

# Day 94 深度學習應用卷積神紙

卷積神經網路-

卷積(Convolution)層與參數調整





陳宇春

#### 知識地圖卷積網路套件練習



#### 卷積(Convolution)層與參數調整

深度神經網路 Supervised LearningDeep Neural Network (DNN)

簡介 Introduction

套件介紹 Tools: Keras

組成概念 Concept

訓練技巧 Training Skill

應用案例 Application

卷積神經網路 Convolutional Neural Network (CNN)

簡介 introduction

套件練習 Practice with Keras

訓練技巧 Training Skill

電腦視覺 Computer Vision

卷積類神經網路套件練習 Practice CNN with Keras

#### 建立 CNN 模型

Keras 中的 CNN Layers

使用 CNN 完成 CIFAR-10 預測



# 本日知識點目標

- 了解CNN Flow
- 卷積 (Convolution) 的 超參數(Hyper parameter )設定與應用

#### 卷積 (Convolution) 的超參數(Hyper parameter)



- 卷積 (Convolution) 的 超參數(Hyper parameter )
  - · 卷積內核 (kernel)
  - · Depth (kernels的總數)
  - · Padding (是否加一圈0值的pixel)
  - · Stride(選框每次移動的步數)

```
model.add (Convolution2D(25,3,3 input_shape=(1,28,28)))
(卷積引數:filter數量、filter長,fliter寬,輸入影象的三維(RGB,長,寬))
```

