i) - f(x_{i-1})} \cdot f(x_i), \quad i = 0, 1, 2, \dots \quad (2.9)$$

กำหนด  $d_i = \frac{f(x_i) - f(x_{i-1})}{x_i - x_{i-1}}$  จะได้

$$d_i(x_i - x_{i-1}) = f(x_i) - f(x_{i-1})$$

เงื่อนไขนี้เรียกว่า เงื่อนไขเส้นตัดโค้ง (Secant Condition)

ในกรณีที่ เป็นฟังก์ชันของหลายตัวแปร เราหาเมทริกซ์  $D_i$  ที่สอดคล้องกับเงื่อนไข

$$D_i(\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_{i-1}) = \mathbf{f}(\mathbf{x}_i) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i-1})$$

ถ้าเราเขียนอีกขั้นหนึ่ง จะได้

$$D_{i+1}(\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i) = \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_i) \quad (2.10)$$

จาก (2.8) เมื่อให้เมทริกซ์  $D_i$  แทน  $\mathbf{f}'(\mathbf{x}_i)$  จะได้

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i - D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_i) \quad (2.11)$$

คูณด้วยเมทริกซ์  $D_i$  จะได้

$$D_i(\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i) = -\mathbf{f}(\mathbf{x}_i) \quad (2.12)$$

สมการ (2.9) - (2.11) จะได้

$$(D_{i+1} - D_i)(\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i) = \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) \quad (2.13)$$

กำหนดให้  $D_{i+1} - D_i = \mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T$

เมื่อ  $\mathbf{a}_i$  และ  $\mathbf{b}_i$  เป็นเวกเตอร์ และจาก (2.13) จะได้

$$\mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T (\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i) = \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})$$

ถ้าเลือกให้  $\mathbf{b}_i = \mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i$

$$\mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_i = \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})$$

$$\mathbf{a}_i = \frac{\mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})}{\mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_i}$$

จะได้ 
$$D_{i+1} = D_i + \frac{\mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})}{\mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_i} \cdot \mathbf{b}_i \mathbf{b}_i^T, \quad i = 0, 1, 2, \dots \quad (2.14)$$

ถ้าเลือกให้  $\mathbf{b}_i = D_i^{-1} \mathbf{y}_i$  เมื่อ  $\mathbf{y}_i = \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_i)$  และ  $\mathbf{s}_i = \mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i$  จะได้

$$\mathbf{a}_i (D_i^{-1} \mathbf{y}_i)^T \mathbf{s}_i = \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})$$

$$\mathbf{a}_i \mathbf{y}_i^T D_i \mathbf{s}_i = \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})$$

$$\mathbf{a}_i = \frac{\mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})}{\mathbf{y}_i^T D_i \mathbf{s}_i}$$

ดังนั้น 
$$D_{i+1} = D_i + \frac{\mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})}{\mathbf{y}_i^T D_i \mathbf{s}_i} \cdot \mathbf{y}_i \mathbf{s}_i^T, \quad i = 0, 1, 2, \dots \quad (2.15)$$

ในการหาค่า  $\mathbf{x}_{i+1}$  ตามสูตร

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i - D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_i)$$

เราไม่ต้องคำนวณตัวผกผัน  $D_i^{-1}$  เพราะยุ่งยาก แต่เราปรับสมการเป็น

$$D_i(\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i) = -\mathbf{f}(\mathbf{x}_i)$$

ให้  $\mathbf{b}_i = \mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i$  แล้วแก้สมการ

$$D_i \mathbf{b}_i = -\mathbf{f}(\mathbf{x}_i)$$

ได้  $\mathbf{b}_i$  แล้วจึงปรับค่า  $\mathbf{x}_{i+1}$  โดย

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i + \mathbf{b}_i$$

### วิธีของบรอยเดนตัวผกผัน

วิธีของบรอยเดนระบบสมการ (2.12) เราสามารถใช้สูตรผกผันในการแก้ระบบสมการได้เป็น

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i - D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_i)$$

