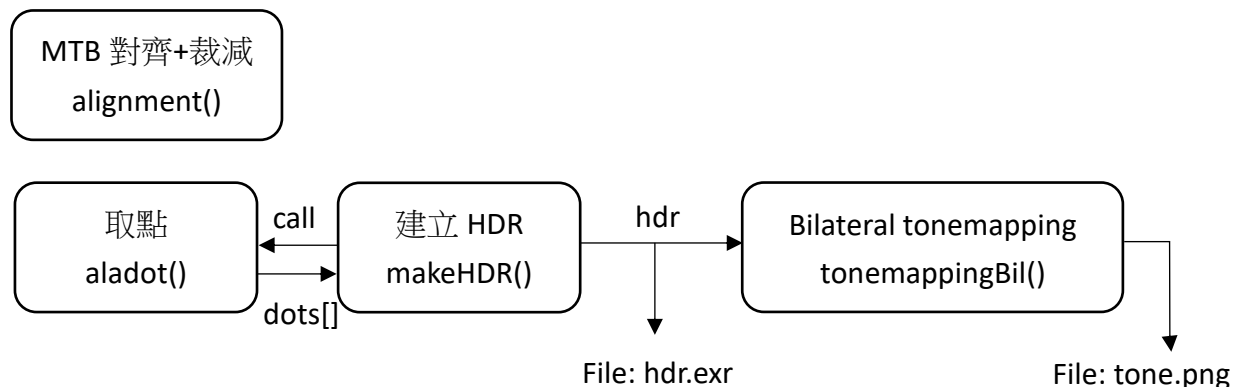


Bonus: 實作 MTB 對齊 5%

## 1. 流程 function



## 2. Function 說明

### (1) alignment(self):

目的：每種曝光時間的圖片都對齊，裁掉沒重疊的部分後統一大小。

做法：

先把圖片依照曝光時間(ltime)排序，用 opencv cvtColor 轉成灰階。

MTB，依設定的 resize 次數(預設 5 次)從小到大 loop：

Scale 圖片(1/32 -> 1/16 -> 1/8... each loop)後取每張圖的百分級數 30 和 70 亮度值做為門檻，定義亮部是大於 70%門檻的點，暗部是小於 30%門檻。接著每兩張相鄰圖做九次位移  $x[-1, 0, 1] * y[-1, 0, 1]$ ，算圖 i 和圖 i+1 中分屬不同亮暗部的點。紀錄九次位移中不同點數量最小的位移存在 dx 和 dy 陣列，dx[i]表示第 i+1 張圖相對第 i 張的 x 位移。

五次 resize 跑完後，累加 dx dy 前綴並在最前增加一項[0]，從相鄰兩張圖位移量轉成以第一張圖為基準的位移量。每項減去最小值讓 dx, dy 存的資料  $\geq 0$ ，轉成以位移量最小值的圖為基準。算出所有圖重疊的最大長寬(szx szy)後，每張圖 i 裁切[dx[i]:dx[i] + szx, dx[i]:dx[i] + szx, :]得到統一大小(szx, szy)的位移後圖片。

### (2) aladot(self, dot\_num: int):

目的：回傳 dot\_num 個適合做 HDR 分析的點。

做法：

建立兩種 bit mask，一個是附近(設定為 20\*20)對比不大的 smooth\_msk，另一個是保留中間亮度的 middle\_msk(設定為亮度 84~170 的點)。找對比的 smooth\_msk 在所有圖片上都必須成立，用 and；middle\_msk 因為曝光時間會影響每張圖亮度，所以用 or。找出滿足兩個條件的點存進陣列，shuffle 後取陣列前 dot\_num 個點。

(3) `makeHDR(self, filename: str = None, smooth_coustant: float = 100.0):`

目的：重建 HDR

做法：

建立加權函數 `wnp` 和 `w`，依照和中間值 128 的差作加權。呼叫 `aladot` 取點後對每個顏色 `channel` 填入 `A`、`B` 矩陣求 `g` 函數。

每張圖 `i` 對所有點 `j` 取 `w()` 得 `w(Zij)`，`w(Zij)` 填入 `A[(現在行數), Zij]` 作為乘上 `g(Zij)` 的係數，`-w(Zij)` 填入 `A[(現在行數), 256 + Zij]` 的 `index(i)` 是 `ln(Ei)` 係數。`B` 填上每張圖的 `ln(曝光時間) = ltime`，順帶一提 `ltime` 輸入時紀錄為 2 為底的指數。

