

บทที่ 3

ทฤษฎีและแนวคิดที่ใช้ในการศึกษา

3.1 แนวคิดทางทฤษฎีเกี่ยวกับอุปสงค์การท่องเที่ยว

แนวคิดเกี่ยวกับอุปสงค์การท่องเที่ยว (Tourism Demand) เมื่อนำความหมายของอุปสงค์ในทางเศรษฐศาสตร์มาประยุกต์เข้ากับอุปสงค์ทางการท่องเที่ยวแล้วก็จะหมายถึง “ความต้องการของนักท่องเที่ยวที่จะเดินทางไปใช้บริการซื้อสินค้ายังสถานที่ท่องเที่ยว โดยนักท่องเที่ยวนั้นจะต้องมีความต้องการมีความสามารถและมีความเต็มใจที่จะจ่ายค่าสินค้า และบริการที่กำหนดไว้ในเวลานั้น ด้วย”

3.1.1 ลักษณะอุปสงค์การท่องเที่ยว

ลักษณะของอุปสงค์การท่องเที่ยวมีคุณสมบัติดังนี้คือ

1.) มีความยืดหยุ่นสูง

หมายถึงลักษณะความยืดหยุ่นของปริมาณ ความต้องการที่อาจเปลี่ยนแปลงได้รวดเร็ว และมีขนาดกว้างโดยลักษณะนี้อาจเกิดจากการเปลี่ยนแปลงโครงสร้างระดับราคาหรือภาวะความผันผวนทางเศรษฐกิจของการตลาด ทำให้นักท่องเที่ยวเปลี่ยนแปลงความต้องการที่จะซื้อสินค้าและบริการ

2.) มีการผลักดันให้เกิดการอุปโภคและบริโภคสินค้าอื่น

เนื่องจากสินค้าทางการท่องเที่ยว เกิดจากการผสมผสานสินค้าและบริการต่างชนิดเข้าด้วยกัน เช่น เมื่อนักท่องเที่ยวเดินทางไปยังสถานที่นั้น นอกจากจะมีความต้องการใช้บริการยานพาหนะแล้ว ก็ยังต้องการบริโภคอาหารและเครื่องดื่มและอุปโภคบริการจากปัจจัยพื้นฐานอื่น ๆ อีกด้วย ลักษณะเช่นนี้มีความสำคัญต่อการวางแผนพัฒนาอุตสาหกรรมการท่องเที่ยวมาก เพราะถ้าหากเกิดวิกฤติการณ์กับอุปสงค์ตัวใดตัวหนึ่ง เช่น อุปสงค์ต่อสิ่งดึงดูดในสถานที่ท่องเที่ยวแห่งใดแห่งหนึ่งลดลง ย่อมทำให้อุปสงค์ต่อสิ่งอื่น ๆ ลดลงตามไปด้วย และมีลักษณะเช่นเดียวกันในทางตรงกันข้าม

3.) อุปสงค์มีลักษณะอ่อนไหวกระทบกระทั่งง่าย

ความต้องการเดินทางของนักท่องเที่ยวอาจเปลี่ยนแปลงอย่างรวดเร็วทั้ง ในแง่เพิ่มหรือลดเมื่อมีปัจจัยบางประการมากระทบ ตัวอย่างเช่น สถานการณ์เศรษฐกิจผันผวน ค่าเงินตกต่ำ

ภาวะเงินเฟ้อ ภาวะเงินเพื่อ ภาวะวิกฤติการณ์น้ำมันขึ้น สถานการณ์ความไม่มั่นคงทางการเมืองและความปลอดภัย นอกจากนี้ยังมีปัจจัยภายในตัวของนักท่องเที่ยวเอง เช่น มีความจำเป็นรีบด่วนต้องใช้เงิน เจ็บป่วย มีธุระหน้าที่การงานต้องรับผิดชอบกะทันหัน หรือแม้แต่ยกเลิกก่อนกำหนดการเดินทางสิ้นสุดสาเหตุมาจากเกิดความไม่ประทับใจ

4.) ลักษณะเฉพาะฤดูกาล

เป็นลักษณะสำคัญอีกประการหนึ่ง ที่จะส่งผลให้เกิดการเพิ่มขึ้นหรือลดลงของอุปสงค์ทางการท่องเที่ยวตามฤดูกาลที่มีส่วนในการกำหนดลักษณะสิ่งดึงดูดใจ หรือกำหนดลักษณะการคมนาคมที่มีความยากลำบาก แหล่งท่องเที่ยวบางแหล่งจะสวยงามชวนดูหรือมีกิจกรรมน่าสนใจเฉพาะฤดูหนาวหรือ ฤดูร้อนเท่านั้น

3.1.2 องค์ประกอบของอุปสงค์การท่องเที่ยว

มีอยู่ 6 ส่วนด้วยกันคือ

1.) ฤดูกาลท่องเที่ยว

ฤดูกาลท่องเที่ยว ตัวอย่างเช่น มีวันหยุดประจำปี มีวันปิดภาคเรียนเกิดขึ้น ความพร้อมของแหล่งท่องเที่ยวกับความพร้อมของนักท่องเที่ยวเช่น แหล่งท่องเที่ยวมีความพร้อมในด้านสิ่งดึงดูดใจทางธรรมชาติหรือวัฒนธรรม ก็จำเป็นต้องผนวกกับความพร้อมของผู้เดินทาง