และปรับเปลี่ยนเมทริกซ์ผกผันโดยสูตรของ Sherman-Morrison-Woobury

(Dennis & Schnabel, 1996)

$$\mathbf{k} = 1 + \mathbf{b}_i^T B^{-1} \mathbf{a}_i \quad (2.16)$$

$$(B + \mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T)^{-1} = B^{-1} - \frac{1}{\mathbf{k}} B^{-1} \mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T B^{-1} \quad (2.17)$$

เมื่อ  $B$  เป็นเมทริกซ์ที่มีตัวผกผัน และ  $\mathbf{a}_i, \mathbf{b}_i \in \mathbb{R}^n$

กำหนดให้  $\mathbf{a}_i = \frac{1}{\mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_i} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})$ ,  $\mathbf{b}_i = \mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i$  และ  $\mathbf{y}_i = \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_i)$

จาก (2.13) เป็น

$$D_{i+1} = D_i + \mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T$$

$$\text{ได้} \quad D_{i+1}^{-1} = (D_i + \mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T)^{-1} \quad (2.18)$$

โดย (2.16) และ (2.17) จะได้

$$\begin{aligned} (D_i + \mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T)^{-1} &= D_i^{-1} - \frac{1}{1 + \mathbf{b}_i^T D_i^{-1} \mathbf{a}_i} D_i^{-1} \mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T D_i^{-1} \\ &= D_i^{-1} - \frac{1}{\mathbf{b}_i^T (\mathbf{b}_i + D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}))} D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) \mathbf{b}_i^T D_i^{-1} \\ &= D_i^{-1} - \frac{1}{\mathbf{b}_i^T (-D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_i) + D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}))} D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) \mathbf{b}_i^T D_i^{-1} \\ &= D_i^{-1} - \frac{1}{\mathbf{b}_i^T D_i^{-1} (\mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_i))} D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) \mathbf{b}_i^T D_i^{-1} \end{aligned}$$

$$\text{นั่นคือ} \quad = D_i^{-1} - \frac{1}{\mathbf{b}_i^T D_i^{-1} \mathbf{y}_i} D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) \mathbf{b}_i^T D_i^{-1}, \quad i = 0, 1, 2, \dots \quad (2.19)$$

จาก (2.18) และ (2.19) จะได้ สูตรการปรับเปลี่ยนแบบผกผันเป็น

$$D_{i+1}^{-1} = D_i^{-1} - \frac{1}{\mathbf{b}_i^T D_i^{-1} \mathbf{y}_i} D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) \mathbf{b}_i^T D_i^{-1}, \quad i = 0, 1, 2, \dots \quad (2.20)$$

และสูตรแบบตัวผกผันอีกสูตร โดยพิจารณาจากสูตร (2.11) เขียนในแบบตัวผกผันเป็น

$$\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i = D_{i+1}^{-1} [\mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_i)] \quad (2.21)$$

และ  $\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i = D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_i)$

กำหนดให้  $\mathbf{y}_i = \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_i)$  สมการข้างต้นเป็น

$$\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i = D_{i+1}^{-1} \mathbf{y}_i \quad (2.22)$$

และ  $\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i = D_i^{-1} [\mathbf{f}(\mathbf{x}_i) + \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})]$   
 $= D_i^{-1} [\mathbf{y}_i - \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})]$

นั่นคือ  $\mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i = D_i^{-1} \mathbf{y}_i - D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) \quad (2.23)$

สมการ (2.22) – (2.23) จะได้

$$\mathbf{0} = D_{i+1}^{-1} \mathbf{y}_i - D_i^{-1} \mathbf{y}_i + D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})$$

$$(D_{i+1}^{-1} - D_i^{-1}) \mathbf{y}_i = D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) \quad (2.24)$$

กำหนดให้  $(D_{i+1}^{-1} - D_i^{-1}) = \mathbf{u} \mathbf{v}^T \quad (2.25)$

เมื่อ  $\mathbf{u}$  และ  $\mathbf{v}$  เป็นเวกเตอร์สดมภ์ (column vector)

