

Day 94

# 深度學習應用卷積神經網路

## 卷積神經網路 - 卷積(Convolution)層與參數調整



# 本日知識點目標

---



目標  
知識點

了解卷積神經網路(CNN )中的  
卷積 (Convolution)



獲得  
知識點

完成今日課程後你應該可以了解

- 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 )
  - 內核大小 (Kernel size )
  - 深度(Depth, Kernel的總數)
  - 填充(Padding)
  - 選框每次移動的步數(Stride)

```
model.add(Convolution2D(25, 3, 3, input_shape=(1, 28, 28)))
```

(卷積引數：filter數量，filter長，filter寬，輸入影象的三維 (RGB，長，寬) )

給定了 Filter 的 深度與維度

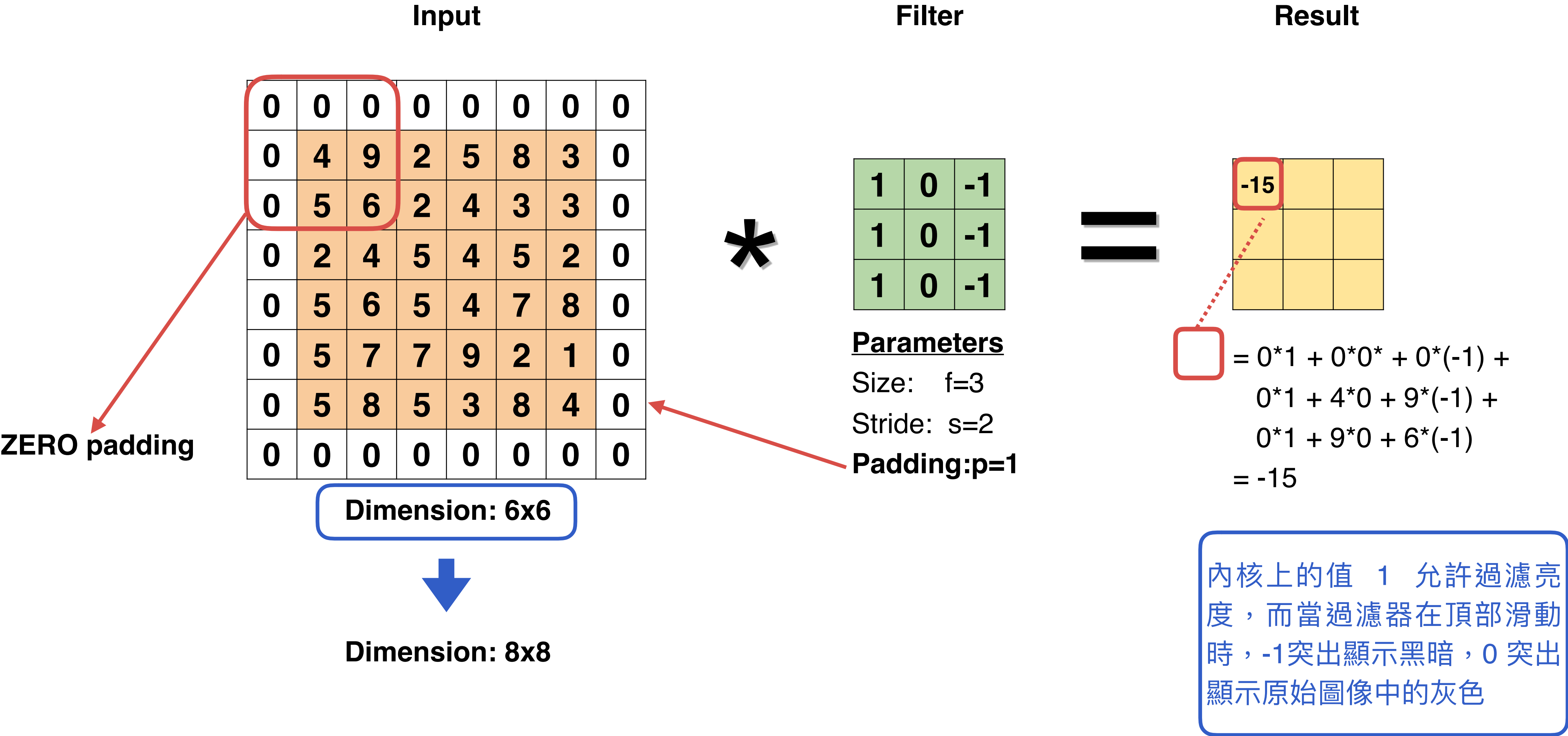


# 填充或移動步數(Padding/Stride )的用途

---

- 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
    - $\text{new\_height} = \text{new\_width} = (W - F + 1) / S$
  - **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



