

บทที่ 2 ทักษะพื้นฐานการแก้ปัญหาด้วยการค้นหา (Problem-Solving with Search)

นำเสนอโดย

ผู้ช่วยศาสตราจารย์จุฑาทูติ จันทร์มาลี

หลักสูตรวิทยาการคอมพิวเตอร์

มหาวิทยาลัยสวนดุสิต

เนื้อหาในบทที่ 2 ประกอบด้วย

2.1 ทักษะพื้นฐานในการแก้ปัญหา

2.2 เทคนิคการค้นหา

1. ทักษะพื้นฐานในการแก้ปัญหา

การแก้ปัญหาส่วนใหญ่ในระบบชาญฉลาด จะมองในรูปแบบของการค้นหา (search) เป็นหลัก เช่น

1. การเรียนรู้ของเครื่อง (Machine Learning)

2. การประมวลผลภาษาธรรมชาติ (Natural Language Processing) เป็นต้น

ซึ่งส่วนใหญ่จะใช้การสร้างปริภูมิ (space) ขึ้นมาหนึ่งปริภูมิ โดยสมาชิกในปริภูมิจะแทนตัวเลือกของคำตอบ จากนั้นก็จะทำการค้นหาโดยวิธีการค้นหาที่ดีหรือเหมาะสมที่สุดที่ผู้ใช้งานเลือกนำมาใช้

1. ทักษะพื้นฐานในการแก้ปัญหา

ทักษะที่ใช้ในการแก้ปัญหา คือ

1. นิยามปัญหาอย่างชัดเจน เช่น Initial-->Final Situation เป็นต้น
2. วิเคราะห์ปัญหา
3. หาความรู้ที่ใช้ในการแก้ปัญหามีอะไรบ้าง
4. เลือกเทคนิคการแก้ปัญหาที่เหมาะสม

1. ทักษะพื้นฐานในการแก้ปัญหา

ปัญหา 8-Puzzle

2	4	1
8	5	6
3		7

สถานะเริ่มต้น



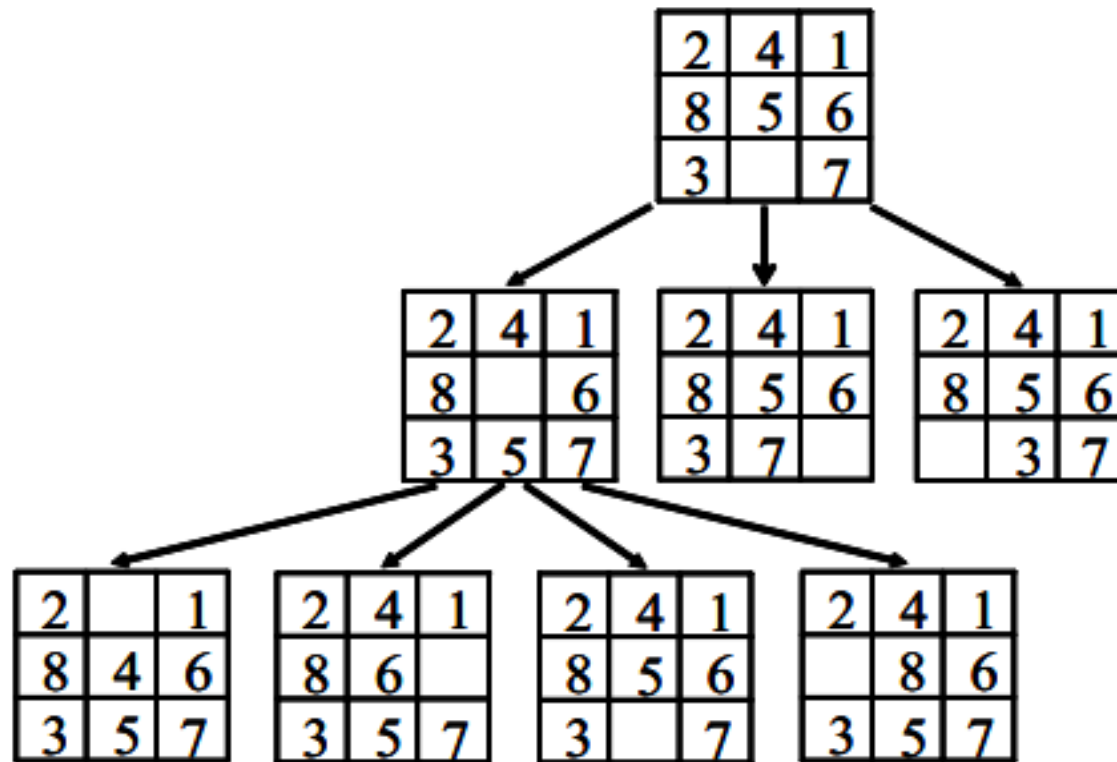
1	2	3
8		4
7	6	5

สถานะสุดท้าย

รูปที่ 2-1 8-Puzzle

1. ทักษะพื้นฐานในการแก้ปัญหา

ปัญหา 8-Puzzle



รูปที่ 2-2 บางส่วนของปริภูมิสถานะในปัญหา 8-Puzzle

1. ทักษะพื้นฐานในการแก้ปัญหา

ปัญหา 8-Puzzle

1	2	3
4	5	6
8	7	

สถานะเริ่มต้น



1	2	3
4	5	6
7	8	

สถานะสุดท้าย

รูปที่ 2-3 ตัวอย่างคำตอบที่เข้าถึงไม่ได้ด้วยสถานะเริ่มต้น

2. เทคนิคการค้นหา

เทคนิคการค้นหา สามารถแบ่งประเภท ได้ดังนี้

1. การค้นหาแบบบอด (Blind Search)

1.1 การค้นหาบางส่วน (Partial Search)

1.1.1 การค้นหาแนวกว้างก่อน (Breadth-First-Search)

1.1.2 การค้นหาแนวลึกก่อน (Depth-First-Search)

1.2 การค้นหาทั้งหมด (Exhaustive Search)

2. เทคนิคการค้นหา

เทคนิคการค้นหา สามารถแบ่งประเภท ได้ดังนี้

2. การค้นหาแบบฮิวริสติก (Heuristic Search)

2.1 อัลกอริทึมแบบปีนเขา (Hill-Climbing Search)

2.2 อัลกอริทึมแบบอบเหนียวจำลอง (Simulated annealing Search)

2.3 การค้นหาที่ดีที่สุดก่อน (Best-First-Search)

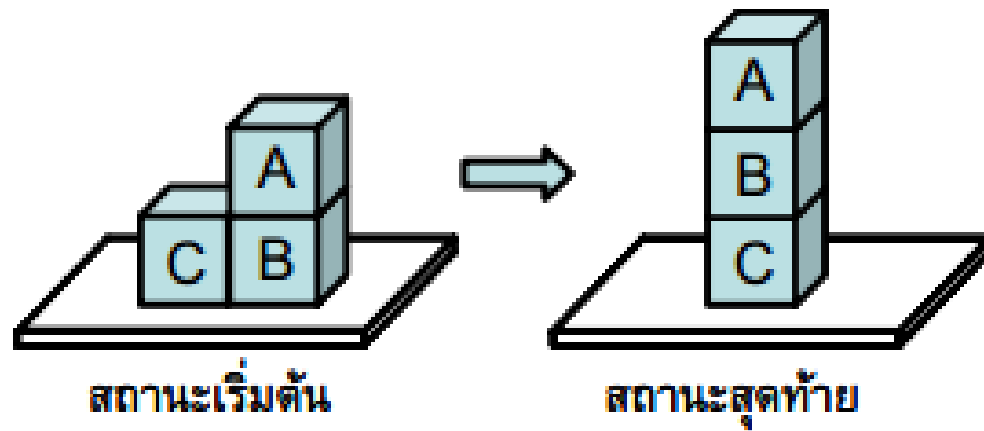
2.4 การค้นหาแบบ A* (A* Search)

2.5 วิธีอื่น ๆ

2. เทคนิคการค้นหา

1. การค้นหาแบบบอด (Blind Search) โดยเริ่มการค้นหาในแนวกว้างก่อน แล้วตามด้วยการค้นในแนวลึก

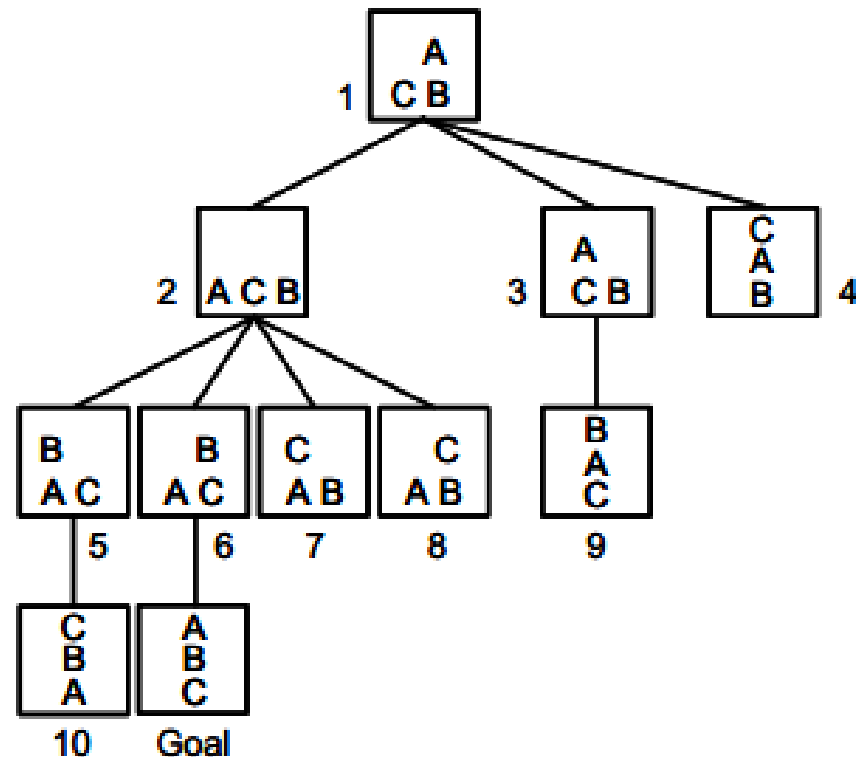
Ex. ปัญหาโลกของบล็อก (Block World Problem)



รูปที่ 2-4 ปัญหาโลกของบล็อก

2. เทคนิคการค้นหา

1.1.1 การค้นหาแบบกว้างก่อน (Breadth-First-Search)



