

## ทฤษฎีเข้ารหัส (Coding Theory)

*Coding theory is dealing with the error-prone process of transmitting data across noisy channels, so that errors that occur can be corrected.*

การส่งคลื่นวิทยุผ่านอวกาศมายังโลก เป็นระยะทางหลายล้านกิโลเมตร ต้องผ่านสิ่งแวดล้อมที่ไม่พึงประสงค์หลายประการ เช่น สัญญาณรบกวน การลดทอน ความแปรปรวน ฯลฯ แต่คลื่นวิทยุเดินทางมีกำลังส่งเพียงแค่นี้ก็วัดได้เท่านั้น **ทฤษฎีการเข้ารหัส (Coding Theory)** ว่าด้วยขั้นตอนวิธีทางคณิตศาสตร์และวิทยาการคอมพิวเตอร์ เพื่อการส่งข้อมูลผ่านช่องสัญญาณ ที่มีสัญญาณรบกวน และการกู้คืนข้อมูลข่าวสารที่ด้านรับ รวมถึงกระบวนการที่ทำให้ข่าวสารสามารถอ่านได้ง่าย

### การเข้ารหัส

เพื่อความสอดคล้องของเนื้อหาสำหรับการศึกษาทฤษฎีการเข้ารหัส (Coding) ในที่นี้ กำหนดให้

- ข้อมูลอยู่ในรูปของเลขฐานสอง (Binary Digits หรือ Bits)
- ข้อมูลส่งไปตามสายสัญญาณ ที่มีสัญญาณรบกวนแบบสุ่ม (Random Noise)
- ผู้ส่งไม่สามารถ ทำนายค่าของสัญญาณรบกวน ณ เวลาใดๆ ได้ แต่รู้อัตราของสัญญาณรบกวน (เช่น เป็น dB เทียบกับสัญญาณ)
- การเข้ารหัสที่มี ภูมิคุ้มกันทาน ต่อสัญญาณรบกวน รหัสต้องมีความยาว (จำนวน Bits) มากกว่าข้อมูลต้นฉบับ

กรอบการทำงานของระบบเข้ารหัสข้อมูลสามารถแสดงได้ดังแผนผังต่อไปนี้

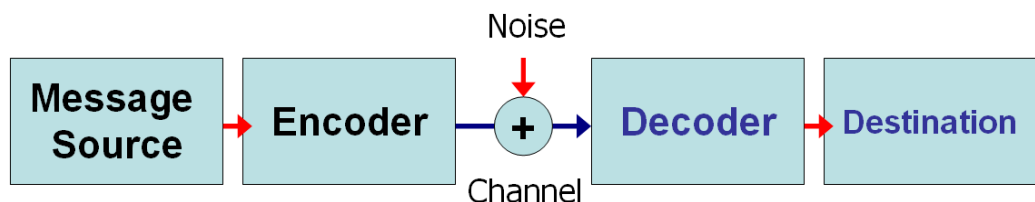


FIGURE 8.1 แผนผังของระบบเข้ารหัสประกอบด้วย แหล่งกำเนิดข่าวสาร ส่วนเข้ารหัส ช่องสัญญาณ (พิจารณาผลของสัญญาณรบกวน) ส่วนถอดรหัส และปลายทางรับข้อมูล

**แนวคิดของข่าวสาร**

ข่าวสาร (Information) หมายถึง **ความรู้ใหม่** ซึ่งอาจนำเสนอแนวคิดได้จากเหตุการณ์ดังต่อไปนี้

พิจารณากล่องบรรจุลูกบอล 3 กล่อง ดังต่อไปนี้

ลูกบอลสีดำ 1 ลูก และ ลูกบอลสีขาว 1 ลูก

ลูกบอลสีดำ 9 ลูก และ ลูกบอลสีขาว 1 ลูก

ลูกบอลสีดำ 999 000 ลูก และ ลูกบอลสีขาว 1 000 ลูก

จากทฤษฎีของความน่าจะเป็น พบว่า โอกาสที่จะ **ทำนาย** (*a priori*) ว่า **ลูกบอลที่จะหยิบออกมาเป็นสีใด** ในกรณีที่ 1 (ความน่าจะเป็นพอๆ กัน) ยากกว่า กรณีที่ 2 และ 3 (บอลน่าจะเป็นสีดำมากกว่า)

