
LIBRERÍA DE GRAFOS PARA C++

Hugo Zúñiga C.	A96988
Ernesto Céspedes M.	AXXXXX
Diego Álvarez A.	AXXXXX

Capítulo 1

Marco Teórico

1.1. Introducción a los Grafos

Un grafo es la representación abstracta de un conjunto de objetos, los cuales están conectados a través de enlaces. Los objetos interconectados se representan mediante una estructura denominada vértice y a los enlaces se les denomina bordes. La representación gráfica de un grafo se hace mediante un conjunto de puntos (vértices) unidos por un conjunto de líneas que representan los bordes, un ejemplo de esto se observa en la figura 1.1.

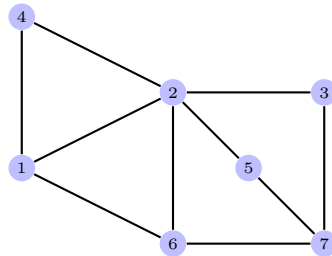


Figura 1.1: Representación Gráfica de un Grafo

Los grafos son estructuras de datos que tienen aplicaciones en muchas áreas del desarrollo humano, algunas de ellas son:

- *Desarrollo de Circuitos Integrados:* Los circuitos electrónicos constan de una gran cantidad de componentes, los cuales están interconectados mediante líneas de metal. Debido a la complejidad de los diseños es necesario contar con una plataforma la cual permita hacer solicitudes sobre la interconexión de los componentes.
- *Transacciones Comerciales:* Las instituciones financieras compran y venden acciones en la bolsa. En este caso el grafo permite representar la transferencia de dinero y bienes entre instituciones o instituciones y compradores.

- *Redes de Computadoras*: Las redes de computadoras consisten de un conjunto de computadoras interconectadas, las cuales envían y reciben mensajes de varios tipos. En este caso el grafo representa los nodos del sistema y las vías de comunicación que hay entre ellas.

1.1.1. Tipos de Grafos

Dentro del sistema de grafos existen diversas subclasificaciones, las cuales representan las distintas estructuras que se pueden obtener con el objetivo de representar las relaciones entre los objetos. Las clasificaciones en las cuales se basa este proyecto son:

- Grafos no Dirigidos
- Grafos Dirigidos
- Grafos con Peso

Grafos no Dirigidos

Los grafos no dirigidos son estructuras de datos que representan un sistema en el cual los enlaces permiten la conexión bidireccional entre los vértices, la representación gráfica de este tipo se observa en la figura 1.1. Asimismo dentro de la estructura de datos, existen subestructuras que permiten encontrar propiedades importantes de los grafos.

La primera de estas subestructuras es el «path» o camino, el cual es una secuencia de vértices conectados por enlaces. De esta manera existen caminos simples, los cuales cuentan con todos los vértices distintos y existen caminos cíclicos, en los cuales se repite el primer y último vértice. Esta definición es una de las más importantes en la teoría de grafos, ya que uno de los parámetros de mayor interés de un grafo es la capacidad de encontrar un camino que interconecte dos vértices y determinar si es el óptimo.

Otra estructura importante relacionada con los grafos es el árbol, el cual es un subgrafo que contiene todos los vértices pertenecientes al grafo. La importancia de esta estructura radica en su utilización en los algoritmos de procesamiento de grafos, esta representación permite obtener información importante acerca de la conectividad y estructura del grafo.

Grafos Dirigidos

La singularidad que tienen los grafos dirigidos es que los enlaces entre los vértices son unidireccionales a diferencia de los grafos no dirigidos. Esto implica que los enlaces pueden ser atravesados en una dirección únicamente.

De esta manera existen también la definición de camino simple y camino cíclico para los grafos dirigidos. La diferencia principal radica en la limitación de que el hecho de que

exista un camino que comunique dos vértices en una dirección no implica que exista un camino que los comunique de manera inversa.

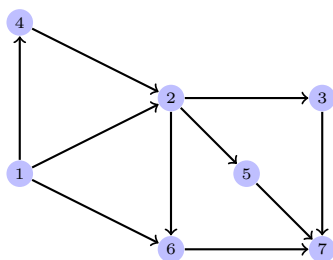


Figura 1.2: Representación Gráfica del Grafo Dirigido

Grafos con Peso

En realidad los grafos con peso se pueden basar en cualquiera de las dos estructuras discutidas anteriormente, la diferencia principal es que se le agrega información a los enlaces, de manera que se puedan adaptar al modelado de sistemas más amplios.