รูปที่ 2-5 การค้นหาแบบกว้างก่อนในปัญหาโลกของบล็อก

2. เทคนิคการค้นหา

ตารางที่ 2-1 อัลกอริทึมการค้นหาแนวกว้างก่อน

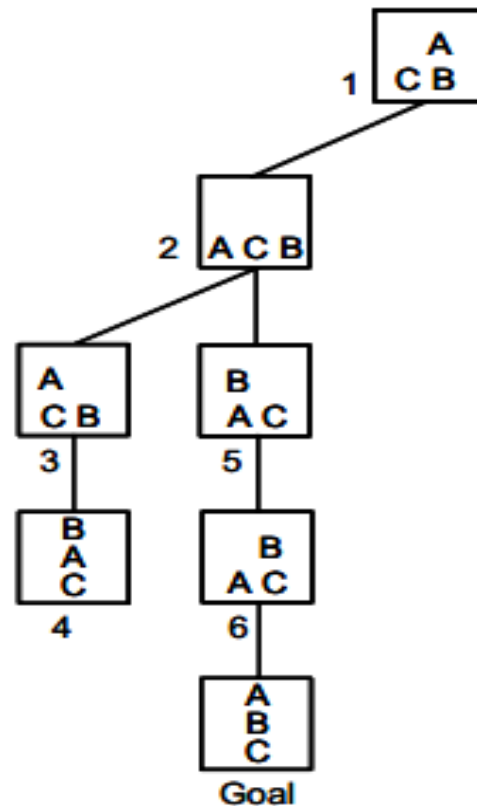
Algorithm: Breadth-First Search

1. Node-list := {initial state}
2. **UNTIL** a goal state is found or Node-list is empty **DO**
 - 2.1 Remove the first element from Node-list and call it E.
 - 2.2 **For Each** operator matching E **DO**
 - 2.2.1 Apply the operator to generate a new state.
 - 2.2.2 **IF** the new state is a goal state **THEN** quit and return this state
 - ELSE** add the state to the end of Node-list.

หมายเหตุ อัลกอริทึมด้านบนนี้ไม่ได้ตรวจสอบสถานะซ้ำ

2. เทคนิคการค้นหา

1.1.2 การค้นหาแนวลึกก่อน (Depth-First-Search)



รูปที่ 2-6 การค้นหาแบบแนวลึกก่อนในปัญหาโลกของบล็อก

2. เทคนิคการค้นหา

ตารางที่ 2-1 อัลกอริทึมการค้นหาแนวลึกก่อน

Algorithm: Depth-First Search

1. **IF** initial state = goal state **THEN** quit and return success
ELSE UNTIL success or failure **DO**
 - 1.1 Generate a successor, E, of the initial state
IF there are no more successors
THEN return failure
ELSE call Depth-First Search with E as the initial state.
 - 1.2 **IF** success is return **THEN** return success
ELSE continue in this loop.

หมายเหตุ อัลกอริทึมด้านบนนี้ไม่ได้ตรวจสอบสถานะซ้ำ

2. เทคนิคการค้นหา

ตารางที่ 2-2 เปรียบเทียบอัลกอริทึมการค้นหาแนวลึกก่อนและการค้นหาแบบแนวกว้างก่อน

การค้นหาแนวลึกก่อน	การค้นหาแนวกว้างก่อน
1. ใช้หน่วยความจำน้อยกว่าการค้นหาแนวกว้างก่อน เพราะว่าสถานะในเส้นทางค้นหาปัจจุบันเท่านั้นที่ถูกเก็บ (ในขณะใดๆ จะเก็บเส้นทางเดียว พอไปเส้นทางอื่น เส้นทางที่ผ่านมาก็ไม่จำเป็นต้องเก็บไว้อีก)	1. ใช้หน่วยความจำมากกว่า เพราะต้องเก็บสถานะไว้ทุกตัว เพื่อหาเส้นทางจากสถานะเริ่มต้นไปคำตอบ

2. เทคนิคการค้นหา

ตารางที่ 2-2 เปรียบเทียบอัลกอริทึมการค้นหาแนวลึกก่อนและการค้นหาแบบแนวกว้างก่อน

<p>2. อาจคิดเส้นทางที่ลึกมาก ๆ โดยไม่พบคำตอบ เช่นในกรณีที่เส้นทางนั้นไม่มีคำตอบ และเป็นเส้นทางที่ยาวไม่สิ้นสุด ซึ่งการค้นหาแบบนี้ จะไปเส้นทางอื่นไม่ได้ (เช่นกรณีของ Prolog ซึ่งใช้วิธีค้นหาแบบนี้ จะทำการค้นหาไปเรื่อยๆ จนกว่าสถานะที่สร้างขึ้น ใช้หน่วยความจำเกิน ซึ่งจะเกิดข้อผิดพลาดขึ้น วิธีแก้ไขที่ใช้ใน Prolog คือให้ผู้ใช้กำหนดความลึกในการค้นหาคำตอบ จะได้ไม่เสียเวลา ในการค้นหานานเกินจำเป็น เช่นกำหนดให้ความลึกในการค้นหาในแต่ละเส้นทางไม่มากกว่า 100 ขั้นตอน เป็นต้น หรืออาจจะกำหนดที่ขนาดของหน่วยความจำก็ได้)</p>	<p>2. จะไม่คิดเส้นทางที่ลึกมาก ๆ โดยไม่พบคำตอบ</p>
--	--

2. เทคนิคการค้นหา

ตารางที่ 2-2 เปรียบเทียบอัลกอริทึมการค้นหาแนวลึกก่อนและการค้นหาแบบแนวกว้างก่อน

3. ถ้าคำตอบอยู่ที่ระดับ $n+1$ สถานะอื่นทุกตัวที่อยู่ที่ระดับ 1 ถึงระดับ n ไม่จำเป็นต้องถูกกระจายจนหมด	3. ถ้าคำตอบอยู่ที่ระดับ $n+1$ สถานะทุกตัวที่ระดับ 1 ถึงระดับ n จะต้องถูกกระจายจนหมด ทำให้มีสถานะที่ไม่จำเป็นในเส้นทางที่จะไปสู่คำตอบถูกกระจายออกด้วย
4. เมื่อพบคำตอบ ไม่สามารถรับประกันได้ว่าเส้นทางที่ได้เป็นเส้นทางสั้นสุดหรือไม่	4. ถ้ามีคำตอบจะรับประกันได้ว่าจะพบคำตอบแน่ๆ และจะได้เส้นทางสั้นสุดด้วย (สมมติว่าระยะห่างหรือต้นทุนระหว่างสถานะ 2 ตัวใดๆ มีค่าเท่ากันหมด)

2. เทคนิคการค้นหา

ปัญหาการเดินทางของพนักงานขาย (Traveling Salesman Problem)



รูปที่ 2-7 ปัญหาการเดินทางของพนักงานขาย

2. เทคนิคการค้นหา

2. การค้นหาแบบฮิวริสติก (Heuristic Search) จะใช้รูปแบบ ฮิวริสติก (ความรู้ที่ไม่สมบูรณ์หรือการคาดเดาอย่างมีเหตุผล) มาช่วยในการค้นหาให้มีประสิทธิภาพมากขึ้น โดยวิธีนี้จะช่วยชี้แนะกระบวนการเลือกเส้นทางใดหรือสถานะใดเพื่อทำการค้นหาต่อไปให้ได้คำตอบอย่างมีประสิทธิภาพ

พิจารณาจาก ปัญหาการเดินทางของพนักงานขาย (Traveling Salesman Problem)

2. เทคนิคการค้นหา

ลักษณะเด่นของการค้นหาแบบฮิวริสติก

1. เป็นเทคนิคที่ใช้เพิ่มประสิทธิภาพของกระบวนการค้นหา โดยอาจจะต้องยอมให้ขาดความสมบูรณ์ไปบ้าง คือ ไม่พบคำตอบที่ถูกต้อง แม้ว่าปริภูมิสถานะจะมีคำตอบนี้อยู่
2. การนำฮิวริสติกมาใช้จะต้องนำมาใช้ในรูปแบบที่วัดค่าได้อย่างง่าย ซึ่งมักจะทำโดยนิยามฮิวริสติกให้อยู่ในรูปแบบของฟังก์ชัน เรียกว่า ฮิวริสติกฟังก์ชัน (Heuristic function) ซึ่งเป็นฟังก์ชันที่คำนวณค่าสถานะไปยังตัวเลขที่ชี้ว่าสถานะนั้นเข้าใกล้สถานะเป้าหมายมากเท่าไร (ยิ่งมากเท่าไร ยิ่งมีโอกาสที่จะเปลี่ยนสถานะเป้าหมายมากเท่านั้น) การค้นหาจึงมุ่งไปเส้นทางที่มีค่าฟังก์ชันฮิวริสติกที่ดีกว่า

2. เทคนิคการค้นหา

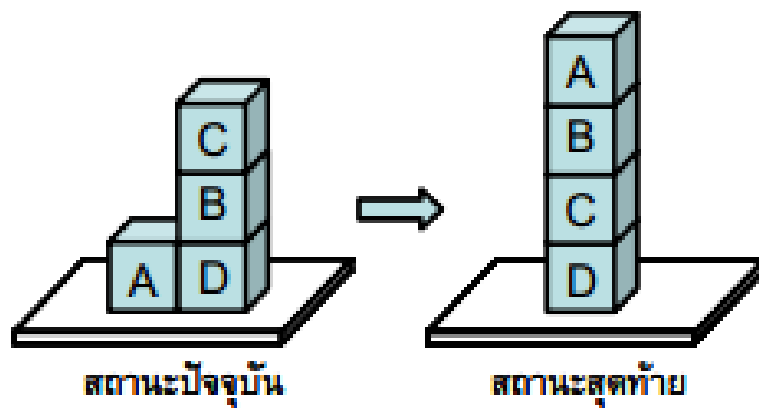
ลักษณะเด่นของการค้นหาแบบฮิวริสติก

3. ฟังก์ชันฮิวริสติกนี้เป็นสิ่งที่ใช้ชี้แนะกระบวนการค้นหาว่าควรจะไปทิศทางใด ซึ่งกระบวนการค้นหาที่ใช้ฟังก์ชันฮิวริสติกสามารถออกแบบได้หลายชนิด
4. ในบางกรณี สามารถนิยามฟังก์ชันฮิวริสติกได้อย่างสมบูรณ์แบบ การค้นหาจะมุ่งตรงไปสถานะเป้าหมายโดยไม่ผิดเส้นทางเลย แต่ถ้าฟังก์ชันฮิวริสติกไม่ดีก็อาจทำให้กระบวนการค้นหาหลงไปในทิศทางที่ผิดได้ ทำให้คำตอบที่ได้เมื่อใช้ฟังก์ชันฮิวริสติก ก็จะไม่ใช่ว่าคำตอบที่ดีที่สุด