#### 填充或移動步數(Padding/Stride)的用途

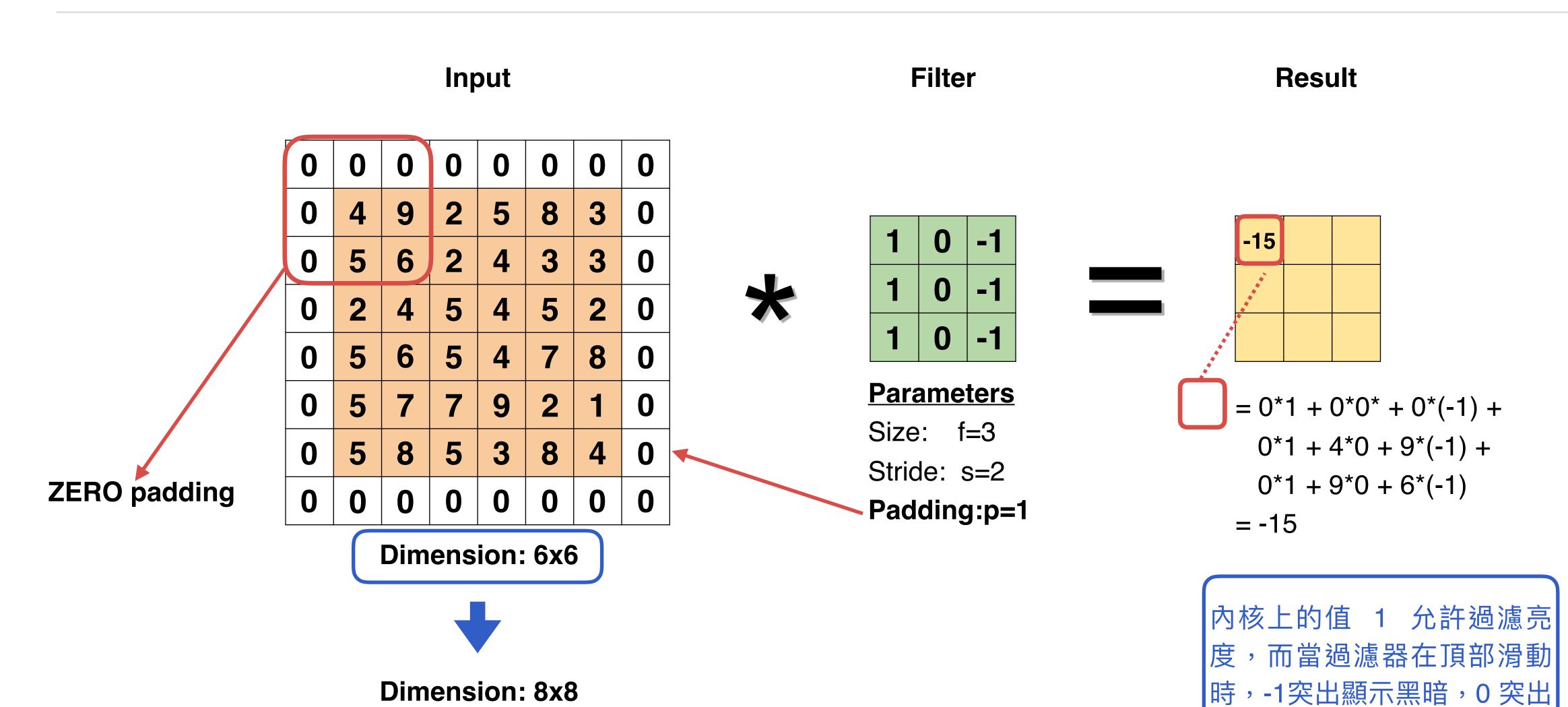


- RUN 過 CNN,兩個問題
  - · 是不是卷積計算後,卷積後的圖是不是就一定只能變小?
    - 可以選擇維持一樣大
  - · 卷積計算是不是一次只能移動一格?
- 控制卷積計算的圖大小 Valid and Same convolutions
  - · padding = 'VALID' 等於最一開始敘述的卷積計算,圖根據 filter 大小和 stride 大小而變小
    - new\_height = new\_width = (W F + 1) / S
  - · padding = 'Same'的意思是就是要讓輸入和輸出的大小是一樣的
    - · pad=1,表示圖外圈額外加1圈0,假設 pad=2,圖外圈額外加2圈0,以 此類推

### 加了填充(padding) 之後



顯示原始圖像中的灰色



#### 舉例



Model.add(Convolution2D(32, 3, 3), input\_shape=(1, 28, 28), strides=2, padding='valid')

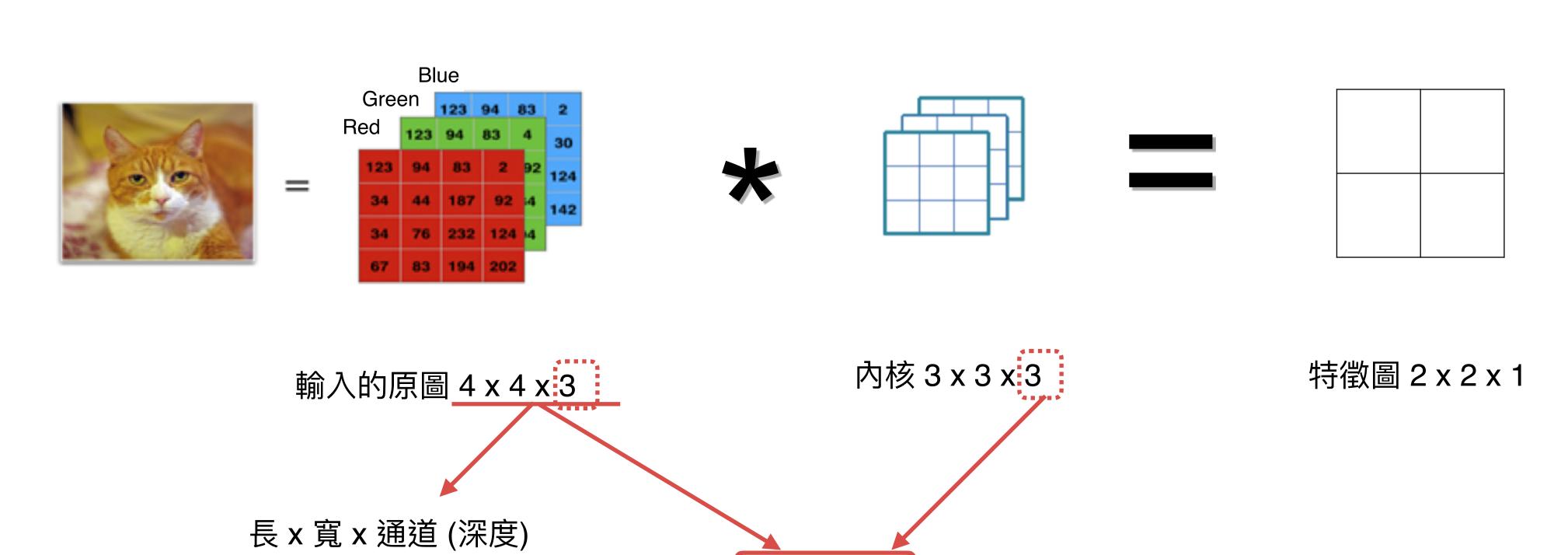
- 這代表卷積層 filter 數設定為 32, filter 的 kernel size 是 3, 步伐 stride 是 2, pad 是 1。
  - pad = 1 ,表示圖外圈額外加 1 圈 0 ,假設 pad = 2 ,圖外圈額外加 2 圈 0 ,以此 類
    - (1)kernel size是 3 的時候,卷積後圖的寬高不要變,pad 就要設定為 1
    - (2)kernel size是 5 的時候,卷積後圖的寬高不要變,pad 就要設定為 2

