

ปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบสองชั้น

จากรุวรรณ แก้วแสนชาว¹ พีรยุทธ์ ชาญเศรษฐิกุล² และ เสรี เศวตเศรนี²
หน่วยการวิจัยดำเนินการและวิทยาการจัดการ มหาวิทยาลัยเกษตรศาสตร์ วิทยาเขตบางเขน
50 ถนนงามวงศ์วาน แขวงลาดยาว เขตจตุจักร กรุงเทพมหานคร 10900

บทคัดย่อ

งานวิจัยนี้นำเสนอการรวมปัจจัยความไม่แน่นอนของการจับคู่งานกับทรัพยากร ประกอบกับต้นทุนที่เกี่ยวข้องกับความเสียดังกล่าว พิจารณาในตัวแบบปัญหาการจัดงาน โดยอาศัยแนวทางแบบจำลองสองชั้นตอนนำเสนอโดย Dantzig [3] ทำให้เกิดเป็นลักษณะหนึ่งของปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่ม แบบจำลองดังกล่าวถูกนำไปทดสอบแก้หาคำตอบโดยใช้โปรแกรมสำเร็จรูปไมโครซอฟท์เอ็กเซลล์โซลเวอร์-กูโรปิ รุ่น พ.ศ. 2553 ขนาดของปัญหาที่ทดสอบได้ถูกขยายเพิ่มขึ้นจนโปรแกรมฯ ไม่สามารถหาคำตอบได้ วิธีแบ่งส่วนของเบนเดอร์ได้ถูกนำมาประยุกต์ใช้โดยพัฒนาขึ้นจากโปรแกรม MATLAB R2010b เพื่อแก้ปัญหาดังกล่าว ผลการทดลองพบว่าวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์สามารถขยายขนาดของการแก้ปัญหาได้โดยเฉพาะกรณีที่มีตัวแปรตัดสินใจที่เกี่ยวข้องมากกว่า 1,000,000 ตัวแปร

คำสำคัญ : ความไม่แน่นอน / การจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่ม / วิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์

* Corresponding author: E-mail: fengprc@ku.ac.th

¹ นิสิตปริญญาโท สาขาวิชาวิศวกรรมอุตสาหการ คณะวิศวกรรมศาสตร์

² รองศาสตราจารย์ ภาควิชาวิศวกรรมอุตสาหการ คณะวิศวกรรมศาสตร์

A Two-Stage Linear Assignment Problem

Jaruwan Keawsandsound¹ Peerayuth Charnsethikul^{2*} and Saeree Svetasreni²

Operations Research and Management Science Units

Department of Industrial Engineering, Faculty of Engineering

Kasetsart University, Bangkhaen Campus 50 Ngam Wong Wan Rd, Lat Yao Chatuchak Bangkok 10900

Abstract

This research work proposes merging of uncertainties jobs-resources pair assignment with their corresponding risky cost to the linear assignment model. The two-stage model approach of Dantzig [3] was used, resulting in a class of stochastic linear assignment problem. The proposed model was tested by a state of the art software EXCEL/solver-Gurobi 2010 version. The sizes of the test problem increased until unsolvable cases were detected. Therefore, Bender's decomposition method was applied and developed using MATLAB R2010b to solve these cases. The experimental result showed that the method is capable of expanding the size of the problem solving capabilities, especially when more than one-million decision variables are involved.

Keywords : A Stochastic Linear Assignment / Bender's Decomposition Method / Uncertainties

* Corresponding author: E-mail: fengprc@ku.ac.th

¹ Graduate Student in Industrial Engineering, Faculty of Engineering.

² Associate Professor, Department of Industrial Engineering.

1. บทนำ

ปัญหาการจัดงานเชิงเส้นในช่วงแรก ได้ดำเนินการแก้ปัญหาโดยวิธีการทางคณิตศาสตร์ เช่น วิธีการแจงนับ (Enumeration) วิธีการกำหนดการเชิงเส้น (Linear Programming) เป็นต้น แต่วิธีทั้งสองนี้เป็นวิธีทั่วไปทำให้ขาดประสิทธิภาพในทางปฏิบัติในการหาผลเฉลยของปัญหา โดยเฉพาะเมื่อปัญหามีขนาดใหญ่ เช่น จำนวนการจับคู่งานและเครื่องจักร/ทรัพยากรมีหลายพันคู่หรือมากกว่า ต่อมานักวิจัยหลายท่านได้เสนอวิธีการแก้ปัญหาการจัดงานเชิงเส้นโดยเริ่มต้นที่ Kuhn [4] เสนอวิธีฮังการี (Hungarian Method) เพื่อแก้ปัญหาดังกล่าว ต่อมา Burkard and Derigs [2] พัฒนาโปรแกรมภาษาฟอร์แทรน โดยใช้เทคนิคการหาเส้นทางที่สั้นที่สุด เพื่อช่วยแก้ปัญหาดังกล่าว ซึ่งสามารถนำมาขยายผลในการแก้ปัญหาขนาดใหญ่ได้โดยใช้คอมพิวเตอร์สมรรถนะสูง

Dantzig [3] ศึกษาการกำหนดการเชิงเส้นภายใต้ความไม่แน่นอนและนำเสนอตัวแบบสองขั้นตอน (Two-Stage Model) ที่นำเอาสถานการณ์ความไม่แน่นอนของข้อมูลและผลกระทบมารวมในตัวแบบทำให้เกิดเป็นปัญหาคำหนดการเชิงเส้นที่มีขนาดใหญ่มากจนกระทั่งเครื่องคำนวณประมวลผลไม่สามารถรองรับได้ ปัจจุบันตัวแบบดังกล่าวได้เป็นส่วนหนึ่งในรายวิชาการวิจัยดำเนินการ (Operations Research) ชื่อการกำหนดการเส้นสุ่มเชิงเส้น (Stochastic Linear Programming : SLP) ซึ่งบรรจุเป็นบทเรียนอย่างละเอียดพร้อมตัวอย่างและแบบฝึกหัดในตำราของ Wagner [5] จากช่วงต้นนั้นตัวแบบปัญหาการจัดงานเชิงเส้นยังไม่คำนึงถึงความไม่แน่นอนของการเกิดขึ้นของเหตุการณ์ ด้วยเหตุนี้ผู้วิจัยจึงมีความสนใจที่จะพัฒนาตัวแบบโดยนำเอาสถานการณ์ความไม่แน่นอนของข้อมูลมารวมในตัวแบบฯ และเรียกปัญหานี้ว่าปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเส้นสุ่ม (A Stochastic Linear Assignment Problem) ซึ่งจะมีลักษณะเป็นตัว

แบบกำหนดการจำนวนเต็มแบบผสม (Mixed Integer Programming Model) ในรูปแบบคล้ายกับตัวแบบในงานของ Kittitavornkul and Pimsakul [13] ซึ่งเหมาะแก่การประยุกต์ใช้วิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์ (Benders) [1] ร่วมกับการสุ่มตัวอย่างความไม่แน่นอนเข้ามาใช้ในตัวแบบฯ เพื่อลดขนาดที่แท้จริงเชิงประชากรของปัญหาดังตัวอย่างที่ใกล้เคียงจากการประยุกต์ในปัญหาการจัดงานจราจรเชิงพลวัตและเส้นสุ่ม (Stochastic Dynamic Traffic Assignment Problem) ของ Birge and Ho [8] และของ Powell [10] ในส่วนของ ปัญหา SLP มีพบในงานของ Infanger [9] และ ในปัญหาการจัดงานเชิงเส้นสุ่มแบบมีข้อจำกัดเพิ่ม เช่นงานของ Spoerl and Wood [11] และ De La Torre et al. [12] เป็นต้น ดังนั้นงานวิจัยนี้จึงมีวัตถุประสงค์เพื่อ

1. พัฒนาตัวแบบทางคณิตศาสตร์ของปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเส้นสุ่ม โดยอาศัยแนวทางตัวแบบสองขั้นตอน (Two-Stage Model)

2. ศึกษาวิธีการแก้ปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเส้นสุ่มโดยประยุกต์ใช้วิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์ภายใต้ความพยายามที่จะใช้ประโยชน์สูงสุดจากฮาร์ดแวร์และซอฟต์แวร์สำเร็จรูปที่มีอยู่

