



Facultad de Informática
Universidad Politécnica de Madrid

TRABAJO FIN DE CARRERA

Recorrido óptimo de los nodos de una red

Autor: Francisco Ruiz Recuenco

Tutor: Alfonso Mateos Caballero



ÍNDICE

| | |
|--|----|
| 1.- Caminos y circuitos hamiltonianos y su optimización | 4 |
| 1.1- Introducción, caminos y circuitos hamiltonianos | 4 |
| 1.2- Métodos para determinar caminos y circuitos hamiltonianos | 11 |
| 1.2.1- Caminos hamiltonianos de un grafo | 23 |
| 1.2.1.1- Ayudas para identificar grafos hamiltonianos | 23 |
| 1.2.1.2- Método para encontrar todos los caminos hamiltonianos de un grafo | 25 |
| 1.2.1.2.1- Determinación de caminos elementales | 25 |
| Multiplicación de matrices | 26 |
| Multiplicación latina de matrices | 27 |
| Matrices utilizadas, multiplicación latina sobre ellas y obtención de caminos elementales | 28 |
| 1.2.1.2.2- Determinar todos los caminos hamiltonianos (algoritmo de Kaufmann y Malgrange) | 31 |
| 1.2.1.3- Optimización de los caminos hamiltonianos | 37 |
| 1.2.2- Cálculo de los circuitos hamiltonianos y su optimización | 38 |
| 1.3- Ejemplo completo | 40 |
| 1.4- Estructuración del programa | 49 |
| 1.4.1- Soporte de datos | 49 |



Recorrido óptimo de los nodos en una red

1.4.2- Desarrollo del algoritmo

del proyecto en pseudocódigo 57

1.5- Interface gráfica 98

2.- Árboles de recubrimiento mínimo 103

2.1- Introducción, árboles de recubrimiento mínimo 104

2.2.- Implementación del proyecto en pseudocódigo 125

2.2.1.- Elementos comunes a los algoritmos
de Kruskal y de Prim 129

2.2.2.- Implementación del algoritmo de Kruskal 133

2.2.2.2- Lógica y desarrollo de la implementación
general del algoritmo de forma automática
sin intervención del usuario 135

2.2.2.3.- Implementación del algoritmo a través de
la intervención del usuario seleccionando
aristas sobre un grafo 160

2.2.3.- Implementación del algoritmo de Kruskal
con todas las soluciones (solución automática) 180

2.2.3.1.- Situaciones posibles, algoritmo
general y estructuras de datos 181

2.2.3.2.- Solución para el grupo de
aristas con el mismo valor 193

2.2.3.3.- Solución completa tratando
todas las aristas del grafo 257

2.2.3.4.- Modificaciones del programa para resolver
situaciones con demasiadas soluciones 273

2.2.4.- Implementación del algoritmo de Prim 302



Recorrido óptimo de los nodos en una red

| | |
|---|-----|
| 2.2.4.1.- Lógica y desarrollo de la implementación general del algoritmo de forma automática sin intervención del usuario | 304 |
| 2.2.4.2.- Implementación del algoritmo a través de la intervención del usuario seleccionando aristas sobre un grafo | 326 |
| 2.2.5.- Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones (solución automática) | 351 |
| 2.2.5.1.- Proceso general y soportes de datos | 352 |
| 2.2.5.2.- Organigrama, variables y pseudocódigo | 361 |
| 2.3.- Optimización de la aplicación para los algoritmos que calculan todas las soluciones | 396 |
| 2.4.- Método para resolver excesivas soluciones óptimas | |
| Bibliografía | |
| Conclusiones | |
| Apéndice A: Ejemplos de caminos y circuitos hamiltonianos calculando paso a paso las matrices intermedias | |
| Apéndice B: Notación, Símbolos y Abreviaciones | |
| Apéndice C: Traducción de la aplicación al inglés | |
| Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación | |



1.- Caminos y circuitos hamiltonianos y su optimización

1.1- Introducción, caminos y circuitos hamiltonianos

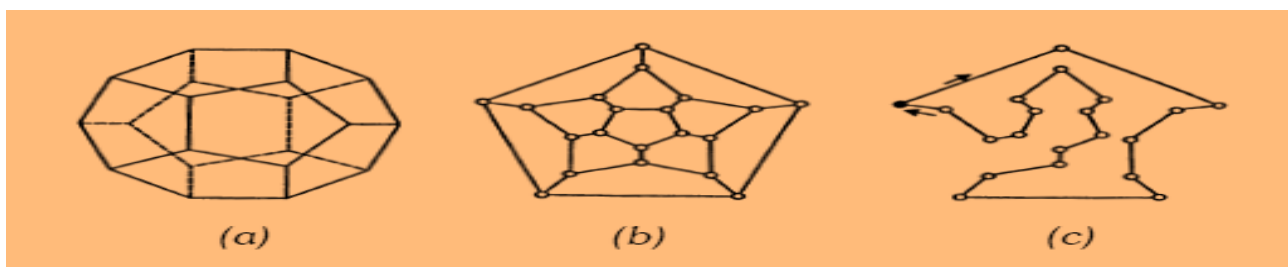
Orígenes y fundamentación teórica

El origen de la terminología camino hamiltoniano o circuito hamiltoniano es un juego, el juego icosiano, inventado en 1857 por el matemático irlandés Sir William Rowan Hamilton (el científico irlandés más famoso de todos los tiempos nacido en 1805 que hizo importantes contribuciones al desarrollo de la óptica, la dinámica, y el álgebra).



Consistía en un dodecaedro de madera (un poliedro de 12 caras, cada una de las cuales es un pentágono regular) con un alfiler saliendo de cada vértice del dodecaedro y un trozo de cuerda. Los 20 vértices del dodecaedro estaban etiquetados con el nombre de distintas ciudades del mundo. El objetivo del juego era

comenzar en una ciudad, viajar siguiendo las aristas del dodecaedro visitando cada una de las otras 19 ciudades exactamente una vez y terminar el viaje en la primera ciudad. El círculo seguido se marcaba utilizando la cuerda y los alfileres.





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Es decir, extrapolando esta idea a la teoría de grafos, se trataría de encontrar un circuito en un grafo que pase por cada uno de sus nodos exactamente una vez.

El popular problema del viajante de comercio es un caso particular de otro problema más general conocido como problema de itinerarios cíclicos y cuyo enunciado general se puede describir brevemente diciendo que se trata de encontrar el itinerario óptimo desde un cierto punto de vista (económico, tiempo mínimo, política de relaciones públicas, comodidad, etc), para un viajante o agente de ventas que, saliendo de una determinada ciudad, debe recorrer todas las ciudades de una determinada zona, sin repetir la estancia en ninguna de estas si fuera posible, y volver al punto de partida.

Éste es un problema típico de fenómenos de organización y tiene consecuencias e implicaciones económicas y técnicas importantes.

La solución para los problemas antes citados pasa por la determinación de los caminos y/o circuitos hamiltonianos de una red representada por un grafo. Además, los arcos del grafo tendrán un valor asociado para que se puedan calcular los caminos y circuitos hamiltonianos con una suma total de valores de sus arcos máxima o mínima. Esto nos abre un amplio abanico de posibilidades porque tanto los nodos como los arcos pueden simbolizar multitud de situaciones que se pueden optimizar, por ejemplo, los arcos pueden ser distancias, tiempos, costes, beneficios, etapas, etc.

Solamente centrándonos en el problema del viajante nos encontramos con muchas situaciones reales importantes de optimización (**transporte entre ciudades de forma óptima, líneas de autobuses, ruta del cartero en una ciudad, mensajería, carga y descarga en distintos puntos, ...**) y esto es sólo una parte de todos los modelos que pueden ser representados y resueltos aplicando la resolución y optimización de caminos y circuitos hamiltonianos sobre un grafo creado.

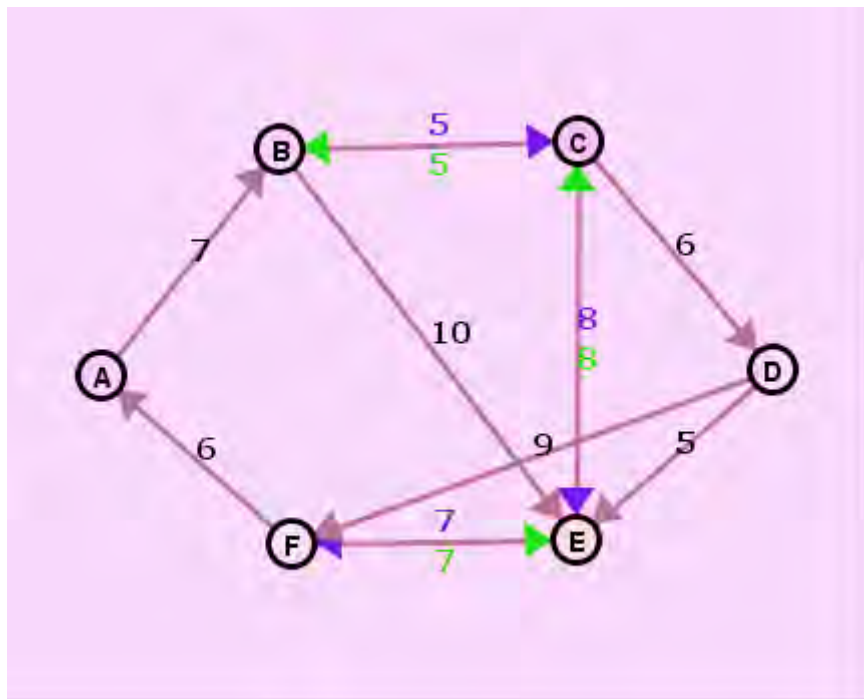
Ahora, se muestra un ejemplo que dará una idea del tipo de problemas que se pueden resolver. Se dejan las definiciones formales sobre teoría de grafos para más



Introducción, caminos y circuitos hamiltonianos

adelante porque lo que se pretende ahora es sólo dar una idea clara de un ejemplo que resuelve este proyecto fin de carrera.

El siguiente ejemplo muestra el problema del viajante de comercio que tiene que viajar a varias ciudades exactamente una vez en el menor tiempo posible y volver al punto de partida. Esta situación se puede expresar mediante el siguiente grafo:



Dos arcos en sentido contrario entre dos nodos tienen distintos colores.

Los nodos representan las ciudades.

Supongamos que se viaja en avión y no existe problema de enlaces de vuelos. Los arcos representan los vuelos existentes entre las distintas ciudades.

Los valores de los arcos son unidades de tiempo (el tiempo que se tarda en viajar de una ciudad a otra).

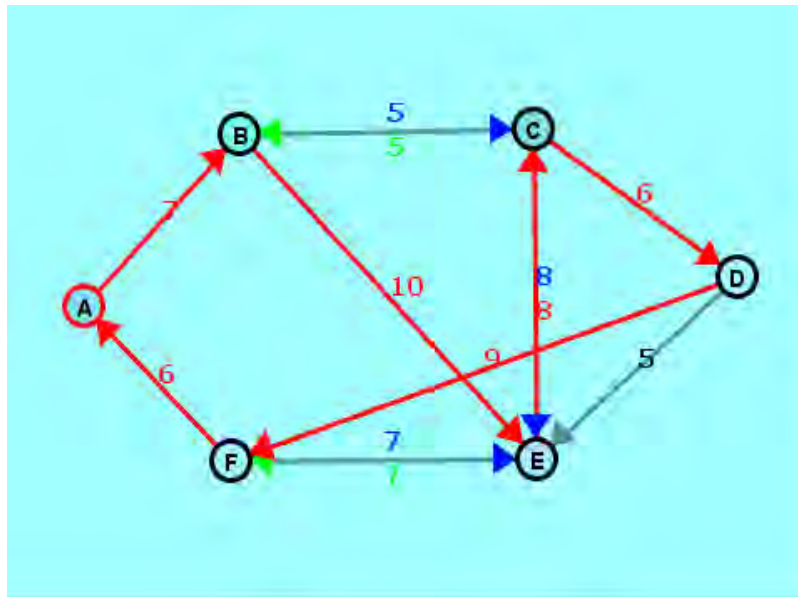
La aplicación calcula todas las soluciones desde cualquier nodo de partida del grafo. Para simplificarlo, el nodo de partida será el nodo “A”.



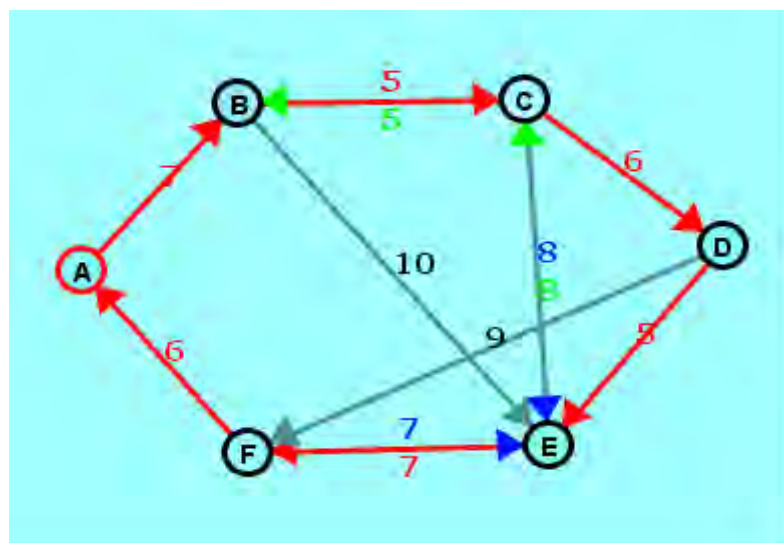
Recorrido óptimo de los nodos en una red

Se trataría de encontrar un circuito hamiltoniano que partiendo del nodo “A” recorra exactamente una vez el resto de nodos del grafo terminando otra vez en el nodo “A” con un tiempo total de recorrido mínimo.

La aplicación nos muestra dos soluciones, con los arcos de color rojo, de las cuales seleccionaría la segunda por tener un menor tiempo total:



Coste total = 46



Coste total = 36



Introducción, caminos y circuitos hamiltonianos

El proyecto en lo que se refiere a Caminos y Circuitos Hamiltonianos tiene los siguientes **objetivos**:

- Puesto en Internet, permitiría un acceso universal, o lo restringido que se quiera, para gran cantidad de personas porque, además se puede elegir entre el castellano y el inglés para toda la aplicación y la información aparece igual para los cinco navegadores de Internet más importantes.
- Soporte de ayuda para los alumnos que estudien teoría de grafos o cualquier otro uso que le quiera dar la cátedra de Investigación Operativa.
- Documentar un pseudocódigo universal para implementar el cálculo de los caminos y circuitos hamiltonianos y preservar lo fundamental del proyecto para el futuro. Es decir, si los lenguajes de programación que implementan la aplicación cambian o desaparecen con el tiempo, el proyecto se podría perder. Si esto sucede, sería muy fácil volver a implementar el cálculo de los caminos y circuitos hamiltonianos en el nuevo lenguaje de programación partiendo de los programas escritos en pseudocódigo. Para este objetivo, también se documentan los soportes de datos en los que se desarrolla la aplicación, de esta forma, se entiende muy bien lo que hace cada procedimiento en pseudocódigo.

Para realizar los anteriores objetivos, el proyecto consta de las siguientes **fases**:

- Interface gráfica muy desarrollada para que un usuario pueda crear un grafo dirigido que represente el modelo del problema a resolver.
- Cálculo de los caminos y circuitos hamiltonianos para cada nodo del grafo mediante el algoritmo de Kaufmann y Malgrange.
- Optimización de los caminos hamiltonianos y circuitos hamiltonianos calculados para cada nodo del grafo (camino) y para cada circuito.
- Información teórica para entender los procesos que se calculan y la ayuda para manejar la aplicación.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

El usuario dispone de una interface gráfica muy completa para construir el grafo que le permitirá crearlo, modificar su tamaño y la posición de sus nodos, ampliarlo, reducirlo, cambiar los valores de sus arcos, etc siempre guiado por los mensajes que aparecen en la barra de estado. Cuando se calculan los caminos o circuitos hamiltonianos, las soluciones aparecen en una ventana y, simultáneamente, en el grafo los arcos de cada solución y sus valores asociados pasan a tener el color rojo. También se puede hacer un seguimiento de los pasos intermedios que realiza el algoritmo de Kaufmann y Malgrange para calcular los caminos hamiltonianos pudiendo ver las matrices intermedias que se van generando (caminos elementales) hasta finalizar con los caminos hamiltonianos.

Entre cada par de nodos puede haber a lo sumo dos arcos, uno en cada sentido y cada uno con su valor asociado. Esto puede ocasionar, si no se remedia, un grafo engorroso con información agrupada de arcos y sus valores asociados que puede dar origen a confusiones, sobretodo en el sentido de que un valor no se asocie con su verdadero arco al ver el grafo. Para arreglar esta situación el grafo se construye de la siguiente manera:

- Cuando entre dos nodos sólo exista un arco, el color del arco será gris y su valor asociado será negro.
- Cuando entre dos nodos existan dos arcos, los dos arcos se convertirán en una sola arista de color gris con dos puntas de flecha cada una apuntando a su nodo de destino. Una punta de flecha y su valor asociado serán de color azul siendo la otra punta de flecha y su valor asociado de color verde.

De esta manera, dos arcos en sentido contrario entre dos nodos se reducen a una sola arista y se puede distinguir con claridad el valor asociado de cada arco por los colores. Esto simplifica el grafo y permite verlo con más claridad y sencillez. La interface gráfica es bastante intuitiva y gracias, sobre todo, a los mensajes que aparecen en la barra de estado, el usuario sabe en todo momento lo que está haciendo y lo que tiene que hacer. Al situar el ratón sobre los botones de la interface, aparecen



Introducción, caminos y circuitos hamiltonianos

mensajes explicativos del botón sobre el que está el ratón, además, existe un botón de “Ayuda” que nos explica la función de cada elemento en la interface gráfica y la secuencia de pasos que hay que seguir para construir el grafo y calcular los caminos y circuitos hamiltonianos.

La documentación teórica, que también se puede acceder a ella mediante un enlace en la aplicación puesta en Internet, nos explica los orígenes del problema que se quiere resolver, su fundamentación teórica y el procedimiento a seguir, además de los ejemplos.

Por último, se presenta un conjunto de casos resueltos paso a paso.

El código real del programa se expone en un fichero independiente por su gran volumen y porque no está ligado de forma inseparable al resto del proyecto, realmente, lo que va a perdurar en el tiempo es todo lo demás y el código real sólo pasa al ordenador lo desarrollado en pseudocódigo, soporte de datos, etc.



1.2- Métodos para determinar caminos y circuitos hamiltonianos

Respecto a los caminos hamiltonianos de un grafo, se verá primero como identificar grafos hamiltonianos, a continuación, y antes de ver el algoritmo de Kaufmann y Malgrange, se explicarán paso a paso los procedimientos para calcular multiplicaciones de matrices y multiplicación latina de matrices. Se explicará como pasar la información de un grafo a una matriz y a partir de ésta ir creando matrices para calcular los caminos elementales del grafo. Por último, a través del algoritmo de Kaufmann y Malgrange se calcularán todos los caminos hamiltonianos, si existen.

Con los caminos hamiltonianos encontrados, se calcularán los que tengan la suma total mayor y la suma total menor de sus arcos partiendo de cada nodo del grafo.

Con respecto a los circuitos hamiltonianos de un grafo, seguiremos aplicando el mismo algoritmo de Kaufmann y Malgrange con una pequeña variación para calcularlos y por último, se obtendrán los que tengan una suma mayor y menor en sus arcos.

Antes de comenzar, es necesario dar una serie de definiciones:

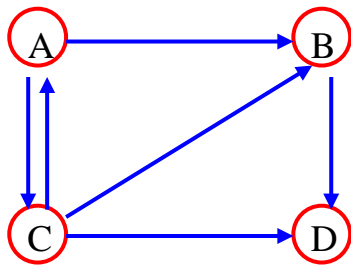
Grafo:

Conjunto de nodos unidos por un conjunto de líneas (aristas) o flechas (arcos). Formalmente, un grafo es una pareja $G = \langle N, A \rangle$, en donde “ N ” es un conjunto de nodos y “ A ” es un conjunto de aristas o arcos.

Ejemplo:



Métodos para determinar caminos y circuitos hamiltonianos

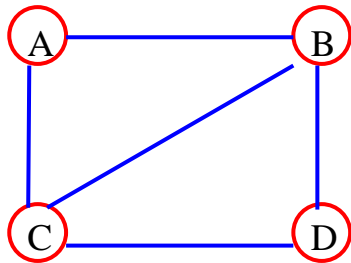


$G = \langle N, A \rangle$, en donde

$N = \{A, B, C, D\}$

$A = \{ (A, B), (A, C), (B, D), (C, A), (C, B), (C, D) \}$

Si este grafo fuese no dirigido tendríamos:



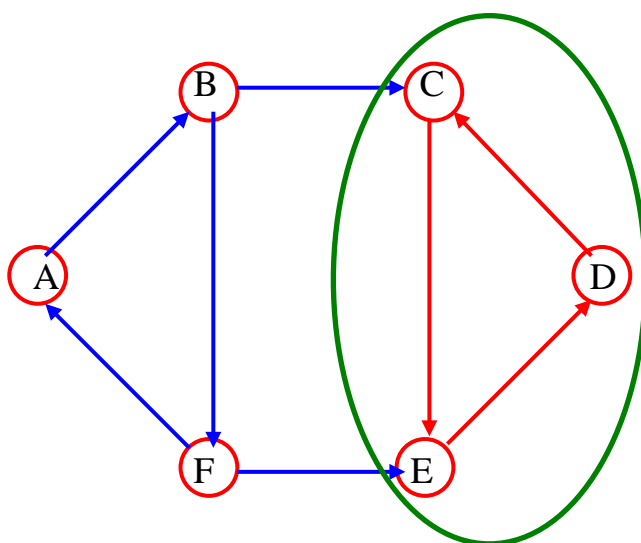
$G = \langle N, A \rangle$, en donde

$N = \{A, B, C, D\}$

$A = \{ \{A, B\}, \{A, C\}, \{B, C\}, \{B, D\}, \{C, D\} \}$

Subgrafo:

Un grafo es un subgrafo de otro si todos sus nodos y aristas (o arcos) están en el segundo grafo. Por ejemplo:



El grafo $G' = \langle N', A' \rangle$ en donde:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

$$N' = \{C, D, E\}$$

$$A' = \{(C, E), (D, C), (E, D)\}$$

Es subgrafo del grafo $G = \langle N, A \rangle$

$$N = \{A, B, C, D, E, F\}$$

$$A = \{(A, B), (B, C), (B, F), (C, E), (D, C), (E, D), (F, A), (F, E)\}$$

Grafo dirigido:

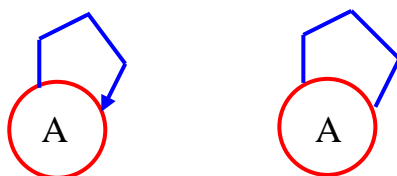
Sus nodos están unidos mediante arcos con indicación de dirección. Nunca hay más de dos flechas que unan dos nodos, y si hay dos flechas, entonces tienen que ir en sentidos opuestos. Un arco que vaya desde el nodo “A” hasta el nodo “B” será expresado mediante el par ordenado (A, B) . Ver primer ejemplo en la definición de grafo.

Grafo no dirigido:

Sus nodos están unidos mediante aristas sin indicación de dirección (por lo que la dirección está en ambos sentidos). Nunca hay más de una arista que una dos nodos. Una arista que una los nodos “A” y “B” será expresada mediante el conjunto $\{A, B\}$. Ver segundo ejemplo en la definición de grafo.

Bucle:

Arista o arco en el que el nodo inicial y el nodo final son el mismo.



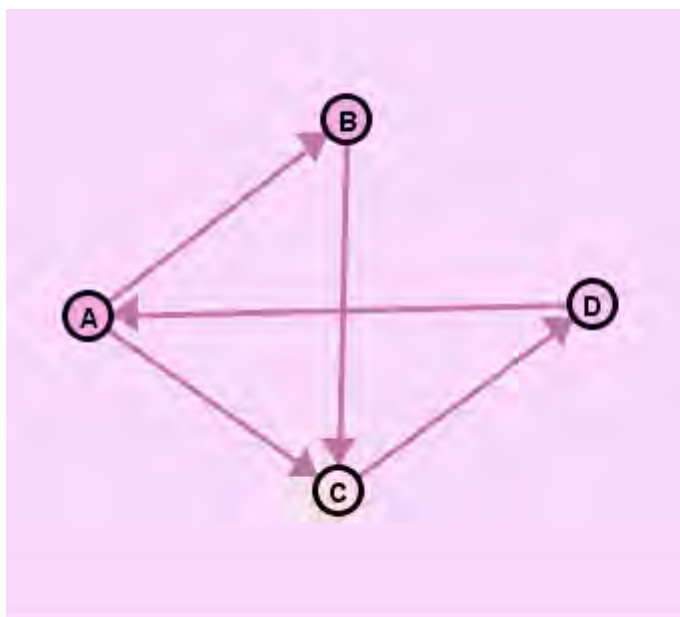


Métodos para determinar caminos y circuitos hamiltonianos

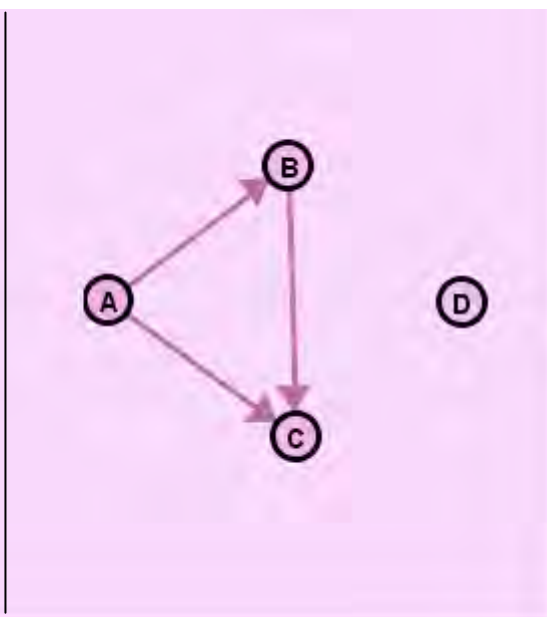
Grafo conexo:

Se puede llegar desde cualquier nodo hasta cualquier otro siguiendo una secuencia de aristas (en el caso de un grafo dirigido se permite circular en sentido inverso a lo largo de una flecha).