2. เทคนิคการค้นหา

Ex. ฟังก์ชันฮิวริสติก $h1$ สำหรับปัญหาโลกของบล็อก

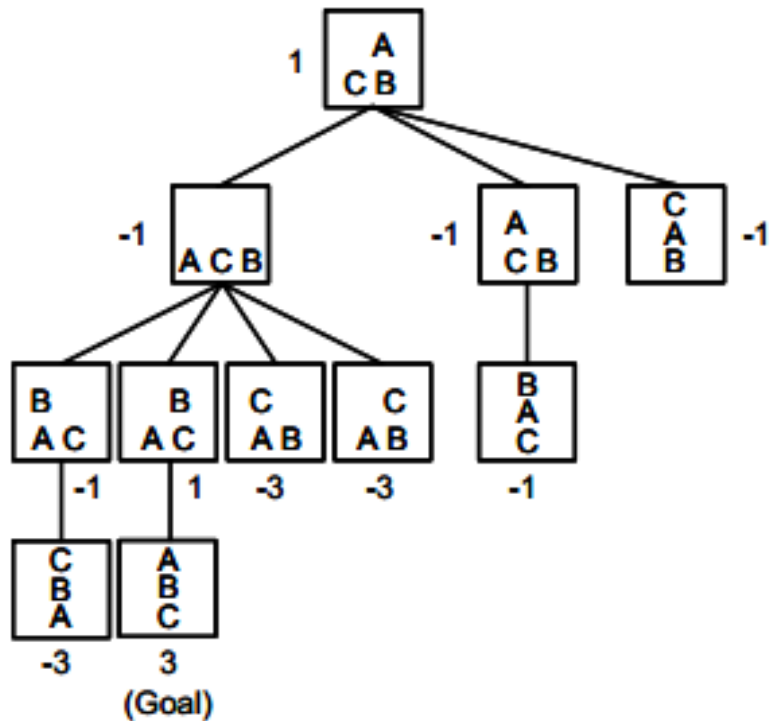
$h1$: บวกหนึ่งให้กับทุกบล็อกที่วางบนสิ่ง (บล็อกหรือโต๊ะ) ที่มันควรอยู่ และลบหนึ่งถ้าไม่ใช่



รูปที่ 2-8 ตัวอย่างฟังก์ชันฮิวริสติก $h1$

2. เทคนิคการค้นหา

Ex. แสดงค่าฮิวริสติกสำหรับสถานะต่าง ๆ

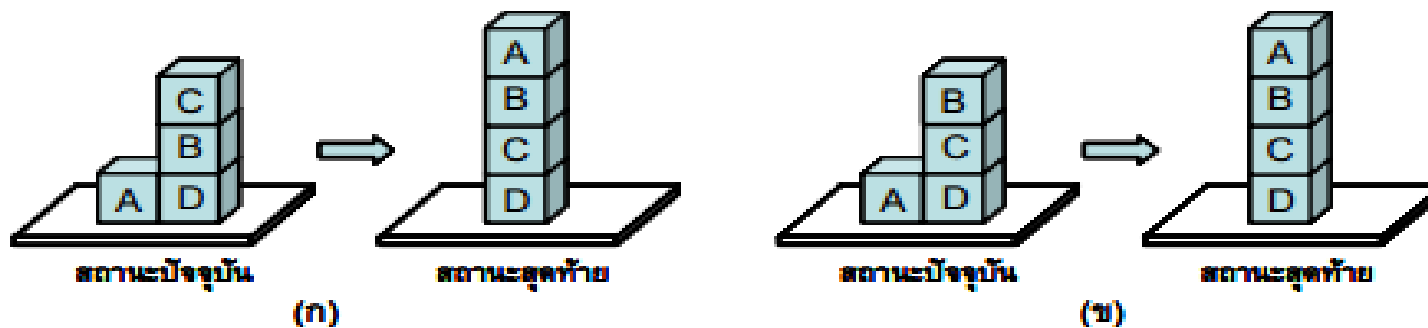


รูปที่ 2-9 ค่าฮิวริสติก h_1 สำหรับสถานะต่างๆ ในรูปที่ 2-5

2. เทคนิคการค้นหา

Ex. ฟังก์ชันฮิวริสติก h_2 สำหรับปัญหาโลกของบล็อก

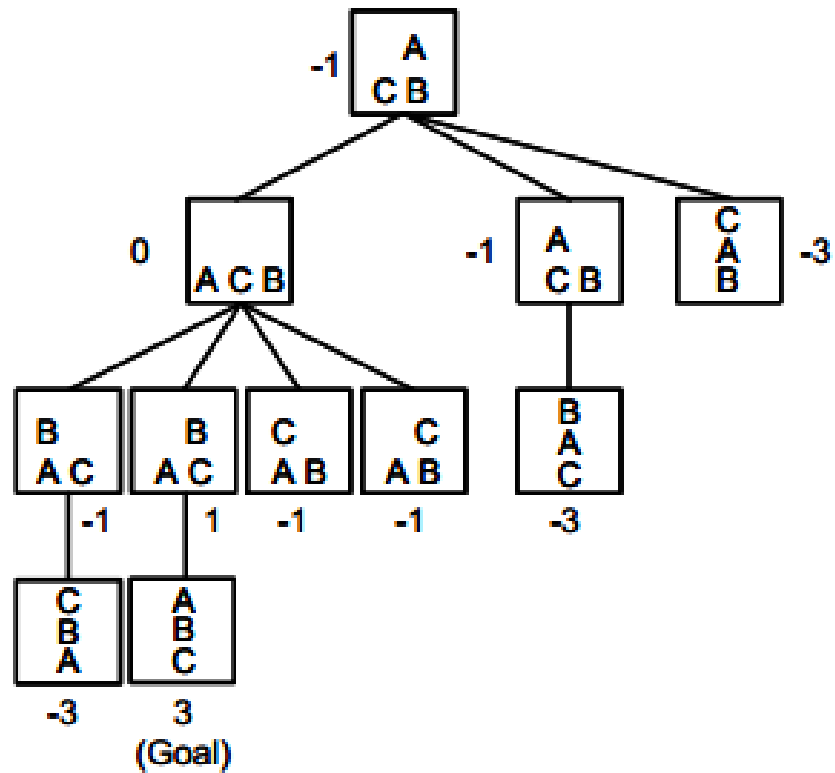
h_2 : สำหรับบล็อกแต่ละก้อนที่อยู่บนโครงสร้างที่ถูก บวก 1 แด้มให้กับบล็อกทุกก้อนที่อยู่ในโครงสร้างนั้นเพื่อเป็นคะแนนสำหรับบล็อกที่อยู่บนโครงสร้างที่ถูกนั้น และลบ 1 แด้มสำหรับบล็อกทุกก้อนที่อยู่บนโครงสร้างที่ผิด เพื่อเป็นคะแนนสำหรับบล็อกที่อยู่บนโครงสร้างที่ผิดนั้น ค่าฮิวริสติกสำหรับสถานะคือคะแนนรวมของบล็อกทุกก้อนที่พิจารณาโดยที่โครงสร้างคือบล็อกที่เรียงตัวต่อกันตามแนวตั้ง(ไม่นับโต๊ะ)



รูปที่ 2-10 ตัวอย่างฟังก์ชันฮิวริสติก h_2

2. เทคนิคการค้นหา

Ex. แสดงค่าฮิวริสติกสำหรับสถานะต่าง ๆ



รูปที่ 2-11 ค่าฮิวริสติก h_2 สำหรับสถานะต่างๆ ในรูปที่ 2-5

2. เทคนิคการค้นหา

Ex. ฟังก์ชันฮิวริสติกสำหรับปัญหา 8-Puzzle

ตัวอย่างของฟังก์ชันฮิวริสติกสำหรับปัญหา 8-Puzzle แสดงในสมการด้านล่างนี้

$$h_{\text{Man}} = \sum_{i=1}^8 d_x(c_i, g_i) + \sum_{i=1}^8 d_y(c_i, g_i) \quad (2.1)$$

โดยที่ c_i , g_i , d_x , d_y คือพิกัดของแผ่นป้าย i ที่สถานะปัจจุบัน พิกัดของแผ่นป้าย i ที่สถานะเป้าหมาย ระยะห่างระหว่าง c_i กับ g_i ตามแกน x และระยะห่างระหว่าง c_i กับ g_i ตามแกน y ตามลำดับ

2. เทคนิคการค้นหา

Ex. ตัวเลขที่อยู่มุมขวาบนแผ่นป้ายแต่ละแผ่นแสดงจำนวนครั้งที่ต้องเลื่อนไปยังตำแหน่งที่มันควรอยู่เมื่อเทียบกับคำตอบ

