

## Problem D 高斯濾波器

Time limit: 1 second

Memory limit: 256 megabytes

### 題目內容

本題題本極長，請耐心看完？

在影像處理的領域裡，Image Filter，是一個時常被提出的概念，圖片在被對應的 Image Filter 處理後會有不同的型態出現。

真實世界中，存在許多不同種類的濾波器，大致上可以分成以下兩種

- 平滑化 (濾除雜訊): 均值濾波器, 中值濾波器, Gaussian Filter
- 銳化 (強化邊緣): Laplace Filter, Sobel Filter

本題需實作一個簡化後的 Gaussian Filter

#### 1. Gaussian Filter 的用途

減少圖像雜訊以及降低細節層次，其視覺效果就像是經過一個半透明屏幕在觀察圖像。



經過Gaussian Filter後的圖像

為何 Gaussian Filter 能夠將圖形模糊化呢？

#### 2. Gaussian Filter 矩陣

以下近似 3\*3 Gaussian Filter 的 generalized weighted smoothing filter 矩陣，圖像與 3\*3 Gaussian Filter 做卷積將會達到濾除雜訊、低通、模糊化的效果。以下圖片為 Gaussian Filter 矩陣的範例

$$\frac{1}{16} \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$$

generalized weighted smoothing filter

有可能會問，為何對這個矩陣卷積就能將圖片模糊化？

- 卷積後會從九個點變一個點，當然會模糊化阿!!（卷積是什麼會在後面提到）

如果要將圖片模糊化，為何不 9 個點相加除以 9 就好了？

- 不論是對任何圖像作低通，都不希望圖像失真，而降低圖像失真最好的辦法就是增加圖像中心點的權重，所以中心點的權重最高，越往邊角權重就越低!

### 3. Gaussian Filter 數學函式

實際的 Gaussian Filter 由此方程式產生

$$G(x, y) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-\frac{x^2+y^2}{2\sigma^2}}$$

為了簡化計算，假設  $\sigma = 0.707$  (根號 0.5)

$$G(x, y) = \frac{1}{\pi} e^{-x^2+y^2}$$

Gaussian Filter 的中心點 (x,y) 須為 (0,0)，下例為一個 3\*3 的 (x,y) 值矩陣

$$\begin{bmatrix} (-1, -1) & (0, -1) & (1, -1) \\ (-1, 0) & (0, 0) & (1, 0) \\ (-1, 1) & (0, 1) & (1, 1) \end{bmatrix}$$

將此矩陣的 x,y 值套入 Gaussian Function 並正規化後就可以得到 3\*3 的 Gaussian filter 了!

$$\begin{bmatrix} 0.045 & 0.122 & 0.045 \\ 0.122 & 0.332 & 0.122 \\ 0.045 & 0.122 & 0.045 \end{bmatrix}$$

在這題中，我們的 Gaussian filter 就直接用上面給的這一個得到高斯函數後，就可以開始對圖像作卷積

以一張真實照片舉例

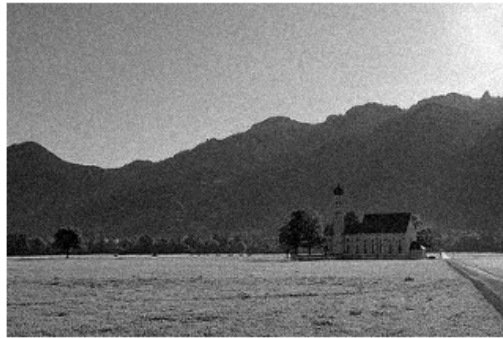


這是一張雜訊很高的照片，我們將利用 Gaussian Filter 將其消除雜訊

首先我們必須先瞭解圖片是由 R, G, B 三個 channel 所組成的，因此我們必須先將圖片轉換成灰階狀態，其公式為

$$0.299 \times R + 0.587 \times G + 0.114 \times B$$

計算完畢後，請將其四捨五入至整數位，做完的圖片會大概長這樣



最後再用上面計算的 Gaussian Filter 對整張圖片做卷積，便可獲得經由 Gaussian Filter 後的圖片

#### 4. convolution 卷積

由第三點 Gaussian Filter 算出來的那個  $3 \times 3$  的矩陣將原本的整張圖片掃過去，這個動作被稱為 **convolution 卷積**，那用下面這張圖解釋什麼是卷積

