元 智 大 學

資訊工程學系

專題製作成果報告

利用 Hungarian method 及 Edmonds-Karp algorithm 實作 maximum bipartite matching

專 題 生:賴仲倫、張宇越

學 號:1083301、1081542

指導教授:張經略 教授

中 華 民 國 111 年 12 月

目錄

—	•	前	言	••••	•••••	
二	•	文	獻	探言	寸	3
三	•	研	究	方法	去	5
	3.	1、	初	始	架構	- 輸入設定5
	3.	2、	初	始	架構	- 初始值設定與宣告5
	3.	3、	方	法	流程	- Hungarian Algorithm6
	3.	4、	方	法	流程	- Edmonds Karp Algorithm
	3.	5、	測	資	來源	
四	•	討	論	與分	分析	12
五	•	結	論	••••	•••••	16
六	•	Re	efe	ren	ces	19

一、 前言

在圖論中,bipartite graph 是特殊的圖,又稱為二分圖、偶圖、二部圖。在 bipartite graph 中的點會被分成 VO、V1 兩個互斥集,同個集合中的點不會有邊相連。而二分圖用途是來研究兩種不同類型的物件之間的關係,例如:有 M 個求職者和 N 個職位,每個申請人都有他們感興趣的工作子集,每個職位空缺只能接受一個申請人,並且只能為一個職位任命一個職位申請人。為求職者分配工作,讓盡可能多的求職者找到工作。

Hungarian Algorithm 的核心就是尋找增廣路徑,是一種用增廣路徑求二分圖最大匹配的算法,主要是為了在一個多項式時間內解決與二分圖匹配有關的問題,在1955年由美國數學家 Harold W. Kuhn所開發並發表,他將此演算法命名為匈牙利演算法,是因為演算法很大一部分是基於以前匈牙利數學家 Dénes Kőnig 和 Jenő Egerváry 的早期作品建立起來的。James Raymond Munkres 在1957年審查該演算法時,發現它是(強)多項式的。此後該演算法被稱為 Kuhn-Munkres 演算法或 Munkres 分配演算法。

Edmonds Karp Algorithm 主要是將 Maximum Bipartite Matching 的問題轉換成最大流的問題,而最大流就是圖中最大的匹配數。 Edmonds Karp 演算法在 1970 年由 Yefim Dinitz 首次發表。

我們的專題將探討如何利用 Hungarian method 及 Edmonds-Karp algorithm 實作 maximum bipartite matching

二、文獻探討

(-) Bipartite graph:

根據文獻[1]的第四章節,Bipartite graph 的定義為圖中的每個點可以分成兩個互斥集合 V0 和 V1,使得所有邊的兩個端點,一個點屬於 V0 集合,一個點屬於 V1 集合。

(二) Bipartite matching:

根據文獻[1]的第四章節,Bipartite matching 的定義是圖 G=(V,E)是子圖 $G^{'}=(V,E^{'})$, $E^{'}\subseteq E$,這樣沒有兩條邊 e1,e2 $\in E^{'}$ 共享同一個頂點。

(三) Maximum Matching:

根據文獻[2],令G=(V,E)為有限無向連通圖,其頂點集合為V、邊的集合為E、匹配的集合為M,且M是E的子集,使得M中沒有兩條邊共用一個頂點,而MaximumMatching 就是基數最大的匹配。

(四)增廣路徑(Augmenting path):

根據文獻[3]的第二章節,增廣路徑是說起點和終點都是目前的 matching 所沒碰到的點,且中間一條邊不在目前的 matching 裡、一條邊在目前的 matching 裡、下一條邊又不在目前的 matching 裡,如此交錯的路徑,稱為增廣路徑。例如,Figure 1 中的(v5, u2, v1, u3)即為一條增廣路徑。

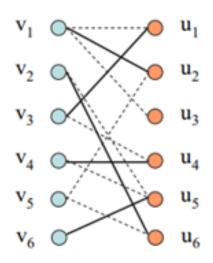


Figure 1

三、研究方法

3.1、初始架構 - 輸入設定

將一個分類好的二分圖輸入到程式中:

