

Algoritmos y Estructuras de Datos III

TP3

16 de julio de 2015

Integrante	LU	Correo electrónico
Martin Baigorria	575/14	martinbaigorria@gmail.com
Federico Beuter	827/13	federicobeuter@gmail.com
Juan Rinaudo	864/13	jangamesdev@gmail.com
Mauro Cherubini	835/13	cheru.mf@gmail.com

Reservado para la cátedra

Instancia	Docente	Nota
Primera entrega		
Segunda entrega		

Índice

1. Introducción	3
1.1. Definiciones	3
1.2. Introducción	3
1.2.1. El señor de los caballos	3
1.3. Maximalidad y dominancia	4
1.4. Modelado	4
1.4.1. Planificador Urbano	4
1.4.2. Policía	4
2. Algoritmo Exacto	5
2.1. Algoritmo	5
2.2. Podas y estrategias	5
2.3. Complejidad	6
2.3.1. Pseudocódigo	6
2.3.2. Complejidad Espacial	6
2.3.3. Complejidad Temporal	6
3. Heurística Constructiva Golosa	7
3.1. Algoritmos	7
3.1.1. Por grado	7
3.1.2. Scoring	7
3.2. Complejidad	8
3.3. Efectividad de la heurística	8
4. Heurística de Búsqueda Local	9
4.1. Algoritmo	9
4.2. Vecindades	9
4.3. Complejidad	9
4.3.1. Primera vecindad	9
4.3.2. Segunda vecindad	9
5. Metaheurística GRASP	10
5.1. Algoritmo	10
5.1.1. Random Greedy Heuristic	10
5.1.2. Criterios de terminación	10
6. Código	11
6.1. containers.h	11
6.2. backtracking.cpp	12
6.3. greedy.cpp	14
6.4. local.cpp	19
6.5. grasp.cpp	22

1. Introducción

1.1. Definiciones

Antes de enunciar el problema a resolver en este trabajo práctico, es necesario definir algunos conceptos.

Sea $G = (V, E)$ un grafo simple:

Definición Un conjunto $I \subseteq V$ es un *conjunto independiente* de G si no existe ningún eje de E entre los vértices de I . Es decir, los ejes de I no están conectados por las aristas de G .

Definición Un conjunto $D \subseteq V$ es un *conjunto dominante* de G si todo vértice de G esta en D o bien tiene al menos un vecino que está en D .

Definición Un conjunto *conjunto independiente dominante* de G es un conjunto independiente que a su vez es dominante del grafo G . Desde un conjunto independiente dominante se puede acceder a cualquier vértice del grafo G . Esto se debe a que el vértice pertenece al conjunto o se puede acceder con sólo recorrer una arista desde uno de sus vértices.

Definición Un *Conjunto Independiente Dominante Mínimo* (CIDM) es el conjunto independiente dominante de G de mínima cardinalidad.

1.2. Introducción

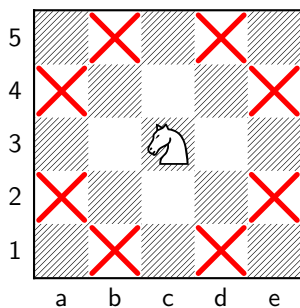
En 1979, Garey y Johnson probaron que el problema de encontrar el CIDM de un grafo es un problema NP-Hard¹. El objetivo del trabajo es utilizar diferentes técnicas algorítmicas para resolver este problema. En un principio diseñaremos e implementaremos un algoritmo exacto para el mismo. Dada la complejidad del problema, luego propondremos diferentes algoritmos heurísticos para llegar a una solución que sea lo suficientemente buena a fines prácticos en un tiempo razonable.

1.2.1. El señor de los caballos

Si recordamos el problema 3 del TP1, podemos ver claramente que el mismo es un caso particular del problema del conjunto dominante mínimo. El problema consistía en cubrir un tablero de ajedrez con la menor cantidad de caballos posible dados ciertos casilleros que ya estaban cubiertos por caballos de forma tal que todo casillero este ocupado por un caballo o pueda ser accedido por un caballo en otro casillero.

Modelado

El problema fue modelado con un grafo, donde cada casilla era representada por un vertice y el movimiento de los caballos se modelaba con aristas entre nodos. Esto se puede ver en la siguiente figura:



En este caso, el caballo ubicado en el centro de la figura solo tiene 8 movimientos validos que aparecen marcados en la figura con una cruz roja. Al modelar este problema con grafos, cada casilla es adyacente a las casillas que podrían ser accedidas con un movimiento de caballo si hubiese un caballo en esa posición.

¹M.R. Garey, D.S. Johnson, Computers and Intractability: A Guide to the Theory of NP-Completeness, Freeman and Company, San Francisco (1979).

Dominancia

Consideraremos que una casilla esta en el conjunto solución si contiene un caballo. El problema pide que el conjunto final de caballos (o casillas, vértices) sea dominante. Esto se debe a que toda casilla en el tablero debe estar en el conjunto o debe poder ser accedida desde una casilla 'adyacente'.

Independencia

Este no es un caso del CIDM dado que la solución óptima al problema (la menor cantidad de caballos para cubrir el tablero) no necesariamente era independiente. Por ejemplo, los caballos dados al principio del problema no necesariamente son independientes. Por lo tanto, al buscar la solución estaríamos buscando el CDM del grafo.

1.3. Maximalidad y dominancia

Las siguientes proposiciones serán útiles a lo largo del trabajo:

Proposición 1.1 Sea M un conjunto independiente maximal de G . $\forall v \in G.V$, si $v \notin M \implies \exists u \in M$ tal que u es adyacente a v .

Demostración Por absurdo. Sea M un conjunto independiente maximal y v un vértice tal que $v \in G.V \wedge v \notin M$. $\nexists u \in M$ tal que u es adyacente a v . Por lo tanto, puedo agregar v a M y el conjunto va a seguir siendo independiente. Esto es absurdo, dado que el conjunto era maximal.

Proposición 1.2 Dado $G(V, E)$, todo conjunto independiente maximal es un conjunto independiente dominante.