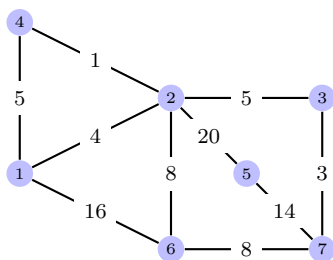


Figura 1.3: Representación Gráfica del Grafo con Peso

1.1.2. Estructura de Datos

Dentro del estudio de la eficiencia de los algoritmos, se toman en cuenta dos parámetros el tiempo y espacio de ejecución. El primero hace referencia al tiempo que toma completar el procesamiento del algoritmo, mientras que el segundo trata sobre la cantidad de espacio que ocupan todas las estructuras y funciones que son necesarias para la ejecución del algoritmo.

En consideración de estos parámetros es importante determinar una estructura de datos para la representación de grafos, la cual permita obtener la flexibilidad necesaria de manera que se optimicen tanto el tiempo de ejecución de los algoritmos como el espacio de almacenamiento. Para alcanzar este fin se estudió tres propuestas diferentes.

- Matriz de Adyacencia

- Arreglo de Enlaces
- Lista de Adyacencias

Matriz de Adyacencia

La matriz de adyacencia es una configuración, en la cual el grafo se representa mediante una matriz de N filas y N columnas, donde N representa la cantidad de vértices presentes en el grafo. Para representar los enlaces entre vértices, se asigna un valor booleano a la celda representado por la fila y la columna de los nodos conectados, así por ejemplo el siguiente es un ejemplo de una matriz de adyacencia de 4 vértices.

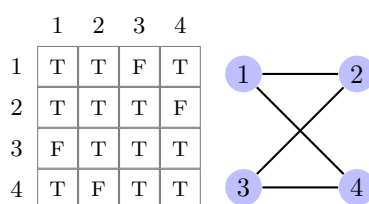


Figura 1.4: Representación de un grafo mediante una matriz de adyacencia

La ventaja de la configuración es que permite una rápida inserción de nuevas conexiones, sin embargo el espacio que ocupa es el cuadrado de la cantidad de vértices, por lo cual esta opción es descartable.

Arreglo de Enlaces

El arreglo de enlaces es un sistema, el cual parte de un tipo de dato denominado Enlace, el cual contiene dos variables instanciadas (los vértices conectados). De esta manera es sencillo crear nuevas uniones, sin embargo el tratamiento de los algoritmos para este tipo de organización es significativamente más difícil, ya que hay que revisar todas las instancias de «Enlace» para poder extraer información relevante del grafo.

Lista de Adyacencias

La lista de adyacencias es una configuración en la cual se crea una lista de todos los vértices que están conectados a un nodo en particular, además se crea una lista con los punteros a las listas de adyacencias. Una representación de una lista de adyacencias se observa en la figura 1.5

Esta estructura tiene una complejidad espacial de $E+V$, lo cual es menor que cualquiera de las dos opciones presentadas anteriormente, asimismo el tiempo computacional de procesamiento debe ser menor debido a que en caso de que se desee iterar a través de los

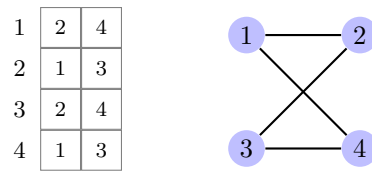


Figura 1.5: Representación de la lista de adyacencias

nodos adyacentes, sólo se debe revisar los nodos adyacentes, lo cual reduce el tiempo de procesamiento.

1.2. Algoritmos de Procesamiento de Grafos

1.2.1. Algoritmos básicos:

1.2.2. Algoritmos enfocados en grafos dirigidos

1.2.3. Algoritmos para la búsqueda de árboles de expansión mínima

Un grafo de bordes con peso es un modelo de grafo donde se asocia pesos o costos con cada borde. Se pueden aplicar en muchos modelos naturales, por ejemplo un mapa de rutas aéreas, donde los pesos pueden representar distancias, además por ejemplo en el diseño de un circuito electrónico a veces se necesita hacer que los pines de muchos componentes sean eléctricamente equivalentes, cableándolos juntos en un solo nodo. Para conectar un grupo de n pines, se puede usar un arreglo de $n-1$ cables, cada uno conectando 2 pines. De todos estos arreglos, el que utiliza la menor cantidad de cable es casi siempre el más deseado.

Este problema de cableado se puede modelar con un grafo conectado, indirecto $G = (V, E)$, donde V es un grupo de nodos o pines, E representa un grupo de posibles interconexiones entre pares de nodos, y por cada borde $(u, v) \in E$, tenemos un peso $\omega(u, v)$ especificando el costo(cantidad de cable requerido) para conectar u y v . Luego lo que se desea es encontrar un subgrupo acíclico $T \subseteq E$ que conecte todos los vértices y cuyo peso total:

$$\omega(T) = \sum_{(u,v) \in T} \omega(u, v) \quad (1.1)$$

sea minimizado. Ya que T es acíclico y conecta todos los vértices, este debe formar un árbol, al cual se le llama árbol de expansión mínima, ya que se expande por todos los vértices del grafo G como se muestra en la figura 1.6.

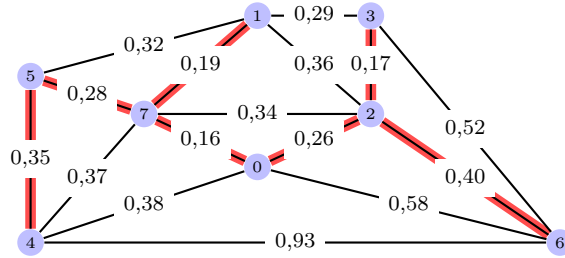


Figura 1.6: Representación Gráfica de un MST

En esta librería se implementaron dos algoritmos para resolver el problema de los árboles de expansión mínima: el de Kruskal y el de Prim. Cada uno de estos algoritmos es una variación del algoritmo de greedy, el cual se definirá más adelante.

A continuación se definirá como crece un árbol de mínima expansión. Asumiendo que tenemos un grafo, conectado e indirecto $G = (V, E)$ con un peso $\omega : E \rightarrow \mathbb{R}$, y queremos encontrar el árbol de expansión mínima para G . La estrategia de greedy sigue el siguiente método genérico, el cual aumenta el MST (por sus siglas en inglés) un borde a la vez. Este maneja un conjunto de bordes A , manteniendo el siguiente ciclo invariante:

Antes de cada iteración, A es un subconjunto de algún árbol de expansión mínima.

En cada paso, se determina un borde (u,v) el cual puede ser agregado a A sin violar la declaración anterior, en el sentido que $A \cup (u,v)$ también es un subconjunto de un árbol de mínima expansión. A este borde le podemos llamar *borde seguro* para A , ya que podemos agregarlo a A mientras que se mantiene el ciclo invariante.

Seudocódigo del $MST(G,\omega)$ Genérico:

```

1-  $A = \emptyset$ 
2- while ( $A$  no forma un arbol de expansion)
3-   encuentre un borde  $(u,v)$  que sea seguro para  $A$ 
4-    $A = A \cup (u,v)$ 
5- return  $A$ 
    
```

Utilizamos este ciclo invariante de la siguiente forma:

Inicialización: La línea 1 muestra las condiciones iniciales, en las cuales el conjunto A trivialmente satisface la condición del ciclo invariante.

Mantenimiento: El ciclo se mantiene invariante, es decir cumpliendo la iteración en las líneas 2 a 4, agregando solo bordes seguros a A .

Terminación: Todos los bordes agregados a A están en un árbol de expansión mínima, por lo tanto el conjunto A devuelto en la línea 5 debe ser el árbol de expansión mínima.

Obviamente la parte truculenta se encuentra tratando de encontrar el borde que es seguro, en la línea 3. Uno debe existir, ya que desde que la línea 3 es ejecutada, la invarianza dicta que hay un árbol de expansión T el cual $A \subseteq T$. Dentro del ciclo **while**, A debe ser un subconjunto de T , y por lo tanto debe haber un borde $(u,v) \in T$, tal que $(u,v) \notin A$ y (u,v) es seguro para A .

Para definir un borde seguro, primero debemos definir ciertos conceptos. Un **corte** $(S, V-S)$ de un grafo indirecto $G = (V,E)$ es una partición de V . La figura 1.7 ilustra esta idea, donde tenemos un conjunto de vertices rojos y azules. Decimos que un corte **respeto** un conjunto A de bordes, si ningún borde en A cruza el corte. Un borde $(u,v) \in E$ **cruza** el corte $(S, V-S)$ si uno de sus extremos está en S y el otro en $V-S$, los de color rojo. Un borde es un **borde liviano** cruzando un corte, si su peso es el mínimo de todos las bordes que también lo cruzan.

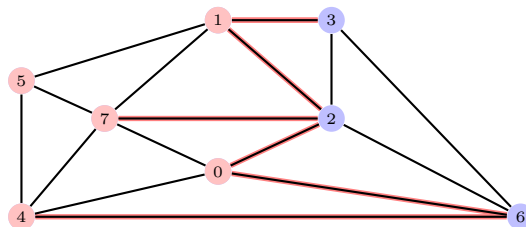


Figura 1.7: Representación Gráfica de un corte

Una regla para reconocer un borde seguro es la siguiente: Sea $G = (V, E)$ un grafo indirecto y conectado, con valores de peso reales ω definidos en E . Sea A un subconjunto de E dentro de un árbol mínimo de expansión para G , sea $(S, V-S)$ cualquier corte de G que respeta a A , y sea (u, v) un borde liviano cruzando $(S, V-S)$. Entonces (u, v) es seguro para A .

Una prueba de la regla anterior es la siguiente: Sea T un árbol de expansión mínima que incluye A , y asuma que T no contiene el borde liviano (u, v) , de otra manera terminaríamos aquí. Debemos construir otro árbol de expansión mínima T' que incluya $A \cup (u, v)$ utilizando una técnica de "corte y pegue", mostrando así que (u, v) es seguro para A .

La borde (u, v) forma un ciclo con los bordes en el camino p de u a v en T , como se ilustra en la figura 1.8. Los vértices negros están en S y los blancos en $V-S$. Los bordes en A están sombreados, y (u, v) es una borde liviano cruzando el corte $(S, V-S)$. El borde (x, y) yace en el camino p de u a v en T y no está en A . Para formar un árbol de expansión mínima T' que contenga (u, v) , se remueve el borde (x, y) de T y se agrega (u, v) , por lo tanto:

$$\omega(T') = \omega(T) - \omega(x, y) + \omega(u, v) \leq \omega(T) \quad (1.2)$$

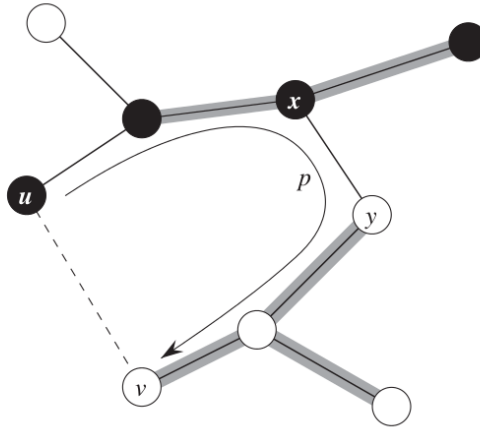


Figura 1.8: Ilustración de la prueba de la regla la encontrar un borde seguro

De esta manera T' debe ser un árbol de expansión mínima también, además tenemos que $A \subseteq T'$, y $A \subseteq T$ además $(x, y) \notin A$; en consecuencia $A \cup (u, v) \subseteq T'$, entonces (u, v) es seguro para A .

El ciclo **while** en las líneas 2-4, del pseudocódigo anterior se ejecuta $V-1$ veces. Inicialmente cuando $A = \emptyset$, hay V árboles en $G_A = (G, A)$, y cada iteración reduce ese número en 1. Cuando el bosque contiene un solo árbol, el método termina. Ambos algoritmos implementados siguen esta regla, solo que cada uno usa una regla específica para encontrar la borde seguro de la línea 3.

Clase **WeightedEdge**

Para representar un grafo de bordes con peso se procedió a extender la clase `graph` básica, en una representación de matriz de adyacencia, la cual puede contener bordes con peso en lugar de valores enteros, los cuales están formados por los nodos y su peso. Para esto se creó una clase `Edge` y `WeightedGraph` que cuentan con los siguientes métodos:

API Clase Edge	
<code>Edge(int u, int v, float w)</code>	método constructor, inicializa el borde a partir de sus nodos <code>u</code> , <code>v</code> y peso <code>w</code>
<code>float weight()</code>	devuelve el peso del borde
<code>int either()</code>	devuelve cualquiera de los nodos que conforman el borde
<code>int other(int v)</code>	devuelve el nodo <code>u</code>
<code>int compareTo(Edge e)</code>	compara el peso <code>w</code> con el del borde <code>e</code>
<code>void toString()</code>	imprime los nodos y el peso del borde
<code>Edge& operator=(const Edge&)</code>	sobrecarga del operador asignación para los objetos <code>Edge</code>

API Clase WeightedGraph	
<code>WeightedGraph(int V)</code>	método constructor, inicializa y reserva memoria para un grafo de <code>V</code> vértices
<code>int V()</code>	devuelve el número de vértices del grafo
<code>int E()</code>	devuelve el número de bordes del grafo
<code>void addEdge(Edge e)</code>	agrega un objeto <code>edge</code> al grafo y a la lista de adyacencia

Cada bolsa de la lista de adyacencia es una lista enlazada, respetando la implementación de los algoritmos de grafos indirectos y directos, cuyo contenido referencia a objetos `Edge`, o bordes que se conectan a el nodo `v`. Se selecciona esta estructura debido a que logra un código más compacto y limpio, sin embargo conlleva un pequeño precio, cada nodo de la lista de adyacencia, tiene una referencia a un objeto `Edge` con información redundante. Sin embargo tenemos solo una copia de cada uno.

El tipo de datos que analizarán los programas tienen la siguiente estructura:

Grafo TinyEW, de la figura 1.6:

```

8
16
4 5 0.35
4 7 0.37
5 7 0.28
0 7 0.16
1 5 0.32
```

```

0 4 0.38
2 3 0.17
1 7 0.19
0 2 0.26
1 2 0.36
1 3 0.29
2 7 0.34
6 2 0.40
3 6 0.52
6 0 0.58
6 4 0.93

```

Donde en la primera fila se especifica el número de vértices, en la segunda el número de bordes, y en las siguientes filas se define cada borde, en las cuales primero se muestran los dos nodos que une y el tercer número corresponde a su peso. A este tipo de grafo se le llama Euclidiano, ya que todos sus vértices son puntos que se encuentran en un mismo plano. El objetivo es encontrar el MST de tal tipo de grafo en una cantidad de tiempo razonable. Obteniendo un resultado como el siguiente:

El MST del grafo anterior es:

```

0-7 0.16
1-7 0.19
0-2 0.26
2-3 0.17
5-7 0.28
4-5 0.35
6-2 0.40
su peso total es: 1.81

```

Algoritmo de Prim

Este algoritmo es un caso especial del método genérico mostrado en la sección anterior. Tiene la propiedad de que cada borde en el conjunto A siempre forma un solo árbol. Como lo muestra la figura ref3, el árbol empieza de un vértice raíz arbitrario r y crece hasta que se expanda por todos los vértices en V . Cada paso agrega un borde liviano al árbol A , que lo conecta con un vértice aislado, el cual es seguro para A ; por lo tanto cuando el algoritmo termina, A forma un árbol de expansión mínima.

Estructuras de datos: Estas van a representar los vértices en el árbol, las bordes en el árbol, y los bordes que cruzan los cortes, de la siguiente manera:

- *Vértices en el árbol:* Utilizamos un array booleano indexado llamado `marked[]`, donde `marked[v]` es true si v está en el árbol.

- *bordes en el árbol*: Se pueden utilizar dos estructuras: una cola llamada `mst` para almacenar objetos `Edge` o un array indexado llamado `edgeTo[]` de objetos `Edge`, donde `edgeTo[v]` es la borde que conecta `v` con el árbol.
- *bordes cruzando un corte*: Utilizamos una cola de prioridad `MinPQ` que compara bordes por peso.

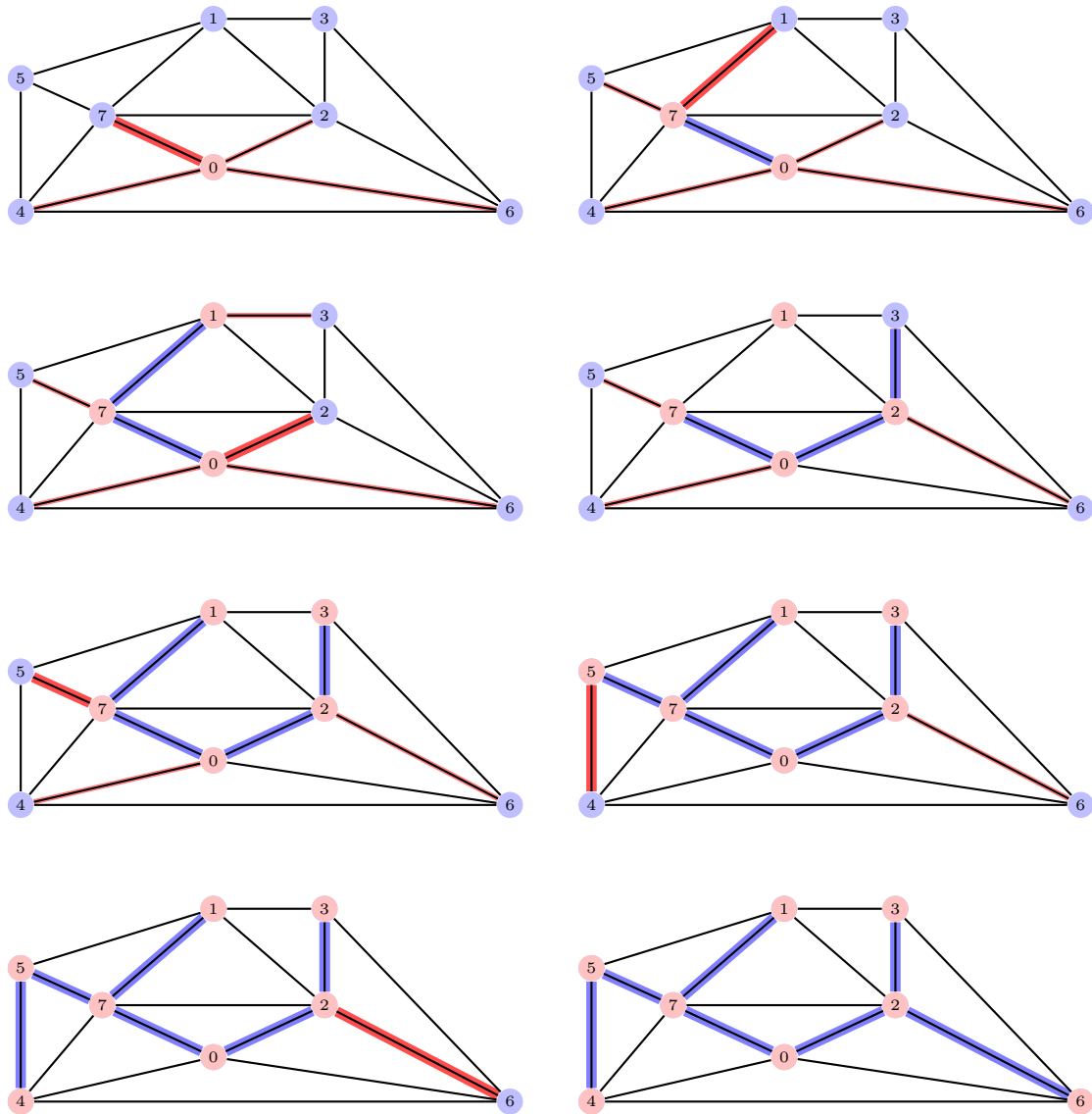


Figura 1.9: Algoritmo paso a paso de Prim Eager, bordes en el MST(azul), bordes livianos(rojo grueso), bordes en pq(rojos delgados)

Cada vez que agregamos un borde al árbol, agregamos un vértice también. Para mantener un grupo de bordes cruzantes, debemos agregar a una cola de prioridad todos los

bordes de ese vertice a todos los vértices que no forman parte del árbol, usando `marked[]` para identificarlos. Sin embargo debemos hacer algo adicional, todo borde conectado al vértice recién añadido debe marcarse como ineligible, es decir, no sería más un borde cruzante, porque conectaría dos vértices del árbol, haciéndolo cíclico.

Se desarrollaron dos implementaciones del algoritmo de Prim, una en la cual no se eliminan estos bordes ineligible y se dejan en la cola de prioridad, al cual llamamos *Lazy* o perezoso, y otro el cual los elimina de la cola llamado *Eager*.

Para implementar el algoritmo utilizamos un método privado llamado `visit()`, que agrega un vértice al árbol, marcándolo en `marked[]`, y agregando todos los bordes incidentes (que no son ineligible si es *eager*) a este vértice en la cola de prioridad. Un ciclo interno del método toma un borde de la cola, y (si no es ineligible) lo agrega al árbol junto con su vértice, actualizando el grupo de bordes cruzantes llamando de nuevo a `visit()` con el nuevo vértice agregado como argumento.

Para implementar el *Eager Prim*, que es más eficiente, ya que selecciona de una forma más rápida los nuevos bordes que se agregan al árbol *A*, necesitamos mantener en la cola de prioridad solo un borde por cada vértice *v* que no esté en *A*: El mínimo borde, o el más liviano. Los demás se convierten en ineligible.

En este algoritmo se reemplazan las estructuras de datos `marked[]` y `mst[]` en *LazyPrim* por dos arrays indexados `edgeTo[]` y `distTo[]`, que tienen las siguientes propiedades:

- Si *v* no está en el árbol pero tiene al menos un borde conectado a este, entonces `edgeTo[v]` es el mínimo borde conectando *v* a el árbol, y `distTo[v]` es el peso de ese borde.
- Todos esos vértices *v* son mantenidos en la cola de prioridad indexada, como un índice *v* asociado a ese borde.

La mínima clave o *key* en la cola de prioridad, es el peso del borde liviano, y su vértice asociado *v*, es el siguiente que se agregará a *A*. La estructura `marked[]` no es necesaria, ya que la condición `!marked[v]` es equivalente a la condición `distTo[v]=∞`.

Algoritmo de Kruskal

Este algoritmo encuentra un borde seguro para agregar al bosque en crecimiento (MST), tomando de todos los que conectan dos árboles cualquiera en el bosque, el de menor peso. Sea *C*₁ y *C*₂ estos dos árboles cualquiera, conectados por (*u*, *v*), y ya que este debe ser una borde liviano y además conecta a *C*₁ a otro árbol, implica que (*u*, *v*) es seguro para *C*₁.

Empezamos con un bosque degenerado de *V* vértices individuales y realizamos una operación de combinación de parejas de árboles por medio de bordes livianos, hasta que quede un solo árbol: el MST.

La figura 1.10 ilustra paso por paso un ejemplo de la operación de Kruskal sobre el grafo TinyEW, cuyas aristas se muestran ordenas por peso a continuación, y donde los vértices rojos representan cortes definidos por vértices conectados a una de las aristas de los vértices rojos:

```

0-7 0.16 -arista del MST (azul)
2-3 0.17 -arista del MST (azul)
1-7 0.19 -arista del MST (azul)
0-2 0.26 -arista del MST (azul)
5-7 0.28 -arista del MST (azul)
1-3 0.29 -arista obsoleta (forma un ciclo) (negra)
1-5 0.32 -arista obsoleta (forma un ciclo) (negra)
2-7 0.34 -arista obsoleta (forma un ciclo) (negra)
4-5 0.35 -arista del MST (azul)
1-2 0.36 -arista obsoleta (forma un ciclo) (negra)
4-7 0.37 -arista obsoleta (forma un ciclo) (negra)
0-4 0.38 -arista obsoleta (forma un ciclo) (negra)
6-2 0.40 -arista del MST (azul)
3-6 0.52 -arista obsoleta (forma un ciclo) (negra)
6-0 0.58 -arista obsoleta (forma un ciclo) (negra)
6-4 0.93 -arista obsoleta (forma un ciclo) (negra)
    
```

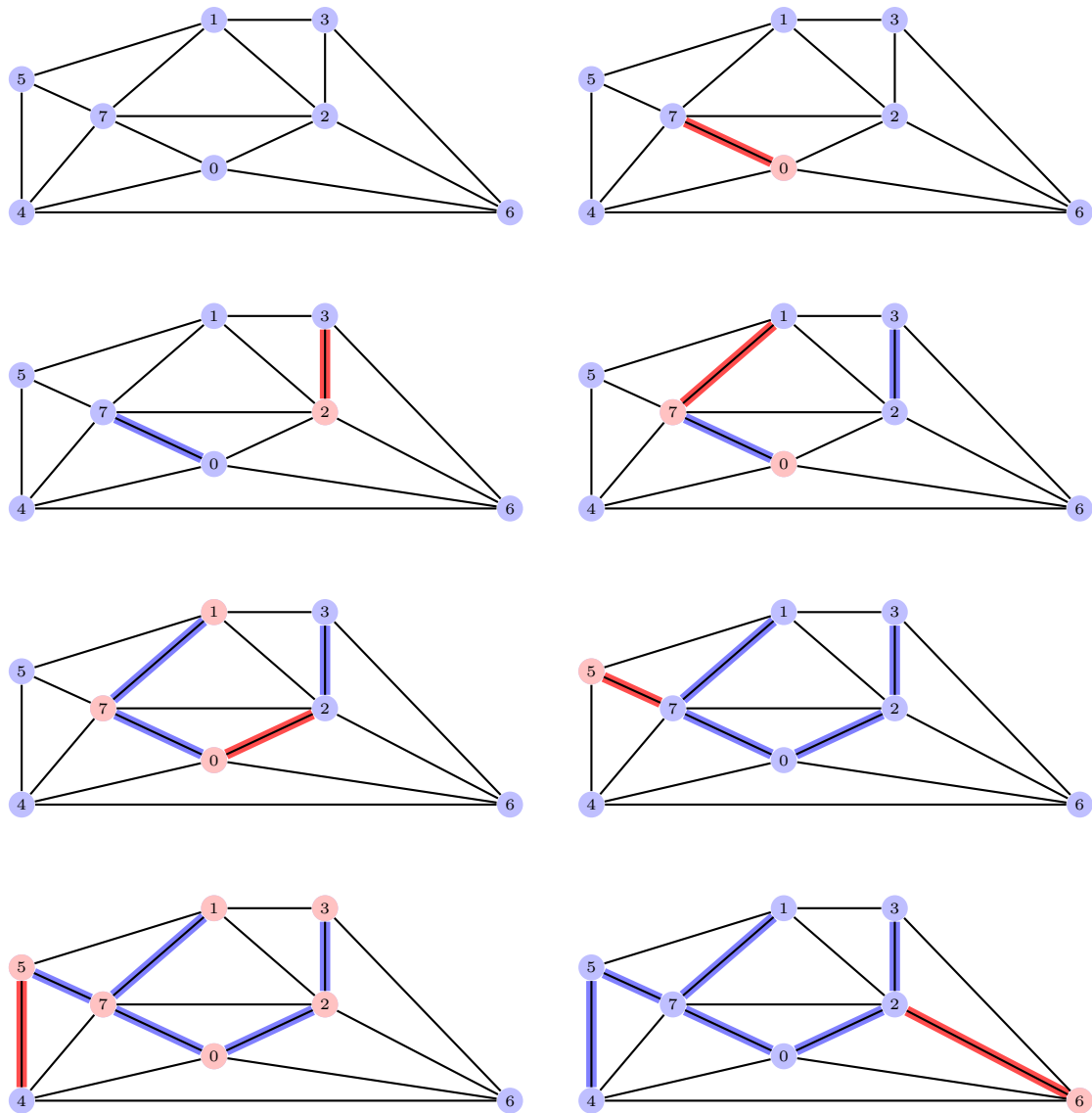



Figura 1.10: Algoritmo paso a paso de Kruskal

1.2.4. Algoritmos para la búsqueda de la ruta más corta