- 1. 首先輸入欲測試之演算法,輸入 1 為
 Hungarian Method、輸入 2 為 Edmonds
 Karp(BFS)、輸入 3 為 Edmonds Karp(DFS)。
- 2. 接著分別輸入兩個頂點集合的個數,分別放入 程式中已宣告的 m 和 n 中。
- 3. 最後使用 while 迴圈讓使用者輸入目前所有的配對邊,而我們透過先前宣告的 m 和 n 創造出兩個可以容納所有配對邊且不會 overflow 的vector 來儲存此用者所輸入的配對邊。

3.2、初始架構 - 初始值設定與宣告

(1) Hungarian Algorithm:

vector<int>girls:

紀錄女生(V0 集合的頂點)和哪個男生(V1 集合的頂點)配對。

int matches: 紀錄最大的配對數。

vector<bool>visited:

紀錄男生(V1 集合的頂點)是否被拜訪過。

(2) Edmonds Karp Algorithm:

vector<vector<int>>grid:

grid [i][j]=1 表示 V0 集合的 i 和 V1 集合的 j 是有路徑的。

int source: 代表源點 S 的編號。

int sink: 代表滙點T的編號。

vector < bool > vis: 記錄頂點是否已被拜訪過。

vector<int>p: 記錄頂點的父親。

3.3、方法流程 - Hungarian Algorithm

Hungarian algorithm 的核心就是尋找增廣路徑,是 一種用增廣路徑求二分圖最大匹配的算法,而我們程式 的執行流程如下,以 Figure 2 為例,其初始配對數為 2,且在Figure 2中原有配對邊的集合為(1,6)和(2,7):

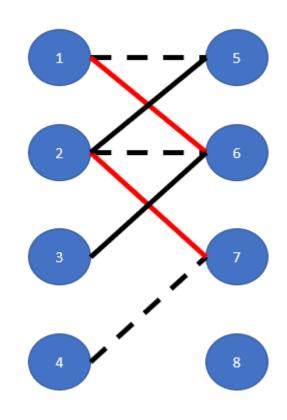


Figure 2

Step1:為了使配對數增加,我們繼續尋找有沒有其他更大的增廣路徑,而經過尋找後可以發現一條由虛線和紅線組成的增廣路徑,如 Figure 3 中由頂點 5、1、6、2、7、4 所形成的綠色 Path。

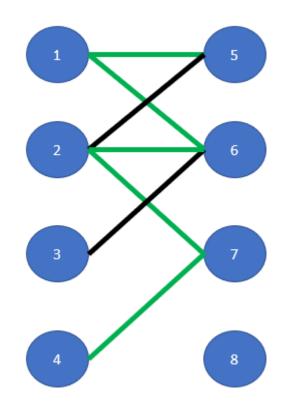


Figure 3

Step2:在增廣路徑中移除本來在配對裡面的邊,也就是將(1,6)和(2,7)從配對邊的集合中移除,並將新的一組配對(1,5)、(2,6)、(4,7)加入配對邊的集合中,如Figure 4,因此成功將原配對數 2 擴大至 3,且此時已無法找到更大的增廣路徑,所以得到最大匹配數為 3。

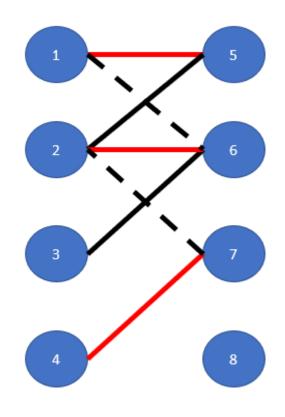


Figure 4

若還不是最大匹配數,則可以找到更大的增廣路徑,使配對數增大,因此可以依照此二步驟繼續執行, 直到無法找到更大的增廣路徑為止,而此時可得到最大 匹配數。

3.4、方法流程 - Edmonds Karp Algorithm

Edmonds Karp Algorithm 會將 Maximum
Bipartite Matching 的問題轉換成最大流問題。程

式剛開始會建立源點 S 和滙點 T, S 會連到 V0 集合中的每個點, T 會連到 V1 集合中的每個點(Figure 5)。

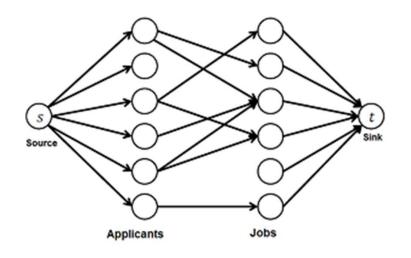
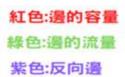