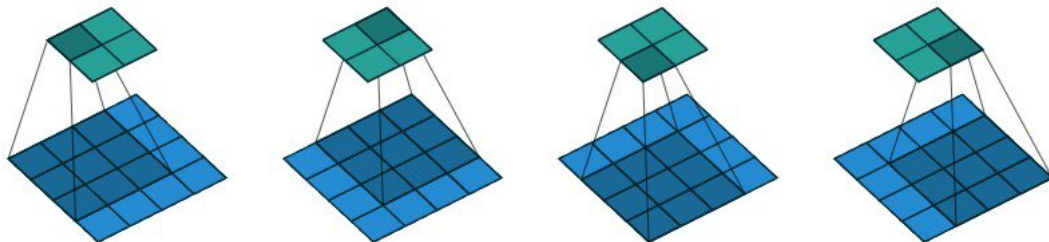


Figure 2.1: (No padding, unit strides) Convolving a  $3 \times 3$  kernel over a  $4 \times 4$  input using unit strides (i.e.,  $i = 4$ ,  $k = 3$ ,  $s = 1$  and  $p = 0$ ).  
[https://blog.csdn.net/DD\\_PP\\_JJ](https://blog.csdn.net/DD_PP_JJ)

四張小圖裡，下面藍色那個  $4 \times 4$  的矩陣，可以視作我們上面提到的灰階圖片

每張小圖裡，會看到下方有一個  $3 \times 3$  的深藍色小矩陣，那個深藍色矩陣為 Gaussian Filter 當次處理的範圍，最後這個  $3 \times 3$  的 Gaussian Filter 每一次會移動一格，直到把整張圖片全部掃過

那每一次 Gaussian Filter 對圖片裡  $3 \times 3$  那個負責的區塊，要怎麼做處理？

答案是 內積

我們只要把  $3 \times 3$  的區塊，跟 Gaussian filter 做內積就可以做到卷積的動作了！

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & a_{13} \\ a_{21} & a_{22} & a_{23} \\ a_{31} & a_{32} & a_{33} \end{bmatrix}$$

$$B = \begin{bmatrix} b_{11} & b_{12} & b_{13} \\ b_{21} & b_{22} & b_{23} \\ b_{31} & b_{32} & b_{33} \end{bmatrix}$$

內積公式:  $C = A \cdot B = C = \sum_{i=1}^3 \sum_{j=1}^3 a_{ij} \times b_{ij}$

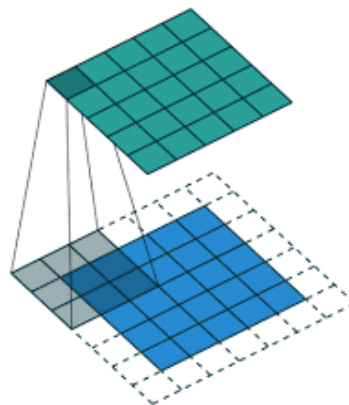
以 Figure1 舉例，Gaussian Filter 在上圖四個位置都進行過一次內積後，會得到四個數值，這四個數值分別對應到圖片上半部的綠色區塊，而那整個綠色區塊，就是整張圖片經過卷積的結果。

快結束了剩下最後一步。

## 5. Padding

聰明的你們可能會發現，經過卷積後，原本的圖片變小張了，以上圖舉例，原來  $4 \times 4$  的圖片變小了，只剩下  $2 \times 2$  的大小，可以思考一下，會發現每進行一次卷積，大小的長寬都會減少 2。

一般來說，遇到這種狀況會在做卷積前，周圍補一圈 0



用虛線畫出來的地方全部補 0，這樣就讓卷積過後，圖片的大小依然不變了

## 輸入格式

第一行有兩個數字  $n$   $m$  代表圖片的長度與寬度

接這輸入三個  $n \times m$  的陣列，中間以空白隔開，陣列跟陣列間以空白隔開，分別代表 RGB 三個 channel

在每個陣列裡有  $n$  行，每行有  $m$  個整數  $num$ ，每個整數中間以空白個隔開

## 輸出格式

輸出一個  $n \times m$  的陣列

輸出有  $n$  行，每行有  $m$  個數字，每個數字間以空白隔開，為 Gaussian Filter 處理過後的灰階圖片

## 技術規格

- $1 \leq n, m \leq 512$
- $0 \leq num \leq 255$

### 範例輸入 1

```
2 3
1 2 3
4 5 6
2 3 2
5 6 5
10 20 1
2 71 6
```

### 範例輸出 1

```
3 4 2
4 6 4
```