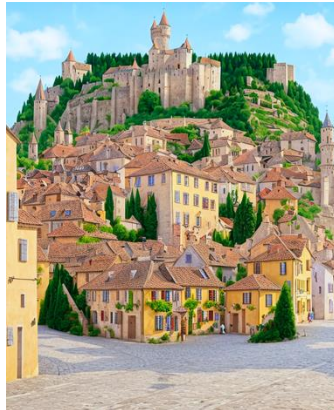


Problem 0



sample1.png

(a) Vertical Flipping



result1.png

把 i -th row 與 $(\# \text{ of rows} - 1 - i)$ -th row 交換即可得到上下顛倒的圖片

(b) Gray Scale



result2.png

公式: $0.114 \cdot \text{Red} + 0.587 \cdot \text{Green} + 0.299 \cdot \text{Blue}$

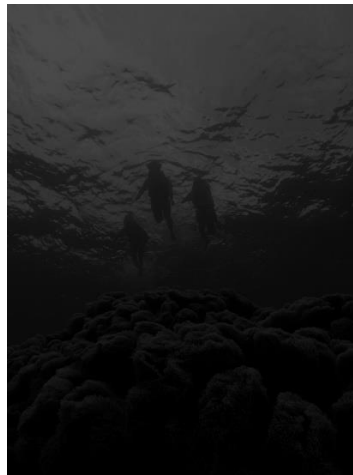
此公式由 ITU-R 提出的 BT.601 中計算所得。綠色的權重比其他顏色重因為人眼對綠色較為敏感。

Problem 1



sample2.png

(a) Decrease the brightness of sample2.png by dividing the intensity values by 3



result3.png

將每個像素的灰階值整數除以三即可得到 result3

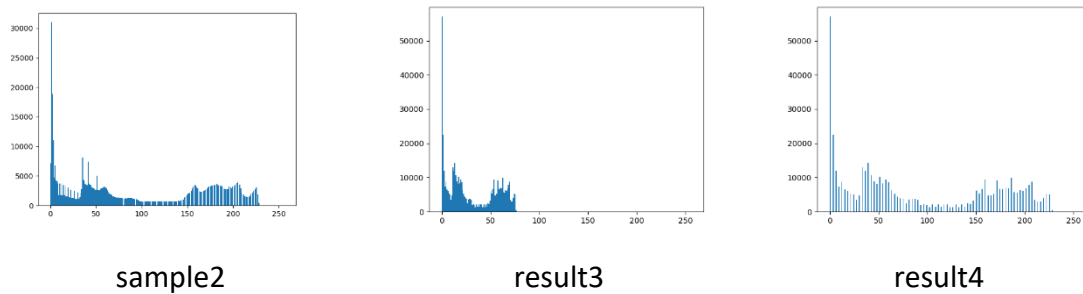
(b) Increase the brightness of result3.png by multiplying the intensity values by 3



result4.png

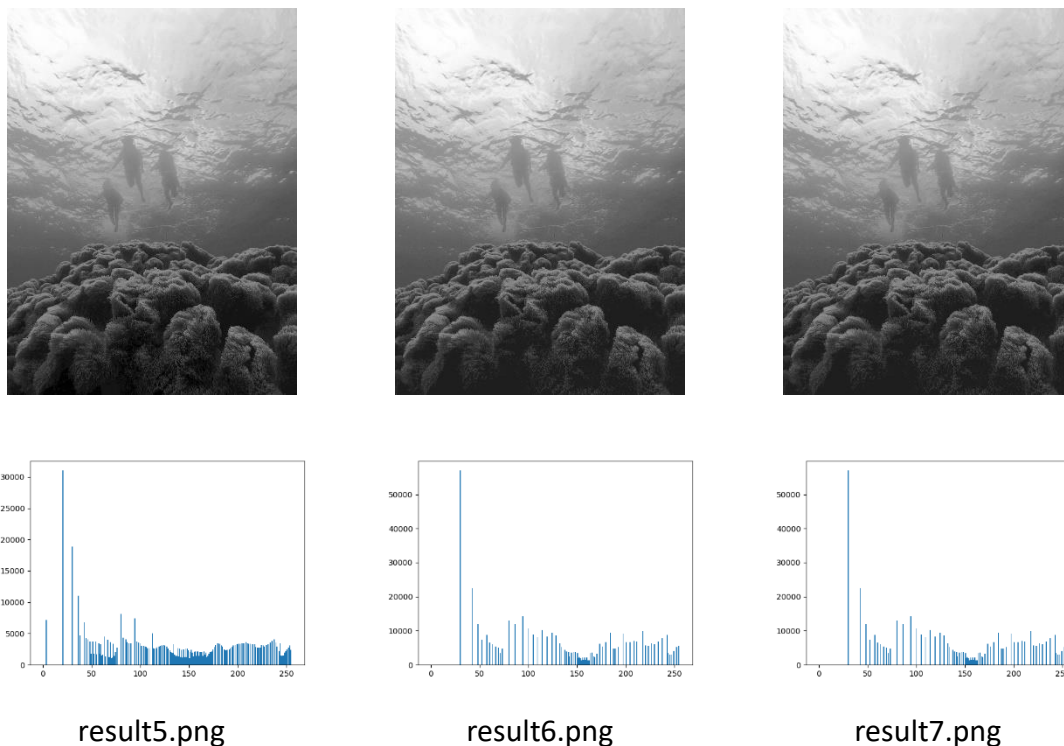
由 **result3** 的灰階值乘以三，**result4** 的結果灰色漸層比原本 **sample2** 淡

