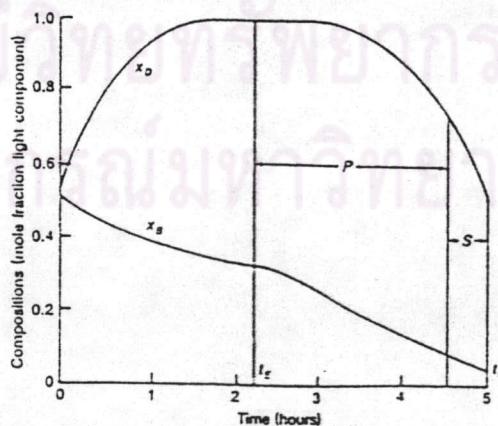


## บทที่ 2

### วารสารปริทัศน์

#### 2.1 กระบวนการกลั่นแบบกะ [1]

กระบวนการกลั่นแบบกะมีความสำคัญในอุตสาหกรรมเคมีที่มีการผลิตสารปริมาณน้อยแต่ต้องการค่าความบริสุทธิ์ของผลิตภัณฑ์มาก ประโยชน์ของการกลั่นแบบกะคือ ใช้คอลัมน์เพียงหนึ่งคอลัมน์ในการแยกสารผสมออกเป็นสารบริสุทธิ์และการกลั่นแบบกะมีความยืดหยุ่นในการใช้งานมากกว่าการกลั่นแบบต่อเนื่องเพราะสามารถใช้งานกับช่วงองค์ประกอบของสารป้อนเข้าที่กว้างกว่า และให้ผลิตภัณฑ์ที่มีความบริสุทธิ์มากกว่า โดยเฉพาะกับกระบวนการการนำกลับมาใช้ใหม่ของตัวทำละลาย ในกระบวนการกลั่นแบบกะโดยทั่วไปของผสมจะป้อนเข้าสู่หม้อต้มแล้วให้ความร้อนจนของผสมกลายเป็นไอเข้าสู่ส่วนของเรกติฟลายอิงคอลัมน์ ไอจากด้านบนของคอลัมน์จะถูกทำให้เป็นของเหลวโดยเครื่องควบแน่น ของเหลวที่ได้บางส่วนจะส่งกลับเข้าสู่ด้านบนของคอลัมน์เป็นรีฟลักซ์ ของเหลวส่วนที่เหลือจะเก็บเป็นผลิตภัณฑ์ ในการกลั่นแบบกะองค์ประกอบของสารทุกจุดในคอลัมน์จะเปลี่ยนแปลงตลอดเวลา จากรูปที่ 21 แสดงการเปลี่ยนแปลงองค์ประกอบของดีสทิลเลท ( $x_D$ ) และองค์ประกอบกันหอ ( $x_B$ ) ของระบบการกลั่นสาร 2 องค์ประกอบ ที่ทำงานแบบรีฟลักซ์ทั้งหมดจะได้ผลิตภัณฑ์ 2 ชนิดและ 1 ช่วงตัดความชัน (sloped cut) คือผลิตภัณฑ์ด้านบนที่ได้ขณะที่มีองค์ประกอบของสารที่หนักกว่ามากเกินไป



รูปที่ 2.1 การเปลี่ยนแปลงองค์ประกอบของดีสทิลเลท ( $x_D$ ) และองค์ประกอบกันหอ ( $x_B$ ) ของระบบการกลั่นสาร 2 องค์ประกอบ [1]

การกลั่นแบบกะมีวัตถุประสงค์หลายอย่าง เช่น การลดเวลาของกะ, การผลิตสารผลิตภัณฑ์ให้ได้มากที่สุดในเวลาที่กำหนด เป็นต้น ค่าที่มีความสำคัญอย่างหนึ่งในการวัดศักยภาพก็คือ ค่าวิสัยความสามารถ (capacity factor : CAP) ซึ่งให้ค่าจำกัดความโดยลูเบน (Luyben)[2] ได้ว่า ค่าวิสัยความสามารถ คือ ปริมาณผลิตภัณฑ์ที่ได้ตามต้องการทั้งหมดต่อเวลาทั้งหมดของกะ โดยสมมติให้เวลาในการป้อนสารใส่หม้อต้มเป็น T ชั่วโมง

$$CAP = \frac{\sum_{j=1}^{NC} P_j}{t_F + T} \quad (2.1)$$

จากค่าจำกัดความนี้สมมติว่าผลิตภัณฑ์ทั้งหมดมีค่าทางเศรษฐศาสตร์ (economic value) เหมือนกัน เวลาทั้งหมดของกะ ( $t_F$ ) เป็นชั่วโมงโดยรวมเวลาที่ป้อนสารทั้งหมด เวลาที่ได้ผลิตภัณฑ์และเวลาในช่วงตัดความชื้น ผลิตภัณฑ์ที่ได้ทั้งหมดจะเท่ากับปริมาณสารที่ป้อนเข้าสู่หม้อต้ม ( $H_{BO}$ ) ลบด้วยปริมาณสารช่วงตัดความชื้น เมื่อ  $P_j$  คือ ปริมาณผลิตภัณฑ์เป็นจำนวนโมลของสาร  $j$

$$\sum_{j=1}^{NC} P_j = H_{BO} - \sum_{j=1}^{NC-1} S_j \quad (2.2)$$

ค่าวิสัยความสามารถ จะใช้งานในการออกแบบคอลัมน์ที่เหมาะสม โดยที่วิสัยความสามารถ จะเพิ่มมากขึ้นเมื่อจำนวนชั้นในหอกลับมากขึ้นเมื่อใช้อัตราการกลายเป็นไอเท่าเดิม

## 2.2 การประมาณค่าตัวแปรสถานะ (State Estimation)

เป็นวิธีการหาค่าตัวแปรสถานะจากการรู้ค่าตัวแปรขาเข้าและค่าตัวแปรขาออก[3] ของระบบ มีหลักการในการประมาณ 3 แบบดังนี้

2.2.1 Smoothing คือการประมาณค่าที่เวลา  $t$  โดยใช้ข้อมูลทั้งก่อนและหลังเวลา  $t$  เป็น การประมาณการแบบไม่เป็นลำดับ (nonsequential technique)

2.2.2 Filtering คือการประมาณค่าที่เวลา  $t$  โดยใช้ข้อมูลถึงเวลา  $t$  วิธีนี้เป็นเทคนิคที่ใช้กับการควบคุมแบบป้อนกลับและเป็นการประมาณค่าตัวแปรสถานะ (state estimators) ที่ทันสมัยที่สุดและจัดว่าเป็นการประมาณค่าแบบเป็นลำดับ (sequential technique)

2.2.3 Prediction คือการประมาณค่าที่เวลา  $t$  โดยใช้ข้อมูลถึงเวลา  $t_1$  เมื่อ  $t > t_1$  โดยจะ extrapolate ข้อมูลที่วัดไปในเวลาอนาคตได้ การประมาณค่าแบบนี้จัดว่าเป็นการประมาณค่าแบบเป็นลำดับ(sequential technique)

โครงสร้างการคาดการณ์ค่า (prediction) [4] มีดังนี้ คือ

$$\begin{aligned}\hat{x}(1/0) &= F[\hat{x}(0), u(0), 0] \\ \hat{y}(1/0) &= g[\hat{x}(0), u(0), 0]\end{aligned}\quad (2.3)$$

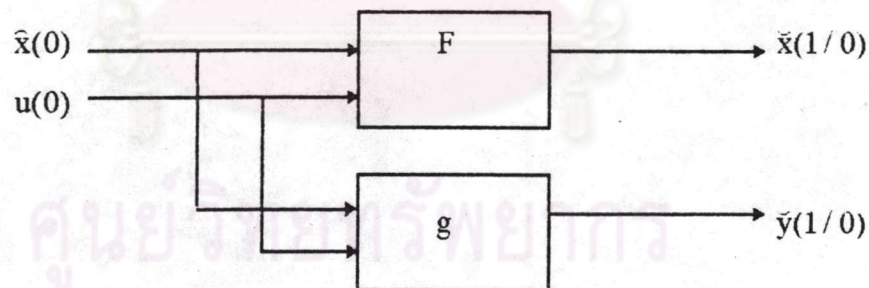
เมื่อ  $\hat{x}$  คือ ค่าตัวแปรสถานะที่ได้จากการคาดการณ์ (estimator) .

