

## บทที่ 4

### วิธีการแก้ปัญหาที่นำเสนอ

ปัจจุบันมีความเจริญก้าวหน้าทางเทคโนโลยีในด้านต่าง ๆ มากมาย ส่งผลให้ปัญหาที่ความซับซ้อนเพิ่มมากขึ้น ไม่ว่าจะเป็นปัญหาทางด้านคณิตศาสตร์หรือปัญหาทางด้านวิศวกรรม ทำให้ผู้ศึกษาเกี่ยวกับสาขาวิชาการดังกล่าวให้ความสนใจในการคิดค้นวิธีการแก้ปัญหาใหม่ ๆ เพื่อนำมาใช้แก้ปัญหาให้มีประสิทธิภาพเพิ่มขึ้น ส่งผลให้มีวิธีการแก้ปัญหาที่ได้ค่าเหมาะสม (Optimization techniques) เกิดขึ้นมากมายหลายวิธี ซึ่งแต่ละวิธีก็มีจุดเด่นและข้อดีข้อเสียที่แตกต่างกัน งานวิจัยฉบับนี้จึงได้ให้ความสนใจเกี่ยวกับการนำระเบียบวิธีการหาคำตอบแบบใหม่ เพื่อนำมาปรับปรุงการจ่ายโหลดอย่างประยุณ์ให้ได้ค่าตอบที่ดีขึ้นกว่าวิธีเดิม เพื่อรับความชัดเจนของปัญหาที่น่าจะเพิ่มขึ้นในอนาคต งานวิจัยนี้ได้ทำการศึกษาวิธีการแก้ปัญหาทั้งหมดสามวิธีด้วยกัน ประกอบไปด้วย

1. วิธีการหาคำตอบแบบساโนนี (Harmony search algorithm, HS)
2. วิธีการหาคำตอบเชิงพันธุกรรม (Genetic algorithm, GA)
3. วิธีการหาคำตอบแบบจุดภายใน (Interior point methods, ITP)

ซึ่งแต่ละวิธีจะมีลักษณะการคำนวณที่แตกต่างกันออกไป สามารถสรุปหลักการพื้นฐานของแต่ละวิธีได้ดังนี้

**4.1 ระเบียบวิธีการหาคำตอบแบบساโนนี (Harmony search algorithm HS)**  
HS นั้นเป็นระเบียบวิธีที่สามารถใช้ในการหาคำตอบของการปรับปรุงค่าที่เหมาะสม (Zong, 2001; Zong, 2007; Kang, 2005) โดยอาศัยการสุ่มทำในแต่ละรอบ ซึ่งหลังจากการล้วงสุดการคำนวณในรอบสุดท้าย HS จะทำการเลือกคำตอบที่ดีที่สุดมาจากเซ็ตของคำตอบที่คำนวณได้ทั้งหมด อ้างอิงสมการ (4.1-4.23) โดยมีวิธีการหาคำตอบซึ่งสามารถอธิบายเป็นขั้นตอนได้ดังนี้

**ขั้นตอนที่ 1 ระบุปัญหา (Objective) และข้อจำกัดของปัญหา (Equality & inequality constraint)**

$$\text{Minimize } f(x) \quad (4.1)$$

$$\text{Subject to } x_i \in X_i, i = 1, 2, \dots, N \quad (4.2)$$

$$\text{Constraint } g(x) \leq 0, h(x) = 0 \quad (4.3)$$

โดย

$f(x)$  คือ พังชันวัตถุประสงค์ (Objective function)

$X_i$  คือ เซ็ตของตัวแปรที่สนใจ

$x_i$  คือ เซ็ตของตัวแปรที่ถูกสุ่มมาจากการ  $X_i$

$g(x)$  คือ Inequality Constraint

$h(x)$  คือ Equality Constraint

ขั้นตอนที่ 2 สุ่มค่าเริ่มต้นในساโนนีเมมโมรี (Harmony memory, (HM))