2.) อัตราการขยายตัวของอุปสงค์

ในระยะยาวอาเซียนจะยังคงเป็นภูมิภาคที่มีศักยภาพ การเติบโตด้านการท่องเที่ยวสูงกว่าภูมิภาคอื่น ๆ ของโลกเกิดจากปัจจัยผลักดันหรือปัจจัยดึงดูด

3.) ที่มาของนักท่องเที่ยว

อุปสงค์ของนักท่องเที่ยวที่มาจากที่แตกต่างกัน ย่อมจะมีความต้องการที่แตกต่างกันไปหากสามารถทราบได้ก็จะเป็นประโยชน์ต่อการคาดการณ์ เพื่อวางแผนจัดสินค้าและบริการให้สอดคล้องกับอุปสงค์

4.) ระยะเวลาพัก ความต้องการที่พัก

เป็นองค์ประกอบส่วนหนึ่งของอุปสงค์การท่องเที่ยว และเป็นส่วนประกอบที่สำคัญจะมีบทบาทกระตุ้นให้เกิดอุปสงค์อื่นๆ ตามมา เช่น การบริโภคอาหาร การใช้บริการอื่นๆ

5.) ค่าใช้จ่ายเฉลี่ย

เป็นค่าใช้จ่ายโดยเฉลี่ยของนักท่องเที่ยวต่อหัว ในช่วงที่ท่องเที่ยวในประเทศไทยซึ่งจะมีผลต่อรายได้ของประเทศไทยเป็นอย่างมาก

6.) รูปแบบของพาหนะเดินทาง

ประเภทของยานพาหนะ ซึ่งจะนำนักท่องเที่ยวจากจุดกำเนิดมายังจุดหมายปลายทาง เป็นส่วนประกอบที่สำคัญของอุปสงค์ อุปสงค์การเดินทางของนักท่องเที่ยวต่างประเทศ ส่วนใหญ่ได้แก่ การเดินทางทางอากาศ ส่วนนักท่องเที่ยวไทย นิยมเดินทางโดยรถประจำทาง

3.1.3 ปัจจัยผลักและปัจจัยดึงดูดการท่องเที่ยว

การท่องเที่ยวจะมีปัจจัย 2 ประการ คือ ประการแรก ปัจจัยผลักดัน (Push Factors) และ ประการที่สอง ปัจจัยดึงดูด (Pull Factors) ซึ่งสามารถอธิบายได้ดังนี้

1.) ปัจจัยผลักดัน

ได้แก่ ปัจจัยที่เกิดจากการที่ตัวผู้เดินทางเองที่มีความต้องการอยากไปเที่ยว ได้แก่

- 1.1) ลักษณะทางสรีระวิทยาของมนุษย์ ที่เอื้อต่อการเดินทางท่องเที่ยว
- 1.2) ความต้องการจากสัญชาตญาณของมนุษย์ มนุษย์จะต้องการมีความต้องการเดินทางท่องเที่ยวมาแต่กำเนิด เพื่อสนองตอบความต้องการ ดังนี้
 - การมีชีวิตรอด ได้แก่ การหาอาหาร และที่อยู่อาศัยที่มีความสมบูรณ์ปลอดภัย
 - การตอบสนองความอยากรู้อยากเห็น นักมานุษยวิทยาและจิตวิทยาเชื่อว่ามนุษย์จะมีจิตสำนึกที่จะออกท่องเที่ยวผจญภัย แสวงหาสิ่งแปลกใหม่รอบตัว ถึงแม้บางครั้งจะเต็มไปด้วยภัยอันตราย และความลำบากตรากตรำที่รออยู่ข้างหน้ามนุษย์ก็ยังจะไปเผชิญความเสี่ยง
 - ความตอบสนองความต้องการพักผ่อน ซึ่งมนุษย์ที่ไม่สามารถจะทำงานได้ตลอดเวลาตั้งแต่เช้าจรดค่ำ
- 1.3) การมีเวลาว่างและรายได้ที่เพียงพอต่อการท่องเที่ยว
- 1.4) การมีสุขภาพทางใจที่แข็งแรง
- 1.5) การขยายตัวทางการศึกษา
- 1.6) โครงสร้างสังคมเปลี่ยน
- 1.7) การพัฒนาเทคโนโลยีและสิ่งอำนวยความสะดวกในครัวเรือน
- 1.8) ความมั่นใจในการเดินทาง ปัจจุบันเทคโนโลยีการท่องเที่ยวได้พัฒนาก้าวล้ำยุคระบบข้อมูล การจัดการต่างๆ มีประสิทธิภาพ รวมทั้งตัวแทนจัดนำเที่ยว

2.) ปัจจัยดึงดูด

ได้แก่ปัจจัยที่เกิดจากอำนาจหรือพลังดึงดูดของสถานที่ท่องเที่ยว ที่จะดึงดูดให้นักท่องเที่ยว เกิดความต้องการที่จะเดินทางไปยังสถานที่นั้น แหล่งท่องเที่ยวใดมีพลังดึงดูดมากก็ย่อมจะมีนักท่องเที่ยวเดินทางเข้าไปยังสถานที่นั้นมากกว่าแหล่งอื่น ปัจจัยดึงดูดมีมากมายทั้งที่เกิดเองจากลักษณะทางธรรมชาติ หรือจากการที่มนุษย์สร้างขึ้น