2^1	4^2	1^2
8^0	5^2	6^2
3^4		7^2

สถานะปัจจุบัน



1	2	3
8		4
7	6	5

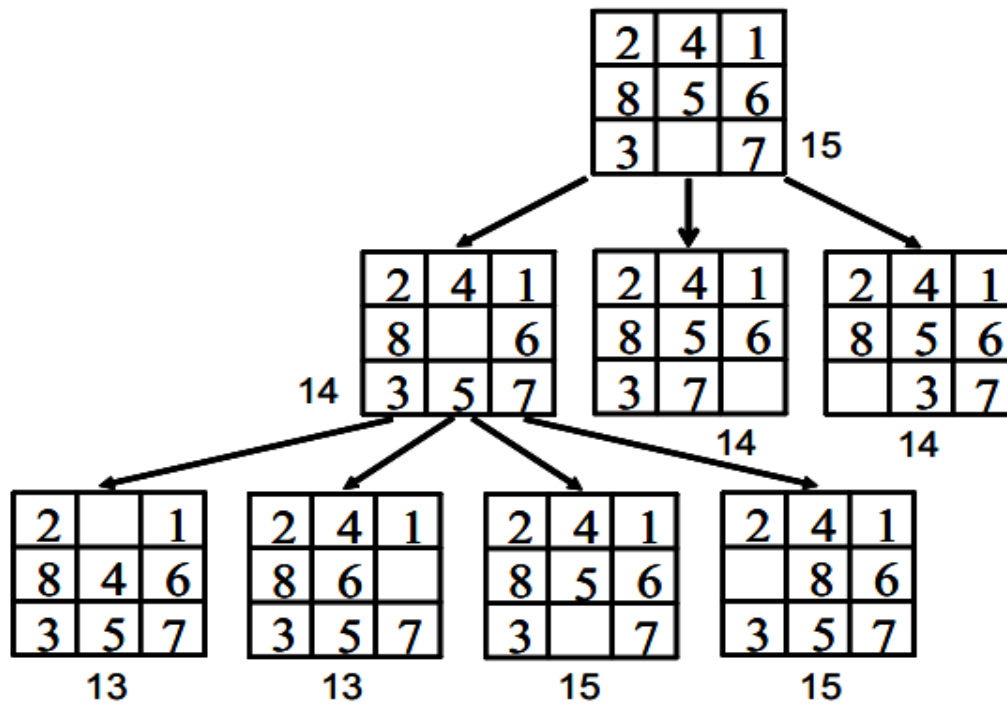
สถานะสุดท้าย

รูปที่ 2-12 ฟังก์ชันแมนฮัตตันสำหรับปัญหา 8-Puzzle

ดังนั้น ค่าฮิวริสติกของสถานะปัจจุบัน = $2+1+4+2+2+2+2+0 = 15$ หน่วย

2. เทคนิคการค้นหา

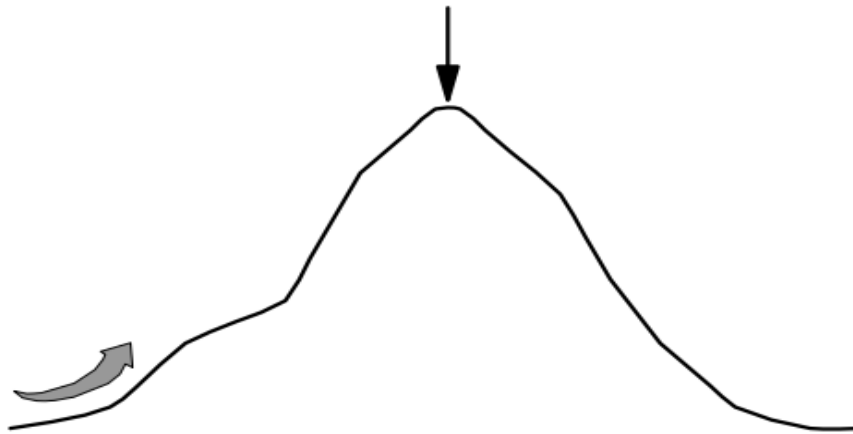
Ex. เมื่อนำฟังก์ชัน h_{Man} ไปวัดค่าฮิวริสติกให้กับสถานะต่างๆ ในรูป 2-2 จะได้ผลดังรูปที่ 2-13 ต่อไปนี้



รูปที่ 2-13 ค่าฟังก์ชันแมนฮัตตันสำหรับสถานะต่างๆ ในรูปที่ 2-2

2. เทคนิคการค้นหา

3. อัลกอริทึมปีนเขา (Hill-climbing Algorithm)



รูปที่ 2-14 อัลกอริทึมปีนเขา

การค้นหาแบบนี้เปรียบเสมือนการปีนไปสู่ยอดเขาดังแสดงในรูปที่ 2-14 ซึ่งอัลกอริทึมจะขึ้นในแนวตั้งตลอด ถ้าเจอทางแยกเราก็จะไปแยกที่ตรงตั้งขึ้นไปจนกระทั่งถึงยอดเขา ความสูงจากฐานภูเขาคือตำแหน่งที่อยู่ในปัจจุบันก็จะเปรียบเหมือนค่าฮิวริสติก (ในกรณีนี้เราต้องการหาค่าสูงสุด) ซึ่งในที่นี่ยิ่งมากยิ่งดี อัลกอริทึมแสดงในตารางที่ 2-4

2. เทคนิคการค้นหา

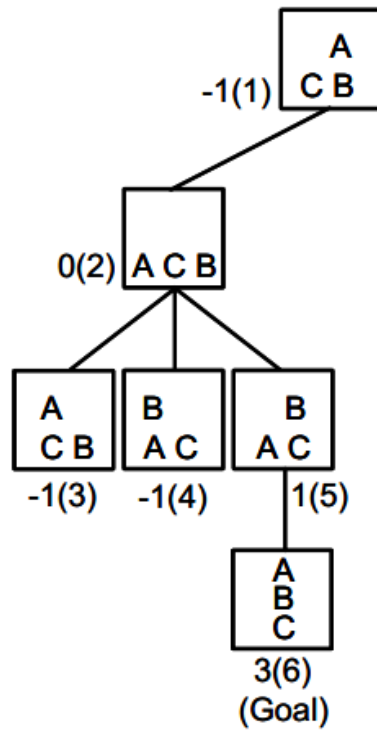
ตารางที่ 2-4 อัลกอริทึมแบบปีนเขาอย่างง่าย

Algorithm: Simple Hill-Climbing Search

1. Evaluate the initial state.
2. **IF** the initial state=goal state **THEN**
 return the initial state and quit
ELSE current state := initial state.
3. **UNTIL** a goal state is found or there are no new operators left to be applied in the current state **DO**
 - 3.1 Select an operator that has not yet been applied to the current state and apply it to produce a new state.
 - 3.2 Evaluate the new state.
IF new state=goal state **THEN**
 return the new state and quit
ELSE IF the new state is better than the current state **THEN**
 current state := new state
ELSE IF the new state is not better than the current state **THEN**
 continue in this loop.

2. เทคนิคการค้นหา

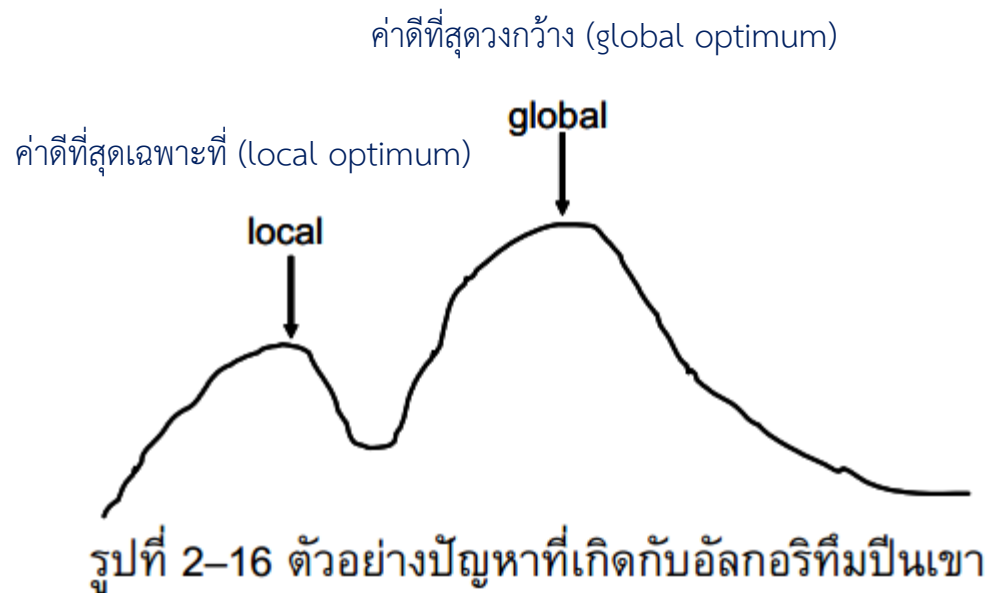
Ex. การใช้ฟังก์ชันฮิวริสติก h_2 แสดงอัลกอริทึมแบบป็นเขาอย่างง่าย



รูปที่ 2-15 ตัวอย่างอัลกอริทึมป็นเขากับปัญหาโลกของบล็อก

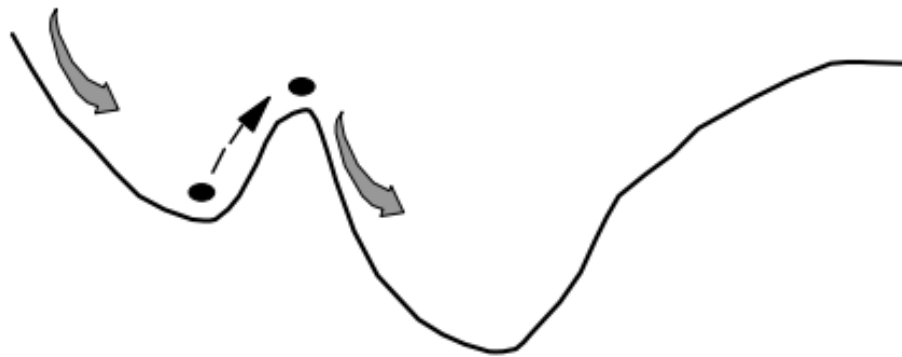
2. เทคนิคการค้นหา

ปัญหาของอัลกอริทึมปีนเขา (Hill-climbing Algorithm)



2. เทคนิคการค้นหา

4. อัลกอริทึมการอบเหนียวจำลอง (Simulated Annealing Algorithm) ถูกออกแบบมาเพื่อให้สามารถหลุดออกได้จากสถานะดีที่สุดในเฉพาะที่ โดยใช้แนวคิดของอุณหพลศาสตร์ของกระบวนการอบเหนียว ซึ่งเป็นการลดอุณหภูมิลงอย่างช้าๆ ระหว่างการหลอม เพื่อให้ได้โลหะที่อยู่ ในสภาวะเหมาะสมที่สุด เป็นโลหะเหนียว ไม่เปราะ



รูปที่ 2-17 อัลกอริทึมการอบเหนียวจำลอง

2. เทคนิคการค้นหา

ตารางที่ 2-5 อัลกอริทึมแบบอบเหนียวจำลอง

Algorithm: Simulated Annealing Search

1. Evaluate the initial state.
2. **IF** initial state=goal state **THEN**
 return the initial state and quit
 ELSE current state := initial state.
3. BEST-SO-FAR := current state
4. $T := \text{constant}$
5. **UNTIL** a goal state is found or there are no new operators left to be applied in the current state **DO**
 - 5.1 Select an operator that has not yet been applied to the current state and apply it to produce a new state.
 - 5.2 Evaluate the new state.
 IF new state=goal state **THEN**
 return new state and quit
 ELSE IF the new state is better than the current state **THEN** {
 current state := new state
 IF the new state is better than BEST-SO-FAR **THEN** BEST-SO-FAR := new state }
 ELSE IF the new state is not better than the current state **THEN** {
 $\Delta E := |(\text{value of the current state}) - (\text{value of the new state})|$
 IF $e^{-\Delta E/T} > \text{random}(0,1)$ **THEN**
 current state := new state }
 5.3 Revise T as necessary.
6. Return BEST-SO-FAR as the answer.