# 舉例

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

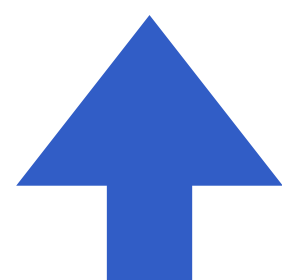
- 這代表卷積層 filter 數設定為 32，filter 的 kernel size 是 3，步伐 stride 是 2，pad 是 1。
  - pad = 1，表示圖外圈額外加 1 圈 0，假設 pad = 2，圖外圈額外加 2 圈 0，以此類
  - (1)kernel size是 3 的時候，卷積後圖的寬高不要變，pad 就要設定為 1
  - (2)kernel size是 5 的時候，卷積後圖的寬高不要變，pad 就要設定為 2

Input = 8x8

Kernel =32x3x3

Pad = p

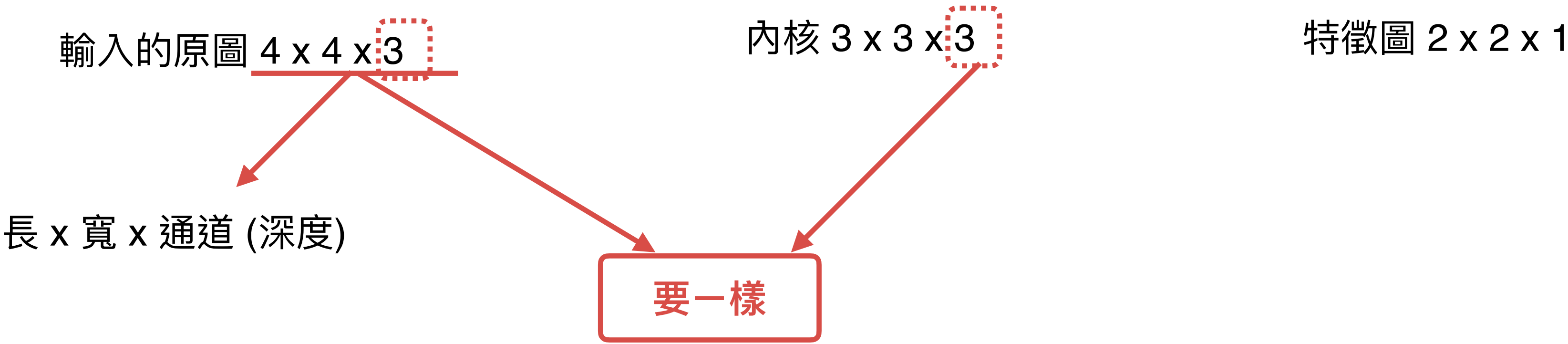
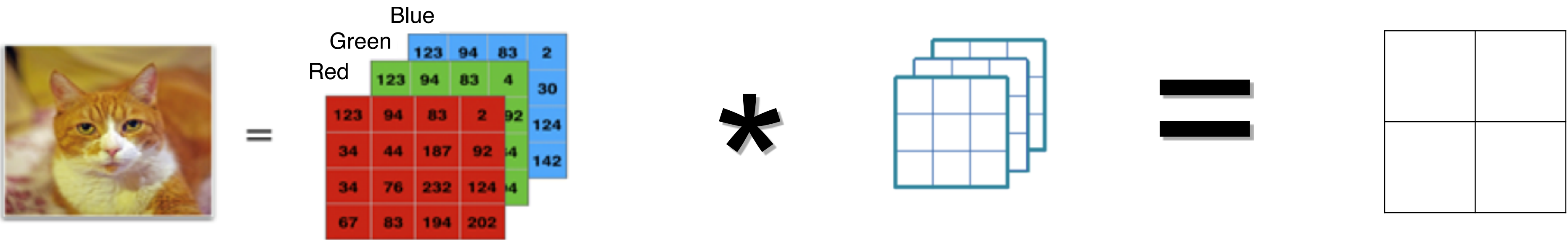
Output data?