Grafo conexo:



Grafo no conexo:



Componente conexa:

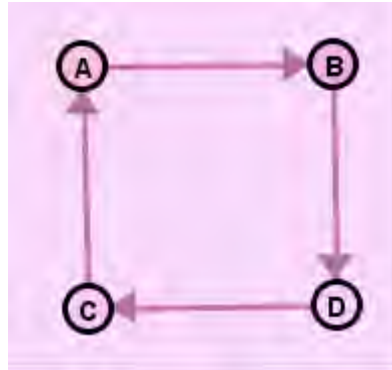
Se denomina “componente conexa” a un subconjunto de nodos de un grafo que sea conexo. En el ejemplo anterior, para el grafo conexo, cualquier subconjunto de él sería una componente conexa y para el grafo no conexo el nodo “D” sería una componente conexa y cualquier subconjunto de los nodos “A”, “B”, “C” sería una componente conexa.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Grafo dirigido fuertemente conexo:

Se puede pasar desde cualquier nodo hasta cualquier otro siguiendo una secuencia de arcos, pero respetando el sentido de las flechas. Por ejemplo:



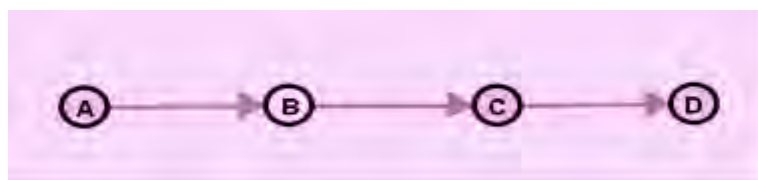
Nodos adyacentes:

El nodo “ i ” y el nodo “ j ” son adyacentes si están unidos por una arista o arco. En el ejemplo anterior, el nodo “A” es adyacente a los nodos “B” y “C”.

Camino:

Sucesión finita de arcos tal que el extremo final de uno de ellos coincida con el extremo inicial del siguiente.

Camino de arcos $\{(a, b) (b, c) (c, d)\}$:



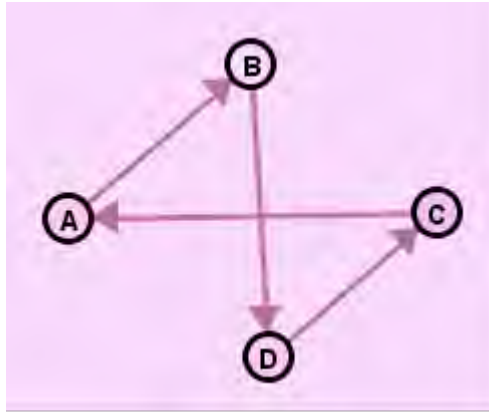
Circuito:

Camino en el que el nodo final coincide con el nodo inicial.

Circuito $\{(a, b), (b, d), (d, c), (c, a)\}$:

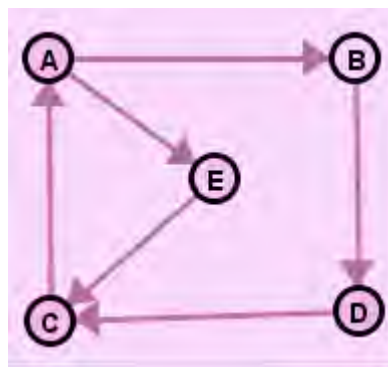


Métodos para determinar caminos y circuitos hamiltonianos



Camino simple:

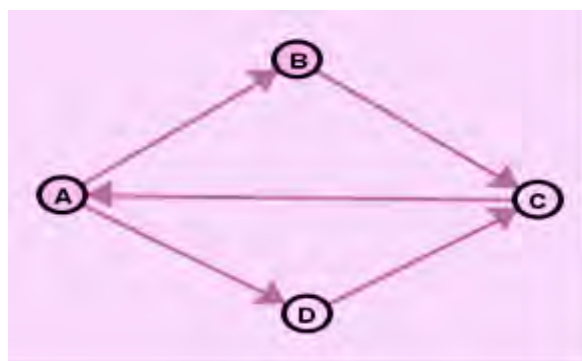
Si no se atraviesa ningún arco dos veces.



El camino $\{(A, B), (B, D), (D, C), (C, A), (A, E), (E, C)\}$ es un camino simple.

Camino elemental:

Si no se atraviesa ningún nodo dos veces.



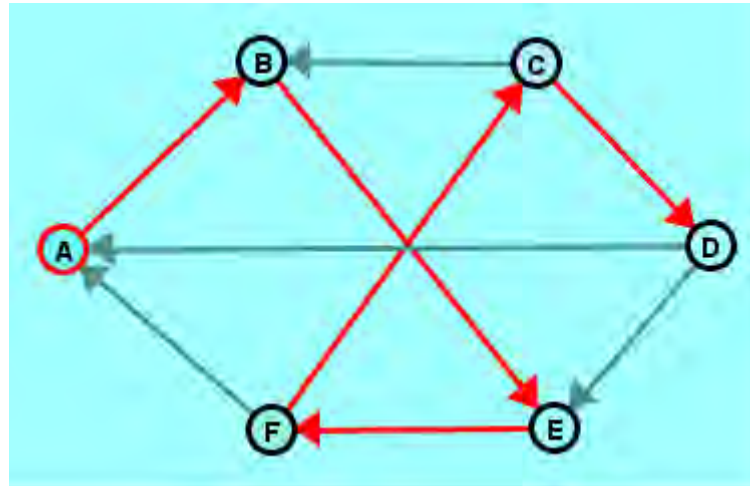


Recorrido óptimo de los nodos en una red

El camino $\{(A, B), (B, C)\}$ es un camino elemental.

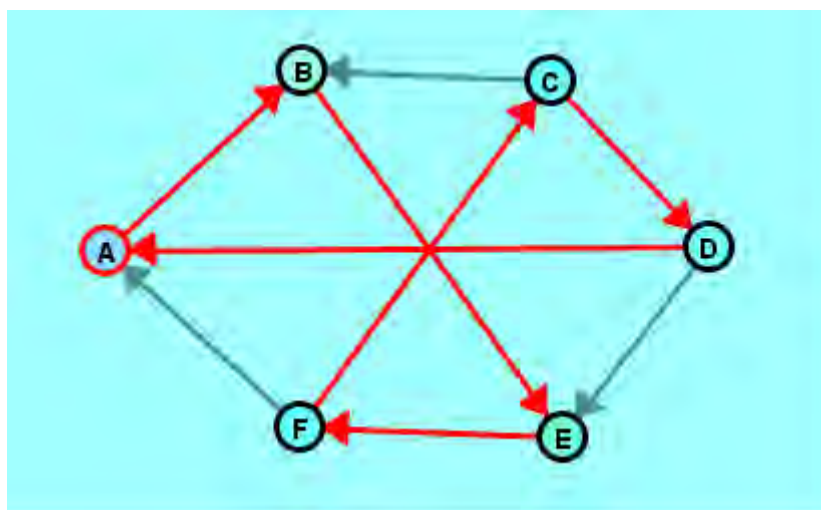
Camino Hamiltoniano:

Si se pasa exactamente una vez por cada nodo de un grafo (lógicamente, el grafo tiene que ser conexo). Los arcos en rojo nos muestran un camino hamiltoniano.



Circuito Hamiltoniano:

Camino Hamiltoniano en el que el nodo inicial coincide con el nodo final.



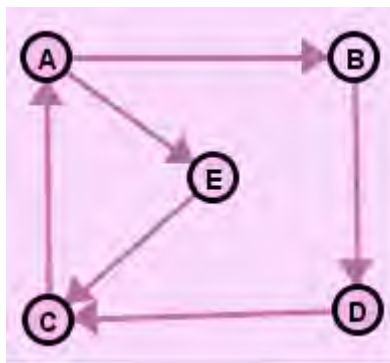


Métodos para determinar caminos y circuitos hamiltonianos

Camino Euleriano:

Aquel en el que se pasa exactamente una vez por cada arco.

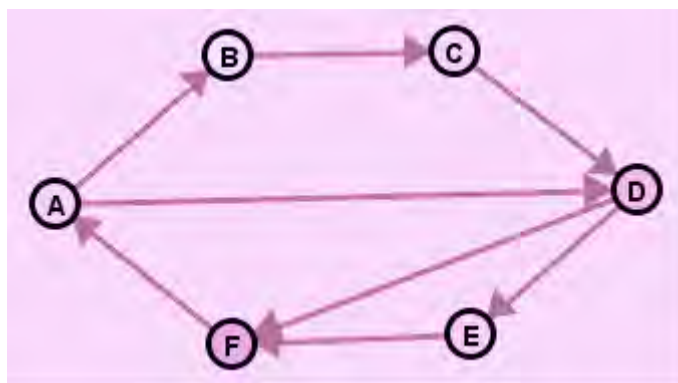
El camino $\{(A, B), (B, D), (D, C), (C, A), (A, E), (E, C)\}$ es un camino euleriano.



Camino prehamiltoniano:

Aquel en el que se pasa al menos una vez por cada nodo.

El camino $\{(A, B), (B, C), (C, D), (D, E), (E, F), (F, A), (A, D), (D, F)\}$ es prehamiltoniano.



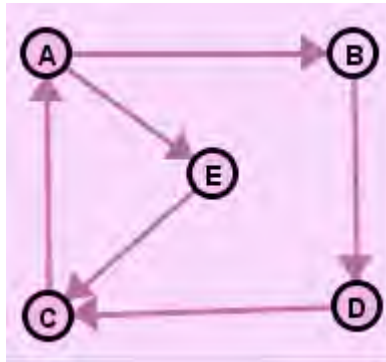
Camino preeuleriano:

Aquel en el que se pasa al menos una vez por cada arco.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

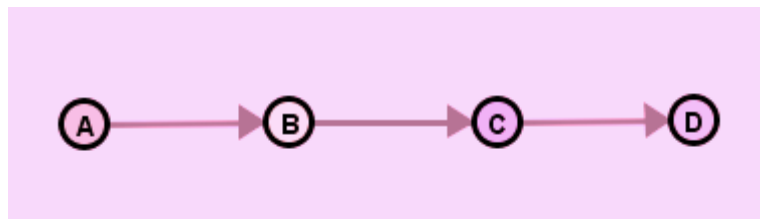
El camino $\{(A, B), (B, D), (D, C), (C, A), (A, E), (E, C), (C, A), (A, B)\}$ es un camino preeuleriano.



Longitud u orden de un camino:

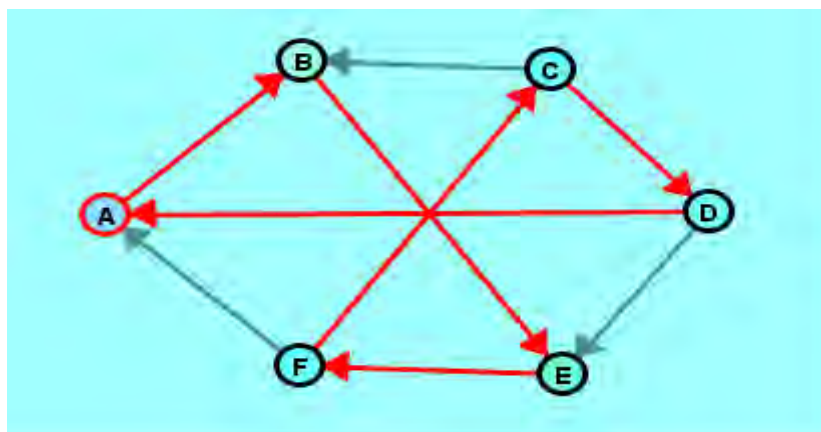
Número de arcos que tiene ese camino.

El camino $\{(A, B), (B, C), (C, D)\}$ es de longitud u orden tres.



Circuitos equivalentes:

Dado un circuito hamiltoniano, son los circuitos que resultan de él por permutación circular de sus nodos.



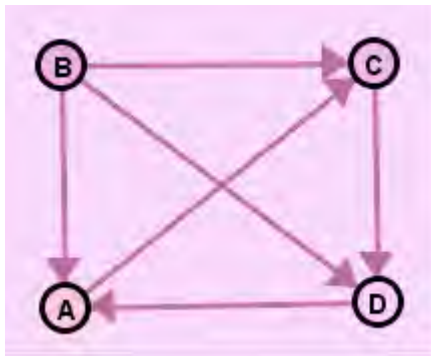


Métodos para determinar caminos y circuitos hamiltonianos

Los circuitos hamiltonianos $\{(A, B), (B, E), (E, F), (F, C), (C, D), (D, A)\}$ y $\{(E, F), (F, C), (C, D), (D, A), (A, B), (B, E)\}$ son circuitos equivalentes.

Grafo simple:

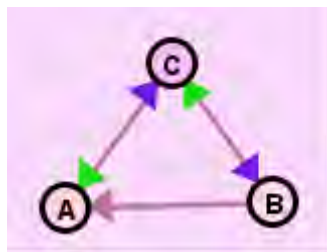
Es un grafo en el que entre dos nodos solo hay un arco:



Multigrafo:

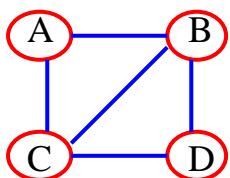
Es un grafo en el que entre dos nodos puede haber más de un arco.

En el siguiente ejemplo, el color de las flechas de los arcos nos indican su dirección.



Grado de un nodo i:

Número de aristas que inciden en ese nodo “ i ”. Se representa por “ $g(i)$ ”.



$$g(A) = 2; \quad g(B) = 3$$

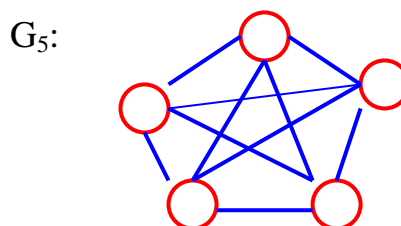
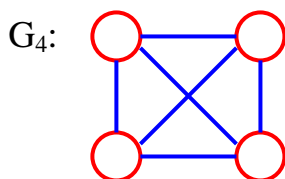
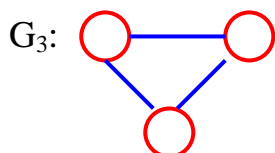
$$g(C) = 3; \quad g(D) = 2$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Grafo completo:

Aquel con una arista entre cada par de vértices. Un grafo completo con “ n ” vértices se representará por “ G_n ”:

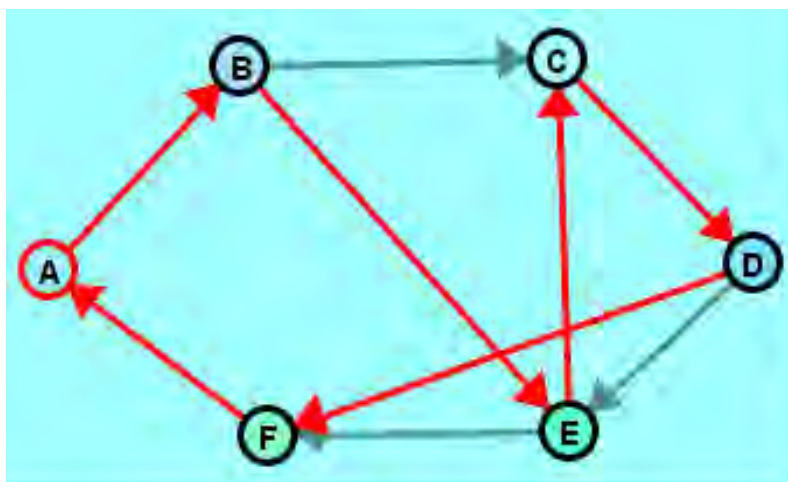


Los grafos completos tienen la siguiente propiedad: si el número de nodos del grafo es “ n ”, entonces tiene “ $[n (n - 1)] / 2$ ” aristas.

Grafo hamiltoniano:

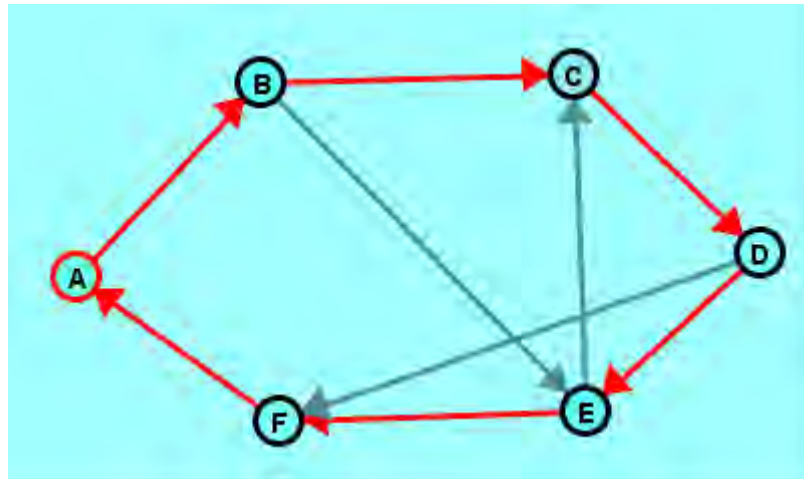
Es aquel que contiene al menos un circuito hamiltoniano.

El siguiente grafo hamiltoniano contiene dos circuitos hamiltonianos (con los arcos en rojo).





Métodos para determinar caminos y circuitos hamiltonianos





1.2.1- Caminos hamiltonianos de un grafo

Los caminos hamiltonianos se podrán calcular partiendo de cada nodo del grafo y si de un nodo comienza al menos un camino hamiltoniano, se calculará también el camino hamiltoniano que parte de él con la mayor suma de los valores de sus arcos y también el camino hamiltoniano con la menor suma. Posteriormente, si existen varios circuitos hamiltonianos, se calculará también los circuitos con mayor y menor suma en sus arcos.

1.2.1.1- Ayudas para identificar Grafos Hamiltonianos

Aunque no se conocen condiciones necesarias y suficientes útiles para la existencia de circuitos hamiltonianos, se han encontrado bastantes condiciones suficientes además de ciertas propiedades que se puede utilizar para demostrar que un grafo no contiene ningún circuito hamiltoniano. Por ejemplo, un grafo con un nodo en el que incide o del que sale un sólo arco no puede contener un circuito hamiltoniano ya que en un circuito hamiltoniano cada nodo tiene dos arcos del circuito (uno entrante y otro saliente). Además, si un nodo del grafo tiene sólo dos arcos, uno entrante y otro saliente, entonces esos dos arcos tienen que ser parte del recorrido de cualquier circuito hamiltoniano. A medida que añadimos arcos a un grafo, vamos haciendo más y más probable que exista un circuito hamiltoniano en ese grafo, por ello, es de esperar que haya condiciones suficientes para la existencia de circuitos hamiltonianos que dependan de que el grado de los vértices sea suficientemente grande. Dos de estas condiciones suficientes más importantes fueron descubiertas por Gabriel A. Dirac en 1952 y por Oystein Ore en 1960.

Los teoremas de Dirac y Ore nos proporcionan condiciones suficientes para que exista un circuito hamiltoniano. Sin embargo, estos teoremas no dan condiciones necesarias para la existencia de un circuito hamiltoniano, es decir, puede existir un



Caminos hamiltonianos de un grafo

grafo que tenga algún circuito hamiltoniano y no cumpla las hipótesis de Ore ni de Dirac.

Teorema de Dirac: Dado un grafo $G = \langle N, A \rangle$ simple con “ n ” nodos, con un número de nodos $|N| \geq 3$. Si $\forall v \in N$ se verifica que $g(v) \geq n/2$, entonces existe al menos un circuito hamiltoniano.

Teorema de Ore: Dado un grafo $G = \langle N, A \rangle$ simple con “ n ” nodos, cuyo número de nodos sea $|N| \geq 3$. Si se verifica que $g(v) + g(w) \geq n$, $\forall v, w \in N$ con $v \neq w$ y no adyacentes, entonces el grafo tiene, al menos, un circuito hamiltoniano.

Los siguientes puntos nos pueden ayudar para identificar grafos hamiltonianos:

1. Todo grafo G completo con $n \geq 3$ posee un circuito hamiltoniano.
2. Todo grafo con un punto de corte no es hamiltoniano.
3. Si G no es conexo no posee ningún circuito hamiltoniano.
4. Un camino hamiltoniano contiene “ $n-1$ ” arcos.
5. Un circuito hamiltoniano contiene n arcos.
6. Si G posee un circuito hamiltoniano todo nodo del grafo debe tener un $\text{Grado} \geq 2$.
7. Si existen nodos de grado dos en el grafo necesariamente sus aristas incidentes deben estar en el ciclo de hamilton.
8. Cuando se construye un circuito hamiltoniano y este circuito ha pasado por un nodo, pueden descartarse todas las aristas incidentes en ese nodo que no sean las dos usadas en el circuito.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

1.2.1.2.- Método para encontrar todos los caminos hamiltonianos de un grafo

Primero se explicará el procedimiento utilizado para calcular caminos elementales lo cual nos ayudará mucho a la hora de entender el algoritmo de Kaufmann para calcular los caminos hamiltonianos.

Y para finalizar este apartado, a través del algoritmo de Kaufmann y Malgrange se calcularán todos los caminos hamiltonianos del grafo.

1.2.1.2.1- Determinación de caminos elementales

Se aclararán algunos conceptos sobre las distintas operaciones que se realizarán con matrices. Primero se empezará por una multiplicación normal de matrices para ver el orden de interacción de cada elemento de la primera matriz con los elementos de la segunda matriz. Una vez conocido el orden de interacción entre dos matrices, se dará paso a la multiplicación latina de matrices centrándonos en la operación resultante entre dos elementos (cadenas). A continuación, veremos como se representa un grafo en una matriz y como se calculan los caminos elementales hasta que estos caminos se conviertan en caminos hamiltonianos utilizando la multiplicación latina de matrices.



Multiplicación de matrices

Para que dos matrices A y B se puedan multiplicar, se requiere que el número de columnas de la primera matriz A sea igual al número de filas de la segunda matriz B .

Cada elemento resultante de la multiplicación (matriz C) es el resultado de aplicar la siguiente fórmula:

$$C(i, j) = \sum_{K=1}^n A(i, k) * B(k, j)$$

Siendo “ n ” el número de columnas de la matriz A .

Por ejemplo:

$$A = \begin{pmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 5 & 6 & 7 & 8 \\ 9 & 10 & 11 & 12 \end{pmatrix} ; \quad B = \begin{pmatrix} 1 & 5 & 10 \\ 2 & 6 & 11 \\ 3 & 7 & 12 \\ 4 & 8 & 13 \end{pmatrix}$$

El resultado de la multiplicación de las matrices A y B es:

$$C = \begin{pmatrix} 30 & 70 & 120 \\ 70 & 174 & 304 \\ 110 & 278 & 488 \end{pmatrix}$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Para obtener el elemento $C(2,2)$ se han tenido que efectuar las siguientes operaciones:

$$\begin{aligned}
 C(2, 2) &= A(2, 1) * B(1, 2) = 5 * 5 \\
 &A(2, 2) * B(2, 2) = 6 * 6 \\
 &A(2, 3) * B(3, 2) = 7 * 7 \\
 &A(2, 4) * B(4, 2) = 8 * 8 \\
 &\quad \quad \quad \underline{174} \text{ Suma.}
 \end{aligned}$$

Multiplicación latina de matrices

Esta operación sigue el procedimiento de una multiplicación normal de matrices pero los elementos de las matrices no se multiplican (no son valores numéricos, representan cadenas). La operación que se realiza entre ellos es una multiplicación latina:

Si se tiene dos cadenas elementales:

$$S = (i1, i2, \dots, ip)$$

$$T = (j1, j2, \dots, jq)$$

La multiplicación latina (XL) de ambas cadenas será:

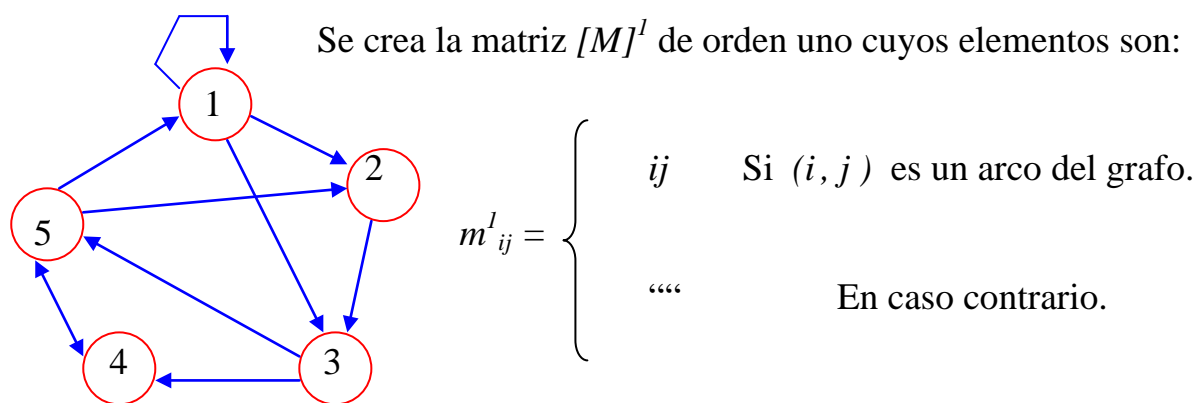
$$\left\{ \begin{array}{l} S \text{ }_{XL} \text{ } T = \{(i1, i2, \dots, ip, j2, j3, \dots, jq)\} \\ \text{Si } S \sqcap T = ip \text{ y } ip = j1 \\ \text{Y "" en los demás casos.} \end{array} \right.$$



Caminos hamiltonianos de un grafo

Matrices utilizadas, multiplicación latina sobre ellas y obtención de caminos elementales

Para calcular los caminos hamiltonianos de un grafo, primero hay que obtener la matriz inicial de ese grafo con la que vamos a trabajar. Siguiendo un grafo de ejemplo:



El carácter “#” es un simple separador de nodos.

$$[M]^1 = \begin{matrix} & \begin{matrix} 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \end{matrix} \\ \begin{matrix} 1 \\ 2 \\ 3 \\ 4 \\ 5 \end{matrix} & \begin{pmatrix} \text{""} & 1\#2 & 1\#3 & \text{""} & \text{""} \\ \text{""} & \text{""} & 2\#3 & \text{""} & \text{""} \\ \text{""} & \text{""} & \text{""} & 3\#4 & 3\#5 \\ \text{""} & \text{""} & \text{""} & \text{""} & 4\#5 \\ 5\#1 & 5\#2 & \text{""} & 5\#4 & \text{""} \end{pmatrix} \end{matrix}$$

Los bucles se eliminan.