Demostración Sea M un conjunto independiente maximal. Dado $v \in G.V$, por la propiedad anterior, si $v \notin M \implies \exists u \in M$ tal que u es adyacente a v . Por lo tanto, si $v \notin M$ entonces v tiene algún vecino que está en M . Esto significa que M es dominante.

1.4. Modelado

Muchos problemas se pueden modelar con grafos y se pueden resolver mediante la búsqueda del conjunto independiente dominante mínimo.

1.4.1. Planificador Urbano

Supongamos que un planificador urbano esta diseñando una ciudad con muchos barrios. Con el objetivo de proveer un buen sistema de salud para los habitantes, el planificador determina que cada habitante debe tener que cruzar a lo sumo un barrio para acceder a un hospital público, que cada barrio puede tener a lo sumo un hospital público y que no es eficiente en terminos de costos que existan dos hospitales en dos barrios adyacentes. Aquí podemos modelar a cada barrio con un vértice, y representar la adyacencia entre barrios con una arista. Al obtener el CIDM, obtenemos la ubicación y la mínima cantidad de hospitales públicos necesarios para cumplir con los objetivos del planificador.

1.4.2. Policia

La Policía Federal y la Policía Metropolitana finalmente deciden trabajar en conjunto para mejorar la seguridad en la Ciudad de Buenos Aires. Con el objetivo de mejorar el tiempo de respuesta ante hechos de inseguridad graves, se decide reasignar un conjunto de efectivos policiales para resguardar las zonas con altos indices de inseguridad. Estos efectivos se deben distribuir de forma tal que ningún efectivo tenga que cruzar mas de una zona para atender una situación delictiva.

Debido a que los efectivos se ponen a charlar y se distraen cuando están en dos zonas adyacentes, los jefes policiales deciden que dos efectivos no pueden estar ubicados en zonas adyacentes. A su vez, los jefes policiales buscan utilizar la menor cantidad de recursos posibles.

Por lo tanto, este problema se puede resolver modelándolo con grafos y buscando el CIDM. Cada zona puede ser representada por un vértice, y la adyacencia entre zonas por aristas. Estamos buscando un conjunto dominante dado que se deben resguardar todas estas zonas (suponemos que tenemos la cantidad de efectivos suficiente). Además, este conjunto sera independiente dado que si no los efectivos se ponen a charlar y no trabajan.

2. Algoritmo Exacto

2.1. Algoritmo

Utilizando backtracking, recorremos todos los conjuntos dominantes independientes y luego seleccionamos el de menor cardinalidad. Representamos al grafo con un arreglo $graph[n]$ de nodos. Cada nodo tiene los siguientes atributos:

1. `adj`: Lista de nodos adyacentes al nodo actual.
2. `degree`: Grado del nodo actual.
3. `added`: Bool que indica si el nodo ha sido agregado al conjunto que representa el cubrimiento.
4. `reachable`: Bool que indica si el nodo actual puede ser alcanzado desde un nodo perteneciente al cubrimiento.

Comenzamos definiendo la función *backtracking*, que lo que hace es tomar un nodo del grafo, y luego considera los casos en los que el nodo pertenece o no a un posible cubrimiento. En caso de agregar el nodo al cubrimiento, todos los nodos adyacentes al mismo son ignorados en futuras llamadas recursivas. Si consideráramos los nodos adyacentes, romperíamos la independencia de los cubrimientos y además no solo incrementaría la complejidad del código sino que también el tiempo de ejecución del mismo.

2.2. Podas y estrategias

Para poder resolver el problema lo mas rápido posible, en primer lugar buscamos una forma rápida de verificar si un conjunto solución encontrado es independiente. En vez de tener que verificarlo, decidimos forzar la independencia por construcción. Esto se logró evitando los nodos adyacentes a los que ya agregó el algoritmo al potencial conjunto solución. De esta forma mantenemos la independencia del conjunto y evitamos tener que agregar innecesariamente muchos nodos.

Otro problema importante es verificar si los nodos seleccionados forman un cubrimiento. Esto lo resolvimos simplemente haciendo que la función *backtracking* lleve un contador con el total de nodos alcanzables por el cubrimiento. Este contador lo incrementamos cada vez que agregamos un nodo, considerando todos sus adyacentes que aún no hemos clasificado como alcanzables. Si ese número es igual al número total de nodos, significa que llegamos a un cubrimiento. De esta manera evitamos funciones auxiliares que tengan que verificar si los nodos seleccionados hasta ahora forman un cubrimiento, y a su vez sabemos que por construcción el mismo es independiente.

Además, antes de comenzar la búsqueda agregamos todos los vértices de $d(v) = 0$ al conjunto solución final. Esto se debe a que estos vértices necesariamente estarán en la solución. Es muy simple probar esto, dado que si no lo estuvieran, algún vértice adyacente debería estar en el conjunto para que lo cubra. Sin embargo, tal vértice no existe. El costo de hacer esto es $\mathcal{O}(n)$, dado que solo tenemos que recorrer un arreglo de nodos una vez, verificando su atributo de grado.

Una poda muy común que también hemos implementado es la de la solución local actual. Dada una solución posible (que aún no sabemos si es la mínima), si en el estado actual del algoritmo se está considerando un número de vértices que no le puede ganar a esta solución, ignoramos esa rama del árbol de estados posibles. Esto se puede verificar en $\mathcal{O}(1)$, dado que solo hay que comparar el numero actual de nodos agregados con el numero de nodos en la mejor solución encontrada hasta el momento.