หลังจากที่กำหนดค่าของตัวแปรต่าง ๆ แล้วจะต้องสร้าง HM เมตริก โดยในการสร้าง HM โดยการสุ่มเลือกค่า  $x_i$  เริ่มต้นให้แก่สมาชิกในเมตริก HM โดยเลือกจาก  $X_i$  แสดงได้ดังนี้

$$HM = \begin{bmatrix} x_1^1 & x_2^1 & \dots & x_N^1 \\ x_1^2 & x_2^2 & \dots & x_N^2 \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ x_1^N & x_2^N & \dots & x_N^N \end{bmatrix} \quad (4.4)$$

โดย

[■ ■] คือ จำนวนพารามิเตอร์ที่ต้องการปรับปรุงหลักของเมตริก HM

[■] คือ ขนาดของเมตริก HM หรือ Harmony Memory Size (HMS)

ขั้นตอนที่ 3 สุ่มเลือกค่า  $x_i$  ขึ้นมาใหม่

เหตุผลที่ต้องสุ่มเลือกค่า  $x_i$  ใหม่ เพื่อให้เป็นการปรับปรุงค่าใน HM ในแต่ละแกรมีค่าที่เข้าใกล้คำตอบมากขึ้นแต่ละรอบการคำนวณโดยถ้าค่า  $x_i$  ใหม่ที่ได้จากการสุ่มให้ค่าของพังชันก์ที่ดีกว่าค่า  $x_i$  เก่าที่เยี่ยงที่สุดใน HM จะทำการลงทะเบียนนั้นแล้วบันทึกค่าใหม่ที่ดีกว่าทดแทนทำเช่นนี้ไปเรื่อย ๆ จะทำให้ในที่สุดค่าของคำตอบจะลู่เข้าสู่คำตอบที่แท้จริง โดยหลักในการสุ่มเลือกมีดังนี้

ทำการสุ่ม  $x_i$  ขึ้นมาใหม่โดยมีหลักการในการสุ่มดังนี้ ;

Harmony Consideration (HMCR)

$$x'_i \in \begin{cases} x'_i \text{ } \varepsilon x'^1_i x'^2_i \dots x'^{HMS}_i \text{ } w.p. \text{ } HMCR \\ x'_i \text{ } \varepsilon X'_i \text{ } w.p. \text{ } (1 - HMCR) \end{cases} \quad (4.5)$$

โดยที่  $x'_i$  คือค่า  $x_i$  ใหม่ที่ถูกเลือก ถ้าค่าที่ถูกเลือกมาเป็นสมาชิกใน HMS จะมีความน่าจะเป็นในการสุ่มเลือกเป็น (HMCR) แต่ถ้า  $x'_i$  เป็นค่าที่ถูกสุ่มมาแล้วไม่อยู่ใน  $X_i$  จะมีความน่าจะเป็นในการสุ่มเป็น

(1-HMCR)

Pitch adjust rate (PAR)

$$PAR \text{ for } x'_i \in \begin{cases} YES \text{ } w.p. \text{ } PAR \\ NO \text{ } w.p. \text{ } (1 - PAR) \end{cases} \quad (4.6)$$

Pitch Adjust Rate หรือ PAR คือความสามารถในการเลื่อนค่า  $x'_i$  ออกไปเหนือขอบบน หรือขอบล่างทั้งนี้เพื่อจะทำให้ค่าของ การสุ่มหลากหลายมากขึ้น โดยสามารถทำการปรับค่าได้ตามสมการ