Esta matriz nos dará los caminos elementales de orden uno.

Una vez que se tiene la matriz inicial, la multiplicación latina de esta matriz consigo misma es:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

$$[M]^2 = [M]^1 \times [M]^1 =$$

| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 |
|---|-------|-------|---|-------|-------|
| 1 | "" | "" | 1#2#3 | 1#3#4 | 1#3#5 |
| 2 | "" | "" | "" | 2#3#4 | 2#3#5 |
| 3 | 3#5#1 | 3#5#2 | "" | 3#5#4 | 3#4#5 |
| 4 | 4#5#1 | 4#5#2 | "" | "" | "" |
| 5 | "" | 5#1#2 | <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;"> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">5#1#3</div> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">5#2#3</div> </div> | "" | "" |

Esta matriz nos dará los caminos elementales de orden dos.

Por ejemplo,

Si un elemento de la primera matriz está compuesto por 1 # 2



y un elemento de la segunda matriz está compuesto por 2 # 3



se ve que el único elemento común en las dos cadenas es el 2, la multiplicación latina nos dará como resultado: 1#2#3

Si se encuentra un caso como éste: 2#3#4 en la primera matriz con 4#5#2 en la segunda matriz, el resultado sería "" porque aunque el elemento 4 es coincidente, se repite el elemento 2.

Se observa que el elemento m_{53}^2 tiene dos componentes 5#1#3 y 5#2#3, es decir, la matriz $[M]^2$ tiene, o puede tener, una dimensión más.

Más formalmente:

$$[M]^p = \begin{pmatrix} m_{11}^p & m_{12}^p & m_{13}^p & \dots & m_{1n}^p \\ & & & & \\ & & & & \\ m_{n1}^p & m_{n2}^p & m_{n3}^p & \dots & m_{nn}^p \end{pmatrix}$$



Caminos hamiltonianos de un grafo

$$[M]^q = \begin{pmatrix} m_{11}^q & m_{12}^q & m_{13}^q & \dots & m_{1n}^q \\ & & & & \\ & \dots & & & \\ m_{n1}^q & m_{n2}^q & m_{n3}^q & \dots & m_{nn}^q \end{pmatrix}$$

Un elemento m_{ij}^p de la matriz $[M]^p$ representa un camino elemental de “ i ” a “ j ” de orden p .

Un elemento m_{jk}^q de la matriz $[M]^q$ representa un camino elemental de “ j ” a “ k ” de orden q .

La multiplicación latina de estos dos elementos $m_{ij}^p \times m_{jk}^q$ representa los caminos elementales de “ i ” a “ k ” de orden $p + q$.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

1.2.1.2.2- Determinar todos los caminos hamiltonianos (algoritmo de Kaufmann y Malgrange)

Enumera sin redundancia todos los caminos elementales de longitudes $1, 2, \dots$, hasta " $n - 1$ " (siendo " n " el número de nodos del grafo) que parten de cada nodo, si es que existen dichos caminos.

1.- Iniciación:

A partir de un grafo, nos creamos la matriz $[M]^1$ cuyos elementos son:

$$m^1_{ij} = \begin{cases} ij & \text{Si } (i, j) \text{ es un arco del grafo.} \\ \text{""} & \text{En caso contrario.} \end{cases}$$

Los bucles se eliminan.

2.- $r = 1$; siendo " r " el índice de la matriz.

3.- Se realiza la multiplicación latina de matrices:

$$[M]^{r+1} = [M]^r \text{ XL } [M]^1$$

4.- Finalización:

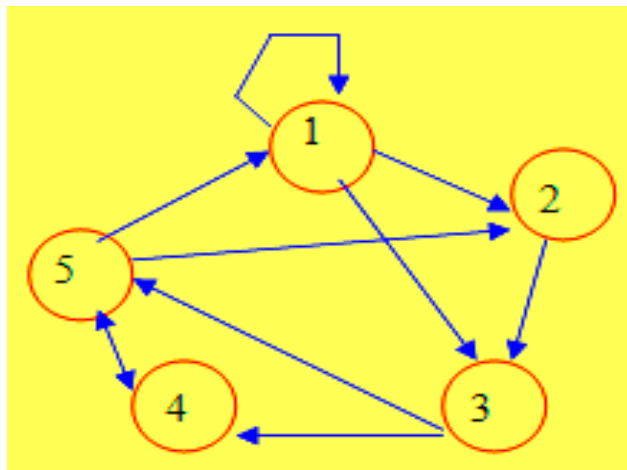
Siendo " n " el número de nodos del grafo,

- Si $r = n - 1$ Fin ; la matriz $[M]^{n-1}$ contiene todos los caminos hamiltonianos del grafo. La fila " i " de esta matriz corresponde a los caminos hamiltonianos que parten del nodo " i ".
- Y sino, $r = r + 1$ y se vuelve al paso 3°.



Caminos hamiltonianos de un grafo

Para ver el desarrollo práctico de este algoritmo, se seguirá el mismo ejemplo del grafo anterior para calcular todos sus caminos hamiltonianos.



Pasos 1º y 2º:

Para nuestro grafo, la matriz $[M]^1$ de índice uno ($r = 1$) será:

$$\begin{array}{c}
 \begin{array}{ccccc}
 & 1 & 2 & 3 & 4 & 5 \\
 1 & "" & 1\#2 & 1\#3 & "" & "" \\
 2 & "" & "" & 2\#3 & "" & "" \\
 3 & "" & "" & "" & 3\#4 & 3\#5 \\
 4 & "" & "" & "" & "" & 4\#5 \\
 5 & 5\#1 & 5\#2 & "" & 5\#4 & ""
 \end{array}
 \end{array}$$

Paso 3º:

Realizamos la multiplicación latina $[M]^{r+1} = [M]^r \times_L [M]^1$, ya hecha anteriormente:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

$$[M]^2 = [M]^1 \text{ XL } [M]^1 =$$

| | 1 | 2 | 3 | 4 | 5 |
|---|-------|-------|--|-------|-------|
| 1 | "" | "" | 1#2#3 | 1#3#4 | 1#3#5 |
| 2 | "" | "" | "" | 2#3#4 | 2#3#5 |
| 3 | 3#5#1 | 3#5#2 | "" | 3#5#4 | 3#4#5 |
| 4 | 4#5#1 | 4#5#2 | "" | "" | "" |
| 5 | "" | 5#1#2 | <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;"> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">5#1#3</div> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">5#2#3</div> </div> | "" | "" |

$r = 2$ y $n = 5$, luego no se cumple que $r = n - 1$ y se vuelve al paso 3º para calcular $[M]^3$:

$$[M]^3 = [M]^2 \text{ XL } [M]^1 =$$

| | | | | |
|---------|---------|--|--|--|
| "" | 1#3#5#2 | "" | <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;"> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">1#2#3#4</div> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">1#3#5#4</div> </div> | <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;"> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">1#2#3#5</div> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">1#3#4#5</div> </div> |
| 2#3#5#1 | "" | "" | 2#3#5#4 | 2#3#4#5 |
| 3#4#5#1 | 3#5#1#2 | "" | "" | "" |
| "" | 4#5#1#2 | <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;"> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">4#5#1#3</div> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">4#5#2#3</div> </div> | "" | "" |
| "" | "" | 5#1#2#3 | <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;"> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">5#1#3#4</div> <div style="display: inline-block; vertical-align: middle;">5#2#3#4</div> </div> | "" |

Como todavía el valor de " r " no es " $n-1$ ", se vuelve al paso 3º y se calcula $[M]^4$:



Caminos hamiltonianos de un grafo

$$[M]^4 = [M]^3 \text{ XL } [M]^1 = \begin{pmatrix} \text{""} & 1\#3\#4\#5\#2 & \text{""} & 1\#2\#3\#5\#4 & 1\#2\#3\#4\#5 \\ 2\#3\#4\#5\#1 & \text{""} & \text{""} & \text{""} & \text{""} \\ \text{""} & 3\#4\#5\#1\#2 & \text{""} & \text{""} & \text{""} \\ \text{""} & \text{""} & 4\#5\#1\#2\#3 & \text{""} & \text{""} \\ \text{""} & \text{""} & \text{""} & 5\#1\#2\#3\#4 & \text{""} \end{pmatrix}$$

Ahora $r = n - 1 = 4$ y por tanto se ha terminado de calcular todos los caminos hamiltonianos del grafo. Estos caminos son:

| Desde el nodo | Caminos hamiltonianos del grafo |
|---------------|---------------------------------|
| 1 | 1#3#4#5#2 1#2#3#5#4 1#2#3#4#5 |
| 2 | 2#3#4#5#1 |
| 3 | 3#4#5#1#2 |
| 4 | 4#5#1#2#3 |
| 5 | 5#1#2#3#4 |

Se puede hacer una modificación para disminuir considerablemente, sobre todo si el grafo es grande, el número de veces que se realiza la multiplicación latina:

1.- Iniciación:

Siendo “ n ” el número de nodos del grafo,



Recorrido óptimo de los nodos en una red

A partir de un grafo, se crea la matriz $[M]^1$ cuyos elementos son:

$$m_{ij}^1 = \begin{cases} ij & \text{Si } (i, j) \text{ es un arco del grafo.} \\ \text{""} & \text{En caso contrario.} \end{cases}$$

Los bucles se eliminan.

2.- $r = 1$; siendo “ r ” el índice de la matriz.

3.- Calculamos la matriz $[M]^2$:

$$[M]^2 = [M]^1 \text{ XL } [M]^1$$

$$r = 2$$

4.- Según sea el valor del índice r se hará una cosa u otra.

- Si el índice r de $[M]^r$ cumple $r + r \leq n - 1$:

$$\text{Se calcula } [M]^{r+r} = [M]^r \text{ XL } [M]^r$$

$$r = r + r$$

- Si el índice r de $[M]^r$ cumple $r < n - 1$ y $r + r > n - 1$:

$$\text{Se calcula } [M]^{r+1} = [M]^r \text{ XL } [M]^1$$

$$r = r + 1$$



5.- Finalización:

- Si $r = n - 1$ Fin ; la matriz $[M]^{n-1}$ contiene todos los caminos hamiltonianos del grafo. La fila “ i ” de esta matriz corresponde a los caminos hamiltonianos que parten del nodo “ i ”.
- Y sino, se vuelve al paso 4°.

Si se siguiera el ejemplo anterior, se obtendría $[M]^1$ del grafo, después $[M]^2$, y por último $[M]^4$.

Un dato muy importante es que cuando se trabaja con grafos muy grandes y muchos arcos el cálculo de las matrices puede tardar un poco (los recursos del ordenador son finitos). Para esta inevitable situación, en la barra de estado de la aplicación informática se muestra en qué punto está el proceso (que matriz se está calculando) y el usuario tiene dos opciones, interrumpir el cálculo de los caminos hamiltonianos haciendo clic con el ratón en un botón sin que se produzca un error, o simplemente, dejar pasar el tiempo hasta que se termine el cálculo de las matrices. En caso de que la memoria del ordenador se desborde, simplemente aparece una ventana con un mensaje explicándolo interrumpiendo el proceso de forma normal y sin que se produzcan errores. Estas dos situaciones son muy excepcionales pero se tienen que controlar.



1.2.1.3- Optimización de los caminos hamiltonianos

Partiendo de cada nodo del grafo, se recorren todas las soluciones obtenidas (caminos hamiltonianos) y para cada una de ellas, si el valor de la suma total de sus arcos es mayor que los valores totales de los caminos hamiltonianos ya vistos (desde el mismo nodo de partida), se copia en un vector de máximos el nodo de inicio del camino hamiltoniano y su suma total. Se hace el mismo procedimiento para los valores menores. Es decir, para cada nodo del grafo que sea el inicio de un camino hamiltoniano, existirá un vector que contenga dicho nodo y la suma total de los arcos de un camino hamiltoniano que parte de él de tal manera que esa suma sea la mayor de todos los caminos hamiltonianos que parten de dicho nodo. Lo mismo hay que decir para los valores mínimos. Por ejemplo, los vectores podrían ser para un caso dado:

MayorValorSolución $\longrightarrow \{\{“A”, 15,3\}, \{“B”, 8\}, \{“C”, 14\}\}$

MenorValorSolución $\longrightarrow \{\{“A”, 6\}, \{“B”, 8\}, \{“C”, 2,5\}\}$

Puede haber varias soluciones para un mismo nodo, estos caminos hamiltonianos se muestran ordenados en la ventana de soluciones máximas o mínimas de la aplicación.



1.2.2- Cálculo de los circuitos hamiltonianos y su optimización

Dado un grafo $G = (N, A)$; siendo “N” el conjunto de nodos y “A” el conjunto de arcos, primero se calculará mediante el algoritmo de Kaufmann los caminos hamiltonianos del grafo, es decir, la matriz $[M]^{n-1}$, siendo “n” en número de nodos del grafo.

Si ahora se calcula $[M]^n = [M]^1 \text{ XL } [M]^{n-1}$ pero con la modificación de que al hacer la multiplicación latina también será válido unir caminos elementales con los nodos primero de la matriz $[M]^1$ y último de la matriz $[M]^{n-1}$ coincidentes, resultará una matriz $[M]^n$ cuyos componentes son todos “” menos en la diagonal principal en la que se encontrarán todos los circuitos hamiltonianos del grafo.

Cada elemento de la diagonal tiene todos los circuitos hamiltonianos del grafo, y en cada fila “i” los circuitos empezarán por el nodo “i”. En la práctica, sólo será necesario iterar la primera fila de $[M]^1$ con la primera columna de $[M]^{n-1}$.

Siguiendo el ejemplo del grafo anterior, se calcula sus circuitos hamiltonianos, es decir, se calcula $[M]^5 = [M]^1 \text{ XL } [M]^4$

$$[M]^5 = \begin{pmatrix} 1\#2\#3\#4\#5\#1 & "" & "" & "" & "" \\ "" & 2\#3\#4\#5\#1\#2 & "" & "" & "" \\ "" & "" & 3\#4\#5\#1\#2\#3 & "" & "" \\ "" & "" & "" & 4\#5\#1\#2\#3\#4 & "" \\ "" & "" & "" & "" & 5\#1\#2\#3\#4\#5 \end{pmatrix}$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

En esta matriz se puede ver que sólo existe un circuito hamiltoniano, dependiendo de la fila “ i ” en que esté el circuito el nodo de partida será el nodo “ i ” pero es el mismo circuito en todas las filas.

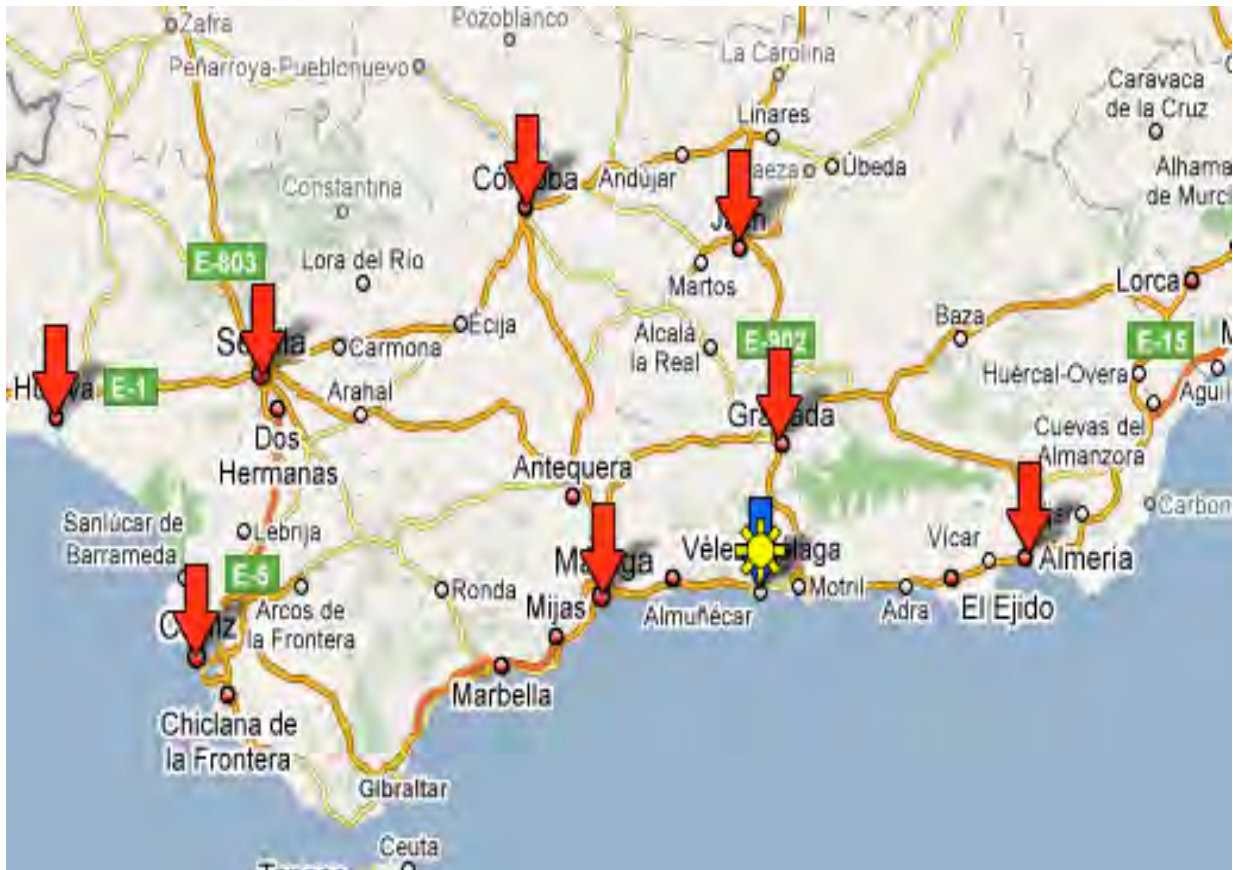
Al igual que para los caminos hamiltonianos, con grafos grandes, se resuelven igualmente los problemas de un proceso lento o un desbordamiento de memoria. Para obtener los circuitos hamiltonianos óptimos (los de mayor y menor suma de sus arcos), el nodo de partida es irrelevante al tratarse de un circuito, simplemente se calculan los circuitos de mayor y menor suma total.



1.3- Ejemplo completo

Una persona quiere hacer un recorrido en coche por todas las capitales de provincia de Andalucía. En principio, la ciudad de partida puede ser cualquiera y la última ciudad del recorrido tiene que ser la misma ciudad de inicio del circuito. De lo que se trata, es de pasar exactamente una vez por cada ciudad andaluza y volver a la ciudad de partida habiendo recorrido el menor número de kilómetros en total.

El primer paso, es hacernos con un mapa de Andalucía y ver la red de carreteras existente entre las capitales de provincia (marcadas con una flecha en rojo).



A continuación tenemos que buscar los kilómetros reales que hay entre las capitales de provincia conectadas entre sí por carretera según el mapa:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

| Ciudades | Km |
|-------------------|-----|
| Sevilla – Cádiz | 125 |
| Sevilla – Huelva | 94 |
| Sevilla – Córdoba | 138 |
| Sevilla – Granada | 256 |
| Sevilla – Málaga | 219 |
| Málaga – Cádiz | 265 |
| Málaga – Córdoba | 187 |
| Málaga – Granada | 129 |
| Málaga – Almería | 219 |
| Granada – Jaén | 99 |
| Granada – Almería | 166 |
| Córdoba – Jaén | 104 |

Ya tenemos toda la información necesaria para construir un grafo que represente a las ciudades andaluzas y sus conexiones en kilómetros por carretera.

Desde la página principal de la aplicación, en su parte superior nos vamos al enlace “[Applets Algoritmos](#)”:

Recorrido óptimo de los nodos de una red

AUTOR: Francisco Ruiz Recuenco

Tutor: [Alfonso Mateos Caballero](#)

[[Principal](#)] [[Documentación teórica Kruskal y Prim](#)] [[Documentación teórica Hamilton](#)] [**[Applets Algoritmos](#)**]



Ejemplo completo

Esta nueva ventana nos da información útil para manejar la aplicación. Ahora lo que nos interesa es ver la interface de usuario para poder trabajar. Para ello hacemos clic con el ratón en el enlace “[aquí](#)” referente a los caminos y circuitos hamiltonianos.

Recorrido óptimo de los nodos de una red

AUTOR: Francisco Ruiz Recuenco
Tutor: [Alfonso Mateos Caballero](#)

[[Principal](#)] [[Documentación teórica Kruskal y Prim](#)] [[Documentación teórica Hamilton](#)] [[Applets Algoritmos](#)]

Pulse [aquí](#) para lanzar el applet de *árboles de recubrimiento mínimo por Kruskal y Prim* a pantalla completa.

Pulse [aquí](#) para lanzar el applet de *caminos y circuitos hamiltonianos por Kaufmann* a pantalla completa.

¡Atención!: la ventana del applet no permitirá ver nada más que el applet en pantalla. Por ello, recuerde que puede cambiar entre ventanas pulsando [Alt+Tabulador](#), y cerrar la ventana del applet, una vez seleccionada, con [Alt+F4](#).

Ciertos navegadores no permiten a las páginas abrirse automáticamente en modo de pantalla completa. En el caso de que la página del applet sea abierta con alguno de esos navegadores, no podrá visualizarse toda la superficie del applet desde la misma apertura de la página y, por tanto, no se podrá interactuar con éste plenamente hasta pasar al modo de pantalla completa de forma manual.

La mayor parte de los navegadores permiten alternar entre el modo de ventana normal y el de pantalla completa pulsando [F11](#). Puede utilizar esto y, si no funciona, puede simplemente maximizar la ventana.

Y se nos visualizará la ventana de trabajo:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Área de dibujo

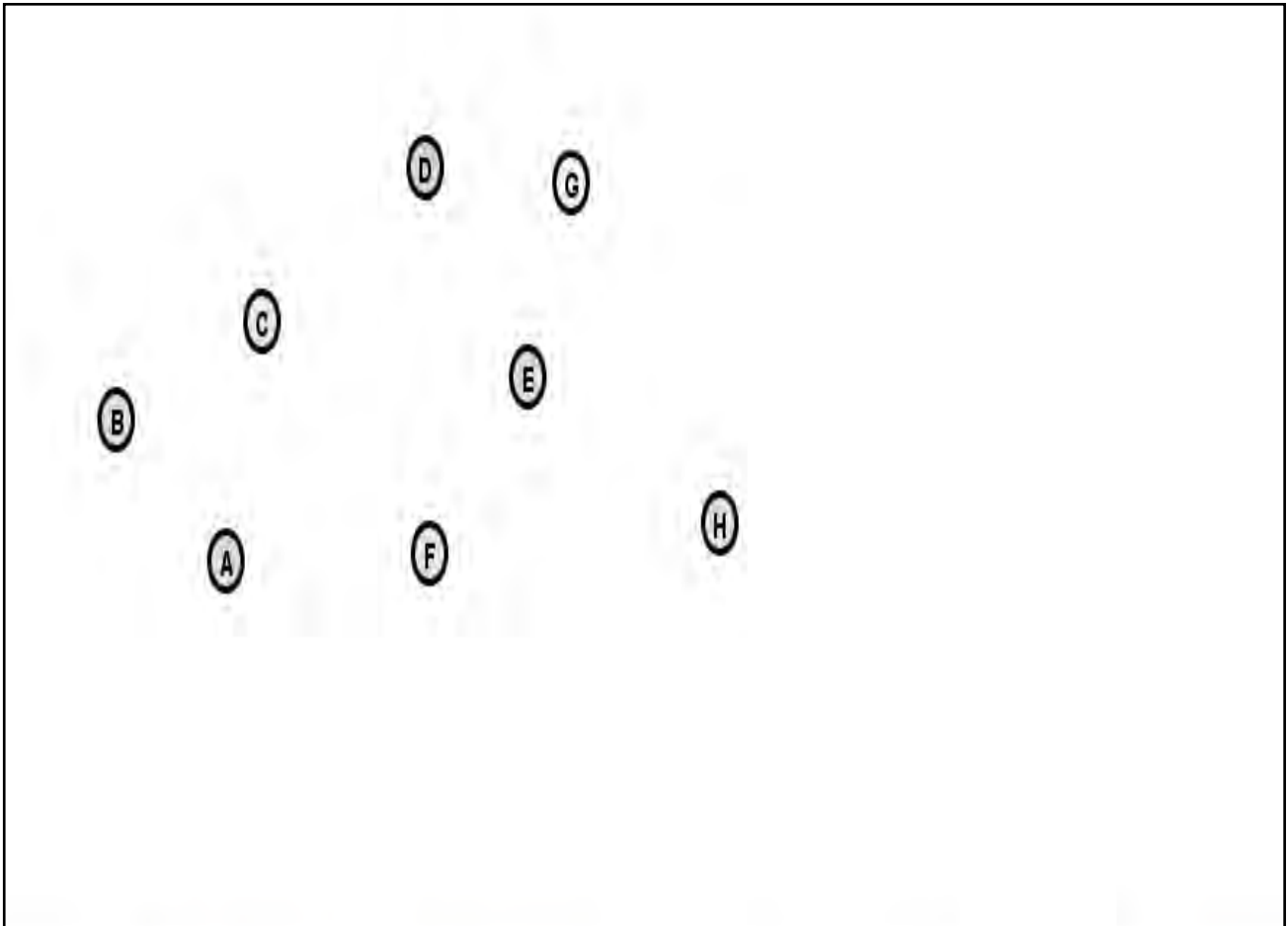


En el marco “Usuario”, ya está seleccionado el idioma “Español” y suponemos que sabemos manejar esta ventana, por tanto, no se va a utilizar el marco “Usuario”.