จาก (2.24) และ (2.25) จะได้  $\mathbf{u} \mathbf{v}^T \mathbf{y}_i = D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})$  โดยเลือกให้  $\mathbf{v} = \mathbf{y}_i$  จะได้

$$\mathbf{u} \mathbf{y}_i^T \mathbf{y}_i = D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})$$

$$\mathbf{u} = \frac{1}{\mathbf{y}_i^T \mathbf{y}_i} D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1})$$

จาก (2.25) ได้สูตรการปรับเปลี่ยนตัวผกผันอีกแบบหนึ่งเป็น

$$D_{i+1}^{-1} = D_i^{-1} - \frac{1}{\mathbf{y}_i^T \mathbf{y}_i} D_i^{-1} \mathbf{f}(\mathbf{x}_{i+1}) \mathbf{y}_i^T, \quad i = 0, 1, 2, \dots \quad (2.26)$$

ในการหาสูตรปรับเปลี่ยนตัวผกผันในการหา  $\mathbf{x}_{i+1}$  หาได้โดยตรงจากสูตร (2.11) โดยไม่ต้องแก้สมการ

ระเียบวิธีของบรอยเดนมีอันดับการลู่เข้าเหนือเชิงเส้น และในการคำนวณใช้แรงงานน้อยกว่าวิธีของนิวตัน เนื่องจากไม่ต้องคำนวณหาค่าเมทริกซ์อนุพันธ์ย่อย (Jacobian Matrix) ในสูตร (2.14) และ (2.20) เรียกว่า สูตรการปรับเปลี่ยนที่ดีของบรอยเดน (Broyden's Good Update) และเรียกสูตร (2.15) และ (2.26) เรียกว่า สูตรการปรับเปลี่ยนที่ไม่ดีของบรอยเดน (Broyden's Bad Update)

### วิธีของนิวตัน - บรอยเดน

พิจารณาระบบของสมการในรูปแบบ

$$\mathbf{F}(\mathbf{u}(\mathbf{x}), \mathbf{x}) = \mathbf{0} \quad (2.27)$$

เมื่อ  $\mathbf{F}: \mathbb{R}^m \times \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$ ,  $\mathbf{x} \in \mathbb{R}^n$ ,  $\mathbf{u}: \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}^m$  และ  $\mathbf{0}$  เป็นเวกเตอร์ศูนย์

โดยใช้สูตรของนิวตัน (2.8) จะได้ว่า

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i - [\mathbf{F}'(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i)]^{-1} \mathbf{F}(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i) \quad (2.28)$$

โดย

$$\mathbf{F}'(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i) = \mathbf{F}_u(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i) \mathbf{u}'(\mathbf{x}_i) + \mathbf{F}_x(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i) \quad (2.29)$$

เป็นเมทริกซ์จาโคเบียนที่ได้มาจากของฟังก์ชัน  $\mathbf{F}$

ให้

$$\mathbf{G}(\mathbf{x}) = \mathbf{F}(\mathbf{u}(\mathbf{x}), \mathbf{x})$$

และ  $J(\mathbf{x}) = \mathbf{G}'(\mathbf{x}) = \mathbf{F}_u(\mathbf{u}(\mathbf{x}), \mathbf{x}) \mathbf{u}'(\mathbf{x}) + \mathbf{F}_x(\mathbf{u}(\mathbf{x}), \mathbf{x})$  ถ้า  $\mathbf{G}$  มีอนุพันธ์เป็นฟังก์ชันต่อเนื่องและ

$\mathbf{G}'$  เป็นฟังก์ชันต่อเนื่องแบบลิปชิตซ์ (Lipschitz continuous) ใน  $C$  ถ้า  $\mathbf{z}$  เป็นศูนย์และ  $\mathbf{G}'(\mathbf{z})$