3. วิเคราะห์ประสิทธิภาพและประสิทธิผลของวิธีการแก้ปัญหา

2. วิธีการศึกษา

วิธีการศึกษาเพื่อให้บรรลุวัตถุประสงค์การวิจัยประกอบด้วย 4 ขั้นตอนหลักดังนี้

1. สร้างตัวแบบปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเส้นสุ่มและจำลองข้อมูลเพื่อนำไปใช้ในการทดสอบตัวแบบ ผู้วิจัยแบ่งการพัฒนาตัวแบบออกเป็น 2 กรณี ได้แก่

1.1 กรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนมีค่าเป็น 1 เสมอ ซึ่งแสดงดังตัวแบบต่อไปนี้

$$\text{Minimize} \quad \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij} + \sum_{k=1}^N \left(\sum_{i=1}^n g_{ik} u_{ik} + \sum_{j=1}^n e_{jk} r_{jk} \right) \quad (1)$$

$$\text{Subject to} \quad \sum_{j=1}^n x_{ij} = 1 \quad ; i = 1, 2, \dots, n \quad (2)$$

$$\sum_{i=1}^n x_{ij} = 1 \quad ; j = 1, 2, \dots, n \quad (3)$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ijk} x_{ij} + u_{ik} = 1 \quad ; i = 1, 2, \dots, n, \quad k = 1, 2, \dots, N \quad (4)$$

$$\sum_{i=1}^n a_{ijk} x_{ij} + r_{jk} = 1 \quad ; j = 1, 2, \dots, n, \quad k = 1, 2, \dots, N \quad (5)$$

$$x_{ij} = \{0, 1\}, \quad u_{ik}, r_{jk} \geq 0, \quad \forall i, j, k \quad (6)$$

โดยที่ n แทนจำนวนการจับคู่ของงานและเครื่องจักร/
ทรัพยากร

N แทนจำนวนทางเลือกทั้งหมดที่เป็นไปได้

c_{ij} แทนต้นทุนที่เกิดขึ้นจากการจับคู่ของเครื่องจักร/
ทรัพยากร i และงาน j

$$x_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{ถ้าดัชนี } i \text{ มีการจับคู่กับดัชนี } j \text{ หรือ} \\ & \text{เครื่องจักร/ทรัพยากร } i \text{ ถูกจับคู่กับงาน } j \\ 0 & \text{ถ้าไม่ใช่} \end{cases}$$

$$u_{ik}, r_{jk} = \{0, 1\} \text{ แทนตัวแปรที่มีการปรับค่าจาก}$$

ความไม่แน่นอนของสมการข้อจำกัดที่มีค่าไม่แน่นอน กรณี
ที่มีการปรับค่าจากความไม่แน่นอนเนื่องจาก a_{ijk} และ x_{ij}

มีค่าเป็น 0 หรือ 1 ทำให้ ผลรวมที่ได้จาก $\sum_{j=1}^n a_{ijk} x_{ij}$

และ $\sum_{i=1}^n a_{ijk} x_{ij}$ มีค่าเป็น 0 หรือ 1 เท่านั้นและกำหนด

ให้ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนมีค่าเป็น 1 เสมอ
ซึ่งอาจทำให้สมการทั้งสองข้างไม่สมดุลกัน ดังนั้นจึงต้อง
เติม u_{ik}, r_{jk} เพื่อให้สมการทั้งสองข้างมีความสมดุลกัน

g_{ik} แทนต้นทุนเฉลี่ยของกรณีที่มีการปรับค่า u_{ik}

โดย $g_{ik} = \text{prob}_k \times g_i$

e_{jk} แทนต้นทุนเฉลี่ยของกรณีที่มีการปรับค่า r_{jk}

โดย $e_{jk} = \text{prob}_k \times e_j$

prob_k แทนผลรวมของความไม่แน่นอนที่เกิดจาก
การจับคู่ที่ทางเลือก k

g_i แทนค่าที่ปรับต่อหน่วยของข้อจำกัดที่ i

e_j แทนค่าที่ปรับต่อหน่วยของข้อจำกัดที่ j

$$a_{ijk} = \begin{cases} 1 & \text{ถ้า } i \text{ จับคู่กับ } j \text{ ได้ที่ทางเลือก } k \\ 0 & \text{ถ้าไม่ใช่} \end{cases}$$

เงื่อนไขที่ (1) แทนสมการแสดงผลรวมของต้นทุน
เชิงเส้นที่เกี่ยวข้องทั้งหมด

เงื่อนไขที่ (2) แทนว่าแต่ละเครื่องจักร/ทรัพยากร
 i สามารถจับคู่กับงานได้เพียงหนึ่งงานเท่านั้น

เงื่อนไขที่ (3) แทนว่าแต่ละงาน j สามารถจับคู่
กับเครื่องจักร/ทรัพยากรได้เพียงหนึ่งเครื่อง/หนึ่งทรัพยากร
เท่านั้น

เงื่อนไขที่ (4) และ (5) แทนสมการสมดุลเพื่อป้องกันการ
แก้ไขเหตุการณ์ k ที่จับคู่ i และ j

เงื่อนไขที่ (6) แทนข้อบังคับของตัวแปรตัดสินใจที่
เกี่ยวข้อง

1.2 กรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอน
มีค่าเป็น 0 หรือ 1 ซึ่งจะแสดงได้ ดังตัวแบบต่อไปนี้

$$\text{Minimize } \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij} + \sum_{k=1}^N \left(\sum_{i=1}^n (g_{ik} u_{ik} + h_{ik} v_{ik}) + \sum_{j=1}^n (e_{jk} r_{jk} + f_{jk} s_{jk}) \right) \quad (7)$$

$$\text{subject to } \sum_{j=1}^n x_{ij} \leq 1 \quad ; i = 1, 2, \dots, n \quad (8)$$

$$\sum_{i=1}^n x_{ij} \leq 1 \quad ; j = 1, 2, \dots, n \quad (9)$$

$$\sum_{j=1}^n a_{ijk} x_{ij} + u_{ik} - v_{ik} = b_{ik} \quad ; i = 1, 2, \dots, n, \quad k = 1, 2, \dots, N \quad (10)$$

$$\sum_{i=1}^n a_{ijk} x_{ij} + r_{jk} - s_{jk} = d_{jk} \quad ; j = 1, 2, \dots, n, \quad k = 1, 2, \dots, N \quad (11)$$

$$x_{ij} = \{0, 1\}, u_{ik}, v_{ik}, r_{jk}, s_{jk} \geq 0, \forall i, j, k \quad (12)$$

โดยที่ b_{ik} แทนค่าคงที่ทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนที่ i ที่ทางเลือก k

d_{jk} แทนค่าคงที่ทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนที่ j ที่ทางเลือก k

$u_{ik}, v_{ik}, r_{jk}, s_{jk} = \{0, 1\}$ แทนตัวแปรที่มีการปรับค่าจากความไม่แน่นอนของสมการข้อจำกัด ที่มีค่าไม่แน่นอน กรณีที่มีการปรับค่าจากความไม่แน่นอนเนื่องจาก a_{ijk} และ x_{ij} มีค่าเป็น 0 หรือ 1 ทำให้ผลรวมที่ได้จาก $\sum_{j=1}^n a_{ijk} x_{ij}$ และ $\sum_{i=1}^n a_{ijk} x_{ij}$ มีค่าเป็น 0 หรือ 1 เท่านั้นและกำหนดให้ ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนมีค่าเป็น 0 หรือ 1 ซึ่งอาจทำให้สมการทั้งสองข้างไม่สมดุลกัน ดังนั้นจึงต้องเติม $u_{ik}, v_{ik}, r_{jk}, s_{jk}$ เพื่อให้สมการทั้งสองข้างมีความสมดุลกัน

g_{ik} แทนต้นทุนเฉลี่ยของกรณีที่มีการปรับค่า u_{ik} โดย $g_{ik} = \text{prob}_k \times g_i$

e_{jk} แทนต้นทุนเฉลี่ยของกรณีที่มีการปรับค่า r_{jk} โดย $e_{jk} = \text{prob}_k \times e_j$

g_i, h_i แทนค่าที่ปรับต่อหน่วยของข้อจำกัดที่ i

e_j, f_j แทนค่าที่ปรับต่อหน่วยของข้อจำกัดที่ j

จากตัวแบบข้างต้นจะพบว่า เมื่อปัญหามาหาเอาชุดลักษณะเชิงความน่าจะเป็น (Probabilistic Characteristics) มารวมอยู่ด้วย ลักษณะของแบบจำลองจะเปลี่ยนแปลงเป็นปัญหาการกำหนดการจำนวนเต็มผสม (Mixed Integer Programming) ดังนั้นผู้วิจัยจึงเลือกใช้

วิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์ (Bender's Decomposition) ซึ่งเป็นเทคนิคที่ใช้ในการแก้ปัญหาลักษณะที่กล่าวมาข้างต้นได้ และสามารถขยายขนาดของปัญหาที่สามารถแก้โดยใช้คอมพิวเตอร์ในการประมวลผล

2. วิธีการที่ใช้ในการหาคำตอบจากตัวแบบที่สร้างขึ้น

2.1 วิธีทั่วไปที่สร้างขึ้นเพื่อใช้เปรียบเทียบผลลัพธ์

วิธีการหาคำตอบที่แท้จริง (Exact Algorithm)

เป็นการแก้ปัญหาโดยใช้โปรแกรมสำเร็จรูปไมโครซอฟท์ เอ็กซ์เซลล์โซลเวอร์-กูโรบิ [6] ซึ่งโปรแกรมนี้ถูกพัฒนาโดยสมาชิกของทีมพัฒนาโปรแกรม CPLEX ประกอบด้วย Robert Bixby, Zonghao Gu และ Edward Rothberg ทั้งสามได้พัฒนาโปรแกรมสำเร็จรูปไมโครซอฟท์เอ็กซ์เซลล์โซลเวอร์ที่มีประสิทธิภาพสูงเป็นพิเศษด้วยอัลกอริทึมใหม่ล่าสุดที่ออกแบบมาสำหรับการประมวลผลแบบมัลติคอร์ (multi-core) รุ่นใหม่ๆ และเรียกว่า โซลเวอร์-กูโรบิ จากนั้นได้มีการตรวจสอบเวลาที่ใช้ในการประมวลผลกับปัญหามาตรฐาน พบว่า โซลเวอร์-กูโรบิ รุ่น 4.0 สามารถแก้ปัญหาได้ดีที่สุด ซึ่งเวลารวมที่ใช้ในการแก้ปัญหาหน้าน้อยกว่าทางเลือกอื่น และสามารถใช้ในการแก้ปัญหากำหนดการเชิงเส้น (Linear Programming : LP) ปัญหากำหนดการกำลังสอง (Quadratic Programming : QP) และปัญหากำหนดการจำนวนเต็มผสม (Mixed Integer Programming : MIP) ได้อีกด้วย ซึ่งวิธีนี้จะใช้ในกรณีที่ 2.2 และ 2.3 ดังที่จะกล่าวต่อไป

2.2 วิธีที่พัฒนาขึ้นเพื่อแก้ปัญหาการจัดงานเชิง
เฟ้นสุ่ม

กรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ ไม่แน่นอนมี
ค่าเป็น 1 เสมอ ใช้วิธีการลดรูปตัวแบบ ซึ่งจะพิจารณา

เงื่อนไข (4) และ (5) ของตัวแบบปัญหาการจัดงานเชิง
แบบเฟ้นสุ่มแทนค่า u_{ik} และ r_{jk} , $\forall i, j, k$ ในรูปของฟังก์ชัน
เชิงเส้นของ a_{ijk} , $\forall i, j, k$ ลงในสมการเป้าหมาย (1) ได้
ผลลัพธ์เป็นดังต่อไปนี้

$$\begin{aligned} Z &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij}x_{ij} + \sum_{k=1}^N \left[\sum_{i=1}^n g_{ik} \left(1 - \sum_{j=1}^n a_{ijk}x_{ij} \right) + \sum_{j=1}^n e_{jk} \left(1 - \sum_{i=1}^n a_{ijk}x_{ij} \right) \right] \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij}x_{ij} + \sum_{k=1}^N \left[\left(\sum_{i=1}^n g_{ik} - \sum_{j=1}^n a_{ijk}x_{ij} \sum_{i=1}^n g_{ik} \right) + \left(\sum_{j=1}^n e_{jk} - \sum_{i=1}^n a_{ijk}x_{ij} \sum_{j=1}^n e_{jk} \right) \right] \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left[c_{ij} - \sum_{k=1}^N \left(g_{ik} + e_{jk} \right) a_{ijk} \right] x_{ijk} + \sum_{k=1}^N \left[\sum_{i=1}^n g_{ik} + \sum_{j=1}^n e_{jk} \right] \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \bar{c}_{ij}x_{ij} + \bar{c}_0 \end{aligned}$$

ทำให้การแก้ปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่ม
สามารถลดรูปโดยกำจัดตัวแปร u_{ik} และ r_{jk} , $\forall i, j, k$ ได้
ทั้งหมด ทำให้ได้ตัวแบบมาตรฐานของปัญหาการจัดงาน
เชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มหรือเรียกว่าตัวแบบลดรูป คือ

Minimize $\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \bar{c}_{ij}x_{ij} + \bar{c}_0$ (14)

Subject to $\sum_{j=1}^n x_{ij} = 1 \quad ; i = 1, 2, \dots, n$ (15)

$\sum_{i=1}^n x_{ij} = 1 \quad ; j = 1, 2, \dots, n$ (16)

$x_{ij} = \{0, 1\}, \forall i, j$ (17)

โดยที่ \bar{c}_{ij} แทน $\sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left[c_{ij} - \sum_{k=1}^N \left(g_{ik} + e_{jk} \right) a_{ijk} \right]$

\bar{c}_0 แทน $\sum_{k=1}^N \left[\sum_{i=1}^n g_{ik} + \sum_{j=1}^n e_{jk} \right]$

เงื่อนไขที่ (14) แทนสมการแสดงผลรวมของต้นทุน
เชิงเส้นที่เกี่ยวข้องทั้งหมดที่เกิดจากการกำจัดตัวแปร u_{ik}
และ r_{jk} , $\forall i, j, k$

เงื่อนไขที่ (15) (16) และ (17) แทนเงื่อนไขของ
ปัญหาการจัดงานเชิงเส้น

2.3 วิธีที่พัฒนาขึ้นเพื่อแก้ปัญหาการจัดงานเชิง
เฟ้นสุ่ม กรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนมี
ค่าเป็น 0 หรือ 1 ใช้วิธีการแบ่งส่วนของเบเนเดอร์ กล่าว
คือเมื่อปัญหามีความไม่แน่นอนรวมอยู่ด้วยลักษณะของ
ปัญหาจะเปลี่ยนแปลงไปซึ่งเรียกว่าปัญหากำหนดการ
จำนวนเต็มผสม การเลือกใช้วิธีการแบ่งส่วนของเบเนเดอร์
มาแก้ปัญหานี้ วิธีการแก้ปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบ
เฟ้นสุ่ม โดยการประยุกต์ใช้วิธีการแบ่งส่วนของเบเนเดอร์
มีขั้นตอนดังนี้

2.3.1 สร้างข้อมูลของปัญหาการจัดงาน คือ สร้าง
ข้อมูลของต้นทุนในการจัดงาน (c_{ij}) ค่าความน่าจะเป็น
ของการเกิดเหตุการณ์ (p_{ij}) การเกิดขึ้นของเหตุการณ์ที่
เป็นไปได้ (a_{ijk}) และค่าทาง ขวามือ (b_{ik} , d_{jk}) เมื่อ i ,
 $j = 1, \dots, n$ และ $k = 1, \dots, N$

2.3.2 แยกตัวแบบเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มออกเป็น 2 ส่วน คือตัวปัญหาหลัก ซึ่งเป็นส่วนที่มีค่าตัวแปรแน่นอน และตัวปัญหาย่อย ซึ่งเป็นส่วนที่อยู่ภายใต้ความไม่แน่นอน จะแสดงได้ดังตัวแบบต่อไปนี้

