# Al Prototype Class 9+10

② Created @February 12, 2024 4:10 PM③ Class AI

<u>Al บุญเสริม.pdf</u>

# **Deep Learning**

• input = image (This class)

## **Theory**

#### 1. Classical

 $\rightarrow$  แปลงให้อยู่ในรูป Vector  $\rightarrow$  ชุดของตัวเลข  $\{x1,x2,x3,...,xn\}$   $\rightarrow$  data is feature vector have n dimension

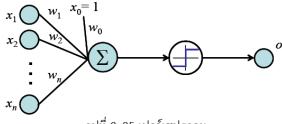
### 2. Deep Learning

- → Feature engineering
- $\rightarrow$  Histogram of Oriented Gradients
- → Image
  - → Sobel filter
    - → Gx, Gy = ค่ามาก = แนวตั้ง , ค่าน้อย = ไม่ตั้ง

Al Prototype Class 9+10

#### 6.7.1 เพอร์เซปตรอน

**เพอร์เซปตรอน (perceptron)** เป็นข่ายงานประสาทเทียมแบบง่ายมีหน่วยเดียวที่จำลอง ลักษณะของเซลล์ประสาทดังรูปที่ 6–35



รูปที่ 6–35 เปอร์เชปตรอน

x = feateur

w =weight

# ตารางที่ 6–18 ฟังก์ชัน AND(x1,x2)

$x_1$	$x_2$	เอาต์พุต
		เป้าหมาย
0	0	0
0	1	0
1	0	0
1	1	1

Al Prototype Class 9+10

ฟังก์ชันกระตุ้น

ในรูปแสดงฟังก์ชันกระดุ้น (activation function) ชนิดที่เรียกว่าฟังก์ชันสองขั้ว (bipolar function) ซึ่งแสดงผลของเอาต์พุตเป็น 1 กับ -1 ฟังก์ชันกระดุ้นอื่นๆ ที่นิยมใช้ก็ อย่างเช่น ฟังก์ชันไบนารี (binary function) ซึ่งแสดงผลของเอาต์พุตเป็น 1 กับ 0 และเขียน



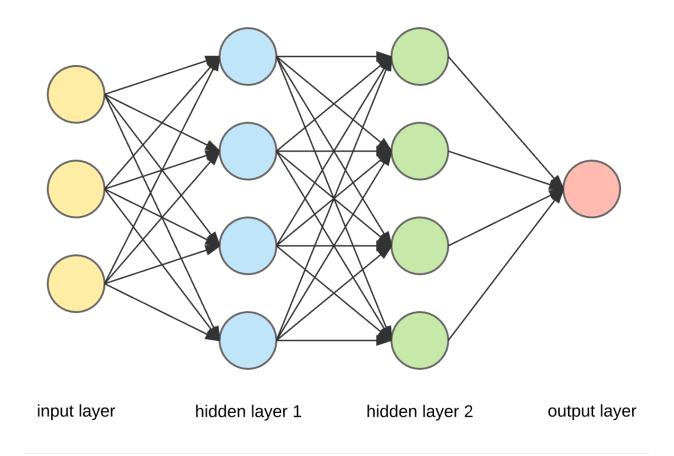
Net Sum	Target	Actual	Alpha*
Input	Output	Output	Error
0.10	0	1	-0.50
-0.30	0	0	0.00

ผลรวมของ sum > 0 จะผ่าน activation function  $\rightarrow$  output = 1 แต่ค่าจริงๆ = 0 ผลรวมของ sum < 0 จะผ่าน avtivation function  $\rightarrow$  output = 0

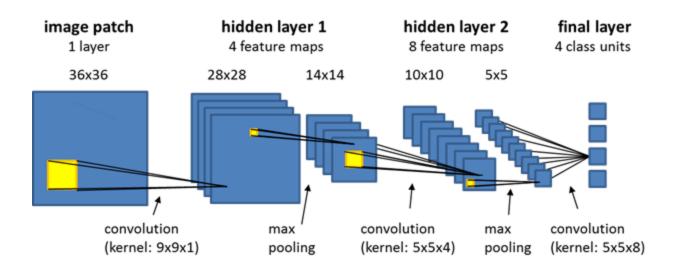
### Fully connected / Dense layer

Input Node ขึ้นอยู่กับ feature = n

Input Node  $\rightarrow$  layer 1  $\rightarrow$  layer 2  $\rightarrow$  output



### **Deep Learning**



: max pooling = สรุปเฉพาะจุดเด่น activation function = กำหนดค่าที่ไปคูณให้อยู่ใน range ต้องการ

Al Prototype Class 9+10

### Soble filter

H11	H12	H13		F11	F12	F13	F14	F15	F16		G11	G12	G13	G14	G15	G16
H21	H22	H23	X	F21	F22	F23	F24	F25	F26	_	G21	G22	G23	G24	G25	G26
H31	H32	H33		F31	F32	F33	F34	F35	F36		G31	G32	G33	G34	G35	G36
				F41	F42	F43	F44	F45	F46	=	G41	G42	G43	G44	G45	G46
				F51	F52	F53	F54	F55	F56		G51	G52	G53	G54	G55	G56
				F61	F62	F63	F64	F65	F66		G61	G62	G63	G64	G65	G66

### **Binary cross entropy loss**

$$ext{Loss} = -rac{1}{ ext{output}} \sum_{i=1}^{ ext{output}} y_i \cdot \log \, \hat{y}_i + (1-y_i) \cdot \log \, (1-\hat{y}_i)$$

→ for Many Class