前 `n*p` 行填完後下一行是 `constraint`，`A[(現在行數), 127] = 10000`，`B` 此行填 0，`10000*g(127) = 0`。

接下來 254 行填 `smooth` 部分，加權後的亮度 `w(z)` 乘上 1, -2, 1 和 `smooth_coustant` (設定為 100) 作為 `g(z-1)`, `g(z)`, `g(z+1)` 的係數。

`A`、`B` 係數填完後用 `numpy.linalg.lstsq` 解最小平方和，`x` 的前 256 項存成 `g` 函數 `g_func`。最後對每張圖同一個點做加權減少 `noise`，得到 `ln(Ei)` 後以 2 為底還原 `Ei`。

以上程序對三個顏色 `channel` 各做一次後得到 `hdr`。

(4) `tonemappingBil(self, filename: str = None, smooth_contant: int = 20,`  
`smooth_min: int = 0, smooth_max: int = 256,`  
`fre_contant: int = 160):`

目的：用 Bilateral filtering `tonemap` `hdr` 影像，寫入 `filename`

做法：

`hdr` 三個顏色取平均值得到 `intensity`，存在二維陣列 `inten`，原圖除以 `inten` 得到 `color` 保留著。

開始 Bilateral filter，定義位置權重 `msk(dx, dy)` 和亮度權重 `s(N, p)`：

$$a. \text{msk}(dx, dy) = \frac{1}{\sigma\sqrt{2\pi}} e^{-\left(\frac{dx^2+dy^2}{2\sigma^2}\right)}$$

標準差  $\sigma$  是 `smooth_contant` 的一半，也是 `mask` 邊長的 1/4 (預設為 `smooth_contant = 20`，`mask` 大小 41\*41，`dx, dy` 範圍[-20, 20]是和中心點的相對位置)。

形成中心點為 1 的二維常態分佈。

$$b. \text{s}(N, p) = e^{-10 \cdot \left(\frac{f(N)-f(p)}{f(p)}\right)^2}$$

`p` 是現在所在的點，`N` 是鄰近某個點。`f(p)` 是 `p` 點在 `hdr` 圖上的能量。

對 hdr 上每個點  $p$ 、 $41 \times 41$  範圍內每個鄰居  $N$ ，做  $\text{msk}((N_x - p_x), (N_y - p_y))$   
\*  $s(N, p)$  能量加權得到 Large scale 陣列  $\text{inten\_smooth}$ ，完成 Bilateral  
filter。

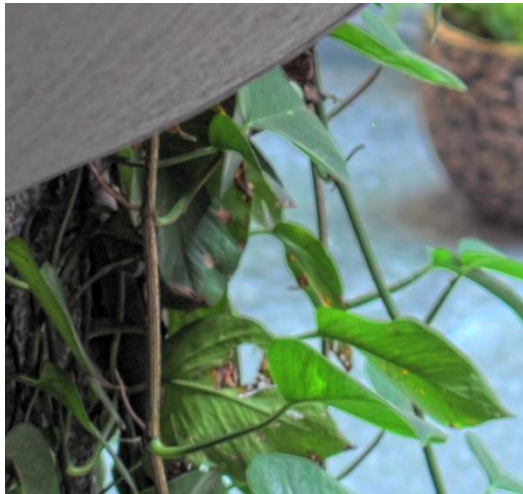
保存細節  $\text{inten\_fre} = (\text{inten} - \text{inten\_smooth}) / \text{inten\_smooth}$ 。

降低 Large scale 陣列的對比，取  $\log$  後減去最小值，(最大值, 最小值)  
重新 scale 到 ( $\text{smooth\_min} = 0, \text{smooth\_max} = 256$ )。最後將細節乘上  
 $\text{fre\_contant}$  參數(預設 160)，加回減少對比的 Large scale 陣列得到新的  
 $\text{intensity}$ 。 $\text{intensity}$  乘上  $\text{color}$ ，再裁剪掉超過(0, 255)的資料就是輸出  
圖片。