Figure 5

若將 Bipartite Graph 中的每條邊視為水管,則每條邊的最大容量會設成 1,且剛開始每條邊的流量都會是 0。Edmonds Karp Algorithm 中的增廣路徑的定義是,一條路徑,起點是 S,終點是 T。因此,在 Bipartite Graph 中,每條增廣路徑的最大容量就會是 3。程式剛開始會從源點使用 BFS(或 DFS)找到一條增廣路徑,當第一次到達滙點 T 後就停止搜索,再將增廣路徑上的每條邊的流量設成 1,並在增廣路徑上,建立反向邊,反向邊的流量都設成 0,反

向邊的容量都設成 1(如 Figure 6)。然後再繼續從源點 S 開始找增廣路徑,若不能再找到增廣路徑則得到最大流,而最大流即此圖最大匹配數。



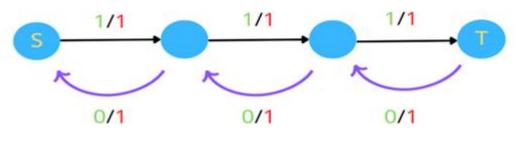


Figure 6

3.5、測資來源

我們的測資是透過程式讓電腦從 20 個頂點中隨機選取右邊點集合個數與左邊點集合個數,接著用兩層的for 迴圈繼續讓電腦隨機選取配對邊個數與其欲配對之兩的頂點,之後將選取的結果寫入 input. txt,並透過while 迴圈讓上述步驟執行 100 次,使我們可以在這 100 次中取得這 3 個演算法的平均,而其中因為重複之邊不影響實驗結果,因此我們在此程式中沒有特別去刪除重複之邊。

四、討論與分析

(一)為何可以透過 Hungarian Algorithm 找尋並置換增廣路徑來找 到二分圖的最大匹配?

證明匈牙利演算法的正確性:

Theorem:

對所有 matching M ,若 M 非最大的配對集,則存在一個 M 的增廣路徑。(相當於:若配對集 M 沒有增廣路徑,則配對集 M 是最大的)

Pf:

現在有一個比 M 更大的配對集 M'。

M'一定存在,因為 M 不是最大的配對集。

設在M集合中但不在M'中的任意一個邊為e。

設在 M'集合中但不在 M 中的任意一個邊為 e'。

現在考慮一張圖 G, 此張圖的每個點最多只能碰到一個 e 及一個 e',否則會違反 matching 裡面的邊不能共用端點的 規則,因此圖 G 中每個點的 Degree 會是小於等於 2。 此證明引用一個「事實」:

當每個點的 Degree 最大為 2 時,可以將圖 G 切割成 cycle 或 path。

利用上面的「事實」,因此可以將圖 G 切割成 cycle 或 path(如 Figure 7)。

cycle 的長度一定是偶數,否則會違反 matching 裡面的邊不能共用端點的規則。因為圖 G 中每個點最多只能碰到一個 e 及一個 e',因此 cycle 中的 e 及 e'的個數相同。

由於 M'集合比 M 集合大,因此 e'的個數比 e 的個數多。 因為 cycle 中的 e 及 e'的個數相同,因此圖 G 中一定會有 一條 path Q 存在,且此條 path Q 中 e'的個數比 e 的個數 多。

由於圖 G 中每個點最多只能碰到一個 e 及一個 e',且 path Q 中 e'的個數比 e 的個數多,因此 path Q 中的兩端點 A、B 連到的邊一定都是 e',則此條 path Q 滿足增廣路徑的定義,因此 path Q 為一條增廣路徑。

