

Final Project Report

Topic: Parallel Low-Poly Style Image Processing

Member:

徐浩宇 106061203

Key words:

Image processing, computer graphics

1. Introduction

Low-poly style image 是使用有限數量的 polygons 去表達一張圖片，通常在早期電腦運算資源不夠強大時，會在電腦遊戲中使用此圖像表示方法。同時，low-poly style image 也可以有藝術方面的應用，透過轉換圖片達到一種極簡化的抽象藝術風格。在這次 Final Project 中，我實作了整個 low-poly style image processing 的流程，接著使用 CUDA 去做平行化加速，同時去分析平行化後各個部分效能的提升。

Original Image



Low-Poly Image

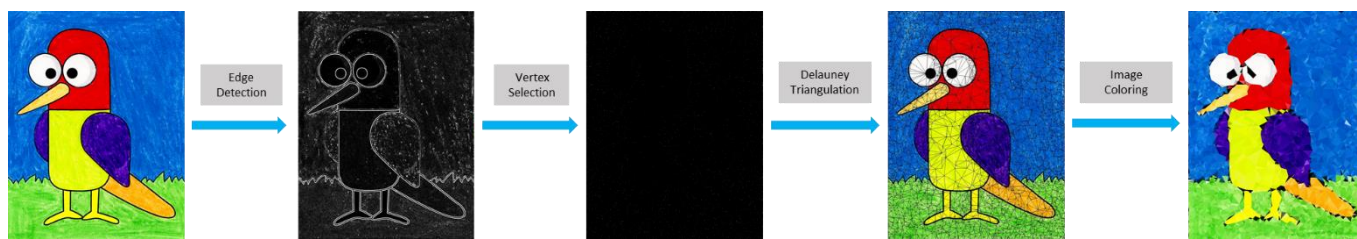


2. Pipeline

根據 *Low-poly style image and video processing*^[1]，我們可以把整個流程分為 4 個 stages:

- 1. Edge Detection:** 將圖片做 sobel 濾波後，偵測出圖片的邊緣特徵。
- 2. Vertex Selection:** 利用前面的結果，隨機在圖片內 sample 出數個節點。
- 3. Delauney Triangulation:** 將 sample 出來的節點做三角化。
- 4. Image Coloring:** 將圖片以三角形為基礎做上色。

詳細流程示意圖可以在下一頁看到，關於每一個 stage 的做法，則會在後面分別作詳細說明。



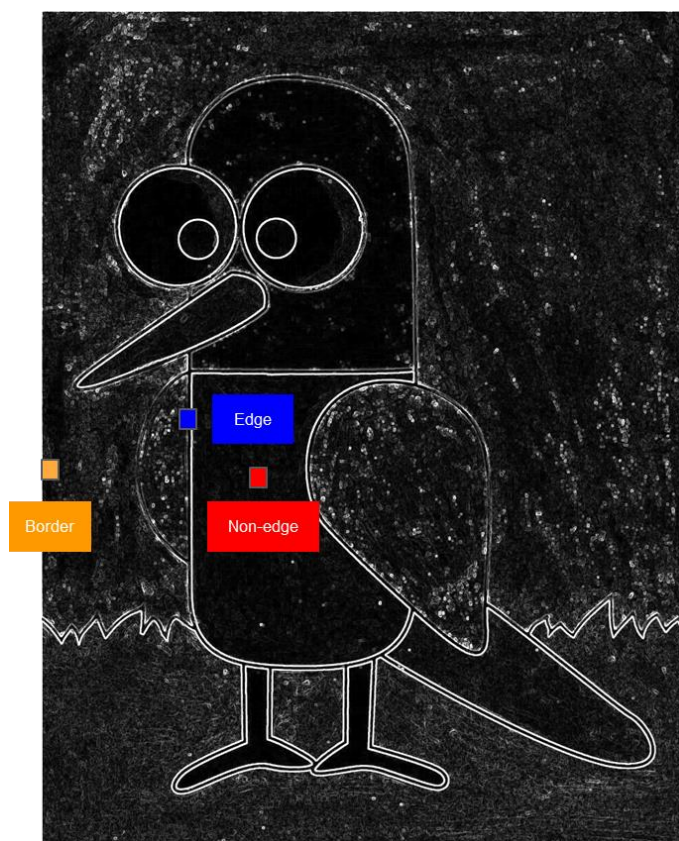
(1) Edge Detection:

我使用了兩個方向的簡易 sobel filter (大小為 3 x 3) 去做濾波，並將兩個 filter 的結果取絕對值相加當作 edge 偵測的強度。

$$filter_x = \begin{bmatrix} 1 & 0 & -1 \\ 2 & 0 & -2 \\ 1 & 0 & -1 \end{bmatrix} \quad filter_y = \begin{bmatrix} 1 & 2 & 1 \\ 0 & 0 & 0 \\ -1 & -2 & -1 \end{bmatrix}$$

(2) Vertex Selection:

為了維持 Low-poly image 的品質，保有 geometric structure 的完整性，我會提高圖片邊緣 (edge) 被 sample 到的機率，利用邊緣閾值 (threshold) 判斷該 pixel 是否落在邊緣特徵上。同時，圖片邊界 (border) 也會有較高的機率被 sample 到，防止破圖的產生。