ตัวปัญหาหลัก

$$\text{Minimize } \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij} \quad (18)$$

$$\text{Subject to } \sum_{j=1}^n x_{ij} \leq 1 \quad ; i = 1, 2, \dots, n \quad (19)$$

$$\sum_{i=1}^n x_{ij} \leq 1 \quad ; j = 1, 2, \dots, n \quad (20)$$

$$x_{ij} = \{0, 1\}, \forall i, j \quad (21)$$

ตัวปัญหารอง

$$\text{Minimize } \sum_{k=1}^N \left(\sum_{i=1}^n (g_{ik} u_{ik} + h_{ik} v_{ik}) + \sum_{j=1}^n (e_{jk} r_{jk} + f_{jk} s_{jk}) \right) \quad (22)$$

$$\text{Subject to } \sum_{j=1}^n a_{ijk} x_{ij} + u_{ik} - v_{ik} = b_{ik} \quad ; i = 1, 2, \dots, n, k = 1, 2, \dots, N \quad (23)$$

$$\sum_{i=1}^n a_{ijk} x_{ij} + r_{jk} - s_{jk} = d_{jk} \quad ; j = 1, 2, \dots, n, k = 1, 2, \dots, N \quad (24)$$

$$x_{ij} = \{0, 1\}, u_{ik}, v_{ik}, r_{jk}, s_{jk} \geq 0, \forall i, j, k \quad (25)$$

2.3.3 เปลี่ยนปัญหารองให้อยู่ในรูปของตัวแบบปัญหาคู่ควบ

$$\text{Maximize } + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n c_{ij} x_{ij} \quad (26)$$

$$\text{Subject to } -h_{ik} \leq y_{ik} \leq g_{ik} \quad (27)$$

$$-f_{jk} \leq w_{jk} \leq e_{jk} \quad (28)$$

2.3.4 กำหนดค่าเริ่มต้นของตัวแปรตัดสินใจเริ่มต้นของปัญหาการจัดงาน $x_{ij}, \forall i, i, j$

2.3.5 แทนค่าเริ่มต้นของตัวแปรตัดสินใจเริ่มต้นของปัญหาการจัดงานลงในสมการที่ (26) และจะได้ผลลัพธ์เป็นค่า y_{ik} และ w_{jk} ซึ่งเป็นค่าความน่าจะเป็นของแต่ละทางเลือกและค่าขอบเขตบนที่เหมาะสม

2.3.6 ปรับปรุงปัญหาหลักโดยเพิ่มเงื่อนไขที่เหมาะสมที่สุดดังสมการที่ (30) เพื่อคำนวณหาค่าที่เหมาะสมในปัญหาหลัก จากนั้นจะนำผลลัพธ์ของตัวแปรตัดสินใจใหม่ไปใช้ในการในการปรับปรุงผลลัพธ์ตามข้อ 2.3.5 ต่อไป

$$\text{Minimize } T \quad (29)$$

$$\text{Subject to } -T + \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \left(c_{ij} - \sum_{k=1}^N a_{ijk} y_{ik} - \sum_{k=1}^N a_{ijk} w_{jk} \right) x_{ij} \leq - \left(\sum_{i=1}^n \sum_{k=1}^N b_{ik} y_{ik} + \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^N d_{jk} w_{jk} \right) \quad (30)$$

$$\sum_{j=1}^n x_{ij} \leq 1 \quad ; i = 1, 2, \dots, n \quad (31)$$

$$\sum_{i=1}^n x_{ij} \leq 1 \quad ; j = 1, 2, \dots, n \quad (32)$$

$$x_{ij} = \{0, 1\}, \forall i, j \quad (33)$$

โดยที่ T แทนค่าขอบเขตล่าง

ตัวแปรตัดสินใจเริ่มต้น คือ ตัวแปรตัดสินใจที่เกิดจากการสุ่มในรอบการทำซ้ำที่ 1

ตัวแปรตัดสินใจใหม่ คือ ตัวแปรตัดสินใจที่ได้จากการแก้ปัญหา ในรอบการทำซ้ำแต่ละรอบตั้งแต่ว่ารอบที่ 2 เป็นต้นไป

2.3.7 เงื่อนไขการหยุด จะหยุดเมื่อค้นหาค่าขอบเขตล่าง (LB) ในปัญหาหลักมีค่ามากกว่าหรือเท่ากับค่าขอบเขตบน (UB) ในปัญหาคู่ควบหรือผลต่างของค่าขอบเขตบนกับขอบเขตล่างน้อยกว่าหรือเท่ากับ Tol ซึ่งในกรณีนี้กำหนดให้เท่ากับ 0.001 ซึ่งหมายความว่าคำตอบจะมีความละเอียดถึงทศนิยมตำแหน่งที่ 3

$$UB - LB \leq Tol \quad (34)$$

3. การพัฒนาโปรแกรมสำหรับปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มใช้ในกรณีที่ 2.3

โปรแกรมที่นำมาใช้ในการช่วยแก้ปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มคือ MATLAB [7] ซึ่งเป็นโปรแกรมการคำนวณเชิงตัวเลขที่มีสภาพแวดล้อมในการคำนวณของตัวเองและมีภาษาเฉพาะตัวในการเขียนโปรแกรม เนื่องจากปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มมีลักษณะเป็นปัญหากำหนดการจำนวนเต็มผสม ซึ่งชุดเครื่องมือ (Toolbox) ของโปรแกรม MATLAB ไม่ได้รองรับสำหรับการแก้ปัญหาที่มีลักษณะนี้ ดังนั้นต้องทำการดัดแปลงเทคนิคใน

การแก้ปัญหานี้ โดยเลือกใช้คำสั่งมาตรฐาน bintprog ในโปรแกรม MATLAB มาใช้ในการแก้ปัญหา ซึ่งจะได้คำตอบของตัวแปรตัดสินใจที่มีค่าเป็น 0 และ 1 เท่านั้น แต่ค่าเป้าหมายของปัญหานี้ต้องการเป็นค่าจำนวนเต็ม ดังนั้นโปรแกรมฯ จึงทำการเพิ่มค่า T ขึ้นในแต่ละรอบที่มีการทำซ้ำเพื่อหาคำตอบที่เป็นไปได้จากสมการ (30)-(33) และเพิ่มขึ้นจนกว่าค่า T ที่ได้จะมีคำตอบที่เป็นไปได้ครั้งแรก

3. การประเมินประสิทธิภาพและประสิทธิผล

การประเมินประสิทธิภาพ ใช้การเปรียบเทียบค่าเป้าหมายของฟังก์ชันวัตถุประสงค์ที่ได้จากวิธีการแบ่งส่วนของเบเนดอร์และวิธีการหาคำตอบที่เหมาะสมที่สุด โดยมีการสร้างแบบจำลองปัญหาด้วยขนาดต่างๆ กัน จำนวน 2 ปัญหา แต่ละปัญหามีจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมดเท่ากับ 5 โดยทำซ้ำ 10 ครั้ง ทำการทดสอบขนาดปัญหาที่มีจำนวนการจับคู่งานกับทรัพยากรเท่ากับ 2 และ 3 โดยการจำลองปัญหาทำได้โดยใช้โปรแกรม MATLAB ซึ่งความไม่แน่นอนของการจับคู่ จำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมด ต้นทุนการจัดงานและค่าทางขวามือจะใช้ข้อมูลชุดเดียวกัน

การประเมินประสิทธิภาพ ได้แบ่งการทดสอบออกเป็น 3 ส่วนคือ ส่วนแรกจะทดสอบเวลาในการประมวลผลในกรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนมีค่าเป็น 1 เสมอ ส่วนที่สองจะทดสอบเวลาในการประมวลผลในกรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนมีค่าเป็น 0 หรือ 1 และส่วนที่สามทดสอบความสามารถในการแก้ปัญหาการ

จัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มที่มีขนาดใหญ่ (จำนวนตัวแปรตัดสินใจมากกว่า 1,000,000 ตัวแปร)

