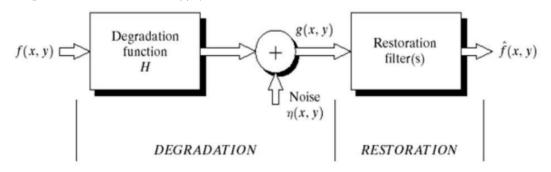
2023 NYCU Digital Image Processing -Homework 4 Report 電子研究所 呂紹愷 311510187

Image Restoration

圖像修復是一個很常見的問題,目標是從損壞的影像中處理成接近原始影像,像是去模糊、去霧、去躁...等。如下圖所示,希望藉由 restoration 來使 $\hat{f}(x,y) \approx f(x,y)$,而本次作業需要處理 motion blur 的問題。



$$\begin{cases} g(x,y) = f(x,y) * h(x,y) + \eta(x,y) - Spatial \ domain \\ G(u,v) = F(u,v)H(u,v) + N(u,v) - Frequency \ domain \end{cases}$$

motion blur 為時間域的能量分散,模糊的影像可視為潛像 (Latent image)與模糊核(Blur kernel)又稱作 PSF 做 convolution。

$$Y = I * P$$

其中 Y 為模糊影像,I 為潛像(也就是理想上的影像),P 為 point spread function,因此我們若要把 P 的影響移除,可以進行反捲積(deconvolution),常見的作法有兩種,一種是在空間域去做處理,代表的演算法有 Richardson-Lucy ;一種是在頻域去處理,代表的演算法有 Wiener filter,這兩種方法都屬於簡單又有效,不過會出現 ringing artifact,因此也有學者提出其他演算法,不過這也導致了計算量上升。在本次作業中,專注於上述的兩種方法,不過在 Richardson-Lucy 演算法中,始終沒有處理出理想的影像出來,而在 Wiener filter 則有處理出不錯的結果。

• Wiener filter

Wiener deconvolution 是在頻域處理的演算法,如下式

$$F(u,v) = \frac{P(u,v)^*}{|P(u,v)|^2 + 1/SNR} Y(u,v)$$

P(u,v)為 PSF 的 Fourier transform; Y(u,v)為模糊影像的 Fourier transform,而在本次實作中,PSF 為手動去猜。本次實作透過opency 的 DFT/IDFT 去做時域頻域的轉換。

PSF 則是猜長度 28,角度 45 度的偏移



→ Input1 所計算出來的 PSNR 為 69.7185dB



→ Input2 所有車牌皆可看見

• Richardson-Lucy

Richardson-Lucy 反卷積演算法是在空間域中做處理,如下式。

$$I^{(t+1)} = I^{(t)}(\frac{Y}{I^{(t)} \otimes P} \otimes \overline{P})$$

I 為潛像,Y 為模糊影像,P 為 PSF, \bar{P} 為翻轉過的 PSF, \otimes 為捲積。不斷地去迭代 I,理想上會逼近原始訊號。比較可惜的是在本次實作中,不太確定是否為 code 有誤還是演算法的限制,RL deconvolution 出來的結果欠佳。



結果如上表所示,與 Wiener 相比模糊很多,Image2 能辨識出來的車牌不多,因此最後採用 Wiener filter 作為本次的 output image。