3.1.4 แนวคิดเกี่ยวกับแรงจูงใจในการท่องเที่ยว

จากทฤษฎีของ Abraham Maslow อธิบายพฤติกรรมการเดินทางของมนุษย์ ซึ่งการค้นคว้าวิจัยโดยทฤษฎี Five-fold Hierarchical System ของ Maslow ในการอธิบายแรงจูงใจของนักท่องเที่ยวที่ทำให้ต้องออกเดินทาง พบว่า โดยทั่วไปแล้วมักมาจากความต้องการเริ่มต้นในการตอบสนองความต้องการของร่างกาย หลังจากนั้นจะเป็นความต้องการความตื่นตัวแต่เน้นความปลอดภัย ความต้องการสร้างสัมพันธภาพ ความต้องการสร้างความภูมิใจและพัฒนาศักยภาพของตน และความต้องการขั้นสูงสุดคือ ความต้องการความสมบูรณ์ ความสงบและความสุข

McIntosh and Goeldnor เสนอว่าแรงจูงใจในการเดินทางท่องเที่ยวที่สำคัญมี 4 ประการคือ

ประการที่ 1. สิ่งจูงใจทางกายภาพ (Physical Motivation) ได้แก่สิ่งจูงใจเกี่ยวกับการพักผ่อนร่างกาย การเล่นกีฬา การันทนาการ การบันเทิงและสิ่งจูงใจอื่นๆ ที่เกี่ยวกับการรักษาสุขภาพ

ประการที่ 2. สิ่งจูงใจทางวัฒนธรรม (Culture Motivation) ได้แก่ความปรารถนาที่อยากรู้จักกับผู้อื่น ได้เรียนรู้เกี่ยวกับศิลปวัฒนธรรม และศาสนา เป็นต้น

ประการที่ 3. สิ่งจูงใจระหว่างบุคคล (Interpersonal Motivation) ได้แก่ความปรารถนาที่จะได้พบคนใหม่หรือได้รู้จักคนใหม่ๆ ในการเดินทางท่องเที่ยว

ประการที่ 4. สิ่งจูงใจทางด้านสถานภาพและชื่อเสียง (Status and Prestige Motivation) ได้แก่ ความต้องการพัฒนาตนเอง และแสดงความสำคัญของตนเอง เช่น การเดินทางทำธุรกิจ การเดินทางเพื่อศึกษาต่อ

3.2 แนวคิดทางทฤษฎีวิธีการวิเคราะห์ความสัมพันธ์ของตัวแปรโดยวิธี Cointegration และ Error Correction Mechanism (ECM)

ในการประมาณทางเศรษฐศาสตร์ เนื่องจากข้อมูลอนุกรมเวลาส่วนใหญ่แล้ว มักจะมีการเปลี่ยนแปลงไปตามเวลา ส่งผล มีค่าบิดเบือนจากความเป็นจริง ซึ่งจะทำให้ค่าสถิติที่ได้ไป ไม่มี

ประสิทธิภาพ ดังนั้นข้อมูลอนุกรมเวลาและมีลักษณะ Non-stationarity และการแก้ปัญหาตัวแปรมีความสัมพันธ์ที่ไม่แท้จริงต่อกัน (spurious relationships) สามารถใช้เครื่องมือทางเศรษฐมิติ คือ โคอินทิเกรชัน (Cointegration) สำหรับประมาณการปรับตัวในระยะยาว ส่วนการประมาณการปรับตัวระยะสั้นจะใช้ Error Correction Mechanism (ECM) ซึ่งมีวิธีการทดสอบดังนี้

3.2.1 การทดสอบยูนิตรูท (Unit Roots)

1.) การทดสอบยูนิตรูทถือเป็นขั้นตอนแรกในการศึกษาภายใต้วิธีโคอินทิเกรชัน และ Error Correction Mechanism ขั้นตอนนี้จะเป็นการทดสอบตัวแปรต่างๆ ที่จะใช้ในสมการเพื่อดูความเป็นตัวแปรนิ่งหรือตัวแปรลักษณะไม่นิ่ง การศึกษาที่ผ่านมาส่วนใหญ่นิยมการทดสอบยูนิตรูทที่เสนอโดย เดวิด ดิกกี และ เวิน ฟูลเลอร์ (David Dickey and Wayne Fuller) (Engle and Granger, 1987) ซึ่งรู้จักกันในชื่อของการทดสอบ Dickey-Fuller ซึ่งในการศึกษาครั้งนี้จะใช้วิธีการที่เรียกว่า Augmented Dickey-Fuller Test (ADF) แต่ในการทดสอบสามารถแบ่งออกได้เป็นสองวิธีสามารถอธิบายได้ดังนี้คือ

1.1) Dickey-Fuller Test (DF)

เป็นการทดสอบตัวแปรที่เคลื่อนไหวไปตามช่วงเวลามีลักษณะเป็น Autoregressive model โดยสามารถเขียนอยู่ในสมการได้ออกเป็น 3 รูปแบบ คือ

$$Y_t = \rho Y_{t-1} + \varepsilon_t \quad (1)$$

$$Y_t = \alpha_0 + \rho Y_{t-1} + \varepsilon_t \quad (2)$$

$$Y_t = \alpha_0 + \alpha_2 t + \rho Y_{t-1} + \varepsilon_t \quad (3)$$

เมื่อ

Y_t คือ ตัวแปรที่เราทำการศึกษา

α, β คือ ค่าคงที่

t คือ แนวโน้มตามระยะเวลา

ε_t คือ ตัวแปรสุ่ม

โดยที่

ε_t มีการแจกแจงแบบปรกติที่เหมือนกันและเป็นอิสระต่อกัน

(Independent and Identical Distribution) โดยมีค่าเฉลี่ยเท่ากับ 0 และค่าความแปรปรวนคงที่ เขียนแทนด้วยสัญลักษณ์ $\varepsilon_t \sim iid(0, \sigma_\varepsilon^2)$