Ejemplo completo

Siempre guiados por la información que aparece en la barra de estado de la parte inferior, primero crearemos las ocho ciudades andaluzas representadas por ocho nodos. En el marco “Edición”, el botón “Nodos” está activado por defecto al abrirse esta ventana y sólo hay que hacer clic con el ratón ocho veces en el área de dibujo en distintas posiciones:



Edición

| | |
|-------|-------|
| Nodos | Arcos |
| Valor | |

Borrar

| | |
|--------|-------|
| Nodo | Arco |
| Último | Grafo |

Valores Arcos

Próximo

1,0

Contadores

nodos: 8

arcos: 0

Algoritmo de Kaufmann

Caminos hamiltonianos

Circuitos hamiltonianos

Utilidades

Desplazar área dibujo

Fondo

Usuario

Ayuda

Español ▼

☒ Ver

Estadísticas



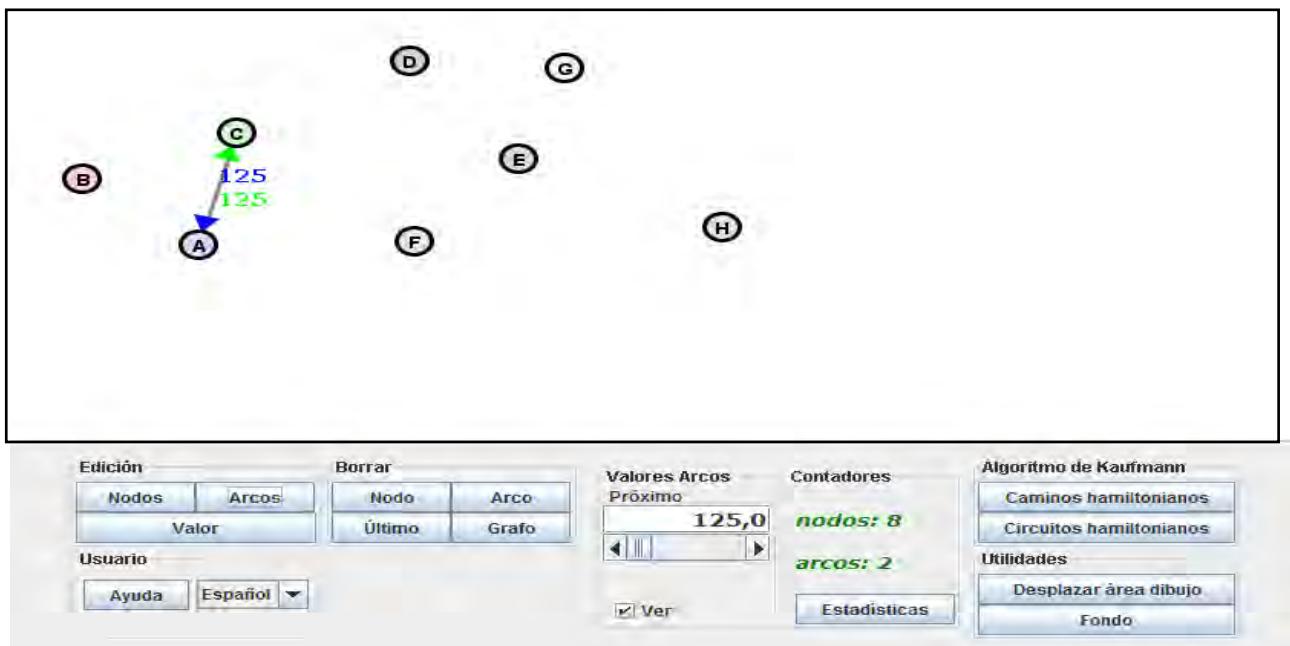
Recorrido óptimo de los nodos en una red

Nodo “A” \Rightarrow Cádiz.
Nodo “B” \Rightarrow Huelva.
Nodo “C” \Rightarrow Sevilla.
Nodo “D” \Rightarrow Córdoba.
Nodo “E” \Rightarrow Granada.
Nodo “F” \Rightarrow Málaga.
Nodo “G” \Rightarrow Jaén.
Nodo “H” \Rightarrow Almería.

A continuación crearemos los arcos que representan las carreteras y pondremos sobre ellos los kilómetros entre ciudad y ciudad. Por ejemplo, si queremos unir las ciudades de Sevilla y Cádiz, en el marco “Valores arcos” ponemos los kilómetros entre ambas ciudades “125”. A continuación, en el marco “Edición”, hacemos clic con el ratón en el botón “Arcos”.

Ahora, el trazar un arco es tan sencillo como hacer clic con el ratón en el nodo “C” (Sevilla) y a continuación hacer clic otra vez sobre el nodo “A” (Cádiz), aparecerá un arco de Sevilla a Cádiz con los 125 kilómetros que hay entre ambas ciudades.

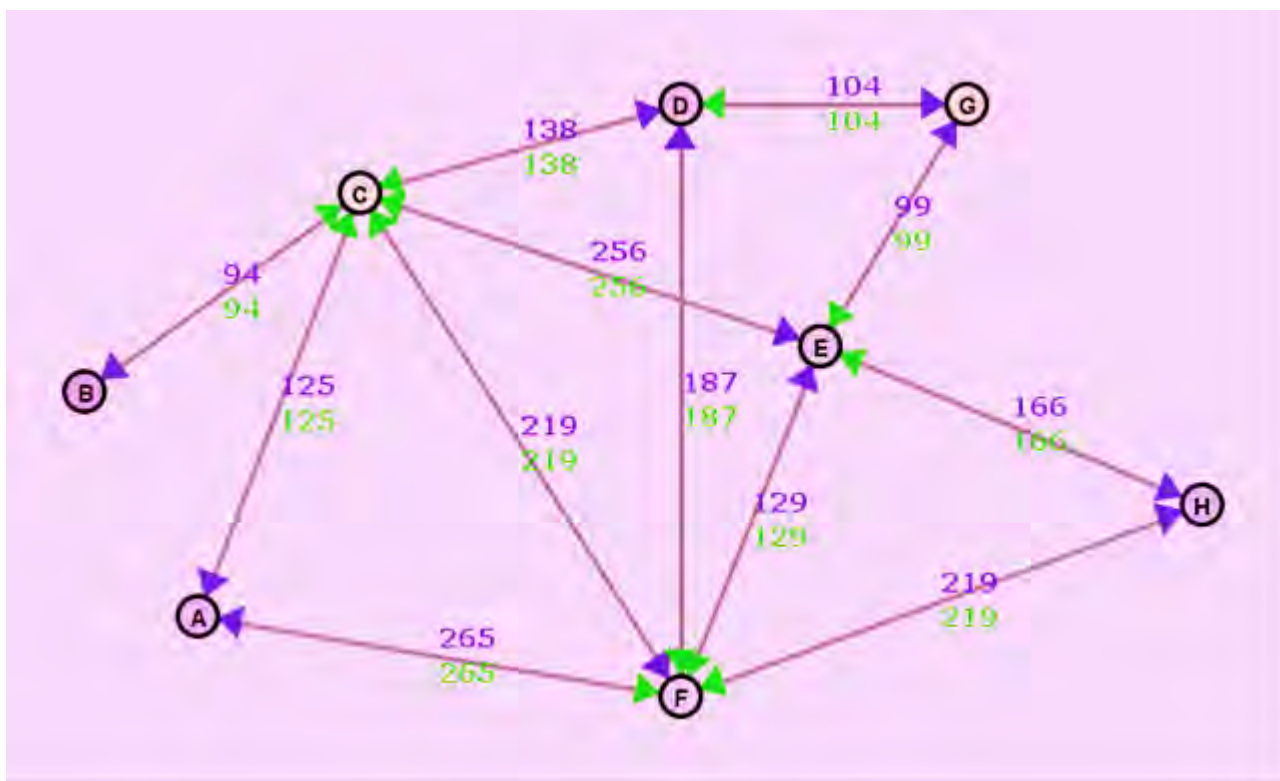
También hay que trazar un arco en sentido contrario y del mismo valor, ya que también se puede ir de Cádiz a Sevilla. Para ello, simplemente hacemos clic en el nodo “A” (Cádiz) y después otro clic en el nodo “C” (Sevilla).





Ejemplo completo

Si repetimos estas operaciones para trazar el resto de arcos nos quedará el siguiente grafo:

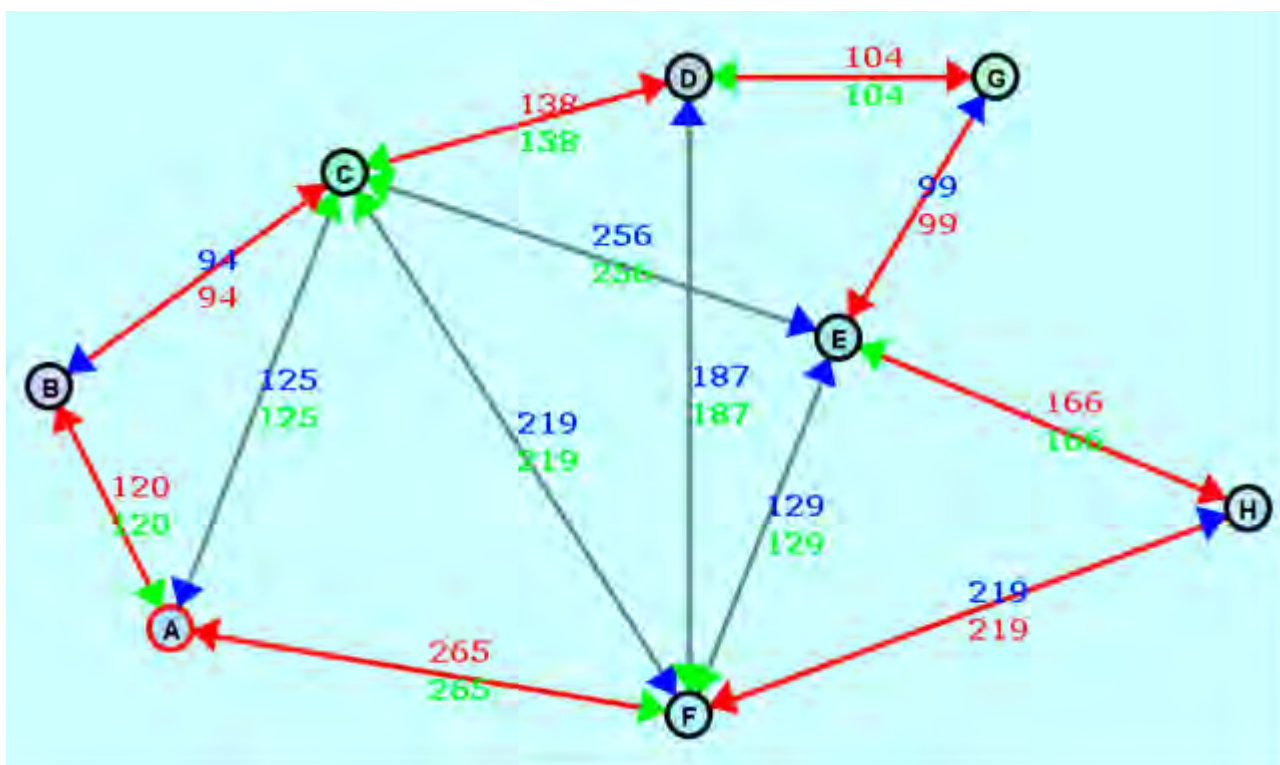


Sólo queda ya hacer clic en el botón “Circuitos hamiltonianos”. Se puede comprobar que no existe ningún circuito hamiltoniano para este grafo, habrá que ir por carreteras secundarias para que aparezca alguno. Vamos a suponer que de Cádiz a Huelva se puede ir directamente recorriendo una distancia de 120 kilómetros. Añadimos dos arcos en sentido contrario entre los nodos “A” y “B” con un valor de 120 y a continuación hacemos clic en el botón “Circuitos hamiltonianos”.

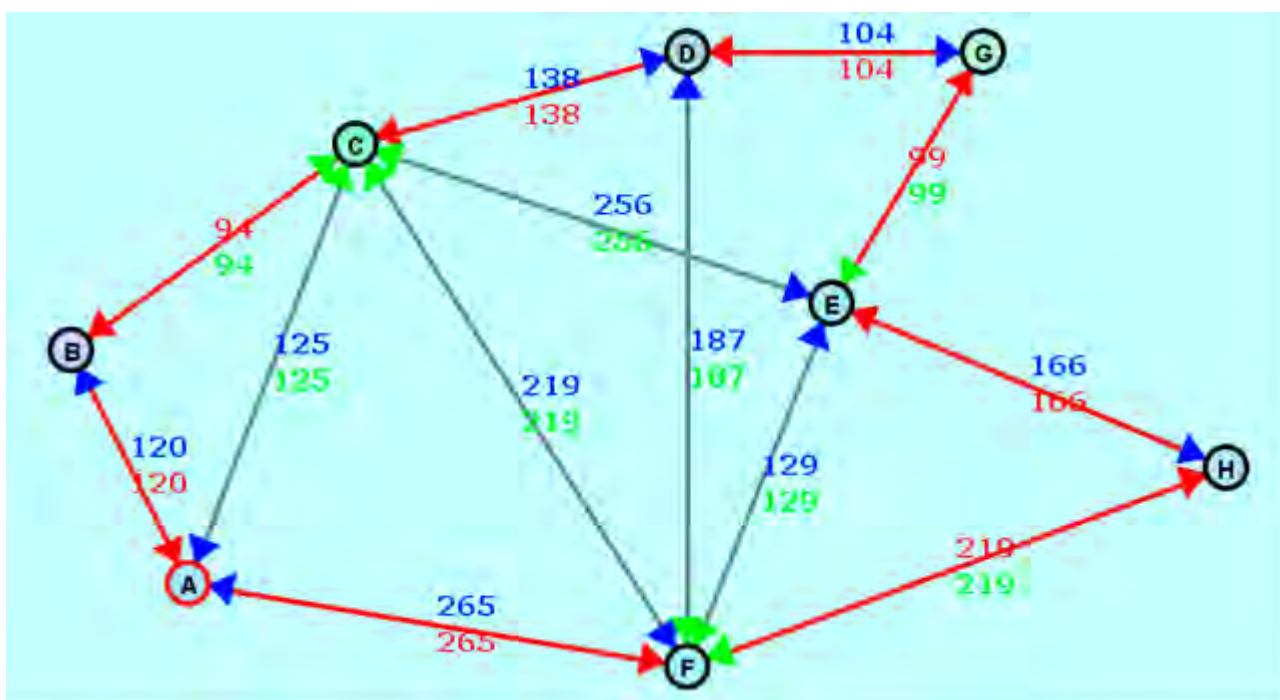
Nos aparecen dos circuitos con el mismo total de kilómetros recorridos, en realidad es el mismo circuito recorrido en un sentido o en otro, partiendo de cualquier ciudad.



Recorrido óptimo de los nodos en una red



Solución 1



Solución 2

Vamos a añadir una carretera entre Jaén y Almería de 200 kilómetros de distancia trazando dos arcos en sentido contrario desde los nodos “G” y “H” con un valor de 200 y volvemos a pulsar el botón de “Circuitos hamiltonianos”.



Ejemplo completo

Nos salen 6 circuitos hamiltonianos. Pulsando el botón de siguiente vamos viendo las distintas soluciones y si pulsamos el botón “Soluciones menores” situado en la ventana de soluciones, nos aparecen dos con un valor total mínimo de kilómetros recorridos de 1205. Estas dos soluciones son también las soluciones 1 y 2 ya vistas anteriormente.

Para volver a la edición del grafo, hacemos clic en el botón “Terminar”.

Para volver a la página principal, hacemos clic en el enlace “cerrar ventana” de la parte superior.



1.4- Estructuración del programa

Lo primero que hay que hacer antes de programar la aplicación en el ordenador es saber que soportes de datos se van a utilizar y su relación entre ellos. Con esta ayuda, la programación se centra en resolver y explicar los algoritmos de una forma más sencilla sin entrar en detalles que pueden enturbiar su seguimiento y que ya se han aclarado antes de meternos en el pseudocódigo.

El pseudocódigo está basado en una programación estructurada muy fácil de seguir y dividida en procedimientos para simplificar y modular toda la aplicación.

1.4.1- Soporte de datos

Se ha elaborado documentación sobre los soportes de datos que se utilizan y su interrelación, lo que ayudará mucho a comprender como se ha programado. Esto añadido a la documentación en pseudocódigo, hará muy viable la implementación de la aplicación en cualquier lenguaje de programación.

La interfaz gráfica que maneja el usuario proporciona un grafo de partida sobre el que se trabaja para obtener sus caminos y circuitos hamiltonianos.

El primer paso es representar la información del grafo en una matriz de cadenas de caracteres que se llamará “**MatrizGrafo**” equivalente a la matriz $[M]^I$ vista al explicar el algoritmo de Kaufmann.

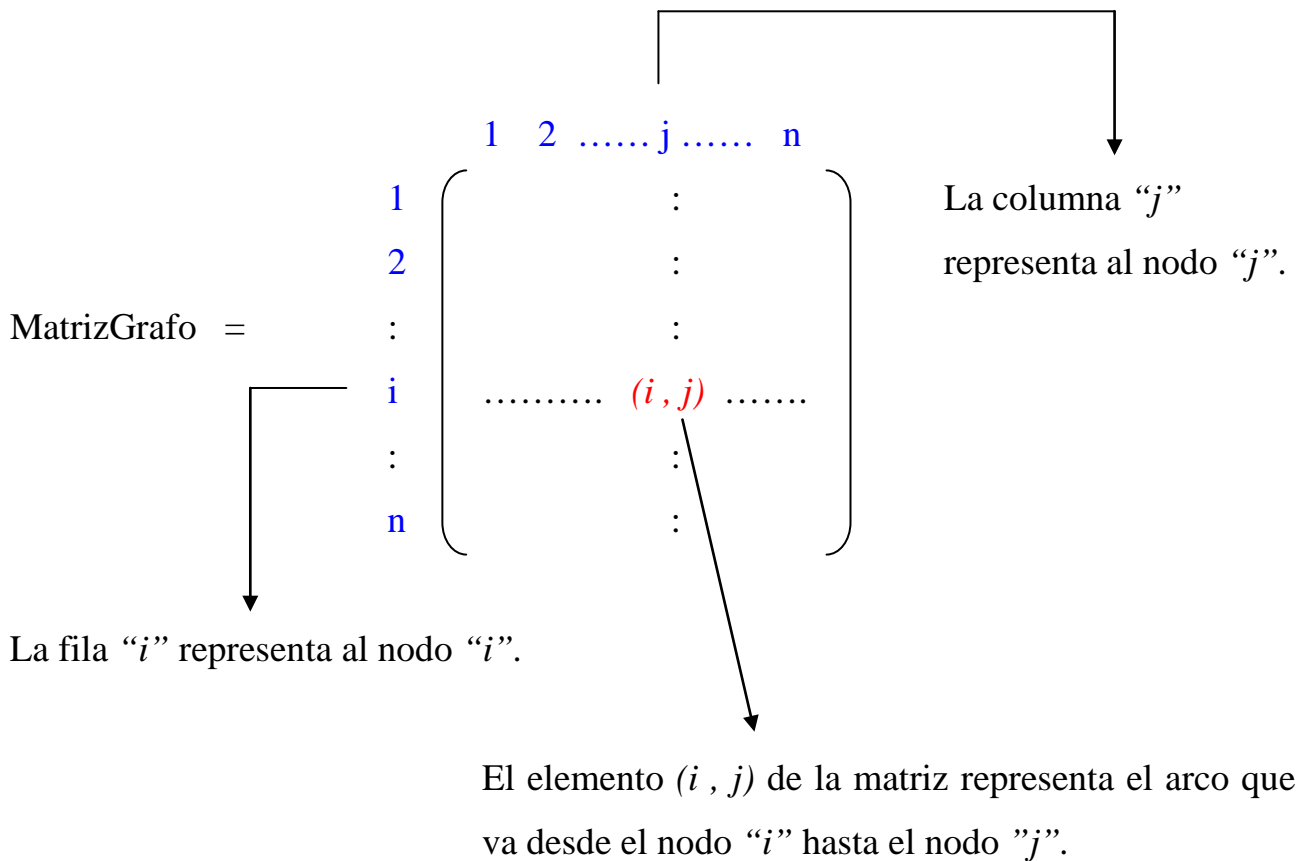
La estructura de esta matriz es la siguiente:

Si el número de nodos del grafo es “ n ”, será una matriz bidimensional cuadrada de “ $n \times n$ ” elementos.

Si se numeran las filas y columnas desde uno al número de nodos:



Estructuración del programa



$$(i, j) = \begin{cases} i \# j & \text{Si existe un arco que va desde el nodo “} i \text{” hacia el nodo “} j \text{”} \\ \text{“”} & \text{En los demás casos.} \end{cases}$$

Es una matriz bidimensional porque no puede haber más de un arco con la misma dirección entre dos nodos.

Aunque en la interfaz de usuario los nodos del grafo aparecen con letras, en las matrices se representarán, para trabajar mejor, mediante números enteros a partir del uno.

Para poder distinguir un nodo de otro en una cadena de caracteres, se utilizará un separador dentro de la cadena (se usará el separador “ $\#$ ”).

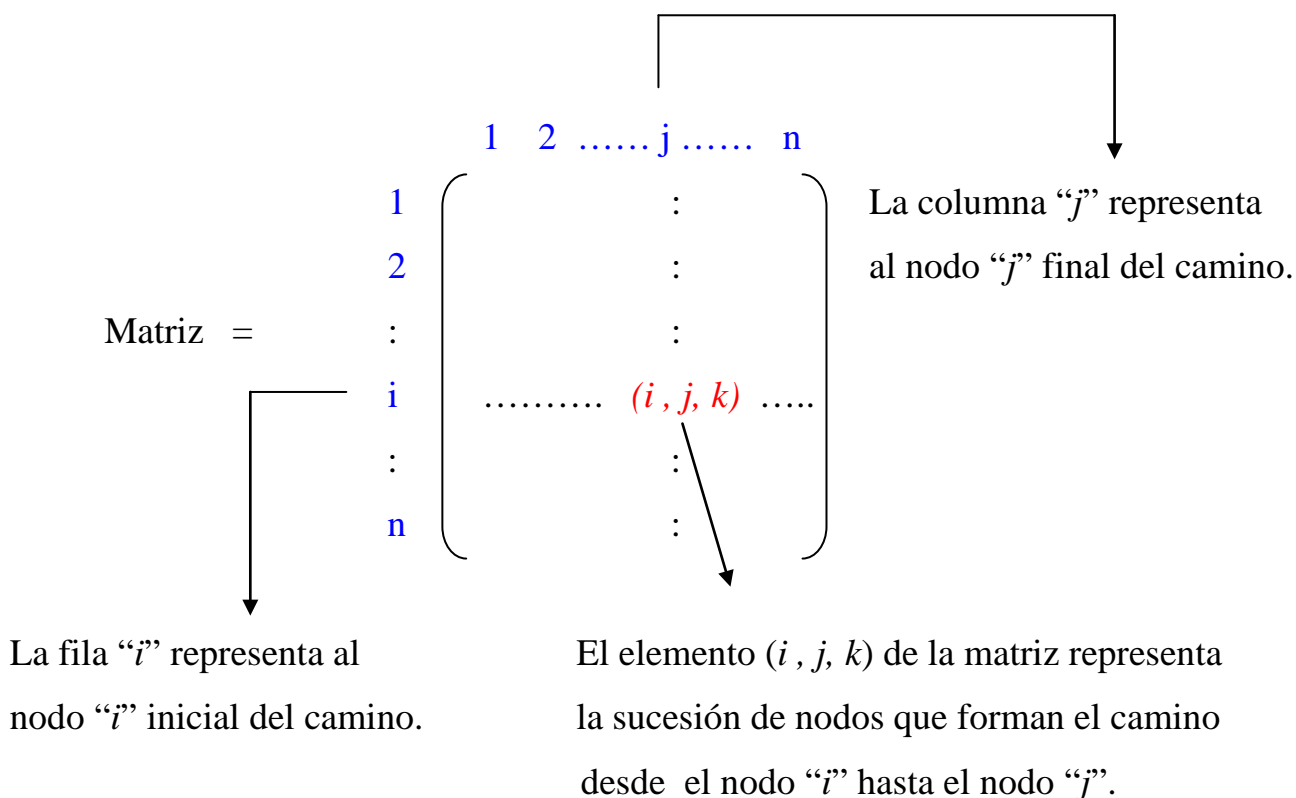


Recorrido óptimo de los nodos en una red

Los caminos hamiltonianos y los resultados intermedios (caminos elementales de orden menor que “ $n - 1$ ”) se almacenarán en la matriz de caracteres de tres dimensiones denominada “**Matriz**”, equivalente a las matrices M^2, M^3, \dots, M^{n-1} vistas al explicar el algoritmo de Kaufmann.

La estructura de esta matriz es la siguiente:

Es una matriz de “ $n \times n \times m$ ” elementos. Si se numeran las filas y columnas de las dos primeras dimensiones desde uno al número de nodos:



$$(i, j, k) = \begin{cases} i \# k_1 \# k_2 \dots \# j & \text{Si existe un camino elemental que va desde el nodo} \\ & \text{“i” hasta el nodo “j” pasando por los nodos } k_1, k_2, \dots, \\ & \text{para todo conjunto de nodos } i, j, k_1, k_2, \dots \text{ del grafo.} \\ \text{“”} & \text{En los demás casos.} \end{cases}$$

Cuando “*Matriz*” es de orden “ $n - 1$ ”, sus elementos son los caminos hamiltonianos del grafo.



Estructuración del programa

Las dos primeras dimensiones tienen un rango de valores desde 1 al número de nodos del grafo “ n ”.