$\hat{x}$  คือ ค่าตัวแปรสถานะที่ได้จากการประมาณค่าจากข้อมูลก่อนหน้า (predictor)

$\hat{x}(1/0)$  คือ ค่าตัวแปรสถานะที่ได้จากการประมาณค่าที่เวลา  $t=1$  จากข้อมูลการคาดการณ์ที่เวลา  $t=0$

$u$  คือ ค่าตัวแปรขาเข้าที่รู้ค่า

รูปที่ 2.2 แสดงแผนภูมิแบบการประมาณค่าตัวแปรสถานะ



รูปที่ 2.2 การประมาณค่า 1 ขั้นตอนไปข้างหน้า [4]

ที่เวลา  $t=1$  ค่าตัวแปรวัดค่าที่ได้จากการวัดค่าใหม่เป็น  $y(1)$  และค่าความแตกต่างระหว่างตัวแปรวัดค่าได้กับค่าที่ได้จากการประมาณค่าก่อนล่วงหน้า  $\hat{y}(1/0)$  เรียกว่าค่าความคลาดเคลื่อน (innovation)

$$\hat{\epsilon}_y(1/0) = y(1) - \hat{y}(1/0) \quad (2.4)$$

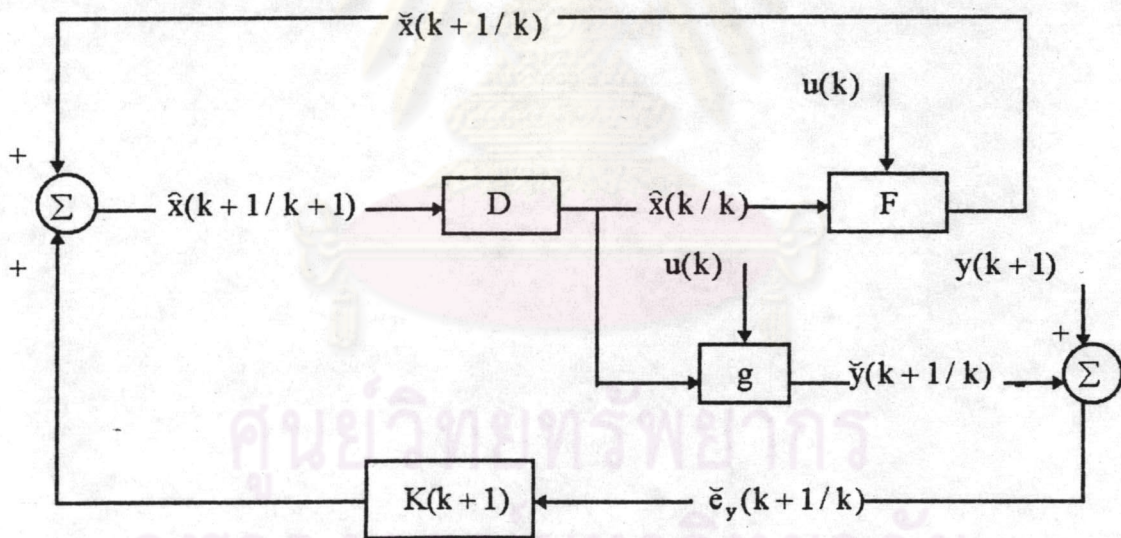
ค่าความคลาดเคลื่อนเป็นค่าที่แสดงถึงความจำเป็นในการแก้ไขการประมาณค่า ถ้าค่าความคลาดเคลื่อนน้อย แสดงว่าสามารถนำค่าจากการประมาณค่ามาใช้งานได้

$$\hat{x}(1/1) = \hat{x}(1/0) + K(1) \cdot \check{e}_y(1/0) \quad (2.5)$$

$\hat{x}(1/1)$  คือค่าประมาณการที่เวลา  $t=1$  เทียบกับค่าการประมาณค่าและค่าที่วัดได้จริงที่เวลา  $t=1$  และเมื่อเขียนในรูปทั่วไปที่เวลา  $t=k+1$  จะได้ว่า

$$\begin{aligned} \hat{x}(k+1/k) &= F[\hat{x}(k/k), u(k), k] \\ \check{y}(k+1/k) &= g[\hat{x}(k/k), u(k), k] \\ \check{e}(k+1/k) &= y(k) - \check{y}(k+1/k) \\ \hat{x}(k+1/k) &= \hat{x}(k+1/k) + K(k+1) \cdot \check{e}_y(k+1/k) \end{aligned} \quad (2.6)$$

ดูตามรูปที่ 2.3



รูปที่ 2.3 โครงสร้างของการประมาณค่า [4]

ในรูปที่ 2.3 เริ่มจากค่าคาดการณ์  $\hat{x}(k/k)$  ถูกส่งผ่านกระบวนการและฟังก์ชันการวัด ได้ค่าการประมาณของตัวแปรสถานะ  $\hat{x}(k+1/k)$  และตัวแปรวัดค่าได้  $\check{y}(k+1/k)$  และเมื่อเปรียบเทียบกับค่าที่วัดได้จริง  $y(k+1)$  จะได้ค่าความคลาดเคลื่อน  $\check{e}_y(k+1/k)$  และค่าเพื่อแก้ไข คือ  $K(k+1/k) \cdot \check{e}_y(k+1/k)$  และเมื่อนำค่าการแก้ไขมารวมกับค่าการประมาณ  $\hat{x}(k+1/k)$  จะได้ค่าประมาณการค่าใหม่  $\hat{x}(k+1/k+1)$  ซึ่งเมื่อผ่านดีเลย์ออบเปอร์เรเตอร์ D

แล้วจะได้ค่าการประมาณที่เวลา  $t=k$  ซึ่งค่าประมาณการค่าใหม่นี้จะถูกนำมาเป็นค่าเริ่มต้นในการคาดการณ์ของตัวแปรสถานะที่เวลาต่อไป กระบวนการนี้จะดำเนินการไปเรื่อยๆจนกว่าตัวแปรวัดค่าได้  $\hat{y}(k+1/k)$  จะเข้าใกล้ค่าที่วัดได้จริง  $y(k+1)$  ภายในขอบเขตที่กำหนด การแก้ไขก็จะสิ้นสุดลง

### 2.3 ออบเซิร์ฟเวอร์และความสำคัญของออบเซิร์ฟเวอร์ [2]

หลักสำคัญในการกลั่นแบบกะคือความจำเป็นที่จะต้องทราบองค์ประกอบของสารที่กลั่นได้ที่เวลาต่างๆเพื่อใช้ในกระบวนการควบคุม แต่เนื่องจากอุปกรณ์ที่ใช้วัดค่าองค์ประกอบนั้นยังมีราคาแพง ดังนั้นตัวประมาณค่าตัวแปรสถานะ (state estimator) จึงได้ถูกนำมาใช้ในการประมาณค่าองค์ประกอบเหล่านี้ การศึกษาเกี่ยวกับการใช้ตัวประมาณค่าตัวแปรสถานะนั้นมีมานานแล้ว แต่สำหรับการใช้ตัวประมาณค่าตัวแปรสถานะกับระบบการกลั่นซึ่งมีความยุ่งยากซับซ้อนเพราะ กระบวนการเป็นระบบที่มีลำดับสูงและความสัมพันธ์ของตัวแปรไม่เป็นเชิงเส้น เพิ่งเริ่มเป็นที่สนใจในเมื่อไม่กี่ปีมานี้ เช่นในปี 1991 คิวินเทอโร และ ลูเบน (Quintero and Luyben) [2] ได้ศึกษาการใช้ออบเซิร์ฟเวอร์ซึ่งเป็นตัวประมาณการสถานะชนิดหนึ่ง เพื่อประมาณค่าองค์ประกอบในการกลั่นแบบกะของสารหลายชนิด โดยใช้แบบจำลองที่มีความสัมพันธ์ที่ไม่เป็นเชิงเส้นในออบเซิร์ฟเวอร์เพื่อใช้ในการประมาณค่า ซึ่งจะกล่าวในรายละเอียดต่อไป ดังนี้