สมการที่ 1 จะเป็นสมการที่แสดงถึงกรณีรูปแบบของตัวแปรที่มีค่าไม่คงที่ ขณะที่สมการที่ 2 จะเป็นรูปแบบของสมการที่ปรากฏค่าคงที่ และสมการที่ 3 แสดงถึงรูปแบบของสมการที่มีทั้งค่าคงที่ และแนวโน้มตามระยะเวลา

ตัวแปร Y_t อาจจะมีการเพิ่มขึ้นเมื่อเวลาเปลี่ยนแปลงตามแนวโน้มบวกของระยะเวลาและอาจมีลักษณะที่เรียกว่า การเดินอย่างสุ่ม ประกอบด้วย จุดตัดบนแกนตั้ง Random Walk with Drift ถ้า $\alpha_0 > 0, \alpha_2 > 0, \rho = 1$ ดังเช่น สมการที่ 3 ในการทดสอบว่า Y_t มีลักษณะเป็นขบวนการลักษณะนิ่ง (Stationary Process) หรือไม่ ทำการทดสอบโดยการแปลงสมการทั้งสามรูปแบบ ประกอบด้วย จุดตัดบนแกนตั้ง หรือ จุดตัดบนแกนตั้งและแนวโน้มตามระยะเวลา หรือ ไม่มีทั้ง 2 ตัวเลขดังกล่าวให้อยู่ในรูปของ First Differencing (ΔY_t) ดังนี้

$$Y_t = Y_t - Y_{t-1} = \gamma Y_{t-1} + \varepsilon_t \quad (4)$$

$$Y_t = Y_t - Y_{t-1} = \alpha_0 + \gamma Y_{t-1} + \varepsilon_t \quad (5)$$

$$Y_t = Y_t - Y_{t-1} = \alpha_0 + \alpha_2 t + \gamma Y_{t-1} + \varepsilon_t \quad (6)$$

โดยที่ $\gamma = \rho - 1$

1.2) Augmented Dickey-Fuller Test (ADF)

เป็นการทดสอบ unit roots อีกวิธีหนึ่งที่พัฒนามาจาก DF Test เนื่องจากวิธี DF ไม่สามารถทำการทดสอบตัวแปรในกรณีที่เป็น serial correlation ในค่า error term (ε_t) ที่มีลักษณะความสัมพันธ์ กันเองในระดับสูง (High-Order Autoregressive Moving Average Processes) ซึ่งจะมีการเพิ่ม lagged change $\left[\sum_{j=1}^p \lambda_j \Delta Y_{t-j} \right]$ เข้าไปในสมการทางด้านขวามือ จะได้ว่า

$$\Delta Y_t = Y_t - Y_{t-1} = \gamma Y_{t-1} + \left[\sum_{j=1}^p \lambda_j \Delta Y_{t-j} \right] + \varepsilon_t \quad (7)$$

$$\Delta Y_t = Y_t - Y_{t-1} = \alpha_0 + \gamma Y_{t-1} + \left[\sum_{j=1}^p \lambda_j \Delta Y_{t-j} \right] + \varepsilon_t \quad (8)$$

$$\Delta Y_t = Y_t - Y_{t-1} = \alpha_0 + \alpha_2 t + \gamma Y_{t-1} + \left[\sum_{j=1}^p \lambda_j \Delta Y_{t-j} \right] + \varepsilon_t \quad (9)$$

พจน์ที่ใส่เข้าไปนั้น จำนวน ค่าล่า หรือ ค่าตัวเลขย้อนหลัง lagged term (p) ก็ขึ้นอยู่กับความเหมาะสมของแต่ละงานวิจัย หรือสามารถใส่ ส่วนล่าซ้ำ ไปกระทั่งไม่เกิดปัญหา autocorrelation ในส่วนของค่าคลาดเคลื่อน

โดยในการทดสอบสมมติฐานทั้งวิธีทดสอบ DF และทดสอบ ADF ทดสอบว่าตัวแปร Y_t นั้นมี unit roots หรือไม่ สามารถพิจารณาได้จากค่า γ ถ้าค่า γ มีค่าเท่ากับ 0 แสดงว่าตัวแปร Y_t นั้นมี unit roots ซึ่งสามารถเขียนสมมติฐานในการทดสอบได้ดังนี้

$$H_0 : \gamma = 0$$

$$H_1 : |\gamma| < 1$$

ทดสอบสมมติฐานโดยเปรียบเทียบค่า t-statistic ที่คำนวณได้กับค่าที่ได้ในตาราง Dickey-Fuller ซึ่งค่า t-statistic ที่จะนำมาทดสอบสมมติฐานในแต่ละรูปแบบนั้นจะต้องนำไปเปรียบเทียบกับตาราง Dickey-Fuller ที่แตกต่างกัน ดังนี้

