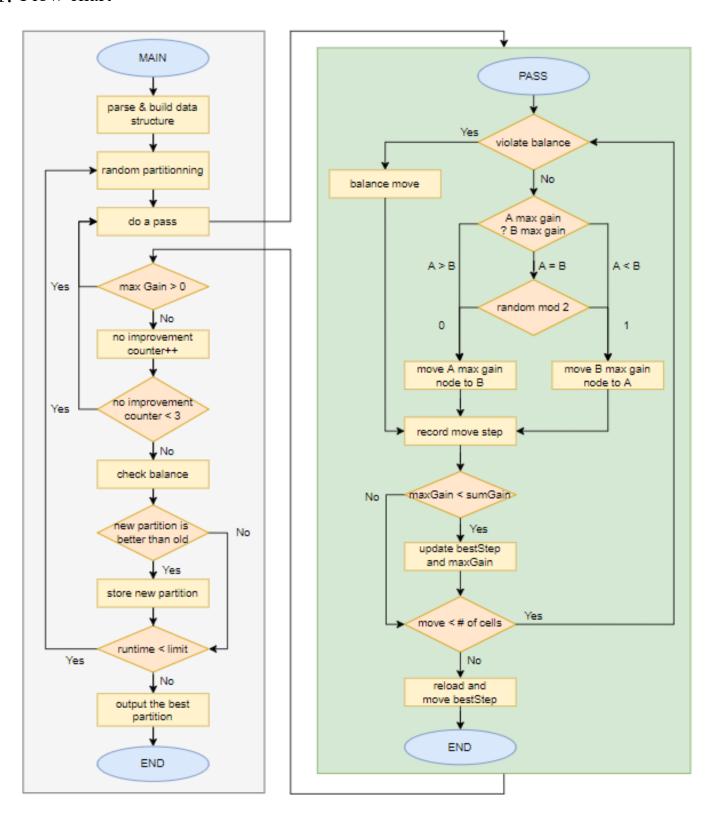
# 110521167\_PA3\_Report\_Partitionning

### 1. Flow chart



### 2. How to compile and execute your program

模式	指令	備註
Basic	<pre>\$ ./PA3 case1 case1.out</pre>	Default runtime
	y ://A3 casel casel:out	= 3000  sec.
With runtime	<pre>\$ ./PA3 case1 case1.out 30</pre>	Runtime = 30 sec.
limit	<b>4</b> 0,000	
Use makefile	<pre>\$ make run INPUT=case1 OUTPUT=case1.out</pre>	

# 3. The completion of the assignment

我基本的 FM algorithm 都有完成,除了助教給的 testcase 以外,我另外抓了兩個較大的 testcase 來測試,還有另外找了 shmetis 做為 cut size 的參考對象。

我的程式在 GainBucket\_A 的 max\_gain 與 GainBucket\_B 的 max\_gain 相等的情况下採用 random 的方式選擇移動的節點,加上 initialize 的方式也是採用 random,因此每一次產生的 partition 優劣不如 shmetis 穩定,若運氣好能夠以更短的 runtime 達到和 shmetis 一樣好 partition,但絕大多數時候需要經過進行一輪又一輪的探索,若採用預測後面幾步的方式來判斷這一步移動哪一個 cell 是更好的選擇,或許能夠達到更好的效果,由於時間不夠這是我唯一沒有實現的地方。

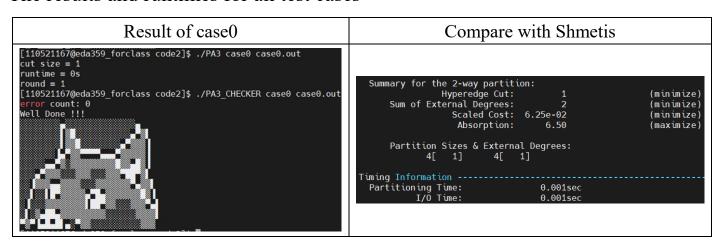
在終止條件的部分,我首先在跑完一個 PASS 之後回到 local optimum 的 function 中嘗試了 simulate annealing 的方式如下。

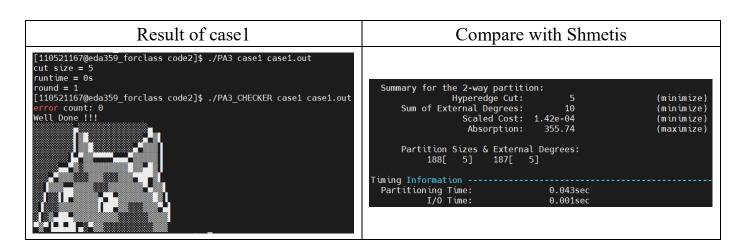
SA process	<pre>if(deltaCost &gt;= 0 &amp;&amp; acceptUphill(deltaCost))     reloadPartition(rndStep); else     reloadPartition(bestStep); coolDown();</pre>		
Cost function	$\Delta Cost = 0.9 \Delta Gain + 0.1 \Delta Unbalance$	Random step 與 local optimum 比較,透過加權達到以下兩點。  1. cost 優先考慮 cut size  2. cut size 相等時較平衡的 partition 得到較低的 cost	
Accept uphill	<pre>double rndStandard = unif(generator); // random [0, 1) return rndStandard &lt; exp(-deltaCost / T);</pre>		
Temperatures	$T_0 = 10 Avg. Gain$ $T(n+1) = 0.7 T(n)$ $T_{end} = 0.01$		
Result (case1)	PS D:\C++\NCU_MS_1-2\NCUCAD\PA3> .\a.exe .\case1 case1.out cut size: 210 -> 156 -> 65 -> 25 -> 23 -> 46 -> 58 -> 33 -> 20 -> 36 -> 39 -> 31 -> 18 -> 23 -> 29 -> 12 -> 12 -> 12 -> 12 -> 12 -> 12 -> 12 -> 12 -> 12 -> 12 -> 12 -> 6 -> 6 -> 6 -> 6 -> 6 -> 6 -> 6 ->		