$$x'_i \in x_i * rand * bw \quad (4.7)$$

โดย

$bw$  คือ พิสัยข้อมูลที่ใช้ในการสุ่ม

$rand$  คือ ตัวเลขแบบสุ่มตั้งแต่ 0 ถึง 1

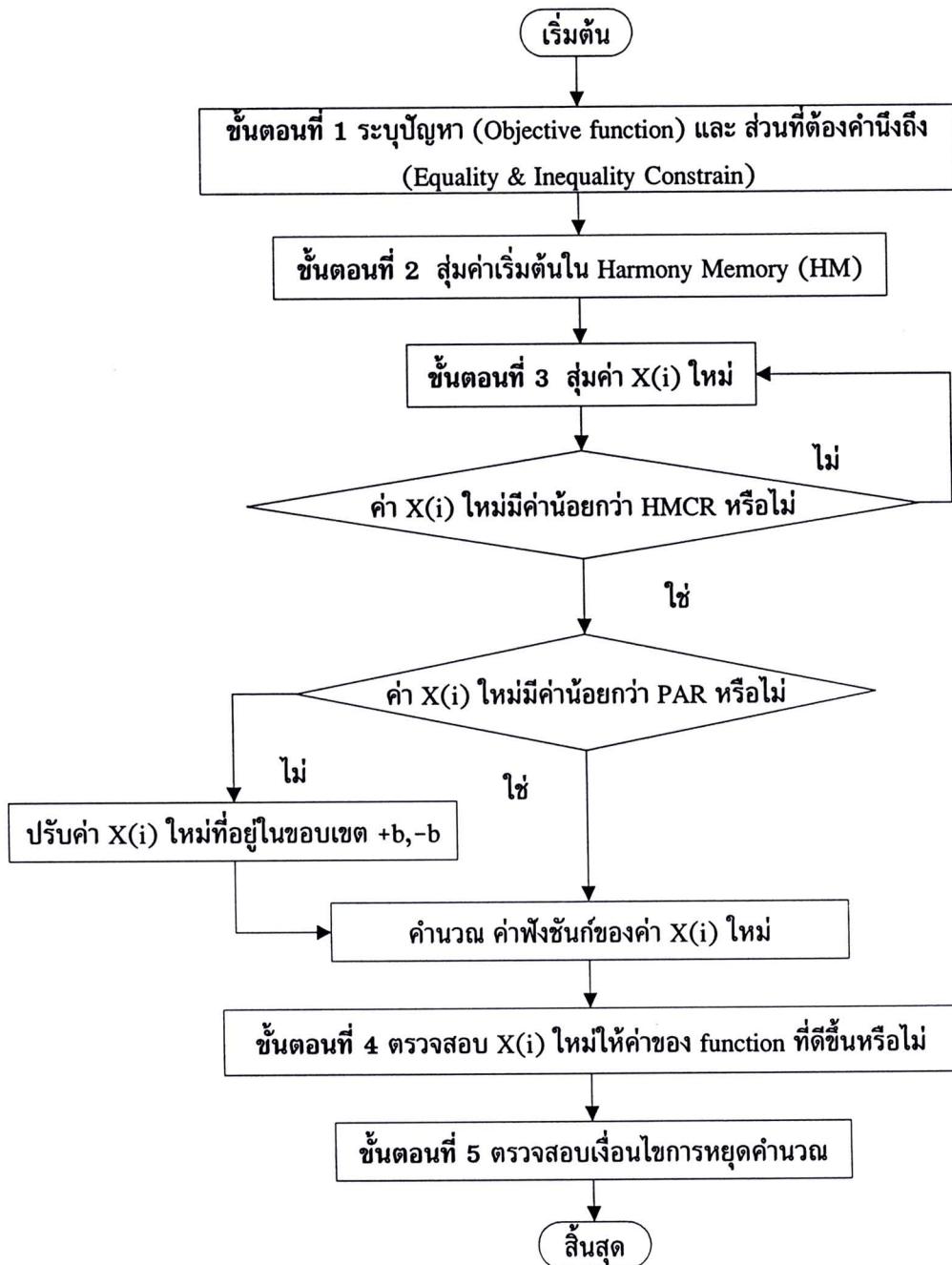
ขั้นตอนที่ 4 ปรับเปลี่ยนค่าใน HM

เมื่อได้ค่า  $x'_i$  ที่ได้จากการสุ่มในขั้นตอนที่ 3 และขั้นตอนต่อไปจะเป็นการปรับปรุงเมตริก HM เพื่อให้ในแต่ละแคว้นนั้นมีค่าของฟังชันก์ที่เข้าใกล้ค่าตอบมากขึ้น ซึ่งทำได้ตรวจสอบค่าของฟังชันก์  $f(x'_i)$  หลังจากนั้นทำการแทนค่า  $x_i$  ในแต่ละแคว้นของ HM ลงใน  $f(x_i)$  เพื่อหาแควที่ให้ค่าฟังชันก์ที่แยกตัวกัน แล้วถ้าค่าฟังชันก์  $f(x'_i)$  ให้ค่าของฟังก์ชันที่ดีกว่า  $f(x_i)$  ของแควที่แยกตัวกันใน HM ก็ทำการลงทะเบียน  $x_i$  ภายในแคว้นแล้วแทนที่ค่าของตัวแปรใหม่ทั้งหมดด้วย  $x'_i$  ที่ให้ค่าของฟังชันก์ที่ดีกว่า