ส่วนที่ 1 พิจารณาจากเวลาที่ใช้ในการประมวลผลในกรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนมีค่าเป็น 1 เสมอ โดยเปรียบเทียบเวลาในการประมวลผลของปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มแบบเต็มรูปแบบกับแบบลดรูป ซึ่งมีจำนวนการจับคู่งานกับทรัพยากรเท่ากับ 5 และเปรียบเทียบเวลาในการประมวลผลของปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มแบบลดรูปที่มีจำนวนการจับคู่งานกับทรัพยากรที่ต่างกัน คือ 5 และ 10 โดยมีการเพิ่มจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมด

ส่วนที่ 2 พิจารณาจากเวลาที่ใช้ในการประมวลผลในกรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนมีค่าเป็น 0 หรือ 1 ซึ่งจะแก้ปัญหาด้วยวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์ในการทำการทดสอบผู้วิจัยได้ทดสอบปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มซึ่งมีจำนวนการจับคู่งานกับทรัพยากรที่ต่างกันจำนวน 5 ปัญหา คือ 5 10 20 30 และ 40 โดยมีการเพิ่มจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมดตามจำนวนตัวแปรตัดสินใจ ซึ่งมีจำนวนตั้งแต่ 10,000 – 200,000 ตัวแปร โดยประมาณและจำนวนตัวแปรตัดสินใจจะเพิ่มขึ้นทีละ 10,000 ตัว

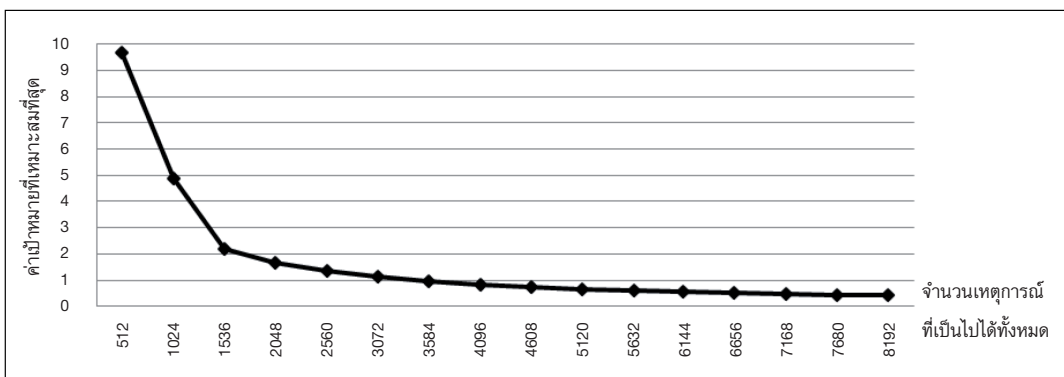
ส่วนที่ 3 เปรียบเทียบความสามารถของการแก้ปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มด้วยวิธีการหาคำตอบที่เหมาะสมโดยโปรแกรมสำเร็จรูปไมโครซอฟท์เอ็กเซลล์

โซลเวอร์-กูโรบิ และการแก้ปัญหาด้วยวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์โดยโปรแกรมสำเร็จรูป MATLAB R2010b

4. ผลการศึกษาและข้อวิจารณ์

จากการทำการทดลองทั้ง 3 ส่วนโดยใช้เครื่องคอมพิวเตอร์โน้ตบุ๊กที่มีหน่วยประมวลผลกลางแบบ Core™2 Duo และขนาดของ RAM 2.Gbytes สามารถแสดงผลการทดสอบได้ดังนี้

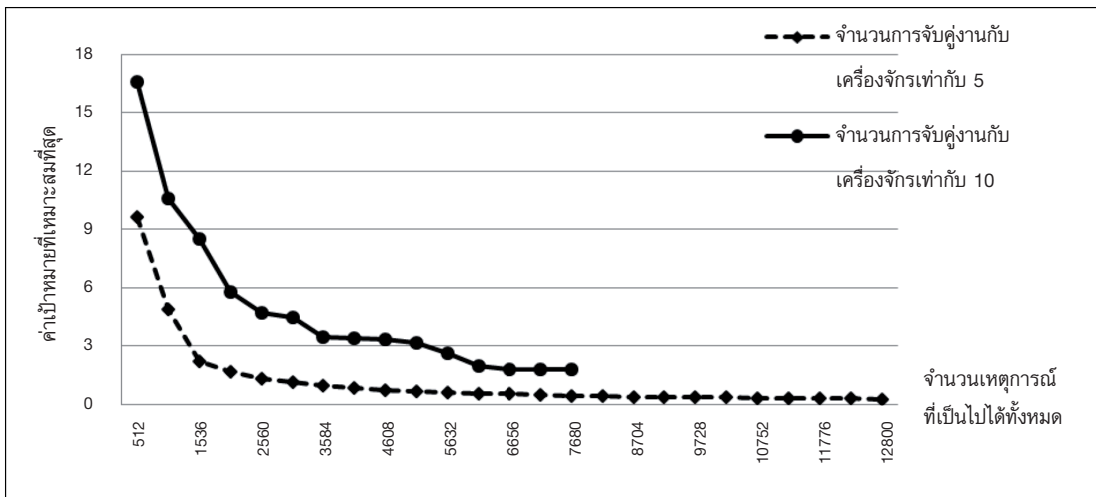
1. ผลการทดสอบเวลาที่ใช้ในการประมวลผลในกรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนมีค่าเป็น 1 เสมอ (กรณีที่ 2.1 และ 2.2) จากการทดสอบเวลาในการประมวลผลของตัวแบบในกรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่มีค่าไม่แน่นอนมีค่าเป็น 1 เสมอ โดยการเพิ่มจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมด เมื่อจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมดมีค่าเพิ่มขึ้น เวลาที่ใช้ในการแก้ปัญหา รวมถึงแต่การวินิจฉัยลักษณะปัญหา (Parse Time) เวลาในการตั้งตัวแบบปัญหา (Set up time) และเวลาที่ใช้ในการหาคำตอบ (Computation time) มีแนวโน้มเพิ่มขึ้น จุดที่น่าสนใจอีกประการคือ เมื่อขนาดของจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมดเพิ่มขึ้น เวลาส่วนใหญ่ในการแก้ปัญหารวมถูกใช้ในการวินิจฉัยลักษณะปัญหา และเวลาในการตั้งปัญหามากกว่าเวลาที่ใช้ในการหาคำตอบโดยเฉพาะเมื่อจำนวนการจับคู่งานกับเครื่องจักร/ทรัพยากรเพิ่มขึ้น ความแตกต่างดังกล่าวสามารถสังเกตได้อย่างชัดเจน



ภาพที่ 1 การลู่เข้าของค่าเป้าหมายของตัวแบบเต็มรูปแบบที่มีจำนวนการจับคู่งานกับทรัพยากรเท่ากับ 5

จากภาพที่ 1 พบว่าจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมดที่ใช้ยังไม่มากพอที่จะชี้บ่งสถานะคงตัวหรือลูเข้าของค่าเป้าหมาย ซึ่งหมายความว่าต้องเพิ่มค่าจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมดอีก ทำให้เริ่มถึงขีดจำกัดที่โปรแกรมสำเร็จรูปจะรองรับได้ ดังนั้นผู้จึงนำเสนอวิธีการลดรูปตัวแบบ เพื่อแก้ปัญหาที่ปรากฏนี้

การแปลงรูปดังกล่าวยังทำให้เห็นว่าคำตอบของปัญหาการจัดงานเชิงแบบเฟ้นสุ่มที่พอนปรนเงื่อนไขกับตัวแปรเป็นเลขศูนย์หนึ่งจะมีคำตอบเหมาะสมที่สุดเป็นชุดของเลขศูนย์หนึ่งตามเงื่อนไขอยู่แล้ว ซึ่งหมายความว่าปัญหาดังกล่าวสามารถหาคำตอบได้โดยวิธีการทางกำหนดการเชิงเส้น



ภาพที่ 2 การลู่เข้าของค่าเป้าหมายตัวแบบลดรูปที่มีจำนวนการจับคู่งานกับทรัพยากรเท่ากับ 5 และ 10

