# **HOMEWORK #1 Image Enhancement and Noise Removal**

系級:資工三

學號:b04902099

姓名: 黃嵩仁

# WARM-UP: SIMPLE MANIPULATIONS

原圖(sample 1):



Gray-level:



實作方式:將每個位置的 r,g,b 值相加後除以 3

B (diagonal flipping):



實作方式:將剛才灰階化的 I1,沿著左上-右下的角度翻轉(matlab:G = G') PROBLEM 1: IMAGE ENHANCEMENT

原圖(sample 2):



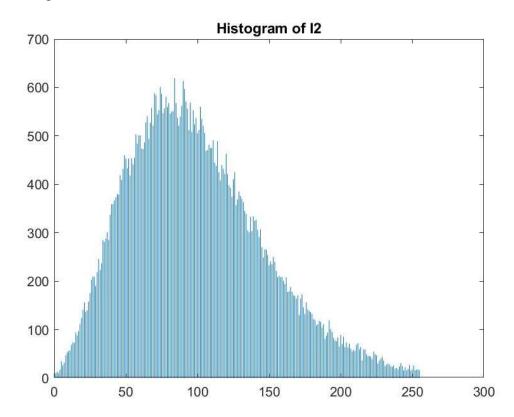
(a)



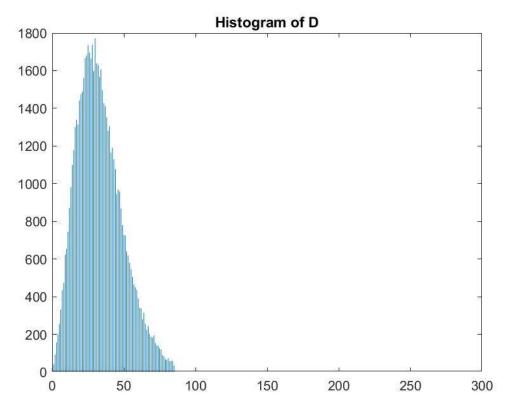
實作方法:將 image array 每個點的值都除以 3。

(b)

# Histogram of I2:



Histogram of D:



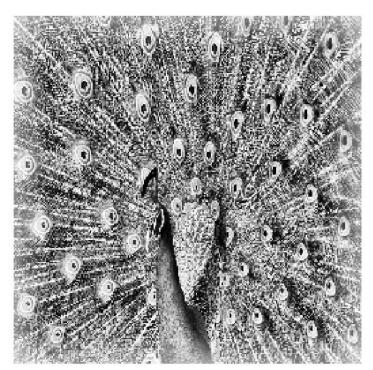
從 histogram 可以明顯看出整個分布都往左壓縮(變黑),最高點的 intensity 也比原圖還要高上許多。