เมื่อเราหยิบลูกบอลออกจากกล่องแล้ว (*a posteriori*) สำหรับกรณีที่ 1 ไม่ว่าหยิบได้สีขาวหรือดำ **เราจะได้รับความรู้ใหม่เสมอ** (คาดเดาไม่ได้) ทว่าสำหรับกรณีที่ 2 ถ้าหยิบได้สีดำ **เราไม่ได้รับความรู้ใหม่** (คาดว่าน่าจะเป็นสีดำอยู่แล้ว) แต่ถ้าหยิบได้สีขาว เราได้รับความรู้ใหม่มากมาย (คาดไม่ถึงมาก่อน) ดังนั้นอาจกล่าวได้ว่าข่าวสาร หรือความรู้ใหม่ มีความสัมพันธ์กับความไม่แน่นอน (Uncertainty)

**ความแปรปรวน**

ความแปรปรวน (Entropy) สามารถอธิบายได้โดย กำหนดการทดลอง E ที่มี ผลลัพธ์ *m* กรณี ได้แก่  $X = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$

ให้ผลลัพธ์แต่ละตัว  $x_i$  มีค่าความน่าจะเป็นที่จะเกิดขึ้น  $p_i$  โดยที่ ผลรวมของ  $p_i$  สำหรับทุกๆ กรณี ( $\sum_i p_i$ ) มีค่าเท่ากับ **1** แล้ว ความไม่แน่นอนของการทดลอง E สามารถวัดได้ด้วย Entropy ซึ่งนิยามดังต่อไปนี้

$$H_b(X) = -\sum_{i=1}^m p_i \log_b p_i$$

เมื่อ  $b = 2$  หน่วยของ Entropy จะมีค่าเป็น *bit*

$b = e$  หน่วยของ Entropy จะมีค่าเป็น *nat*

$b = 10$  หน่วยของ Entropy จะมีค่าเป็น *decit*

**ความแปรปรวน และข่าวสาร**

ปริมาณของข่าวสาร (Information) ของการทดลอง E เมื่อกำหนด  $X = \{x_i\}$  นิยามโดยสมการ

$$I_b(x_i) = -\log_b p_i$$

จากนิยามข้างต้นอาจสรุปได้ว่า Entropy คือ Expected Value หรือ ค่าเฉลี่ยถ่วงน้ำหนัก (mean) ของ Information ดังนี้

$$\begin{aligned} H_b(X) &= E[I(x_i)] \\ &= -\sum_{i=1}^m p_i \log_b p_i \end{aligned}$$

**ข่าวสารหลายตัวแปร**

สมมติตัวแปรสุ่ม  $X = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$  ให้ผลลัพธ์แต่ละตัว  $x_i$  มีค่าความน่าจะเป็นที่จะเกิดขึ้น  $p_i$  โดยที่ผลรวมของ  $p_i$  สำหรับทุกๆ กรณี ( $\sum_i p_i$ ) มีค่าเท่ากับ **1** ในทำนองเดียวกัน และสมมติตัวแปรสุ่ม  $Y = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$  ให้ผลลัพธ์แต่ละตัว  $y_k$  มีค่าความน่าจะเป็นที่จะเกิดขึ้น  $q_k$  โดยที่ ผลรวมของ  $q_k$  สำหรับทุกๆ กรณี ( $\sum_k q_k$ ) มีค่าเท่ากับ **1**