2.3. Complejidad

2.3.1. Pseudocódigo

```
procedure BACKTRACKING(G, nodoActual, nodosCubiertos, nodosUsados, solucionLocal, nodosEnSolucion)
  if nodoActual == G.size then
    return
  if G[nodoActual].alcanzable == true then
    return backtrack(G, nodoActual + 1, nodosCubiertos, nodosUsados, solucionLocal, nodosEnSolucion)
  if nodosUsados + 1 == nodosUsadosEnSolucion then
    return
  G[current].added ← true
  agregados ← 0
  adjNodes ← emptyList()
  for all adj ∈ G[current].adj do
    if G[adj].alcanzable == false then
      G[adj].alcanzable ← true
      added.push_front(adj)
      agregados++
  if nodosCubiertos + agregados + 1 == n then
    nodosEnSolucion++
    solucionLocal ← G
  else
    backtrack(G, nodoActual + 1, nodosCubiertos, nodosUsados + 1, solucionLocal, nodosEnSolucion)
  for all e ∈ adjNodes do
    G[e] ← false
  backtrack(G, nodoActual + 1, nodosCubiertos, nodosUsados, solucionLocal, nodosEnSolucion)
```

2.3.2. Complejidad Espacial

Para la representación del grafo, utilizamos un arreglo de nodos. Cada nodo tiene una lista de adyacencia. Por lo tanto, la complejidad espacial de nuestro algoritmo es de $\mathcal{O}(n + 2m)$, donde n es la cantidad total de vértices y m la cantidad total de aristas.

2.3.3. Complejidad Temporal

Al utilizar backtracking, si no consideramos ninguna poda recorreremos todos los conjuntos independientes y dominantes una vez. Esto lo hacemos iterando un arreglo de nodos. Al agregar un nodo, marcamos a todos sus adyacentes como alcanzables y seguimos con el siguiente nodo.

Cada llamada recursiva (agrego o no el proximo nodo) tiene como mínimo un costo de $\mathcal{O}(\Delta(G))^2$. Esto se debe a que en primer lugar modificamos el grafo agregando un nodo y modificando los atributos de a lo sumo $\Delta(G)$ nodos adyacentes. Al finalizar la llamada recursiva, debemos restaurar el atributo **reachable** de a lo sumo $\Delta(G)$ nodos.

Las podas que se aplican dentro de las llamadas recursivas no empeoran la complejidad del algoritmo, dado que están en $\mathcal{O}(1)$. La efectividad de las mismas la mostraremos luego en la experimentación.

Cuando encuentra un conjunto solución, lo guarda en una estructura auxiliar en $\mathcal{O}(n)$. En el peor de los casos, el algoritmo recorre todos los conjuntos independientes y dominantes, comenzando con el de mayor cardinalidad. Cada vez que lo encuentra, actualiza la estructura donde guardamos la solución. Para que esto suceda, en realidad todos los conjuntos dominantes deben tener diferente cardinalidad, cosa que en general no sucede. Como todo conjunto de n elementos tiene 2^n subconjuntos, utilizaremos esto para acotar la cantidad de veces que actualiza la solución local. Seguramente hay una cota teórica mucho mejor.

Sin considerar que hay ramas que ignoramos en cada llamada recursiva al forzar la independencia del conjunto por construcción, tenemos a lo sumo 2^n llamadas. Cada llamada debe restaurar el grafo a su estado original al finalizar y/o guardar la solución actual. Por lo tanto, el algoritmo pertenece a $\mathcal{O}((n + \Delta(G)) \times 2^n)$, que es lo mismo que $\mathcal{O}(n \times 2^n)$. Esto se podría reducir primero buscando el tamaño de la solución óptima, y luego buscándola a $\mathcal{O}(2^n)$. Sin embargo no sería efectivo en términos de tiempo dado que deberíamos rearmar gran parte del árbol nuevamente.

² $\Delta(G)$ denota el máximo grado de un vértice perteneciente al grafo.

3. Heurística Constructiva Golosa

3.1. Algoritmos

Dado que el problema de buscar el CIDM es NP-Hard, para este algoritmo resolveremos el problema por medio de una heurística golosa. La idea básicamente fue ir seleccionando nodos bajo algún criterio, agregándolos al conjunto solución y descartando todos los otros nodos que romperían la independencia de la potencial solución condicional al nodo agregado. Al quedarnos sin nodos para elegir, finalmente tendríamos un conjunto independiente y dominante válido. Dado que la heurística no siempre es óptima, muchas veces sucederá que este conjunto que encontraremos no será el mínimo. Este procedimiento se puede ver en el siguiente pseudocódigo: Para elegir que nodo seleccionar dado los nodos disponibles, utilizaremos la selección por **grado** y por **scoring**, que explicaremos a continuación.

3.1.1. Por grado

Criterio

Al principio decidimos implementar este criterio de selección de nodos utilizando un heap, ordenando los nodos por su grado. Esto se puede hacer fácilmente con el algoritmo de Floyd en Luego, desencolamos del heap y vamos actualizando los flags de cada nodo a medida que son alcanzables. El algoritmo tiene $\mathcal{O}(n \times \log(n) + m)$.

Pseudocódigo

```
procedure GREEDYHEAPCONSTRUCTIVE(G)
  nodeHeap  $\leftarrow$  buildHeap(G.V)
  while !nodeHeap.isEmpty() do
    node  $\leftarrow$  nodeHeap.pop()
    if node.reachable == true then
      continue
    node.added = true
    for all adj  $\in$  node.adj do
      adj.reachable  $\leftarrow$  true
```

3.1.2. Scoring

Criterio

Aunque este método con el heap es rápido, en realidad podemos mejorar la forma en la que seleccionamos los vértices. Este método consiste en tomar el número de nodos adyacentes efectivos (score) a los que cada nodo puede acceder. Definimos a un nodo adyacente efectivo como un nodo que es adyacente y a su vez no puede ser accedido por otros nodos que ya pertenecen a la solución parcial en construcción. De esta forma, este criterio también nos garantiza la independencia del conjunto, dado que si tomamos dos nodos de la solución, por construcción no pueden ser adyacentes.

Cada nodo va a tener como atributos su score, un flag que indica si ha sido agregado y otro que indica si es alcanzable por el cubrimiento parcial actual.

El algoritmo va a iterar un arreglo de nodos n^2 veces. Cada vez que busquemos un nodo para agregar al conjunto, los iteraremos todos para buscar el de máximo score. Al identificarlo, actualizaremos los scores de los nodos adyacentes a los adyacentes del mismo. A priori parece que la complejidad de este nuevo algoritmo se podría mejorar de forma significativa utilizando algún otro tipo de estructura de datos.