### 3. Experiment and Comparison

#### (1) Tonemapping 參數 $\text{fre\_contant} = [256, 512, 1024, 128]$

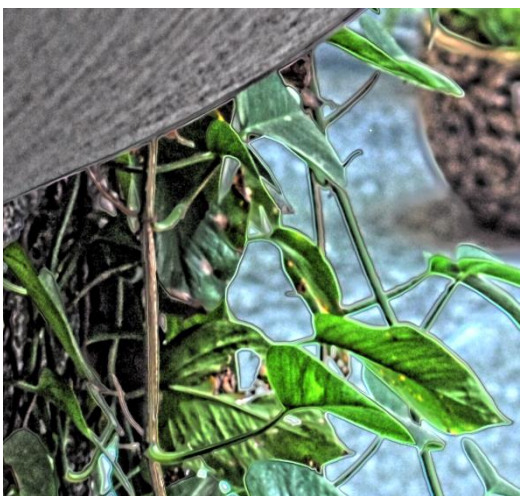
$\text{fre\_contant}$  是細節乘回亮度時乘上的係數，原本預設 256。圖一到圖  
四分別是不同的  $\text{fre\_contant}$  的同一位置。



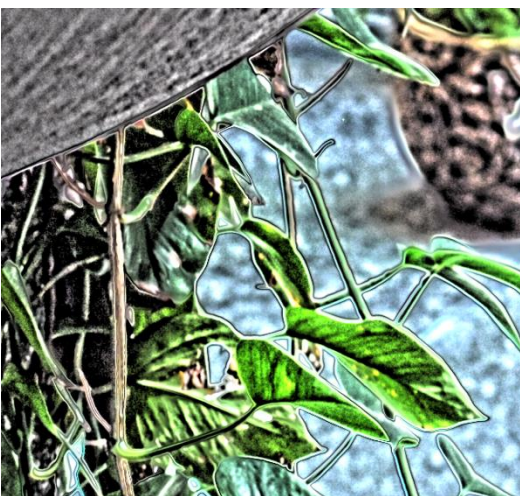
圖一( $\text{fre\_contant}=128$ )



圖二( $\text{fre\_contant}=256$ )



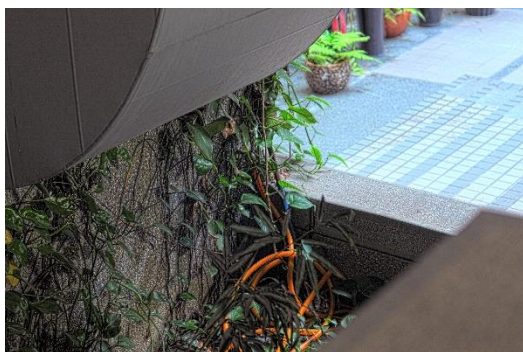
圖三( $\text{fre\_contant}=512$ )



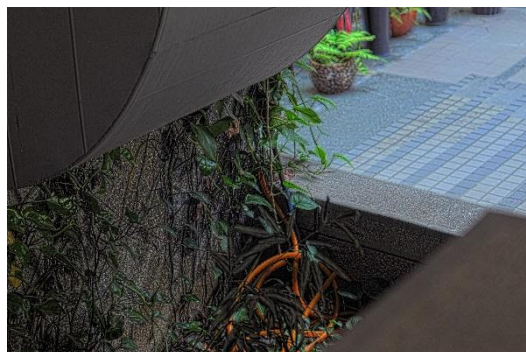
圖四( $\text{fre\_contant}=1024$ )

觀察四張圖得知細節係數越大，物體描邊的現象越顯著，對比增加，顆粒 noise 也越強。實驗後決定將 `fre_contant` 預設改成 160。

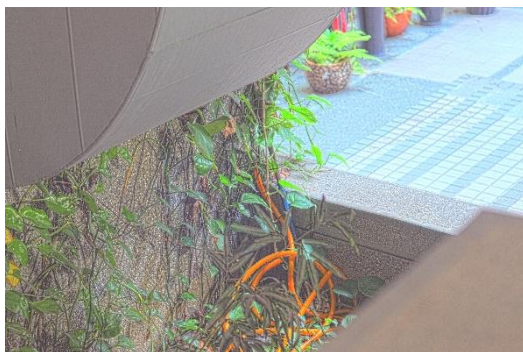
- (2) Tonemapping 參數[smooth\_min, smooth\_max]=[0, 256] / [0, 180] / [84, 256] / [84, 180]:



圖五( [0, 256])



圖六([0, 180])



圖七([84, 256])



圖八([84, 180])

[smooth\_min, smooth\_max]是 Large scale 陣列取 log 後 map 到的亮度範圍，如圖七、圖六所示可以調高最小值點亮，或調低最大值壓暗整張圖。圖八的亮度範圍最小，造成對比小且有灰濛濛的感覺。