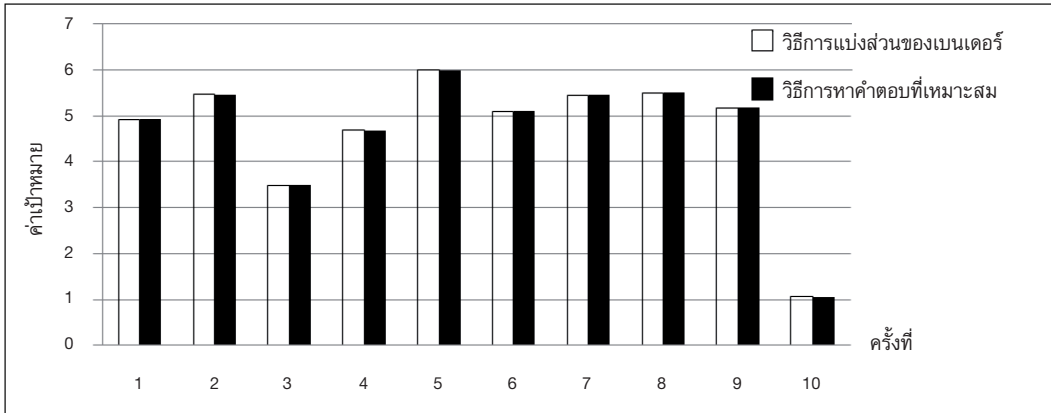
จากภาพที่ 2 การลู่เข้าของค่าตอบจากการแก้ปัญหาในกรณีปัญหาตัวแบบลดรูป โดยเพิ่มจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมด พบว่าในช่วงต้นค่าเป้าหมายจะลดลงอย่างรวดเร็วและค่อยๆ ลดลงอย่างช้าๆ ซึ่งแสดงได้ว่าเพิ่มจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมดมีผลต่อการลู่เข้าของค่าตอบ กล่าวคือ ถ้าจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมดเพิ่มขึ้นจนถึงจุดหนึ่งแล้วค่าเป้าหมายจะเปลี่ยนแปลงน้อยมากหรือไม่เปลี่ยนแปลงเลย ซึ่งเรียกได้ว่าการลู่เข้าของค่าเป้าหมาย สิ่งที่น่าสนใจอีกประการคือเวลาที่ใช้ในการประมวลผลด้วยกรณีที่ตัวแบบเต็มรูปและตัวแบบลดรูปว่ามีความแตกต่างกันหรือไม่ ดังนั้นจึงใช้วิธีการทางสถิติมาทำการทดสอบซึ่งพบว่าค่าเฉลี่ยของเวลาที่ใช้ในการประมวลผลมีความแตกต่างกันอย่างมีนัยสำคัญในทุกกรณีที่น่ามาเปรียบเทียบกัน จึงสามารถสรุปได้ว่าตัวแบบลดรูปมีประสิทธิภาพในการแก้ปัญหาดีกว่าตัวแบบเต็มรูปโดยวิธีทั้งสองให้ค่าเป้าหมายของปัญหาที่เท่ากัน สาเหตุที่ตัวแบบลดรูปมีประสิทธิภาพดีกว่าตัวแบบเต็มรูป เพราะ

ตัวแบบลดรูปเป็นการแก้ปัญหาที่ไม่ซับซ้อน ตัวแบบถูกลดรูปให้อยู่ในปัญหาการจัดงานรูปแบบมาตรฐานส่งผลทำให้จำนวนตัวแปรตัดสิ้นใจลดลงอย่างมาก ดังนั้นจึงทำให้ลดเวลาในการแก้ปัญหาตามไปด้วย ผลการทดลองเบื้องต้นแสดงหลักฐานเชิงวิทยาศาสตร์ ซึ่งชี้ให้เห็นถึงการขยายขีดความสามารถของการแก้ปัญหาปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่ม แต่ปัญหายังคงมีอยู่และสามารถที่จะดำเนินการวิจัยต่อไป

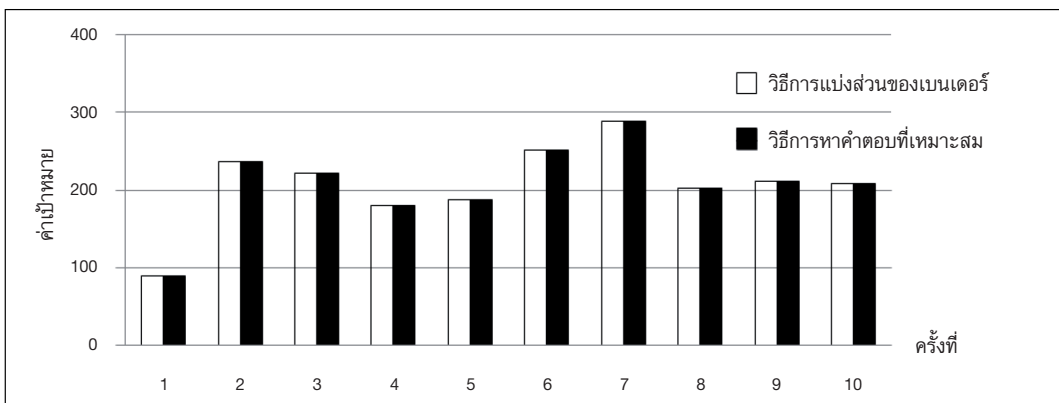
2. ผลการทดสอบเวลาที่ใช้ในการประมวลผลในกรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่ไม่แน่นอนมีค่าเป็น 0 หรือ 1 จะใช้วิธีแก้ปัญหาโดย วิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์ ซึ่งก่อนที่นำวิธีนี้มาใช้กับปัญหาที่มีขนาดใหญ่ ได้มีการทดสอบประสิทธิภาพของวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์ ซึ่งพิจารณาจากการเปรียบเทียบค่าเป้าหมายของฟังก์ชันวัตถุประสงค์ที่ได้จากวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์และวิธีการหาคำตอบที่เหมาะสมที่สุด จากนั้นนำค่าที่ได้มาทดสอบความแตกต่าง

ระหว่างค่าเฉลี่ยสองค่าที่ได้จากกลุ่มตัวอย่างสองกลุ่มที่ไม่เป็นอิสระจากกันด้วยความเชื่อมั่น 95% ต่อไปเป็นการแสดงการเปรียบเทียบค่าเป้าหมายของการแก้ปัญหา

ด้วยวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์และวิธีการหาคำตอบที่เหมาะสม เพื่อให้เห็นค่าความแตกต่างระหว่างค่าเป้าหมายของ 2 วิธีตามที่ได้กล่าวมาแล้วนั้น แสดงดังภาพ



ภาพที่ 3 ค่าเป้าหมายของตัวแบบซึ่งแก้ปัญหาโดยวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์และวิธีการหาคำตอบที่เหมาะสมที่มีจำนวนการจับคู่ของงานกับทรัพยากรเท่ากับ 2



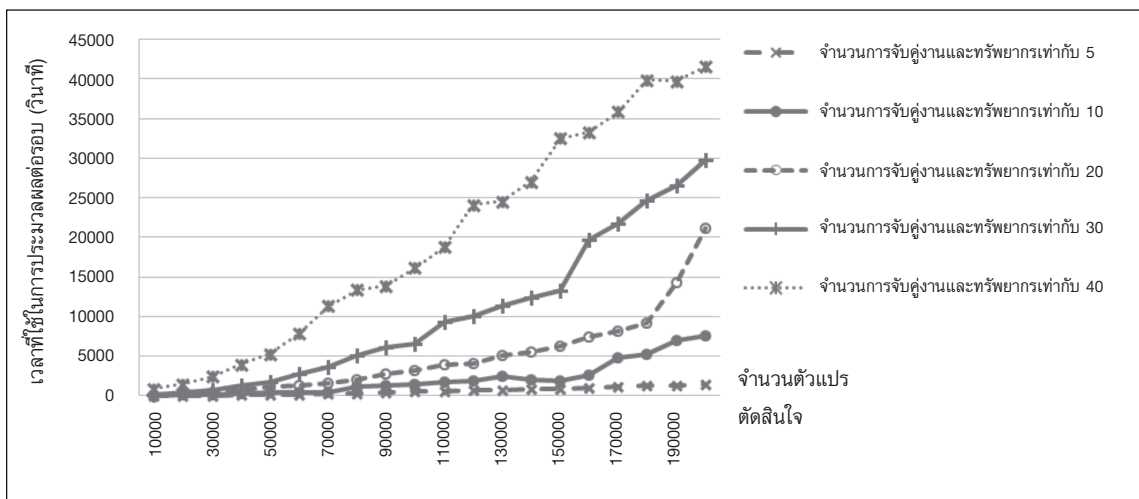
ภาพที่ 4 ค่าเป้าหมายของตัวแบบซึ่งแก้ปัญหาโดยวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์และวิธีการหาคำตอบที่เหมาะสมที่มีจำนวนการจับคู่ของงานกับทรัพยากรเท่ากับ 3