$$(New)^n = \frac{n+2p-f}{S}$$

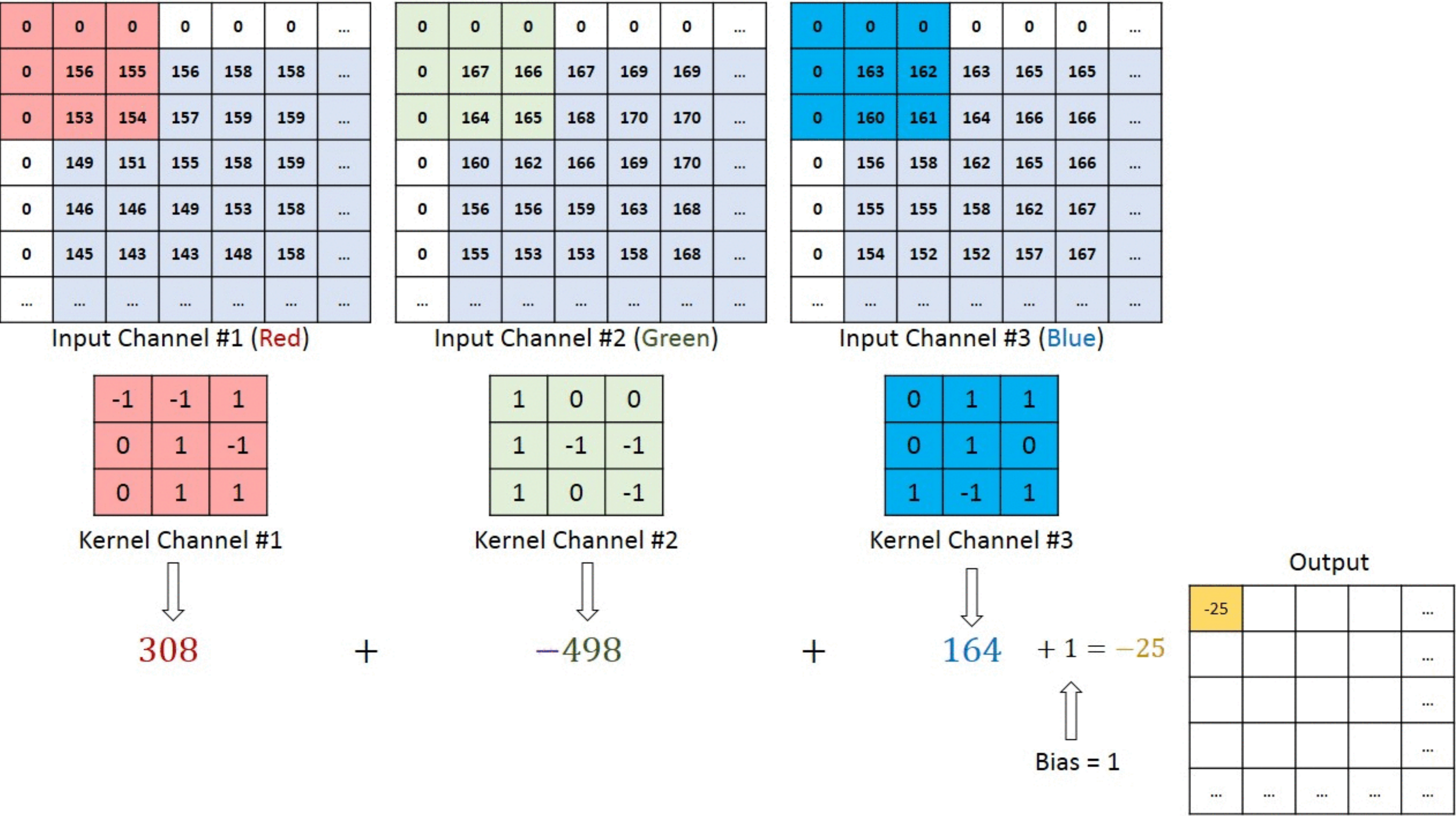
# 多個通道(channels)的卷積作法

- 考慮多種顏色- 針對 RGB
- 會有3個對應的 kernel



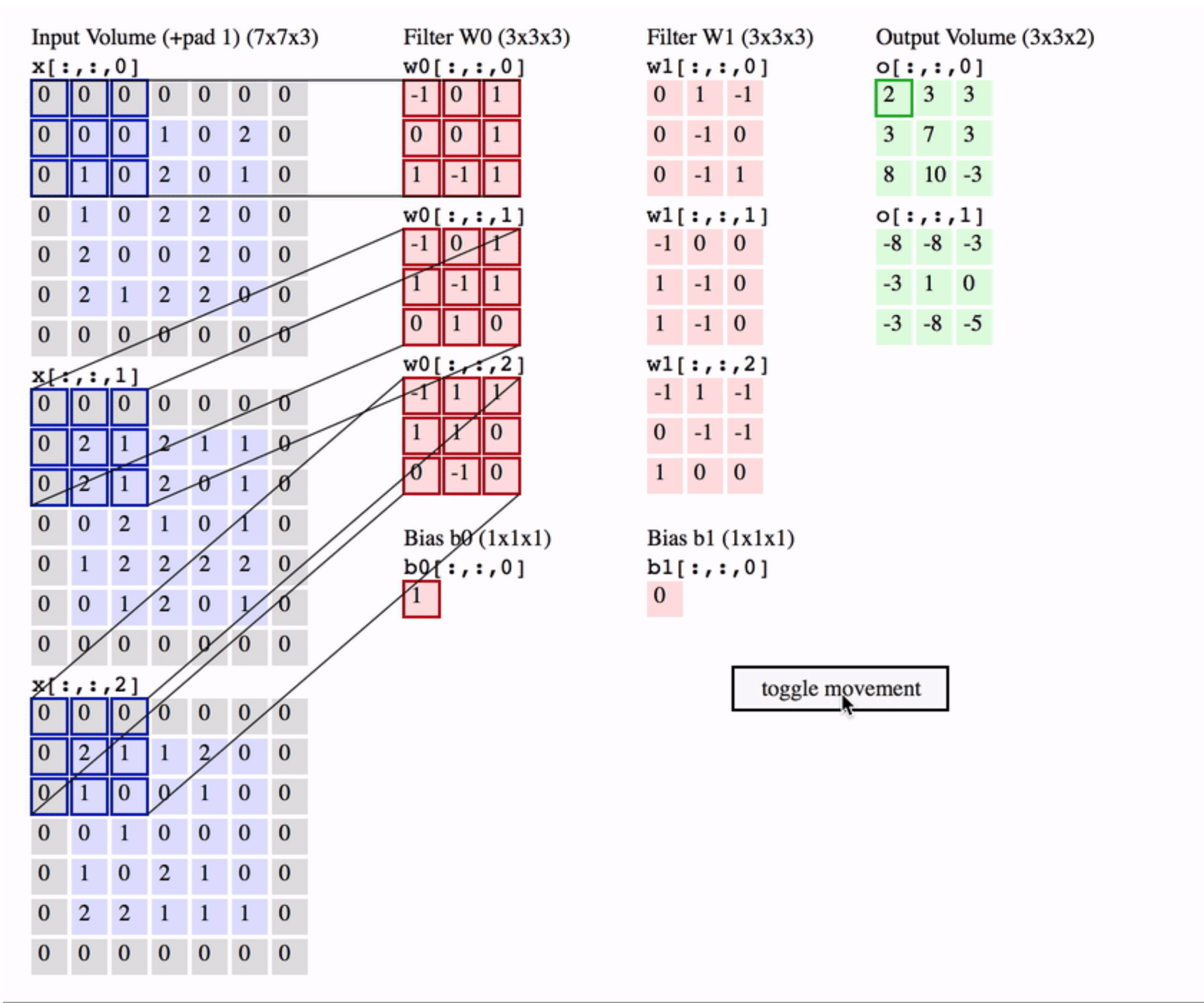


