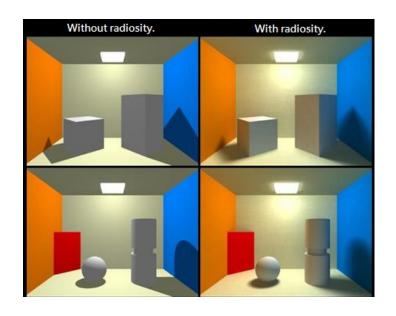
# Parallel Computing and Optimization Skills for Radiosity

R04922067 楊翔雲 資訊工程研究所 R04922133 古君葳 資訊工程研究所

# 介紹 Introduction

熱輻射法 (Radiosity) 是一種渲染的技術。相較於光線追蹤法 (Ray Tracing), 熱輻射法可以產生更接近於現實場景中光亮的變化。如左下圖,當場景使用光線追蹤法時,物體的陰影的邊緣相對銳利,但在現實情況下,物體陰影漸層呈現,因此使用熱輻射法可以更貼近我們想要的。



Radiosity 算法公式如下

$$B_i dA_i = E_i dA_i + R_i \int_j B_j F_{ji} dA_j$$

,  $A_i$ : Area of element i (computable)

 $B_i$ : Radiosity of element i (unknown)

 $E_i$ : Radient emitted flux density of element i (given)

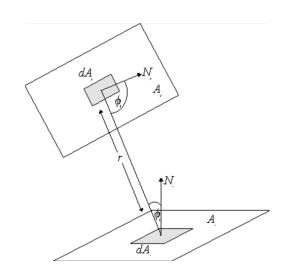
 $R_i$ : Refletance of element i (given)

 $F_{ii}$ : Form Factor from j to i (computable)

假設整個場景中有 N 個三角形,每一次迭代選擇一個最亮的三角形當作光源,由這個光源計算與場景中其他三角形的 Radiosity 之值。其中,判斷光源是否可以輻射到某個三角形之複雜度為  $O(\log N) \sim O(N)$  (視 Data structure 而定),而計算 Form-Factor 的花費可以視為常數 O(1),因此每次迭代的複雜度為  $O(N\log N) \sim O(N^2)$ 。

其中佔據效能的因素是 Form-Factor 估算,因此有像 Hemicube 之類的近似逼近,大幅度減少計算量,但投影回到原本物件上會失真。

$$F_{ij} = \frac{1}{A_i} \int_{A_i} \int_{A_j} \frac{\cos \phi_2 \cos \phi_1}{\pi r^2} dA_i dA_j$$



# 優化技術 Code Review & Optimization

首先,我們先對助教提供的程式碼加速,分成以下幾個部分討論

- 減少光線投射計算量 Strength Reduction for Ray Casting
- 減少 Form-Factor 計算量 Strength Reduction for Form-Factor
- 改善資料局部性 Improve Data Locality
- 其他優化 Other Optimization:
  - ➤ Improve I-cache Miss
  - > Short Circuit Design
  - Clipping Algorithm
  - > Strength Reduction for Float-Point
  - ➤ Shrink the Scope of Variables
  - > Reduce the Number of Arguments
  - ➤ Remove Implications of Pointer Aliasing
  - Copy Optimization

# 減少光線投射計算量 Strength Reduction for Ray Casting

判斷射線 (Ray) 是否能打到三角形A上,先用 bounding box 包住A,計算p到 bounding box 的時間t,若t大於目前的最小 $t_{\min}$ ,則退出。相反地,再計算更精準的t。加入利用已知結果 $v = p + t_{\min} \cdot d$ ,  $t_{\min} > 0$ 