Vertex selection 各參數的設定:

- <1> edge threshold: 20
- <2> edge probability: 0.005
- <3> non-edge probability: 0.0001
- <4> border probability: 0.1

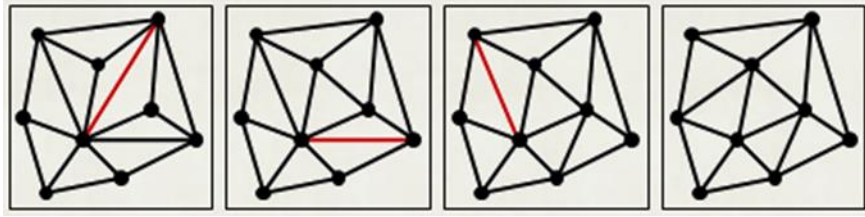
(3) Delauney Triangulation:

我採用 delauney triangulation 的主要原因是它的一個性質《Maxmin Angle Triangulation》，簡言之它會讓建構出的三角形，其最小角度最大化。如此一來，它比較不會產生細長狹窄的三角形，對於圖片上色的效果會比較好。

一般常見建構 delauney triangles 的方法有兩種:

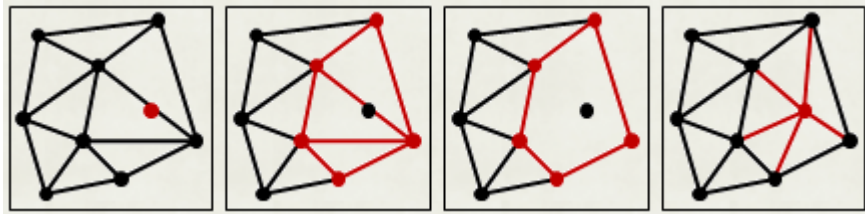
<1> **Lawson's Flip Algorithm:**

先隨意生成一種 triangulation (ex: scan method)，接著再去檢查每一條邊是否符合 delauney 性質，如果不符合便將其翻轉掉，直到所有邊都滿足 delauney 特性為止。時間複雜度為 $O(N^2)$ 。



<2> **Bowyer-Watson Algorithm:**

每一次加入一個點，並檢查是否符合 delauney 性質，如果不符合就會重新連結當前點周圍的多邊形頂點，直至所有點都加入為止。時間複雜度為 $O(N^2)$ 。



然而，這兩種演算法比較不具有 **parallel** 的性質，例如:

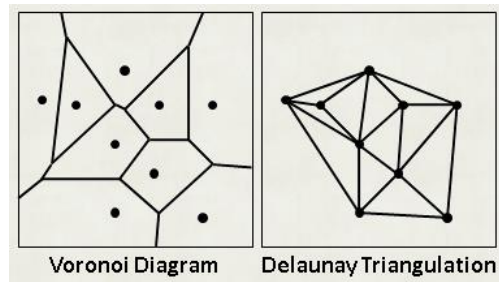
<1>在更新一個邊時，可能會連帶另外數條邊必須因此更新。

<2>第 N 點的加入會跟前面 $N-1$ 個點的結果有關。

因此，我們會用到 Delaunay triangulation 另一種有趣的性質。

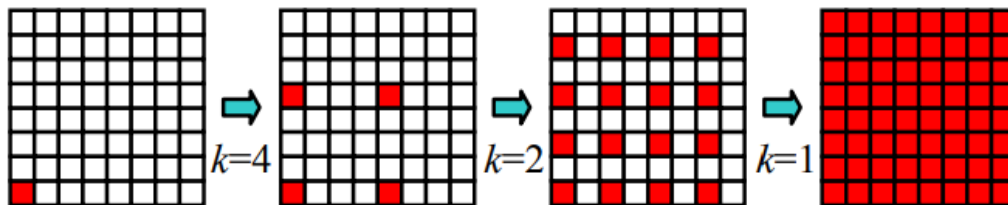
The Delaunay triangulation of a discrete point set P in general position corresponds to the dual graph of the Voronoi diagram for P .

上面那句話說明了 Delaunay triangulation 會和 Voronoi diagram 具有對偶圖的關係，也就是說我們可以**先求出 Voronoi diagram**，再透過轉換得到相對應的 **Delaunay triangulation**。



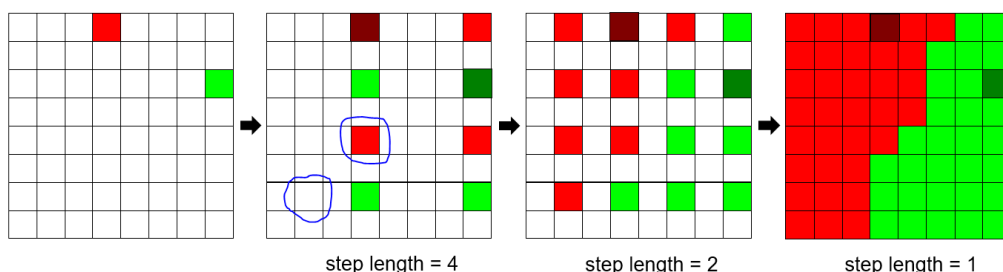
Voronoi diagram 類似 nearest neighbor，一個 vertex A 會透過計算與其相鄰 vertices 之間的中垂線，去圍出一塊區域，區域內的所有點都以該 vertex A 作為最近的節點。