Como puede haber más de un camino elemental entre dos nodos del grafo, se necesita una tercera dimensión para que cada par de nodos tenga almacenados todos los caminos elementales en esta matriz. El rango de valores que puede tomar la tercera dimensión dependerá del número máximo de caminos elementales que pueda haber entre cada par de nodos en cualquier momento del desarrollo del algoritmo de Kaufmann, es decir, el margen inferior del rango será “” y el margen superior es desconocido a priori. Esto no resulta un problema a la hora de programarlo en un lenguaje de programación concreto porque se asigna espacio a esta tercera dimensión dinámicamente.

La explicación del por qué se pone el separador # entre los nodos pertenecientes a un elemento de las matrices que se están procesando es la siguiente:

Aunque sí se conoce el nodo de origen y el nodo final porque lo indica la fila y la columna de la matriz, no se puede diferenciar entre el resto de nodos del camino elemental, por ejemplo, en la cadena “127453” si los nodos iniciales y final son el “1” y el “3” respectivamente, los nodos intermedios podrían ser 27, 4, 5 o bien 2, 7, 45. Este problema no existe en “MatrizGrafo” porque los elementos de ésta que no valen “” tienen exactamente dos nodos (el nodo origen y el nodo final indicados ambos por la fila y la columna de la matriz respectivamente) pero también se ha puesto el separador # en esta matriz para simplificar la codificación del algoritmo.

La matriz “**MatrizResultado**” servirá como matriz intermedia durante el desarrollo del algoritmo de Kaufmann en el cálculo de los caminos hamiltonianos para almacenar los resultados de forma temporal y también para obtener al final del proceso los circuitos hamiltonianos (finalmente, es equivalente a la matriz $[M]^n$ vista al explicar el algoritmo de Kaufmann).

La estructura, tipo de elementos, dimensiones, etc. de esta matriz es idéntica a “*Matriz*”.

Al final del proceso, contendrá la siguiente información:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

- Si $MatrizResultado (I, I, I) = ""$

{ No existen circuitos hamiltonianos.

- En caso contrario:

{ Elementos de $MatrizResultado (I, I, k_{st})$:

$$\left. \begin{array}{l} 1 \# k_{12} \# k_{13} \# \dots k_{1n} \# 1 \\ 1 \# k_{22} \# k_{23} \# \dots k_{2n} \# 1 \\ 1 \# k_{p2} \# k_{p3} \# \dots k_{pn} \# 1 \end{array} \right\}$$

y contendrán todos los circuitos hamiltonianos del grafo.

Siendo “ p ” el número de circuitos hamiltonianos del grafo,
 “ s ” tomará los valores $1, 2, \dots, p$.
 “ t ” tomará los valores $2, 3, \dots, n$.

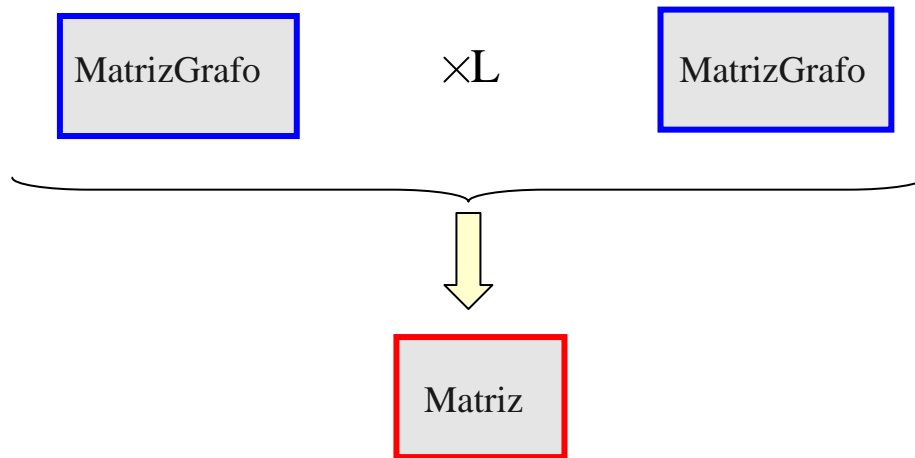
Y el resto de elementos de $MatrizResultado$ es “”.

Estas tres matrices se utilizarán en la ejecución del algoritmo de Kaufmann de la siguiente manera:

- 1.- A partir del grafo creado por el usuario se crea $MatrizGrafo$.
- 2.- Después, por multiplicación latina de $MatrizGrafo$ por sí misma se calcula $[M]^2$ y se almacena el resultado en $Matriz$:



Estructuración del programa

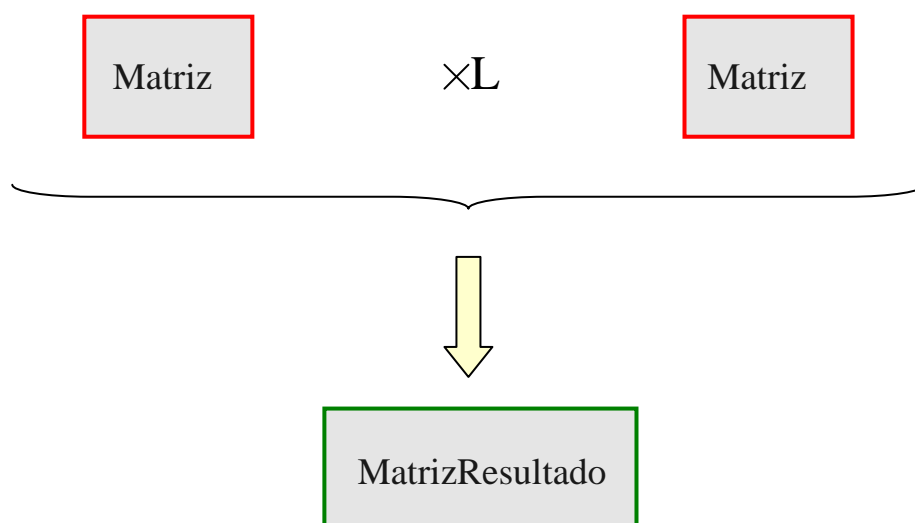


Al índice de “*Matriz*” se le llamará con la palabra “*índice*”, en este momento, “*Matriz*” tiene índice 2.

3.- Si $\text{índice} = n - 1$, *Matriz* contiene los caminos hamiltonianos y se salta al paso 4.

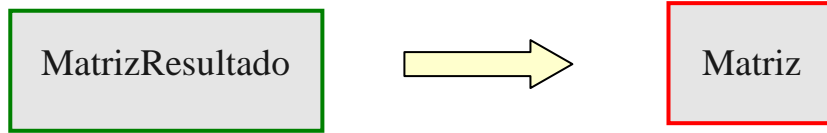
Si $\text{índice} < n - 1$, se continúa calculando los caminos hamiltonianos:

- Si $\text{índice} + \text{índice} < n$





Recorrido óptimo de los nodos en una red

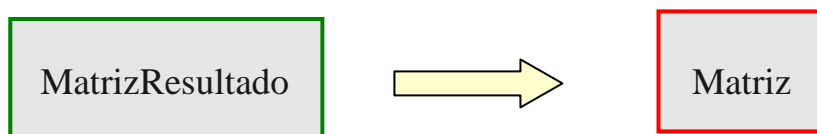
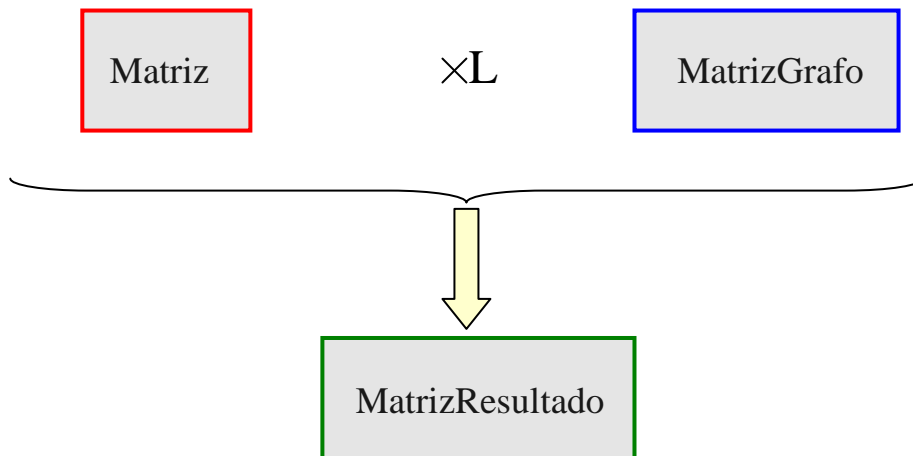


Y después, se inicializan todos los elementos de *MatrizResultado* a “”.

Ahora, el índice de *Matriz* se ha incrementado en “*índice* + *índice*”.

Se vuelve al paso 3.

- Si $\text{índice} + \text{índice} \geq n$



Y después, se inicializan todos los elementos de *MatrizResultado* a “”.

Ahora, el índice de *Matriz* se ha incrementado en uno.

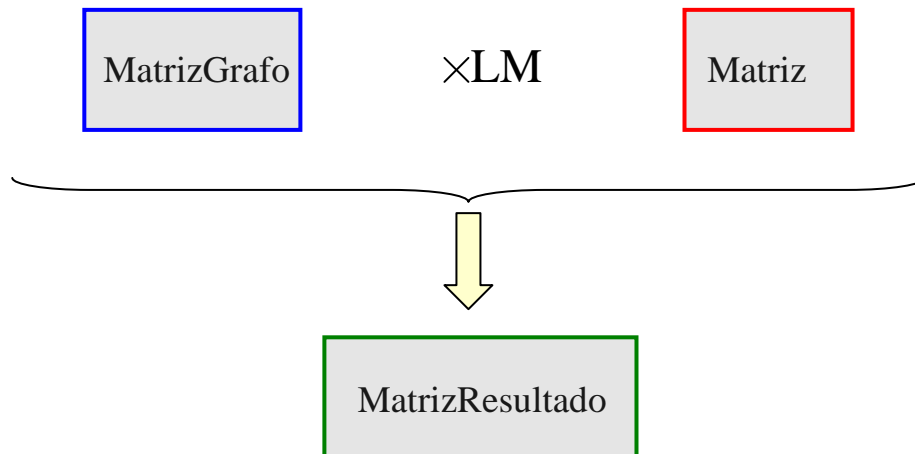
Se vuelve al paso 3.

4.- En *Matriz* se tiene los caminos hamiltonianos y por último se calculan los circuitos hamiltonianos por multiplicación latina, con una modificación, sólo entre



Estructuración del programa

la primera fila de *MatrizGrafo* y la primera columna de *Matriz*, dejando los resultados en *MatrizResultado* ($1, 1, k_{st}$):



En este punto, quedan los caminos hamiltonianos en “*Matriz*” y los circuitos hamiltonianos en *MatrizResultado* ($1, 1, k_{st}$).



1.4.2- Desarrollo del algoritmo del proyecto en pseudocódigo

El pseudocódigo está pensado para una programación estructurada y no para una programación orientada a objetos por una mayor sencillez y simplicidad (con una programación orientada a objetos se complicaría mucho el seguimiento del programa). La interface gráfica no está incluida en el pseudocódigo por su gran envergadura ya que se crearía demasiado pseudocódigo y sería imposible hacer un seguimiento de lo que realmente nos interesa que es la resolución de los algoritmos que calculan los caminos y circuitos hamiltonianos.

Se trata de explicar con claridad e implementar en pseudocódigo todos los pasos de este proyecto, con lo cual los soportes de información, la forma de estructurar el programa, los algoritmos empleados y todas las ideas sobre la posterior realización en código real son independientes del lenguaje o lenguajes de programación que se utilicen después. De esta forma, nos aseguramos de que este proyecto no muera en el tiempo cuando desaparezcan o, simplemente, se modernicen los lenguajes de programación que lo implementan.

Las sentencias que se van a utilizar en pseudocódigo (además de las sentencias triviales, como las de asignación, etc.) serán explicadas a continuación:



Estructuración del programa

Instrucción condicional simple

Si <condición> , entonces

<sentencias>

Finsi

condición \longrightarrow Variable o expresión booleana, o bien, la comparación de dos expresiones, dando siempre un resultado booleano de “*True*” o “*False*”.

Si la condición es “*True*”, se ejecutan las “sentencias” y si es “*False*” esta instrucción no hace nada.

Instrucción condicional compuesta

Si <condición> , entonces

<sentencias1>

Sino

<sentencias2>

Finsi

condición \longrightarrow Tiene el mismo significado que en la instrucción anterior.

Si la “condición” es “*True*”, se ejecutan las “sentencias1”, y si es “*False*” se ejecutan las “sentencias2”.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Instrucción bucle “mientras”

Mientras <condición> , hacer

<sentencias>

Finmientras

condición \longrightarrow Tiene el mismo significado que en las instrucciones anteriores.

1º.- Se comprueba si la “condición” es “*True*” o “*False*”.

2º.- Si la “condición” es “*True*” se ejecutan las “sentencias” y se vuelve al paso 1º, y si es “*False*” se termina la instrucción.

Instrucción bucle “hasta”

Repetir

<sentencias>

Hasta <condición>

condición \longrightarrow Tiene el mismo significado que en las instrucciones anteriores.

1º.- Se ejecutan las “sentencias”.

2º.- Si la condición es “*True*” se vuelve al paso 1º, y si es “*False*” se termina la instrucción.



Estructuración del programa

Instrucción bucle acotado

Para variable = inicio hasta fin , hacer

<sentencias>

Finpara

inicio }
fin } \Rightarrow Son valores de tipo entero.

Se ejecutan las “sentencias” un número de veces igual a la resta entre los valores “fin” menos “inicio”.

Esta instrucción puede tomar otra forma:

Para variable = inicio hasta fin , salto valor , hacer

<sentencias>

Finpara

valor \longrightarrow Número entero.

Las sentencias se ejecutan de la misma forma pero el salto que antes era de una unidad ahora lo da “valor”. Por ejemplo:

Para h = 5 hasta 11 , salto 2 , hacer



Recorrido óptimo de los nodos en una red

<sentencias>

Finpara

- 1º.- Se ejecutan las sentencias ($h = 5$).
- 2º.- Se ejecutan las sentencias ($h = 7$).
- 3º.- Se ejecutan las sentencias ($h = 9$).
- 2º.- Se ejecutan las sentencias ($h = 11$).

Se acaba la instrucción.

Es decir, si no se pone el salto, las sentencias se ejecutarían 7 veces (para $h = 5, 6, 7, 8, 9, 10, 11$) y con el salto se ejecutarían 4 veces.

Instrucción comparativa

Seleccionar opción <referencia>

opción1: <comparación1>

<sentencias1>

opción2: <comparación2>

<sentencias2>

:
:
:

opciónk: <comparaciónk>



Estructuración del programa

<sentenciask>

else:

<sentencias else>

Finseleccionar

referencia → Es una variable o expresión.

comparación → Variable o expresión que se compara con “referencia” dando un resultado booleano de “*True*” o “*False*”.

sentencias → Si la comparación “*i*” es “*True*”, se ejecutan sus “sentencias*i*” asociadas y se termina la instrucción.

else → Si todas las comparaciones son “*False*” se ejecutan las “sentencias else” y se termina la instrucción.

Las comparaciones se hacen en orden descendente, es decir, <comparación1> <comparación2> ... <comparaciónk>, lo que significa que si hay varias comparaciones coincidentes con <referencia> se ejecutarán las sentencias correspondientes a la primera comparación que coincida.

Llamada a un procedimiento

Procedimiento <nombre del procedimiento>

Esta instrucción da un salto en la secuencia de ejecución del programa y continúa la ejecución al comienzo del procedimiento indicado por su nombre. Al finalizar las instrucciones del procedimiento vuelve la ejecución del programa a la instrucción siguiente a “Procedimiento <nombre del procedimiento>”.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Definición de variables

Con objeto de aportar más información y acercarse más a la programación final en un lenguaje de programación, se definen algunas variables del programa en pseudocódigo. Estas definiciones seguirán un modelo sencillo, el modelo de declaración de variables de Visual Basic porque seguir definiendo en castellano también las declaraciones de variables puede resultar excesivo. No se va a aludir el ámbito de las variables ni se van a declarar todas para no complicar más el pseudocódigo. La idea es precisamente hacerlo más comprensible y más cercano al código real que se utilizará después.

`Dim h As Short`

La variable “h” se define a nivel local (Dim) como (As) una variable entera corta (Short).

`Dim caracter As Char`

La variable “caracter” se define a nivel local como una variable de caracteres.

`Dim nodo1 As String`

La variable “nodo1” se define a nivel local como una variable de cadena de caracteres.

Operadores

`&` \longrightarrow Concatena o une dos cadenas de caracteres.

`<>` \longrightarrow Distinto.



Estructuración del programa

Funciones

Len (cadena)

cadena \longrightarrow Cualquier expresión de cadena válida.

Devuelve el número de caracteres en una cadena.

Mid (cadena de origen, posición inicial dentro de la cadena de origen, nº de caracteres a extraer)

La función "Mid" obtiene una cadena de caracteres de otra a partir de una posición determinada, especificando el número de caracteres a obtener.

Asc (carácter)

carácter \longrightarrow Cualquier carácter incluido en el código de caracteres ANSI.

Pasa un carácter a su valor numérico correspondiente ANSI.

Comentarios

Para explicar las instrucciones en pseudocódigo y poder hacer un mejor seguimiento del programa se emplearán comentarios.

Un comentario se distingue por empezar con el carácter “ ’ ” seguido de un texto en color verde.

Una vez explicada la sintaxis del pseudocódigo, se pasará a desarrollarla para realizar el proyecto.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

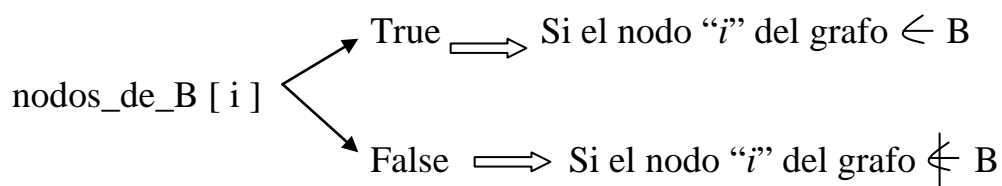
Comprobar que el grafo es conexo

Después de finalizar el diseño completo del grafo, se pasaría a realizar los algoritmos deseados. Es al pasar del grafo a los algoritmos cuando se debe comprobar que el grafo creado es conexo, ya que no se puede calcular caminos o circuitos hamiltonianos con un grafo no conexo. En este punto se ejecutará en el lenguaje de programación elegido (en este caso Java) equivalente al pseudocódigo que se presenta en esta documentación.

La idea es la siguiente:

Inicialmente, se crea una componente conexa B de un solo nodo (cualquier nodo del grafo), por ejemplo, el nodo 1. Se van añadiendo nodos del grafo a B con la condición de que B siga siendo una componente conexa y si al final todos los nodos del grafo están en B , el grafo es conexo. Si no se puede conseguir esto porque hay algún nodo o nodos aislados del resto de nodos del grafo, el grafo no es conexo.

Se crea la matriz booleana de una dimensión “ $nodos_de_B$ ” con un número de elementos igual al número de nodos del grafo. Cada elemento “ i ” de esta matriz tomará los valores:



La variable “ $cont$ ” indica, en todo momento, el número de nodos del grafo que están en B . Lógicamente, en el momento en que “ $cont = n$ ” siendo “ n ” el número de nodos del grafo, el grafo es conexo.

Por simplificación, se hará para un grafo con aristas.

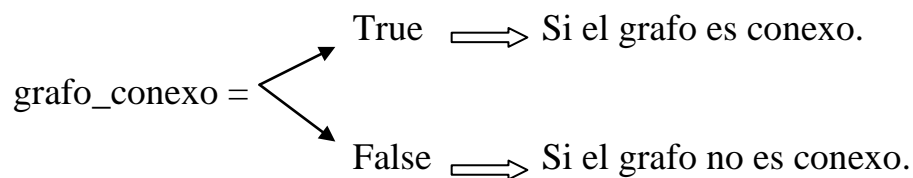
La implementación en pseudocódigo se muestra en la función “ $grafo_conexo$ ”.



Estructuración del programa

Función “grafo conexo”

Función booleana que devuelve los valores:



El pseudocódigo será:

(se inicializa el conjunto B con el nodo 1)

nodos_de_B [1] \leftarrow True

para i = 2 hasta n , hacer

nodos_de_B [i] \leftarrow False

Finpara

grafo_conexo \leftarrow True

(como el conjunto B tiene un nodo, inicializamos
el número de nodos de B a 1 en la variable “cont”)

cont \leftarrow 1



Recorrido óptimo de los nodos en una red

```
para k = 1 hasta n-1 , hacer
    si grafo_conexo , entonces
        grafo_conexo ← False
        para i = 1 hasta n , hacer
            si nodos_de_B [ i ] , entonces
                para j = 1 hasta n , hacer
                    si ( no ( nodos_de_B [ j ] ) ) , entonces
                        si valor_arista [ i , j ] ≥ 0 , entonces
                            (existe una arista entre un nodo i — B
                                y un nodo j )
                            (añadimos el nodo “j” a B y sumamos 1
                                al número de nodos de B)
                            nodos_de_B [ j ] ← True
                            cont ← cont + 1
                            (como se ha añadido un nodo más a B, sigue habiendo
                                posibilidades de que el grafo sea conexo)
                            grafo_conexo ← True
                            si cont = n , entonces
                                “El grafo es conexo” ; “Fin de la función”
                            finsi
                        finsi
                    finsi
                finsi
            finsi
        finsi
    si no
        “Grafo no conexo” ; “Fin de la función”
    Finsi
finpara
```



Estructuración del programa

Desarrollo del programa principal

Una vez que se ha comprobado que el grafo es conexo, primero se describen ordenadamente los bloques en los que se divide el programa y después se desarrolla cada uno de ellos:

- 1.- Se carga la matriz inicial “*MatrizGrafo*” a partir del grafo.
 - 2.- Se obtiene la matriz de orden 2 por multiplicación latina de “*MatrizGrafo*” por sí misma. El resultado se guarda en “*Matriz*”.
 - 3.- Se calculan los caminos hamiltonianos, si existen, y se guardan en “*Matriz*”.
 - 4.- Se calculan los circuitos hamiltonianos y, si existen, se guardan en los elementos $(0, 0, h)$ de “*MatrizResultado*”, para cada valor de “*h*” tenemos un circuito hamiltoniano.
 - 5.- Se muestra la salida de resultados.
-

El primer y último bloques dependen de cómo se implemente la interfaz gráfica con lo que no afecta al desarrollo del algoritmo.

Se denominará “*n*” al número de nodos del grafo.

Para una matriz con una dimensión de rango “*n*”, sus elementos estarán entre 0 y “*n – 1*” para facilitar la posterior programación.

Se llamará “*m*” al máximo valor que puede tomar la tercera dimensión de una matriz en cualquier momento del proceso para cualquiera de sus elementos. Aunque no se sabe su valor hasta el final del programa, esto no será un problema porque se programará de forma dinámica, es decir, para explicar el funcionamiento del proceso de forma genérica y estructurada es mejor suponer que sabemos el valor de “*m*” a priori.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Obtención de la matriz de orden 2 por multiplicación latina de “MatrizGrafo” por sí misma

‘Inicializo la matriz que me dará los caminos hamiltonianos.

```
Para i = 0 hasta n - 1 hacer
    Para j = 0 hasta n - 1 hacer
        Para k = 0 hasta m - 1 hacer
            Matriz (i, j, k) ← “”
        Finpara k
    Finpara j
Finpara i
```

‘-----

```
Para i = 0 hasta n - 1 hacer
    Para j = 0 hasta n - 1 hacer
        Para k = 0 hasta n - 1 hacer
            ‘Sólo cuando coinciden 2 valores distintos
            ‘de “” hago la multiplicación latina.
            Procedimiento multiplicacion_latina_M2
        Finpara k
    Finpara j
Finpara i
```



Estructuración del programa

Procedimiento “multiplicacion latina M2”

Multiplicación latina de “*MatrizGrafo*” por sí misma para calcular la matriz $[M]^2$.

Dim h As Short

'Pongo en la variable "ultimo" el último nodo del elemento de la primera matriz.

Procedimiento **capturar_ultimo_matriz_grafo()**

'Pongo en la variable "primero" el primer nodo del elemento de la segunda matriz.

Procedimiento **capturar_primero_matriz_grafo()**

Si (ultimo = primero) entonces

'Como sólo hay 2 nodos en cada cadena, Compruebo si el primer nodo de la 1ª cadena es distinto al segundo nodo de la segunda cadena. El resultado se guarda en la variable booleana "distintos". También calculo la variable "nodo_primera" que contiene la primera cadena excepto el último nodo.

Procedimiento **resto_no_coincide_M2()**

Si distintos entonces

'Calculo el elemento resultante.

elemento ← nodo_primera & "#" & Matriz_grafo (k, j)

'Introduzco el nuevo elemento en la posición h adecuada de la tercera dimensión de "Matriz" que guardará los caminos hamiltonianos al final del proceso, y que de momento representará a la matriz de orden 2 "M2".

Para h = 0 hasta m – 1 hacer

Si Matriz (i, j, h) = "" entonces

Matriz (i, j, h) ← elemento

Exit Para

Finsi

Finpara

Finsi

Finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento "capturar ultimo matriz_grafo()"

'Obtengo el último nodo de la primera cadena.

Dim v As Short

Dim t As Short

Dim caracter As Char

Longitud1 ← Len (Matriz_grafo (i, k))

Para t = 1 hasta Longitud1 , hacer

'La variable "caracter" captura caracter a caracter desde la primera
'posición de la cadena hasta encontrarme el caracter de separación "#".

caracter ← Mid (Matriz_grafo (i, k), t, 1)

Si (Asc (caracter) = 35) entonces

'Cuando encuentro el caracter "#", en la variable "último"
'guardo el nodo que hay desde "#" hasta el final de la cadena.

ultimo ← ""

Para v = t + 1 hasta Longitud1 , hacer

carácter ← Mid(Matriz_grafo(i, k), v, 1)

ultimo ← ultimo & caracter

Finpara v

Exit Para

Finsi

Finpara t



Estructuración del programa

Procedimiento "capturar primero matriz grafo()"

'Obtengo el primer nodo de la segunda cadena.

