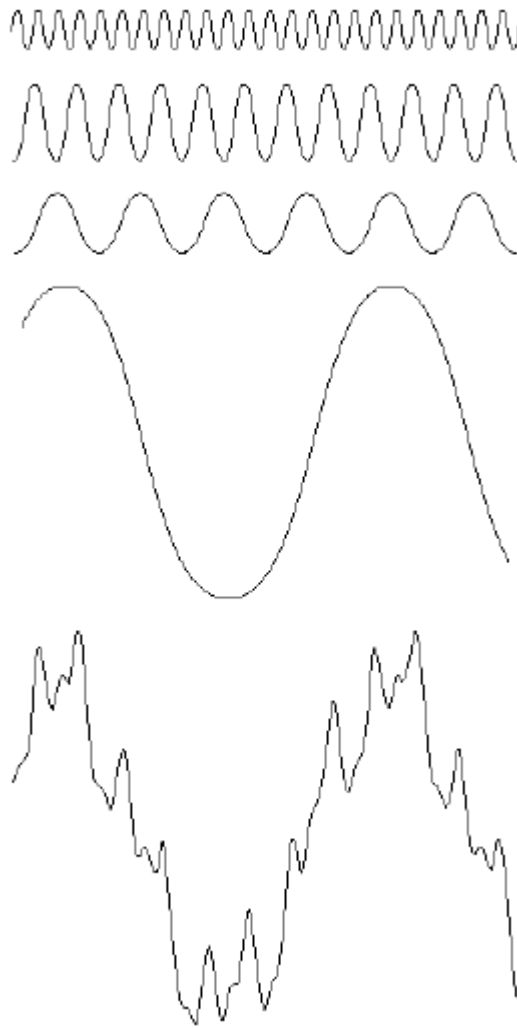


# Image Enhancement in the Frequency D

Homework Report

## ● Technical description

Fourier 轉換是說任何週期性重複的函數都可以表示成不同頻率的  $\sin$  或  $\cos$  的和，且每個會乘上不同的係數，稱之為 Fourier series。



(最底下的是上面四個 function 的總合)

就算不是週期性的函數(曲線下的面積是有限的)也可以藉由一個加權的 function 來表達成  $\sin$  或  $\cos$  相乘的積分合，在此情況下形成的結果就是 Fourier transform。

Fourier transform function 可以經由相反的處理(inverse)來完全重建回原本的樣子，而不會有資訊的喪失，這是 Fourier transform 的特色之一，如此便可以在 Fourier 值域上進行操作，並且毫無損失的回到原始的值域。

本次作業要用是二維的 DFT(discrete fourier transform)，去轉換原圖到 frequency domain 上做處理。

一個  $M \times N$  大小的影像  $f(x,y)$  的 DFT 由下列式子表示：

$$F(u, v) = \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x, y) e^{-j2\pi(ux/M + vy/N)},$$

其中  $u = 0, 1, 2, \dots, M-1$        $v = 0, 1, 2, \dots, N-1$

同理， $F(u,v)$  也可以用 inverse 轉換回  $f(x,y)$ ：

$$f(x, y) = \sum_{u=0}^{M-1} \sum_{v=0}^{N-1} F(u, v) e^{j2\pi(ux/M + vy/N)},$$

for  $x = 0, 1, 2, \dots, M-1$  and  $y = 0, 1, 2, \dots, N-1$ .

上述為 Fourier transform pair，變數  $u$  和  $v$  是 transform 或 frequency variable，而  $x$  和  $y$  是 spatial 或 image variable。

一個常用的做法是在計算 Fourier transform 前把輸入影像乘上

$(-1)^{x+y}$  :

$$\mathfrak{F}[f(x,y)(-1)^{x+y}] = F(u - M/2, v - N/2)$$

此式描述  $f(x,y)(-1)^{x+y}$  之 Fourier transform 的原點，即是  $F(0,0)$  位於  $u=M/2$  和  $v=N/2$ ，由 2-D 的 DFT 所佔據  $MXN$  區域的中心，我們稱此頻率區域為一個頻率矩形，為了確保這些位移過的座標為整數，我們需要  $M,N$  為偶數。

在  $(u,v) = (0,0)$ ，套用上式可得到：

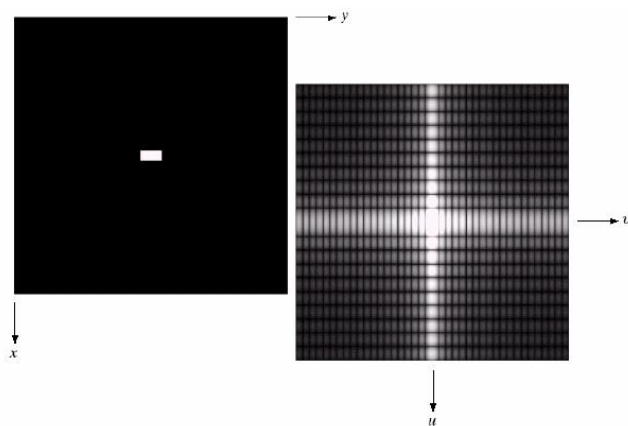
$$(4.2-16), \quad F(0,0) = \frac{1}{MN} \sum_{x=0}^{M-1} \sum_{y=0}^{N-1} f(x,y),$$