### ขั้นตอนที่ 5 ตรวจสอบเงื่อนไขการหยุดคำนวณ

ในการหาค่าตอบแบบ HS นั้นเงื่อนในการหยุดคำนวณมีเพียงการกำหนดรอบในการคำนวณเท่านั้นโดยกำหนดให้ NI แทนรอบในการคำนวณด้วย HS



ภาพที่ 4.1 วิธีการหาค่าตอบ HS

#### 4.2 ระเบียบวิธีการหาคำตอบแบบพันธุกรรม (Genetic algorithm, GA)

วิธีเชิงพันธุกรรมเป็นวิธีการปัญหาทางคณิตศาสตร์วิธีหนึ่ง (ปริญญา อุทัยทัศน์, 2547) เพื่อใช้ในการหาคำตอบที่เหมาะสม (Optimization techniques) ซึ่งได้รับความนิยมเป็นอย่างมาก นับตั้งแต่การนำเสนองครั้งแรกในปี 1975 โดย Holland โดยมีหลักการมาจาก การวิัฒนาการของ สิ่งมีชีวิต ดังนั้น การกำหนดพารามิเตอร์ต่าง ๆ หรือกระบวนการต่างที่ใช้คำนวณเกือบทั้งหมดจะ เป็นคำที่มาจากการชีววิทยา เช่น การคัดเลือกพันธุ์ (Selection) การกลายพันธุ์ (Mutation) การสลับ สายพันธุ์ (Mutation) การสร้างประชากรลูกหลาน (Offspring) ซึ่งกระบวนการที่กล่าวมา ทั้งหมดได้รับการสนับจากนักคณิตศาสตร์ว่าสามารถใช้ในการคำนวณหาจุดที่เหมาะสมที่สุด โดยรวม (Global optimum point) ได้ เนื่องจากการวิัฒนาการจะนำไปสู่สิ่งที่ดีที่สุดของสายพันธุ์ เพื่อให้ตรงอยู่ได้โดยไม่สูญพันธุ์

ระเบียบวิธีการหาคำตอบแบบพันธุกรรม เป็นกระบวนการหาคำตอบลักษณะนี้ซึ่งมี พื้นฐานจากการเลียนแบบกลไกการวิัฒนาการของสิ่งมีชีวิตที่พยายามจะรักษาผ่านพันธุ์ของ ตัวเองให้อยู่รอดภายใต้สภาวะธรรมชาติที่เปลี่ยนแปลงไป การเลียนแบบพฤติกรรมดังกล่าว อาศัยหลักการทางคณิตศาสตร์ เพื่อนำมาสร้างโมเดลจำลองการทำงานในแต่ละกระบวนการ การวิัฒนาการ เพื่อให้สอดคล้องกับคำกล่าวที่ว่า “ผู้แข็งแกร่งเท่านั้นที่จะอยู่รอด ผู้ที่อ่อนแอต้อง ตายไป” ของ ชาร์ล ดาวิน (Charles Darwin, 1859) เพื่อสร้างให้ผ่านพันธุ์ใหม่ที่จะสามารถดำรง อยู่ในสภาพแวดล้อมต่าง ๆ ได้อย่างเหมาะสม

ซึ่งจากการดังกล่าวสามารถสรุปเป็นขั้นตอนการหาคำตอบแบบ GA ได้ดังนี้

ขั้นตอนที่ 1 กำหนดปัญหา ความยาวของโครโนซิม ความกว้างจะเป็นในการปรับปรุงพันธุ์ และ การกลายพันธุ์