Pseudocódigo

```
procedure GREEDYCONSTRUCTIVE(G)
  for i = 0 to i < G.size() do
    greatest  $\leftarrow$  0
    score  $\leftarrow$  0
    flag  $\leftarrow$  false
    for j = 0 to j < G.size() do
      if graph[j] == true then
        continue
      if graph[j].score  $\geq$  score then
        greatest  $\leftarrow$  j
        score  $\leftarrow$  graph[j].score
```

```

    flag ← true
  if !flag then
    break
  graph[greatest].added ← true
  graph[greatest].reachable ← true
  for all adjNode ∈ graph[greatest].adj do
    adjNode.reachable ← true
    for all adjToAdj ∈ adjNode.adj do
      adjToAdj.score ←

```

3.2. Complejidad

El primer algoritmo resuelve el problema en $\mathcal{O}(n \times \log(n) + m)$ simplemente ignorando la actualización de los scores, desencolando de un heap n veces. Sin embargo, este criterio es a simple vista inferior que el de actualización de scores. Aquí hay un tradeoff entre hacer la mejor elección y la complejidad temporal del algoritmo.

El algoritmo basado en el score recorre arreglo n veces. A su vez, buscar los adyacentes de los adyacentes se hace m veces en total. Luego actualizamos en total el score de m nodos. Por lo tanto, el algoritmo tiene orden $\mathcal{O}(n^2 + 2 \times m)$, es decir $\mathcal{O}(n^2)$.

Notar que la forma en que buscamos el máximo es sumamente ineficiente. Esto se debe a que si utilizamos sort, luego es bastante difícil encontrar el nodo al que le debemos actualizar su respectivo score. A su vez, dado que en cada iteración actualizamos el score, mantener el orden es sumamente costoso. Es muy posible que exista una estructura de datos mucho más eficiente para resolver este problema (una especie de heap dinámico), aunque para este trabajo práctico nos conformaremos con el algoritmo en $\mathcal{O}(n^2)$.

3.3. Efectividad de la heurística

Nuestra heurística no siempre devuelve la solución óptima. Considerar los siguientes ejemplos:

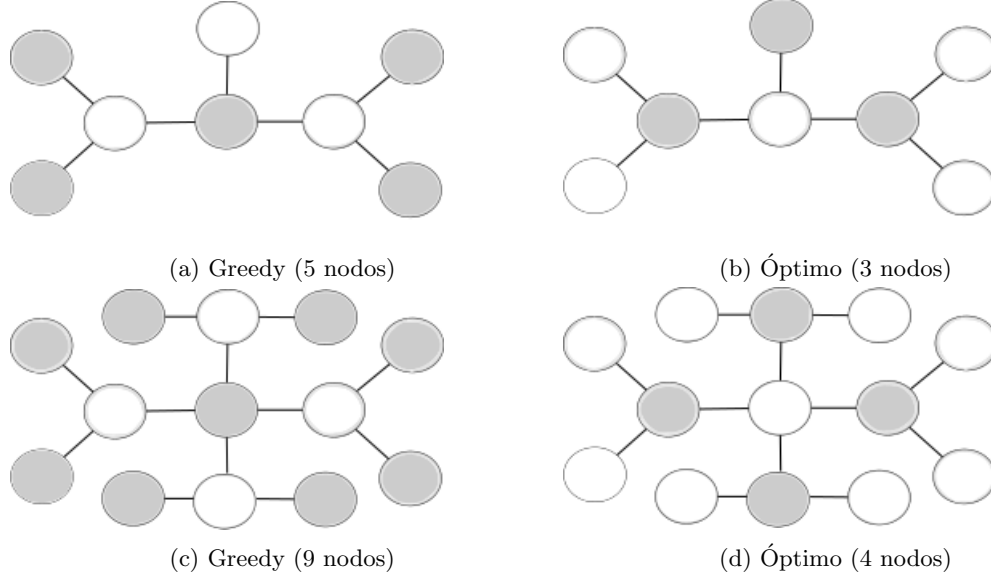


Figura 1: Ejemplos de nuestra heurística comparado con el óptimo.

El peor caso es claramente el de la figura (c) y (d). Tenemos un nodo v (el nodo central) de grado $d(v) = 4$, con sus nodos adyacentes de grado $d(u) = 3$. Si tenemos c componentes conexas de ese tipo, utilizaremos $c \times (2 \times 4 + 1)$ nodos, cuando en realidad el óptimo tiene $c \times 4$ nodos.

4. Heurística de Búsqueda Local

4.1. Algoritmo

Antes de explicar nuestro algoritmo, comencemos definiendo que es una heurística de búsqueda local. Para cada solución factible $s \in S$, se define $N(s)$ como el conjunto de soluciones vecinas de s . Un procedimiento de búsqueda local toma una solución inicial s e iterativamente la mejora reemplazándola por otra solución mejor del conjunto $N(s)$, hasta llegar a un óptimo local. El algoritmo se puede ver con el siguiente pseudocódigo:

```
procedure LOCALSEARCH( $G$ )  
   $s \leftarrow \text{getInitialSolution}(G)$   
   $\text{localSolution} \leftarrow \text{true}$   
  while  $\text{localSolution}$  do  
     $\text{localSolution} \leftarrow \text{false}$   
    for all  $\hat{s} \in N(s)$  do  
      if  $|\hat{s}| < |s|$  then  
         $s \leftarrow \hat{s}$   
         $\text{localSolution} \leftarrow \text{true}$   
      break
```

En primer lugar hay que pensar que algoritmo utilizar en la función $\text{getInitialSolution}(G)$. Para esto, utilizamos cualquiera de las heurísticas constructivas golosas del paso anterior.

Luego, debemos identificar como construiremos las diferentes $s \in N(s)$, es decir, como construiremos la función que nos devuelve los vecinos de una solución parcial $N(S)$.

4.2. Vecindades

Para este algoritmo, utilizaremos los siguientes dos criterios para definir la vecindad de una solución s :

1. Primera vecindad: Para la primera vecindad simplemente tomamos un vértice que actualmente no pertenece a la solución local. Luego, quitamos todos sus vértices adyacentes y verificamos si tenemos una solución con menor cardinal.
2. Segunda vecindad: Para este criterio, lo que hacemos es buscar dos nodos que no pertenecen a la solución local. Los agregamos, quitamos sus nodos adyacentes, y verificamos si el nuevo conjunto es un cubrimiento de menor cardinal.