# 多個通道(channels)的卷積作法





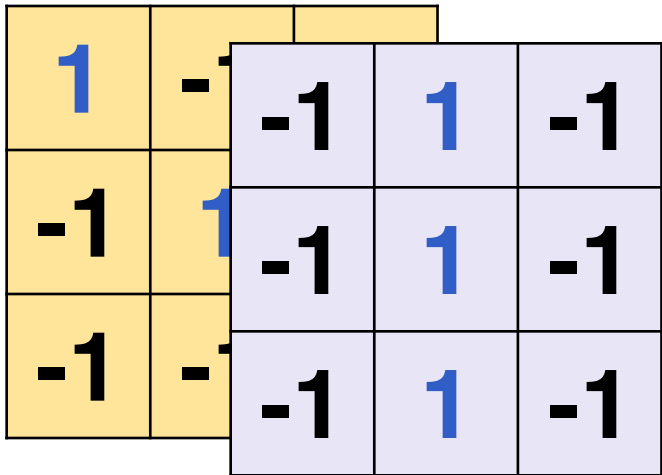
# 卷積移動示意



# 前述流程 / python程式 對照

Filter number 由少  
input side到多

```
model2.add( Convolution2D( 25,3,3,  
                           input_shape=(1,28,28) ) )
```

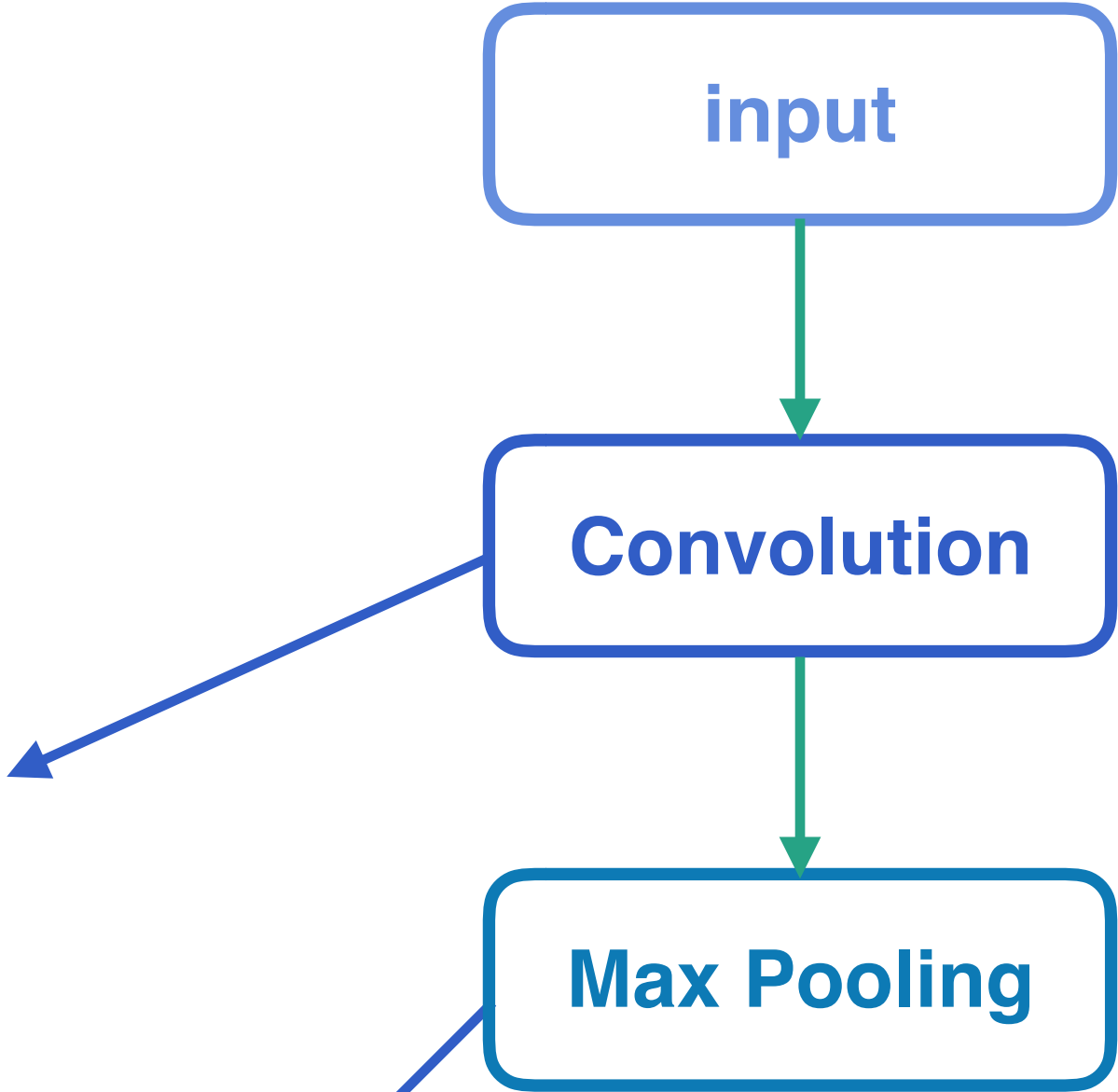
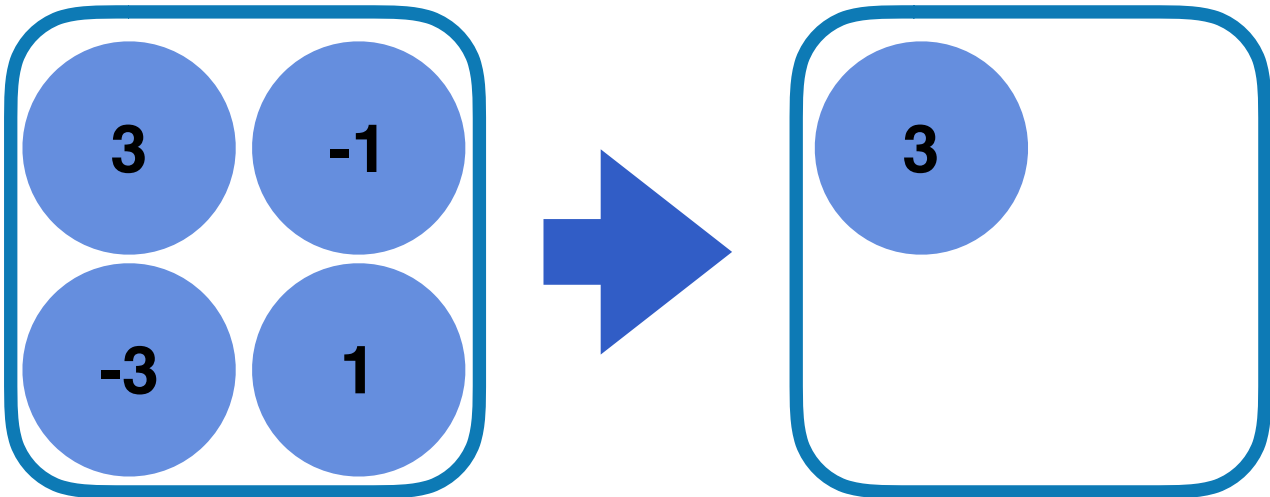