# 減少 FF 計算量 Strength Reduction for Form-Factor

根據公式  $F_{ij} = \frac{1}{A_i} \int_{A_i} \int_{A_j} \frac{\cos \phi_2 \cos \phi_1}{\pi r^2} dA_i dA_j$  , 一般我們的判斷順序會得如下:

```
float computeFormFactor(TrianglePtr srcTri, int logSrc, TrianglePtr

desTri, int logDes, Vector p) {
    Vector dir = srcTri->c - p;
    float ff = 0;
    if (RayHitted(p, dir, logDes) == logDes) {
        float theta1 = CosTheta(dir, srcTri->normal), theta2 =

CosTheta(dir, desTri->normal);
        ff = theta1 * theta2 * srcTri->area / (norm2(dir) * PI);
    }
    return max(ff, 0.f);
}
```

#### 效能考量的因素:

- RayHitted() 需要大量的計算
- Form-Factor 在 float 儲存格式下可能無法得到貢獻, 改採優先計算 Form-Factor 的值,再運行 RayHitted 判斷。調整加速了 2 倍多。

## 改善資料局部性 Improve Data Locality

程式碼中使用 3D-DDA Line Algorithm/Bresenham's Line Algorithm 搭配 Octree, 在找尋某個射線與哪個最近三角形相交。

- 只需要儲存葉節點代表的立方體中,所有可能相交的三角形編號
- 移除掉中間產生的編號,讓每一次 access 的 cache-miss 下降

在 3D-DDA 中,我們需要反查找空間中一點p在哪一個葉節點中,藉由固定的長寬高切割長度,可以在O(1)時間內得知[i][j][k]各別的值。若限制大小,則建立陣列[i][j][k]查找。若自適應大小,則建立 hash 表查找,但根據實驗結果,效能並沒有改善,因為三角形個數過多導致命中機率過低。

對於 Static Tree 的 Memory Layout,大致上分成四種 DFS Layout、Inorder Layout、BFS Layout、和 van Emde Boas Layout,目前程式使用的是 DFS Layout,這方面會影響到存取的效能。若有更多的時間,我們也可以測試平行處理的細粒度與這些 Memory Layout 的影響。

## 其他優化 Other Optimization

#### **Improve I-cache Miss**

壓縮程式碼長度以改善 I-cache miss,因為大部分的初始化只會運行一次,不應該交錯在時常被呼叫的函數之間,指令載入效能才會提高,同時也要做好 Code Layout,就能改善執行效能。

```
x, y = compute(0)
buildTree(x, y)
x, y = compute(1)
buildTree()
x, y = compute(2)
buildTree()
x, y = compute(3)
buildTree()
...
for i from 0 to n
    x, y = compute(i)
    buildTree()
    x, y = compute(3)
    buildTree()
...
```

#### **Short Circuit Design**

判斷三角形與一個正交立方體是否相交,使用投影到二維空間中與一線段的交點是否皆存在。投影方法有 3 種 x-y, y-z, z-x, 線段投影共有 2 種, 共計 6 種情況。原先程式沒有做好短路設計,只要其中一種不符就應退出。

#### **Clipping Algorithm**

我們實作課程中所描述的 Cohen-Sutherland Algorithm 降低 branch 次數,使用 bitwise 操作引出 SSE (Streaming SIMD Extensions)。儘管 compiler -O2 替我們優化,為減少 stack push/pop 的次數,實作時請不要使用的 procedure call,否則會慢上許多。

```
void computeRadiosity(TrianglePtr srcTri, TrianglePtr desTri,
float ff[3]) {
    char mask1 = (p0[x] < g0[x]) << 0 |
        (p0[x] > g1[x]) << 1 |
        (p0[y] < g0[y]) << 2 |
        (p0[y] > g1[y]) << 3 ;
    char mask2 = (p1[x] < g0[x]) << 0 |
        (p1[x] > g1[x]) << 1 |
        (p1[y] < g0[y]) << 2 |
        (p1[y] > g1[y]) << 3 ;

if (mask1&mask2)
    return false;

if (!(mask1|mask2))

return true;
// ... test</pre>
```