เป็นเมทริกซ์ไม่เอกฐาน ดังนั้นจะมี  $\delta > 0$  ที่ทำให้ ถ้า  $\mathbf{x}_0 \in N(\mathbf{z}, \delta)$  แล้วลำดับ  $\{\mathbf{x}_i\}$  ได้มาจากวิธีของนิวตัน (2.8) จะลู่เข้าสู่  $\mathbf{z}$  ด้วยอัตราการลู่เข้าเป็นอันดับสอง

ในปัญหาส่วนใหญ่เมื่อฟังก์ชันเป็นฟังก์ชันเบื้องต้น เมทริกซ์จาโคเบียนไม่ยากในการคำนวณ และการคำนวณโดยสูตร (2.28) ได้ผลดี แต่ในบางปัญหาเช่นปัญหาค่าขอบโดยตัวแปร  $\mathbf{x}$  เป็นเงื่อนไขเริ่มต้นของสมการเชิงอนุพันธ์ และฟังก์ชัน  $\mathbf{u}$  เป็นค่าของจุดปลายที่ได้จากการแก้สมการเชิงอนุพันธ์ อนุพันธ์  $\mathbf{u}'(\mathbf{x})$  ยากต่อการคำนวณ

ดังนั้นการแทนที่อนุพันธ์ด้วยเมทริกซ์บางเมทริกซ์ที่ง่ายต่อการคำนวณ จะเป็นแนวคิดที่ดี โดยมีเงื่อนไขว่ากระบวนการต้องสามารถทำงานสำเร็จได้ จึงมีแนวคิดที่จะใช้เทคนิคของบรอยเดน เพื่อหาเมทริกซ์ที่จะประมาณค่าหาอนุพันธ์  $\mathbf{u}'(\mathbf{x}_i)$  โดยสังเกตว่า ปัญหาไม่ใช้การแก้สมการ  $\mathbf{u}(\mathbf{x}) = \mathbf{0}$  แต่จะใช้สูตร (2.14) ในการปรับค่าที่เหมาะสม (อำพล ธรรมเจริญ, 2557)

### การปรับค่าของบรอยเดน

ฟังก์ชันที่หาอนุพันธ์ได้ของหนึ่งตัวแปร อนุพันธ์ประมาณค่าในรูปแบบเส้นตัดโค้ง

$$\mathbf{u}'(\mathbf{x}_i) \approx D_i = \frac{\mathbf{u}(\mathbf{x}_i) - \mathbf{u}(\mathbf{x}_{i-1})}{\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_{i-1}} \quad (2.30)$$

สำหรับฟังก์ชันค่าแวกเตอร์  $\mathbf{u}$  อนุพันธ์  $\mathbf{u}'(\mathbf{x}_i)$  สามารถประมาณในลักษณะเดียวกันในเมทริกซ์  $D_i$  สอดคล้องกับเงื่อนไขเส้นตัดโค้ง

$$D_i(\mathbf{x}_i - \mathbf{x}_{i-1}) = \mathbf{u}(\mathbf{x}_i) - \mathbf{u}(\mathbf{x}_{i-1}) \quad (2.31)$$

แต่เมทริกซ์  $D_i$  ไม่สามารถได้มาจากสมการข้างต้น เนื่องจากมีตัวแปรมากกว่าจำนวนของเงื่อนไข ดังนั้นเมทริกซ์ต้องถูกกำหนดโดยจากปรับจากการกระทำซ้ำ เมทริกซ์การปรับเปลี่ยนเป็น

$$D_{i+1} = D_i + \mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T \quad (2.32)$$

เมื่อ  $\mathbf{a}_i$  และ  $\mathbf{b}_i$  เป็นแวกเตอร์ (ขนาดที่เหมาะสม) เขียนในรูปแบบของเมทริกซ์ ให้  $\mathbf{h}_i = \mathbf{x}_{i+1} - \mathbf{x}_i$  ดังนั้นเงื่อนไขเส้นตัดโค้ง (2.30) สามารถเขียนที่อันดับ  $(i+1)$  ของการกระทำซ้ำ

$$D_{i+1} \mathbf{h}_i = \mathbf{u}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{u}(\mathbf{x}_i)$$

