VFX project1: High Dynamic Range Imaging

醫學三許育綸 B06401078

Part1: Taking photographs

本次報告的照片,皆用 Fuji XT-3 完成。1並且利用腳架與遙控攝影。

Part2: Image Alignment(MTB)

1. 説明:

拍攝照片時,若因為沒有腳架定位、機器快門晃動等原因,將會造成影像偏移。故在進行 HDR 前,需先將拍攝的照片進行 alignment,以免對應到錯誤的 pixel。本報告中實作的方法 為 MTB。

2. 步驟:

- a. 讀取檔案時,將圖片轉為灰階。
- b. 第一張照片當作標準,並將要比對的照片放到遞迴式裡面
- c. 在 level n 層時,代表將圖片縮放成 1/2ⁿ倍。並在已縮放的兩圖,分別將 0-mean-20 設為 0,mean+20-255 設為 255,以去掉中間模稜兩可的分類。並將待比對的圖進行 原本位置(零位移)與八個方向的移動,與原圖進行比較。差異最小的方向回傳到上個 level。
- d. 步驟 c 從 level10 開始往回做。Level n 承接 level n+1 的位移。先乘以 2, 再將圖片進行位移後,才會進行此層的比對。最後在 level 0 代表原圖大小的比對。
- e. 輸出比對照片 align 後的照片

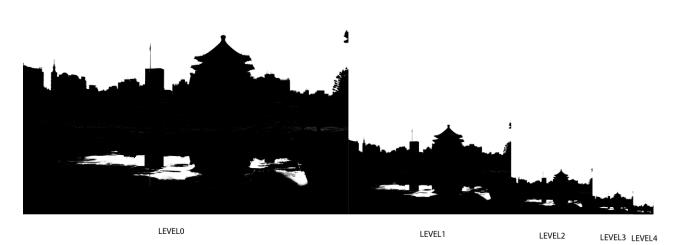


圖:MTB 示意圖。

¹ Fuji 相機可以拍攝 raw 檔案。但是儲存格是為. raf,為 fuji 開發的 raw 檔案。需透過特殊的軟體才能開啟。

3. 討論:

MTB 演算法為相對容易實作的 image alignment。但是因為其確認的方式僅移動水平與垂直分量,故若照片有旋轉、縮放等,會無法得到好的 align 結果。此外,因為每次回上層時將移動方向乘以 2 回傳,故所得的結果會與 2 的 n 次方的加減有關。若移動的距離在這些數字的間隔中,可能導致沒有好的 alignment。

Part3: HDR Assembling

本報告利用 Debevec² 發表的演算法實作。

1. 説明:

此演算法希望能夠從多張圖片記錄到的能量(Zi,j),回推到實際的曝光值(Ei,為功率的概念)。我們可以將相機做的一系列事情,想成

$$Zi, j = f(Ei * \Delta t)$$

故我們建立一個 inverse 的函數,稱為 g,希望能從相片上的數值回推到實際的能量 $lnEi + ln\Delta t = g(Zi,j)$

2. 步驟:

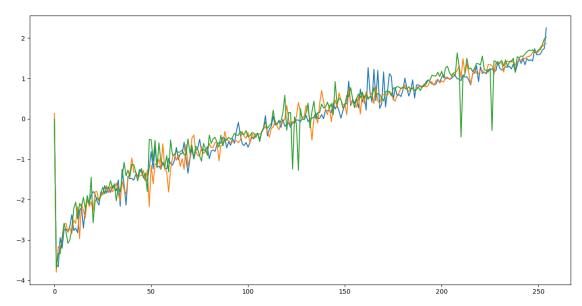
a. 我們利用多張照片的數值,找到代表點(涵蓋亮與暗,並取在平坦區域)的 Zi,j 與 lnEi、lnΔt。代表點的數量與亮度最大值最小值的差異(Zmax-Zmin)有關。一般希望數量 n 與相片數 p 滿足

$$n(p-1)>(Zmax-Zmin)$$

本實作為了方便,曾利用兩種方式取得代表點。第一種為 random,此方法須先將下一步的 response curve 印出,看「長得如何」,如果覺得不錯就可以繼續做。如果curve 不太平緩,則可以重新跑一次。第二種方式為平均取點,下列的 result 都以此方法為主。此方法在圖片中平均取 400 個點(try and error 的數值)做 response curve。

² 論文連結:http://www.pauldebevec.com/Research/HDR/debevec-siggraph97.pdf

b. 利用上述資料,完成兩個大矩陣。(詳情可參考論文連結)並且利用 python 的函式,求 得 Ax=b 的 x。其中,x[0]-x[255]即代表 g(0)到 g(255)的數值。結果範例如下圖:



注:RGB 三原色會分開求得 response curve

c. 利用 response curve, 將多張照片 0 到 255 的 Zij 值, 回推到 lnEi。關係式如下:

$$\ln E_i = \frac{\sum_{j=1}^{P} w(Z_{ij})(g(Z_{ij}) - \ln \Delta t_j)}{\sum_{j=1}^{P} w(Z_{ij})}$$

d. 可以利用 lnEi 或 Ei 做出 radiance map 得知實際場景能量分布,如下圖:

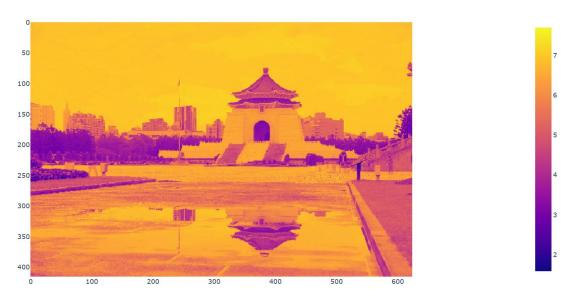


圖:場景的實際能量分布,右圖示代表 lnEi 與顏色對應圖。

e. 利用三原色的 lnEi,合併輸出.hdr 檔案。

Part4: Tone mapping(global mappin)

1. 説明:

本次報告利用 Reinhard 發表的 photographic tone reproduction³實作 tone mapping。 其實作方式源自早期利用「zone system」選取拍照的曝光值:將場景中覺得 middle grey 的區域對應到 print zone 的 V 區域。因此,本方法的基礎,即是找尋 HDR image 中平均 亮度的地方,利用其作為標準,計算其他 pixel 的亮度,並且利用**壓縮高亮度**的地方,使 HDR image 可以對應到 0~255 的數值。

- 2. 步驟:
 - a. 在 lnEi 中,找到平均值Lw,此值即類似上述 zone system 的 middle grey 區域。
 - b. 計算每個 pixel 相對 grey pixel 的比值。

$$L(x,y) = \frac{\alpha}{\overline{L_W}} L_W(x,y)$$

其中 a 代表自訂參數。本實作設為 1.0。

c. 計算每個 pixel 在 tone mapping 後應該對應的亮度大小:

$$L_d(x,y) = \frac{L(x,y)(1 + \frac{L(x,y)}{L_{white}^2})}{1 + L(x,y)}$$

 L_{white} 代表會 map 到 1(數值為 1,scale 後到圖片 255)的地方。本實作將最大亮度(白

色)的值設為Lwhite

d. 將 scale 後的三原色圖片合併,輸出 tonemapping 後的 jpg 檔。

³ 論文連結:http://www.cmap.polytechnique.fr/~peyre/cours/x2005signal/hdr_photographic.pdf

Part5: Automatic ghost removal

本次拍攝的場景為戶外區域,有遊客行走,故造成 hdr 後的影像有鬼影。如下圖:



為了得到較好的圖像。本次實作找尋照片中,哪些 pixel 在各個照片的標準差過大(本實作將標準差設為 0.7)。將標準差過大的區域,只由一張照片進行 lnEi 的回推。並得到以下結果:



可以看到鬼影有效去除。

Part6: Result



原圖:

















原圖:















Part6: Special case

在本次報告中,第一次拍攝的照片為樟樹。但因為

- 1. 風大
- 2. 邊界太多
- 3. RGB三原色中,B的颜色特別少

導致 mapping 後的結果不太好。後來突發奇想,如果利用 ghost removal 的概念去處理呢?於是,同樣利用多張圖片取得 response curve,但在 HDR image 建立時,不使用多張找片取加權平均,而是直接用一張照片下去回推曝光值。並且利用嘗試多次的 tone mapping 方式(其中也因為 B 的 response curve 做的比較不好,所以用此圖中比較多的 G 模擬其 response curve),得到比較好的 HDR 影像。但在邊界或暗角,仍可看到雜色塊。