ออบเซิร์ฟเวอร์เป็นแบบจำลองเชิงพลวัต (dynamic model) ที่ใช้ประมาณค่าตัวแปรสถานะของกระบวนการ ออบเซิร์ฟเวอร์ได้ถูกนำมาใช้งานกับระบบบางระบบที่ค่าตัวแปรสถานะไม่สามารถวัดได้หรือวัดได้แค่เพียงผลรวมของค่าตัวแปรสถานะ ตัวอย่างที่เห็นได้ชัดก็คือ ในหอกลั่นสารหลายชนิด เราสามารถวัดอุณหภูมิในแต่ละชั้นได้ ซึ่งอุณหภูมินี้มีความสัมพันธ์กับองค์ประกอบและความดันของสารในแต่ละชั้นการกลั่น

คำว่า ออบเซิร์ฟเวอร์ เป็นคำที่ถูกเสนอขึ้นมาโดยลูอินเบอร์ก (Luenberger) [2] ซึ่งแสดงให้เห็นว่าเวกเตอร์สถานะ (state vector) ของระบบที่มีความสัมพันธ์เชิงเส้น (linear system) สามารถสร้างขึ้นมาจากการสังเกตค่าป้อนเข้า (input) และค่าขาออก (output) ของระบบ เทคนิคการออกแบบนั้นคล้ายคลึงกับการทำงานระบบการควบคุมแบบป้อนกลับ (feedback control) ค่าอัตราขยาย (gain) ได้มาจากการกำหนดตำแหน่งรากของสมการ (poles) ของออบเซิร์ฟเวอร์วงจรมิด (closed loop observer) ให้อยู่ด้านซ้ายของระนาบเชิงซ้อน (complex plane) เพื่อที่จะกำจัดค่าความคลาดเคลื่อน (error: ผลต่างระหว่างค่าขาออกของกระบวนการที่วัดได้กับค่าขาออกของแบบจำลองที่ได้จากออบเซิร์ฟเวอร์)

ในปัจจุบันยังไม่มีทฤษฎีที่ดีพอที่จะอธิบายถึงออบเซิร์ฟเวอร์ที่มีความสัมพันธ์แบบไม่เป็นเชิงเส้น (nonlinear observer) และเนื่องจากความยุ่งยากซับซ้อนของระบบการกลั่นที่มีลำดับสูง ดังนั้นแบบจำลองที่ใช้จึงเป็นแบบจำลองที่ถูกทำให้มีความสัมพันธ์เชิงเส้น (linearized model) เพื่อที่จะใช้หาค่าอัตราการขยายของออบเซิร์ฟเวอร์ ซึ่งค่าอัตราการขยายเหล่านี้จะถูกใช้ร่วมกับแบบจำลองที่มีความสัมพันธ์แบบไม่เป็นเชิงเส้นของระบบและค่าความคลาดเคลื่อนจากการประมาณการ (estimation error : ผลต่างระหว่างอุณหภูมิจริงกับอุณหภูมิที่ประมาณการ) เพื่อทำนายค่าตัวแปรสถานะ

ในหอกลับแบบกะค่าตัวแปรสถานะก็คือค่าองค์ประกอบของสารในแต่ละชั้นการกลั่น (หม้อไอน้ำ, ชั้นของคอลัมน์และหม้อเก็บรีฟลักซ์) ในกรณีที่อยู่ค่าตัวแปรบ้างบางตัวเช่น อัตราการไหล ความดันและอุณหภูมิบางชั้นในคอลัมน์จะสามารถสร้างแบบจำลองเพื่อประมาณค่าองค์ประกอบของสารในแต่ละชั้นการกลั่นได้

### 2.3.1 โครงสร้างของออบเซิร์ฟเวอร์

สมการทั่วไปของระบบพลวัตที่มีความสัมพันธ์เชิงเส้น (linear dynamic system) สามารถเขียนได้ดังนี้

$$\dot{\mathbf{x}} = \mathbf{Ax} + \mathbf{Bu} \quad (2.7)$$

$$\mathbf{y} = \mathbf{Cx} \quad (2.8)$$

เมื่อ  $\mathbf{x}$  คือ เวกเตอร์ของค่าตัวแปรสถานะ,  $\mathbf{u}$  คือ เวกเตอร์ของค่าป้อนเข้าที่รู้ค่า,  $\mathbf{y}$  คือ เวกเตอร์ของตัวแปรที่วัดค่าได้ (measured variable vector),  $\mathbf{A}, \mathbf{B}, \mathbf{C}$  เป็นค่าคงที่ในรูปเมตริก โดยทั่วไปจะมีตัวแปรสถานะมากกว่าตัวแปรขาออก และเวกเตอร์  $\mathbf{y}$  จะต้องเล็กกว่าเวกเตอร์  $\mathbf{x}$  โดยที่เมตริก  $\mathbf{A}$  จะต้องเป็นเมตริกจัตุรัส (square matrix)

$\mathbf{A}$  และ  $\mathbf{C}$  เป็นเมตริกซึ่งมีสมาชิกตัวที่  $ij$  เป็น

$$a_{ij} = \partial F_i / \partial x_j \quad (2.9)$$

$$c_{ij} = \partial g_i / \partial x_j \quad (2.10)$$

สมการ (2.9) และ (2.10) ใช้หาค่าที่  $\mathbf{x} = \hat{\mathbf{x}}$

สำหรับหอกลับที่ใช้กับสาร 2 ชนิดที่ใช้ในการทดลอง ค่าเมตริก  $\mathbf{A}$  และ  $\mathbf{C}$  ให้ไว้ในภาคผนวก ค

สมการออบเซิร์ฟเวอร์ของระบบนี้ คือ

$$\dot{\hat{x}} = A\hat{x} + Bu + K(y - C\hat{x}) \quad (2.11)$$

$$\dot{\hat{x}} = (A - KC)\hat{x} + Bu + Ky \quad (2.12)$$

หรือ

$$\dot{\hat{x}} = A_0\hat{x} + Bu + Ky \quad (2.13)$$

เมื่อ  $\hat{x}$  คือ เวกเตอร์ของค่าตัวแปรสถานะจากการประมาณค่า (estimated state variable vector) และ  $K$  คือ เมตริกอัตราขยายของออบเซิร์ฟเวอร์

เพราะว่า  $\hat{x}$  คือ เวกเตอร์ของค่าตัวแปรสถานะจากการประมาณค่า ดังนั้น

$$\hat{y} = C\hat{x} \quad (2.14)$$

จึงเป็นเวกเตอร์ขาออกจากการประมาณค่า ความต้องการคือต้องการให้  $\hat{x}$  เข้าใกล้  $x$  ให้มากที่สุด ซึ่งถ้าออบเซิร์ฟเวอร์ทำงานได้อย่างมีประสิทธิภาพจะทำให้พจน์  $y - \hat{y}$  หรือ  $y - C\hat{x}$  มีค่าน้อยจนเข้าใกล้ศูนย์ โดยที่จะเรียกพจน์

$$\tilde{y} = y - \hat{y} \quad (2.15)$$

ว่า ค่าความคลาดเคลื่อนขาออกจากการประมาณค่า (output estimation error)