Dim t As Short

Dim caracter As Char

Longitud2 ← Len (Matriz_grafo (k, j))

primero ← ""

Para t = 1 hasta Longitud2 hacer

'La variable "caracter" captura caracter a caracter

'desde el principio hasta encontrarme el caracter de separación "#".

caracter ← Mid (Matriz_grafo (k, j), t, 1)

Si (Asc (caracter) <> 35) entonces

'Mientras no encontremos el caracter # vamos

'cargando el nodo en la variable "primero".

primero ← primero & caracter

Sino

Exit Para

Finsi

Finpara t



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento "resto no coincide M2()"

'Compruebo si el primer nodo de la primera cadena
'es distinto al segundo nodo de la segunda cadena.

Dim t As Short

Dim caracter As Char

Dim v As Short

nodo_primera ← ""

Para t = 1 hasta Longitud1 hacer

'La variable "caracter" captura caracter a caracter

'desde el primero hasta encontrarme el caracter de separación "#".

caracter ← Mid (Matriz_grafo (i, k), t, 1)

Si (Asc (caracter) <> 35) entonces

nodo_primera ← nodo_primera & caracter

Sino

Exit For

Finsi

Finpara t

'-----

Para t = 1 hasta Longitud2 hacer

'La variable "caracter" captura caracter a caracter

'desde el principio hasta encontrarme el caracter de separación "#".

caracter ← Mid (Matriz_grafo (k, j), t, 1)

Si (Asc (caracter) = 35) entonces

'Cuando encuentro el caracter "#", en la variable "nodo_segunda"

'guardo el nodo que hay desde "#" hasta el final de la cadena.

nodo_segunda ← ""



Estructuración del programa

Para $v = t + 1$ hasta Longitud2 , hacer

caracter \leftarrow Mid(Matriz_grafo(k, j), v, 1)

nodo_segunda \leftarrow nodo_segunda & caracter

Finpara v

Exit Para

Finsi

Finpara t

'-----'

'Compruebo si se puede crear un nuevo elemento o no.'

Si nodo_primera = nodo_segunda entonces

distintos \leftarrow False

Sino

distintos \leftarrow True

Finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Cálculo de los caminos hamiltonianos

'Calculo los caminos hamiltonianos y los guardo en la matriz de tres dimensiones "Matriz".

'Ya tenemos calculada la matriz M2 de índice 2.

Indice \leftarrow 2

'El número de nodos del grafo es n. Tenemos que calcular la matriz de índice n - 1.

'El último cálculo será cuando Indice = n - 2, y se calculará la matriz de orden n - 1.

Mientras Indice < n - 1 hacer

'Inicializo la matriz temporal de resultados.

Procedimiento **inicializar_matriz_resultados()**

Si (Indice + Indice) < n entonces

'Multiplicación latina de "Matriz" por sí misma.

Procedimiento **por_si_misma()**

Indice \leftarrow Indice + Indice

Sino

'Multiplicación latina entre "Matriz" y "Matriz_grafo".

Procedimiento **por_Matriz_grafo()**

Indice \leftarrow Indice + 1

Finsi

"Matriz" toma los valores de la matriz en donde
'he guardado los resultados "Matriz_resultado".

Procedimiento **Actualizo_Matriz()**

Finmientras

'Pongo el valor de cadena vacía "" a todos los elementos de

"Matriz_resultado" para que en la próxima iteración pueda guardar

'los resultados de los caminos elementales de orden "Indice".

Procedimiento **inicializar_matriz_resultados()**



Estructuración del programa

Procedimiento “inicializar matriz resultados”

'Pongo el valor de cadena vacía "" a todos los elementos de la matriz
"Matriz_resultado".

Dim a As Short

Dim b As Short

Dim c As Short

Para a = 0 hasta n - 1 hacer

Para b = 0 hasta n - 1 hacer

Para c = 0 hasta m - 1 hacer

Matriz_resultado (a, b, c) ← ""

Finpara c

Finpara b

Finpara a



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento "por si misma"

'Multiplicación latina de "Matriz" por sí misma y dejo el resultado en
'"Matriz_resultado" que tendrá los caminos elementales de orden "Indice".

p ← 0
q ← 0

```
Para i = 0 hasta n - 1 hacer
  Para j = 0 hasta n - 1 hacer
    Para k = 0 hasta n - 1 hacer
      Mientras (Matriz (i, k, p) <> "") And (Matriz (k, j, q) <> "") , hacer
        'Cuando coinciden 2 valores distintos de "" hago la multiplicación latina.

        Procedimiento multip_latina_por_si_misma()

        'Con la misma cadena de la primera matriz,
        'Busco la siguiente cadena de la segunda matriz.
        q ← q + 1

        Si (Matriz (k, j, q) = "") entonces
          'Cuando se terminan las cadenas de la tercera dimensión en la
          'segunda matriz inicializo el índice y sumo 1 al índice de la primera
          'matriz.

          q ← 0

          'Paso a la siguiente cadena de la primera matriz.
          p ← p + 1
        Finsi
      Finmientras
      p ← 0
    Finpara k
  Finpara j
Finpara i
```



Estructuración del programa

Procedimiento “multip latina por si misma()”

Dim h As Short

'Capturo el último nodo de la cadena de la primera matriz.

'Guardo el resultado en la variable "ultimo".

Procedimiento ultimo_nodo()

'Capturo el primer nodo de la cadena de la segunda matriz.

'Guardo el resultado en la variable "primero".

Procedimiento primer_nodo_Matriz()

Si (ultimo = primero) entonces

'Tengo que comprobar que los nodos de la 1ª cadena son todos distintos

'a los nodos de la 2ª cadena excepto el primero de la segunda cadena.

'El resultado se guarda en la variable booleana "distintos".

Procedimiento Resto_no_coincide_Caminos()

'La variable booleana "distintos" nos dice si creamos una nueva cadena más larga.

Si distintos entonces

'Calculo la cadena resultante y la guardo en la variable "elemento".

Procedimiento calcular_elemento()

'Introduzco el nuevo elemento en la posición h adecuada de la terceradimensión de la matriz "Matriz_resultado" que guardará los caminoselementales de orden "Indice".

Para h = 0 To m - 1 hacer

Si Matriz_resultado (i, j, h) = "" entonces

Matriz_resultado(i, j, h) ← elemento

Exit For

Finsi

Finpara h

Finsi

Finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “ultimo_nodo()”

'Capturo el último nodo de la cadena de la primera matriz.

Dim t As Short

Dim v As Short

Dim caracter As Char

Longitud1 ← Len (Matriz (i, k, q))

Para t = Longitud1 hasta 1 Step -1 hacer

caracter ← Mid (Matriz (i, k, q), t, 1)

Si (Asc (caracter) = 35) entonces

ultimo ← ""

Para v = t + 1 hasta Longitud1 , hacer

caracter ← Mid (Matriz (i, k, q), v, 1)

ultimo ← ultimo & caracter

Finpara v

Exit Para

Finsi

Finpara t



Estructuración del programa

Procedimiento “primer_nodo_Matriz()”

'Capturo el primer nodo de la cadena de la segunda matriz.

Dim t As Short

Dim caracter As Char

primero ← ""

Longitud2 ← Len (Matriz (k, j, q))

Para t = 1 hasta Longitud2 hacer

caracter ← Mid (Matriz (k, j, q), t, 1)

Si Asc (caracter) = 35 entonces

Exit Para

Sino

primero ← primero & caracter

Finsi

Finpara t

'Capturo el primer nodo de la cadena de la segunda matriz.

Dim t As Short

Dim caracter As Char

primero ← ""

Longitud2 ← Len (Matriz (k, j, q))

Para t = 1 hasta Longitud2 hacer

caracter ← Mid (Matriz (k, j, q), t, 1)

Si Asc (caracter) = 35 entonces

Exit Para



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Sino

primero ← primero & caracter

Finsi

Finpara t



Estructuración del programa

Procedimiento "Resto no coincide Caminos()"

'Compruebo que los nodos de la 1ª cadena son todos distintos
'a los nodos de la 2ª cadena excepto el primer nodo de la segunda cadena.
'Si "distintos" es verdadero, se puede crear una cadena más grande.

```
Dim f As Short
Dim g As Short
Dim caracter As Char
Dim nodo1 As String
Dim nodo2 As String
```

```
distintos ← True
```

```
nodo1 ← ""
```

```
Longitud1 ← Len (Matriz (i, k, p))
```

```
Para f = 1 hasta Longitud1 , hacer
```

```
    caracter ← Mid (Matriz (i, k, p), f, 1)
```

"nodo1" se irá cargando con todos los nodos de Matriz(i, k, p) excepto el último.

```
Si (Asc (caracter) = 35) entonces
    'Ya tengo completo el nodo1.
```

```
nodo2 ← ""
```

```
Longitud2 ← Len (Matriz (k, j, q))
```

'Comparo con todos los nodos de Matriz(k, j, q).

```
Para g = 1 hasta Longitud2 hacer
```

```
    caracter ← Mid (Matriz (k, j, q), g, 1)
```

```
Si (Asc (caracter) = 35) Or (g = Longitud2) entonces
    'Ya tengo completo el nodo2 y puedo comparar.
```

```
    Si g = Longitud2 entonces
        nodo2 ← nodo2 & caracter
    Finsi
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

```
Si nodo1 = nodo2 entonces
    'No se puede hacer la multiplicación latina.
    distintos ← False
    Exit Sub
Sino
    'Iniciamos otra comparación con otro "nodo2".
    nodo2 ← ""
Finsi
```

Sino

nodo2 ← nodo2 & caracter

Finsi

Finpara g

nodo1 ← ""

Sino

nodo1 ← nodo1 & caracter

Finsi

Finpara f



Estructuración del programa

Procedimiento “calcular elemento()”

```
Dim w As Short
Dim caracter As Char
Dim menos_ultimo As String
Dim aux As String
```

```
aux ← ""
```

```
menos_ultimo ← ""
```

'En la variable "menos_ultimo" obtendré todos los nodos
'del elemento de Matriz(i, k, p) excepto el último.

```
Para w = 1 hasta Longitud1 , hacer
```

```
    caracter ← Mid (Matriz (i, k, p), w, 1)
```

```
    aux ← aux & caracter
```

```
    Si Asc (caracter) = 35 entonces
```

```
        menos_ultimo ← menos_ultimo & aux
```

```
        aux ← ""
```

```
    Finsi
```

```
Finpara w
```

```
elemento ← menos_ultimo & Matriz (k, j, q)
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “por Matriz_grafo()”

'Calculo la matriz de orden "Indice" en donde "Indice" se ha sumado en una unidad.
'El resultado se guarda temporalmente en la matriz "Matriz_resultado".

p ← 0

Para i = 0 hasta n - 1 , hacer

Para j = 0 hasta n - 1 , hacer

Para k = 0 hasta n - 1 , hacer

Mientras (Matriz (i, k, p) <> "") And (Matriz_grafo (k, j) <> "") ,hacer

'Cuando coinciden 2 valores distintos de "" hago la multiplicación latina.

Procedimiento **multip_latina_por_Matriz_grafo()**

'Paso a la siguiente cadena de "Matriz".

p ← p + 1

Finmientras

p ← 0

Finpara k

Finpara j

Finpara i



Estructuración del programa

Procedimiento "multip latina por Matriz grafo()"

Dim h As Short

'Capturo el último nodo de la cadena de la primera matriz (Matriz).

'Guardo el resultado en la variable "último".

Procedimiento ultimo_nodo()

'Capturo el primer nodo de la cadena de la segunda matriz (Matriz_grafo).

'Guardo el resultado en la variable "primero".

Procedimiento capturar_primero_matriz_grafo()

Si (ultimo = primero) entonces

'Tengo que comprobar que los caracteres de la 1ª cadena son todos distintos

'a los caracteres de la 2ª cadena excepto el primero de la segunda cadena.

'El resultado se guarda en la variable booleana "distintos".

Procedimiento Resto_elemento_MG_no_coincide()

Si distintos entonces

'Calculo la cadena resultante.

Procedimiento calcular_elemento_MG()

'Introduzco el nuevo elemento en la posición h adecuada de la tercera

'dimensión de la matriz "Matriz_resultado" que guardará los caminos

'elementales de orden "Índice".

Para h = 0 hasta m - 1 , hacer

Si Matriz_resultado (i, j, h) = "" entonces

Matriz_resultado (i, j, h) ← elemento

Exit Para

Finsi

Finpara

Finsi

Finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento "Resto elemento MG no coincide()"

'Compruebo que los caracteres de la 1ª cadena son todos distintos
'a los caracteres de la 2ª cadena excepto el primer caracter de la segunda cadena.
'Si "distintos" es verdadero, se puede hacer la multiplicación latina.

```
Dim f As Short
Dim g As Short
Dim caracter As Char
Dim nodo1 As String
Dim nodo2 As String
```

```
distintos ← True
```

```
nodo1 ← ""
```

```
Longitud1 ← Len (Matriz (i, k, p))
```

```
Para f = 1 hasta Longitud1 , hacer
```

```
    caracter ← Mid (Matriz (i, k, p), f, 1)
```

""nodo1" se irá cargando con todos los nodos de Matriz(i, k, p) excepto el último.

Si (Asc (caracter) = 35) entonces

'Ya tengo completo el nodo1.

```
    nodo2 ← ""
```

```
    Longitud2 ← Len (Matriz_grafo (k, j))
```

'Comparo con todos los nodos de Matriz(k, j, q).

```
    Para g = 1 hasta Longitud2 , hacer
```

```
        caracter ← Mid (Matriz_grafo (k, j), g, 1)
```

Si (Asc (caracter) = 35) Or (g = Longitud2) entonces

'Ya tengo completo el nodo2 y puedo comparar.

```
        Si g = Longitud2 entonces
```

```
            nodo2 ← nodo2 & caracter
```

```
        Finsi
```



Estructuración del programa

```
Si nodo1 = nodo2 entonces
    'No se puede hacer la multiplicación latina.

    distintos ← False

    Exit Sub

Sino
    'Iniciamos otra comparación con otro "nodo2".

    nodo2 ← ""

Finsi
```

Sino

nodo2 ← nodo2 & caracter

Finsi

Finpara g

nodo1 ← ""

Sino

nodo1 ← nodo1 & caracter

Finsi

Finpara f



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “calcular elemento MG()”

```
Dim w As Short
Dim caracter As Char
Dim menos_ultimo As String
Dim aux As String
```

```
aux ← ""
```

```
menos_ultimo ← ""
```

'En la variable "menos_ultimo" obtendré todos los nodos
'del elemento de Matriz(i, k, p) excepto el último.

```
Para w = 1 hasta Longitud1 , hacer
```

```
    caracter ← Mid (Matriz (i, k, p), w, 1)
```

```
    aux ← aux & caracter
```

```
    Si Asc (caracter) = 35 entonces
```

```
        menos_ultimo ← menos_ultimo & aux
```

```
        aux ← ""
```

```
    Finsi
```

```
Finpara w
```

```
elemento ← menos_ultimo & Matriz_grafo (k, j)
```



Estructuración del programa

Procedimiento “Actualizo Matriz()”

""Matriz" toma los valores de la matriz en donde
he guardado los resultados "Matriz_resultado".

Dim a As Short

Dim b As Short

Dim c As Short

```
Para a = 0 hasta n - 1 , hacer
    Para b = 0 hasta n - 1 , hacer
        Para c = 0 hasta m - 1 , hacer
            Matriz (a, b, c) ← Matriz_resultado (a, b, c)
        Finpara c
    Finpara b
Finpara a
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “inicializar matriz resultados()”

'Pongo el valor de cadena vacía "" a todos los elementos de la matriz
"Matriz_resultado".

Dim a As Short

Dim b As Short

Dim c As Short

Para a = 0 hasta n - 1 , hacer

Para b = 0 hasta n - 1 , hacer

Para c = 0 hasta m - 1 , hacer

Matriz_resultado (a, b, c) ← ""

Finpara c

Finpara b

Finpara a



Estructuración del programa

Cálculo de los circuitos hamiltonianos

'Basta con hacer la multiplicación latina sólo para la primera fila de la 'matriz "Matriz_grafo" y para la primera columna de la matriz "Matriz".

p ← 0

Para k = 0 hasta n - 1 , hacer

Mientras (Matriz_grafo (0, k) <> "") And (Matriz (k, 0, p) <> "") hacer

'Cuando coinciden 2 valores distintos de "" hago la multiplicación latina.
Procedimiento **multip_latina_circuitos()**

'Paso a la siguiente cadena de la segunda matriz.

p ← p + 1

Finmientras

p ← 0

Finpara k



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento "multip_latina_circuitos()"

Dim h As Short

'Capturo el último nodo de la cadena de la primera matriz "Matriz_grafo".

i ← 0

Procedimiento capturar_ultimo_matriz_grafo()

'Capturo el primer nodo de la cadena de la segunda matriz "Matriz".

j ← 0

q ← p

Procedimiento primer_nodo_Matriz()

Si (ultimo = primero) entonces

'Tengo que comprobar que los caracteres de la 1ª cadena son todos distintos
'a los caracteres de la 2ª cadena excepto el primero de la segunda cadena.
'El resultado se guarda en la variable booleana "distintos".

Procedimiento Resto_elemento_Cir_no_coincide()

Si distintos entonces

'Calculo la nueva cadena más larga en la variable "elemento".

Procedimiento calcular_elemento_circuitos()

'Introduzco el nuevo elemento en la posición h adecuada de la tercera
'dimensión de la matriz "Matriz_resultado" que guardará los
'circuitos hamiltonianos en las posiciones (0,0,h).

```
Para h = 0 hasta m - 1 , hacer
    Si Matriz_resultado (0, 0, h) = "" entonces
        Matriz_resultado (0, 0, h) ← elemento
    Exit Para
Finsi
Finpara h
```



Estructuración del programa

Finsi

Finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento "Resto elemento Cir no coincide"

'Compruebo que los caracteres de la 1ª cadena son todos distintos a los caracteres de la 2ª cadena excepto el primer caracter de la segunda cadena y además, deben coincidir el primer elemento de la primera cadena con el último elemento de la segunda cadena. Si "distintos" es verdadero, se puede hacer la multiplicación latina.

```
Dim f As Short
Dim g As Short
Dim caracter As Char
Dim nodo1 As String
Dim nodo2 As String
```

```
distintos ← True
```

```
nodo1 ← ""
```

```
Para f = 1 hasta Longitud1 , hacer
```

```
    caracter ← Mid (Matriz_grafo (0, k), f, 1)
```

"nodo1" se irá cargando con todos los nodos de Matriz(i, k, p) excepto el último.

```
Si (Asc (caracter) = 35) entonces
    'Ya tengo completo el nodo1.
```

```
nodo2 ← ""
```

'Comparo con todos los nodos de Matriz(k, 0, p).

```
Para g = 1 hasta Longitud2 , hacer
```

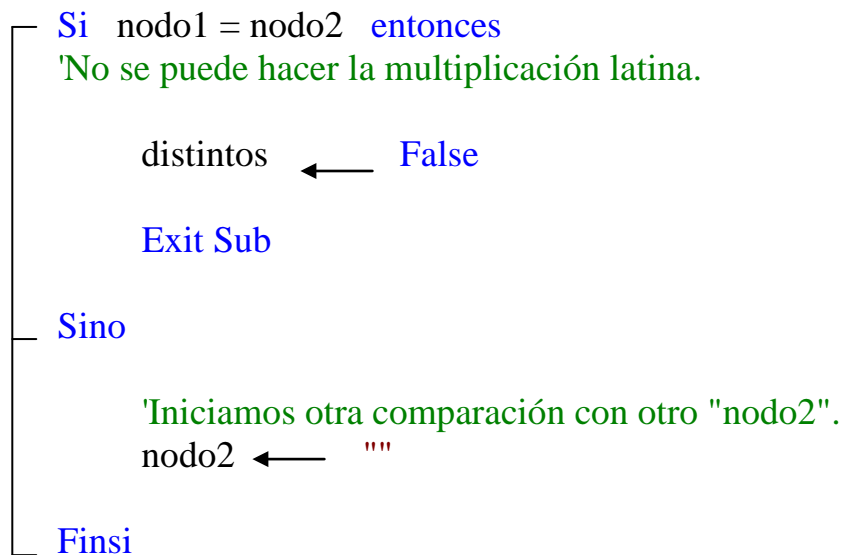
```
    caracter ← Mid (Matriz (k, 0, p), g, 1)
```

```
Si (Asc (caracter) = 35) entonces
    'Ya tengo completo el nodo2 y puedo comparar.
```

```
    Si g = Longitud2 entonces
        nodo2 ← nodo2 & caracter
    Finsi
```



Estructuración del programa



Sino

nodo2 ← nodo2 & caracter

Finsi

Finpara g

nodo1 ← ""

Sino

nodo1 ← nodo1 & caracter

Finsi

Finpara f



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “calcular elemento circuitos”

'Calculo un circuito hamiltoniano y lo guardo en la variable "elemento".

```
Dim w As Short
Dim caracter As Char
Dim menos_ultimo As String
Dim aux As String
```

```
aux ← ""
```

```
menos_ultimo ← ""
```

'En la variable "menos_ultimo" obtendré el primer nodo
'del elemento de Matriz_grafo(0, k, p).