(c) Plot the histograms of **sample2.png**, **result3.png** and **result4.png**



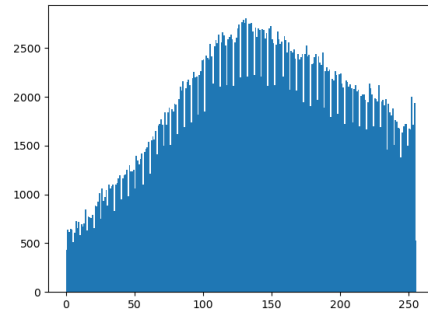
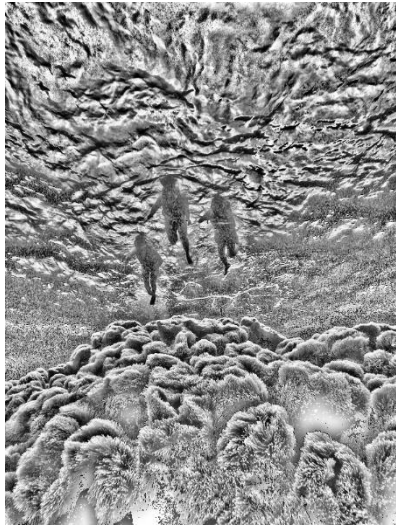
因為 **result3** 把 **sample2** 的灰階值除以三所以不會有大於 85 的值，而 **result4** 又把 **result3** 乘以三，但因為壓縮的關係所以像素最多只有 85 個值，像是把原圖的灰階值三個為一組分組。

(d) Perform global histogram equalization on **sample2.png**, **result3.png** and **result4.png**



Equalize 之後三張圖的亮度差不多，由於 **result3** 壓縮過原本的灰階，**result6** 與 **result7** 不存在某些 **result5** 的灰階值。雖然 **result6** 與 **result7** 少了某些值，但結構與 **result5** 差不多，可以看出某些區域較密，某些較疏。

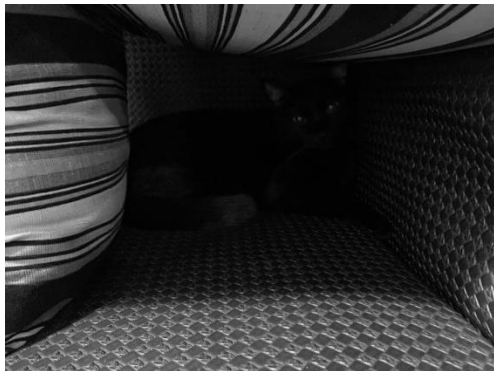
(e) Perform local histogram equalization on **sample2.png**



result8.png

Result8 為使用 $\text{size}=31 \times 31$ 之 kernel 的 local equalization，由於用 local equalization，result8 的對比度比 sample2 大得多，histogram 也並非像 global equalization 一樣平坦。使用 $\text{size}=31 \times 31$ 的原因是在大 kernel 會使用較久的時間但成效沒有比較好。

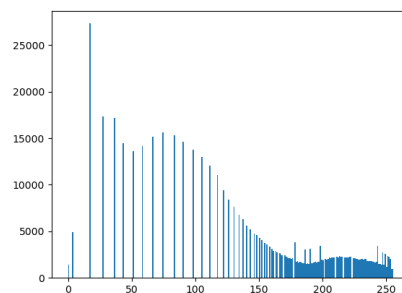
(f) Design a transfer function to enhance sample3.png



sample3.png



result9.png



Design: 把圖像亮度 $\times 2$ ，然後做 global equalization。

Motivation: 先提高亮度只能看到部分的輪廓，在利用 equalization 強化灰階的變化。

Problem 2



sample4.png

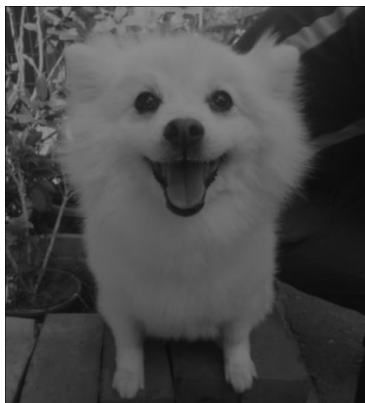


sample5.png



sample6.png

(a) Design different filters to remove the noise in sample5.png and sample6.png



result8.png



result9.png

Sample5 中的雜訊為 Gaussian Noise，適合用 Low-pass filter 平滑範圍內的雜訊，使用的 kernel 為 $\begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 2 & 4 & 2 \\ 1 & 2 & 1 \end{bmatrix}$ ，因為取平均的關係，圖片會比較暗。
Sample6 中的雜訊為 Salt and Pepper Noise，適合用 Median filter 去除極值的雜訊，使用的 kernel size 為 5×5 。

(b) Compute PSNR values of result10.png and result11.png

	Result10	Result11
PSNR	27.33920	37.62469

由於 Result10 用 Gaussian filter，每個 pixel 與原圖都均有差異，其 PSNR 會較低。而 Result11 用 Median filter，每個與原圖相同的 pixel 均有保留，修改的只有極值的雜訊，PSNR 較高。