Input = 8x8
Kernel =32x3x3
Pad = p
Output data?
$$(New)^n = \frac{n+2p-f}{S}$$

### 多個通道(channels)的卷積作法



- 考慮多種顏色- 針對 RGB
- 會有3個對應的 kernel



### 多個通道(channels)的卷積作法



| 0 | 0   | 0   | 0   | 0   | 0   |  |
|---|-----|-----|-----|-----|-----|--|
| 0 | 156 | 155 | 156 | 158 | 158 |  |
| 0 | 153 | 154 | 157 | 159 | 159 |  |
| 0 | 149 | 151 | 155 | 158 | 159 |  |
| 0 | 146 | 146 | 149 | 153 | 158 |  |
| 0 | 145 | 143 | 143 | 148 | 158 |  |
|   |     |     |     |     |     |  |

| 0 | 0   | 0   | 0   | 0   | 0   |  |
|---|-----|-----|-----|-----|-----|--|
| 0 | 167 | 166 | 167 | 169 | 169 |  |
| 0 | 164 | 165 | 168 | 170 | 170 |  |
| 0 | 160 | 162 | 166 | 169 | 170 |  |
| 0 | 156 | 156 | 159 | 163 | 168 |  |
| 0 | 155 | 153 | 153 | 158 | 168 |  |
|   |     |     |     |     |     |  |

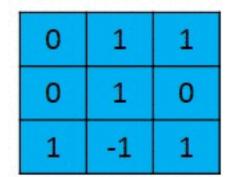
| 0 | 0   | 0   | 0   | 0   | 0   |  |
|---|-----|-----|-----|-----|-----|--|
| 0 | 163 | 162 | 163 | 165 | 165 |  |
| 0 | 160 | 161 | 164 | 166 | 166 |  |
| 0 | 156 | 158 | 162 | 165 | 166 |  |
| 0 | 155 | 155 | 158 | 162 | 167 |  |
| 0 | 154 | 152 | 152 | 157 | 167 |  |
|   |     |     |     |     |     |  |

Input Channel #1 (Red)

Input Channel #2 (Green)