ขั้นตอนที่ 2 กำหนดค่าความแข็งแรง เทคนิคการเข้ารหัส และค่าตัวเรหสทางพันธุกรรม

ขั้นตอนที่ 3 สร้างจำนวนประชากรใหม่ขนาดเท่ากับจำนวนที่กำหนดไว้ในขั้นตอนที่ 1

ขั้นตอนที่ 4 การคำนวณค่าความแข็งแรง

ขั้นตอนที่ 5 จับคู่โครโนซิมที่มีลักษณะที่เหมาะสมเพื่อทำการปรับปรุงพันธุ์

ขั้นตอนที่ 6 สร้างประชากรลูกหลาน ด้วยโครโนซิมที่ได้จากขั้นตอนที่ 5 หลังจากที่กระบวนการ กลายพันธุ์

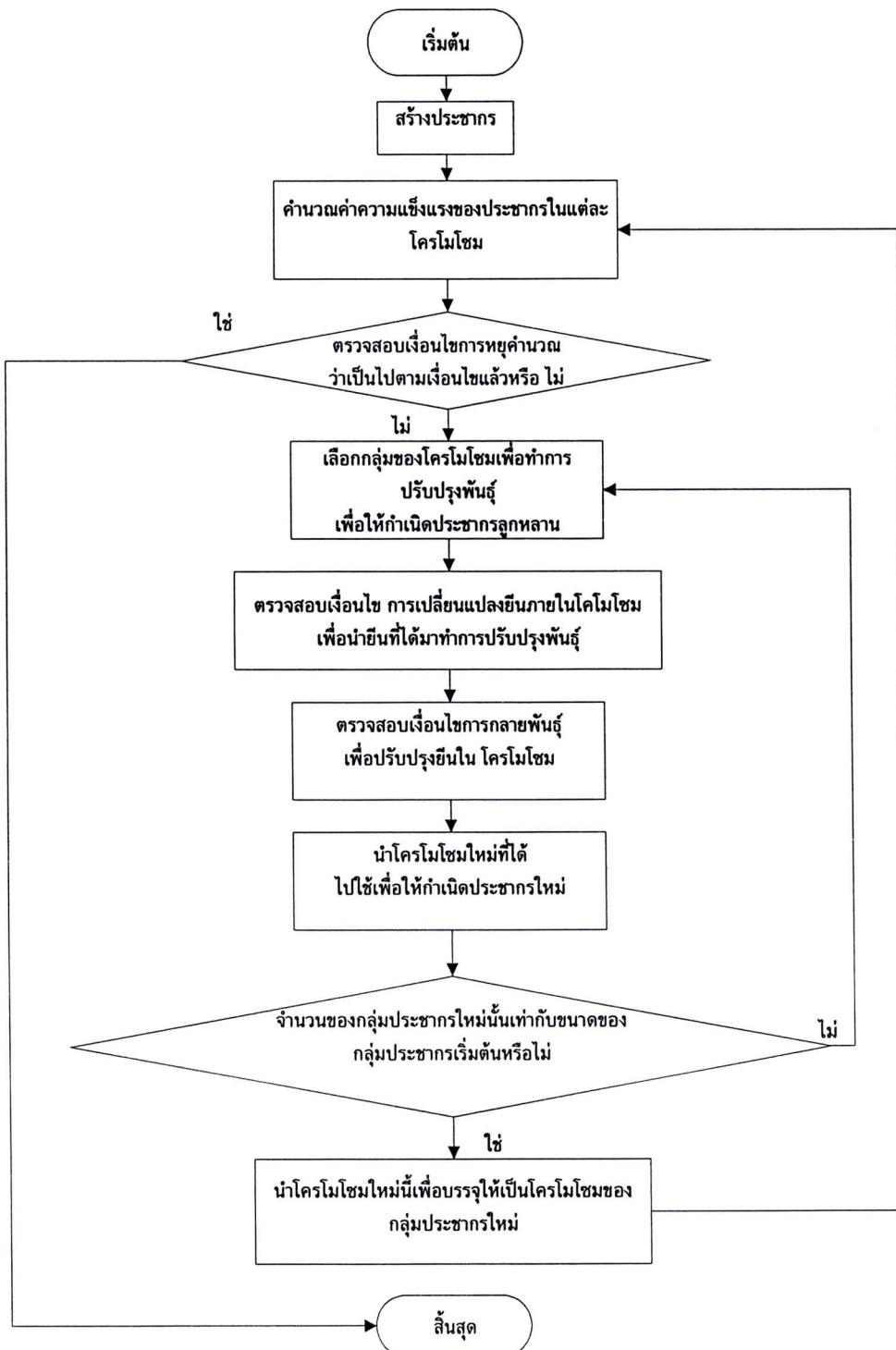
ขั้นตอนที่ 7 บรรจุโครโนซิมที่ได้ลงในรหัสพันธุกรรมของกลุ่มประชากรใหม่