一般生成 Voronoi diagram 會使用 jump flooding algorithm^[2]，主要概念為：每個節點會往八個方向做擴散(flooding)，持續擴散直到結果穩定。實作上每次 step 擴散大小都會除以 2，直到等於 1 便會結束，示意圖如下。



假設在 step_size=M 情況，我們會 iterate 所有的 pixels。其中，一個 target pixel 會分別觀察在 8 個方向上距離該 target pixel 為 M 的 neighbor pixel，各屬於(最接近於)哪一個 vertex。

- (1) 如果 neighbor pixel 不屬於任何一個 vertex 則不做任何事
- (2) 如果 neighbor pixel 目前屬於 vertex v1，則在以下兩個情況下會更新 target pixel 所屬的 vertex 為 v1:
 - target pixel 目前不屬於任何一個 vertex
 - target pixel 目前屬於 vertex v0 且 $\text{distance}(\text{target pixel}, v1) < \text{distance}(\text{target pixel}, v0)$ 的條件成立，則代表 v1 的距離更接近 target pixel



~jump flooding 詳細的 pseudo code 可以在後面看到~

Procedure jump_flooding

Begin

// flooding with decreasing step size

For step=min(H, W)/2 to 1

// iterating all pixels

For each pixel p

// iterating all 8 directions

For each direction dir

ni := neighbor pixel (p + dir * step)

// get the nearest vertex (owner) of p

If p not owned or distance(p, ni's owner) < distance(p, p's owner)

Update p's owner with ni's owner

End if

End for

End for

step /= 2 // update step size

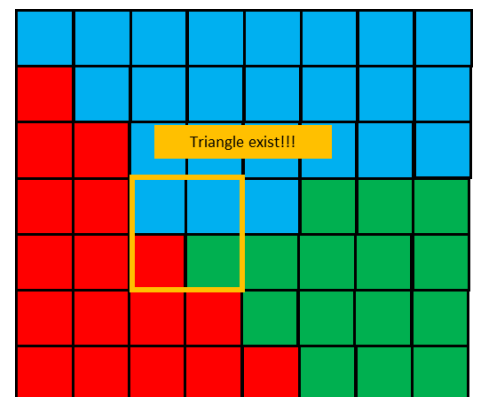
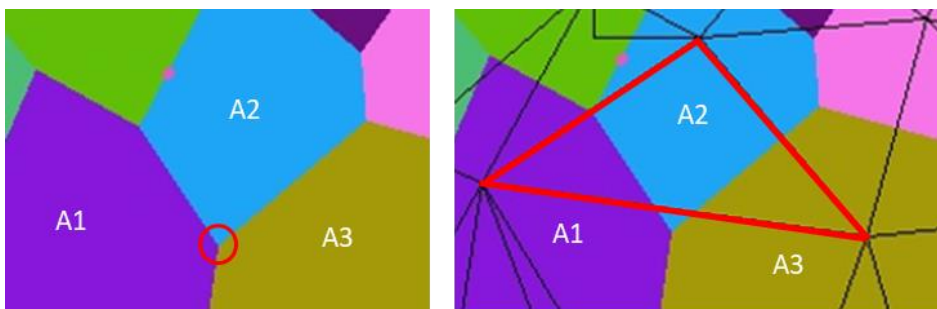
End for

End

Not faster, but can be parallelize

$\text{Time Complexity} = \log_2 N * N^2 * 8 = O(N^2 \log_2 N)$

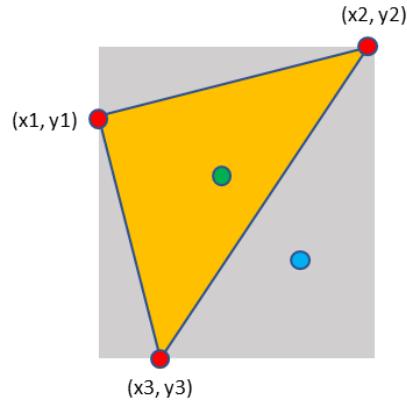
計算完 Voronoi diagram 後，只要找到 3 個區域的交界處，就可以把 3 個區域各自代表的 vertex (即 owner) 相連組成三角形；假如有 4 個區域的交界，則可以分別組成兩個三角形。基本上就是觀察一個點周圍右、右下、下位置的代表 vertex，加上自己的代表 vertex，並觀察這四個 vertices 當中 distinct vertices 數量即為交界於該點的區域個數。