ใช้ค่า τ ในรูปแบบของสมการที่ 4 และ 7

ใช้ค่า τ_μ ในรูปแบบของสมการที่ 5 และ 8

ใช้ค่า τ_τ ในรูปแบบของสมการที่ 6 และ 9

ถ้าสามารถปฏิเสธสมมติฐานได้ แสดงว่าตัวแปรที่นำมาทดสอบเป็น Integrated of Order 0 ($Y_t \sim I(0)$) ถ้าต้องการทดสอบกรณี γ ร่วมกับ Drift Term และ Time Trend Coefficient ในขณะเดียวกัน สามารถทดสอบโดยใช้ค่า F-statistic ซึ่งเป็น Joint Hypothesis (Φ_1, Φ_2 และ Φ_3) เป็นสถิติทดสอบและทำการเปรียบเทียบกับค่า Dickey-Fuller Table (Ender, 1995) ซึ่งในการทดสอบสมการ 5 และ 8 ทดสอบภายใต้สมมติฐานที่ว่า $\gamma = \alpha_0 = 0$ จะใช้ Φ_1 statistic ขณะที่สมการ 6 และ 9 ทดสอบภายใต้สมมติฐาน $\alpha_2 = \gamma = \alpha_0 = 0$ ใช้ Φ_2 statistic สำหรับการทดสอบสมมติฐาน $\alpha_2 = \gamma = 0$ ใช้ Φ_3 ในการทดสอบ ซึ่งค่าสถิติดังกล่าว สามารถคำนวณได้ดังนี้

$$\Phi_i = \frac{(N - k)(SSR_R - SSR_{UR})}{r(SSR_{UR})} \quad (10)$$

โดยที่ SSR_R = Sum of Square of Residuals from the Restricted Model

SSR_{UR} = Sum of Square of Residuals from the Unrestricted Model

N = Number of Observations

k = Number of Parameters Estimated in the Unrestricted Model

r = Number of Restrictions

กรณีที่ผลการทดสอบสมมติฐานพบว่า Y_t มีนิทรูทนั้น จะต้องนำค่า ΔY_t มาทำ Differencing ไปอย่างต่อเนื่อง จนสามารถปฏิเสธสมมติฐานที่ว่า Y_t เป็นขบวนการไม่นิ่ง (Non-stationary Process) ได้ เพื่อทราบอันดับความสัมพันธ์ของข้อมูล (Order of Integration ; d) ว่าอยู่ในระดับใด ($Y_t \sim I(d); d > 0$)

ถ้าหากพบว่าข้อมูลดังกล่าวเป็นขบวนการไม่นิ่ง มีอันดับความสัมพันธ์ของข้อมูลที่มากกว่า 0 จะทำการทดสอบตามรูปแบบสมการดังต่อไปนี้

$$\Delta^{d+1}Y_t = \alpha_0 + \alpha_2 t + \gamma^d Y_{t-1} + \left[\sum_{j=1}^p \lambda_j \Delta^{d+1} Y_{t-j} \right] + \varepsilon_t \quad (11)$$

เดิมทีภายหลังจากทราบค่า d แล้วจะต้องทำการ Differencing ตัวแปรเท่ากับ d+1 ตามกระบวนการของ Box-Jenkin's Method (1970) ก่อนที่จะนำตัวแปรดังกล่าวมาทำการกระทำสมการถดถอย เพื่อหลีกเลี่ยงปัญหาความสัมพันธ์ไม่แท้จริง แต่การกระทำดังกล่าวจะทำให้แบบจำลองที่ได้จากการประมาณค่าข้อมูลในส่วนของ การปรับตัวของตัวแปรต่าง ๆ เพื่อเข้าสู่ดุลยภาพระยะยาว (Loss of Long-run Economic Information) เป็นการทดสอบความนิ่ง

สำหรับการศึกษาพิจารณาถึงความสัมพันธ์ของชุดตัวแปรต่างๆ จากชุดข้อมูลอนุกรมเวลาซึ่งมีตัวแปรมากกว่าสองตัวแปรวิธีการที่ได้รับความนิยมและใช้กันมากคือวิธีการของ Johansen และ Juselius (1990)

3.2.2 Cointegration

วิธีการ Johansen และ Juselius ในการทดสอบ Cointegration ตามวิธีข้างต้นจะทำการระบุว่าตัวแปรใดเป็นตัวแปรตาม (Dependent Variable) และ ตัวแปรใดเป็นตัวแปรอิสระ (Independent Variable) ทำให้ไม่สามารถแสดง Multiple Cointegration Vector ได้ ในกรณีที่มีรูปแบบความสัมพันธ์มากกว่า 1 รูปแบบ แม้ว่าตามวิธีของ Johansen จะไม่ระบุว่าตัวแปรใดเป็นตัวแปรอิสระหรือตัวแปรใดเป็นตัวแปรตาม แต่เราก็ยังสามารถทดสอบว่าตัวแปรใดเป็นตัวแปรอิสระ ตัวแปรใดเป็นตัวแปรตามได้ วิธีการนี้เป็นวิธีการทดสอบในรูปแบบของ Multivariate Cointegration โดยอิงกับแบบจำลองที่เรียกว่า Vector Auto Regressive (VAR) Model โดยมีขั้นตอนดังนี้