ขั้นตอนที่ 8 ทำการคำนวณซ้ำจนกว่าจะได้ประชากรใหม่จากจำนวนประชากรเท่ากับในขั้นตอน ที่ 1

ขั้นตอนที่ 9 ปรับปรุงโครโนซิมพ่อแม่จากโครโนซิมที่ได้จากขั้นตอนที่ 8

ขั้นตอนที่ 10 ตรวจสอบเงื่อนไขการหยุดคำนวณ

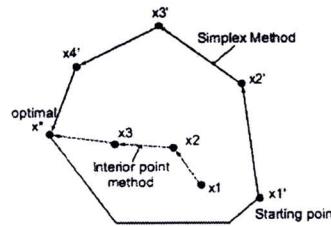
จากขั้นตอนที่กล่าวมาทั้งหมดสามารถสรุปและเขียนเป็นแผนภาพได้ ดังนี้



ภาพที่ 4.2 วิธีการหาคำตอบด้วย GA (ปริญญา อุทัยทัศน์, 2547)

### 4.3 ระเบียบวิธีการหาคำตอบแบบจุดภายใน (Interior point methods, ITP)

วิธีจุดภายในเป็นการแก้ปัญหาเชิงเส้น (Linear programming) วิธีการหนึ่ง (ปริญญา อุทัยทัศน์, 2547) ซึ่งมีรูปแบบหรือวิธีการคำนวณโดยการทำซ้ำ (Iteration method) ในการทำคำตอบแบบจุดภายในโดยเน้นของคำตอบรูปหลายเหลี่ยมที่เป็นไปได้ (Feasible region)



ภาพที่ 4.3 เส้นทางการลู่เข้าของคำตอบแบบ ITP (ปริญญา อุทัยทัศน์, 2547)

วิธีจุดภายในแบบพรีเมล-ดูออล (Primal-Dual) อาศัยความสัมพันธ์ ระหว่างวิธีจุดภายใน สเกลสอดคล้อง (Affine scaling interior point method) กับทฤษฎีดูออล (Dual) ดังแสดงในสมการต่อไปนี้

#### ปัญหาพรีเมล (Primal problem)

$$\text{Minimize } Z = c^T x \quad (4.8)$$

$$\text{Subject to } Ax = b, x \geq 0 \quad (4.9)$$

#### ปัญหาดูออล (Dual problem)

$$\text{Maximize } Z = b^T w \quad (4.10)$$

$$\text{Subject to } Aw + s = c, s \geq 0, w \quad (4.11)$$

ระเบียบวิธีจุดภายในแบบพรีเมล-ดูออลมีขั้นตอน ดังนี้ เริ่มแรกกำหนดจุดเริ่มต้นของตัวแปรพรีเมลและตัวแปรดูออลให้สอดคล้องกับสมการที่ (4.8) – (4.11) จากนั้นคำนวณทิศทางการเคลื่อนที่อาศัยเงื่อนไขของ Karush Kuhn-Tucker และวิธี Newton ดังสมการที่ (4.12)–(4.14)

$$A(x + \Delta x) = b \quad (4.12)$$

$$A(w + \Delta w) + (s + \Delta s) = c \quad (4.13)$$

$$(x + \Delta x)(s + \Delta s) = \mu \quad (4.14)$$

จัดรูปสมการ (4.12)–(4.14) ใหม่ได้สมการที่ (3.15)–(3.17) จากนั้นแก้สมการหาค่า  $\Delta w, \Delta s, \Delta x$