```
Para w = 1 hasta Longitud1 , hacer
```

```
    caracter ← Mid (Matriz_grafo (0, k), w, 1)
```

```
    aux ← aux & caracter
```

```
    Si Asc (caracter) = 35 entonces
```

```
        menos_ultimo ← menos_ultimo & aux
```

```
        aux ← ""
```

```
    Finsi
```

```
Finpara w
```

```
elemento ← menos_ultimo & Matriz (k, 0, p)
```



1.5- Interface gráfica

El proyecto tiene una interface gráfica muy completa y elaborada para que al usuario le resulte sencillo utilizarla. Podríamos hacer la siguiente división en cuanto a su funcionalidad:

- Selección del idioma (español o inglés).
- Ayuda elemento a elemento y paso a paso de la utilización del interface.
- Creación y edición de grafos.
- Información, seguimiento y orientación al usuario de forma interactiva de lo que está haciendo y de lo que tiene que hacer.
- Aplicación de los algoritmos mostrando todos los resultados de forma clara (agrupados o desglosados).
- Explicaciones teóricas sobre grafos, cálculo de los caminos y circuitos hamiltonianos.
- Misma visualización en cinco navegadores de Internet distintos, enlaces, etc.

Una interface de usuario está sujeta a cierta subjetividad y es seguro de que en el futuro, con medios más avanzados, se podrán crear con mayor sencillez y con mejores resultados. El desarrollo de esta interface ha requerido mucho tiempo de elaboración porque además de cumplir con sus objetivos expresados en los puntos anteriores debe tener una calidad, presentación y resolución buenas.

Sería muy larga y compleja una explicación exhaustiva de cómo se ha hecho toda la interface, simplemente se expondrá como se trazan los arcos y, a modo de ejemplo y para dar una idea de lo elaborada y cuidada que está esta interface, como redibujar el grafo cuando hay modificaciones en el área de dibujo.

Un dato importante es el número máximo de nodos que permite crear la aplicación, los nodos aparecen etiquetados con un carácter que puede ser una letra mayúscula (A), minúscula (a), mayúscula con una comilla (A') y minúscula con una



Recorrido óptimo de los nodos en una red

comilla (a'), haciendo un total de 104 nodos como máximo. Aunque se puedan poner todos los nodos sin que se superpongan unos con otros, pero muy juntos entre sí, el problema surge al trazar los arcos, supongamos que desde un nodo salen cuarenta arcos, el caos originado en el grafo no nos permitiría verlo bien incluso si el ordenador se conecta a un televisor. En definitiva, 104 nodos es un tope más que suficiente para la aplicación.

Trazado de arcos:

Un arco está compuesto de tres elementos gráficos: la arista que une los nodos entre los que se tiende (un segmento), la punta de flecha que indica la dirección de la arista convirtiéndola en un arco (un triángulo) y el valor (un número decimal entre cero y un millón).

Dibujado de la arista (segmento del arco) y el valor:

Partiendo de las coordenadas del centro de los dos nodos asociados al arco, siendo estas $n1 (x1, y1)$ y $n2 (x2, y2)$, se dibujan cinco líneas para que la línea resultante sea más gruesa y más fácilmente visible, uniendo los puntos siguientes:

L1: { $(x1+1, y1)$, $(x2+1, y2)$ }

L2: { $(x1-1, y1)$, $(x2-1, y2)$ }

L3: { $(x1, y1)$, $(x2, y2)$ }

L4: { $(x1, y1-1)$, $(x2, y2-1)$ }

L5: { $(x1, y1+1)$, $(x2, y2+1)$ }

De estar activa la opción de mostrar los valores de los arcos, se calcula a continuación su posición a partir de los puntos $n1$ y $n2$, hallando el punto medio en ambos ejes de coordenadas.



Dibujado de la punta de flecha:

La punta de flecha es un triángulo. Considerando dos de sus vértices como los límites del segmento del mismo que es perpendicular a la arista del arco, al que nos referiremos como base de la punta de flecha, designadas sus coordenadas por $p1(xp1, yp1)$ y $p2(xp2, yp2)$, el vértice restante situado en el segmento formado por la arista del arco y designado por el punto $pf(xf, yf)$.

Se define “ d ” como la distancia entre $n1$ y $n2$ a partir del cálculo $\sqrt{(x_2 - x_1)^2 + (y_2 - y_1)^2}$, y D como $d+r$, siendo “ r ” el radio de los nodos.

Se calcula la dirección de la recta que contendrá la base de la punta de flecha hallando el vector unitario de la misma, designado por (xu, yu) , mediante las siguientes equivalencias:

$$xu = (x2 - x1) / D$$

$$yu = (y2 - y1) / D$$

A partir de aquí, el cálculo de las coordenadas de (xf, yf) se realiza de la siguiente manera:

$$xf = xu * d + x1$$

$$yf = yu * d + y1$$

Asumiendo $d2 = d - 15$, se calcula las coordenadas del punto de corte de la base de la punta de flecha con la arista del arco, definido por (xp, yp) , como:

$$xp = xu * d2 + x1$$

$$yp = yu * d2 + y1$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Teniendo este punto, ya se puede calcular las coordenadas de los dos puntos restantes de la punta de flecha, $p1$ y $p2$, de esta forma:

$$xp1 = -yu * 10 + xp$$

$$yp1 = xu * 10 + yp$$

$$xp2 = yu * 10 + xp$$

$$yp2 = -xu * 10 + yp$$

Por último, se dibuja un polígono de tres lados utilizando los puntos $\{pf, p1, p2\}$.

Redibujado en el grafo:

Las operaciones de dibujo son complejas y lleva tiempo (refiriéndonos a tiempo de ordenador) cambiar una imagen por otra. Cuando el usuario, por ejemplo, arrastra un nodo con todos sus arcos, el proceso normal sería borrar una imagen completa y sustituirla por otra nueva repitiendo este proceso en espacios de tiempo pequeñísimos según se va modificando el grafo. Es decir, repetir sucesivamente el proceso de borrar el dibujo antiguo y sustituirlo por el nuevo con la modificación de lugar, dividiendo el desplazamiento en instantáneas que a modo de película van mostrándose en el área de dibujo.

Borrar y dibujar todo el área de dibujo (especialmente para grafos grandes) origina parpadeos en la imagen del grafo y aunque casi no se aprecian, pueden resultar molestos cuando estamos trabajando cierto tiempo en su edición. Para evitar esto, creamos las instantáneas y las almacenamos en un objeto imagen en memoria sin borrar la imagen antigua y hasta que no se copia la nueva instantánea permanece el dibujo anterior. Aunque el tiempo empleado por los dos procedimientos es prácticamente el mismo, al evitar el borrado se evita el parpadeo.

Independientemente de esto, otro problema que se plantea también desde el principio es el siguiente: si copiamos todo el área de trabajo completa tardaría en actualizarse la imagen, para reducir al mínimo la cantidad de píxeles a cambiar,



Interface gráfica

copiamos solamente el área rectangular más pequeña que contenga la parte del grafo que ha cambiado.

El cálculo del área de dicho rectángulo mínimo, depende de los elementos que intervengan en los cambios del dibujo. Por ejemplo, si arrastramos un nodo aislado, es decir, del que no parten arcos y no es destino de ningún arco, el rectángulo será el mínimo que abarque al nodo. Si, por el contrario, arrastramos un nodo del que salen o entran arcos, consideramos el nodo que se mueve, los arcos adyacentes (entrantes y salientes) y sus nodos adyacentes. Sabemos las coordenadas de cada nodo, se calculan los nodos extremos que serán los límites del rectángulo y se hace un barrido desde la esquina superior izquierda del rectángulo hasta su esquina inferior derecha guardando esta imagen en memoria.

Los valores numéricos de las aristas se pueden escapar del área rectangular. Para solucionar esto, se calculan rectángulos pequeños uno por cada valor del arco y después se comparan con el rectángulo principal viendo si sobrepasan sus límites. Si es así, se amplía el rectángulo principal hasta abarcar los valores de los arcos también. Para calcular los rectángulos pequeños hay que tener en cuenta si hay dos arcos entre dos nodos o uno sólo y el número de dígitos del valor de cada arco, además de la fuente empleada.

Por último, si el área de cambios nueva es menor que el área con los mismos elementos del fotograma anterior, el rectángulo calculado será menor que el rectángulo con los mismos elementos del fotograma anterior y en este caso, el rectángulo resultante tiene que abarcar los dos rectángulos, el del fotograma anterior y el nuevo calculado.

Estas explicaciones nos dan una idea de lo cuidado que está la interface de usuario y de su grado de optimización.



2.- Árboles de recubrimiento mínimo

En esta segunda parte del proyecto se trabajará con grafos cuyas conexiones entre nodos son aristas y no arcos y, por tanto, el recorrido del grafo se puede hacer a través de las aristas en cualquier sentido. Esta parte del trabajo tiene una documentación más técnica debido a la gran profundidad de la resolución de la aplicación informática y al hecho de **crear dos algoritmos originales** que calculan todas las soluciones de los árboles de recubrimiento mínimo. La complejidad en esta parte del trabajo es extrema tanto en la resolución teórica nueva del cálculo de todas las soluciones como en la implementación informática posterior. El ordenador tiene recursos finitos y la programación se ha tenido que hacer bajo este punto de vista con un estudio de investigación y optimización sobre el proyecto terminado y programado para hacerlo real y operativo.

También se ha generado un pseudocódigo universal para que no se pierda lo que está programado cuando estas instrucciones den problemas con el paso del tiempo (no se actualiza el código real del programa o simplemente desaparece el lenguaje de programación).

Por todo ello, la documentación de esta parte del proyecto es bastante técnica tanto por la complejidad del propio proyecto como por la utilización del pseudocódigo que requiere conocimientos de análisis y programación informática.

Esta parte se puede dividir en dos: por un lado la resolución de un árbol de recubrimiento mínimo por parte de un usuario mediante los algoritmos de Kruskal o Prim y por otro lado el cálculo de todos los árboles de recubrimiento mínimo sin la intervención del usuario (salvo para construir el grafo).



2.1.- Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

Se trata de encontrar un recorrido que una todos los nodos de un grafo y que la suma de valores de las aristas sea mínima (lo que se denomina un árbol de recubrimiento mínimo). Para ello, se utilizan los algoritmos de Kruskal y Prim. También se calculan todas las soluciones existentes mediante dos algoritmos originales de este proyecto.

Para aplicar estos algoritmos el grafo debe ser:

- Conexo.
- No dirigido, es decir, sus nodos están unidos por aristas y no por arcos (una arista se puede recorrer en ambos sentidos).
- Cada arista debe tener un valor no negativo (que puede ser una distancia, un tiempo, un coste, un beneficio, una etapa, etc.).

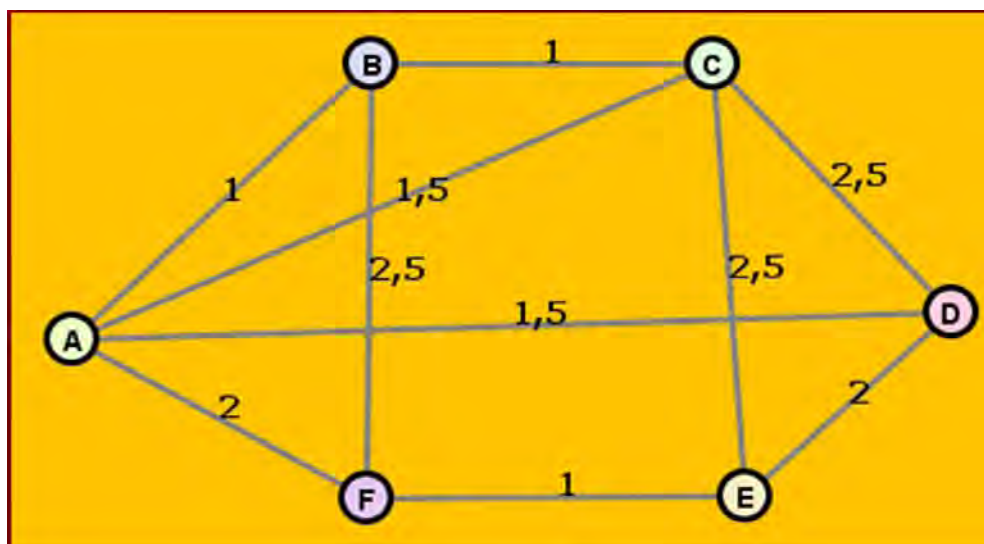


Figura 1

Una solución al grafo de la “figura 1” está en la “figura 2”.

Si existe un ciclo como en el grafo pequeño de la “figura 3”, se puede quitar una arista y los nodos siguen conectados entre sí, luego las soluciones que buscamos no



Recorrido óptimo de los nodos en una red

tienen ciclos (debe tener el menor número de aristas posible para que su suma sea mínima).

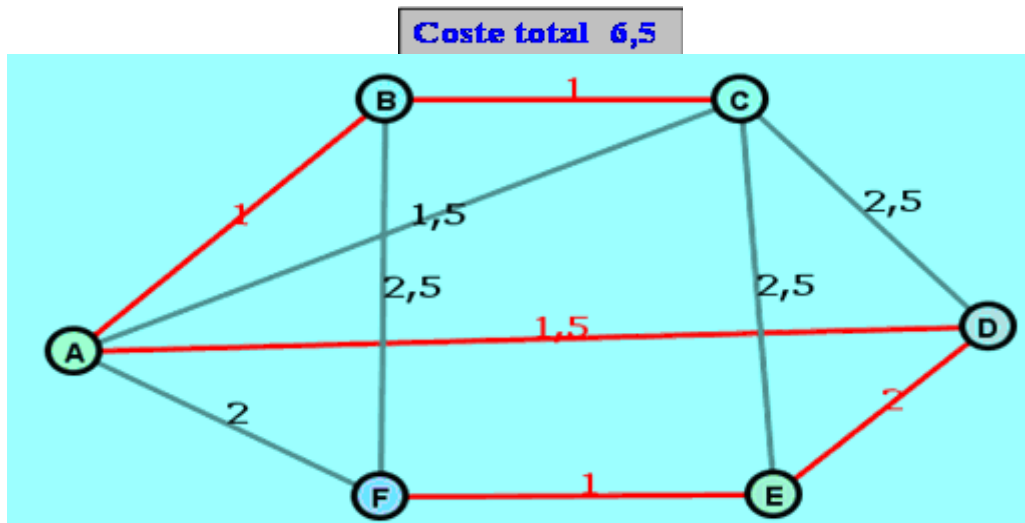


Figura 2

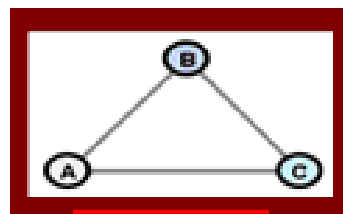


Figura 3

También aquí los nodos y las aristas pueden simbolizar lo que queramos para resolver un determinado tipo de problema, son ejemplos reales y muy importantes: *Diseño de redes de transporte, diseño de redes de telecomunicaciones, televisión por cable, sistemas distribuidos, interpretación de datos climatológicos, visión artificial, análisis de imágenes, extracción de rasgos de parentesco, análisis de clusters y búsqueda de superestructuras de quásar, plegamiento de proteínas, reconocimiento de células cancerosas, construcción de carreteras y otros.*

Este problema fue considerado originalmente por Otakar Boruvka (1926) mientras estudiaba la necesidad de electrificación rural en el sur de Moldavia.



Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

Joseph Kruskal nació en Estados Unidos en 1928 hermano del matemático y estadista William Kruskal (autor de la prueba de Kruskal-Wallis) y del matemático y físico Martin Kruskal (autor de las coordenadas de Kruskal-Szekeres).

En 1956, descubrió su algoritmo para la resolución del problema del árbol de coste total mínimo.

Robert Prim, nació en Estados Unidos en 1921, matemático e ingeniero informático. El algoritmo que lleva su nombre se conoce también por el algoritmo DJP, iniciales que corresponden a tres científicos: Este algoritmo fue diseñado en 1930 por el matemático Vojtech Jarník y luego de manera independiente por el científico computacional Robert Prim en 1957 y redescubierto por Dijkstra en 1959.

Kruskal y Prim coincidieron en los laboratorios de investigación Bell y fue allí donde descubrieron sus algoritmos (Kruskal en 1956 y Prim en 1957).



Joseph B. Kruskal



Robert C. Prim

Este proyecto tiene como objetivo fundamental, además del cálculo de aristas con una suma total mínima, el perdurar a lo largo del tiempo, y para ello se basa en dos pilares fundamentales:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

- Una documentación extensa y clara para tener un conocimiento teórico y de la implementación de los métodos y procedimientos empleados.
- Un desarrollo en pseudocódigo que permita utilizar después la aplicación, basándose en cualquier lenguaje de programación.

Mediante los algoritmos de Kruskal y Prim se calcula una solución. Hay que destacar que el cálculo de todas las soluciones es original de este proyecto, es decir, primero se hace un estudio del porqué se producen varias soluciones tanto siguiendo el algoritmo de Kruskal como el de Prim, y a partir de este estudio se idean dos nuevos algoritmos completos que contemplen todas las soluciones óptimas posibles. Siguiendo estos dos algoritmos, uno utilizando el procedimiento de Kruskal para calcular una solución y el otro utilizando el procedimiento de Prim para una solución también, se llega al cálculo de todas las soluciones y es grato comprobar que, además de la demostración explicada en esta documentación, el número de soluciones calculado por ambos caminos, a veces es un número grande, coincide siempre (en la aplicación informática hay que pulsar los botones de “Kruskal automático” y “Prim automático”). Creo que es importante resaltar el hecho de que no he encontrado nada de información acerca del cálculo de todas las soluciones, lo que convierte este proyecto, en buena parte, en un proyecto de investigación por la gran complejidad del cálculo de todas las soluciones y el enorme esfuerzo empleado como se demuestra en la documentación aportada.

La idea de desarrollar primero un pseudocódigo universal, orientado a programación estructurada, nos permite también explicar paso a paso el proyecto sin escaparse ningún detalle (cosa que con el código de un lenguaje de programación orientado a objetos sería imposible).

El nivel de desarrollo del pseudocódigo es completo y cada proceso, además, viene detallado por organigramas funcionales que nos explican de forma gráfica el orden de



Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

las acciones a seguir. Este es otro motivo por el cual la documentación es muy amplia. Al pasarlo a un lenguaje de programación sólo nos quedaría por implementar los detalles particulares de cada lenguaje ya que no habría que añadir nada a la resolución de los algoritmos. Para organizar toda la documentación, se divide de forma coherente para analizar cada parte por separado y simplificar la comprensión de todo el desarrollo.

Dada la importancia del trabajo y también para que no se pierda este trabajo cuando ya no se utilice el lenguaje de programación empleado, esta parte del proyecto está fundamentalmente enfocada a personas que sepan de análisis y programación informática, es decir, es una documentación bastante técnica.

El proyecto en lo que se refiere al cálculo de árboles de recubrimiento mínimo tiene los siguientes **objetivos**:

- Puesto en Internet, permitiría un acceso universal, o lo restringido que se quiera, para gran cantidad de personas porque, además se puede elegir entre el castellano y el inglés para toda la aplicación y la información aparece igual para los cinco navegadores de Internet más importantes.
- Soporte de ayuda para los alumnos que estudien teoría de grafos o cualquier otro uso que le quiera dar la cátedra de Investigación Operativa.
- Documentar un pseudocódigo universal para implementar el cálculo de los árboles de recubrimiento mínimo y preservar lo fundamental del proyecto para el futuro. Es decir, si los lenguajes de programación que implementan la aplicación cambian o desaparecen con el tiempo, el proyecto se podría perder. Si esto sucede, sería muy fácil volver a implementar el cálculo de los árboles de recubrimiento mínimo en el nuevo lenguaje de programación partiendo de los programas escritos en pseudocódigo. Para este objetivo, también se documentan los soportes de datos en los que se desarrolla la aplicación, de esta forma, se entiende muy bien lo que hace cada procedimiento en pseudocódigo.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

- **Desarrollar dos algoritmos originales que calculen todas las soluciones (todos los árboles de recubrimiento mínimo).**

Para realizar estos objetivos, el proyecto consta de las siguientes **fases**:

- Interface gráfica muy desarrollada para que un usuario pueda crear un grafo no dirigido que represente el modelo del problema a resolver.
- Cálculo de un árbol de recubrimiento mínimo mediante los algoritmos de Kruskal y Prim. El usuario, a través de la interface gráfica seleccionará la solución óptima que quiera (si existe).