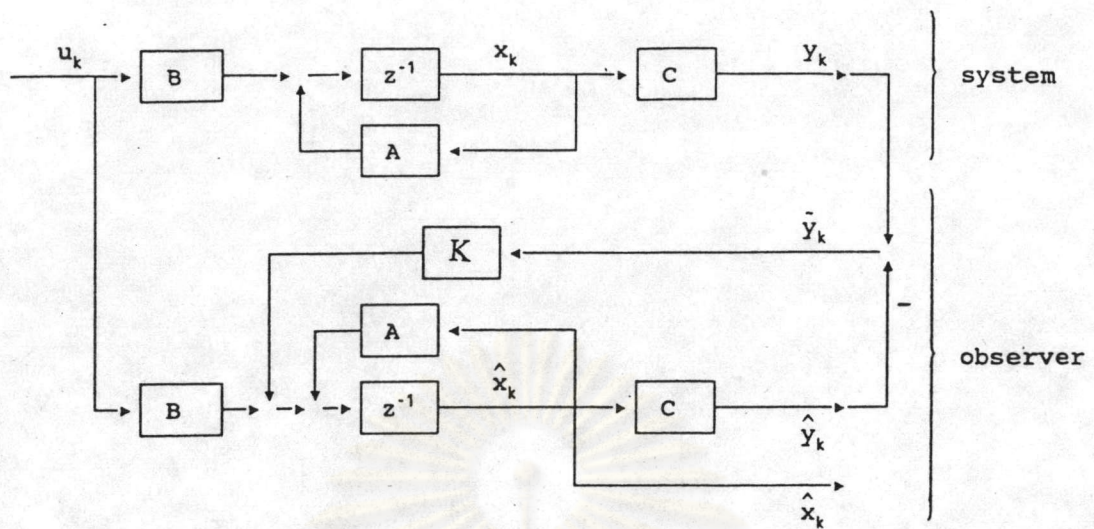
ค่าความคลาดเคลื่อนสถานะจากการประมาณค่า (state estimation error) คือ

$$\tilde{x} = x - \hat{x} \quad (2.16)$$

จัดรูปใหม่ได้เป็น

$$\tilde{x}_{k+1} = (A - KC)\tilde{x}_k = A_0\tilde{x}_k \quad (2.17)$$

ค่า  $K$  ถูกเลือกเพื่อให้ค่าไอเกน (eigenvalue) ของ  $A - KC$  อยู่ด้านซ้ายของระนาบเชิงซ้อน ส่งผลคือถ้าค่าความคลาดเคลื่อนจะเข้าสู่ศูนย์ สถานะการประมาณค่า (estimate state) จะเข้าสู่สถานะจริง (actual state) ถ้า  $n$  เป็นลำดับของระบบและ  $m$  เป็นจำนวนตำแหน่งที่วัด เมตริก  $A$  จะเป็น  $n \times n$  เมตริก, เมตริก  $K$  จะเป็น  $n \times m$  เมตริกและเมตริก  $C$  จะเป็น  $m \times n$  เมตริก



รูปที่ 2.4 ออบเซิร์ฟเวอร์สถานะ (state observer) [5]

ถ้าใช้แบบจำลองที่มีความสัมพันธ์แบบที่ไม่เป็นเชิงเส้นในงานออบเซิร์ฟเวอร์เพื่อประมาณค่าตัวแปรสถานะ ออบเซิร์ฟเวอร์นั้นจะเรียกว่าออบเซิร์ฟเวอร์พิเศษ (extended observer) และสมการของแบบจำลองที่มีความสัมพันธ์แบบที่ไม่เป็นเชิงเส้นจะเป็น

$$\dot{x} = F(x, u) \quad (2.16)$$

$$y = g(x) \quad (2.17)$$

โดย  $F$  และ  $g$  เป็นฟังก์ชันที่ไม่มีความสัมพันธ์เชิงเส้น (nonlinear function) สมการของออบเซิร์ฟเวอร์ จะเป็น

$$\dot{\hat{x}} = F(\hat{x}, u) + K[y - h(\hat{x})] \quad (2.18)$$

$$\hat{y} = g(\hat{x}) \quad (2.19)$$

### 2.3.2 แบบจำลองทางคณิตศาสตร์

ข้อสมมติในการสร้างแบบจำลอง มีดังนี้

- จำนวนชั้นและสารตกค้าง (hold up) ในหม้อเก็บรีฟลักซ์คงที่
- จำนวนโมลของสารที่ไหลเข้าและไหลออกจากชั้นเท่ากัน (equimolar overflow)



- ความสามารถในการกลายเป็นไอ (relative volatility) คงที่
  - อัตราการระเหยเป็นไอของของผสม (vapor boilup rate) คงที่
- ภายใต้ข้อสมมติเหล่านี้จะได้สมการดังนี้

หม้อต้มไอน้ำ

$$dH_B / dt = -(V - R) \quad (2.22)$$

$$d[H_B x_{B,j}] / dt = R x_{1,j} - V y_{B,j} \quad j = 1, 2, \dots, NC - 1 \quad (2.23)$$

หาอนุพันธ์ของสมการ (2.23) โดยใช้สมการ (2.22) จะได้

$$H_B dx_{B,j} / dt = R[x_{1,j} - x_{B,j}] - V[y_{B,j} - x_{B,j}] \quad j = 1, 2, \dots, NC - 1 \quad (2.24)$$

ชั้นที่ i

$$H_i dx_{i,j} / dt = R[x_{i+1,j} - x_{i,j}] - V[y_{i-1,j} - x_{i,j}] \quad j = 1, 2, \dots, NC - 1 \quad (2.25)$$

หม้อเก็บรีฟลักซ์

$$H_D dx_{D,j} / dt = V[y_{N,j} - x_{D,j}] \quad j = 1, 2, \dots, NC - 1 \quad (2.26)$$

$$R = V - D \quad (2.27)$$

สมการสมดุลไอ-ของเหลว

$$y_{ij} = a_j x_{ij} / \sum_{k=1}^{NC} a_k x_{ik} \quad j = 1, 2, \dots, NC - 1 \quad (2.28)$$

อัตราส่วนโดยโมล

$$x_{i,NC} = 1 - \sum_{k=1}^{NC-1} x_{ik} \quad (2.29)$$

เมื่อ  $NC$  คือ จำนวนขององค์ประกอบในของผสม และ  $N_i$  คือจำนวนชั้นในหอกลับ  
 ค่าวิสัยความสามารถ (capacity factor : จำนวนผลิตภัณฑ์ที่ได้ตามความต้องการทั้ง  
 หมอดหารด้วยเวลาทั้งหมดของกะ) หมายถึง

$$CAP = \sum_{i=1}^{NC} P_i / (t_F + T) \quad (2.30)$$

อุณหภูมิบนชั้นที่  $m$  สามารถคำนวณได้จากสมการข้างล่างนี้

$$T_m = b_{1j} / \left[ \ln(\alpha_j P / \sum_{k=1}^{NC} \alpha_k x_k) - b_{2j} \right] \quad (2.31)$$

$m$  เป็นชั้นที่ติดตั้งเทอร์โมคัปเปิล (thermocouple) ให้ สมการ (2.31) ได้มาจากการใช้  
 กฎของเรอท์ (Raoult's law) โดยที่ความดันไอของสารบริสุทธิ์  $j$  สามารถเขียนโดยใช้สมการ  
 แอนโทนิน (Antoine equation) ได้เป็น

$$\ln P_j^\circ = \frac{b_{1j}}{T} + b_{2j} \quad (2.32)$$

2.3.3 ความสามารถในการสังเกตการค่าตัวแปรสถานะโดยใช้ค่าตัวแปรขาออก  
 (observability)