ลบด้วย  $D_i \mathbf{h}_i$  ทั้งสองข้างของสมการ

$$(D_{i+1} - D_i) \mathbf{h}_i = \mathbf{u}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{u}(\mathbf{x}_i) - D_i \mathbf{h}_i$$

จาก  $D_{i+1} - D_i = \mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T$  จะได้

$$\mathbf{a}_i \mathbf{b}_i^T \mathbf{h}_i = \mathbf{u}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{u}(\mathbf{x}_i) - D_i \mathbf{h}_i$$

กำหนดให้  $\mathbf{b}_i = \mathbf{h}_i$

$$\mathbf{a}_i = \frac{1}{\mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_i} (\mathbf{u}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{u}(\mathbf{x}_i) - D_i \mathbf{b}_i)$$

ดังนั้น

$$D_{i+1} = D_i + \frac{1}{\mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_i} (\mathbf{u}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{u}(\mathbf{x}_i) - D_i \mathbf{b}_i) \mathbf{b}_i^T \quad (2.33)$$

วิธีของนิวตัน-บรอยเดน การประมาณเมทริกซ์  $D_i$  แทนที่เมทริกซ์จาโคเบียน  $\mathbf{u}'(\mathbf{x}_i)$  ในแต่ละการกระทำซ้ำ รูปแบบมีดังนี้

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i - [\mathbf{F}_u(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i) D_i + \mathbf{F}_x(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i)]^{-1} \mathbf{F}(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i), \quad i = 0, 1, 2, \dots \quad (2.34)$$

ด้วยใช้เมทริกซ์ปรับเปลี่ยน (2.33) สมมติเมทริกซ์จาโคเบียน  $\mathbf{F}_u$  และ  $\mathbf{F}_x$  ขั้นตอนวิธีในการแก้

ระบบสมการไม่เชิงเส้นของรูปแบบ  $\mathbf{F}(\mathbf{u}(\mathbf{x}), \mathbf{x}) = \mathbf{0}$  มีดังต่อไปนี้

ขั้นตอนแรก : ให้เดาค่าเริ่มต้น  $\mathbf{x}_0$  และ  $D_0$

คำนวณ  $\mathbf{u}(\mathbf{x}_0)$  และ  $\mathbf{F}(\mathbf{u}(\mathbf{x}_0), \mathbf{x}_0)$

ขั้นตอนหลัก : สำหรับ  $i = 0$  ถึง  $K$  ทำดังต่อไปนี้

M1 คำนวณ  $\mathbf{F}_u(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i)$  และ  $\mathbf{F}_x(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i)$

และ  $\mathbf{A}_i = \mathbf{F}'(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i) = \mathbf{F}_u(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i)D_i + \mathbf{F}_x(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i)$

M2 แก่ระบบสมการไม่เชิงเส้น

$$\mathbf{A}_i \mathbf{b}_i = -\mathbf{F}(\mathbf{u}(\mathbf{x}_i), \mathbf{x}_i)$$

M3 ปรับเปลี่ยนจุด

$$\mathbf{x}_{i+1} = \mathbf{x}_i + \mathbf{b}_i$$

คำนวณ  $\mathbf{u}(\mathbf{x}_{i+1})$  และ  $\mathbf{F}(\mathbf{u}(\mathbf{x}_{i+1}), \mathbf{x}_{i+1})$  (สำหรับการกระทำครั้งต่อไป)

M4 คำนวณ  $\mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_i$  และ  $D_i \mathbf{b}_i$  และปรับเปลี่ยนเมทริกซ์  $D_i$

$$D_{i+1} = D_i + \frac{1}{\mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_i} (\mathbf{u}(\mathbf{x}_{i+1}) - \mathbf{u}(\mathbf{x}_i) - D_i \mathbf{b}_i) \mathbf{b}_i^T$$

หยุดกระบวนการ ถ้า  $\mathbf{b}_i^T \mathbf{b}_i < \varepsilon$  และ  $\|\mathbf{F}(\mathbf{u}(\mathbf{x}_{i+1}), \mathbf{x}_{i+1})\| < \varepsilon$  เมื่อ  $\varepsilon$  เป็นค่าน้อยๆ