證明 path Q一定是一條增廣路徑:(反證法)

設 path Q 中的端點為 A、B。

若 A 點能向外再延伸出一條邊連到新的端點 C,則此條邊必存在 M 集合中,因為 path Q 中的兩端點向內連到的邊一定都是 e' ,而且圖 G 中每個點最多只能碰到一個 e 及一個 e' 。設此條為新的 path R(端點是 $C \setminus B)$,矛盾(因為 path Q 的兩端點是 $A \setminus B$,與原假設不符)。同理可證明 path Q 中的另一個端點 B 。

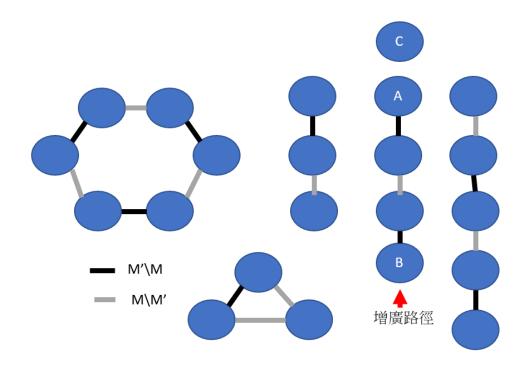


Figure 7

(二)為何測資的產生方式是用隨機的?

因為 Maximum Bipartite Matching 問題的測資,沒有什麼特別的規則,因此程式比賽的命題委員們才會覺得困擾,所以我們才用隨機的方式產生測資。

(三) Hungarian algorithm 的應用?

有 M 個考生和 N 個科目,每位考生都需要看資演、計系、數學,但是由於可以準備考試的時間不足,因此讓每位考生只準備一個科目,並讓每位考生互相教學沒看的科目,以此增進效率。下表的圖是每位考生看各科所需要的時間,以此表決定各考生該看哪科,可以讓總體所花費的時間成本最小。

科目 人名	資結演算法	計組 OS	線代離散
元智	2 hr	3 hr	3 hr
陽交	3 hr	2 hr	3 hr
清華	2 hr	3 hr	2 hr

當把匈牙利方法應用於上面的表格時,會得到最低的時間成本也就是 最有效率的方法為 6hr,讓元智讀資演、讓陽交讀計系、讓清華讀數 學,就可以達到這個時間成本。

五、結論

從Figure 8 中可以發現,這三種演算法經由程式所隨機產生的 100 筆測資後,接著讓程式在取得每個測資的時間並取平均值做比較,因此根據Figure 8,可以發現 Hungarian algorithm 的平均時間是最短的,而 Edmonds Karp algorithm (BFS) 的平均時間是最長的,Edmonds Karp algorithm (DFS) 的平均時間是中間值。

演算法	平均時間(ms)
Hungarian algorithm	0.95227 <u>ms</u>
Edmonds Karp algorithm (DFS)	2.60678 ms
Edmonds Karp algorithm (BFS)	3.10415 <u>ms</u>

Figure 8

• 實際成果 - 測資產生

• 實際成果 - Hungarian method

• 實際成果 - Edmonds Karp(BFS)

• 實際成果 - Edmonds Karp(DFS)

六、References

- [1] Bellur, Umesh, and Roshan Kulkarni. "Improved matchmaking algorithm for semantic web services based on bipartite graph matching." IEEE international conference on web services (ICWS 2007). IEEE, 2007.
- [2] Giel, Oliver, and Ingo Wegener. "Evolutionary algorithms and the maximum matching problem." Annual Symposium on Theoretical Aspects of Computer Science. Springer, Berlin, Heidelberg, 2003.
 - [3] Mills-Tettey, G. Ayorkor, Anthony Stentz, and M. Bernardine Dias. "The dynamic hungarian algorithm for the assignment problem with changing costs." Robotics Institute, Pittsburgh, PA, Tech. Rep. CMU-RI-TR-07-27 (2007).