ดังนั้นสำหรับตัวแปรสุ่ม  $(X, Y) = \{(x_p, y_k)\}$  มีความน่าจะเป็น  $p_{ik} = P \{X=x_p, Y=y_k\}$  Entropy ของตัวแปรสุ่ม  $(X, Y)$  นิยามด้วยสมการ

$$H(X, Y) = - \sum_{i=1}^m \sum_{k=1}^n p_{ik} \log p_{ik}$$

สำหรับระบบที่ประกอบด้วยตัวแปรสุ่ม 2 ตัว  $(X, Y)$  Entropy ของตัวแปรสุ่ม  $Y$  เมื่อกำหนดตัวแปรสุ่ม  $X$  (Conditional Entropy) นิยามได้ดังนี้

$$H(Y|X = x_i) = - \sum_{k=1}^n p_{k|i} \log p_{k|i}$$

$$H(Y|X) = \sum_{i=1}^m p_i H(Y|X = x_i)$$

ความสัมพันธ์ของค่า Entropy ในรูปแบบต่างๆ จึงเขียนได้ดังนี้ (ความสัมพันธ์บรรทัดสุดท้าย เป็นสมการก็ต่อเมื่อ  $X$  และ  $Y$  เป็นอิสระต่อกัน)

$$H(X, Y) = H(X) + H(Y|X)$$

$$H(X, Y) \leq H(X) + H(Y)$$

$$H(X, Y) = H(X) + H(Y)$$

**ช่องทางการส่งผ่านข่าวสาร**

การส่งผ่านข่าวสารในการสื่อสาร สามารถแสดงในรูปแบบจำลองทางคณิตศาสตร์ของช่องสัญญาณ (Transmission Channel) ได้ดังนี้

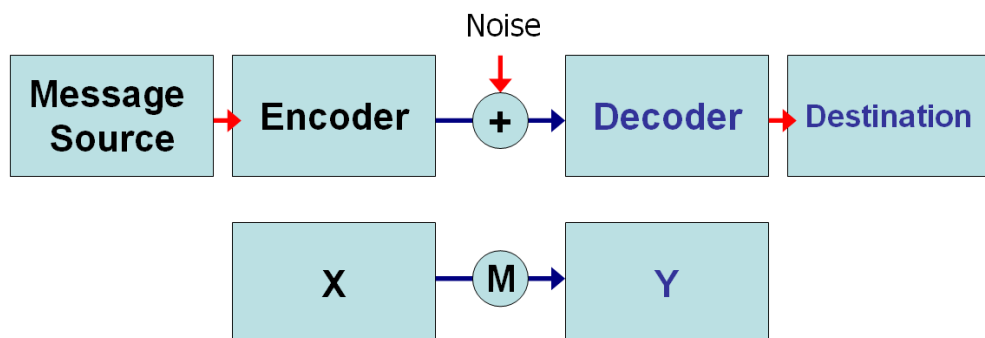


FIGURE 8.2 แบบจำลองการส่งข้อมูลจาก X ไปยัง Y ผ่านช่องสัญญาณ M ซึ่งแสดงในรูปแบบจำลองของการเข้ารหัสข้อมูล

จากแผนผังดังรูป Input ได้แก่ X ให้กำเนิดสัญลักษณ์จากภาษา  $A = \{x_1, x_2, \dots, x_m\}$

Output ได้แก่ Y ให้กำเนิดสัญลักษณ์จากภาษา  $B = \{y_1, y_2, \dots, y_n\}$

ช่องสัญญาณ Transmission Matrix [T] นิยามด้วย  $t_{ik} = p_{k|i}$

สามารถเขียนความสัมพันธ์เชิงเส้นของ Input และ Output ( $Y = TX$ ) ได้ดังนี้

$$\begin{bmatrix} y_1 \\ y_2 \\ \vdots \\ y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} p_{1|1} & p_{1|2} & \cdots & p_{1|m} \\ p_{2|1} & p_{2|2} & \cdots & p_{2|m} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ p_{n|1} & p_{n|2} & \cdots & p_{n|m} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} x_1 \\ x_2 \\ \vdots \\ x_m \end{bmatrix}$$