1.) หาความล่าช้าของตัวแปร

หลังจากทดสอบหา order of integration จากตัวแปรทุกตัวแล้ว หากพบว่าตัวแปรแต่ละตัว มี order of integration ต่างกัน Johansen โดยมีหลักการว่าหากตัวแปรอิสระมี order of

integration สูงกว่าตัวแปรตาม ควรจะมีตั้งแต่ 2 ตัวแปรขึ้นไปจึงจะมีความสัมพันธ์ระยะยาว แต่หากมีน้อยกว่า จะไม่พิจารณาตัวแปรเหล่านั้น จากนั้นทำการทดสอบหาความยาวของ lag ของตัวแปร ซึ่งมี 3 วิธีได้แก่

Akaike Information Criterion (AIC) สามารถคำนวณจาก

$$AIC = T \log|\Sigma| + 2N \quad (12)$$

Likelihood Ratio test (LR) สามารถคำนวณจาก

$$LR = (T - c)(\log|\Sigma_r| - \log|\Sigma_u|) \quad (13)$$

Schwartz Bayesian Criterion (SBC) สามารถคำนวณจาก

$$SBC = T \log|\Sigma| + N \log(T) \quad (14)$$

โดยที่

T = จำนวนค่าสังเกต (number of observation)

C = จำนวนพารามิเตอร์ในสมการที่ไม่มีข้อจำกัด (number of parameters in the unrestricted system)

$|\Sigma|$ = ค่าดีเทอร์มิแนนต์ของเมตริก variance และ covariance ความคลาดเคลื่อน (determinant of variance/covariance matrices of the residuals)

$|\Sigma_r|$ = ค่าดีเทอร์มิแนนต์ของเมตริก variance และ covariance ของสมการที่มีข้อจำกัด (determinant of variance/covariance matrices of the restricted system)

$|\Sigma_u|$ = ค่าดีเทอร์มิแนนต์ของเมตริก variance และ covariance ของสมการที่ไม่มีข้อจำกัด (determinant of variance/covariance matrices of the unrestricted system)

N = จำนวนพารามิเตอร์ที่ประมาณค่าในสมการทั้งหมด (total number of parameter estimated in all equations)

การทดสอบสมมติฐานหลัก โดยการกำหนดจำนวน lagged term เท่ากับ r การทดสอบสมมติฐานจะใช้การแจกแจงแบบ Chi-square (χ^2) เพื่อทดสอบสมมติฐานว่ามีจำนวน lagged term เท่ากับ r โดยมีจำนวนระดับความเป็นอิสระเท่ากับจำนวนสัมประสิทธิ์ที่เป็นข้อจำกัด (coefficient restriction) ถ้าค่า χ^2 ที่คำนวณได้น้อยกว่าระดับ นัยสำคัญ แสดงว่า ยอมรับสมมติฐานหลัก (H_0)

2.) การประมาณค่าแบบจำลอง VAR

แบบจำลอง VAR คือการแปลงสมการที่อยู่ในรูปโครงสร้าง (Structural Form) ให้อยู่ในรูปลดรูป (Reduced Form) ซึ่งจะเป็นรูปแบบที่นำตัวแปรภายใน (Endogenous Variables) ตัวแปรภายนอก (Exogeneous Variable) และค่าคลาดเคลื่อน (Error Terms) ของสามการทั้งหมดเข้ามาพิจารณาในการประมาณค่าแบบจำลอง กระบวนการลดรูปสมการเป็นกระบวนการของ VAR ในการกำหนดแบบจำลอง VAR ที่ไม่มีข้อจำกัด ซึ่งเขียนในรูปของเมทริกซ์ได้ ดังนี้

$$X_t = A_0 + A_1 X_{t-1} + \varepsilon_t \quad (15)$$

หรือ

$$\begin{bmatrix} C_t \\ Y_t \\ W_t \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} A_{11} \\ A_{21} \\ A_{31} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} A_{11} & A_{13} & A_{14} \\ A_{22} & A_{23} & A_{24} \\ A_{32} & A_{33} & A_{34} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} C_{t-1} \\ Y_{t-1} \\ W_{t-1} \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \varepsilon_{1t} \\ \varepsilon_{2t} \\ \varepsilon_{3t} \end{bmatrix}$$

เมื่อ $X = (C, Y, W)'$ จะสามารถเห็นได้ชัดเจนว่าเหตุใดจึงต้องใช้แบบจำลองการถดถอยในตัวเอง (Autoregressive Model) นั่นคือ ตัวแปร X จะเป็นเวกเตอร์ที่มีหลายตัวแปร (Vector Auto Regression as X Vector of Variables) ไม่ได้แทนค่าตัวแปรเพียงตัวเดียวเหมือนสมการเดี่ยวทั่วไป จากสมการที่ 15 สามารถนำมาเขียนในรูปเต็มของแบบจำลอง VAR ได้ดังนี้ โดยสมการที่ 15 มีตัวล่า (Lag) ทั้งตัวแปร C, Y, W อย่างละ 2 ค่า สามารถเขียนแบบจำลอง VAR ที่มีเวกเตอร์ของค่าคงที่ (μ) แทน A จะได้

$$X_t = \mu + A_1 X_{t-1} + A_2 X_{t-2} + \varepsilon_t \quad (16)$$

ดังนั้นจึงสามารถเขียนให้อยู่ในรูปของสมการที่มีค่าล่า k ตัว เมื่อ $k > 2$ ได้ดังนี้

$$X_t = \mu + A_1 X_{t-1} + \dots + A_k X_{t-k} + \varepsilon_t \quad (17)$$

สมการ 17 นี้ คือ สมการ VAR ในระดับของตัวแปรที่มีอยู่ในเวกเตอร์ X

ถ้ามีตัวแปรบางตัวในเวกเตอร์ X เป็นตัวแปรที่มีลักษณะไม่นิ่ง หรือ Non-Stationary I(1) การประมาณค่าด้วยค่า t-Test, F-Test, DW, R² จะทำให้ค่าผิดพลาดไปจากความเป็นจริงหรือไม่สามารถอธิบายแบบจำลองได้ ดังนั้นจึงนำแบบจำลอง VAR มาใช้เพื่อแก้ปัญหาดังกล่าว หรือเป็นการวิเคราะห์เชิงพหุสูต