เพื่อที่จะวางตำแหน่งค่าไอเกนของเมตริกวงจรถัด  $A_c = A - KC$  ที่  
 ตำแหน่งใดๆ ระบบจะต้องมีความสามารถในการสังเกตการค่าตัวแปรสถานะโดยใช้ค่าตัวแปร  
 ขาออก ถ้าเมตริก

$$\Xi = [C \ CA \ CA^2 \ \dots \ CA^{k+1}]^T \quad (2.33)$$

อยู่ในช่วง (rank) ของ  $k$

ยู (Yu) และ ลูเบน (Luyben) [3] ใช้ข้อโต้แย้งเกี่ยวกับองศาความอิสระ (degree-of  
 freedom argument) เพื่อแสดงว่าการสังเกตการเปลี่ยนแปลงค่าตัวแปรสถานะของหอกลับสามารถ  
 ทำได้ ถ้ามีจำนวนตัวแปรวัดค่าได้อย่างน้อย  $NC-1$  ค่า โดย  $NC$  คือ จำนวนองค์ประกอบในของ  
 ผสม สำหรับหอกลับที่ใช้กลิ่นสาร 3 ชนิดมีชั้นการกลั่น 20 ชั้น ในการคำนวณหาค่าประมาณ

การพบว่าค่า condition number ซึ่งได้แก่ อัตราส่วนระหว่างค่าที่มากที่สุดกับค่าที่น้อยที่สุดของค่าซิงกูลาร์ (singular value) ของเมตริกแสดงความสามารถในการสังเกตค่าตัวแปรสถานะโดยใช้ค่าตัวแปรขาออก (observability matrix) มักมีค่าสูงมากๆ คือ  $10^{30}$  การเพิ่มจำนวนค่าวัดได้ให้มากขึ้นจะทำให้ระบบมีค่า condition number ของเมตริกดังกล่าวลดลง (ภาคผนวก ง)

ตามทฤษฎี ออบเซิร์ฟเวอร์ที่มีความสัมพันธ์เชิงเส้นต้องการจำนวนค่าในการวัดอุณหภูมิจำนวนเพียง  $NC-1$  ค่า แต่สำหรับออบเซิร์ฟเวอร์ที่มีความสัมพันธ์แบบที่ไม่เป็นเชิงเส้นต้องใช้การวัดอย่างน้อย  $NC$  ตำแหน่ง แต่เพื่อให้ผลลัพธ์ที่ได้ถูกต้องและเสถียร (robust convergence) ต้องมีจำนวนการวัด  $NC+2$  ค่า

ดังนั้นจำนวนตำแหน่งที่วัดจะไม่ขึ้นอยู่กับจำนวนชั้นของหอกลิ้น แต่จะขึ้นอยู่กับชนิดของสมการที่ใช้ในการสร้างแบบจำลอง การพบครั้งนี้มีความสำคัญมากเพราะในอุตสาหกรรมส่วนมากหอกลิ้นจะมีจำนวนชั้นมากๆ

#### 2.3.4 ตำแหน่งของรากของสมการแบบจำลองพลวัตวงจรรปิด

ถ้าระบบมีความสามารถในการสังเกตการค่าตัวแปรสถานะโดยใช้ค่าตัวแปรขาออกและมีความสัมพันธ์เชิงเส้นแล้วตามทฤษฎีก็จะสามารถกำหนดค่าไอเก้นของเมตริกวงจรรปิด  $A_c = A - KC$  ที่ตำแหน่งใดๆก็ได้ ระบบการกลั่นแบบกะจะมีความสามารถในการประมาณค่าตัวแปรสถานะโดยใช้ค่าตัวแปรขาออกถ้ามีจำนวนค่าตัวแปรวัดค่าได้  $NC-1$  ค่า แต่ถ้ามีมากกว่านั้นองศาความอิสระที่เกินมา (extra degree of freedom) จะถูกนำมาใช้เพื่อลดค่าความไวต่อการเปลี่ยนแปลงของเมตริกวงจรรปิด  $A_c$  ในกรณีนี้ตำแหน่งของรากสามารถหาได้จากการใช้โปรแกรมสำเร็จรูป MATLAB ซึ่งใช้ลำดับการคำนวณ (algorithm) ของเคาส์กี (Kautsky) [9]

ลูเบน (Luyben) [3] กล่าวเสริมว่าคำถามที่จะเกิดขึ้นก็คือ ตำแหน่งใดที่จะเหมาะสมที่จะกำหนดค่ารากของเมตริกวงจรรปิด ค่าไอเก้นโดยทั่วไปสำหรับหอกลิ้นแบบกะจะอยู่ในช่วง  $-10^3$  ถึง  $-10^{15}$  (บางครั้งอาจเกิดความคลาดเคลื่อนจากการคำนวณได้ค่าที่เป็นบวกเล็กน้อยคือ  $+10^{-15}$ ) เป็นที่ทราบกันดีว่าออบเซิร์ฟเวอร์ให้ค่าตัวแปรสถานะจากการประมาณออกมาเร็วกว่าระบบวงจรรปิดของจริง ดังนั้นค่าไอเก้นวงจรรปิดควรมีตำแหน่งอยู่ทางด้านซ้ายของค่าไอเก้นวงจรรเปิดในระนาบเชิงซ้อน แต่ยังไม่ทราบว่าค่าไอเก้นที่ค่าที่จำเป็นต้องกำหนดตำแหน่งใหม่และควรเคลื่อนออกไปทางด้านซ้ายของระนาบเชิงซ้อนไกลแค่ไหนและต้องจำไว้อยู่เสมอว่าหอกลิ้นเป็นระบบที่ซับซ้อน ดังนั้น ค่าตัวแปรสถานะจึงมีผลต่อการเปลี่ยนแปลงของระบบ (ภาคผนวก จ)

หลังจากการทำทดลองหลายๆครั้ง ยู (Yu) และ ลูเบน (Luyben) [3] พบว่าวิธีที่ดีที่สุดที่จะวางตำแหน่งค่าไอเก็นใหม่ คือ เลือกเปลี่ยนค่าไอเก็นที่มีการตอบสนองช้าเป็นค่าใหม่ที่มีขนาดใหญ่ขึ้น ตัวอย่างเช่น ถ้าระบบมีลำดับ 6 มีค่าไอเก็นวงจรเปิดของเมตริก A เป็น  $[-250, -190, -105, -38.5, -5.3, -2 \times 10^{-14}]$  เมื่อเปลี่ยนค่าไอเก็นที่เล็กกว่า (การตอบสนองช้ากว่า : slower dynamic) และ คงค่าที่ใหญ่กว่าไว้ (การตอบสนองเร็วกว่า : faster dynamic) ค่าของเมตริกวงจรปิดที่เปลี่ยนค่าใหม่แล้วจะมีค่าไอเก็นเป็น  $[-250, -190, -105, -38.5, -38, -37.5]$  ซึ่งทำให้แน่ใจได้ว่าค่าประมาณการจะไม่ออกจากช่วงการตอบสนองและจะมีค่าเข้าใกล้ค่าที่ถูกต้องในเวลาอันสั้นนับจากช่วงเวลาที่เราเริ่มทำการทดลองจนถึงเวลาก่อนที่จะปล่อยดิสทิลเลทในการกลั่นแบบกะ แต่ปัญหาที่จะพบเมื่อเปลี่ยนค่าไอเก็นให้ใหญ่ขึ้นก็คืออาจทำให้ระบบขาดเสถียรภาพได้

### 2.3.5 ตำแหน่งในการวัด

ผลจากการทดลองในช่วงแรกๆ ยู (Yu) และ ลูเบน (Luyben) [3] พบว่าต้องมีเทอร์โมคัปเปิล 1 ตัวเพื่อวัดอุณหภูมิในหม้อต้มไอน้ำ เนื่องจากหม้อต้มไอน้ำเป็นส่วนที่มีความเฉื่อยมากที่สุดในระบบ ค่าถามต่อมาก็คือ มีตำแหน่งใดอีกบ้างที่ต้องวัด คำตอบสามารถหาได้จากการใช้สามัญสำนึกในการวางเทอร์โมคัปเปิลให้มีระยะห่างเท่าๆกันทั้งด้านบนและด้านล่างของหม้อต้ม