## (c) Histogram equalization

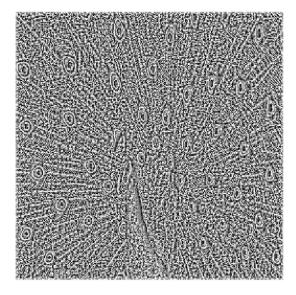


備註:雖然經過 histogram equalization 後較接近原圖的亮度,但也能看見與原圖相比了損失很多細節。

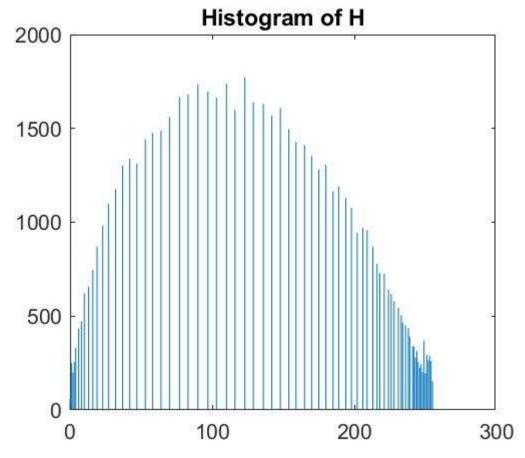
## (d) Local histogram equalization



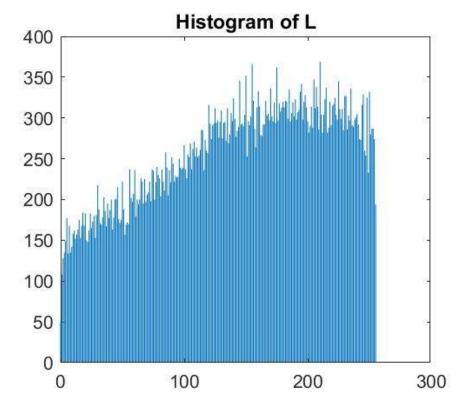
備註:因為我在 local histogram equalization 前,是在照片外圍 padding 0,而不是使用 odd/even copy,因此照片邊緣有偏白的傾向。此外,在嘗試過不同的 window size 後,發現當 window size 太小時還原度極差(如下圖,window = 5),我最後選擇的 window size = 51。



(e) Histogram of H







比較兩者後可明顯的發現, $\mathbf{H}$  的  $\mathbf{histogram}$ ,較稀疏且高,而  $\mathbf{L}$  的  $\mathbf{histogram}$  就

較為平均分散。代表 H 的深淺細節表現可能沒有 L 那麼好(使用較少的深淺度來表現)。

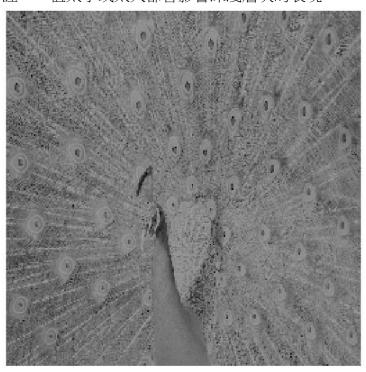
(f)

