

I. Low-luminosity Enhancement

此處採用的是 Point Operator 的做法，也就是每個點之間是獨立運算的。

首先，我們將 RGB 的值進行 YC_rC_b 的轉換，公式如下

1. Y 亮度分量:

Y 代表圖像的量度，其計算公式為

$$Y = 0.299R + 0.587G + 0.114B$$

這些權重因子（0.299、0.587 和 0.114）是經驗值，用於模擬人眼對不同顏色通道的感知敏感度

2. C_b (藍色差值)分量:

C_b 代表藍色通道與亮度之間的差異，其計算公式如下

$$C_b = 0.564(B - Y)$$

這個公式計算藍色通道 B 與亮度 Y 之間的差異，並將其縮放以適應 C_b 的範圍

3. C_r (紅色差值)分量:

C_r 代表紅色通道與亮度之間的差異，其計算公式如下

$$C_r = 0.713(R - Y)$$

這個公式計算藍色通道 B 與亮度 Y 之間的差異，並將其縮放以適應 C_r 的範圍

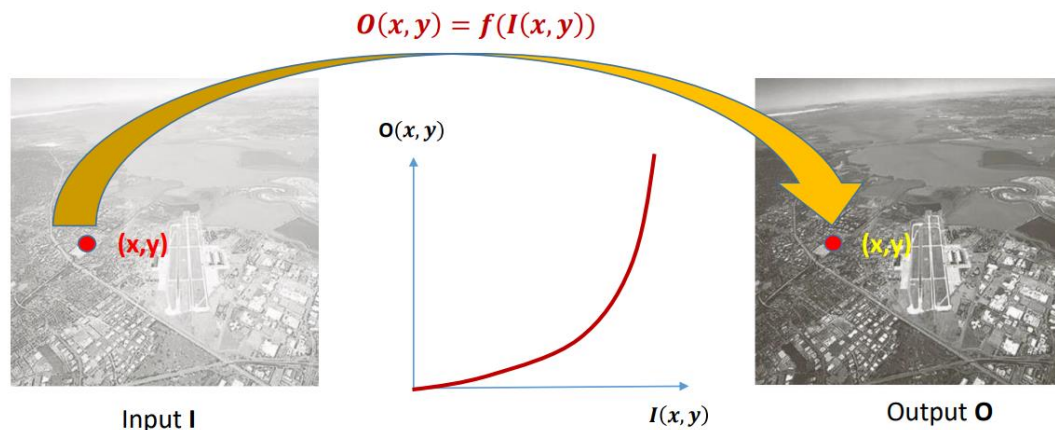
得到 Y 值(量度分量)後，我們就能對其進行 Log Transformation，變換公式如下，

$$s = c \times \log(1 + r)$$

s 是輸出的像素值，c 是供我們調整的參數，而 r 則是輸入的像素值。

此處的 r 即代表量度分量 Y。

透過 Log Transformation，我們可以將暗的地方拉開，如圖



Log Transformation 之後，再將 YC_rC_b 轉換回 RGB 值並輸出到 bmp 檔中
 以下為經不同 C 轉換後的兩張圖片。



II. Sharpness Enhancement

此處採用的是 Neighborhood Operations 中的 Sharpness Enhancement 的技巧，每個像素透過自身和鄰近的 RGB 值去計算出一組新的 RGB 值，也就是 convolution 的方式。