$$A\Delta x = b - Ax = r \quad (4.15)$$

$$A\Delta w + \Delta s = c - Aw - s = r \quad (4.16)$$

$$S\Delta x + X\Delta s = \mu e - XSe = v(\mu) \quad (4.17)$$

โดยที่  $S$ ,  $X$ ,  $e$ ,  $D$  เป็น เมตริกเลี้นท์แยงมุนของเวกเตอร์ประดิษฐ์อัลกอริทึมแบบปรับปรุง  
เวกเตอร์ที่มีสมាមิกทุกตัวมีค่าเท่ากัน 1 และ  $D = SX$  ตามลำดับ

$$\Delta w = -(ADA)[ASv(\mu) - ADr - r] \quad (4.18)$$

$$\Delta s = -A\Delta w + r \quad (4.19)$$

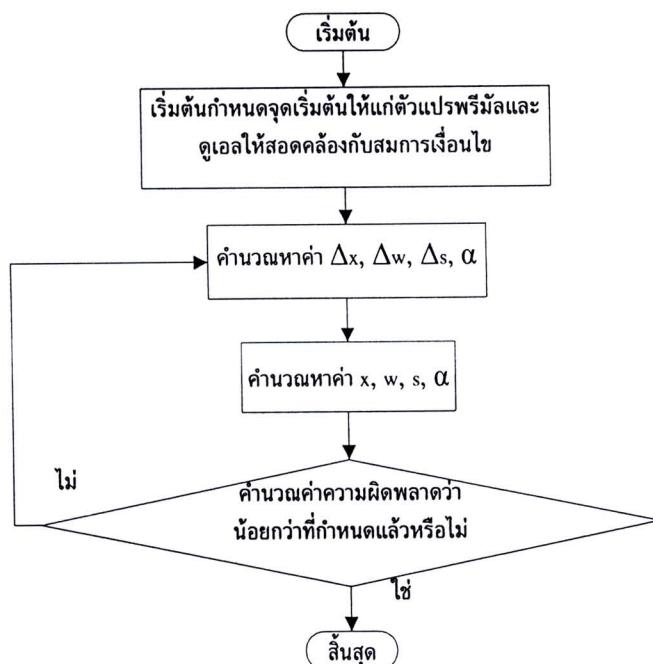
$$\Delta x = Sv(\mu) - D\Delta s \quad (4.20)$$

$$x = x + \alpha\Delta x \quad (4.21)$$

$$w = w + \alpha\Delta w \quad (4.22)$$

$$s = s + \alpha\Delta s \quad (4.23)$$

ขณะที่ตัวแปร  $r$  เป็นค่าเหลือ (Residual value) จากการคำนวณ ส่วนค่าเวกเตอร์  $\Delta w, \Delta x, \Delta s$  เป็นทิศทางในการเคลื่อนที่จะอาศัยค่าเวกเตอร์เดิมของตัวแปรปรีเมลกับดูเอลรวมกับเวกเตอร์ทิศทาง  $\Delta w, \Delta x, \Delta s$  เพื่อหาค่าใหม่ของ  $w, s, x$  ตามสมการ (4.21)-(4.23) ซึ่งขั้นตอนทั้งหมดสามารถสรุปเป็นแผนภาพได้ ดังนี้



ภาพที่ 4.4 วิธีการหาคำตอบด้วย GPR (ปริญญา อุทัยทัศน์, 2547)

โดยสามารถสรุปเป็นขั้นตอนได้ ดังนี้

ขั้นที่ 1 กำหนดจุดเริ่มต้น (Interior point) ให้ตรงตามเงื่อนไข

ขั้นที่ 2 คำนวณเพื่อหาค่า กำหนดจุดเริ่มต้น (Interior point) จากค่าที่ได้จาก ขั้นที่ 1

ขั้นที่ 3 คำนวณค่าความผิดพลาด จนกว่าจะมีค่าน้อยกว่าที่กำหนด