สำหรับการศึกษารวมถึง vector of deterministic variables นอกเหนือจากค่า intercept ใน ออเดอร์ที่ k ของ Vector Auto Regression (VAR) ในเวกเตอร์ X ที่มีขนาดมิติเท่ากับ n ผลที่ได้คือ

$$X_t = \mu + A_1 X_{t-1} + \dots + A_k X_{t-k} + \Psi D_t + \varepsilon_t, t = 1, \dots, T \quad (18)$$

กำหนดให้

D คือ a vector of non-stochastic dummy variable รวมถึงแนวโน้มเวลา หรือ ดัมมี่ตามฤดูกาล (Seasonal Dummies) และที่คล้ายกันในวิธีการทำงานซึ่ง

$$\varepsilon_t \sim N(0, \Omega)$$

$\varepsilon_1, \dots, \varepsilon_T$ ตัวแปรอิสระร่วม

X_0 to X_{t-k-1} เป็นค่าคงที่ (non-stochastic)

ตัวแปรในเวกเตอร์ X มีค่า order of integration เป็น I(0)

จากข้างต้นจะเห็นได้อย่างชัดเจนว่าแบบจำลอง VAR สามารถอธิบายการถดถอยแบบไม่จำกัดของสมการแต่ละสมการ VAR นั้นมีกลุ่มของตัวถดถอยเหมือนกันและตัวแปรไม่มีข้อจำกัดในการสลับกัน วิธีการที่มีประสิทธิภาพในการประมาณค่าตัวแปร VAR คือประมาณการแต่ละสมการโดย OLS ตัวอย่างการประมาณค่าระดับของ VAR ใช้ข้อมูลของชุดข้อมูล และโปรแกรมสำเร็จรูป ซึ่งได้จากแบบบันทึกตัวอย่างร่วมกัน

จากนั้นจึงทำการคำนวณหาค่า characteristic roots ของ π Matrix (λ_{ij}) ของแบบจำลอง สามารถหาได้จาก

$$|\pi - \lambda I| = 0 \quad (\text{Johnston and Dinardo, 1997})$$

หรือ

$$|\lambda S_{11} - S_{10} S_{00}^{-1} S_{01}| = 0 \quad (19)$$

ขณะที่ $S_{00}, S_{01}, S_{10}, S_{11}$ คือ product moment metrics ของค่าความคลาดเคลื่อนมีสมการคือ

$$S_{ij} = \frac{\sum_{t=1}^T R_{it} R_{jt}'}{T} \quad ; \quad \forall i, j=0, 1 \quad (20)$$

โดยที่

$$R_{0t} \text{ คือ residuals จากการประมาณสมการ } \Delta X_t = \sum_{i=1}^{p-1} \pi \Delta X_{t-1} + R_{0t}$$

$$R_{1t} \text{ คือ residuals จากการประมาณสมการ } X_{t-i} = \sum_{i=1}^{p-1} \pi \Delta X_{t-1} + R_{1t}$$

เมื่อทราบค่า Characteristic root ของ π Matrix (λ_{ij}) ของแบบจำลองแล้วทำการทดสอบว่าแบบจำลองตัวแปรรายได้ควรจะมีรูปแบบใด ซึ่งจะต้องทำการทดสอบว่า แบบจำลองมี drift term หรือมีค่าคงที่ ใน cointegrating vector แล้วพิจารณาผลจากค่าสถิติ

$$-T \sum_{i=r+1}^n [\ln(1 - \lambda_i^*) - (1 - \lambda_i)]$$

โดยที่

T = จำนวนค่าสังเกต (number of observation)

n = จำนวนตัวแปร (number of variable)

r = rank ของ π

λ_i^* = characteristic roots ของแบบจำลองที่มีข้อจำกัด [characteristic roots of restricted model (model with intercept term in the cointegrating vector)]

λ_i = characteristic roots ของแบบจำลองที่ไม่มีข้อจำกัด [characteristic roots of unrestricted model (model with drift term)]

จากนั้นจึงพิจารณาผลจากค่าสถิติกับตารางการแจกแจงแบบ χ^2 โดยมีระดับความ เป็นอิสระ เท่ากับ $n-r$ หากค่าสถิติที่คำนวณได้มากกว่าค่าในตาราง χ^2 หมายความว่ารูปแบบของ แบบจำลองจะไม่มีค่าคงที่ใน cointegrating vector แต่จะ ปรากฏอยู่ในรูปแบบของ drift term

3. คำนวณหาจำนวน cointegrating vector โดยวิธี maximal eigenvalue statistic (λ_{Max})

หรือวิธี Eigenvalue trace statistic (λ_{Max})