4.3. Complejidad

4.3.1. Primera vecindad

En una iteración, el primer algoritmo de vecindad agrega un nodo y luego quita sus adyacentes. Luego verifica que los adyacentes de estos vértices que hemos quitado son alcanzables. Por lo tanto, en el peor caso una iteración tiene orden $\mathcal{O}(n \times \Delta(G)^3)$. Esto se debe a que se debe verificar que todos los nodos adyacentes a los que saque son adyacentes a algún otro nodo del conjunto en $\mathcal{O}(\Delta(G))$ para cada nodo adyacente ($\Delta(G)$) a los adyacentes que pude quitar ($\Delta(G)$). Si el nuevo conjunto de nodos no es un CIDM, simplemente restauramos el grafo en $\mathcal{O}(\Delta(G))$.

4.3.2. Segunda vecindad

En el segundo caso, probamos agregando todos los pares de nodos a la solución actual, quitando sus nodos adyacentes y verificando si luego es una solución. Para ello, simplemente repetimos el procedimiento de la primera vecindad.

Este procedimiento lo repetimos para todo par de $v \notin S$. Podemos acotar esto de forma grotesca por $\binom{n}{2}$. Por lo tanto la complejidad total de una iteración es de $\mathcal{O}(\binom{n}{2} \times \Delta(G)^3)$.

5. Metaheurística GRASP

5.1. Algoritmo

GRASP (Greedy Randomized Adaptative Search Procedure) es una combinación entre una heurística golosa aleatorizada y un procedimiento de búsqueda local. La metaheurística se puede ver con el siguiente pseudocódigo:

```
procedure GRASP( $G, k$ )  
   $G \leftarrow \text{bestSolution}$   
  while  $\neg \text{terminationCondition}(G, k, \text{bestSolution})$  do  
     $s \leftarrow \text{randomGreedyHeuristic}(G, k)$   
     $s \leftarrow \text{localSearch}(G, s)$   
    if  $|s| < |\text{bestSolution}|$  then  
       $\text{bestSolution} \leftarrow s$ 
```

De este procedimiento surgen dos preguntas, que en realidad son cosas que debemos definir. De donde proviene la aleatoriedad de la heurística greedy? Cual es criterio de terminación que utilizaremos?

5.1.1. Random Greedy Heuristic

1. Por cantidad: Para agregarle una componente aleatoria a GRASP, se propone fabricar en cada paso de la heurística constructiva golosa una *Lista Restrita de Candidatos* (RCL) y elegir aleatoriamente un candidato de esta lista. Para ello, decidimos crear la función `greedyHeapConstructiveRandomized(Node graph[], int n, int k)` que lo que hace es ir eligiendo los k vértices con mayor grado utilizando un heap como estructura auxiliar.
2. Por valor: Al igual que en el criterio anterior, elegimos un candidato aleatorio de una lista desde un heap. Sin embargo, ahora un vértice esta en la lista de candidatos si y solo si el grado de cualquier nodo en la lista esta a una distancia de k grados del vértice de mayor grado.

5.1.2. Criterios de terminación

1. No se encontró ninguna mejora en las ultimas j iteraciones.
2. Se alcanzo un limite prefijado de j iteraciones.

6. Codigo

6.1. containers.h

```
1 #ifndef DATA.STRUCTURES.H
2 #define DATA.STRUCTURES.H
3
4 #include <forward_list>
5
6 using namespace std;
7
8 struct Node {
9     int degree;
10    int score;
11    bool added;
12    bool reachable;
13    forward_list<int> adj;
14
15    Node() {
16        degree = 0;
17        score = 0;
18        added = false;
19        reachable = false;
20    }
21 };
22
23 struct _Pair {
24     int degree;
25     int id;
26
27     _Pair(int _degree, int _id) {
28         degree = _degree;
29         id = _id;
30     }
31
32     bool operator <(const _Pair& x) {
33         return this->degree < x.degree;
34     }
35 };
36
37 #endif
```

6.2. backtracking.cpp

```
1 #include <iostream>
2 #include <forward_list>
3 #include "../containers.h"
4
5 using namespace std;
6
7 void backtracking(int current, int& n, int coveredNodes, int usedNodes, Node graph[],
8     bool localSolution[], int& nodesUsedInSolution);
9
10 int main() {
11     int n, m; // n: vertices, m: edges
12     cin >> n >> m;
13
14     Node graph[n]; // graph container
15     bool localSolution[n];
16
17     int u, v;
18     for (int i = 1; i <= m; ++i) { // (u,v) edges
19         cin >> u >> v;
20         u--; // nodes are counted from 0 in array.
21         v--;
22         graph[u].adj.push_front(v);
23         graph[v].adj.push_front(u);
24
25         graph[u].degree++;
26         graph[v].degree++;
27     }
28
29     int initialNodes = 0;
30     for (int i = 0; i < n; ++i) { // add d(v)=0 nodes to cover.
31         if (graph[i].degree == 0) {
32             graph[i].added = true;
33             graph[i].reachable = true;
34             localSolution[i] = true;
35             initialNodes++;
36         }
37     }
38
39     int nodesUsedInSolution = n; // worst case scenario is n, that way I avoid
40     // setting all the array as true.
41
42     backtracking(0, n, initialNodes, initialNodes, graph, localSolution,
43         nodesUsedInSolution);
44
45     // display solution
46     cout << nodesUsedInSolution;
47     for (int i = 0; i < n; ++i) {
48         if (localSolution[i] == true) cout << " " << i + 1;
49     }
50     cout << endl;
51
52     return 0;
53 }
54
55 void backtracking(int current, int& n, int coveredNodes, int usedNodes, Node graph[],
56     bool localSolution[], int& nodesUsedInSolution) {
```

```

54
55     if (current == n) return; // no nodes left to add.
56     if (graph[current].reachable == true) return backtracking(current + 1, n,
57         coveredNodes, usedNodes, graph, localSolution, nodesUsedInSolution);
58     if (usedNodes + 1 == nodesUsedInSolution) return; // cant beat current solution
59
60     int pushed = 0;
61     forward_list<int> added; // save changes to graph to then restore
62     graph[current].added = true;
63     for (auto it = graph[current].adj.begin(); it != graph[current].adj.end(); ++it)
64     {
65         int adjNode = *it;
66         if (graph[adjNode].reachable == false) { // node reaches these new vertices
67             graph[adjNode].reachable = true;
68             added.push_front(adjNode);
69             ++pushed;
70         }
71     }
72     int tempCoveredNodes = coveredNodes + pushed + 1;
73     if (tempCoveredNodes == n) { // coverage found
74         for (int i = 0; i < n; ++i) {
75             localSolution[i] = graph[i].added;
76         }
77         nodesUsedInSolution = ++usedNodes;
78     } else {
79         backtracking(current + 1, n, tempCoveredNodes, usedNodes + 1, graph,
80             localSolution, nodesUsedInSolution); // adding current element to coverage
81     }
82     // restore graph state
83     graph[current].added = false;
84     for (auto it = added.begin(); it != added.end(); ++it) {
85         graph[*it].reachable = false;
86     }
87
88     backtracking(current + 1, n, coveredNodes, usedNodes, graph, localSolution,
89         nodesUsedInSolution); // skip current node
90 }