2. เทคนิคการค้นหา

4. อัลกอริทึมที่ดีที่สุดก่อน (Best-First Search) จะเก็บสถานะทุกตัวโดยไม่ตัดทิ้งไป โดยการที่ไม่ตัดทิ้งไปจึงทำให้อัลกอริทึมนี้ไม่พลาดเส้นทางที่นำไปสู่คำตอบ โดยแต่ละขั้นตอนจะเลือกสถานะที่มีค่าฮิวริสติกดีที่สุด โดยพิจารณาทุกตัวที่ยังไม่ถูกกระจาย (สถานะที่ยังไม่ได้สร้างสถานะลูก)

2. เทคนิคการค้นหา

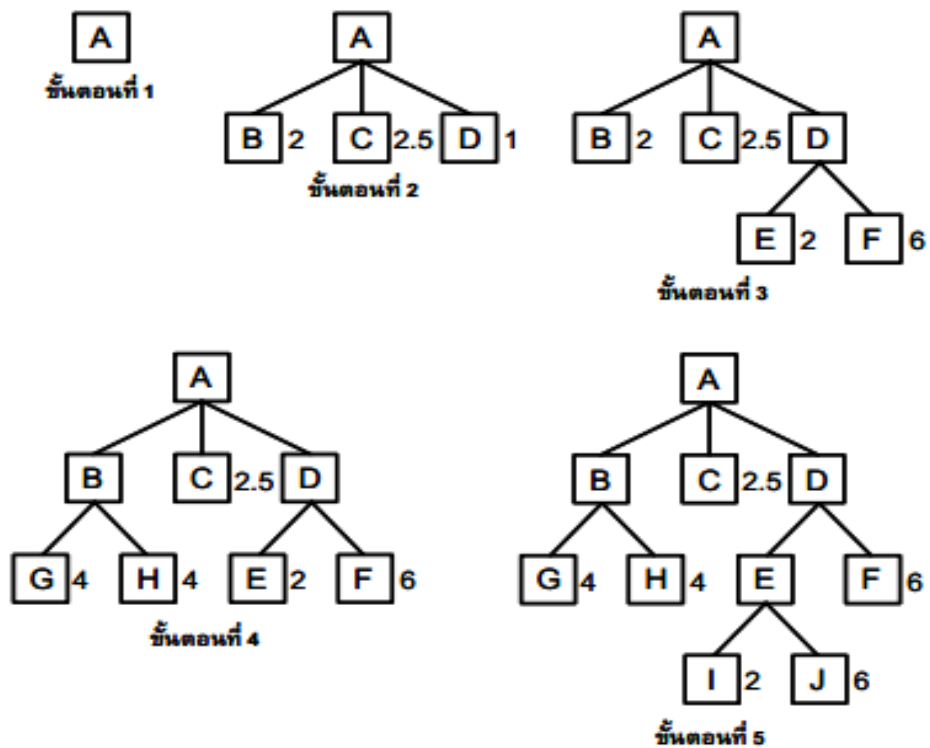
ตารางที่ 2-5 อัลกอริทึมที่ดีที่สุดก่อน (Best-First Search)

Algorithm: Best-First Search

1. OPEN := {initial state}
2. **UNTIL** a goal state is found or there are no states left on OPEN **DO**
 - 2.1 Pick the best node on OPEN.
 - 2.2 Generate its successors.
 - 2.3 **FOR EACH** successor **DO**
 - IF** the successor has not been generated **THEN** evaluate it, add it to OPEN, and record its parent.
 - IF** the successor has been generated before **THEN** change the parent if this new path is better than the previous one.

2. เทคนิคการค้นหา

Ex. การค้นหาแบบอัลกอริทึมที่ดีที่สุดก่อน (Best-First Search)



รูปที่ 2-18 อัลกอริทึมที่ดีที่สุดก่อน

2. เทคนิคการค้นหา

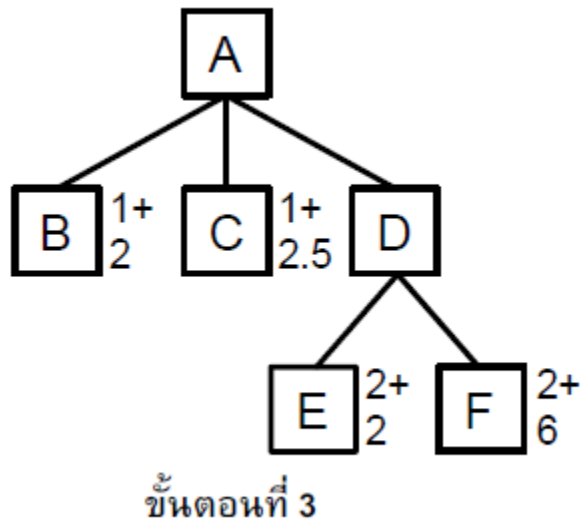
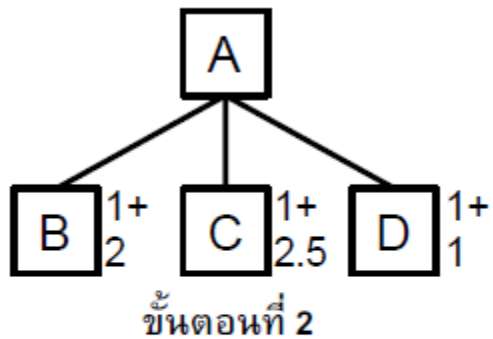
5. อัลกอริทึม A* เป็นการขยายอัลกอริทึมดีที่สุดก่อนโดยพิจารณาเพิ่มถึงต้นทุนจากสถานะเริ่มต้นมายังสถานะปัจจุบันเพื่อใช้คำนวณค่าฮิวริสติกด้วย ในกรณีของอัลกอริทึม A* ต้องหาค่าต่ำสุดของฟังก์ชัน $f'(x)$ ของสถานะ s นิยามดังนี้

$$f'(s) = g(s) + h'(s)$$

โดยที่ g คือฟังก์ชันที่คำนวณต้นทุนจากสถานะเริ่มต้นมายังสถานะปัจจุบัน h' คือฟังก์ชันที่ประมาณต้นทุนจากสถานะปัจจุบันไปยังคำตอบ ดังนั้น f' จึงเป็นฟังก์ชันที่ประมาณต้นทุนจากสถานะเริ่มต้นไปยังคำตอบ (ยิ่งน้อยยิ่งดี)

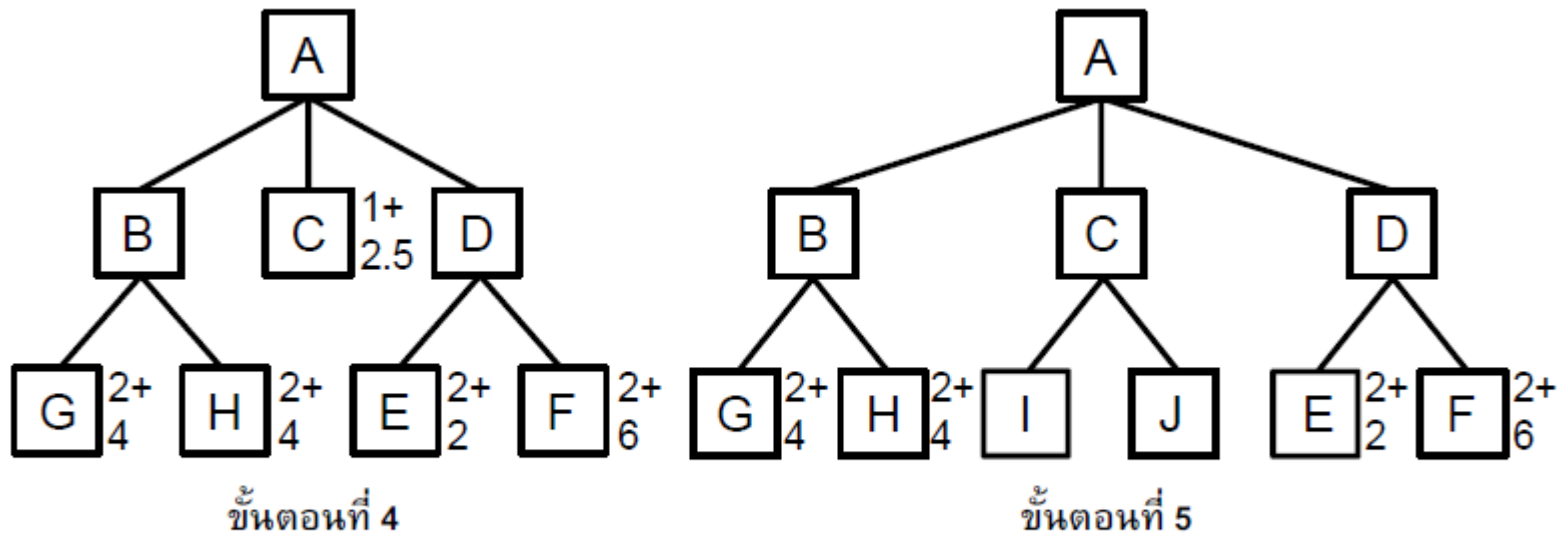
2. เทคนิคการค้นหา

Ex. แสดงการค้นหาด้วยอัลกอริทึมที่ดีที่สุดก่อน



2. เทคนิคการค้นหา

Ex. แสดงการค้นหาด้วยอัลกอริทึม A*



รูปที่ 2-19 อัลกอริทึม A*

2. เทคนิคการค้นหา

6. การค้นหาตาบู ตาบู (tabu, ta boo) แปลว่า ต้องห้าม (เช่น สิ่งของที่เป็นของศักดิ์สิทธิ์ จึงห้ามแตะต้อง) โดยจะทำเครื่องหมายบางเส้นทางที่ไม่สนใจจะค้นหา การทำเครื่องหมายนี้อาจทำในระดับของตัวกระทำการ หรือ หน่วยย่อยของตัวกระทำการก็ได้ หน่วยย่อยใดถูกทำเครื่องหมายไว้จะเปลี่ยนเป็นสถานะภาพต้องห้าม (tabu status) ให้อยู่ในภาวะต้องห้าม (tabu active) กล่าวคือ หน่วยย่อยนี้จะไม่ถูกนำมาใช้เพื่อสร้างเส้นทางในการค้นหา อาจเป็นเพราะเส้นทางนี้คงนำไปสู่คำตอบหรืออาจเป็นเส้นทางที่เคยค้นหามาแล้ว เป็นต้น