ระบบสมการข้างต้นอธิบายถึงความน่าจะเป็นของ Output เมื่อทราบความน่าจะเป็นของ Input และสมบัติของช่องสัญญาณ อย่างเช่น ความน่าจะเป็นของการเกิด  $y_1$  มีค่าเท่ากับผลรวมของ ความน่าจะเป็นของการเกิด  $y_1$  ถ้าทราบว่าจะเกิด  $x_i$  (สมบัติของช่องสัญญาณ) คูณกับความน่าจะเป็นของการเกิด  $x_i$

**ช่องสัญญาณเลขฐานสอง**

ช่องสัญญาณเลขฐานสอง (Binary Channel: BC) เป็น Transmission Channel รูปแบบหนึ่ง ซึ่งสามารถนิยามโดยอ้างอิงกับแบบจำลองข้างต้นได้ดังนี้

Input ได้แก่ X ให้กำเนิดสัญลักษณ์จากภาษา  $A = \{0, 1\}$

Output ได้แก่ Y ให้กำเนิดสัญลักษณ์จากภาษา  $B = \{0, 1\}$

สามารถแสดงความสัมพันธ์ระหว่าง X และ Y ด้วยระบบสมการของ Transmission Channel ดังนี้

$$\begin{aligned} \begin{bmatrix} p(Y=0) \\ p(Y=1) \end{bmatrix} &= \begin{bmatrix} p_{y=0|x=0} & p_{y=0|x=1} \\ p_{y=1|x=0} & p_{y=1|x=1} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p(X=0) \\ p(X=1) \end{bmatrix} \\ &= \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0 & 1 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p(X=0) \\ p(X=1) \end{bmatrix} \Rightarrow Y = X \end{aligned}$$

ถ้า Transmission Matrix เป็น Identity Matrix จะได้ว่าช่องสัญญาณนั้นไม่ถูกรบกวนด้วยสัญญาณรบกวน (Noise) ทำให้สัญญาณปลายทางเหมือนกันทุกประการกับสัญญาณต้นทาง

ถ้าช่องสัญญาณถูกรบกวน ซึ่งมีความน่าจะเป็นในการเกิดความผิดพลาด =  $q$  จะได้ว่า

$$\begin{bmatrix} p(Y=0) \\ p(Y=1) \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1-q & q \\ q & 1-q \end{bmatrix} \begin{bmatrix} p(X=0) \\ p(X=1) \end{bmatrix}$$

เรียกช่องสัญญาณที่มีแบบจำลองข้างต้นว่า Binary Symmetric Channel (BSC) เนื่องจากความผิดพลาดมีค่าความน่าจะเป็นเท่ากัน (เท่ากับ  $q$ ) ทั้งในกรณีที่ Input มีค่าเป็น 0 และ 1 (สมมาตรกัน)

## ข่าวสารร่วม

ข่าวสารร่วม (Mutual Information: MI) ของการส่งข้อมูลจากแหล่งกำเนิด  $X$  ผ่าน  $M$  ไปยังด้านรับ  $Y$  นิยามโดย

$$\begin{aligned} I(X;Y) &= H(X) - H(X|Y) \\ &= H(Y) - H(Y|X) \end{aligned}$$

### ความหมายของสมการ (MI)

Mutual Information: “ช่องสัญญาณทำให้เราแปลกใจได้เพียงใด”

ปริมาณข่าวสาร (ความรู้ใหม่  $I$ ) หาได้จากความแตกต่างระหว่าง ความไม่แน่นอนของสัญลักษณ์ที่ Output เมื่อเราไม่ทราบอะไรเลย กับ ความไม่แน่นอนเมื่อเราทราบข้อมูลเกี่ยวกับสัญลักษณ์ **ที่ส่งมา**

ปริมาณข่าวสาร (ความรู้ใหม่  $I$ ) หาได้จากความแตกต่างระหว่าง ความไม่แน่นอนของสัญลักษณ์ที่ Input เมื่อเราไม่ทราบอะไรเลย กับ ความไม่แน่นอนเมื่อเราทราบข้อมูลเกี่ยวกับสัญลักษณ์ **ที่รับได้**