.....There are 25 3x3 filters.

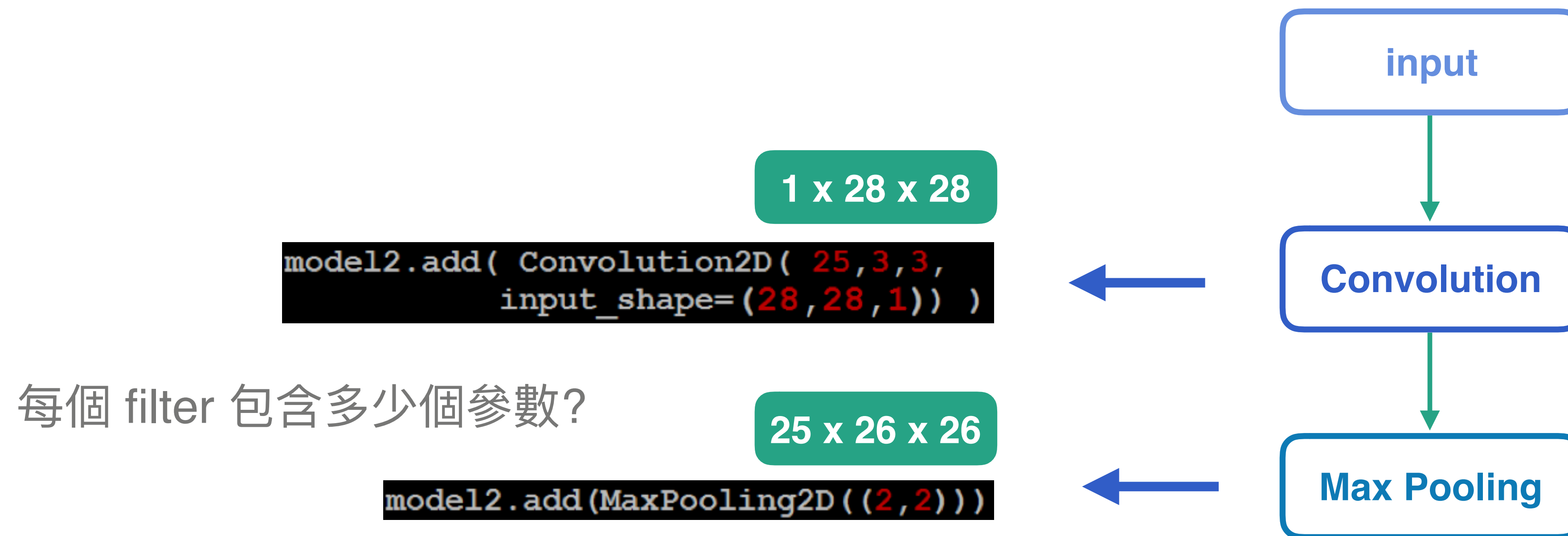
Input\_shape = ( 28 , 28 , 1)