#### **Strength Reduction for Float-Point**

兩個外積結果相乘小於零,減少 instruction cycle 量,盡量用整數 作為運算型態。

```
float a = cross(/* */);
float b = cross(/* */);
if (a * b < 0)
    return false;
b = cross(/* */);
if (a * b < 0)
    return false;

b = cross(/* */);
if (a * b < 0)
    return false;
...

b = cross(/* */) < 0;
if (a != b)
    return false;
...

cross(/* */) < 0;
if (a != b)
    return false;
...</pre>
```

#### Shrink the Scope of Variables

减少變數生命週期的長度以增加放入暫存器的機會,而非 stack 上。

```
float rgb[3];
for (int i = 0; i < 3; i++)</pre>
                                           float rgb[3];
   rgb[f(i)] = g(i);
                                           for (int i = 0; i < 3; i++)</pre>
/* ... */
                                              rgb[f(i)] = g(i);
if (maybe) {
                                           /* ... */
   for (int i = 0; i < 3; i++) {</pre>
     rgb[h(i)] = g(i);
                                       if (maybe) {
                                           float rgb[3];
  /* ... */
                                           for (int i = 0; i < 3; i++) {</pre>
                                              rgb[h(i)] = g(i);
                                          /* ... */
```

#### **Reduce the Number of Arguments**

減少 stack push/pop 次數

```
struct Arg {
   int a0, a1;
};   // p1.a1 = p2.a0
int f(Arg p1, Arg p2) {
      /* ... */
}

struct Arg {
   int a0, a1, a2;
};
int f(Arg p1p2) {
   /* ... */
}
```

#### **Remove Implications of Pointer Aliasing**

移除指標 Aliasing, 意指可能會指向相同記憶體位址, 導致每次計算都要重新載入, 不能放進暫存器中。如下述的寫法,編譯器無法判定 srcTri 是否與 desTri 相同,在累加時則重新載入 srcTri->deltaB[]的數值,計算上可能會產生數次的 cache miss,隨著迴圈次數不斷突顯效能差異。

- 方法 1: 加入 if (srcTri != desTri) 判斷,讓編譯器在 Function Pass 階段 著手的 Dependency Analysis 更好
- 方法 2: 使用 Copy Optimization,同時把重複計算搬到 stack 上,或者使用 Polyhedal 表示法進行 Reordering Accesses for Loop Nest。這裡我們選擇前者,更容易引出 SSE。

#### **Copy Optimization**

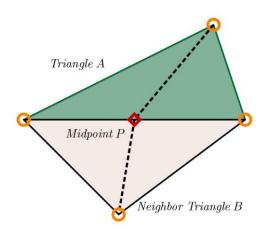
我們可以考慮使用 Copy 的方式放入較近的 stack 上,而非傳遞指標。將資料放得近可提升 cache 使用率,隨著使用次數增加而明顯。當運行次數多,才能讓 data reused 的比例上升,意即n要夠大。

# 平行設計 Parallel Design

回顧原始算法,為了加快收斂速度,每一次會挑選單位面積能量最多的三角形 f,之後便拿所有三角形 t 進行傳導,直到傳導能量小於閥值,迭代將停止。算法如下所述:

```
while (not converge) {
   f = PickMaxRadiosityTriangle()
   foreach triangle t in model
       shader(f, t);
   clearRadiosity(f)
}
```

在嘗試傳遞的過程中,若三角形 t 的三頂點的能量差異大,則選擇自適應切割三角形,直到三頂點能量差異小,這麼計算 Form-Factor 才會正確。在自適應部份,切割方法如下圖所示:



當偵測到綠色三角形 A 頂點之間的 Form-Factor 差異過大時,使用最長邊的中點切割,這麼做是盡可能產生銳角三角形,為了圖形完整,必然也要對鄰居切割。為減少計算量,只算新增中心點 P 的 Form-Factor。對於下方的三角形 BB 而言,分成兩種情況,已在這一輪完成計算,則重新計算 Form-Factor;相反地,不做任何事。