จากภาพที่ 3 และ 4 ได้ทดสอบความแตกต่างระหว่างค่าเป้าหมายของตัวแบบที่ถูกแก้ปัญหาโดยวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์และวิธีการหาคำตอบที่เหมาะสม ซึ่งใช้การทดสอบด้วยวิธีทางสถิติ คือ การทดสอบความแตกต่างระหว่างค่าเฉลี่ยสองค่าที่ได้จากกลุ่มตัวอย่างสองกลุ่มที่ไม่เป็นอิสระจากกันเมื่อทดสอบประสิทธิภาพของวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์และวิธีการหาคำตอบที่เหมาะสม พบว่าค่าเป้าหมายที่ได้ไม่แตกต่างกัน ดังนั้น

จึงนำวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์มาทดสอบการลู่เข้าของคำตอบของปัญหาที่มีขนาดใหญ่ต่างๆ กัน ได้แก่ จำนวนการจับคู่ของงานกับทรัพยากรเท่ากับ 5 10 20 30 และ 40 โดยจะเพิ่มจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ ที่ทำให้ตัวแปรตัดสินใจอยู่ระหว่าง 10,000 – 200,000 ตัวแปร เมื่อเพิ่มจำนวนการจับคู่ของงานกับทรัพยากรเท่ากับ 40 พบว่าการแก้ปัญหาด้วยวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์ โดยใช้โปรแกรมสำเร็จรูป MATLAB ไม่สามารถคำนวณค่าได้

ซึ่งโปรแกรมจะแสดงค่าขอบเขตบนที่เท่ากับ NaN (Not A Number) ซึ่งมีความหมายว่าค่าที่คำนวณไม่สามารถหาค่าได้ จะเกิดขึ้นได้ในกรณีที่ $0 \times Inf, \frac{0}{Inf}$ หรือ $(+Inf) + (-Inf)$ (Inf) ย่อมาจากคำว่า “Infinity” ซึ่งหมายถึงค่าที่คำนวณได้มีค่าสูงมาก ๆ) และเมื่อตรวจสอบทุกค่าที่คำนวณได้พบว่าค่าผลรวมของความน่าจะเป็นของการจัดงานที่เกิดขึ้นทั้งหมดที่เป็นตัวส่วนในการคำนวณค่าขอบเขตบนมีค่าน้อยมาก (ในกรณีนี้มีค่าน้อยกว่า) จึงถูกปิดให้เป็นศูนย์ ดังนั้นจึงเกิดกรณี NaN ได้ ดังนั้นผู้วิจัยจึงปรับให้ความน่าจะเป็นของการจัดงานมีการแจกแจง

แบบยูนิฟอร์ม (uniform) กล่าวคือ ค่าความน่าจะเป็นซึ่งจะเกิดขึ้นในแต่ละเหตุการณ์มีค่าเท่ากันคือ $\frac{1}{nscen}$ (nscen ในที่นี่ได้ถูกกล่าวในการประกาศตัวแปรในชุดคำสั่งโปรแกรม MATLAB ซึ่งหมายถึง จำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมด) ซึ่งจะทำให้ค่าผลรวมของความน่าจะเป็นของทางเลือกการจัดงานที่เกิดขึ้นทั้งหมดเท่ากับ 1 จึงทำให้ได้ค่า ลดลงและสามารถแก้ปัญหาด้วยวิธีการแบ่งส่วนของเบเนดอร์ได้ และผลการทดลองของเวลาในการประมวลผลสามารถแสดงได้ดังรูปภาพต่อไปนี้



ภาพที่ 5 เวลาในการประมวลผลต่อการอบของการแก้ปัญหาตัวแบบโดยวิธีการแบ่งส่วนของเบเนดอร์ที่มีจำนวนการจัดงานกับทรัพยากรต่างๆ กัน

จากภาพที่ 5 พบว่า เวลาในการประมวลผลต่อการอบของการแก้ปัญหาตัวแบบการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่ม โดยวิธีการแบ่งส่วนของเบเนดอร์ที่มีจำนวนการจัดงานกับทรัพยากรเท่ากับ 5 10 และ 20 มีการเพิ่มขึ้นของเวลาที่สม่าเสมอ ส่วนจัดของงานกับทรัพยากรเท่ากับ 30 และ 40 มีการเพิ่มขึ้นของเวลาโดยจะค่อยๆ เพิ่มในช่วงแรกเมื่อผ่านไปจนถึงจุดหนึ่งเวลาที่ใช้ในการประมวลผลจะเพิ่มขึ้นอย่างรวดเร็ว

3. ความสามารถของการแก้ปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มด้วยวิธีการหาค่าตอบที่เหมาะสมโดยโปรแกรมสำเร็จรูปไมโครซอฟท์เอ็กเซลล์โซลเวอ์-กูโรบิ และการแก้ปัญหาด้วยวิธีการแบ่งส่วนของเบเนดอร์โดยโปรแกรม

สำเร็จรูป MATLAB R2010b จากข้างต้นเป็นการทดสอบประสิทธิภาพของกระบวนการแก้ปัญหาด้วยวิธีต่างๆ ของปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่ม ซึ่งดูได้จากการลู่เข้าของคำตอบและเวลาที่ใช้ในการประมวลผล ต่อมาจะเป็นการศึกษาความสามารถของกระบวนการหรือวิธีการที่ใช้ในการแก้ปัญหา ซึ่งในที่นี่ได้ทดสอบโดยใช้การแก้ปัญหาเชิงเส้นแบบปกติที่ทำการประมวลผลด้วยไมโครซอฟท์เอ็กเซลล์โซลเวอ์-กูโรบิ ที่มีประสิทธิภาพสูงและประยุกต์ใช้วิธีการแบ่งส่วนของเบเนดอร์ที่ทำการประมวลผลด้วยโปรแกรมสำเร็จรูป MATLAB ได้ผลดังตารางต่อไปนี้

ตารางที่ 1 เวลาในการประมวลผลของตัวแบบการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มที่มีขนาดใหญ่ (Out of Memory หมายถึงเกินหน่วยความจำที่มีอยู่)

| จำนวนการจับคู่งาน กับทรัพยากร (n) | จำนวนเหตุการณ์ที่ เป็นไปได้ทั้งหมด (N) | จำนวนตัวแปร ตัดสินใจ | เวลาที่ใช้ในการประมวลผล (วินาที) | |
|--------------------------------------|--|-------------------------|---|------------------------|
| | | | ประมวลผลด้วย ไมโครซอฟท์ เอ็กซ์ เซลส์โซลเวอร์-กูโรบิ | ประมวลผลด้วย MATLAB |
| 5 | 10,000 | 200,025 | 27,752.151 | 24,812.074 |
| | 20,000 | 400,025 | 60,499.689 | 53,848.256 |
| | 30,000 | 600,025 | 131,889.322 | 101,760.604 |
| | 40,000 | 800,025 | 287,518.723 | 237,441.410 |
| | 50,000 | 1,000,025 | Out of memory | 393,050.270 |
| 10 | 25,000 | 1,000,100 | Out of memory | 441,087.798 |
| 50 | 490 | 100,500 | - | 41,800.573 |
| 60 | 20 | 8,400 | - | Out of memory |
| 100 | 20 | 18,000 | - | Out of memory |
| จำนวนการจับคู่งาน กับทรัพยากร (n) | จำนวนเหตุการณ์ที่ เป็นไปได้ทั้งหมด (N) | จำนวนตัวแปร ตัดสินใจ | เวลาที่ใช้ในการประมวลผล (วินาที) | |
| | | | ประมวลผลด้วย ไมโครซอฟท์ เอ็กซ์ เซลส์โซลเวอร์-กูโรบิ | ประมวลผลด้วย MATLAB |
| 5 | 10,000 | 200,025 | 27,752.151 | 24,812.074 |
| | 20,000 | 400,025 | 60,499.689 | 53,848.256 |
| | 30,000 | 600,025 | 131,889.322 | 101,760.604 |
| | 40,000 | 800,025 | 287,518.723 | 237,441.410 |
| | 50,000 | 1,000,025 | Out of memory | 393,050.270 |
| 10 | 25,000 | 1,000,100 | Out of memory | 441,087.798 |
| 50 | 490 | 100,500 | - | 41,800.573 |
| 60 | 20 | 8,400 | - | Out of memory |
| 100 | 20 | 18,000 | - | Out of memory |