```

6.3. greedy.cpp

```
1 #include <iostream>
2 #include <algorithm>
3 #include <stdlib.h>
4 #include "../containers.h"
5
6 using namespace std;
7
8 #define EINVALID_PARAMETER 0
9
10 /* Greedy Constructive Randomized Heuristic for MIDS
11  * Using a heap, this function builds a MIDS by picking vertices
12  * randomly from the top k vertices with the highest degree.
13  *
14  * @param graph[] Array of nodes.
15  * @param n Size of graph.
16  * @param k Parameter that indicates from how many nodes to
17  *         pick randomly
18  * @return Nodes used in solution set.
19  */
20 int greedyHeapConstructiveRandomized(Node graph[], int n, int k) {
21
22     if (k == 0) return EINVALID_PARAMETER;
23
24     vector<_Pair> currentPicks;
25     vector<_Pair> heap;
26     int nodesUsed = 0;
27
28     for (int i = 0; i < n; i++) {
29         if (graph[i].degree == 0) {
30             graph[i].added = true;
31             graph[i].reachable = true;
32             nodesUsed++;
33         } else {
34             graph[i].added = false;
35             graph[i].reachable = false;
36             heap.push_back(_Pair(graph[i].degree, i));
37         }
38     }
39     make_heap(heap.begin(), heap.end());
40
41     int i = 0;
42     while (i < k && i < (int) heap.size()) {
43         _Pair p = heap.front();
44         currentPicks.push_back(p);
45         pop_heap(heap.begin(), heap.end());
46         heap.pop_back();
47         i++;
48     }
49
50     while (currentPicks.size() > 0) {
51         int id = rand() % currentPicks.size();
52         _Pair p = currentPicks.at(id);
53         currentPicks.erase(currentPicks.begin() + id);
54
55         if (heap.size() > 0) {
56             _Pair p2 = heap.front();
57             currentPicks.push_back(p2);
```

```

58         pop_heap(heap.begin(), heap.end());
59         heap.pop_back();
60     }
61
62     if (graph[p.id].reachable == true) continue;
63
64     graph[p.id].added = true;
65     nodesUsed++;
66
67     for (auto it = graph[p.id].adj.begin(); it != graph[p.id].adj.end(); ++it) {
68         int adjNode = *it;
69         graph[adjNode].reachable = true;
70     }
71
72 }
73
74 return nodesUsed;
75 }
76
77 /* Greedy Constructive Randomized Heuristic for MIDS
78 * Using a heap, this function builds a MIDS by picking vertices
79 * randomly from the vertices that are k degrees away from the
80 * available vertex with the highest degree.
81 *
82 * @param graph[] Array of nodes.
83 * @param n Size of graph.
84 * @param k Parameter that indicates from how many nodes to
85 *         pick randomly
86 * @return Nodes used in solution set.
87 */
88 int greedyHeapConstructiveRandomized2(Node graph[], int n, int k) {
89
90     if (k < 0) return EINVAL.PARAMETER;
91
92     vector<_Pair> currentPicks;
93     vector<_Pair> heap;
94     int nodesUsed = 0;
95
96     for (int i = 0; i < n; i++) {
97         if (graph[i].degree == 0) {
98             graph[i].added = true;
99             graph[i].reachable = true;
100             nodesUsed++;
101         } else {
102             graph[i].added = false;
103             graph[i].reachable = false;
104             heap.push_back(_Pair(graph[i].degree, i));
105         }
106     }
107     make_heap(heap.begin(), heap.end());
108
109     int i = 0;
110     int degree = heap.front().degree;
111     while(i < (int) heap.size() && heap.front().degree >= degree - k) {
112         _Pair p = heap.front();
113         currentPicks.push_back(p);
114         pop_heap(heap.begin(), heap.end());
115         heap.pop_back();
116         i++;

```

```

117     }
118
119     while (currentPicks.size() > 0) {
120         int id = rand() % currentPicks.size();
121
122         _Pair p = currentPicks.at(id);
123
124         currentPicks.erase(currentPicks.begin() + id);
125
126         if (currentPicks.size() > 0) {
127             degree = currentPicks.at(0).degree;
128         } else {
129             degree = 0;
130         }
131
132         if (heap.size() > 0 && heap.front().degree >= degree - k) {
133             _Pair p2 = heap.front();
134             currentPicks.push_back(p2);
135             pop_heap(heap.begin(), heap.end());
136             heap.pop_back();
137         }
138
139         if (graph[p.id].reachable == true) continue;
140
141         graph[p.id].added = true;
142         nodesUsed++;
143
144         for (auto it = graph[p.id].adj.begin(); it != graph[p.id].adj.end(); ++it) {
145             int adjNode = *it;
146             graph[adjNode].reachable = true;
147         }
148     }
149 }
150 return nodesUsed;
151 }
152
153 /* Greedy Constructive Heuristic for MIDS
154  * Using a heap, this function builds a MIDS by picking
155  * the highest degree vertex repeatedly.
156  *
157  * @param graph[] Array of nodes.
158  * @param n Size of graph.
159  * @return Nodes used in solution set.
160  */
161 int greedyHeapConstructive(Node graph[], int n) {
162
163     vector<_Pair> heap;
164     int nodesUsed = 0;
165
166     for (int i = 0; i < n; i++) {
167         if (graph[i].degree == 0) {
168             graph[i].added = true;
169             graph[i].reachable = true;
170             nodesUsed++;
171         } else {
172             heap.push_back(_Pair(graph[i].score, i));
173             graph[i].added = false;
174             graph[i].reachable = false;
175         }