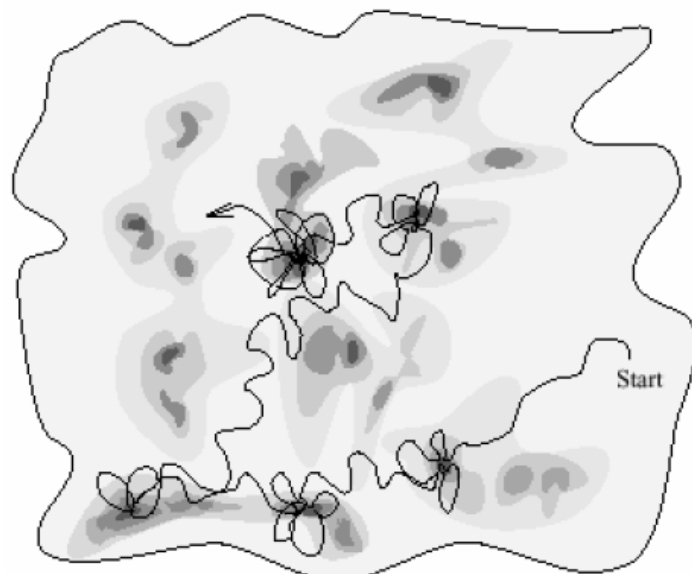
2. เทคนิคการค้นหา

แนวคิดการค้นหาที่ฉลาดจะต้องพิจารณาถึงสิ่งเหล่านี้ คือ

1. หน่วยความจำปรับตัว (adaptive memory) ตามสถานะภาพการค้นหา ณ ตำแหน่งนั้นๆ
2. การสำรวจแบบสอบถาม (responsive exploration)
 - 2.1 หน่วยความจำตามเวลา (recency-based memory) จะปรับเปลี่ยนไปตามขั้นตอนการค้นหา
 - 2.2 หน่วยความจำตามความถี่ (frequency-based memory) ใช้สำหรับจำว่าตัวกระทำการตัวไหนใช้งานบ่อย ๆ

2. เทคนิคการค้นหา

Ex. แสดงการค้นหาแบบตาบอด



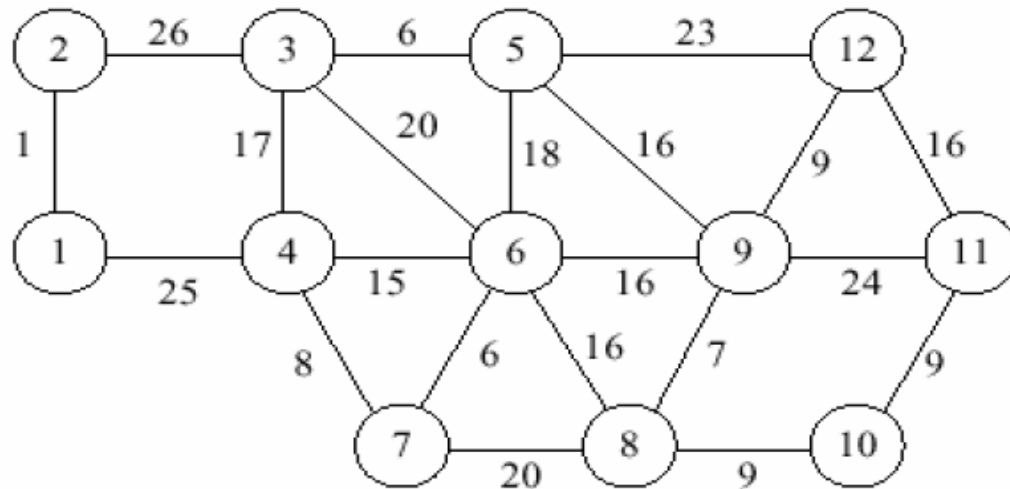
Tabu search

รูปที่ 2-20 การค้นหาตาบอด

2. เทคนิคการค้นหา

Ex. ปัญหาแบบต้นไม้ k กิ่งน้อยที่สุด

ปัญหาต้นไม้ k กิ่งน้อยที่สุด (minimum k -tree problem) คือ การหาต้นไม้ที่มี k กิ่งจากกราฟโดยให้ผลรวมของน้ำหนักของกิ่งน้อยที่สุด (ในที่นี้ให้ $k=4$)



รูปที่ 2-21 ตัวอย่างปัญหาต้นไม้ k กิ่งน้อยที่สุด

2. เทคนิคการค้นหา

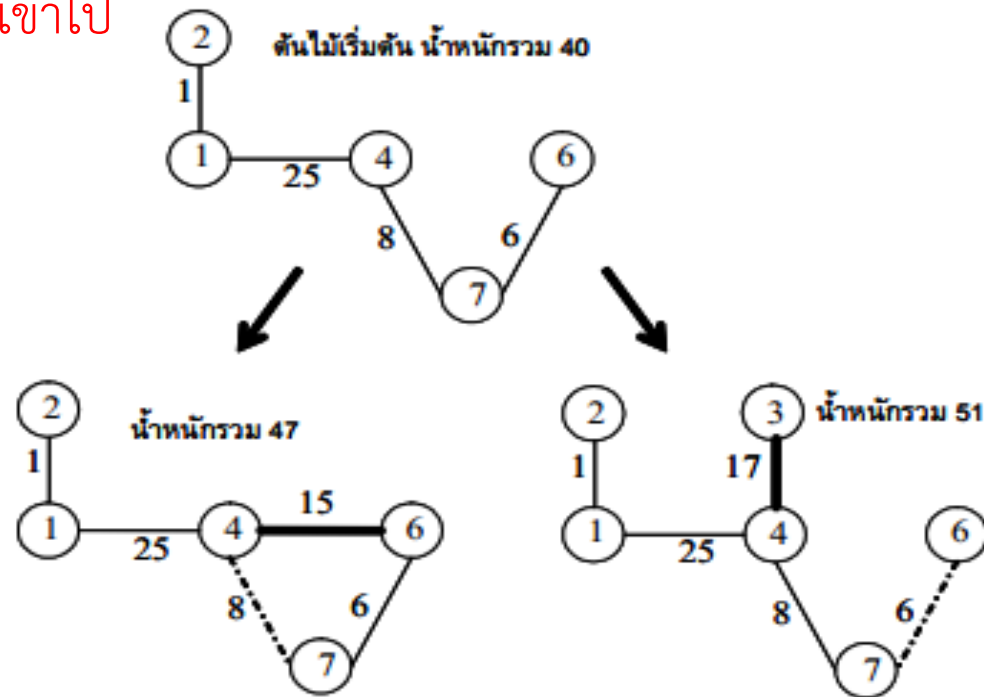
จากกราฟข้างบน เราจะสร้างต้นไม้ที่มี 4 กิ่งโดยใช้ *อัลกอริทึมตะกราม (greedy algorithm)* ซึ่งเริ่มจากการหากิ่งแรกในกราฟที่มีน้ำหนักน้อยสุด (กิ่ง (1,2)) จากนั้นหากิ่งที่เชื่อมกับกิ่งนี้ที่มีน้ำหนักน้อยสุด ทำเช่นนี้ไปจนครบ 4 กิ่ง จะได้ผลดังตารางข้างล่างนี้

ตารางที่ 2-7 การสร้างผลเฉลยเริ่มต้นด้วยอัลกอริทึมตะกราม

ขั้นตอนที่	ตัวเลือก	กิ่งที่เลือก	น้ำหนักรวม
1	(1,2)	(1,2)	1
2	(1,4), (2,3)	(1,4)	26
3	(2,3), (3,4), (4,6), (4,7)	(4,7)	34
4	(2,3), (3,4), (4,6), (6,7),(7,8)	(6,7)	40

2. เทคนิคการค้นหา

Ex. แสดงการสร้างผลเฉลยใหม่ 2 ตัวโดยการลบกิ่ง 1 กิ่ง (แสดงด้วยเส้นปะในรูป) ออกจากต้นไม้เดิมและเพิ่มกิ่งอีก 1 กิ่ง (แสดงด้วยเส้นทึบในรูป) เข้าไป