# **Single-Source Parallel Algorithm**

我們發現計算 Form-Factor 相當獨立的,但自適應處理需要遞迴切割,因此選用多核心平台,而非通用圖形處理器平台,因為目前的 GPU 實作遞迴所需的 stack 使用 global memory 作為存取位址,所以一般多核心平台效果會更

好。在這一次報告中,我們選用 OpenMP 這套跨平台多執行緒 API 進行實驗。

著手將多個三角形平行處理,意即每一個執行緒負責多個三角形的 Form-Factor 計算。

```
// Single-Source Parallel Algorithm
while (not converage) {
   f = PickMaxRadiosityTriangle()
   parallel foreach triangle t in model
        shader(s, t);
   clearRadiosity(f)
```

## **Multi-Source Parallel Algorithm**

從原始算法中,我們發現到每一次迭代將只有一個熱源輻射到場景中,當場景有多個高能量熱源時,場景必須經過好幾次迭代才能近似最終結果。藉由平行處理的效能,我們可以一次迭代多熱源,便可將低執行緒之間分配工作不均的情況,不僅僅前幾次迭代就能近似最終結果,同時也能加速運算。

```
// Multi-Source Parallel Algorithm
while (not converge) {
   set<Triangle> f = RadiosityTriangleCandiateCandidate();
   parallel foreach triangle t in model
        if (f.find(t))
            continue;
        foreach s in f
            shader(s, t);
        clearRadiosity(f);
}
```

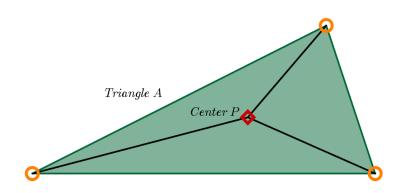
我們所用的平行方無法搭配上述自適應的切割方案,其原因在於分裂過程中,同時也要對鄰居三角形分裂,整個圖形產生的節點與邊的關係才會正確,無法保證鄰居在同一執行緒內處理,若沒有做好空間切割,我們便無法處理這

部份。若模型格式會是數個獨立的物體,而非單純的三角形資訊,可分配每一個執行緒處理多個獨立物體,我們預期可以達到更好的效果。

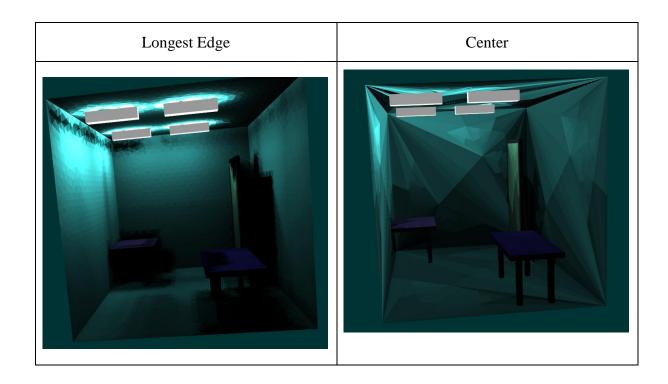
平行過程中每一個執行緒共享和衝突的區段越少越好,這意味著我們必須 在運行輻射前就必須將模型切得相當細緻。特別注意到,切得細緻與否對於光 線投射 (Ray Casting) 複雜度不變,因為邏輯上他們處理同一平面。

一旦切得細緻,傳遞的效果就不是這麼好,在邊界的陰影更加顯著。根據理論和實作層面推測,其一原因是能傳遞的總能量隨著迭代減少,那麼從分裂過程中傳遞能量採用較多的加法完成,相較於多個 32-bit floating point 誤差就少了許多。