```



```

176     }
177     make_heap(heap.begin(), heap.end());
178
179     for (int i = 0; i < n; i++) {
180         _Pair p = heap.front();
181         pop_heap(heap.begin(), heap.end());
182         heap.pop_back();
183
184         if (graph[p.id].reachable == true) continue;
185
186         graph[p.id].added = true;
187         nodesUsed++;
188
189         for (auto it = graph[p.id].adj.begin(); it != graph[p.id].adj.end(); ++it) {
190             int adjNode = *it;
191             graph[adjNode].reachable = true;
192         }
193     }
194
195     return nodesUsed;
196 }
197
198 /* Greedy Constructive Heuristic for MIDS
199  * This function builds a MIDS by picking vertices by score.
200  * The score is defined as the number of effective reachable
201  * vertices given the vertices that have already been picked.
202  *
203  * @param graph[] Array of nodes.
204  * @param n Size of graph.
205  * @return Nodes used in solution set.
206  */
207 int greedyConstructive(Node graph[], int n) {
208
209     int nodesUsed = 0;
210
211     for (int i = 0; i < n; i++) {
212         if (graph[i].degree == 0) {
213             graph[i].added = true;
214             graph[i].reachable = true;
215             nodesUsed++;
216         } else {
217             graph[i].added = false;
218             graph[i].reachable = false;
219             graph[i].score = graph[i].degree;
220         }
221     }
222
223     for (int i = 0; i < n; ++i) {
224
225         int greatest = 0;
226         int score = 0;
227         bool flag = false;
228
229         // search for max score.
230         for (int j = 0; j < n; ++j) {
231             if (graph[j].reachable == true) continue;
232             if (graph[j].score >= score) { // can be improved here!
233                 greatest = j;
234                 score = graph[j].score;

```

```

235         flag = true;
236     }
237 }
238
239 if (!flag) break; // no more nodes to search.
240
241 graph[greatest].added = true;
242 graph[greatest].reachable = true;
243
244 // update adjacent nodes of reachable nodes' scores.
245 for (auto it = graph[greatest].adj.begin(); it != graph[greatest].adj.end();
246      ++it) {
247     int adjNode = *it;
248     graph[adjNode].reachable = true;
249     for (auto it2 = graph[adjNode].adj.begin(); it2 != graph[adjNode].adj.end()
250          (); ++it2) {
251         graph[*it2].score--;
252     }
253 }
254 nodesUsed++;
255 }
256 return nodesUsed;
257 }

```

6.4. local.cpp

```
1  #include <iostream>
2  #include <algorithm>
3  #include <stdlib.h>
4  #include <list>
5  #include "local.h"
6
7  using namespace std;
8
9  bool isReachable(Node graph[], int u);
10
11  /* Local search by adding 1 node
12   * @param graph[] Array of nodes.
13   * @param n Size of graph.
14   * @param nodesUsedInSolution Size of current solution
15   */
16  int localSearch(Node graph[], int n, int nodesUsedInSolution) {
17
18      int currentNodes = nodesUsedInSolution;
19      list<int> removed;
20
21      for (int i = 0; i < n; ++i) {
22          if (graph[i].added == true || graph[i].degree == 1) continue; // search for a
23                                  // node not in S.
24
25          graph[i].added = true;
26          currentNodes++;
27
28          bool reachable = true;
29
30          for (auto it = graph[i].adj.begin(); it != graph[i].adj.end(); ++it) { //
31              // iterate adj
32
33              if (graph[*it].added == false || *it == i) continue; // doesnt affect adj
34                                  // nodes.
35
36              removed.push_front(*it);
37              graph[*it].added = false;
38              currentNodes--;
39
40              for (auto it2 = graph[*it].adj.begin(); it2 != graph[*it].adj.end(); ++
41                  it2) { // iterate adj to adj
42                  if (!isReachable(graph, *it2)) {
43                      reachable = false;
44                      goto stop;
45                  }
46              }
47          }
48
49          stop:
50
51          if (reachable == true && currentNodes < nodesUsedInSolution) { // build graph
52                                  // once we know we can improve it.
53              removed.clear();
54              nodesUsedInSolution = currentNodes;
55              i = 0; // s <- s'
56          } else {
```

```

53         graph[i].added = false;
54         while (removed.size() > 0) { // restore graph
55             graph[removed.front()].added = true;
56             removed.pop_front();
57         }
58         currentNodes = nodesUsedInSolution;
59     }
60 }
61
62     return nodesUsedInSolution;
63 }
64
65 /* Local search by adding 2 nodes
66 * @param graph[] Array of nodes.
67 * @param n Size of graph.
68 * @param nodesUsedInSolution Size of current solution
69 */
70 int localSearch2(Node graph[], int n, int nodesUsedInSolution) {
71
72     int currentNodes = nodesUsedInSolution;
73     list<int> removed;
74
75     for (int i = 0; i < n; ++i) {
76
77         // find index of two nodes not in S.
78         if (graph[i].added == true || graph[i].degree == 1) continue;
79
80         int j;
81         for (j = i + 1; j < n; j++) { // search for a second node
82             if (graph[j].added == true || graph[j].degree == 1) continue;
83
84             if (j == n) break; // no pair found
85
86             graph[i].added = true;
87             graph[j].added = true;
88             currentNodes = currentNodes + 2;
89
90             bool reachable = true;
91
92             // analyze node i
93             for (auto it = graph[i].adj.begin(); it != graph[i].adj.end(); ++it) { //
94                 iterate adj
95
96                 if (graph[*it].added == false || *it == i || *it == j) continue; //
97                 doesnt affect adj nodes.
98
99                 removed.push_front(*it);
100                 graph[*it].added = false;
101                 currentNodes--;
102
103                 for (auto it2 = graph[*it].adj.begin(); it2 != graph[*it].adj.end();
104                     ++it2) { // iterate adj to adj
105                     if (!isReachable(graph, *it2)) {
106                         reachable = false;
107                         goto stop;
108                     }
109                 }
110             }
111         }
112     }