เมื่อทราบรูปแบบของแบบจำลองที่จะใช้แล้วจะคำนวณหาจำนวน cointegrating vector ซึ่งมีค่าเท่ากับ rank (r) ของ π matrix โดยใช้ Likelihood Ratio Test ประกอบด้วย Eigenvalue trace statistic (λ_{trace}) และ Maximal eigenvalue statistic (λ_{max}) ซึ่งมีวิธีคำนวณดังต่อไปนี้

$$\lambda_{\text{trace}}(r) = -T \sum_{i=r+1}^n \ln(1 - \hat{\lambda}_i) \quad (21)$$

$$\lambda_{\text{max}}(r, r+1) = -T \ln(1 - \hat{\lambda}_{r+1}) \quad (22)$$

โดยที่

T	=	จำนวนค่าสังเกตที่สามารถใช้ได้ (number of usable observations)
r	=	rank ของ π
n	=	จำนวนตัวแปรรายได้ต่อหัวของนักท่องเที่ยว (number of variables)
$\hat{\lambda}_i$	=	ค่าที่ประมาณได้ของ characteristic roots ซึ่งหาได้จาก การประมาณค่าเมตริกซ์ π [the estimated value of characteristic roots (eigenvalues) obtained from the estimated π matrix]

การตั้งสมมติฐานหลักมี 2 วิธีคือ Eigenvalue race static hypothesis testing และ

Maximal eigenvalue statistic hypothesis testing สามารถแสดงดังตารางที่ 2

ตารางที่ 2 การทดสอบสมมติฐานการหาจำนวน co-integrating vectors

Eigenvalue trace statistic		Maximal eigenvalue statistic	
Hypothesis testing		Hypothesis testing	
H_0	H_1	H_0	H_1
$r = 0$	$r > 0$	$r = 0$	$r = 1$
$r \leq 1$	$r > 1$	$r = 1$	$r = 2$
$r \leq 2$	$r > 2$	$r = 2$	$r = 3$
$r \leq 3$	$r > 3$	$r = 3$	$r = 4$
\vdots	\vdots	\vdots	\vdots

ที่มา : Walter Enders, 1995

ซึ่งค่า r ที่คำนวณได้คือจำนวน cointegration Vector โดยพิจารณาได้ 3 กรณีคือ

- 1) Full rank หรือ $r = n$ แสดงว่าตัวแปรทุกตัวแปรใน X_t มีลักษณะเป็น Stationary
- 2) Zero Rank หรือ $r = 0$ แสดงว่าทุกตัวแปร มี Unit Roots ซึ่งจำเป็นต้องปรับข้อมูล โดยทำการ First Differencing ก่อน
- 3) กรณีที่ Rank = r ; $0 < r < n$ แสดงว่ามี “ r ” cointegration Vector สำหรับตัวแปรใน X_t

3.2.3 Error Correction Mechanism (ECM)

วิธีการ Error Correction Mechanism คำนวณหาการปรับตัวระยะสั้น เมื่อผ่านการทดสอบแบบจำลองเพื่อหาความสัมพันธ์แบบระยะยาวแล้ว โดยจะทำการ normalized cointegrating vector(s) และ speed of adjustment coefficient เพื่อปรับ β และ α ให้สอดคล้องกับรูปแบบสมการที่ต้องการโดยที่

$$\pi = \alpha\beta'$$

(กรณีรูปแบบที่ 2 คือ π^* และกรณีรูปแบบที่ 4 คือ π^{**})

โดยที่

$$\beta' = \text{เมตริกซ์ของ cointegrating พารามิเตอร์ } n \times 1 \text{ [the (n} \times \text{r) matrix of cointegrating parameter]}$$

α = เมตริกซ์ของความเร็วที่ใช้ในการปรับค่าพารามิเตอร์ใน ΔX_t
 [the (nrx)matrix of speed of adjustment parameter in ΔX_t]

จากนั้นจะทำการทดสอบความถูกต้อง ของสมการว่าควรจะมีค่าคงที่และเครื่องหมายของสัมประสิทธิ์ตรงตามทฤษฎีหรือไม่ ทดสอบโดย χ^2 ซึ่งมีระดับความเป็นอิสระ เท่ากับจำนวนข้อจำกัดในการทดสอบ จะเริ่มทดสอบจากค่าคงที่ก่อนแล้วจึงทดสอบสัมประสิทธิ์ของตัวแปรอื่นๆ จนครบทุกตัว โดย cointegrating vectors จะมีคุณสมบัติในการปรับข้อมูลที่เป็น non-stationary process ให้เป็น stationary process ได้ เมื่ออยู่ในรูปแบบของ linear combination $\beta'X_t \sim I(0)$; $X_t \sim I(0)$ (Charemza and Deadman, 1992) แต่ในกรณีทั่วไป ถ้า X_t cointegrated of order d และ b ($X_t \sim CI(d,b)$) จะมี linear combination ของตัวแปรที่ทำให้ $\beta'X_t \sim I(d-b)$ โดยที่ $d \geq b > 0$ เมื่อ β คือ cointegrating vector

โดยค่าความเร็วสัมประสิทธิ์ในการปรับตัว หรือ speed of adjustment coefficient นั้นควรมีค่าอยู่ระหว่าง 0 และ -2 (maddala amd In-Mod, 1998) ในบางครั้งพบว่าผลของค่าความเร็วในการปรับตัวนั้นไม่ได้อยู่ในช่วงดังที่กล่าวมา โดยบางส่วนนั้นมีค่าติดลบที่มากกว่า -1 และบางส่วนที่มีค่ามากกว่าศูนย์ได้ (Hoffman and Rasche, 1997)