# 알고리즘 HW 2 보고서

- Graph Pattern Matching Challenge -



과 목	명	알고리즘
담 당 교	수	박근수
학 :	과	자유전공학부 / 컴퓨터공학부
학	번	2017-12146 / 2018-14745
0	름	김태정 / 이준영

## 1. 작동 환경

김태정

- 운영체제: Ubuntu 20.04.2 LTS (Windows 10 Home에서 WSL Version 1 사용)
- 사용언어: Microsoft Visual C++ 2019

이준영

- 운영체제: Windows 10 Pro / Ubuntu 20.04.2 LTS (WSL2)
- 사용언어: JetBrains CLion 2021.1

## 2. 프로그램 작동 방법

해당 프로그램의 작동 방법은 <a href="https://github.com/SNUCSE-CTA/Graph-Pattern-Matching-Challenge">https://github.com/SNUCSE-CTA/Graph-Pattern-Matching-Challenge</a>에 등록 된 기본 프로그램과 동일하다. 우분투 콘솔창에서 다음의 명령어들을 실행한다.

mkdir build

cd build

cmake ..

make

이후 생성된 build 폴더에 입력 값으로 사용할 data graph 파일, query graph 파일, candidate set 파일을 저장하고, build 폴더에서 다음 명령어를 수행한다. 파일명 입력 시 파일의 확장자까지 전부 포함하여 입력한다.

./main/program <data graph 파일명> <query graph 파일명> <candidate set 파일명>

이후 해당 프로그램은 콘솔창에 가능한 embedding들을 출력하며, 출력한 embedding이 총 100,000개가 될 경우 출력을 종료한다.

```
immcoc1@DESKTOP-8NGLSUA:/mnt/c/GraphPattern$ cd build
immcoc1@DESKTOP-8NGLSUA:/mnt/c/GraphPattern/build$ ./main/program g_test.igraph q_test.igraph c_test.cs
t 4
a 0 3 4 9
a 0 2 4 9
immcoc1@DESKTOP-8NGLSUA:/mnt/c/GraphPattern/build$
```

#### 3. 알고리즘 설명

#### 1) 개요

해당 프로그램은 DAF 알고리즘을 이용하여 embedding을 찾는 프로그램으로, 'BuildDAG'와 'Backtracking' 두 단계를 거친다. Candidate set를 만드는 과정은 과제 조건상 생략한다.

'BuildDAG'는 주어진 query graph를 바탕으로 acyclic directed graph 'DAG'와 DAG의 모든 edge를 반대방향으로 바꾼 'DAG\_invert'를 만드는 과정이다. 해당 프로그램에서는 DAG를 각 원소가 vector인 vector로 구성하였다. DAG vector의 i번째 원소 DAG[i]에 해당하는 vector는, ID가 i인 query vertex에서 향하는 다른 query vertex들의 ID를 원소로 가진다. DAG\_invert[i]는 반대로 ID가 i인 query vertex로 향하는 다른 query vertex들의 ID를 원소로 가진다. Root에 해당하는 vertex(들어오는 edge가 없는 vertex)는 (해당 query에 맞는 candidate set의 크기)/(해당 query vertex와 이어진 다른 vertex의 개수)가 가장 작은 query vertex로 선정한다.

'Backtracking'은 'BuildDAG'단계에서 만든 DAG와 DAG\_invert를 기준으로, query graph에 맞춰 embedding을 재귀적으로 확장하며 embedding을 완성시키는 단계이다. Embedding은 배열로 구성하였으며, i번째 원소는 ID가 i인 query에 해당하는 candidate vertex의 ID이다. 재귀적으로 함수를 호출하며 연산하는 도중 embedding\_size가 query vertex의 수와 같아지면 embedding이 완성되었다는 뜻이므로 해당 embedding을 출력한다. 이 프로그램에서는 Backtracking 단계를 find\_Embedding 함수가 수행한다.

#### 2) Backtracking 세부 설명

find\_Embedding 함수의 주요 인자로는 query\_v, data\_v, embedding[], can\_visit[], embedding\_size가 있다. query\_v와 data\_v는 현재 다룰 query와 이와 매칭될 data vertex를 의미한다. embedding[]는 현재까지 완성된 partial embedding을 담고 있는 배열이다. can\_visit[]는 다음 방문할 query를 고르기 위해 이미 방문한 query와 방문 가능한 인접 query를 기록해두는 배열이다. embedding\_size는 embedding에 실제로 채워진 원소의 개수이다.

어떤 partial embedding을 확장하기 위해, query u와 이와 매칭될 data vertex v를 추가하기 위해서는 다음 조건이 성립해야 한다: DAG 상에서 query u의 부모 원소를 u<sub>e</sub>라 할 때, embedding 안에 모든 u<sub>e</sub> query들이 채워져 있고, 그들과 매칭된 data vertex들 모두 v와 이웃한다. 이를 구현하기 위해 find\_Embedding의 마지막에서 DAG\_invert를 통해 DAG 상의 부모 query를 찾고, embedding에서 부모 query와 매치된 data vertex 중 현재 다룰 data vertex와 이웃하지 않은 vertex가 있으면 return을 통해 해당 함수를 벗어난다.

한편, embedding이 injective 조건을 만족하도록 유지하기 위해선 새로 들어올 data vertex가 기존 embedding에 들어있던 data vertex와 같아서는 안 된다. 새로 들어올 data vertex와 같은 data vertex가 embedding 안에서 발견될 경우 위의 경우와 마찬가지로 해당 함수를 벗어난다. 이 조건까지 만족하였을 경우 embedding[query\_v]에 data\_v를 저장하며 해당 쌍을 embedding에 본격적으로 포함시킨다. 또한 can\_visit[query\_v]의 값을 수정하여 해당 query가 이미 방문 되었음을 기록한다.

embedding이 완성되었을 경우 해당 embedding을 출력한 후 return하고, 프로그램 시작 후 찾아낸 embedding의 개수가 100,000개이면 return true를 통해 다른 재귀가 일어나지 않게끔 한다. return이 일어나지 않았을 경우 다음 탐색 대상을 찾는 단계에 들어선다.

## 3) 다음 탐색 대상 선택 방법 (Matching order)

이 프로그램의 matching order는 candidate-size order를 따른다. 즉, 현 partial embedding에서 확장 가능한 query vertex 중에서 그 query에 해당하는 candidate vertex의 수가 가장 적은 query vertex를 다음 방문 대상으로 선택한다.

DAG를 통해 현재까지 만들어진 partial embedding의 query vertex들과 이어질 수 있는 다른 query vertex들을 찾아내고, 이들이 방문 가능한 후보 query임을 can\_visit[] 배열에 표시한다. 표시된 query들 중 자신에 해당하는 candidate set의 크기가 가장 작은 query vertex가 다음으로 방문할 대상(next\_query)으로 지정된다. next\_query와 이와 매칭되는 candidate set의 모든 data vertex에 대하여 재귀적으로 find\_Embedding를 호출함으로써 다음 vertex 선택이 완료된다.