### 2.3.6 จำนวนตำแหน่งในการวัดและค่าคาดเดาสภาวะเริ่มต้น

ปัญหาสำคัญในการใช้ค่าประมาณการกับการกลั่นแบบกะก็คือ สภาวะเริ่มต้นในหม้อต้มและองค์ประกอบเริ่มต้นในหม้อต้มมักเปลี่ยนแปลงไปในแต่ละกะ ดังนั้นถ้ารู้องค์ประกอบเริ่มต้นที่แท้จริงและมีแบบจำลองที่สมบูรณ์สำหรับหม้อต้มแล้ว การประมาณค่า (prediction) จากแบบจำลองก็จะสมบูรณ์มากขึ้น แต่ถ้าการคาดเดา (guess) องค์ประกอบเริ่มต้นในแบบจำลองไม่ตรงกับค่าจริงที่ใช้ถึงแม้ว่าจะมีแบบจำลองที่สมบูรณ์ก็จะได้ผลที่ไม่ถูกต้อง นอกจากนี้ค่าประมาณการจะต้องใช้ร่วมกับค่าคาดเดาสภาวะเริ่มต้นและผลที่ได้จะต้องเข้าใกล้ค่าจริงในหม้อต้มขณะอยู่ในช่วงเริ่มต้นของการทำงานแบบรีฟลักซ์ทั้งหมดโดยที่ยังไม่ปล่อยให้ดิสทิลเลทออกมา

### 2.3.7 การปรับค่าอัตราการขยายให้มีความถูกต้องมากขึ้น (gain updating)

ขณะที่อยู่ในช่วงการทำงานแบบกะ เมื่อหม้อต้มทำงานแบบรีฟลักซ์ทั้งหมดพบว่าค่าไอเก็นของระบบที่ทำให้มีความสัมพันธ์เชิงเส้นจะไม่เปลี่ยนแปลงตามการเปลี่ยนองค์ประกอบซึ่งทำให้ได้ค่าอัตราการขยายตามสภาวะเริ่มต้น หลังจากค่าคาดเดาตรงกับค่าจริงแล้ว

ไม่จำเป็นต้องมีค่าอัตราการขยาย เนื่องจากไม่มีความแตกต่างของอุณหภูมิ (ไม่มีความคลาดเคลื่อนของแบบจำลองและไม่มีการรบกวนระบบ)

สำหรับการกลั่นที่มีสภาวะเริ่มต้นที่ต่างกันแต่ค่าความสามารถในการระเหยได้ตลอดจนค่าไอเกินระบบเปิดใกล้เคียงกันจะได้ชุดของค่าอัตราการขยาย ที่เหมือนกัน เช่น เมื่อเปลี่ยนค่าความสามารถในการระเหยได้ของระบบสาร 3 ชนิดจาก  $\alpha = 9/3/1$  เป็น  $\alpha = 2.25/1.5/1$  โดยใช้ค่าอัตราการขยายค่าเดียวกันจะได้ผลเช่นเดียวกันทั้ง 2 กรณี ถ้าค่าสภาวะเริ่มต้นที่คาดเดาไม่ไกลจากสภาวะเริ่มต้นจริงมากนัก ( $\pm 20\%$ ) การรู้เข้าของค่าจากการประมาณการของออบเชิร์ฟเวอร์จะไม่ขึ้นกับสภาวะเริ่มต้นตลอดเมตริกเชิงเส้นที่ใช้สำหรับหาค่าอัตราการขยาย ตัวอย่างเช่น ถ้าเริ่มต้นการทำงานที่ค่าเริ่มต้นค่าหนึ่ง ออบเชิร์ฟเวอร์จะให้ผลที่เพียงพอและสามารถใช้ค่าอัตราการขยาย ค่าเดิมกับการเปลี่ยนกะใหม่ได้

เมื่อพิจารณาสมการ (2.18) จะพบว่า สำหรับอุปกรณ์การวัดหนึ่งๆจะมีค่าอัตราการขยาย หนึ่งค่าสำหรับทุกๆตัวแปรสภาวะ เช่น หอกลิ้น 22 ชั้น กลั่นสาร 2 ชนิดมีอุปกรณ์วัด 4 ตำแหน่งจะมีค่าอัตราการขยาย 88 ค่าคือค่าอัตราการขยาย 4 ค่าทุกๆตัวแปรสภาวะ

### 2.3.8 วิธีการออกแบบ

หลังจากการใช้ลำดับการคำนวณแบบลองผิดลองถูกหลายๆครั้ง ลำดับขั้นตอนที่ดีที่สุดในการออกแบบออบเชิร์ฟเวอร์สำหรับหอกลิ้นแบบกะควรมีขั้นตอนดังนี้

1. เลือกตำแหน่งในการวัดอุณหภูมิ (อุปกรณ์วัดอุณหภูมิ  $NC+2$  ตำแหน่งช่วยทำให้ระบุขอบเขตของคำตอบที่สมเหตุสมผลมากขึ้น)

2. สร้างแบบจำลองความสัมพันธ์เชิงเส้น (การ linearize model)

3. ใช้ค่าองค์ประกอบเฉลี่ยเพื่อหาเมตริก A และ C เช่นในระบบสาร 3 ชนิด

$$x_1 = x_2 = x_3 = 1/3$$

4. หาค่าไอเกินของ A (ค่าไอเกินของระบบวงจรเปิด)

5. เลือกค่าไอเกินวงจรปิด เปลี่ยนค่าไอเกินวงจรเปิดที่มีค่าน้อย (การตอบสนองช้ากว่า) ให้มีค่ามากขึ้น (ตอบสนองเร็วขึ้น) จากกฎนิ้วหัวแม่มือ (rule of thumb) สามารถเปลี่ยนค่าไอเกิน ได้  $NC-1$  ค่าสำหรับทุกๆการวัดค่าที่เกิน  $NC-2$  ค่า

6. หาค่าอัตราขยาย  $K$  ที่ทำให้ค่าไอเกนของ  $A - KC$  ได้ตำแหน่งตามที่ต้องการ (ค่าไอเกนวงจรมืด)

7. ใช้ค่าอัตราขยาย ที่ได้จากขั้นตอนที่ 6 กับสมการที่มีความสัมพันธ์เชิงเส้นของแบบจำลอง (สมการ 2.10)

8. ถ้าค่าที่ได้จากการประมาณการมีค่าใกล้ค่าจริงก่อนจะดึงดิสทิลเลทออกและการตอบสนองของออบเซิร์ฟเวอร์ไม่แกว่งมากจนเกินไป การออกแบบออบเซิร์ฟเวอร์ก็ถือว่าเสร็จสิ้น

9. ถ้าค่าจากการประมาณการเข้าใกล้ค่าจริงไม่เร็วพอ ให้เลื่อนตำแหน่งค่าไอเกนวงจรมืดไปทางซ้ายของระนาบเชิงซ้อนให้มากขึ้นแล้วกลับไปทำขั้นตอนที่ 6 ใหม่ ถ้าค่าจากการประมาณการได้ค่าต่ำกว่าค่าที่ต้องการมากเกินไป (ระบบไม่เสถียร) ให้เพิ่มตำแหน่งในการวัดอุณหภูมิแล้วกลับไปทำขั้นตอนที่ 2 ใหม่

ในขณะที่ทำการทดลองในขั้นตอนที่ 5 จะไม่มีผลของจำนวนขั้นเข้ามาเกี่ยวข้อง เช่น ถ้าใช้จำนวนตำแหน่งในการวัดอุณหภูมิเท่ากันจะได้จำนวนค่าไอเกนเท่าเดิมถึงแม้ว่าจำนวนขั้นในหอกลับจะเพิ่มขึ้นก็ตาม