## ความจุของช่องสัญญาณ

ความจุของช่องสัญญาณเมื่อพิจารณาสัญญาณรบกวน (Capacity of a Noisy Channel) สามารถคำนวณได้จาก Mutual Information ที่มากที่สุดที่เป็นไปได้

$$C = \max_{p(X)} I(X;Y)$$

### ความหมายของสมการ (C)

Channel Capacity: “ช่องสัญญาณต้องรองรับข้อมูลได้มากเพียงใด”

เมื่อกำหนดสิ่งต่อไปนี้      ความน่าจะเป็นของสัญลักษณ์แต่ละตัวที่ input  $p(X)$

คุณสมบัติเชิงสัญญาณรบกวนของช่องสัญญาณ (Transmission Matrix)  $T$

สามารถคำนวณค่าต่อไปนี้ได้  $H(X)$ ,  $H(Y)$ ,  $H(X, Y)$ ,  $H(Y|X)$  และ  $I(X, Y)$

$C$  คือค่า  $I(X; Y)$  ที่มากที่สุด สำหรับค่า  $p(X)$  ที่เป็นไปได้ค่าหนึ่ง

## แบบฝึกหัด

- อธิบายหลักการของทฤษฎีการเข้ารหัสมาพอสังเขป
- กำหนดแหล่งกำเนิด  $X = \{A, B, C, D\}$  ซึ่งสัญลักษณ์แต่ละตัวมีความน่าจะเป็นดังนี้:  $P(A) = 0.5$   $P(B) = 0.25$   $P(C) = 0.125$  และ  $P(D) = 0.125$  คำนวณหาค่า Entropy  $H(X)$
- จากข้อ 2 หากสัญลักษณ์แต่ละตัวมีความน่าจะเป็นเท่ากัน คำนวณหาค่า  $H(X)$  พร้อมทั้งอภิปรายเปรียบเทียบผลลัพธ์ของทั้งสองกรณีในแง่ของ Information
- กำหนดแหล่งกำเนิด  $Y = \{0, 1\}$  ซึ่งสัญลักษณ์แต่ละตัวมีความน่าจะเป็นเท่ากัน และถ้าตัวแปรสุ่ม  $Y$  เป็นอิสระจาก  $X$  ในข้อ 2 คำนวณหา Joint Entropy  $H(X, Y)$
- จากข้อ 2 และ 4 ในกรณีที่  $X$  และ  $Y$  ไม่เป็นอิสระจากกัน กำหนดให้  $P(y_k|A) = P(y_k|B) = 0.40$  และ  $P(y_k|C) = P(y_k|D) = 0.10$  คำนวณหา Conditional Entropy  $H(Y|X)$

กำหนดแหล่งกำเนิด  $X = \{00, 01, 10, 11\}$  ซึ่งสัญลักษณ์แต่ละตัวมีความน่าจะเป็นเท่ากัน ส่งผ่านช่องทางการสื่อสาร (Binary Channel)  $M$  ไปยังปลายทาง  $Y$  โดยที่  $M$  ประกอบด้วยสัญญาณรบกวนมีผลให้ความน่าจะเป็นที่ส่งผ่านข้อมูลถูกต้อง ข้อมูลผิดพลาด 1 บิต และข้อมูลผิดพลาด 2 บิต เป็น 0.8 0.2 และ 0.0 ตามลำดับ ตอบคำถามข้อ 6 – 9

- เขียนแผนผังแสดงระบบการสื่อสารผ่าน Binary Channel พร้อมทั้ง Transmission Matrix ( $M$ )
- คำนวณหาความน่าจะเป็นของสัญลักษณ์แต่ละตัวที่รับได้ ณ ปลายทาง  $Y$
- คำนวณหา Entropy ของแหล่งกำเนิด  $H(X)$  ปลายทาง  $H(Y)$  และ Conditional Entropy  $H(X|Y)$
- คำนวณหา Mutual Information ของการส่งผ่านข้อมูล  $I(X; Y)$  และ Channel Capacity ( $C$ )
- อภิปรายความหมายของสมการของ Mutual Information มาพอสังเขป