28 x 28 pixels      1: black/white, 3 : RGB

```
model2.add(MaxPooling2D( (2,2) ) )
```

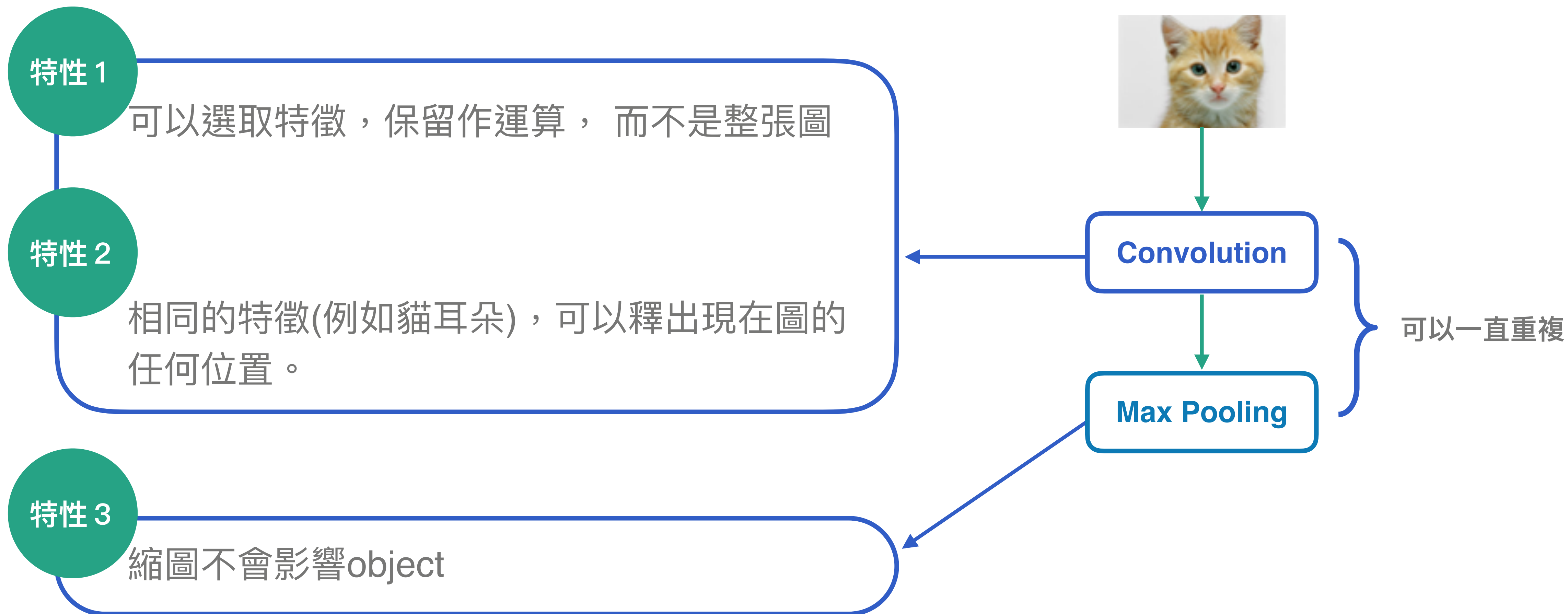


# 前述流程 / python程式 對照





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



# 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

# 解題時間 It's Your Turn

請跳出PDF至官網Sample Code & 作業  
開始解題