### 2.3.9 สรุปผลการศึกษาในอดีต

การสร้างออบเซิร์ฟเวอร์แบบพิเศษ (extended Luenberger observer) จำเป็นต้องวัดค่าขาเข้า (อัตราการใช้ของรีฟลักซ์, อัตราการใช้ของไอน้ำ) และวัดอุณหภูมิในชั้นต่างๆ ข้อมูลที่วัดได้นี้จะถูกส่งไปยังออบเซิร์ฟเวอร์ โดยที่ค่าความแตกต่างระหว่างอุณหภูมิที่วัดได้จริงกับอุณหภูมิที่ประมาณการจากแบบจำลองเมื่อคูณกับเมตริกของอัตราขยาย  $K$  จะใช้เป็นค่าป้อนกลับสำหรับการคำนวณค่าองค์ประกอบของทุกๆ ชั้น ซึ่งผลต่างนี้เองที่ใช้ในการปรับแบบจำลองประมาณการค่าองค์ประกอบให้เข้าสู่ค่าจริง หลังจากนั้นจึงนำค่าองค์ประกอบที่ประมาณการได้มาใช้ในการควบคุมต่อไป

การเข้าสู่ค่าจริงของค่าองค์ประกอบที่ประมาณการได้จะเร็วหรือช้าขึ้นอยู่กับเมตริกของอัตราขยาย  $K$  ถ้าขนาดของเมตริกของอัตราขยาย  $K$  ใหญ่จะทำให้ค่าเวลาดังที่วงจรมืดน้อย (small closed-loop time constant) และค่าไอเกนเป็นลบมาก ระบบจะเคลื่อนเข้าสู่สถานะจริงเร็ว แต่ถ้าเมตริกอัตราขยาย  $K$  มีค่าใหญ่เกินไปผลการประมาณค่าจะเกิดการแกว่ง (underdamp) ทำให้ระบบไม่เสถียร

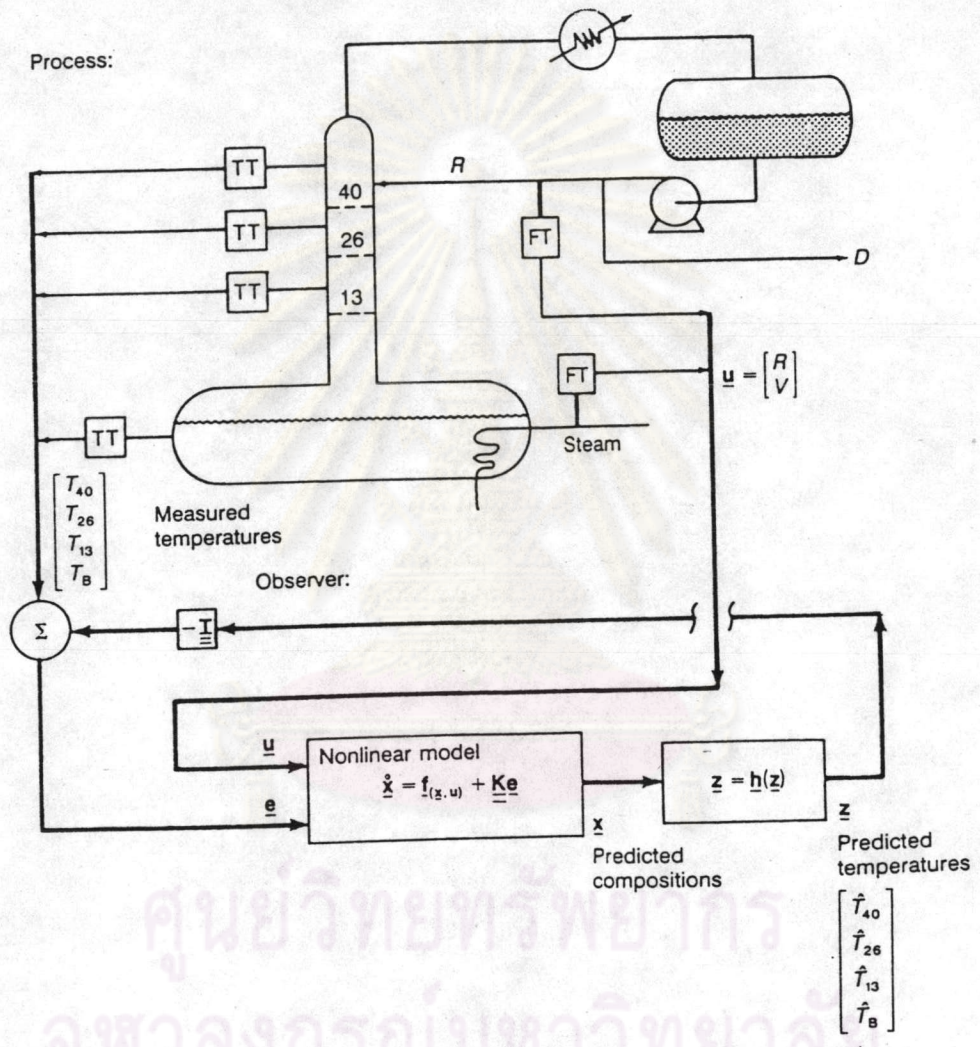
การหาเมตริกของอัตราขยาย  $K$  ทำได้โดยวิธีการ pole-placement โดยการออกแบบออบเซิร์ฟเวอร์แบบพิเศษมีขั้นตอนคร่าวๆ ดังนี้

1. สมมติจำนวนตำแหน่งในการวัดอุณหภูมิ
2. วางตำแหน่งการวัดอุณหภูมิที่ชั้นบนสุดของหอกลิ้น, ชั้นหม้อต้มไอน้ำ และชั้นระหว่างนี้โดยให้มีระยะห่างของตำแหน่งการวัดเท่าๆกัน
3. ใช้แบบจำลองที่ทำให้มีความสัมพันธ์เชิงเส้นและใช้วิธีการ Pole-placement โดยการใช้ค่าราคสมการวงจรถัด แทนค่าราคสมการวงจรถัดแต่เปลี่ยนค่าราคสมการที่เล็กๆของค่าราคสมการวงจรถัดให้มีค่าเป็นลบ (อยู่ฝั่งซ้ายของระนาบเชิงซ้อน)
4. ถ้าการประมาณค่าของออบเชิร์ฟเวอร์ให้ค่าที่ลู่ออกค่าจริงไม่เร็วพอให้เพิ่มจำนวนตำแหน่งในการวัดอุณหภูมิแล้วทำขั้นตอน 2 และ 3 ใหม่

นอกจากนี้ ควินเทโร (Quintero) และ ลูเบน (Luyben) [2] พบว่าสามารถใช้เมตริกอัตราขยาย  $K$  ค่าเดียวกันได้ตลอดการทำการทดลองโดยไม่ต้องเปลี่ยนค่า เนื่องจากค่าเมตริกอัตราขยายที่ได้นี้สามารถให้ค่าประมาณการของค่าองค์ประกอบได้ดีตลอดการทำการทดลอง

รูปที่ 2.5 แสดงการนำข้อมูลเพื่อใช้งานกับออบเชิร์ฟเวอร์โดยใช้แบบจำลองที่มีความสัมพันธ์แบบไม่เป็นเชิงเส้น

ศูนย์วิทยทรัพยากร  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย



รูปที่ 2.5 การนำข้อมูลเพื่อใช้งานกับออบเซิร์ฟเวอร์ [1]



## 2.3.10 Linear Quadratic Estimator ( LQE ) [4]

เป็นวิธีการประมาณค่าตัวแปรสถานะอีกวิธีหนึ่งที่พิจารณาถึงการรบกวนระบบของสิ่งรบกวนภายนอก (noise) ในที่นี้จะขอกล่าวถึง คาลแมน ฟิลเตอร์ริง (Kalman filtering) [4] ซึ่งมีโครงสร้างคล้ายกันกับออบเซิร์ฟเวอร์ ดังรายละเอียดดังนี้

$$\begin{aligned}x(k+1) &= F[x(k), u(k), w(k), k] \\y(k+1) &= g[x(k), u(k), k]\end{aligned}\quad (2.34)$$