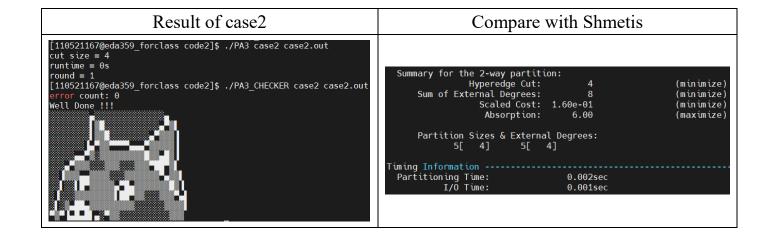
但或許是 SA 參數設計不夠精準,往往最後收斂的解只能夠近似 optimum,因此我最後採用了從多個 initial state 進行 greedy-FM 的方式,再從中挑選出最佳的解,並以 runtime limit 作為終止條件的方案。

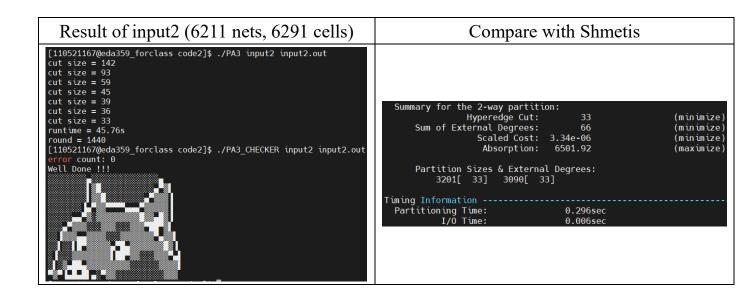
另外原版 FM algorithm 採用  $\max$ Gain <=0 作為終止條件,但我的作法略有不同,因為在選擇移動哪一個 Cell 的步驟使用了 random,即使經過一個 pass 後  $\max$ Gain <= 0,下一個 pass 仍然有機會產生更好的 partition,因此我增加了變數  $\min$ moImproveCnt 來控制要額外做幾次嘗試,也確實能夠加快產生更少 cut size 的 partition 的速度。

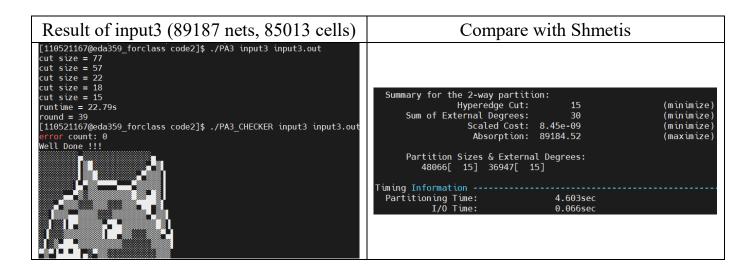
#### 4. The results and runtimes for all test cases











# 5. The hardness of this assignment and how you overcome it

我在PA3上遇到最大的困難是SA參數的設計,雖然有實現SA的概念但是並沒辦法消除最後收斂在local optimum 的缺點。第二個是在做GainBucket 的時候刻完了doubly linked list 才發現STL中有list可以直接使用,或許下次遇到類似的情境可以用來加快開發,並比較效能差異。

### 6. Any suggestions about this programming assignment?

從 PA2 的經驗中我了解到,獲得相同質量的解的人絕對不在少數,因此我認為 runtime 是可以進一步提高鑑別度的因素,也是追求程式能力以及高分的一個誘因。另外我 report 一直被扣分,希望助教能在 DEMO 時告訴我被扣分的原因讓我能夠在下一份 report 修正,一直拿不到滿分很難過 QQ。

#### 7. Data structures

#### (1) Node & Net

Node、Net 間彼此用 pointer 互相指著,在進行移動時方便找到 adjacent nodes,並能夠透過 Net 中 LSzie、RSize 兩個變數判斷 Net 是否為 critical net,快速計算移動對 Node 的gain 造成的影響。

```
class Node
{
private:
    string name;
    Node *LLink, *RLink;

    int gain;
    bool side, locked;
    vector<Net *> nets; // connected nets
```

```
class Net
{
private:
    string name;
    int LSize, RSize;
    vector<Node *> nodes; // connected nodes
```

#### (2) Bucket

在 Bucket 中,size 是用來輔助嘗試 FIFO 以外的可能性,但實驗結果 FIFO 較容易得到較少的 cut size。在這個 class 實現了 insert()、remove()、overloading operator[]方便 GainBucket 使用。

```
class Bucket
{
private:
   int size = 0;
   Node *head = nullptr;
```

#### (3) GainBucket (bucket list)

使用 vector<Bucket>實現 bucket list,以及使用 maxGainIdx 來指向 bucket list 中非空的 max gain bucket。

```
class GainBucket
{
private:
    static std::vector<GainBucket *> allGainBuckets;
    static int PMax; // maximum degree of all nodes
    int maxGainIdx = -1; // index of max gain node

public:
    std::vector<Bucket> bucketList;
```