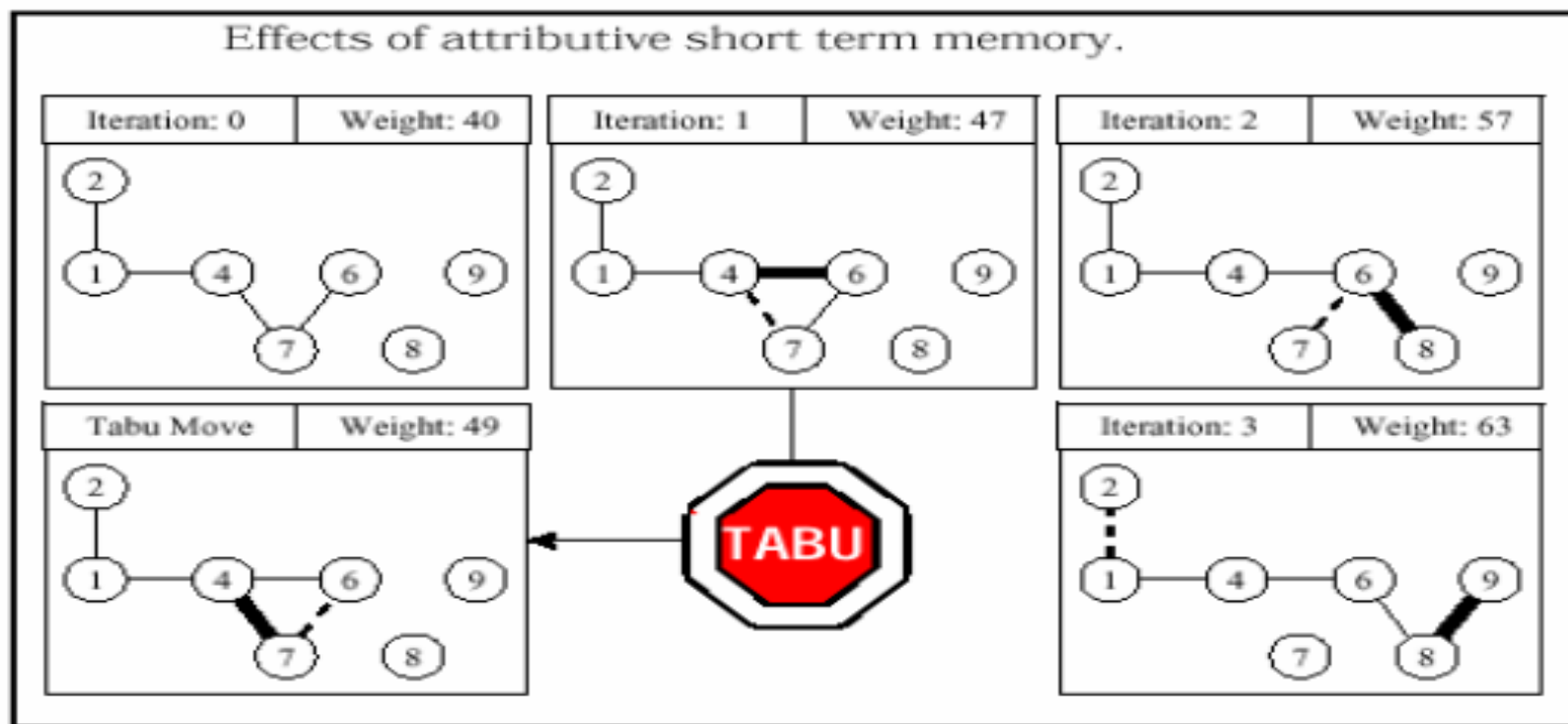
รูปที่ 2-22 การสร้างผลเฉลยข้างเคียงโดยลบกิ่งหนึ่งกิ่งและเพิ่มกิ่งหนึ่งกิ่ง

2. เทคนิคการค้นหา

ตารางที่ 2-8 ผลเฉลยที่ได้เมื่อผ่านไป 3 รอบ

รอบที่	ระยะเวลาต้องห้าม		กึ่งเพิ่ม เข้า	กึ่งลบ ออก	น้ำหนัก
	1	2			
1			(4,6)	(4,7)	47
2	(4,6)	(4,7)	(6,8)	(6,7)	57
3	(6,8), (4,7)	(6,7)	(8,9)	(1,2)	63

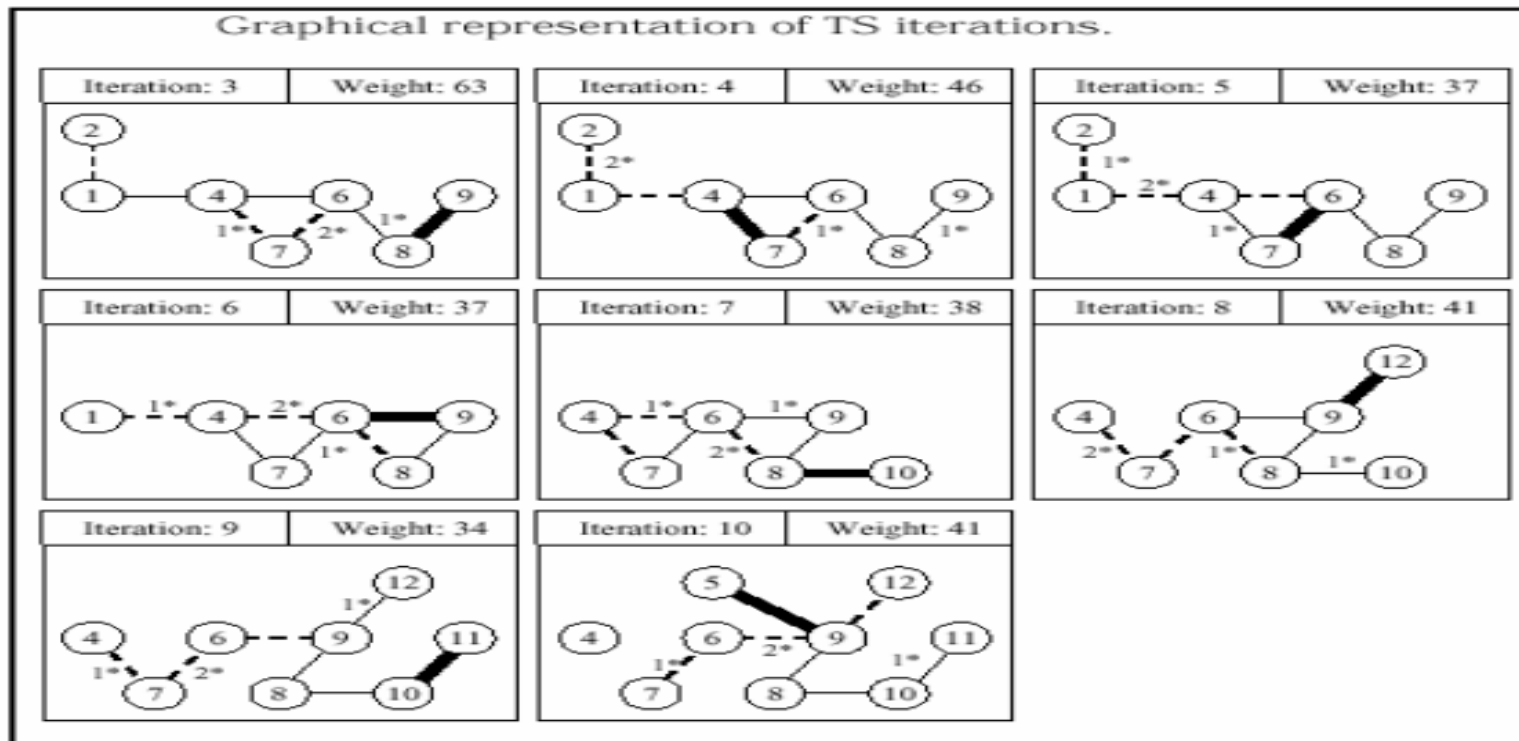
2. เทคนิคการค้นหา



รูปที่ 2-23 ผลของการใช้หน่วยความจำระยะสั้น

2. เทคนิคการค้นหา

การค้นหาตามูจะทำการค้นหาไปจนกระทั่งจำนวนรอบเกินกว่าค่าขีดแบ่งที่กำหนดไว้ (ในตัวอย่างด้านบนกำหนดให้เป็น 10 รอบ) กระบวนการค้นหาแสดงในรูปที่ 2-24 และ ตารางที่ 2-9 ซึ่งจะพบว่าการใช้ภาวะต้องห้ามจะทำให้ประหยัดเวลาในการไปในเส้นทางต่างๆ ได้มากพอควร ตัวเลข 1* และ 2* ในรูปที่ 2-24 แสดงระยะเวลาต้องห้ามของกิ่ง



รูปที่ 2-24 ต้นไม้ที่ได้ในรอบที่ 3 ถึงรอบที่ 10 ของการค้นหาตามู

2. เทคนิคการค้นหา

ตารางที่ 2-9 ผลเฉลยที่ได้เมื่อผ่านไป 10 รอบ

รอบที่	ระยะเวลาต้องห้าม		กึ่งเพิ่ม เข้า	กึ่งลบ ออก	น้ำหนัก
	1	2			
0					40
1			(4,6)	(4,7)	47
2	(4,6)	(4,7)	(6,8)	(6,7)	57
3	(6,8), (4,7)	(6,7)	(8,9)	(1,2)	63
4	(6,7), (8,9)	(1,2)	(4,7)	(1,4)	46
5	(1,2), (4,7)	(1,4)	(6,7)	(4,6)	37
6	(1,4), (6,7)	(4,6)	(6,9)	(6,8)	37
7	(4,6), (6,9)	(6,8)	(8,10)	(4,7)	38
8	(6,8), (8,10)	(4,7)	(9,12)	(6,7)	41
9	(4,7), (9,12)	(6,7)	(10,11)	(6,9)	34
10	(6,7), (10,11)	(6,9)	(5,9)	(9,2)	41

2. เทคนิคการค้นหา

หน่วยความจำระยะยาว

หน่วยความจำเหตุการณ์วิกฤต (*critical event memory*) เพื่อจดจำเหตุการณ์สำคัญที่ผ่านมาแล้วนำมาใช้เป็นข้อมูลสำหรับการสร้างสถานภาพต้องห้ามสำหรับจุดใหม่ที่จะใช้เป็นจุดเริ่มต้นของการค้นหาครั้งใหม่ และนอกจากนั้นหน่วยความจำเหตุการณ์วิกฤตนี้จะใช้กำหนดความหลากหลายอีกด้วย

สำหรับปัญหานี้กำหนดให้เหตุการณ์สำคัญคือ

- จุดเริ่มต้นของการค้นหาแต่ละครั้ง (รอบที่ 0 ในกรณีตัวอย่าง)
- จุดให้ค่าต่ำสุดเฉพาะที่ซึ่งเกิดขึ้นในการค้นหาแต่ละครั้งที่ให้ค่า $f(x)$ น้อยกว่าหรือเท่ากับจุดก่อนหน้าและจุดด้านหลัง (รอบที่ 5,6,9 ในกรณีของตัวอย่าง)
- ในตัวอย่างรอบที่ 9 คือรอบที่ให้ค่าต่ำสุด ดังนั้นเราต้องการเริ่มการค้นหาครั้งใหม่ก่อนรอบนี้โดยไม่นำรอบที่ 9 นี้มาพิจารณา

2. เทคนิคการค้นหา

ในกรณีนี้เหตุการณ์สำคัญคือเหตุการณ์ที่เกิดในรอบที่ 0, 5, 6 เราจะรวบรวมข้อมูลทั้งหมดของทั้งสามรอบไว้ในหน่วยความจำระยะยาว ซึ่งก็คือกิ่ง (1,2), (1,4), (4,7), (6,7), (6,8), (8,9) และ (6,9) และในกรณีที่ใช้หน่วยความจำตามความถี่ (frequency-based memory) เป็นหน่วยความจำระยะยาว เราจะใช้จำนวนครั้งเพื่อกำหนดความสำคัญของแต่ละกิ่งด้วย ในกรณีนี้สมมติว่าไม่นำความถี่มาพิจารณาจะได้ดังนี้