可以看出這個結果就是  $f(x,y)$  的平均，也就是說  $f(x,y)$  這個影像的平均灰階等於該影像做完 Fourier transform 到 frequency domain 中，原點  $F(0,0)$  的值。

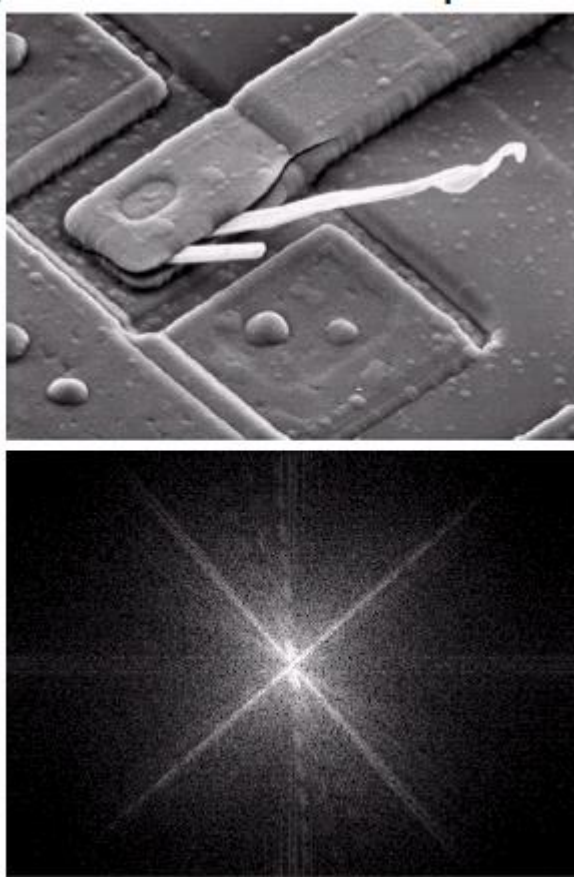
假如  $f(x,y)$  為實數，則 Fourier transform 是共軛對稱的

$$F(u,v) = F^*(-u,-v) \Rightarrow |F(u,v)| = |F(-u,-v)|$$

說明 Fourier 的頻譜是對稱的。

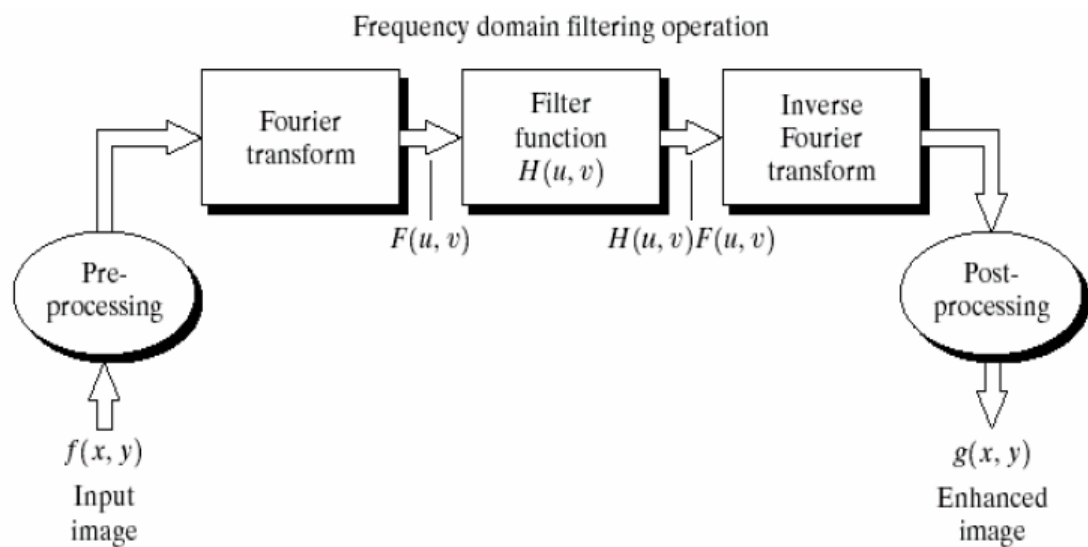


$F(u,v)$ 的每一項都包含  $f(x,y)$ 的所有值，並依**指數項**的值來修改，最慢變化的頻率  $u=v=0$  相當於影像的平均灰階，而頻率與速率改變有關，故 Fourier transform 的頻率高低和影像中灰階強度變化有所關聯。低頻對應到影像變化較慢的成分，高頻對應到影像越來越快的灰階變化(像是影像中的邊界、雜訊等等)。



上圖中透過 Fourier transform 可以清楚觀察到較強的灰階變化出現在影像中何處。

在 frequency domain 上的基本濾波步驟圖：



$H(u,v)$  為 filter function，它抑制轉換中的某些頻率，同時讓其他的不變。輸出影像的 Fourier transform 為：

$$G(u,v) = F(u,v) H(u,v)$$

$F$  的組成是複數，但通常 filter 通常是常數，在此情形下， $H$  的每一個成分乘上所對應的  $F$  成分的實部和虛部，這樣的 filter 稱為 zero-phase-shift filter，經過 filtered 的影像可以由取得  $G(u,v)$  的 inverse Fourier transform 獲得：

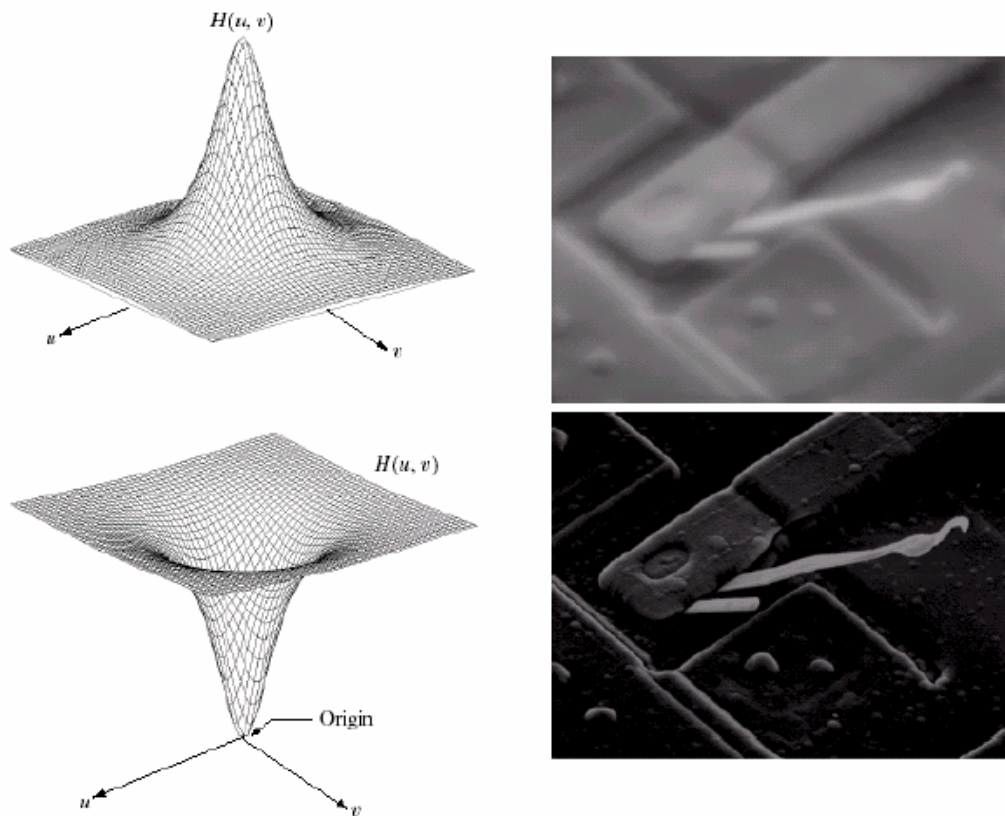
$$\text{Filtered Image} = \mathfrak{F}^{-1}[G(u, v)]$$

最後的影像是取 Filtered image 的實部並乘上  $(-1)^{x+y}$  來抵銷一開始對輸入影像乘  $(-1)^{x+y}$  的結果。

總而來說就是由經過某個 filter function  $H(u,v)$ ，以某種形式修改影像的 Fourier transform，然後再取其 inverse Fourier

transform 得到 spatial domain 中的 filter  $h(x,y)$  · 原始影像  $f(x,y)$   
再和  $h(x,y)$  做相應的處理得到 enhanced image  $g(x,y)$  。

- ✧ low-pass filter：衰減高頻，通過低頻，使影像模糊平滑
- ✧ high-pass filter：衰減低頻，通過高頻，使影像銳利清晰



◆ Laplacian in frequency domain

$$\begin{aligned}\mathfrak{F}\left[\frac{d^n f(x)}{dx^n}\right] &= (j2\pi u)^n F(u), \\ \mathfrak{F}\left[\frac{\partial^2 f(x,y)}{\partial x^2} + \frac{\partial^2 f(x,y)}{\partial y^2}\right] &= (j2\pi u)^2 F(u,v) + (j2\pi v)^2 F(u,v) \\ &= -4\pi^2(u^2 + v^2)F(u,v).\end{aligned}$$

Laplacian of  $f(x,y)$  has the result in frequency domain :

$$\mathfrak{F}[\nabla^2 f(x,y)] = -4\pi^2(u^2 + v^2)F(u,v),$$

故推導出 Laplacian 可以使用以下 filter function 來實現 :

$$H(u,v) = -4\pi^2(u^2 + v^2).$$

filter function 也需要被 shift 到中心點

$$H(u,v) = -4\pi^2[(u - M/2)^2 + (v - N/2)^2].$$

藉由 inverse Fourier transform 可以得到在 spatial domain 的

Laplacian filter :

$$\nabla^2 f(x,y) = IDFT\{H(u,v)F(u,v)\}$$

將原始影像減去 Laplacian filter 來獲得 Sharpened image

$$g(x,y) = f(x,y) - \nabla^2 f(x,y),$$

可以推導出 :

$$\begin{aligned} g(x,y) &= IDFT\{F(u,v) - H(u,v)F(u,v)\} = \\ IDFT\{[1 - H(u,v)]F(u,v)\} &= IDFT\{[1 + 4\pi^2 D^2(u,v)]F(u,v)\} \end{aligned}$$



## ● Experimental results

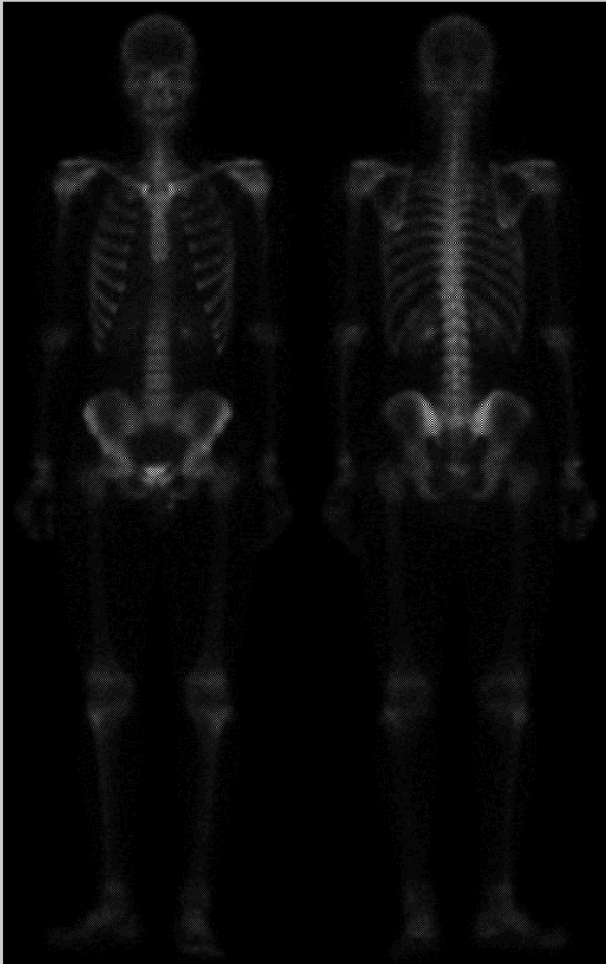
Original Image



Enhanced image



Original Image



Enhanced image



## ● Discussions

實作過程中因為對 frequency domain 不熟悉，故只要結果有錯也很難看出是錯在哪，需要對 Fourier transform 的機制有一定程度的瞭解才行，像是如果沒有做位移到 center 的動作，跑出來的結果就會非常詭異，而只在 Fourier transform 之前做一次位移，最後 inverse 之後沒有相對位移回來結果也一樣詭異。而 laplacian filter 取得的方式跟在 spatial domain 不太一樣，在 frequency domain 上是取得 laplacian filter 的頻域。

有了上次在 spatial domain 作 Laplacian 的 image sharpening 的經驗，對於如何應用 laplacian 處理銳化，已有基本的概念，影像在 spatial domain 作 filtering 的時候需要做 convolution 的計算，實作上比較麻煩一點，而轉換到 frequency domain 只要直接相乘即可，省下不少力氣。所以事實上只是換個方式去做 laplacian filter，結果和上次沒什麼差，故可以發現若沒有先做高斯濾波先去除雜訊，銳化後的 image 還是有雜訊變強的問題。

## ● References and Appendix

<http://ppt.cc/vfkf>

<http://ppt.cc/7gHi>

<http://ppt.cc/A2xL>

<http://ppt.cc/d6ZA>