```

```

109
110 // analyze node j
111 for (auto it = graph[j].adj.begin(); it != graph[j].adj.end(); ++it) { //
112     iterate adj
113
114     if (graph[*it].added == false || *it == i || *it == j) continue; //
115     doesnt affect adj nodes.
116
117     removed.push_front(*it);
118     graph[*it].added = false;
119     currentNodes--;
120
121     for (auto it2 = graph[*it].adj.begin(); it2 != graph[*it].adj.end();
122         ++it2) { // iterate adj to adj
123         if (!isReachable(graph, *it2)) {
124             reachable = false;
125             goto stop;
126         }
127     }
128 }
129
130 stop:
131
132 if (reachable == true && currentNodes < nodesUsedInSolution) { // build
133     graph once we know we can improve it.
134     removed.clear();
135     nodesUsedInSolution = currentNodes;
136     i = 0; // s <- s'
137 } else {
138     graph[i].added = false;
139     graph[j].added = false;
140     while (removed.size() > 0) { // restore graph
141         graph[removed.front()].added = true;
142         removed.pop_front();
143     }
144     currentNodes = nodesUsedInSolution;
145 }
146 }
147
148 return nodesUsedInSolution;
149 }
150
151 /* Checks if a node is reachable by other nodes in the set.
152 * @param graph[] Array of nodes.
153 * @param u Node id.
154 * @return Returns if u is reachable by the nodes in the set.
155 */
156 bool isReachable(Node graph[], int u) {
157     for (auto it = graph[u].adj.begin(); it != graph[u].adj.end(); ++it) {
158         if (graph[*it].added) {
159             return true;
160         }
161     }
162     return false;
163 }

```

6.5. grasp.cpp

```
1 #include <iostream>
2 #include <forward_list>
3 #include <algorithm>
4 #include <stdlib.h>
5 #include "../greedy/greedy.h"
6 #include "../local/local.h"
7
8 using namespace std;
9
10 void displaySolution(Node graph[], int n, int nodesUsedInSolution);
11 int graspMIDSBYIterations(Node graph[], int n, int j, int k, bool localSolution[]);
12 int graspMIDSBYValue(Node graph[], int n, int j, int k, bool localSolution[]);
13
14 int main() {
15
16     int n, m; // n: vertices, m: edges
17     cin >> n >> m;
18
19     Node graph[n]; // graph container
20     bool localSolution[n];
21
22     int u, v;
23     for (int i = 1; i <= m; ++i) { // (u,v) edges
24         cin >> u >> v;
25         u--; // nodes are counted from 0 in array.
26         v--;
27         graph[u].adj.push_front(v);
28         graph[v].adj.push_front(u);
29
30         graph[u].degree++;
31         graph[v].degree++;
32     }
33
34     int nodesUsedInSolution = graspMIDSBYIterations(graph, n, 7, 7, localSolution);
35     // int nodesUsedInSolution = graspMIDSBYValue(graph, n, 3, 3, localSolution);
36
37     // display solution
38     cout << nodesUsedInSolution;
39     for (int i = 0; i < n; ++i) {
40         if (localSolution[i] == true) cout << " " << i + 1;
41     }
42     cout << endl;
43
44     return 0;
45 }
46
47
48 void displaySolution(Node graph[], int n, int nodesUsedInSolution) {
49     cout << nodesUsedInSolution;
50     for (int i = 0; i < n; ++i) {
51         if (graph[i].added == true) cout << " " << i + 1;
52     }
53     cout << endl;
54 }
55
56 /* GRASP Heuristic
57  * Minimum Independent Dominating Set
```

```

58  * Stop criteria: Iterations
59  * @param j Amount of attempts to improve solution.
60  * @param k Parameter used for greedy heuristic.
61  * @return Nodes used in solution set.
62  */
63  int graspMIDSByIterations(Node graph[], int n, int j, int k, bool localSolution[]) {
64      int currentBest = n + 1;
65      while (j > 0) {
66          int nodesUsed = greedyHeapConstructiveRandomized(graph, n, k);
67          //int nodesUsed = greedyHeapConstructiveRandomized2(graph, n, k);
68
69          // nodesUsed = localSearch(graph, n, nodesUsed);
70
71          if (nodesUsed < currentBest) { // save local solution
72              for (int i = 0; i < n; ++i) {
73                  localSolution[i] = graph[i].added;
74              }
75              currentBest = nodesUsed;
76          }
77
78          j--;
79      }
80      return currentBest;
81  }
82
83  /* GRASP Heuristic
84  * Minimum Independent Dominating Set
85  * Stop criteria: Cycles without improvements
86  * @param j Limit to cycles without improvements.
87  * @param k Parameter used for greedy heuristic.
88  * @return Nodes used in solution set.
89  */
90  int graspMIDSByValue(Node graph[], int n, int j, int k, bool localSolution[]) {
91      int currentBest = n + 1;
92      int cycles = 0;
93      while (cycles < j) {
94          int nodesUsed = greedyHeapConstructiveRandomized(graph, n, k);
95          //int nodesUsed = greedyHeapConstructiveRandomized2(graph, n, k);
96
97          nodesUsed = localSearch(graph, n, nodesUsed);
98          // nodesUsed = localSearch2(graph, n, nodesUsed);
99
100         if (nodesUsed < currentBest) { // save local solution
101             for (int i = 0; i < n; ++i) {
102                 localSolution[i] = graph[i].added;
103             }
104             currentBest = nodesUsed;
105             cycles = 0;
106         } else {
107             cycles++;
108         }
109     }
110     return currentBest;
111 }

```