我們也試著使用獨立的切割方案—重心切割,切割的結果不依賴鄰居,只需要在加入三角形清單部份使用 critical section 即可,效能影響並不大。



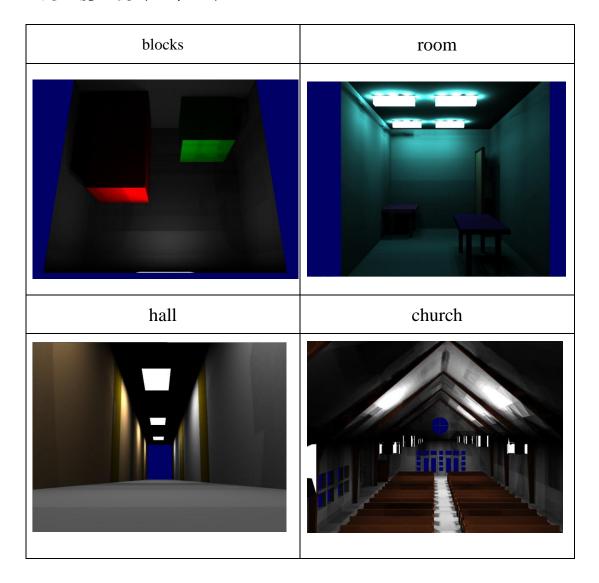
根據重心切割,下述實驗中,從 156 個三角形,自動分裂到 30000 個三角形 後進行輻射的結果如下圖所示:



明顯地,根據重心的切割方法容易產生鈍角三角形,看起來就會像很多紡錘體。在眾多數學性質中,只使用重心也許不是好的解決方案,這是值得探討的一部份,由於製作上的時間限制,我們並沒有去探討各個不同切割方案,所對應的自適應的效果如何。

# 展示結果 Demo

### 只使用優化技術渲染結果

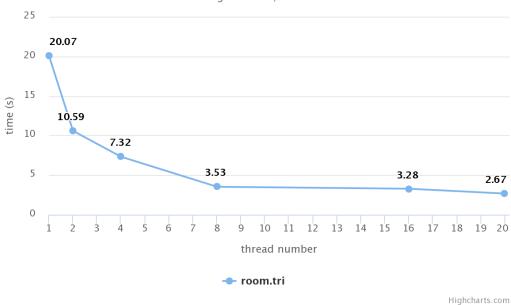


## 平行效能比較

在 Intel Xeon E5-2620 v3 上,我們測試不同平行度帶來的影響,由於只有兩個實體 CPU,每一個 CPU 有 6 個核心,每個核心皆有 Hyper-threading 技術,故可產生 24 個執行緒。

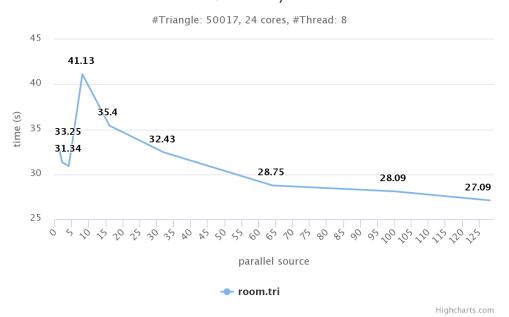
#### Scalability





我們對模型 room.tri 以預先切割 14977 個三角形後,根據先前提到的平行算法 Single-Source Parallel Algorithm,即是迭代一次只取一個熱源,平行計算所有三角形到此熱源的 Form-Factor 值,針對不同的執行緒個數和運行時間記錄,結果如上圖。在由於過多的執行緒可能會帶來更多的 false sharing,造成資料在不同的 CPU 之間運行 data transmission,所以效果就逐漸不明顯。





接著,我們測試 Multi-Source Parallel Algorithm,以 room.tri 預先切割

50017 個三角形後,每次迭代皆取數個熱源,平行計算所有三角形到所有被選取熱源的 Form-Factor 的總和。同樣地,因為查找的資料重複存取的模式造成不好的影響,類似上述所提到的 false sharing 影響,故會呈現一種陡坡。

# Reference

Fast conversion of floating-point values to string:

http://0x80.pl/notesen/2015-12-29-float-to-string.html

我們使用這一篇討論中,在輸出 Triangle 格式部份加速浮點數轉文字加快 4 倍速。

# 原始碼 Source Code

https://github.com/morris821028/hw-radiosity