Input Channel #3 (Blue)

| -1 | -1 | 1  |
|----|----|----|
| 0  | 1  | -1 |
| 0  | 1  | 1  |



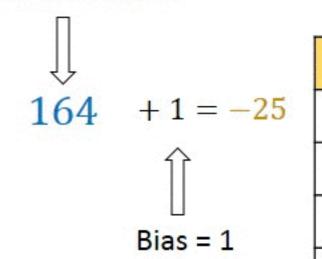
Kernel Channel #1



Kernel Channel #2



Kernel Channel #3

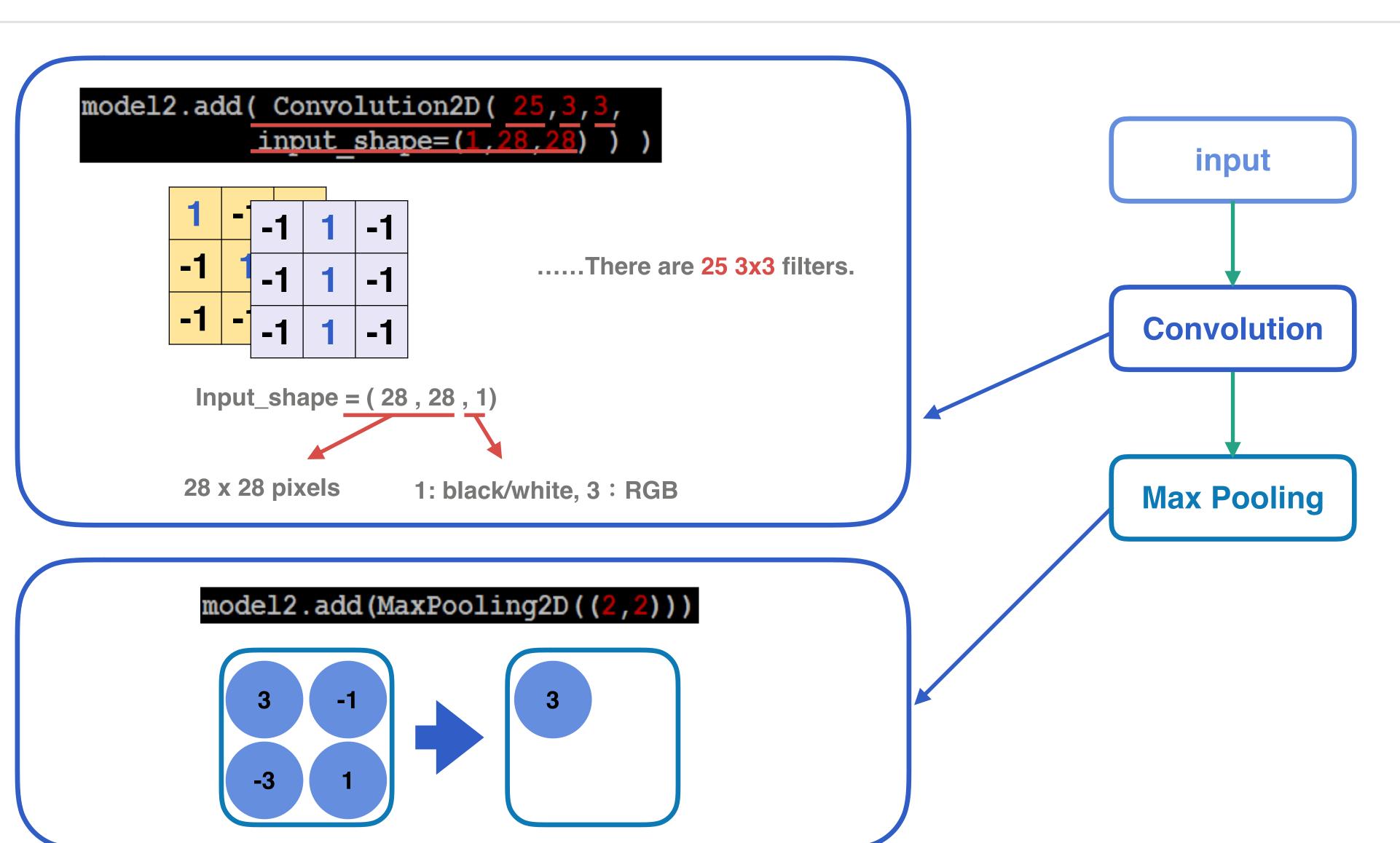


| Output |     |       |  |  |  |
|--------|-----|-------|--|--|--|
| -25    |     |       | 1  |  |  |
|        |     |       | S. Control of the con |  |  |
|        |     |       | 1  |  |  |
|        |     |       |  |  |  |
|        | 200 | -0946 |  |  |  |