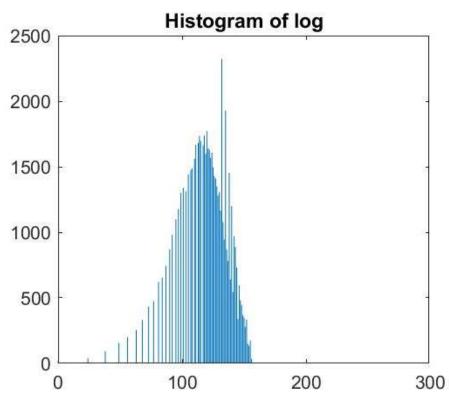
#### (1)Log transform

Formula : y = c \* log(x + 1),  $x = 0 \sim 255$ 

我所選用的 constant c 值為 35。

註:c 值太小或太大都會影響深淺層次的表現。



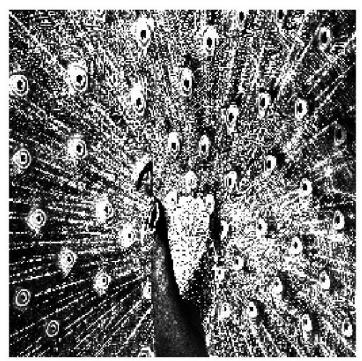


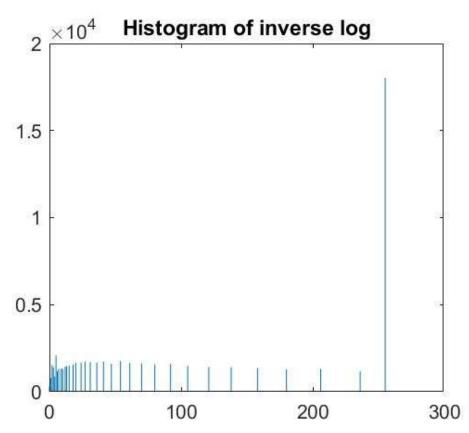
# (2) Inverse log transform

Formula :  $y = e^{\frac{x}{c}} - 1$ 

我選用的 constant c 值為 7.5

註:c值太小會有曝光的感覺,c值太大則畫面整體過暗





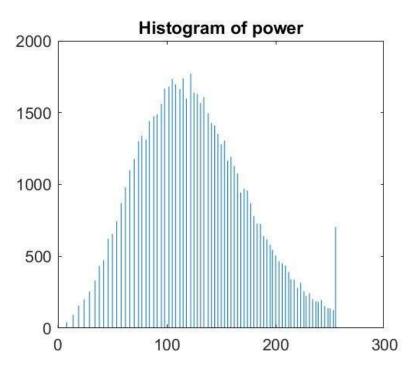
## (3) power-law transform

Formula :  $y = c * x^{\gamma}$ 

我選用的 c 值為 18,gamma (γ)值為 0.5

註:根據觀察 c 值影響亮暗細節,而 gamma 值的影響比較像是曝光量,過小時,整張照片會偏糊且暗,gamma 值過大時,則會有點過曝的感覺(在同一 c 值下)。





Conclusion:從三種方法的結果上來看 power-law transform 的效果最好,不只圖像看起來較接近,從 histogram 也可以看出其分布最接近原圖,而 log / inv-log transform 則有過亮/暗的問題,細節表現也相對較差。

## **PROBLEM 2: NOISE REMOVAL**

**(l)** 

原圖



(a)

G1



G2



註:G1 所添加的 Gaussian noise 屬於 $(\mu, \sigma) = (0.8)$  G2 所添加的 Gaussian noise 屬於 $(\mu, \sigma) = (0.32)$ 

比較兩圖可發現,雖然兩個所屬分配的 $\mu$ 值相同,但 $\sigma$ 的差異卻讓兩者雜訊的量 (顆粒)相差極大,當 sigma 值增加時,雜訊的量與強度會明顯增加。

(b)



S2



S1、S2 兩圖的主要差異在 threshold 值的設定,threshold 值可看作 salt & pepper noise 的出現頻率,S1 的 threshold = 0.01,S2 的 threshold =0.05,從 圖片可看見當 threshold 變大時,noise 出現的機率也會增加(S2 出現 noise 的機率是 S1 的 5\*2 = 10 倍),而兩者的 noise 相較 Gaussian noise 看起來都比較

(c) RG



RS



RG 的部分:因為 Gaussian noise 是 uniform noise,因此我採用 loss-pass filter 來 de-noise。首先,我先採用 odd boundary extension,mask 我採用 3\*3

的大小
$$\frac{1}{16}*$$
  $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$ 。經嘗試後,雖然  $5*5$  消除 Gaussian noise 的效果較  $3*3$ 

好(顆粒感較低),但照片整體較模糊,船尾上的字也更不清晰 (如下圖),因此最後選擇了 3\*3 的 mask。



RS 的部分:Salt & pepper noise 屬於 impulse noise,我採取 median filtering 來 de-noise。我先採用 odd boundary extension,在使用 3\*3 的 mask。經觀 察 3\*3 的 mask 較 5\*5 的好,若採用 5\*5 的 mask,則"筆刷感"較重,較有油畫

# 的感覺(如下圖)。



(d)

PSNR values:

RG: 29.5644 RS: 29.1348

# (II)

# 原圖:



#### 去除皺紋後



#### 實作方法:

首先,先將原圖做 odd boundary extension,接著利用類似 median filtering 的概念(window size = 9\*9,我將取 median 改成取 max,發現這樣效果比較好),去消除大部分皺紋與細紋,再利用 low pass filtering (window size = 5\*5),降低顆粒感。

從結果可看見皺紋僅剩下下方那條魚尾紋,但整張照片卻也以此變得相當模糊,對比度也比原圖差。