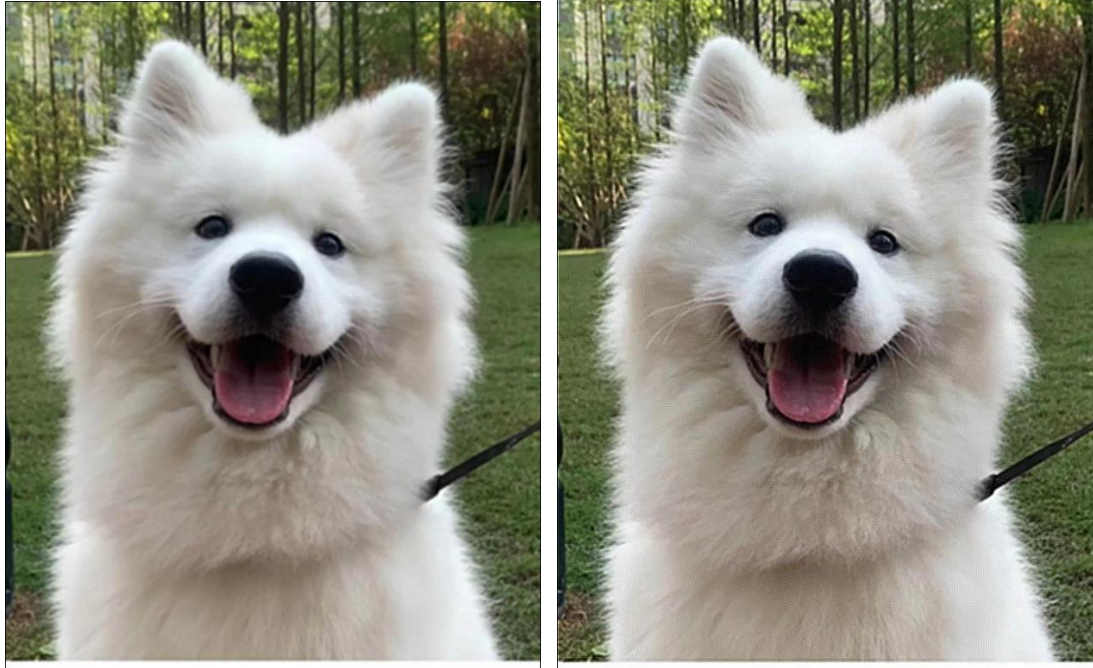
為了運算方便，我採用一個 3×3 大小的卷積核(filter)，名為 $g(x, y)$ 。假設原本的 RGB 值叫做 $f(x, y)$ ，最後的輸出則為 $h(x, y) = f(x, y) * g(x, y)$

換句話說，公式如下

$$\begin{aligned} h(x, y) = & g(-1, -1) \times f(x - 1, y - 1) + g(-1, 0) \times f(x - 1, y) \\ & + g(-1, 1) \times f(x - 1, y + 1) + g(0, -1) \times f(x, y - 1) \\ & + g(0, 0) \times f(x, y) + g(0, 1) \times f(x, y + 1) \\ & + g(1, -1) \times f(x + 1, y - 1) + g(1, 0) \times f(x + 1, y) \\ & + g(1, 1) \times f(x + 1, y + 1) \end{aligned}$$

而在此份 code 中，我使用 $h(x, y) = \begin{matrix} -1 & -1 & -1 \\ -1 & 9 & -1 \\ -1 & -1 & -1 \end{matrix}$ 和 $h(x, y) = \begin{matrix} 0 & -1 & 0 \\ -1 & 5 & -1 \\ 0 & -1 & 0 \end{matrix}$

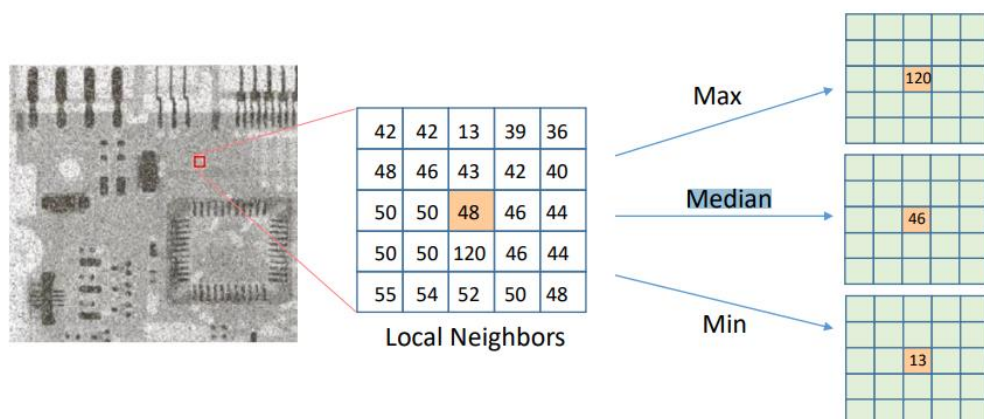
以下是不同輸出的比較



III. Denoise

在此份 code 中，我使用了 median filter 進行運算。Median filter 的運算原理很簡單，就是利用 noise 的平均為 0 的特性，去取特定範圍內的中間值。如圖。

Nonlinear Filtering



而在此次作業中，我分別將 median filter 的大小設為 5×5 以及 3×3 去做 median filter。通常，較大的窗口（例如 5×5 ）能夠更好地去除較大的 noise，但可能會導致一些細節的損失，而較小的窗口（例如 3×3 ）能夠保留更多的細節，但可

能不夠有效地去除較大的 noise。

我們可以比較下面兩張圖的結果，上圖為 5×5 而下圖為 3×3 。