จากตารางที่ 1 จะเห็นได้ว่าการแก้ปัญหาการจัดงานเชิงเส้นแบบเฟ้นสุ่มที่มีขนาดใหญ่ด้วยวิธีการหาค่าตอบที่เหมาะสมที่สุดด้วยการใช้ไมโครซอฟท์เอ็กซ์เซลส์โซลเวอร์-กูโรบิ ไม่สามารถคำนวณได้เมื่อมีจำนวนตัวแปรตัดสินใจมากกว่า 1,000,000 ตัวแปร แต่วิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์ซึ่งประมวลผลโดยใช้โปรแกรมสำเร็จรูป MATLAB สามารถใช้ในการแก้ปัญหาที่มีจำนวนตัวแปรตัดสินใจมากกว่า 1,000,000 ตัวแปรได้ แต่ใช้เวลาในการประมวลผลค่อนข้างนานและเพิ่มจำนวนการจับคู่งานและทรัพยากรเป็น 60 ตัวแปร พบว่าการแก้ปัญหาโดยใช้โปรแกรมสำเร็จรูป MATLAB ไม่สามารถประมวลผลได้ ดังนั้นจึงสามารถสรุปได้ว่า โปรแกรมสำเร็จรูป MATLAB สามารถแก้ปัญหาที่มีจำนวนการจับคู่งานและทรัพยากรตั้งแต่ 2 – 50 คู่ และสามารถประมวลผลในกรณีที่มีจำนวน

เหตุการณ์ที่เป็นไปได้ทั้งหมดเพิ่มขึ้นอย่างไม่จำกัดได้

5. บทสรุปและข้อเสนอแนะ

งานวิจัยนี้ได้พัฒนาตัวแบบโดยการรวมปัจจัยความไม่แน่นอนกับปัญหาการจัดงานเข้าด้วยกันโดยอาศัยแนวทางแบบจำลองสองขั้นตอน จากนั้นได้แบ่งการวิจัยออกเป็น 2 กรณีคือกรณีแรก กรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่มีค่าไม่แน่นอนมีค่าเป็น 1 เสมอ ซึ่งได้นำเสนอวิธีการลดรูปตัวแบบ เพื่อแก้ปัญหานี้ พบว่าการแก้ปัญหาดังกล่าวด้วยตัวแบบลดรูปมีประสิทธิภาพมากกว่าการแก้ปัญหาดังกล่าวด้วยตัวแบบเต็มรูปและกรณีที่สอง กรณีที่ค่าทางขวามือของข้อจำกัดที่มีค่าไม่แน่นอนมีค่าเป็น 0 หรือ 1 พบว่าไม่สามารถใช้ตัวแบบลดรูปในการแก้ปัญหาดังกล่าวได้ จึงใช้วิธีการหาค่าตอบที่เหมาะสมที่สุดในการประมวลผล เมื่อขยายขนาด

ของปัญหาให้เพิ่มขึ้นจนถึง 1,000,000 ตัวแปร พบว่าโปรแกรมสำเร็จรูปไมโครซอฟท์เอ็กเซลโซลเวอ์-กูโรบีไม่สามารถประมวลผลได้ จึงนำวิธีการแบ่งส่วนของเบนเดอร์มาประยุกต์ใช้กับปัญหานี้ ซึ่งสามารถใช้กับกรณีนี้ได้ แต่เวลาที่ใช้ในการประมวลผลค่อนข้างนาน ในงานวิจัยนี้ได้ประยุกต์ใช้วิธีการดังกล่าวโดยใช้การเขียนโปรแกรมสำเร็จรูป MATLAB ซึ่งปัญหานี้อาจจะสามารถใช้ซอฟต์แวร์อื่นๆ รวมทั้งการเพิ่มหน่วยความจำ RAM มาใช้ในการแก้ปัญหาเพื่อเพิ่มประสิทธิภาพในการประมวลผลได้ สำหรับแนวทางการพัฒนาในอนาคตจะเป็นการค้นคว้าหาวิธีการสุ่มจำนวนเหตุการณ์ที่เป็นไปได้จากทางเลือกต่างๆ ได้รับความไม่แน่นอน ให้มีจำนวนที่ลดลงและสามารถประมาณคำตอบที่ใกล้เคียงกับคำตอบที่แท้จริงเชิงประชากรเพื่อเป็นการเพิ่มประสิทธิภาพในการแก้ปัญหาขนาดใหญ่ ($n > 50$) ต่อไป

6. เอกสารอ้างอิง

1. Benders, J.F., 1962, "Partitioning Procedures for Solving Mixed-Variables Programming Problems", *Numer. Math.* Vol. 4, No. 3, pp. 238–252.
2. Burkard, R.E. and Derigs, V. 1980, *Assignment and Matching Problems: Solution Method with FORTRAN Programs*, Springer Heidelberg Dordrecht, London & New York.
3. Dantzig, G.B., 1955, "Linear Programming under Uncertainty", *Management Science* Vol.1, pp. 197-206.
4. Kuhn, H.W., 1955, "The Hungarian Methods for the Assignment Problem", in Michael Junger et al. *50 Years of Integer Programming 1958-2008*, Springer Heidelberg Dordrecht, London & New York, pp. 29-48.
5. Wagner, H.M. 1975, *Principles of Operations Research: with Applications to Managerial Decisions*, 2nd Ed., Prentice Hall, New Jersey.
6. *Gurobi Solver Engine LP/MIP Software*, [online], Available: www.solver.com/.
7. *MathWorks Documentation Center*, [online], Available: www.mathworks.com/help/index.html.
8. Birge, J.B. and Ho. J.K., 1987, "The Stochastic Dynamic Traffic Assignment Problem", [online], Available: <http://deepblue.lib.umich.edu/bitstream/handle/2027.42/3650/bal9395.0001.001.pdf?sequence=5>.
9. Infanger, G. 1994, *Planning under Uncertainty: Solving Large-Scale Stochastic Linear Programs*, Boyd and Fraser, Massachusetts.
10. Powell, W.B., 1995, "A Stochastic Formulation of the Dynamic Assignment Problem, with an Application in Truckload Carriers", [online], Available: http://www.castlelab.princeton.edu/Papers/tl_main.pdf.
11. Spoerl, D.R. and Wood, K.R., 2004, "A Stochastic Generalized Assignment Problem," [online], Available: <http://faculty.nps.edu/kwood/docs/SpoerlWoodWPJan04.pdf>.
12. De La Torre, L.E. Dolinskaya, I.S. and Smilowitz, K.R., 2012, "The Stochastic Generalized Assignment Problem with Coordination Constraints", [online], Available: <http://users.iems.northwestern.edu/~dolira/delatoree-dolinskaya-12-03.pdf>.
13. Kittitavornkul, K. and Pimsakul, S., 2012, "Scheduling of Inbound and Outbound Trucks in Retail Cross Docking Distribution Center by Heuristic Methods," *KMUTT Research and Development Journal*, Vol. 35, No. 2, pp. 219-233. (In Thai)