รอบที่ 0 ประกอบด้วย (1,2), (1,4), (4,7), (6,7)

รอบที่ 5 ประกอบด้วย (4,7), (6,7), (8,9), (6,8)

รอบที่ 6 ประกอบด้วย (4,7), (6,7), (8,9), (6,9)

จากนั้นจะให้กิ่งเหล่านี้มีสถานะภาพเป็นภาวะต้องห้าม เพื่อใช้เป็นตัวป้องกันการสร้างจุดเริ่มต้นใหม่ที่มีกิ่งเหมือนกับกิ่งในหน่วยความจำนี้ อย่างไรก็ตามในแต่ละขั้นตอนของการสร้างจุดเริ่มต้นใหม่นั้น (ในกรณีของตัวอย่างเราใช้อัลกอริทึมตะกราม ซึ่งจะทำการทั้งหมด 4 ขั้นตอน – มี 4 กิ่ง) จะทำการป้องกันมากถ้าเป็นขั้นตอนต้นๆ และป้องกันน้อยถ้าเป็นขั้นตอนท้ายๆ ของการสร้างจุดเริ่มต้นใหม่ (เพราะหากป้องกันมากไปอาจทำให้ไม่สามารถสร้างจุดใหม่ได้เลย)

2. เทคนิคการค้นหา

ในกรณีของตัวอย่าง กำหนดให้การป้องกันเป็นดังต่อไปนี้

- ใน 2 ขั้นตอนแรก ห้ามมีกึ่งที่เราเก็บไว้ในหน่วยความจำเลย (คือห้ามมีกึ่งที่เราจำไว้ข้างบนของรอบ 0, 5, 6 ซึ่งก็คือกึ่ง (1,2), (1,4), (4,7), (6,7), (6,8), (8,9) และ (6,9) ดังนั้นเราจะเริ่มจาก (3,5) เป็นกึ่งแรก (ดูตารางที่ 2-10 ประกอบ)
- หลังจากนั้นยอมให้มีกึ่งในหน่วยความจำได้

ตารางที่ 2-10 กระบวนการหาจุดเริ่มต้นใหม่โดยใช้หน่วยความจำระยะยาว

ขั้นตอนที่	ตัวเลือก	กึ่งที่เลือก	น้ำหนักรวม
1	(3,5)	(3,5)	6
2	(2,3), (3,4), (3,6), (5,6), (5,9), (5,12)	(5,9)	22
3	(2,3), (3,4), (3,6), (5,6), (5,12), (6,9), (8,9), (9,12)	(8,9)	29
4	(2,3), (3,4), (3,6), (5,6), (5,12), (6,8), (6,9), (7,8), (8,10), (9,12)	(8,10)	38

ในขั้นตอนที่ 2 เลือก (5,9) ก็เพราะว่ามีน้ำหนักน้อยที่สุดในทางเลือกทั้งหมดที่เป็นไปได้ ส่วนขั้นตอนที่ 3 และ 4 ก็เช่นเดียวกัน เราจะใช้ต้นไม้ที่ได้ (ในรูปที่ 2-25) เป็นจุดเริ่มต้น

2. เทคนิคการค้นหา

ในกรณีของตัวอย่าง กำหนดให้การป้องกันเป็นดังต่อไปนี้

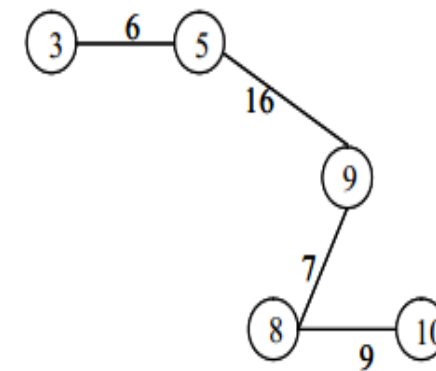
- ใน 2 ขั้นตอนแรก ห้ามมีกึ่งที่เราเก็บไว้ในหน่วยความจำเลย (คือห้ามมีกึ่งที่เราจำไว้ข้างบนของรอบ 0, 5, 6 ซึ่งก็คือกึ่ง (1,2), (1,4), (4,7), (6,7), (6,8), (8,9) และ (6,9) ดังนั้นเราจะเริ่มจาก (3,5) เป็นกึ่งแรก (ดูตารางที่ 2-10 ประกอบ)
- หลังจากนั้นยอมให้มีกึ่งในหน่วยความจำได้

ตารางที่ 2-10 กระบวนการหาจุดเริ่มต้นใหม่โดยใช้หน่วยความจำระยะยาว

ขั้นตอนที่	ตัวเลือก	กึ่งที่เลือก	น้ำหนักรวม
1	(3,5)	(3,5)	6
2	(2,3), (3,4), (3,6), (5,6), (5,9), (5,12)	(5,9)	22
3	(2,3), (3,4), (3,6), (5,6), (5,12), (6,9), (8,9), (9,12)	(8,9)	29
4	(2,3), (3,4), (3,6), (5,6), (5,12), (6,8), (6,9), (7,8), (8,10), (9,12)	(8,10)	38

ในขั้นตอนที่ 2 เลือก (5,9) ก็เพราะว่ามีน้ำหนักน้อยที่สุดในทางเลือกทั้งหมดที่เป็นไปได้ ส่วนขั้นตอนที่ 3 และ 4 ก็เช่นเดียวกัน เราจะใช้ต้นไม้ที่ได้ (ในรูปที่ 2-25) เป็นจุดเริ่มต้น

ใหม่ และใช้กระบวนการค้นหาด้วยหน่วยความจำระยะสั้นเช่นเดียวกับที่ผ่านมา ซึ่งจะได้ผลดังตารางที่ 2-11 และรูปที่ 2-26



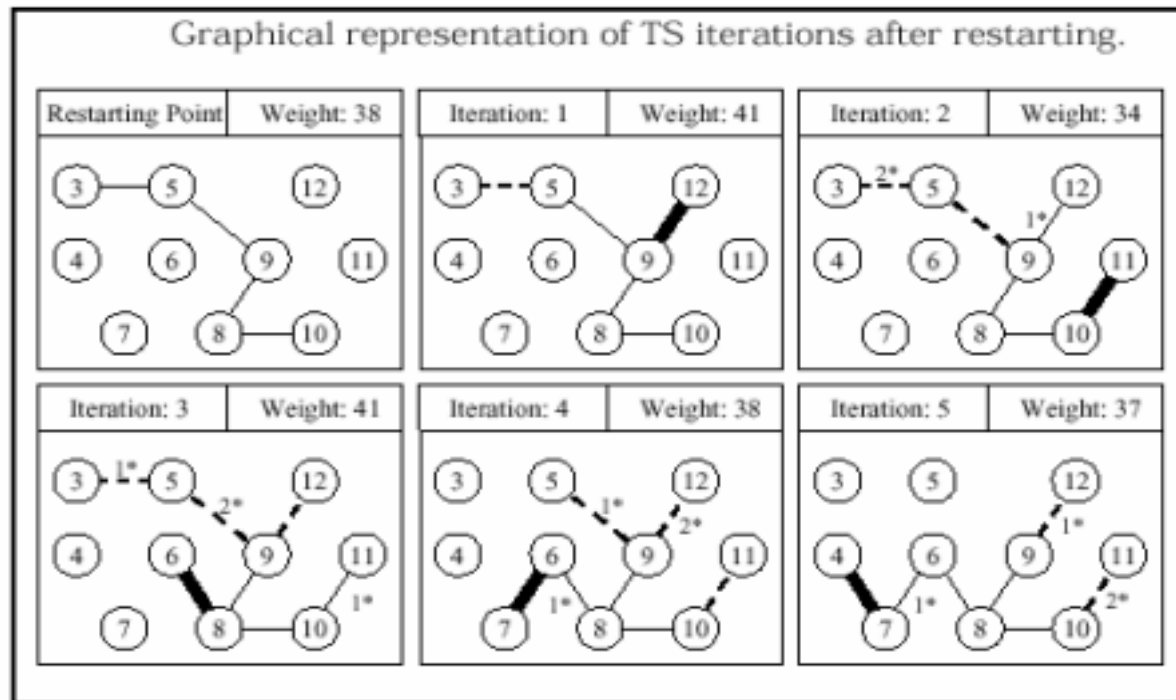
รูปที่ 2-25 ต้นไม้ที่ได้สำหรับการค้นหาใหม่

2. เทคนิคการค้นหา

ตารางที่ 2-11 กระบวนการค้นหาตามเมื่อเริ่มจากผลเฉลยตัวใหม่

รอบที่	ระยะเวลาต้องห้าม		กิ่งเพิ่ม เข้า	กิ่งลบ ออก	ค่าที่ เปลี่ยน	น้ำหนัก
	1	2				
1			(9,12)	(3,5)	3	41
2	(9,12)	(3,5)	(10,11)	(5,9)	-7	34
3	(3,5), (10,11)	(5,9)	(6,8)	(9,12)	7	41
4	(5,9), (6,8)	(9,12)	(6,7)	(10,11)	-3	38
5	(9,12), (6,7)	(10,11)	(4,7)	(8,10)	-1	37

2. เทคนิคการค้นหา



รูปที่ 2-26 ต้นไม้ที่ได้ในแต่ละรอบของกระบวนการค้นหาตามเมื่อเริ่มจากผลเฉลยตัวใหม่

2. เทคนิคการค้นหา

ตารางที่ 2-12 อัลกอริทึมการค้นหาตาบู่

Algorithm: Tabu Search

```
1. Choose an initial (possibly random) solution  $x \in X$ 
2.  $x^* := x$ ,  $k := 1$ 
3. Initialize tabu short-term memory and long-term memory
4. WHILE the stopping condition is not met DO {
     $k := k+1$ 
    Generate a candidate set  $N^*(x)$  including  $x'$ 
    with tabu-active which satisfies aspiration
    criteria.
    Find a best  $x' \in N^*(x)$ 
    IF local optimum reached THEN {
        IF no improvement made over a period THEN {
            Apply long term memory to restart the
            process, and find a new solution  $x'$ .
        }
    }
     $x := x'$ 
    Update tabu memory and adjust search parameters.
    IF  $f(x') < f(x^*)$  THEN  $x^* := x'$ 
}
```



THANK YOU
FOR
YOUR ATTENTION

จบบทที่ 2