#### 前述流程 / python程式 對照



Filter number 由少input side到多



#### 前述流程 / python程式 對照





# 重要知識點複習:卷積(Convolution) 跟池化(Pooling)

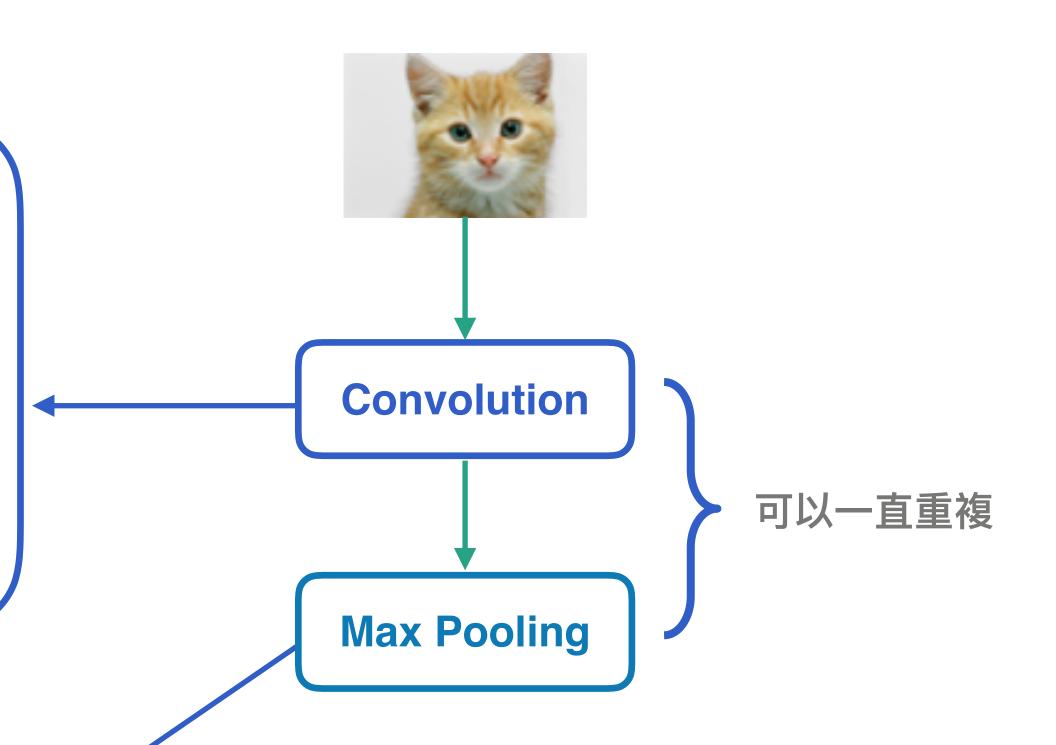




可以選取特徵,保留作運算,而不是整張圖

#### 特性2

相同的特徵(例如貓耳朵),可以釋出現在圖的任何位置。



特性3

縮圖不會影響 object

## 卷積神經網路(CNN)特性



#### 適合用在影像上

- · 因為 fully-connected networking 如果用在影像辨識上,會導致參數過多 (因為像素很多),導致 over-fitting
- · CNN 針對影像辨識的特性,特別設計過,來減少參數
- · Convolution:學出 filter 比對原始圖片,產生出 feature map (也當成 image)
- · Max Pooling:將 feature map 縮小
- · Flatten:將每個像素的 channels (有多少個 filters) 展開成 fully connected feedforward network



請跳出PDF至官網Sample Code&作業 開始解題