เมื่อ  $x(k)$  = เวกเตอร์ตัวแปรสถานะของกระบวนการ  
 $u(k)$  = เวกเตอร์ตัวแปรขาเข้าของกระบวนการ  
 $w(k)$  = เวกเตอร์ของสิ่งรบกวนกระบวนการ  
 $y(k)$  = เวกเตอร์ตัวแปรขาออก  
 $k$  = เวลาในรูปแบบไม่ต่อเนื่อง

โดยทั่วไปแบบจำลองจะไม่แกว่งมากนักถ้า  $w(k)$  เป็นเวกเตอร์ของสิ่งรบกวนที่ไม่เปลี่ยนแปลงไปตามเวลา สามารถเขียนในรูปของสมการทางคณิตศาสตร์ได้ดังนี้

$$E[w(k)] = 0 \quad \text{สำหรับทุกค่า } k \quad (2.35)$$

$$E[w(k)w^T(j)] = 0 \quad \text{สำหรับทุกค่า } k \neq j \quad (2.36)$$

เมื่อ  $E$  เป็น expectation และ  $T$  หมายถึง transpose และเมื่อคิดวาระบบมีสิ่งรบกวนจากการวัด (measurement noise) จะได้ว่า

$$y_m(k+1) = y(k+1) + v_y(k+1) \quad (2.37)$$

เมื่อ  $y$  = เวกเตอร์ของตัวแปรการวัด (ตัวแปรขาออก)  
 $y_m$  = เวกเตอร์ของค่าการวัด

และเมื่อคิดว่าตัวแปรขาเข้ามีสิ่งรบกวนจากการวัดเช่นเดียวกันจะได้ว่า

$$u_m = u(k) + v_u(k) \quad (2.38)$$

สมมติว่า  $v_y$  และ  $v_u$  เป็นสัญญาณของสิ่งรบกวน ดังนั้นสามารถเขียนสมการ 2.34 เมื่อต้องการประมาณค่าล่วงหน้าทีเวลา  $k+1$  โดยใช้ข้อมูลลุดนหภูมิทีเวลา  $k$  ได้เป็น

$$\begin{aligned}\hat{x}(k+1/k) &= F[\hat{x}(k/k), u_m(k/k), 0, k] \\ \hat{y}(k+1/k) &= g[\hat{x}(k/k), u_m(k/k), k]\end{aligned}\quad (2.39)$$

ความคลาดเคลื่อนจากการประมาณสถานะทีเวลา  $k+1$  จะเป็น

$$\hat{e}(k+1/k+1) = x(k+1) - \hat{x}(k+1/k+1) \quad (2.41)$$

และเมื่อแทนค่าลงในสมการ 2.6 ได้เป็น

$$\hat{e}(k+1/k+1) = x(k+1) - \hat{x}(k+1/k) - K(k+1)\hat{e}_y(k+1/k) \quad (2.42)$$

โดยทีค่าความคลาดเคลื่อนจากการประมาณการเขียนได้เป็น

$$\check{e}(k+1/k) = x(k+1) - \hat{x}(k+1/k) \quad (2.43)$$

ดังนั้นจะได้ว่า

$$\hat{e}(k+1/k+1) = \check{e}(k+1/k) - K(k+1)\hat{e}_y(k+1/k) \quad (2.44)$$

และเมื่ออ้างถึงสมการ 2.34 และ 2.39 จะได้ว่า

$$\check{e}(k+1/k) = F[x(k), u(k), w(k), k] - F[\hat{x}(k/k), u_m(k), 0, k] \quad (2.45)$$

พจน์แรกด้านขวามือของสมการเมื่อเขียนใหม่ด้วยการใช้การกระจายพจน์โดยใช้อนุกรมเทเลอร์ได้เป็น

$$F[x(k), u(k), w(k), k] = F[\hat{x}(k/k), u_m(k), 0, k] + \phi(k)\hat{e}(k/k) - \psi(k)v_u(k) + \Gamma(k)w(k) \quad (2.46)$$

แทนลงในสมการ 2.45 โดยไม่แสดงเวลาที่  $k$  ได้เป็น

$$\check{e}(k+1/k) = \phi\check{e} - \psi v_u + \Gamma w \quad (2.47)$$

เมื่อ  $\phi(k) = \frac{\partial F}{\partial x} \Big|_{x(k)=\hat{x}(k/k)}$        $\psi(k) = \frac{\partial F}{\partial u} \Big|_{u(k)=u_m(k)}$

$$\Gamma(k) = \frac{\partial F}{\partial w} \Big|_{w(k)=0} \quad H(k) = \frac{\partial g}{\partial x} \Big|_{x(k)=\hat{x}(k/k)}$$

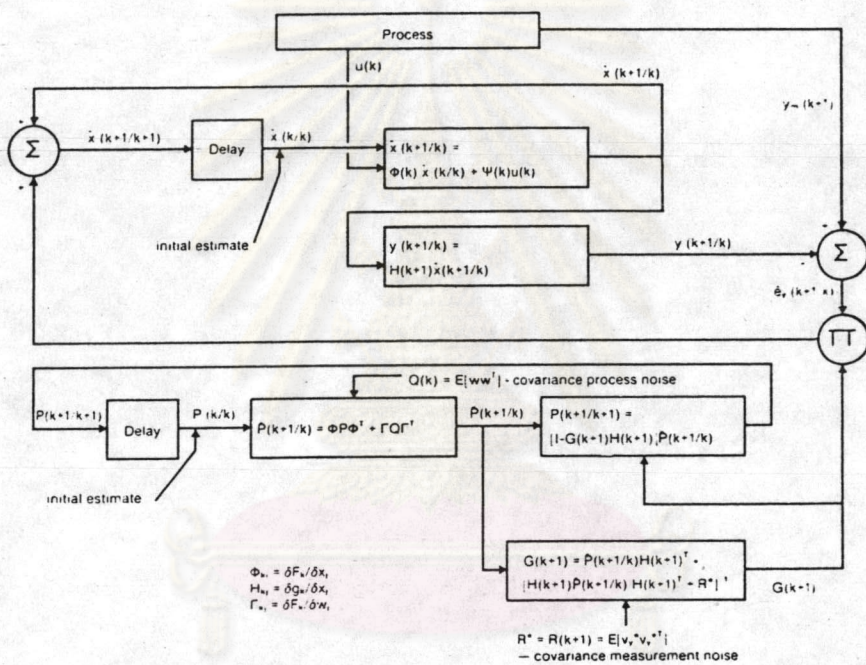
$$\Omega(k) = \frac{\partial g}{\partial u} \Big|_{u(k)=u_m(k)}$$

จากการหาค่าความแปรปรวน (variance) ของค่าความคลาดเคลื่อนการประมาณค่า  
จะได้ว่า

$$\begin{aligned} \check{P}(k+1/k) &= \phi P \phi^T + \psi N \psi^T + \Gamma Q \Gamma^T \\ \check{P}_y(k+1/k) &= H P H^T + \Omega N \Omega^T + R^* \end{aligned} \quad (2.48)$$

โดยที่  $P(k) = E[\check{e}\check{e}^T]$   
 $Q(k) = E[ww^T]$   
 $N(k) = E[v_u v_u^T]$   
 $R(k+1) = R^* = E[v_y v_y^T]$       (2.49)

การคำนวณหาค่าเมตริกต่างๆสามารถทำได้โดยใช้โปรแกรมสำเร็จรูป MATLAB เช่นเดียวกันกับการกำหนดค่าอัตราการขยายของระบบวงจรปิดถูกกำหนดโดยอาศัยการคำนวณผ่านโปรแกรมสำเร็จรูป MATLAB ดังที่แสดงไว้ในภาคผนวก จ



รูปที่ 2.6 แผนภูมิอย่างง่ายของคาลแมน ฟิลเตอร์ [4]

ศูนย์วิทยทรัพยากร  
จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย