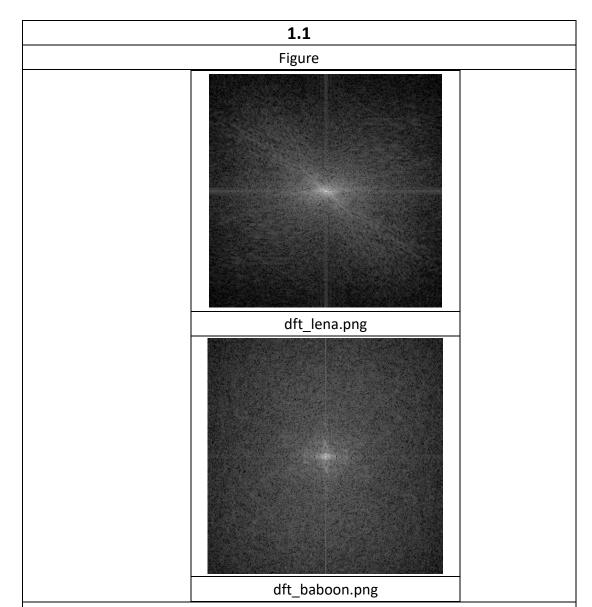
# 高等影像處理

## 作業#5

姓名:\_\_\_\_蘇柏凱\_\_\_\_

學號:\_\_\_\_\_111c71007

指導老師: 李曉祺、蔣欣翰



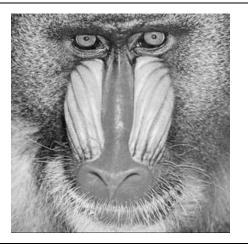
Discussion

可以在 lena 的頻譜圖上看到比 baboon 多了兩個明顯斜的,整體而言更為集中,我這次 DFT 採用兩個 1D 的 DFT 變成 2D DFT,比起直接用 2DDFT 會快上不少,並且利用公式進行平移,並在最後除以 pixel 數量並把虛部、實部取平方合開根號,最後四捨五入\*255,在 contrast enhancement 則是採用 log 的方式。

#### Figure



idft\_lena.png



idft\_baboon.png

1.2 baboon: \_MSE :0

1.2 baboon: \_PSNR :inf

1.2 lena: \_MSE :0

1.2 lena: \_PSNR :inf

#### Discussion

IDFT 的結果可以發現兩張圖與原圖完全一樣,MSE=0,PSNR 都無限大,因此可以驗證得知 DFT、IDFT 的正確性,一開始錯拿 SPECTRUM 的圖去做 IDFT 讓結果一直顯示錯誤,後來才發現問題並改用虛數、實數對進行 IDFT,IDFT 則是採用兩個 1D,因傳入的虛數、實數對尚未/pixel 數量,因此需要在最後除以 pixel 數量並把虛部、實部取平方合開根號。

#### **Figure**

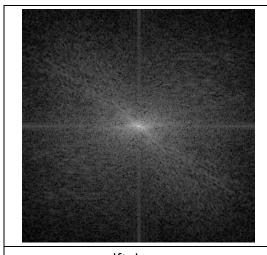
DFT Caluclate time :49.597 DFT Caluclate time :49.424

#### 手刻結果

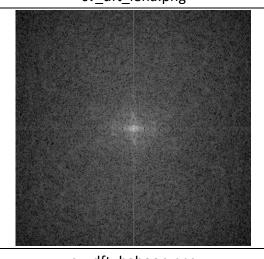
DFT Caluclate time :0.029

DFT Caluclate time :0.007

Opencv 結果



cv\_dft\_lena.png



cv\_dft\_baboon.png

#### Discussion

上方為自己手刻版本的 2 個 1D DFT,opencv 的 DFT 可以明顯看出 0.029 秒比 49 秒快上許多,看了一下 opencv 的 document 可以發現 opencv 的 DFT 實際上是運行 FFT,加上利用了 multi-thread 進行優化,可以讓電腦更好的發揮出自己的效能, magnitude spectrum results 也一樣,差別就在於運算時間。

#### Figure

IDFT Caluclate time :26.36 IDFT Caluclate time :26.354

#### 手刻結果

IDFT Caluclate time :0.028

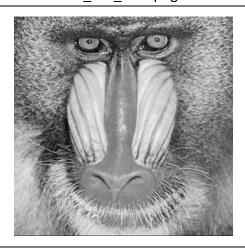
IDFT Caluclate time :0.025

### Opencv 結果

1.4 lena : \_MSE :0 1.4 lena : \_PSNR :inf 1.4 baboon : \_MSE :0 1.4 baboon : \_PSNR :inf



cv\_idft\_lena.png



cv\_idft\_baboon.png

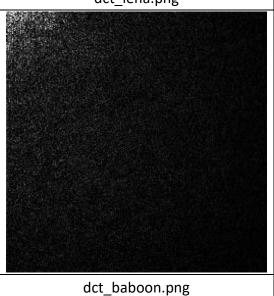
#### Discussion

可以發現執行時間上 opencv 的 0.02 秒比己自己手刻版本的 26 秒快上許多,可能原因與上一題類似,演算法的優化、效能優化都是關鍵,而而 MSE 與 PSNR 與自己的手刻版本一樣,差別就在於運算時間。

Figure



dct\_lena.png



#### **Description**

The 2-D DCT block calculates the two-dimensional discrete cosine transform of an image. Suppose f(x,y) is the input image of dimensional discrete cosine transform of an image.

$$F(m,n) = \frac{2}{\sqrt{MN}}C(m)C(n)\sum_{x=0}^{M-1}\sum_{y=0}^{N-1}f(x,y)\cos\frac{(2x+1)m\pi}{2M}\cos\frac{(2y+1)n\pi}{2N}$$

where  $C(m)=C(n)=1/\sqrt{2}$  for m,n=0 and C(m),C(n)=1 otherwise.

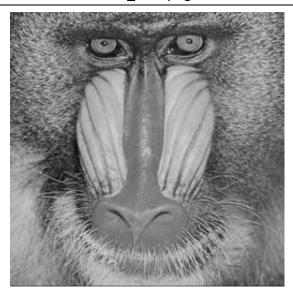
#### Discussion

延續之期的思路, DCT 也是採用兩個 1D 組成,但這次少了虛部、實部的問題,可以用一個實數來解決,只需要在最後把計算結果取絕對值並四捨五

Figure



idct\_lena.png



idct\_baboon.png

DCT Caluclate time :187.969 IDCT Caluclate time :190.453 DCT Caluclate time :188.748 IDCT Caluclate time :189.145

1.6 lena : \_MSE :0 1.6 lena : \_PSNR :inf 1.6 baboon : \_MSE :0 1.6 baboon : \_PSNR :inf The 2-D IDCT block calculates the two-dimensional inverse discrete cosine transform of the input signal. The equation for the two-dimensional IDCT of

$$f(x,y) = \frac{2}{\sqrt{MN}} \sum_{m=0}^{M-1} \sum_{n=0}^{N-1} C(m)C(n)F(m,n)\cos\frac{(2x+1)m\pi}{2M}\cos\frac{(2y+1)n\pi}{2N},$$

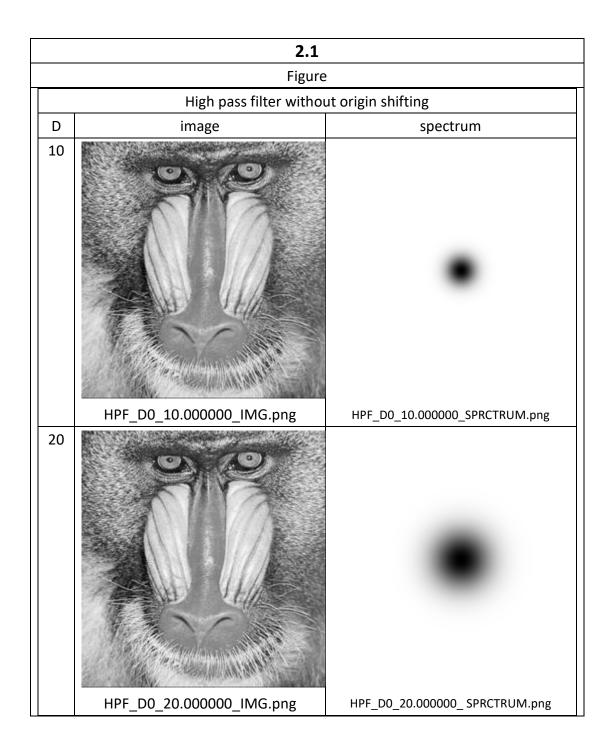
 $\text{ where } \textit{F(m,n)} \text{ is the discrete cosine transform (DCT) of the signal } \textit{f(x,y)}. \text{ If } \textit{m} = \textit{n} = 0 \text{, then } \textit{C(m)} = \textit{C(n)} = 1 \text{/} \sqrt{2}. \text{ Otherwise } \textit{C(m)} = \textit{C(n)} = 1 \text{.}$ 

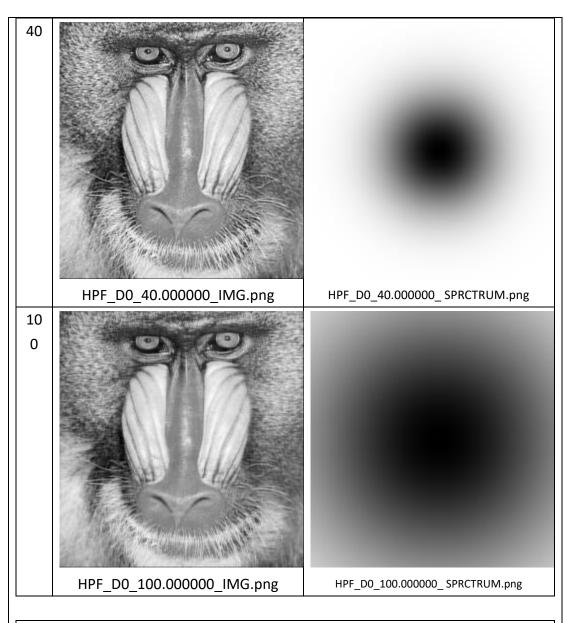
#### Discussion

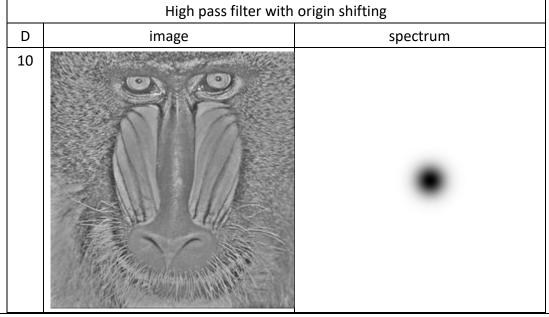
可以發現 IDCT 的結果也可以完全還原成原圖,MSE=0,PSNR=inf,因此也算得上是一個優良的演算法,依據上圖公式,只需在最後再取絕對值即可。

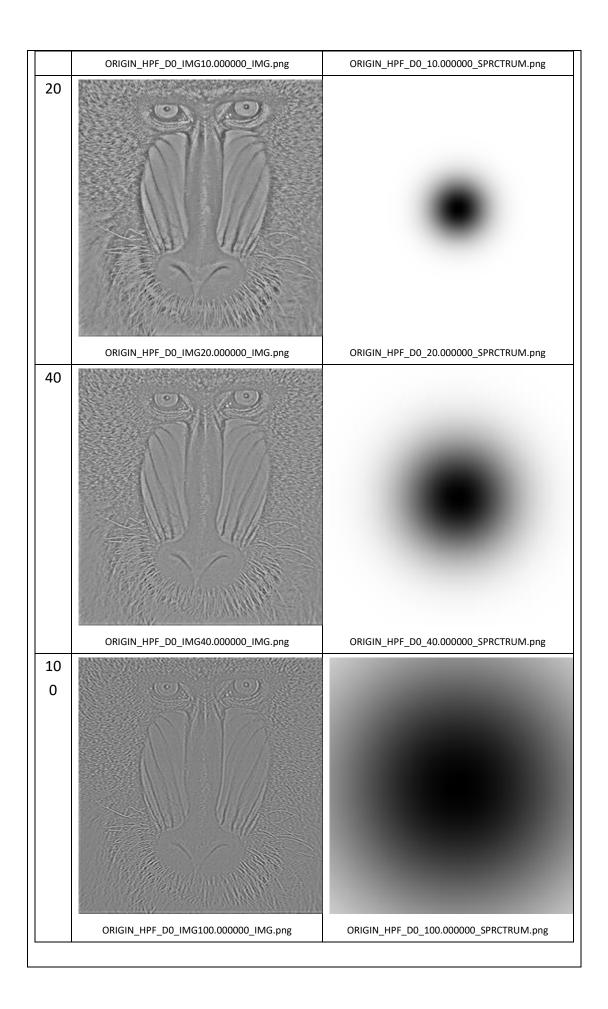
#### Discussion

可以發現在 DFT 會有實數、虛數,而 DCT 僅有實數,雖然兩者的計算時間在手刻版本中由 DFT 勝出,但是計算量尚有許多優化空間 EX:DP 技巧、multi-threads 等等,玵在圖像壓縮中,bit rate 是表示數據量的一個重要指標。由於 DCT 在能量集中和視覺特性上的優勢,它通常能夠以較低的 bit rate 實現相當於或更好於 DFT 的壓縮效果。這種 bit rate 的節省意味著在相同的壓縮比下,使用 DCT 進行圖像壓縮可以得到更小的數據文件,更適合在有限的儲存或傳輸帶寬條件下應用

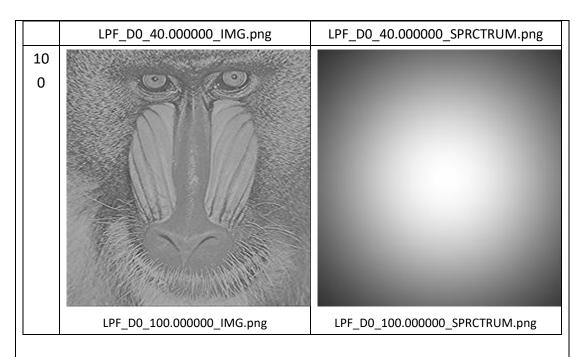


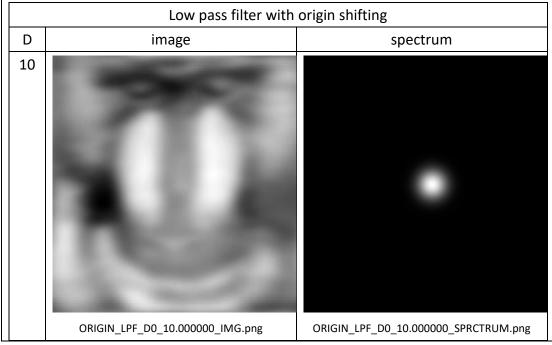


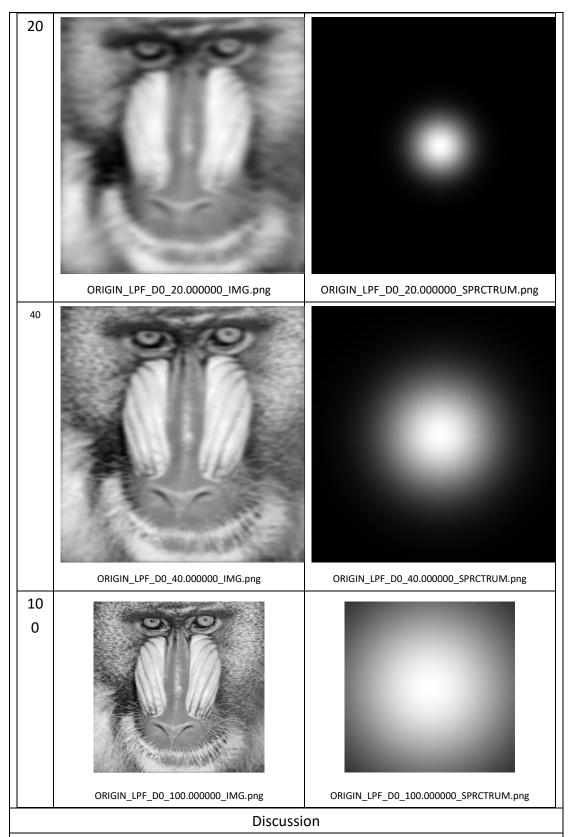




Low pass filter without origin shifting			
D	image	spectrum	
10			
	LPF_D0_10.000000_IMG.png	LPF_D0_10.000000_SPRCTRUM.png	
20			
	LPF_D0_20.000000_IMG.png	LPF_D0_20.000000_SPRCTRUM.png	
40			



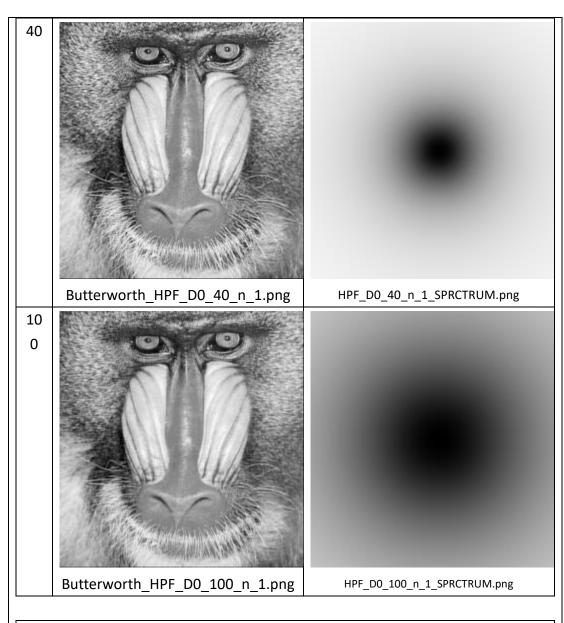


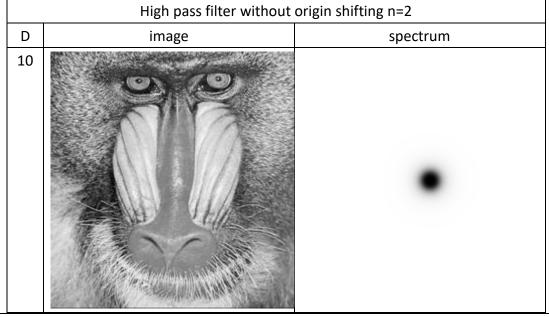


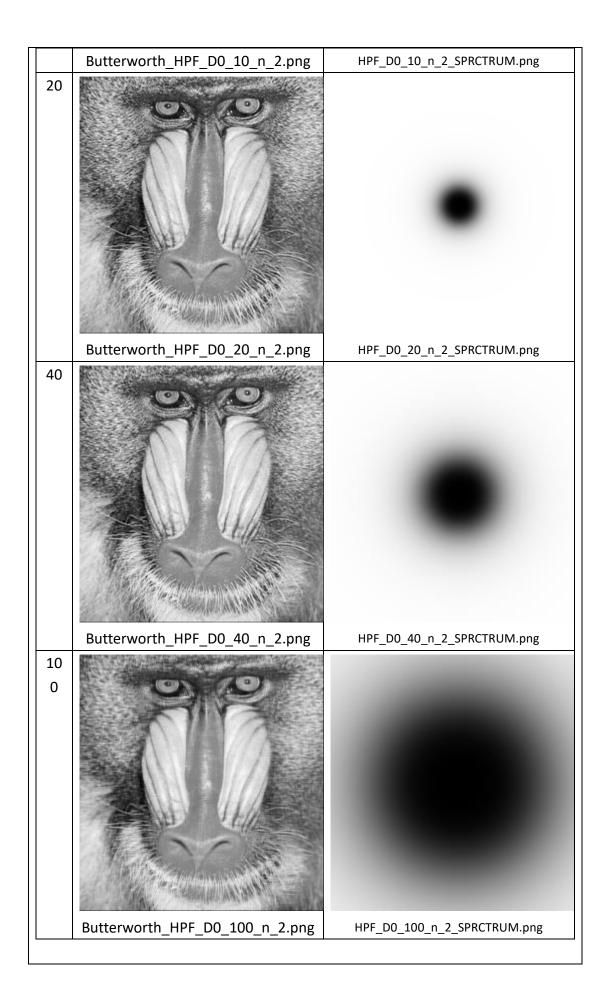
可以看到沒有做 Origin shifting 的版本不論是 HPF 或是 LPF 都顯得很怪異因為作用在高頻上所以跟我們的預期結果會相反,HPT 幾乎不受到模糊影響,LPF 則幾乎完全看不到資訊,而經過 origin shifting 的可以發現 D 越大 LPF 細節越多,HPF 則越來越模糊,因此題圖片數量較多另有開資料來在 image\_file 中的

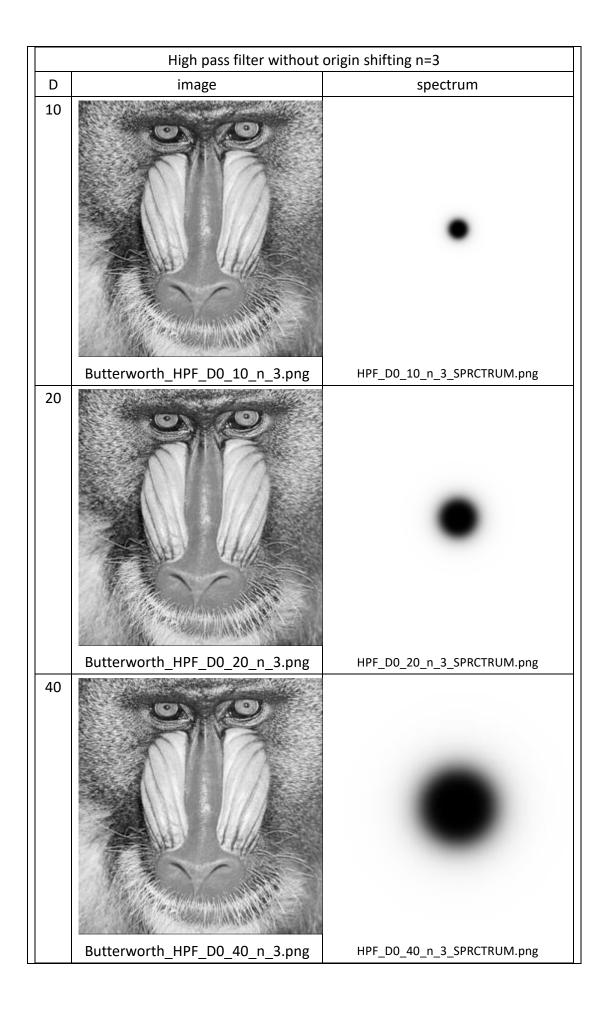
gaussian 内。。

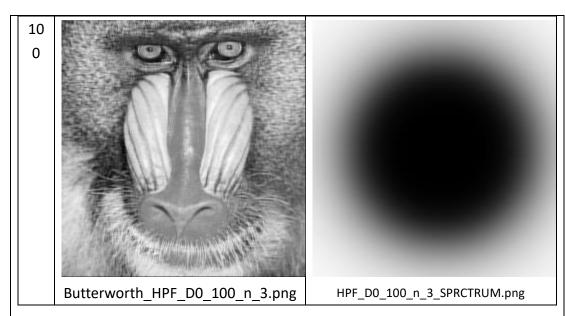
### 2.2 Figure High pass filter without origin shifting n=1 image spectrum D 10 Butterworth\_HPF\_D0\_10\_n\_1.png HPF\_D0\_10\_n\_1\_SPRCTRUM.png 20 $Butterworth\_HPF\_D0\_20\_n\_1.png$ ${\sf HPF\_D0\_20\_n\_1\_SPRCTRUM.png}$

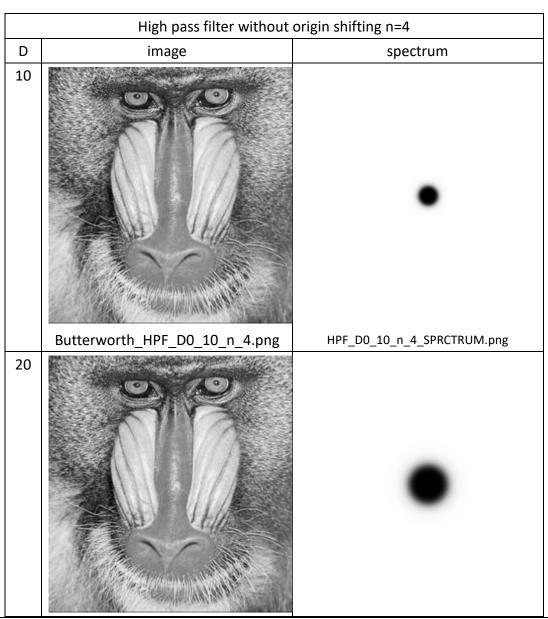


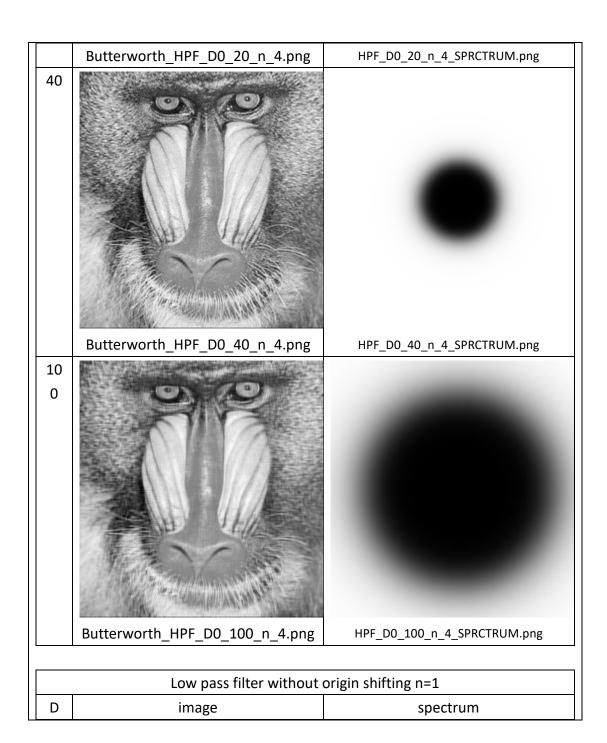


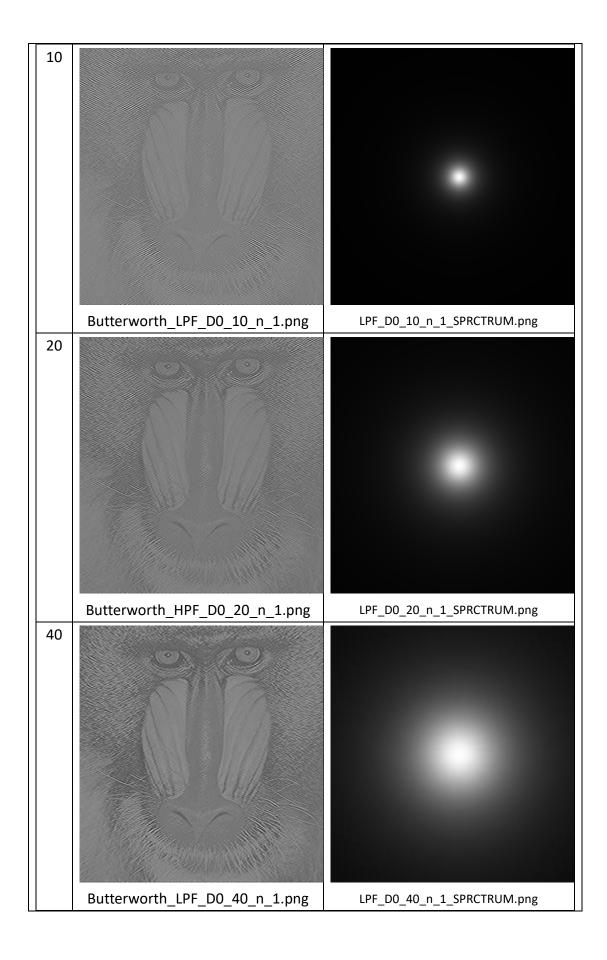


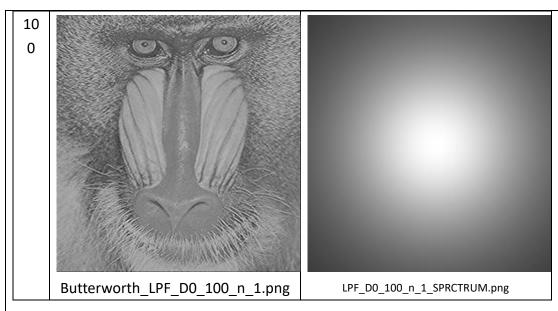


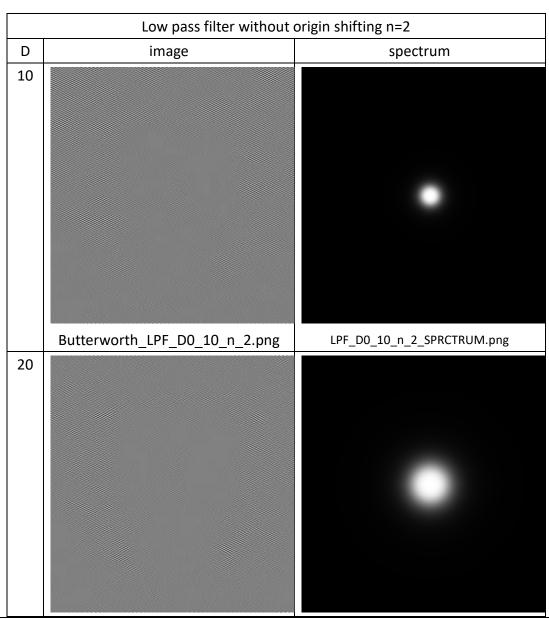


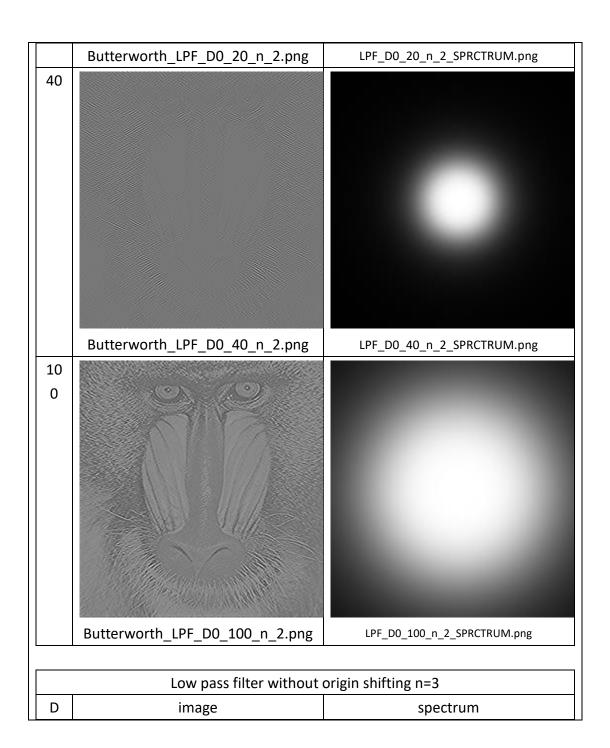




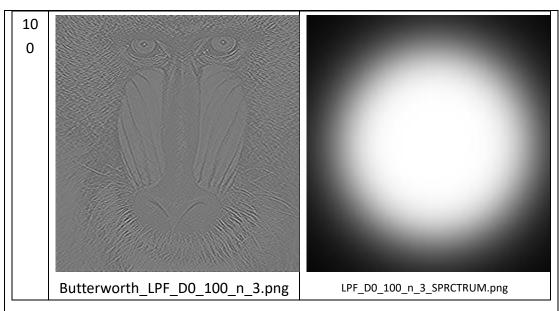


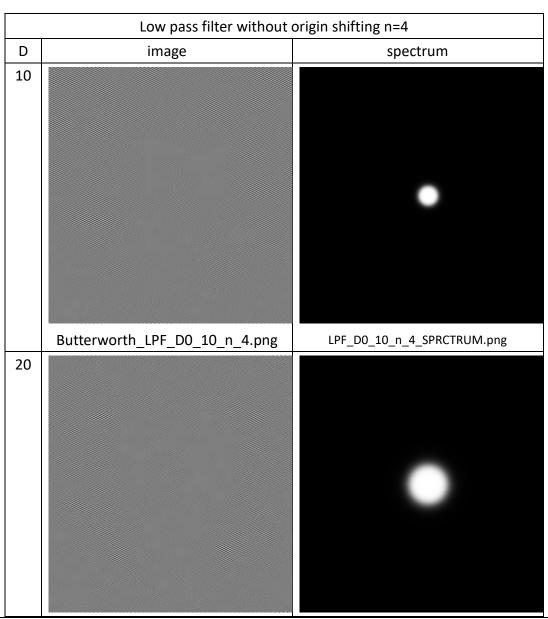


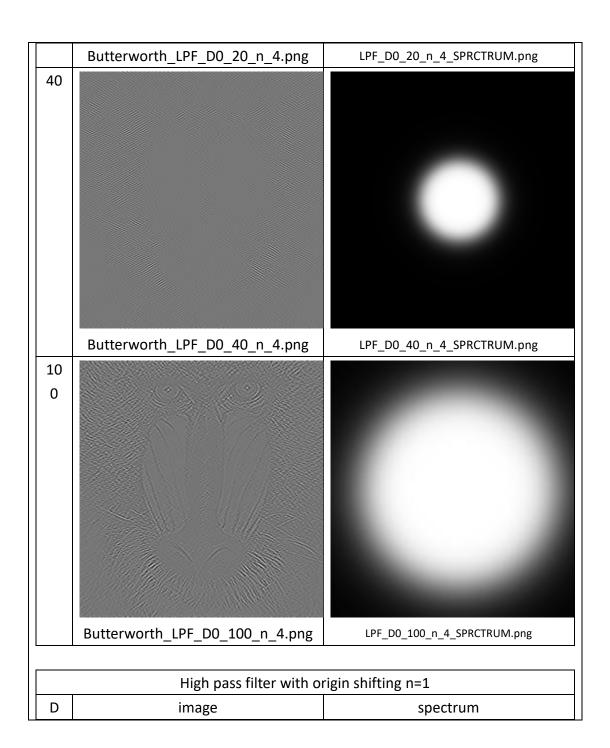


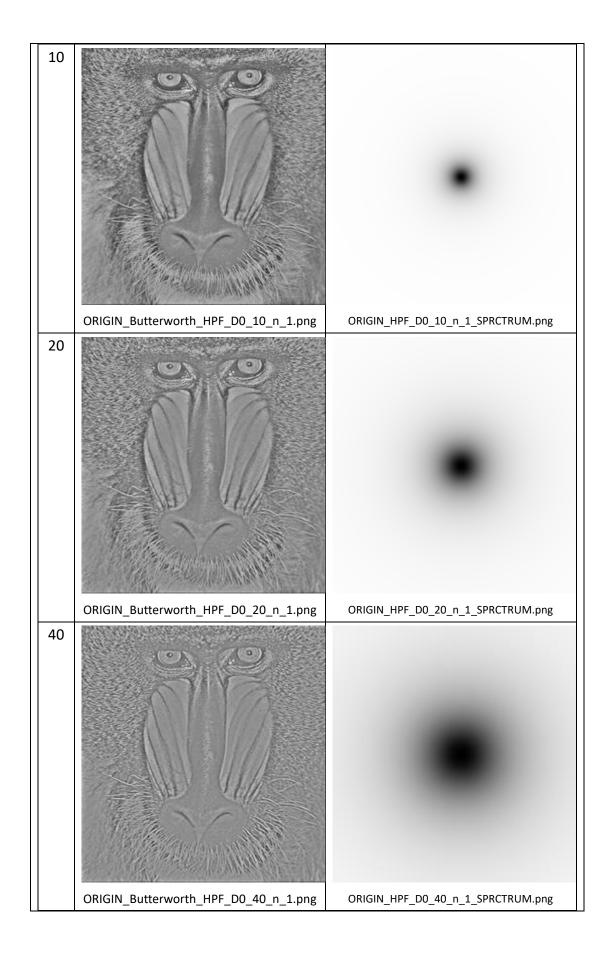


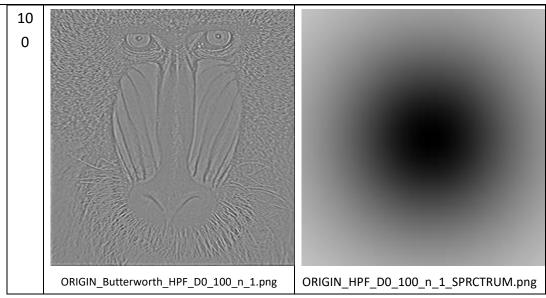
10		
	Butterworth_LPF_D0_10_n_3.png	LPF_D0_10_n_3_SPRCTRUM.png
20		
	Butterworth_LPF_D0_20_n_3.png	LPF_D0_20_n_3_SPRCTRUM.png
40		
	Butterworth_LPF_D0_40_n_3.png	LPF_D0_40_n_3_SPRCTRUM.png

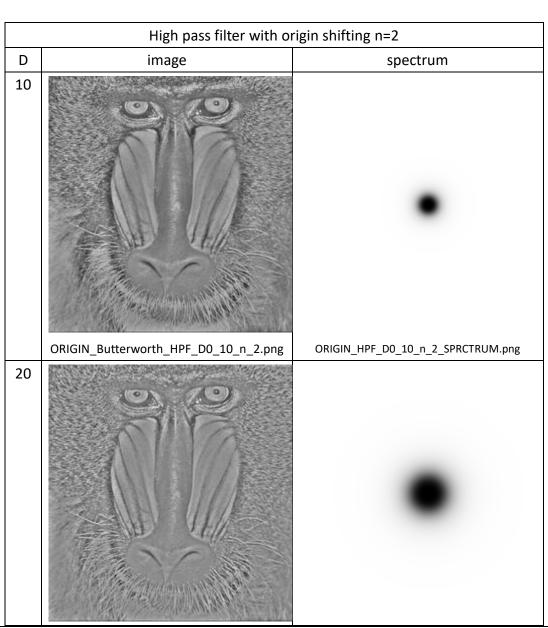


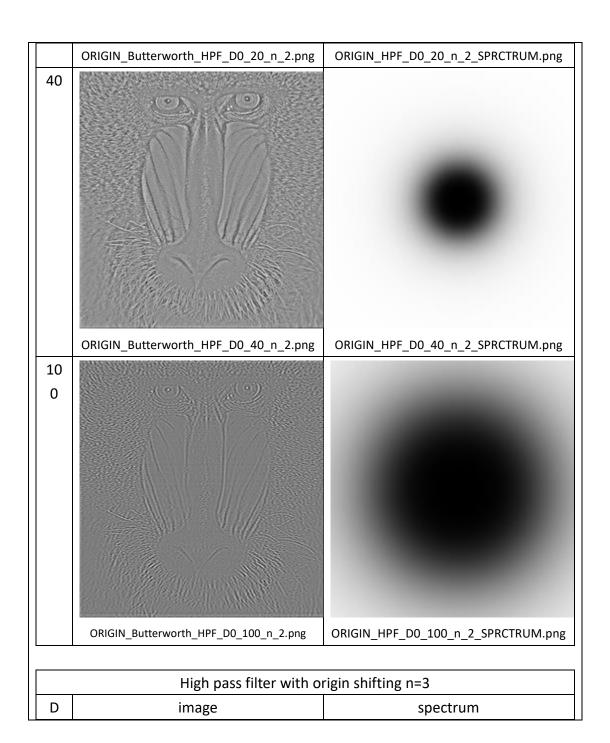


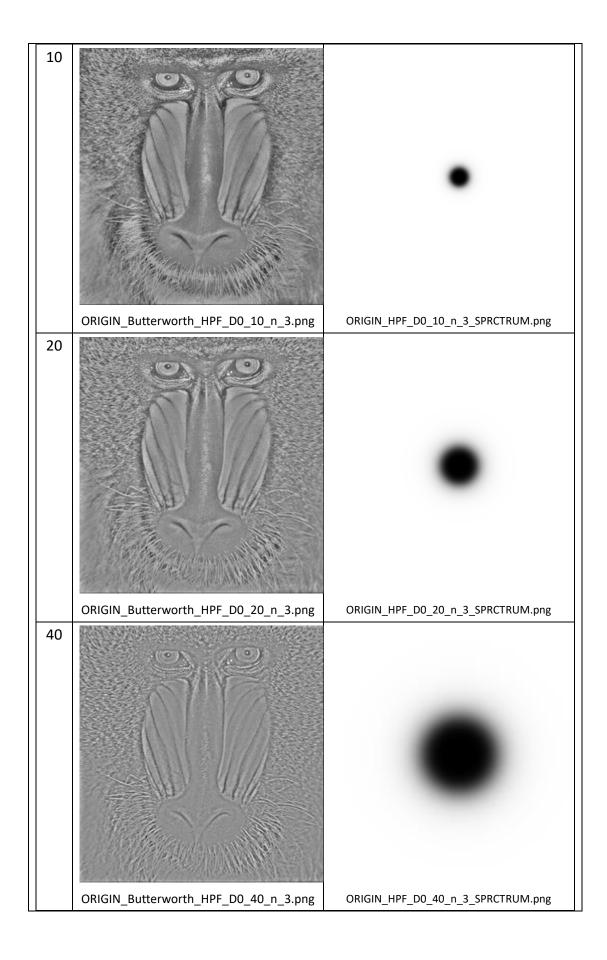


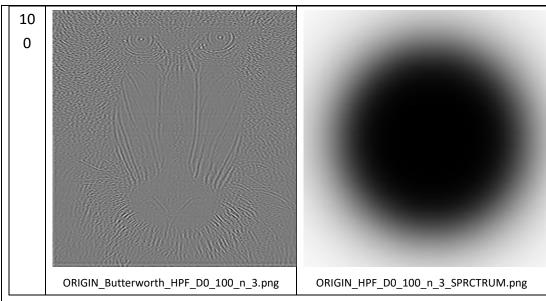


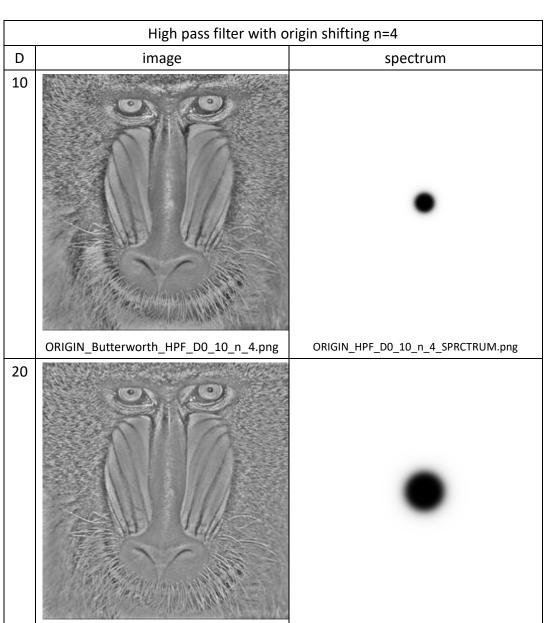


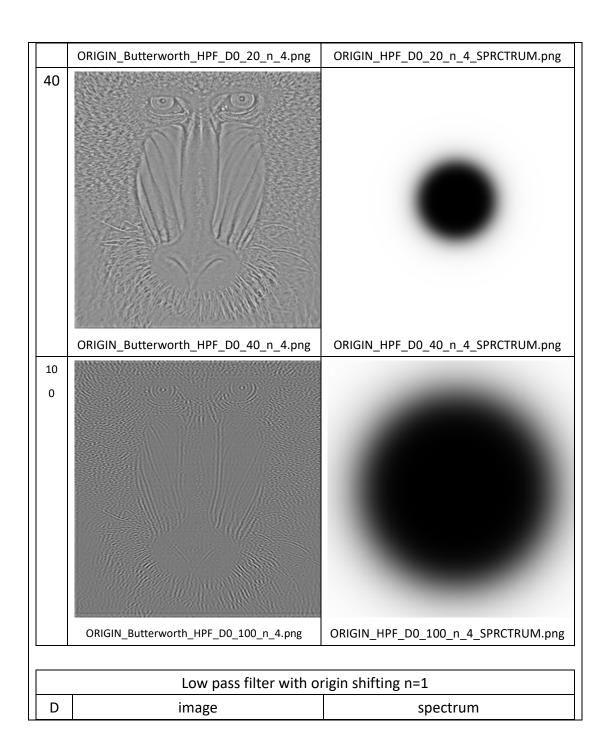


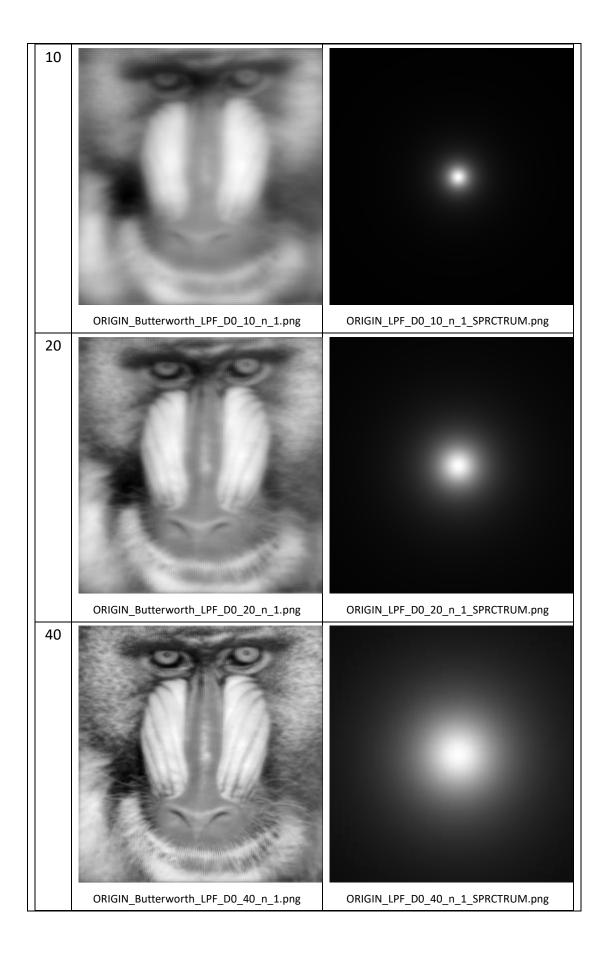


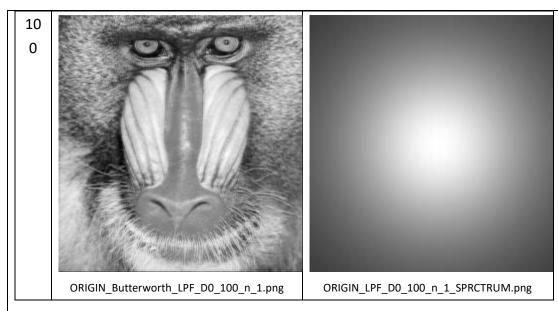


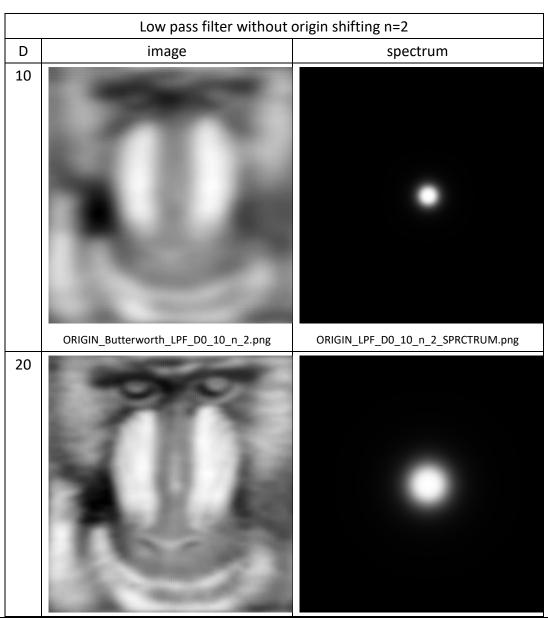


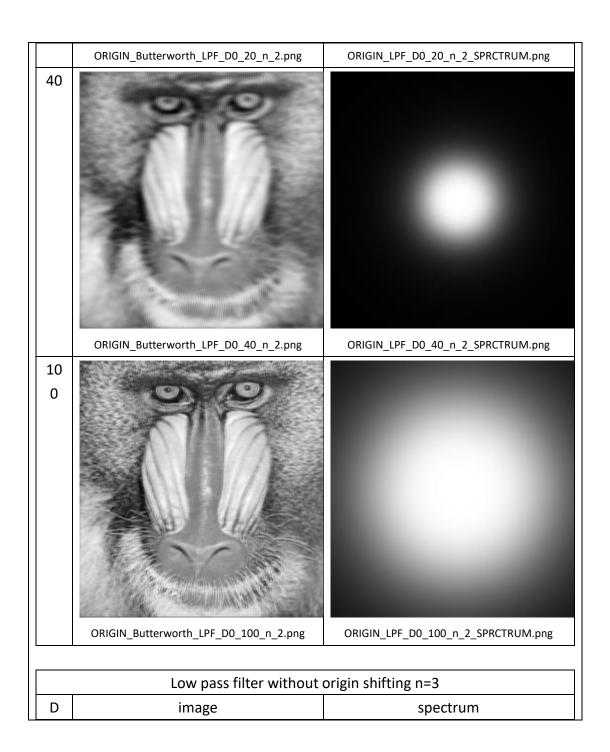


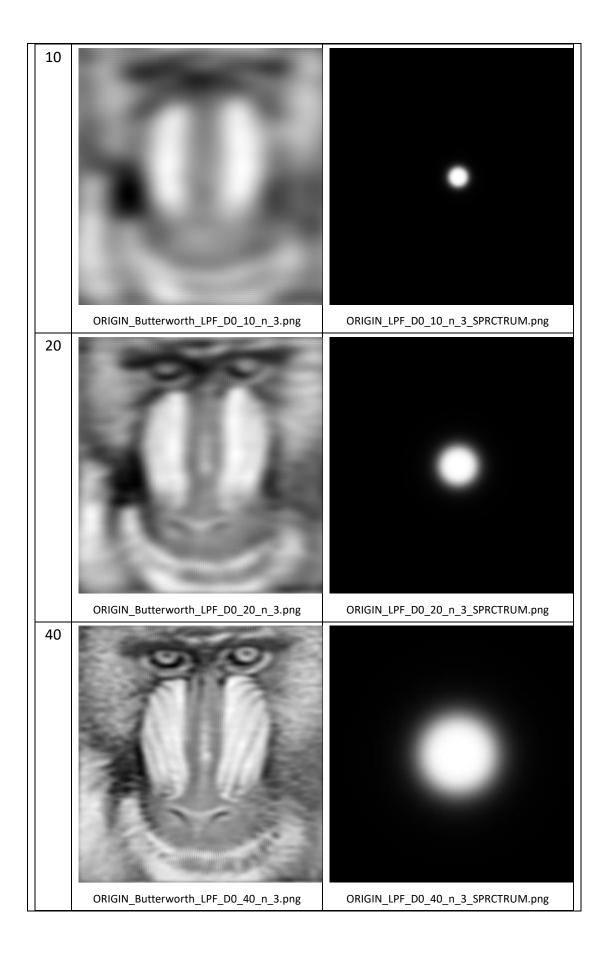


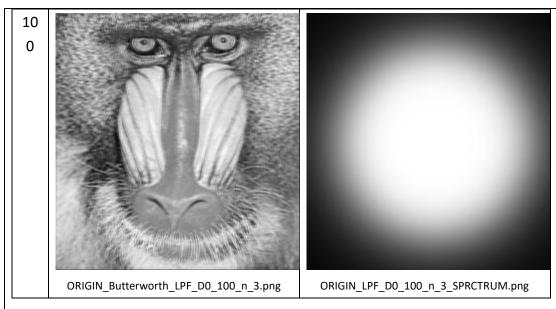


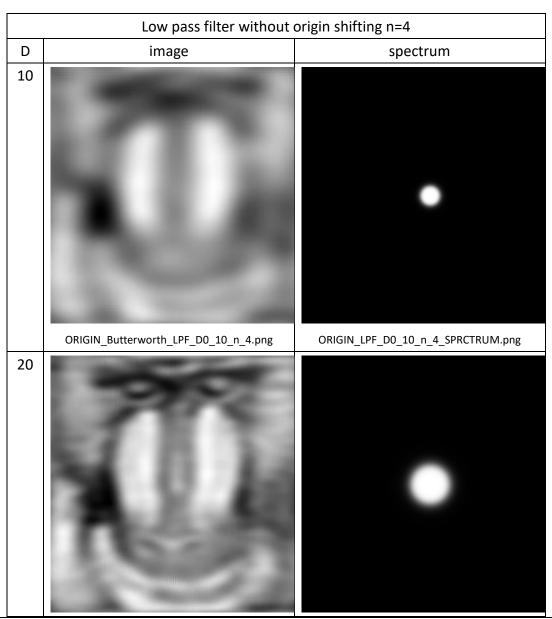


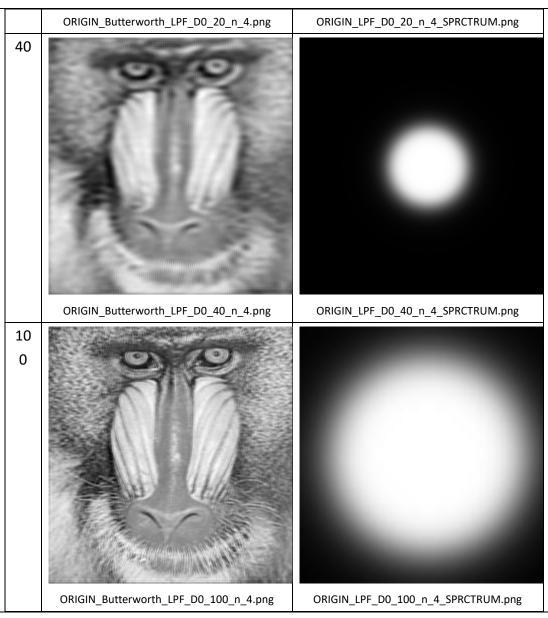






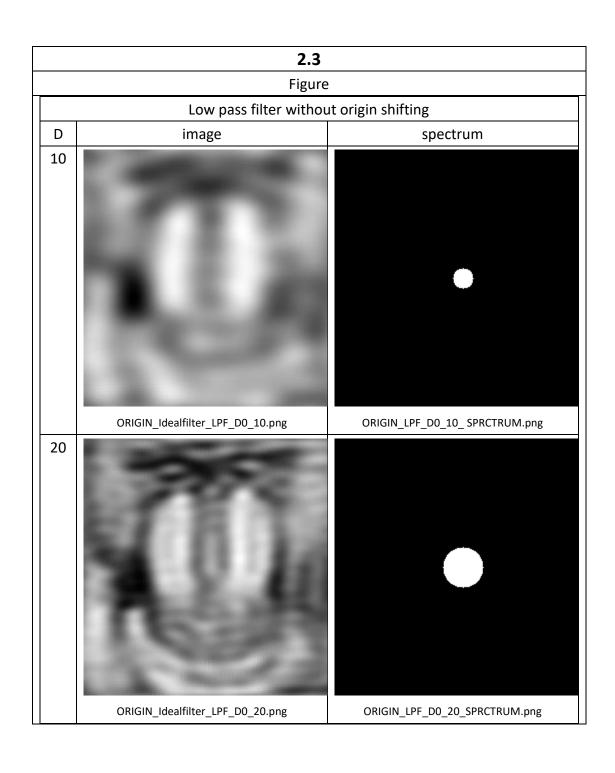


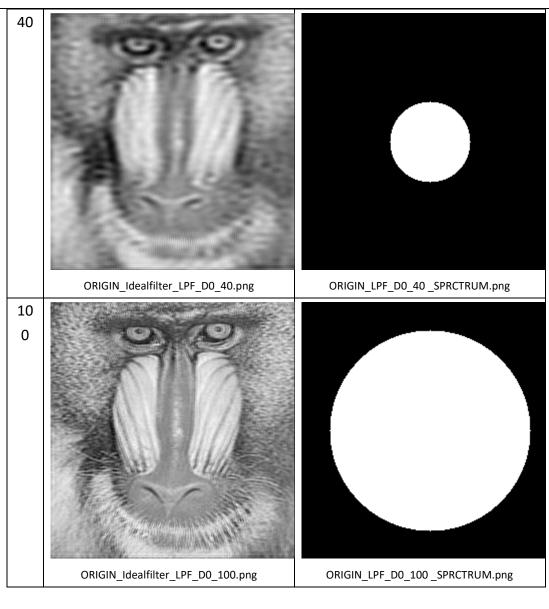


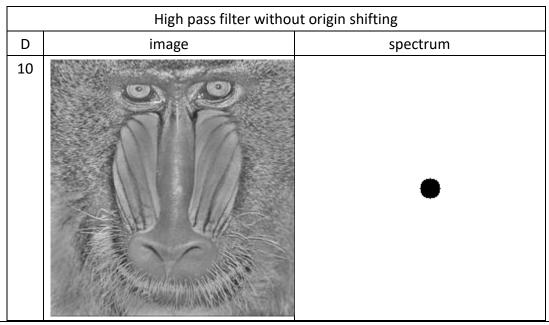


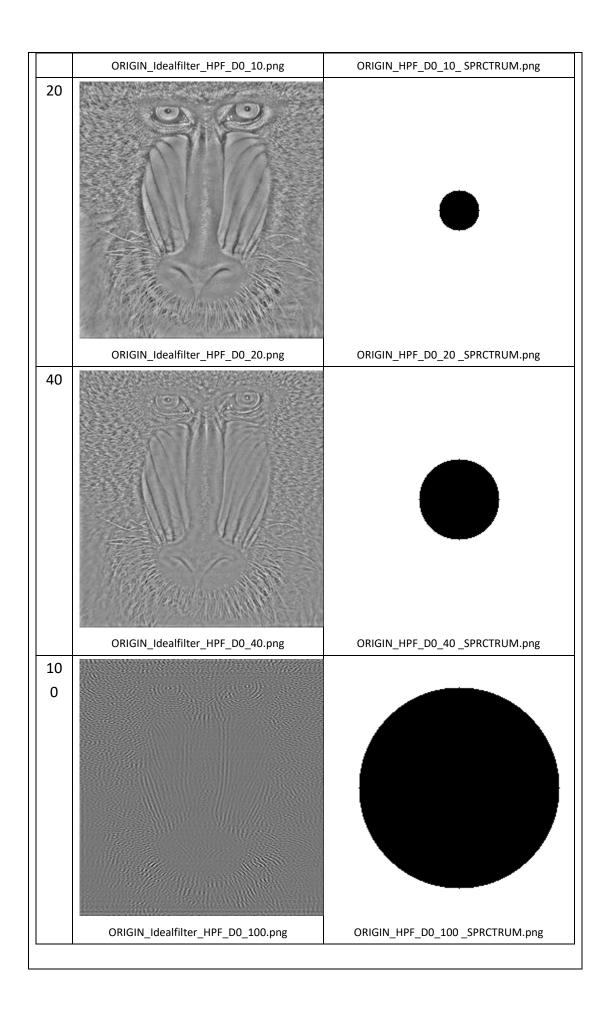
## Discussion

可以發現沒有做 Origin shift 的版本作用是在高頻上因此跟我們的預期結果會相反,著重討論在經過 origin shift 我們常見的正常版本中 DO 的大小取決於應用需求。較小的 DO 適用於平滑圖像,而較大的 DO 適用於保留細節並強調邊緣,選擇 N 的大小可以根據應用的要求進行調整。較大的 N 適用於需要更陡的減弱的情況,例如對噪聲的高度抑制,LPF 圖像平滑、去除噪聲、模糊化等應用場景,HPF 邊緣增強、特徵提取、去除平均背景等應用場景,總的來說,Butterworth 濾波器的 DO 大小和 N 大小的設定會影響濾波器的截止頻率和過渡區域的行為,這對於平滑、去噪或強調特定頻率成分都至關重要。同時,選擇是使用低通濾波器還是高通濾波器,取決於應用的特定需求,因此題圖片數量較多另有開資料來在 image\_file 中的 butterworth 資料來

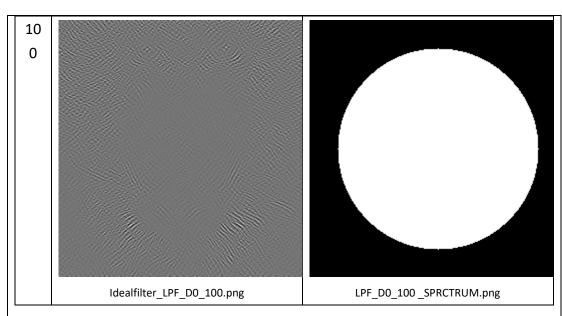


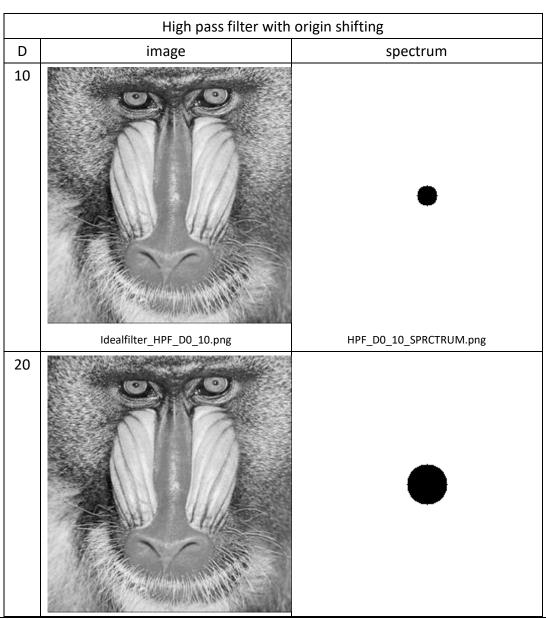


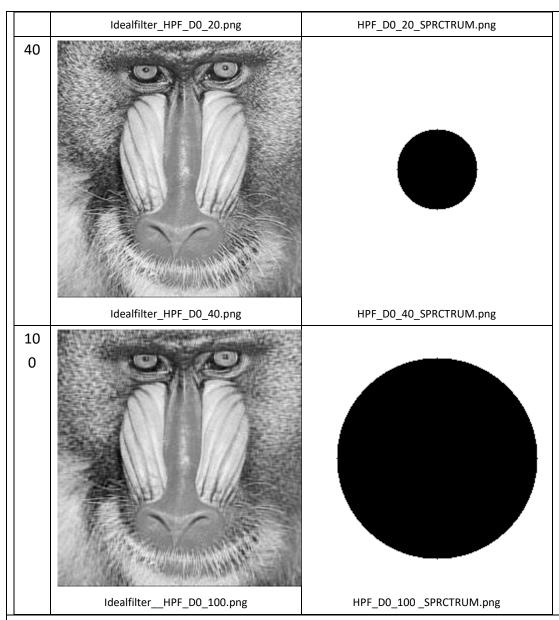




Low pass filter with origin shifting		
D	image	spectrum
10		
	Idealfilter_LPF_D0_10.png	LPF_D0_10 _SPRCTRUM.png
20		
	Idealfilter_LPF_D0_20.png	LPF_D0_20 _SPRCTRUM.png
40		
	Idealfilter_LPF_D0_40.png	LPF_D0_40 _SPRCTRUM.png





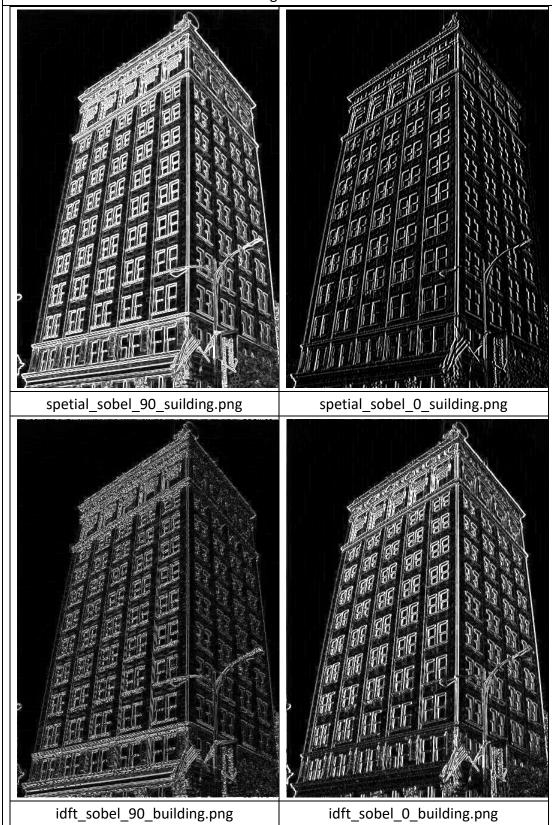


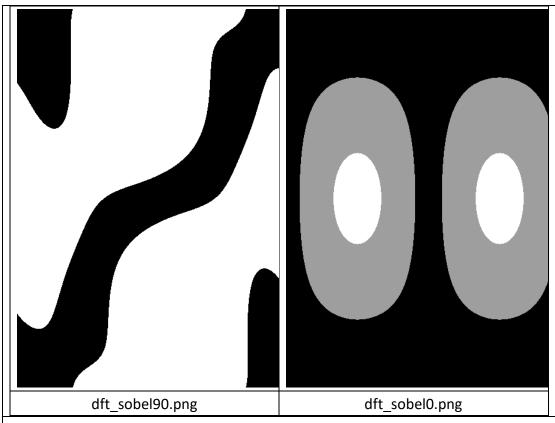
## Discussion

首先與前面問題一樣可以發現未做過 origin shifting 的結果愈預期部太相同、效果極差,同時可以發現 ideal filter 之所以叫 ideal 是因為在實際應用中有一些問題,如它的頻率響應在截止頻率處有不連續性,這可能導致實際實現時的一些問題。實際應用中常常使用其他濾波器,如巴特沃斯(Butterworth)濾波器或高斯(Gaussian)濾波器,這些濾波器在頻率響應方面更平滑,同時這題的照片也太多所以在 image\_file 中多放一個資料夾 idealfilter 來儲存本題圖

## 3.1

Figure





## Discussion

在計算上 Spatial domain 的捲積速度比起 DFT 快上許多,但是考量到 FFT 的話會比起捲積更快,因此在 Frequency domain 上計算具有更多優勢,在視覺呈現上 Spatial domain 讓人眼能夠更直覺地看出效果,邊界處理上 Spatial domain 更為容易利用 mirroring、padding 的方式處理,Frequency domain 則較容易引起人為干擾的落差,這一題用自己手刻的方式而沒有採用 opency ,把原圖做完 DFT、Filter 用 3\*3 並把他放到中間再把周圍用 0-padding 後丟入 DFT 並與原圖的 DFT 結果相乘,最後做 IDFT,在數值處理上>255 則設為 255,<0 則設為 0,與原圖的落差可能來自較小的 filter、0-padding 有關。。