ข้อสังเกตค่า  $K$  คือจำนวนสูงสุดของการกระทำในกระบวนการ วิธีการนี้เรียกว่าวิธีสองขั้นตอนหรือวิธีของนิวตัน-บรอยเดน (Newton-Broyden method) การเลือกค่าเริ่มต้นที่ดีจะนำไปสู่การลู่เข้าสู่คำตอบ ด้วยอัตราการลู่เข้าที่อยู่ระหว่างวิธีของบรอยเดนและวิธีของนิวตัน

### เอกสารงานวิจัยที่เกี่ยวข้อง

อังคณา บุญดีเรก และอำพล ธรรมเจริญ (2542) ได้ศึกษาการแก้ปัญหาการเปลี่ยนวงโคจรของยานอวกาศ ซึ่งมีสมการเชิงอนุพันธ์สามัญเป็น

$$\begin{aligned} \dot{x}_1 &= -kx_1 / r^3 \\ \dot{x}_2 &= -kx_2 / r^3 \end{aligned} \quad , t \in [t_0, t_f] \quad (2.35)$$

เมื่อ  $r = (x_1^2 + x_2^2)^{1/2}$  และเงื่อนไขเป็น

$$x_1(t_0) = a_1, x_1(t_f) = b_1, x_2(t_0) = a_2, x_2(t_f) = b_2$$

ปัญหาค่าขอบดังกล่าว มีสมการเชิงอนุพันธ์อยู่ในรูปแบบไม่เชิงเส้นและเงื่อนไขค่าขอบอยู่ในรูปแบบปัญหาค่าปรกติ ผู้วิจัยแก้ปัญหาโดยใช้วิธียิงเป้าใช้รู้งง-คุณค่าในการแก้ปัญหาค่าเริ่มต้นของสมการเชิงอนุพันธ์และใช้ระเบียบวิธีของบรอยเดนในการปรับค่าเริ่มต้นของปัญหาค่าขอบปรกติ

ชนิษฐา ชมภูวิเศษ (2554) ศึกษาการหาผลเฉลยของปัญหาค่าขอบของสมการเชิงอนุพันธ์สามัญที่มีเงื่อนไขค่าขอบแบบแยกไม่ได้ โดยใช้วิธียิงเป้าในการแก้ปัญหาค่าขอบและวิธีของเทย์เลอร์ในการแก้ปัญหาค่าเริ่มต้น และใช้วิธีของนิวตัน-บรอยเดนในการปรับค่าเริ่มต้นให้

สอดคล้องกับปัญหาค่าขอบ ซึ่งพบว่าสามารถหาผลเฉลยของปัญหาได้ดีกับระบบสมการเชิงอนุพันธ์สามัญที่เป็นแบบเชิงเส้นและไม่เชิงเส้น และเงื่อนไขค่าขอบเป็นระบบสมการไม่เชิงเส้นที่มีลักษณะแยกไม่ได้

อรรถพร ประชาบุรุษย์ (2550) ศึกษาการแก้ปัญหาค่าขอบของสมการเชิงอนุพันธ์เชิงสามัญด้วยวิธียิงเป้าโดยใช้วิธีของเทย์เลอร์อันดับสี่ ในการแก้ปัญหาค่าเริ่มต้นและใช้วิธีของบรอยเดนในการปรับค่าเริ่มต้นให้สอดคล้องกับเงื่อนไขค่าขอบ ผลปรากฏว่าวิธีของบรอยเดนใช้ได้ดีกับปัญหาค่าขอบที่มีสมการเชิงอนุพันธ์เป็นแบบเชิงเส้น แต่สำหรับสมการเชิงอนุพันธ์สามัญไม่เชิงเส้นวิธีของบรอยเดนใช้ได้ดีกับปัญหาค่าขอบที่มีเงื่อนไขแบบแยกได้

มหาวิทยาลัยบูรพา  
Burapha University