~Delaunay Triangulation 的步驟完成~

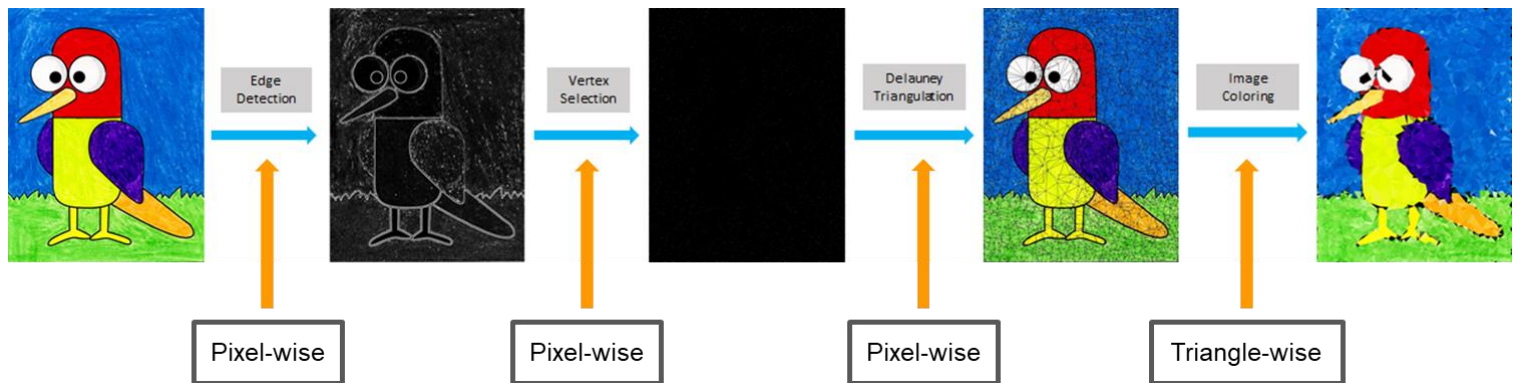
(4) Image Coloring:

我會對每一個三角形進行上色，首先計算出包圍三角形的長方形區域，接著依序嘗試長方形區域內的每個 pixel。若 pixel A (green dot) 位於三角形內部，則以三角形中心點的顏色作為該 pixel A 的顏色；反之，若 pixel A (blue dot) 位於三角形外則不做事。我參考 Stackoverflow 上面的作法^[3]，可以很簡單地算出一個 2D 點是否落在 2D 三角形內部。



3. Parallel Strategy

實作完 sequential 版本後，可以針對(1)~(4)每個部份下去平行化。



(1) Edge Detection:

可以做 pixel-wise 的平行化，每一個 CUDA thread 負責計算一個 pixel 經過 filter 後的 gradient 數值加總。

(2) Vertex Selection:

由於需要專門使用在 GPU 的亂數方法，這邊會使用到 **CURAND**。每一個點都需要獨自做亂數，所以總共會需要 $H \times W$ 個 curandState。

首先，我平行初始化每一個 pixel 的亂數種子，得到相對應的 curandState。接著，每一個 thread 會利用自己的 curandState 去隨機 uniform 亂數，並根據亂數數值及其負責 pixel 的種類，去決定負責的 pixel 是否會作為節點。

(3) Delauney Triangulation:

- Voronoi diagram:

在使用 for loop 去做每一種 step size 時，都會對全部的 pixels 做更新。因此，我可以簡單地做 pixel-wise 的平行化，讓每一個 thread 負責一個 pixel，透過觀察 8 個方向上 neighbor pixels 的資訊，去更新該 thread 所負責 pixel 的資訊。

GPU 無法確定每一個 pixel 處理的順序，有可能正在看的 neighbor pixel 資訊剛更新，卻因為執行順序先後導致其他 pixel 沒辦法看到最新

的資訊，使得 flooding 結果有 noise pattern 產生。然而，我覺得這種問題影響不大，得到 voronoi diagram 的近似解是可以接受的，畢竟這些 flooding 的小誤差不會對最終圖案的品質有太大影響。

- **Triangulation:**

我選擇使用 pixel-wise 平行化處理，每一個 thread 會負責檢查一個 pixel 是否在區域的交界處。如果是在交界處，就生成三角形。

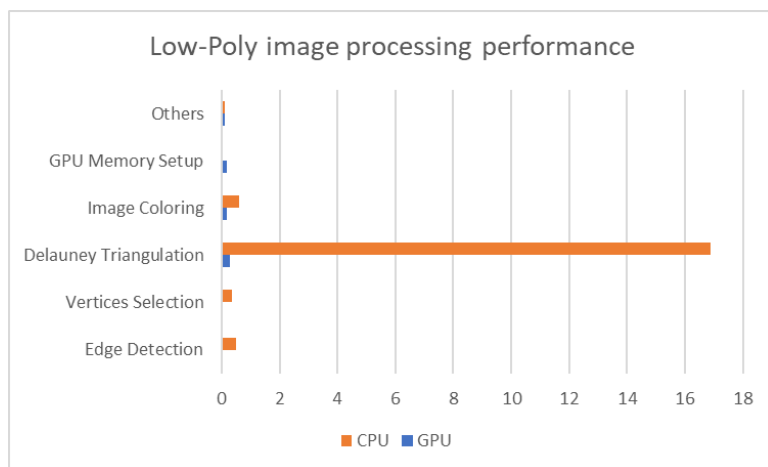
因為 GPU 必須預先分配記憶體，所以實作上我先平行化地判斷每一個 pixel 含有的三角形數量 (0, 1 or 2)。接著，再計算 prefix sum 去得到全部三角形的數量，順便利用累積加總的特性，得到每個交界處形成的三角形的 index。最後可以利用這些資訊，去分配相應大小的記憶體並執行 triangulation。

(4) Image Coloring:

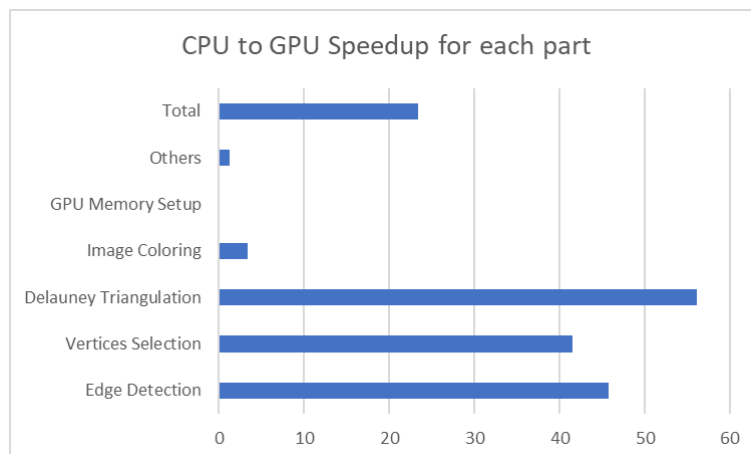
這邊和前面相比有些不同，沒有採用 pixel-wise 平行化，而是以 triangle-wise 的方式平行化，即每一個 thread 會負責一個三角形的上色動作。

4. Performance & Optimization

為了統一時間測量的標準，這邊全部使用第一頁的 burger.jpg 去做測試，圖片的長寬為 3247x4330，總共會產生 24836 個三角形。



單位: 秒



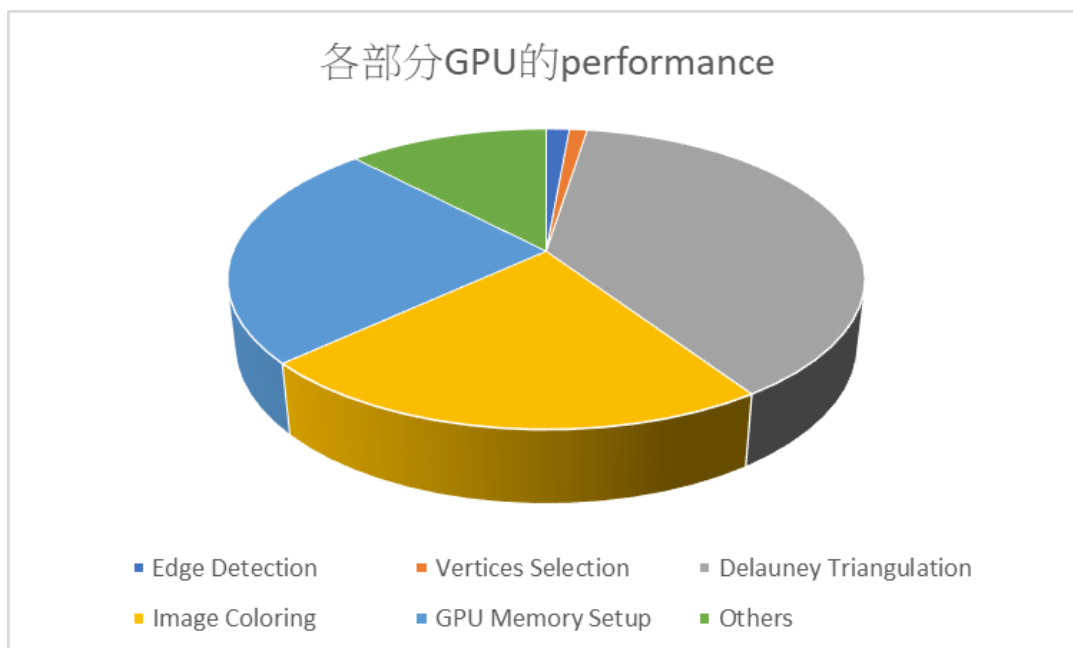
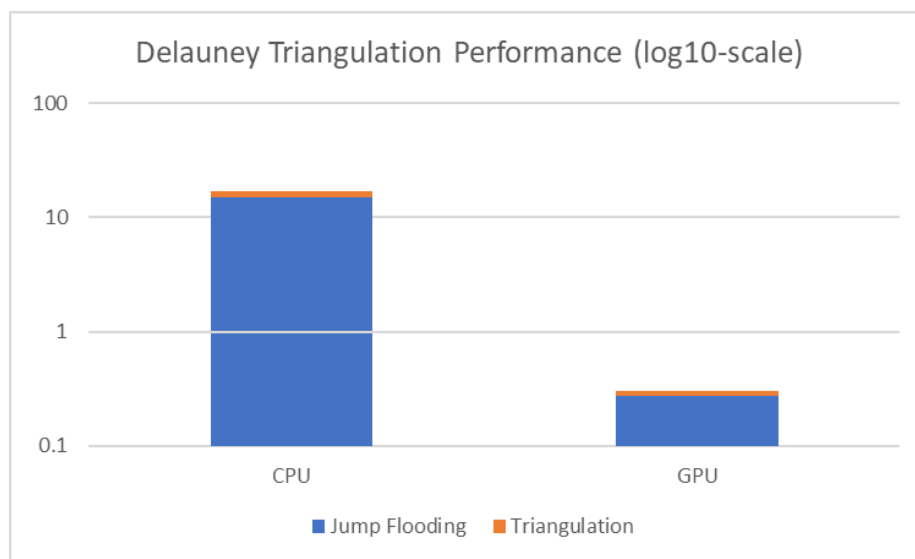
單位: 倍數

這邊可以發現 CPU 會花費大量的時間在 Delauney triangulation 上面，而使用 GPU 去做可以大大降低運行的時間。至於 speedup 部分，可以觀察到只要有使用 pixel-wise 平行化的部分 (i.e.前三步驟)，在高畫質圖片的 testcase 下，都會有超過 **40 倍** 的 speedup；然而，使用 triangle-wise 平行化的 image coloring 則沒有這麼大的 speedup。

進一步觀察 Delauney triangulation 的部分，可以看出大多數的時間會花費在形成 voronoi diagram 上面，算蠻合理的。假設圖片大小為 $N \times N$ ，那麼總共會有 $\log_2(N)$ 次的更新，每次更新 N^2 個 pixels，每個 pixels 需要看 8 個方向：

$$\text{Time Complexity} = \log_2 N * N^2 * 8 = O(N^2 \log_2 N)$$

多出來的 $\log_2(N)$ 對整體 performance 影響很大。



下面說明了我實作中有嘗試過成功的加速方法以及其效果:

- **Random state initialization:**

```
curand_init ( long long seed, long long sequence, long long offset, curandState_t *state)
```

通常在做平行化亂數初始化時，會固定 **seed** 並輸入不同的 **sequence number** 以得到亂數值(如下圖)。雖然這樣的方式可以有比較好的 **random** 性質，即 2^{67} 次後才會重複 **loop**，但是在 **CURAND** 會花費大量的時間。

```
curand_init(SEED, id, 0, &state[id]);      curand_init( (SEED << 20) + id, 0, 0, &state[id])
```

因此，我修改了初始化的方式，改成使用不同的 **seed** 加上相同的 **sequence number** (0)，有效地將時間從 **115s** 縮減為 **0.0052s**。通常不同的 **seed** 之間產生的數值不太會 **statistically correlated**，而且這次的 **task** 對於亂數品質的要求不用這麼完美，所以這樣的加速是可行的。

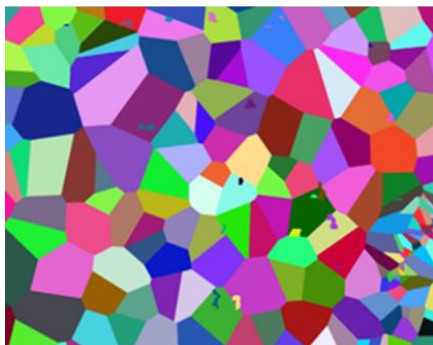
- **Use “Thrust” for prefix sum:**

通常像是 **prefix sum** 這種 **sequential** 的任務，在 **GPU** 的表現會比較差。原本我的方法是先將 **GPU** 的資料搬到 **CPU**，在 **CPU** 端做 **prefix sum** 後再搬回去 **GPU**；之後，我改使用 **Thrust library** 直接在 **GPU** 做 **prefix sum**，可以把時間從 **0.0412s** 降至 **0.0008s**，省去資料搬運產生的 **latency**。

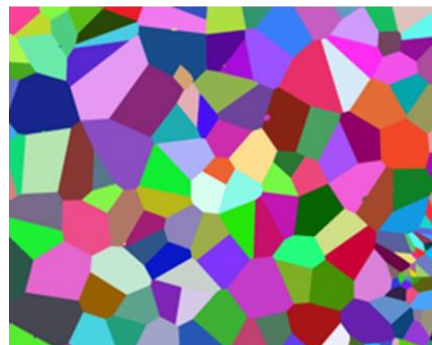
- **2D jump flooding:**

原本我使用 **1D** 的方式去分配 **jump flooding** 的任務，卻發現產生的 **Voronoi diagram** 會出現很多 **noise**。後面我改成用 **2D** 的方式去分配任務，發現 **Voronoi diagram** 的品質明顯改善。個人猜測是因為 **2D** 的分配方式在 **step size** 小的時候會有 **locality** 特性，能夠更 **consistent** 地去更新每一個 **pixel** 的 **owner**，使得 **noise** 可以有效地減少。

Voronoi 1D



Voronoi 2D



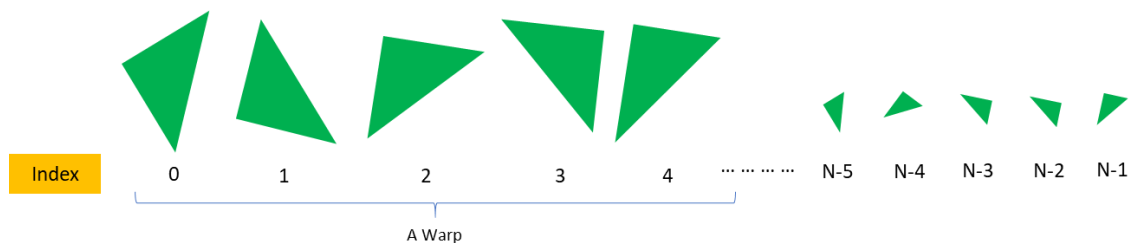
- **Sort-by-key on triangles' area:**

前面有提到說 Image Coloring 是所有部分 speedup 最少的，我認為主要原因是，即使可以平行化去填色，仍然存在著 **load imbalance** 的問題。因為每一個三角形的大小不同，所以每一個 block 的運行時間會被裡面最大的三角形 **dominate**，導致運算效率不夠高。

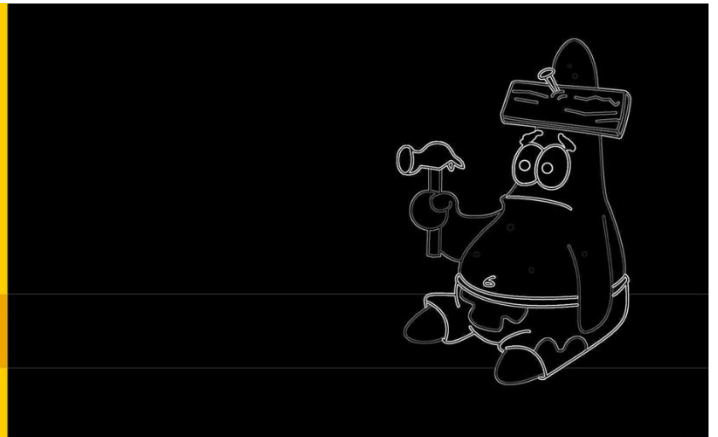
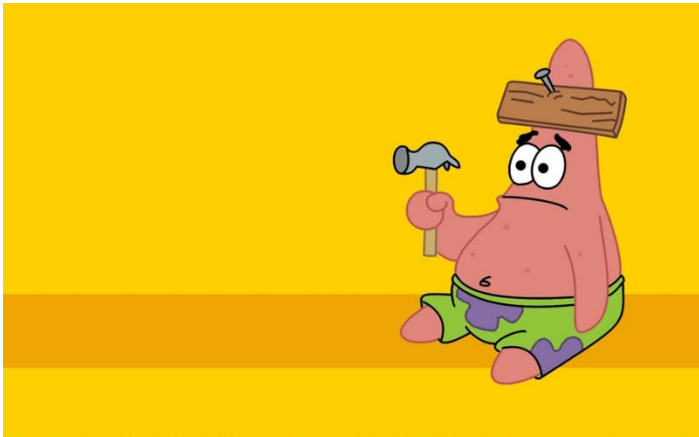
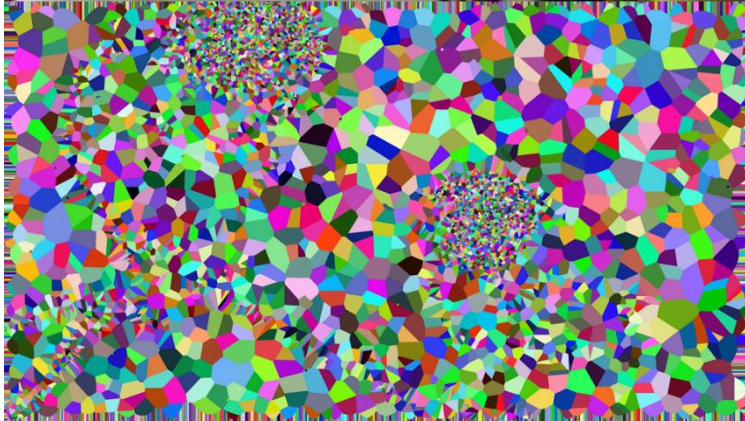
我把 block 大小從 256 降至 64 後，花費時間從 **0.268s** 降至 **0.251s**。

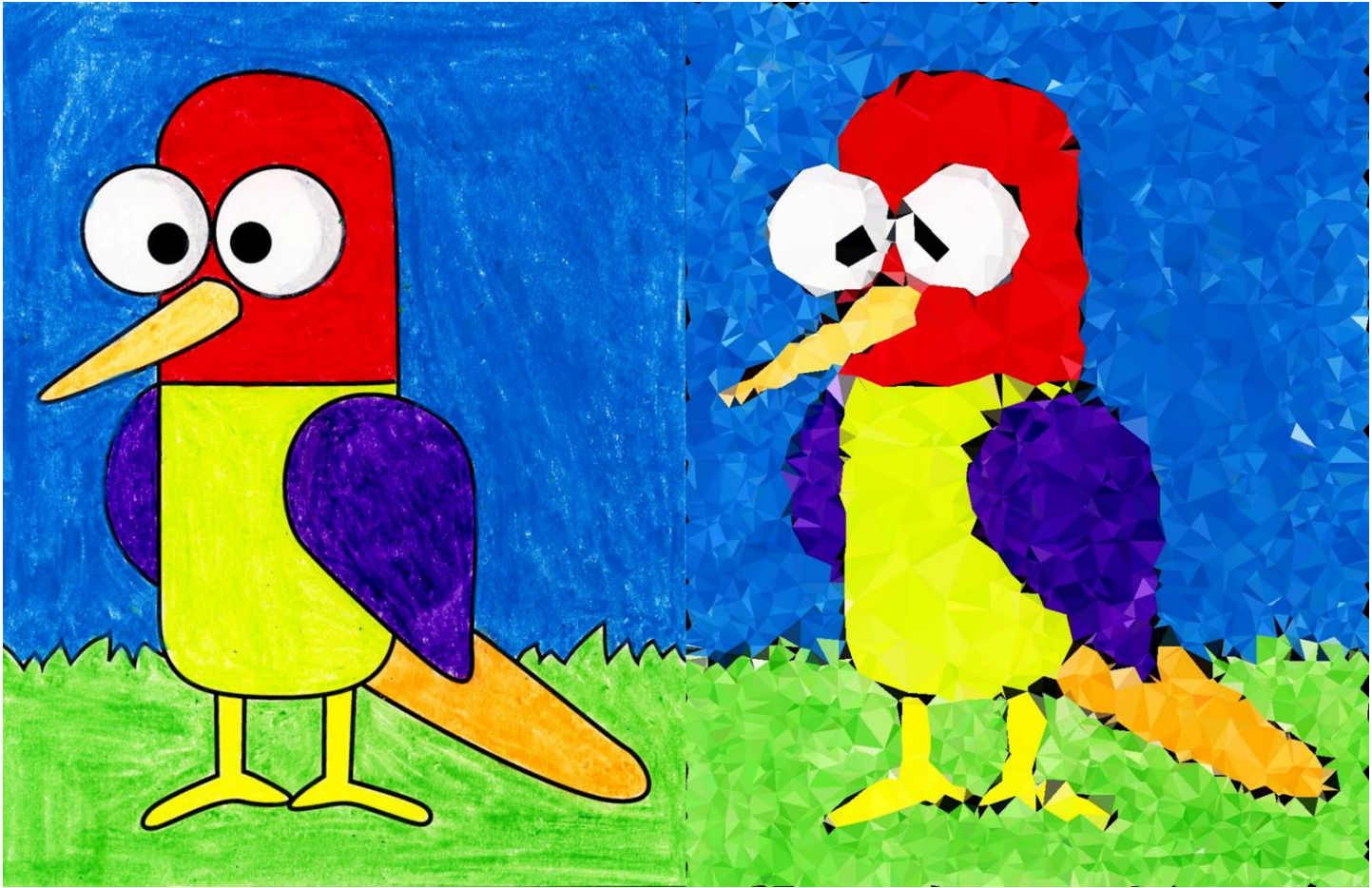
我認為若要根本解決 **load imbalance** 的問題，必須讓每一個 block 裡面的三角形大小相近，以達到高效率的運算。最直覺的方法便是依照面積大小 **sorting**，如此一來，GPU 分配的同一個 block 裡面的三角形大小會更接近。

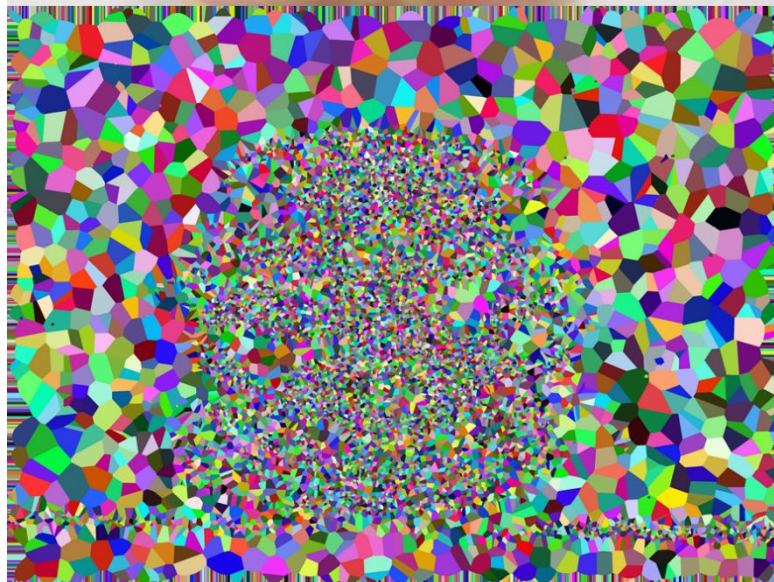
我先平行計算出每一個三角形外接 **bounding box** 的面積，接著利用 Thrust library 裡面的 **sort-by-key** 函式，讓三角形依照其 **bounding box** 面積去做排序。經過測試發現，運行時間**有效降低至 0.179s**！



5. Qualitative Results







6. Remarks

透過這次 final project，我更了解到如何 step-by-step 去平行化處理一個 task。除了實作部分外，我還花了不少時間在 server 上安裝 OpenCV 以及嘗試 separable compilation 上面。另外，我想解釋有些部分使用到 Thrust library 的原因，主要是為了避免自己的 implementation 會有 overhead，而失去原本可能潛在加速的機會 (ex: 預先 sort triangles 那一步)。

7. Reference

- [1] Zhang, W., Xiao, S., & Shi, X. (2015). *Low-poly style image and video processing*. 2015 International Conference on Systems, Signals and Image Processing (IWSSIP)
- [2] Guodong Rong, Tiow-Seng Tan. *Jump flooding in GPU with applications to Voronoi diagram and distance transform*. Proceedings of the 2006 symposium on Interactive 3D graphics and games (ACM)
- [3] Stackoverflow: *How to determine if a point is in a 2D triangle?*
(<https://stackoverflow.com/questions/2049582/how-to-determine-if-a-point-is-in-a-2d-triangle>)