- Calcular todas las soluciones sin intervención del usuario (simplemente pulsando los botones que calculan todas las soluciones) por dos caminos diferentes. Creación de estos dos algoritmos.
- Información teórica para entender los procesos que se calculan y la ayuda para manejar la aplicación.

El usuario dispone de una interface gráfica muy completa para construir el grafo que le permitirá crearlo, modificar su tamaño y la posición de sus nodos, ampliarlo, reducirlo, cambiar los valores de sus aristas, etc siempre guiado por los mensajes que aparecen en la barra de estado. Cuando se calculan los árboles de recubrimiento mínimo, las soluciones aparecen en una ventana y, simultáneamente, en el grafo las aristas de cada solución y sus valores asociados pasan a tener el color rojo. La interface gráfica es bastante intuitiva y gracias, sobre todo, a los mensajes que aparecen en la barra de estado, el usuario sabe en todo momento lo que está haciendo y lo que tiene que hacer. Al situar el ratón sobre los botones de la interface, aparecen mensajes explicativos del botón sobre el que está el ratón, además, existe un botón de “Ayuda” que nos explica la función de cada elemento en la interface gráfica y la secuencia de pasos que hay que seguir para construir el grafo y calcular los árboles de recubrimiento mínimo.



Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

La documentación teórica, que también se puede acceder a ella mediante un enlace en la aplicación puesta en Internet, nos explica los orígenes del problema que se quiere resolver, su fundamentación teórica y el procedimiento a seguir, además de desarrollar ejemplos completos paso a paso.

El código real del programa se expone en un fichero independiente por su gran volumen y porque no está ligado de forma inseparable al resto del proyecto, realmente, lo que va a perdurar en el tiempo es todo lo demás y el código real sólo pasa al ordenador lo desarrollado en pseudocódigo, soporte de datos, etc.

Definiciones de teoría de grafos

Para comenzar, es necesario dar una serie de definiciones:

Grafo:

Conjunto de nodos unidos por un conjunto de líneas o flechas llamadas aristas. Formalmente, un grafo es una pareja $G = \langle N, A \rangle$, en donde “ N ” es un conjunto de nodos y “ A ” es un conjunto de aristas.

Grafo dirigido:

Sus nodos están unidos mediante aristas con indicación de dirección. Nunca hay más de dos flechas que unan dos nodos, y si hay dos flechas, entonces tienen que ir en sentidos opuestos. Una arista que vaya desde el nodo “ A ” hasta el nodo “ B ” la expresaré mediante el par ordenado (A, B) .

Grafo no dirigido:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Sus nodos están unidos mediante aristas sin indicación de dirección. Nunca hay más de una arista que una dos nodos. Una arista que una los nodos “A” y “B” la expresaré mediante el conjunto $\{A, B\}$.

Grafo conexo:

Se puede llegar desde cualquier nodo hasta cualquier otro siguiendo una secuencia de aristas (en el caso de un grafo dirigido se permite circular en sentido inverso a lo largo de una flecha).

Componente conexa:

Llamaremos “componente conexa” a un subconjunto de nodos de G que sea conexo.

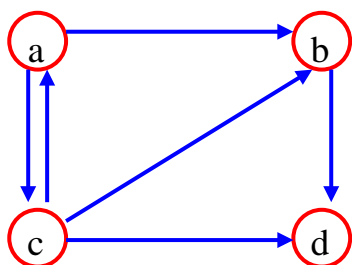
Grafo dirigido fuertemente conexo:

Se puede pasar desde cualquier nodo hasta cualquier otro siguiendo una secuencia de aristas, pero respetando el sentido de las flechas.

Nodos adyacentes:

El nodo “ i ” y el nodo “ j ” son adyacentes si están unidos por una arista.

Ejemplo:



$G = \langle N, A \rangle$, en donde

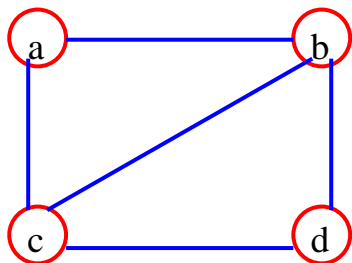
$N = \{a, b, c, d\}$

$A = \{ (a, b), (a, c), (b, d), (c, a), (c, b), (c, d) \}$



Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

Si este grafo fuese no dirigido tendríamos:



$G = \langle N, A \rangle$, en donde

$N = \{a, b, c, d\}$

$A = \{ \{a, b\}, \{a, c\}, \{b, d\}, \{c, d\}, \{a, d\}, \{b, c\} \}$

Subconjunto propio (inclusión estricta):

Si $A \leq B$, y además, existen elementos de B que no pertenecen a A , se dice que A es un subconjunto propio de B . Entonces, la inclusión de A en B es estricta.

Árboles:

Un árbol (hablando con propiedad un árbol libre) es un grafo acíclico, conexo y no dirigido, es decir, un grafo no dirigido en el cual existe exactamente un camino entre todo par de nodos dado.

Propiedades:

- Un árbol con “ n ” nodos posee exactamente “ $n - 1$ ” aristas.
- Si se añade una única arista a un árbol, entonces el grafo resultante contiene un único ciclo.
- Si se elimina una única arista de un árbol, entonces el grafo resultante ya no es conexo.

Árboles de recubrimiento mínimo (o maximales minimales) de un grafo:

El grafo $G = \langle N, A \rangle$ tiene que ser:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

- Conexo.
- No dirigido.
- Cada arista debe tener un valor no negativo.

Para obtener un árbol de recubrimiento mínimo del grafo anterior hay que hallar un subconjunto T de aristas de G tal que utilizando solamente las aristas de T , todos los nodos deben quedar conectados y además la suma de los valores asociados a cada arista de T debe ser tan pequeña como sea posible. Dado que G es conexo, debe existir al menos una solución. Dadas dos soluciones de igual valor total en la suma de sus aristas, preferimos la que contenga menos aristas. Incluso con esta condición el problema puede tener varias soluciones diferentes y de igual valor.

Sea $G' = \langle N, T \rangle$ el grafo parcial formado por los nodos de G y las aristas de T y supongamos que en N hay “ n ” nodos. Un grafo conexo con “ n ” nodos debe tener al menos “ $n - 1$ ” aristas, así que este es el número mínimo de aristas que puede haber en T . Por otra parte, un grafo con “ n ” nodos y más de “ $n - 1$ ” aristas contiene al menos un ciclo. Por tanto, si G' es conexo y T tiene más de “ $n - 1$ ” aristas se puede eliminar al menos una arista sin desconectar G' , siempre y cuando seleccionemos una arista que forme parte de un ciclo, luego un conjunto T con “ n ” o más aristas no puede ser óptimo. Se deduce que T debe tener exactamente “ $n - 1$ ” aristas, y como G' es conexo, tiene que ser un árbol.

El grafo G' se denomina árbol de recubrimiento mínimo para el grafo G .

Conjunto de aristas prometedor:

Diremos que un conjunto de aristas factible es “prometedor” si se puede extender para producir no sólo una solución, sino una solución óptima para nuestro problema. En particular, el conjunto de aristas vacío siempre es prometedor. Además, cuando un conjunto de aristas prometedor ya es una solución, esta solución debe ser óptima.

Lema para construir un conjunto de aristas prometedor:



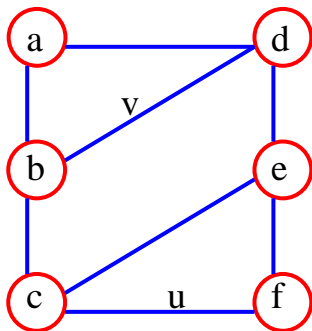
Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

Sea $G = \langle N, A \rangle$ un grafo conexo no dirigido en el cual está dada la longitud de todas las aristas. Sea $B \subset N$ un subconjunto estricto de los nodos de G . Sea $T \subseteq A$ un conjunto prometedor de aristas tal que no haya ninguna arista de T que sale de B . Sea “ v ” la arista más corta que salga de B (o una de las más cortas si hay empates). Entonces $T \cup \{v\}$ es prometedor.

Demostración:

Sea U un árbol de recubrimiento mínimo de G tal que el conjunto de aristas $T \subseteq U$. Este U tiene que existir puesto que T es prometedor por hipótesis. Queremos añadir una arista “ v ”, la más corta que sale de B , a T y que siga siendo T prometedor.

Siguiendo un ejemplo:



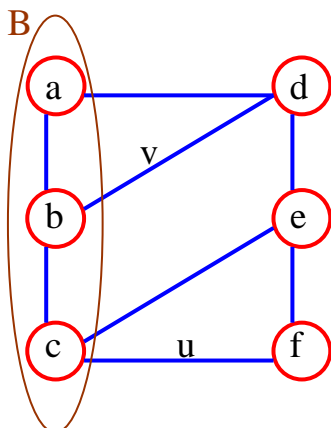
Grafo $G = \langle N, A \rangle$

$N = \{ a, b, c, d, e, f \}$

$A = \{ \{ a, b \}, \{ a, d \}, \{ b, c \}, v, \{ c, e \}, u, \{ d, e \}, \{ e, f \} \}$

Llamamos a la arista $\{ b, d \}$ como “ v ”, y a la arista $\{ c, f \}$ como “ u ”, por simplificar los términos.

En este grafo tenemos:



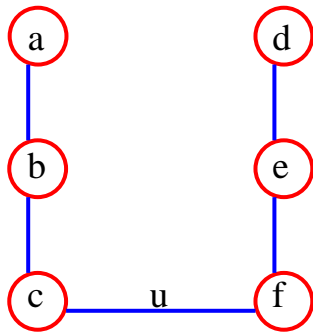
$B = \{ a, b, c \}$

$T = \{ \{ a, b \}, \{ b, c \} \}$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

El árbol U de recubrimiento mínimo de G es, por ejemplo:



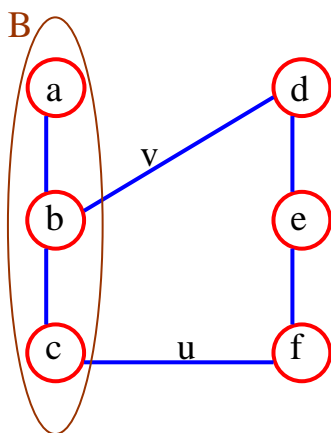
$$U = \langle N', A' \rangle$$

$$N' = \{ a, b, c, d, e, f \}$$

$$A' = \{ \{ a, b \}, \{ b, c \}, u, \{ d, e \}, \{ e, f \} \}$$

“ v ” sale de B por hipótesis. Si $v \preceq U$ entonces no hay nada que probar, porque de lo que se trata es de extender T hasta conseguir un árbol de recubrimiento mínimo de G (por definición de conjunto de aristas prometedoras). Si $v \not\preceq U$, cuando añadimos “ v ” a U creamos exactamente un ciclo (esta es una propiedad de los árboles). Si “ v ” sale de B y existe un ciclo, existe necesariamente al menos otra arista “ u ” que también sale de B , ya que si la arista “ v ” ha producido el ciclo y sale de B , tendrá que haber, por lo menos, una arista que sale de B , además de “ v ”, para que U fuese conexo antes de añadir “ v ”.

Añadimos “ v ” a U :

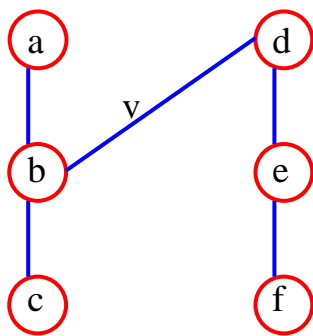


U deja de ser un árbol al tener un ciclo.



Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

Si ahora eliminamos “ u ”, el ciclo desaparece y obtenemos un nuevo árbol V que abarca G . Como el valor de “ v ”, por hipótesis, no es mayor que el valor de “ u ”, y por tanto el valor total de las aristas de V no sobrepasa el valor total de las aristas de U , entonces V es también un árbol de recubrimiento mínimo de G y contiene a “ v ”. $T \leq V$ porque la arista “ u ” que se ha eliminado sale de B con un valor no menor que “ v ”, y por tanto se puede descartar como arista de T .



Árbol V que abarca a G al eliminar la arista “ u ”.

Algoritmo de Kruskal

Dado un grafo:

- Conexo.
- No dirigido.
- Cada arista debe tener un valor no negativo (que puede ser una distancia, un tiempo, un coste, etc.).

Se trata de encontrar un recorrido que una todos los nodos del grafo y que la suma de valores de las aristas sea mínima.

El algoritmo es:

1º.- Se ordenan las aristas del grafo G original de menor a mayor valor.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

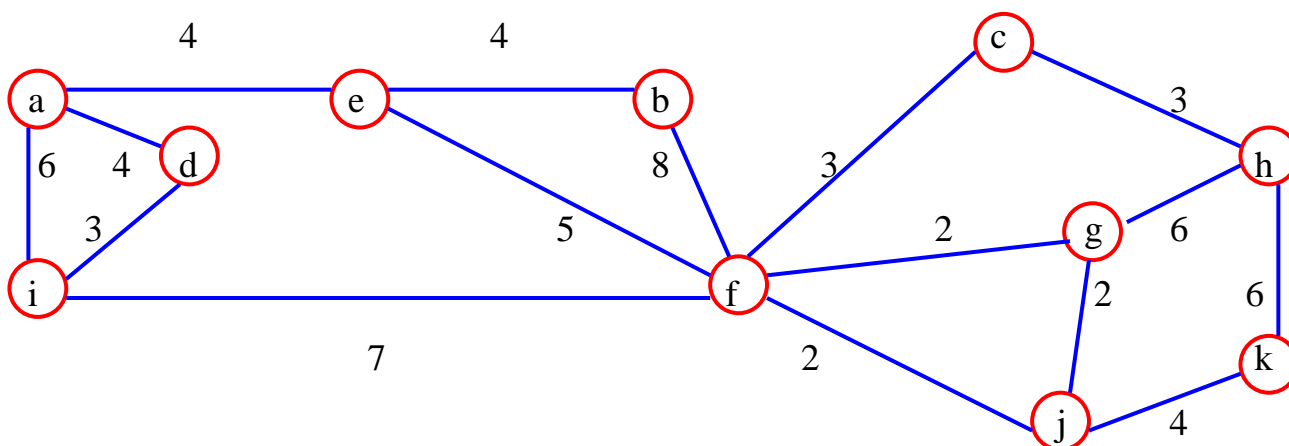
2º.- Se toma la arista con el menor valor y se le van añadiendo las restantes aristas, en orden creciente, siempre y cuando la conexión de una nueva arista no de lugar a un ciclo , en cuyo caso no se añadirá.

3º.- Cuando todos los nodos estén conectados , paramos y ya tenemos la solución.

Como demostraremos más adelante, el algoritmo de Kruskal halla un árbol de recubrimiento mínimo, con lo cual, el grafo solución tendrá exactamente “ n ” nodos y “ $n-1$ ” aristas (siendo “ n ” el número de nodos del grafo original).

Ejemplo:

Sea G el grafo de partida que se muestra en la figura:



G posee 16 aristas y 11 nodos; el árbol de recubrimiento mínimo tendrá por tanto $11 - 1 = 10$ aristas y 11 nodos. Ordenando las aristas en orden creciente de valores tenemos:

| ARISTAS | fg | fj | gj | di | fc | ch | ae | ad | eb | jk | ef | ai | kh | gh | if | bf |
|----------|----|----|----|----|----|----|----|----|----|----|----|----|----|----|----|----|
| VALORES | 2 | 2 | 2 | 3 | 3 | 3 | 4 | 4 | 4 | 4 | 5 | 6 | 6 | 6 | 7 | 8 |
| ¿AÑADIR? | Si | Si | No | Si | Si | Si | Si | Si | Si | Si | Si | No | No | No | No | No |

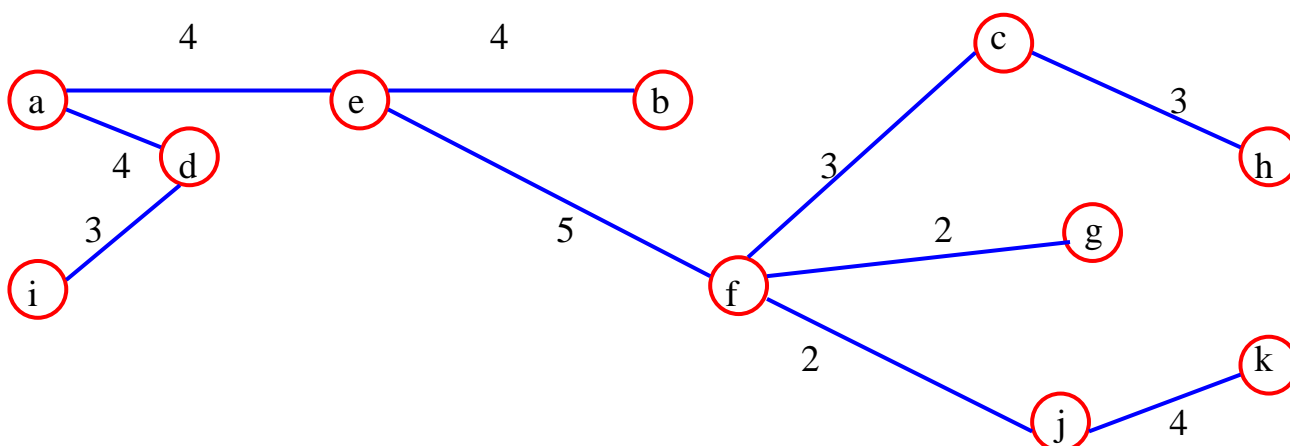


A partir de aquí ya tenemos 10 aristas con “Si” con lo cual ya hemos terminado porque el resto de aristas son todas “No”.



Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

Se van tomando las aristas indicadas con “Si” hasta tener 10 y de manera que no se formen ciclos (aristas con “No”). Al final se habrá obtenido el árbol de recubrimiento mínimo G' cuya suma de valores es 34. El árbol G' posee 11 nodos y 10 aristas.



Teorema: el algoritmo de Kruskal haya un árbol de recubrimiento mínimo

La demostración se hace por inducción matemática sobre el número de aristas que hay en el conjunto T . Mostraremos que si T es prometedor entonces sigue siendo prometedor en cualquier fase del algoritmo cuando se le añade una arista adicional. Cuando se detiene el algoritmo, T da una solución de nuestro problema; puesto que también es prometedora, la solución es óptima.

- Base: Partimos de un conjunto T de aristas vacío. El conjunto de aristas vacío es prometedor porque G es conexo y por tanto tiene que existir una solución.

Inicialmente, cada nodo de G por separado es una componente conexa (trivial).

Es decir, inicialmente: $T = \{ \emptyset \}$.

Componentes conexas de $G \longrightarrow$ cada nodo de G .

- Paso de inducción: Supongamos que T es prometedor inmediatamente antes de que el algoritmo añada una nueva arista $e = \{ u, v \}$. El nodo “ u ” y el nodo “ v ” deben estar en componentes conexas distintas ya que en caso contrario se formaría



Recorrido óptimo de los nodos en una red

un ciclo. Sea B el conjunto de nodos de la componente conexa que contiene a “ u ”, ahora:

- El conjunto B es un subconjunto estricto de los nodos de G (no incluye al nodo “ v ”, por ejemplo).
- T es un conjunto prometedor de aristas tal que ninguna arista de T sale de B .
- “ e ” es la arista más corta o una de las aristas más cortas, si hay empates, que salen de B (porque todas las aristas estrictamente más cortas ya se han examinado y, o bien ya se han añadido a T , o bien se han rechazado porque tenían los dos extremos en la misma componente conexa y formarían un ciclo).

Entonces se cumplen las condiciones del “lema” antes visto y concluimos que el conjunto $T \cup \{e\}$ también es prometedor.

Esto completa la demostración por inducción matemática de que el conjunto T es prometedor en todas las fases del algoritmo, y por tanto cuando se detiene el algoritmo, T no da meramente una solución de nuestro problema, sino una solución óptima.

En el algoritmo de Kruskal, se escogen las aristas por orden creciente de sus valores, sin preocuparse demasiado por su conexión con las aristas seleccionadas anteriormente, salvo que se tiene cuidado para no formar nunca un ciclo. El resultado es un conjunto de árboles (componentes conexas) que crece al azar, hasta que finalmente todas las componentes conexas se fusionan en un único árbol.

Algoritmo de Prim

Dado un grafo $G = \langle N, A \rangle$:

- Conexo.
- No dirigido.
- Cada arista debe tener un valor no negativo (que puede ser una distancia, un tiempo, un coste, etc.).



Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

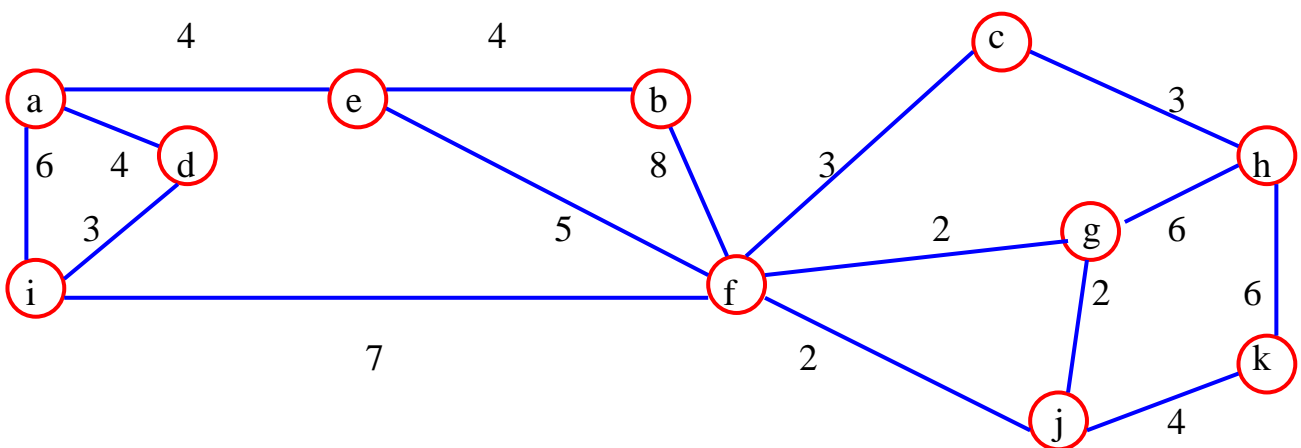
Encuentra un recorrido que une todos los nodos del grafo con la suma de los valores de las aristas mínimas.

También halla un árbol de recubrimiento mínimo de un grafo, pero la forma de crearlo es a partir de un nodo arbitrario (nodo raíz) y en cada fase se añade una nueva rama al árbol ya construido; el algoritmo se detiene cuando se han alcanzado todos los nodos.

Sea B un subconjunto de nodos de G , y sea T un conjunto de aristas. Inicialmente, B contiene un único nodo arbitrario de G y T está vacío. En cada paso, el algoritmo de Prim busca la arista más corta posible $\{i, j\}$ tal que $i \in B$ y $j \notin B$. Entonces añade el nodo “ j ” a B y la arista $\{i, j\}$ a T . De esta manera las aristas de T forman en todo momento un árbol de recubrimiento mínimo para los nodos de B . Continuamos mientras B sea distinto de N .

Ejemplo:

Utilizamos el mismo grafo que se utilizó en el ejemplo del algoritmo de Kruskal:



Empezamos por el nodo “ f ”, por ejemplo:

$$B = \{f\}$$

$$T = \{ \emptyset \}$$

Buscamos la arista de menor valor que sale de B :



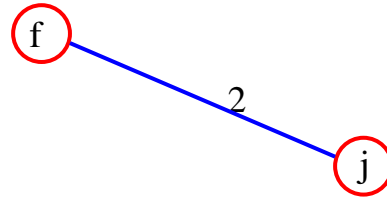
Recorrido óptimo de los nodos en una red

Hay dos posibilidades, la arista $\{f, j\}$ o la arista $\{f, g\}$.

Elegimos la arista $\{f, j\}$, por ejemplo:

$$B = \{f, j\}$$

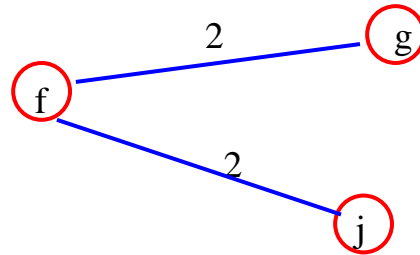
$$T = \{ \{f, j\} \}$$



Seguimos el proceso eligiendo la arista más corta que sale de B . Hay también dos opciones y elegimos una cualquiera:

$$B = \{f, j, g\}$$

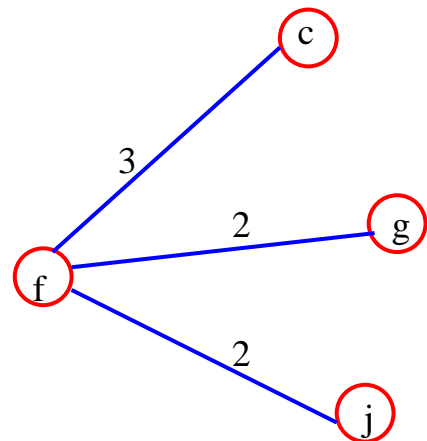
$$T = \{ \{f, j\}, \{f, g\} \}$$



Seguimos el mismo proceso hasta que B sea igual al conjunto N de nodos del grafo:

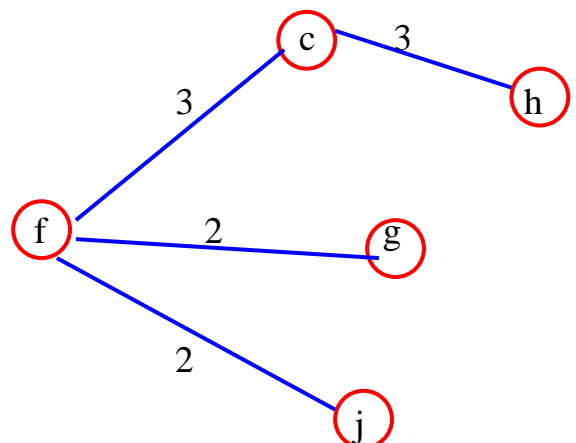
$$B = \{f, j, g, c\}$$

$$T = \{ \{f, j\}, \{f, g\}, \{c, f\} \}$$



$$B = \{f, j, g, c, h\}$$

$$T = \{ \{f, j\}, \{f, g\}, \{c, f\}, \{c, h\} \}$$

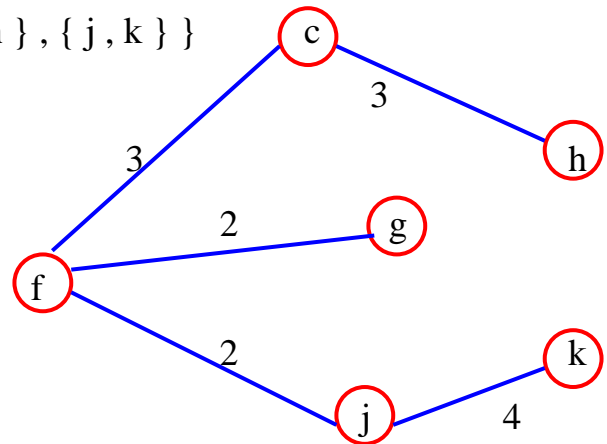




Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

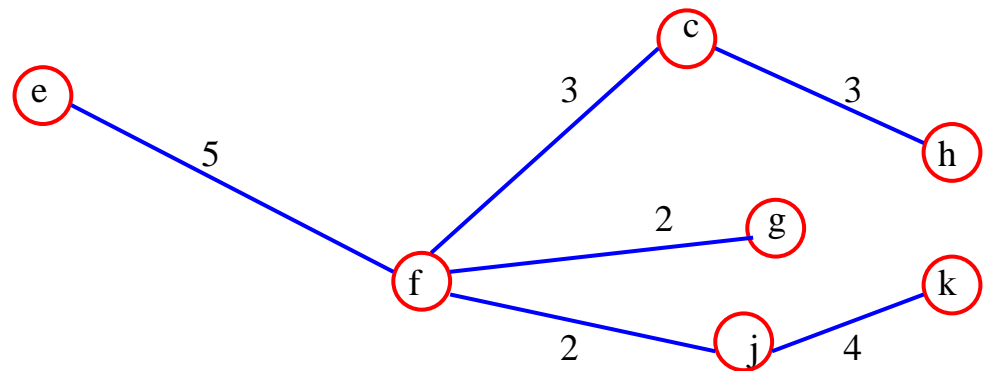
$$B = \{ f, j, g, c, h, k \}$$

$$T = \{ \{ f, j \}, \{ f, g \}, \{ c, f \}, \{ c, h \}, \{ j, k \} \}$$



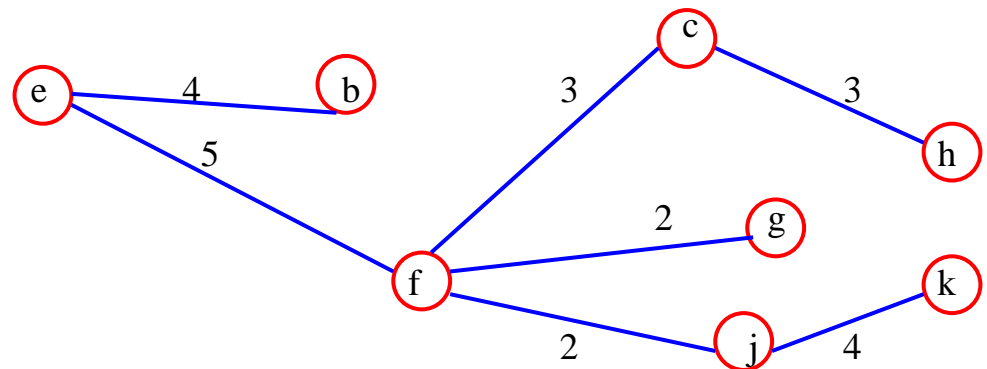
$$B = \{ f, j, g, c, h, k, e \}$$

$$T = \{ \{ f, j \}, \{ f, g \}, \{ c, f \}, \{ c, h \}, \{ j, k \}, \{ e, f \} \}$$



$$B = \{ f, j, g, c, h, k, e, b \}$$

$$T = \{ \{ f, j \}, \{ f, g \}, \{ c, f \}, \{ c, h \}, \{ j, k \}, \{ e, f \}, \{ b, e \} \}$$

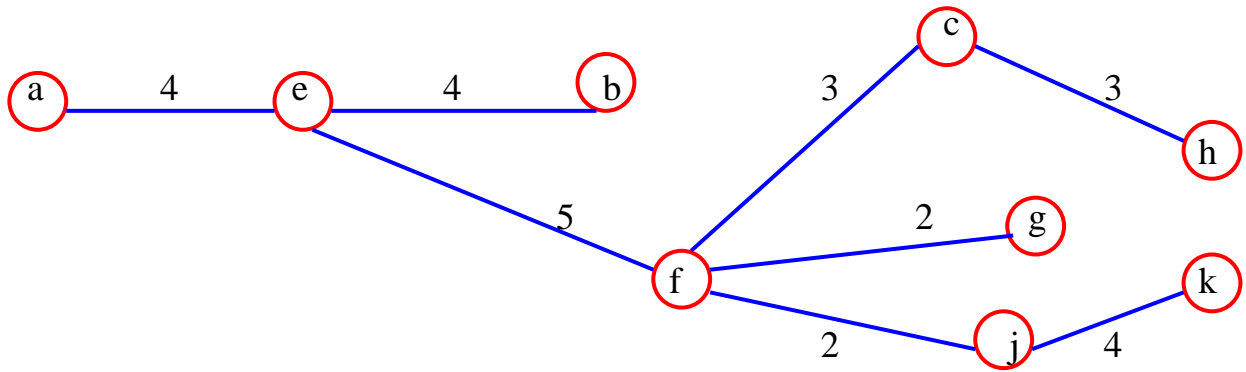


$$B = \{ f, j, g, c, h, k, e, b, a \}$$

$$T = \{ \{ f, j \}, \{ f, g \}, \{ c, f \}, \{ c, h \}, \{ j, k \}, \{ e, f \}, \{ b, e \}, \{ a, e \} \}$$

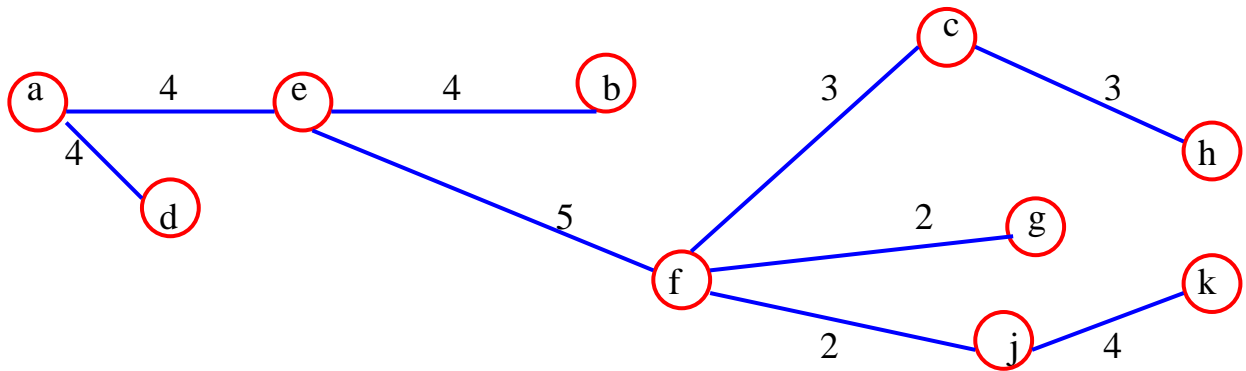


Recorrido óptimo de los nodos en una red



$B = \{ f, j, g, c, h, k, e, b, a, d \}$

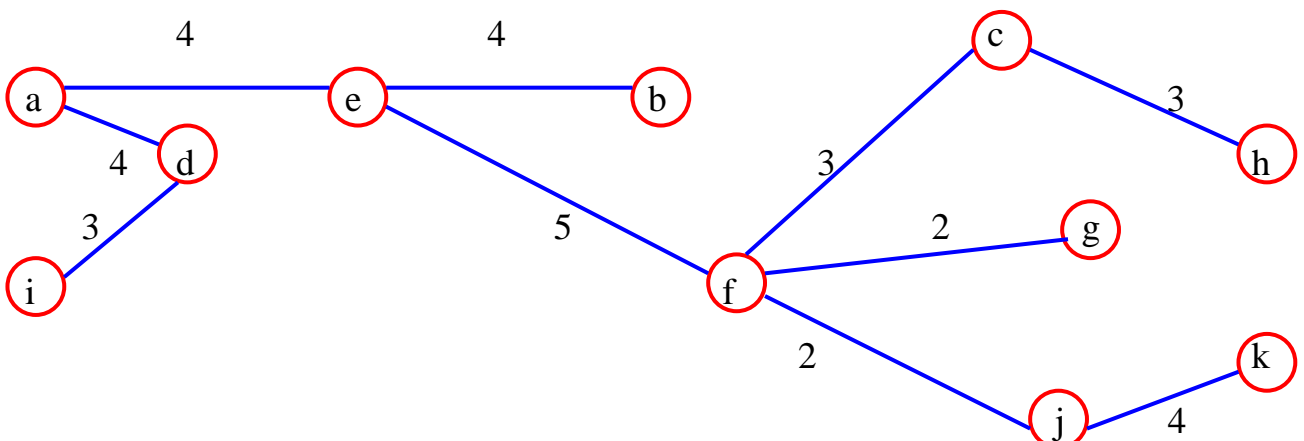
$T = \{ \{ f, j \}, \{ f, g \}, \{ c, f \}, \{ c, h \}, \{ j, k \}, \{ e, f \}, \{ b, e \}, \{ a, e \}, \{ a, d \} \}$



$B = \{ f, j, g, c, h, k, e, b, a, d, i \}$

$T = \{ \{ f, j \}, \{ f, g \}, \{ c, f \}, \{ c, h \}, \{ j, k \}, \{ e, f \}, \{ b, e \}, \{ a, e \}, \{ a, d \}, \{ d, i \} \}$

Ahora $B = N$, luego T nos da la solución final:





Introducción, árboles de recubrimiento mínimo

$$G' = \langle N, T \rangle$$

$$N = \{ a, b, c, d, e, f, g, h, i, j, k \}$$

$$T = \{ \{ f, j \}, \{ f, g \}, \{ c, f \}, \{ c, h \}, \{ j, k \}, \{ e, f \}, \{ b, e \}, \{ a, e \}, \\ \{ a, d \}, \{ d, i \} \}$$

Teorema: El algoritmo de Prim halla un árbol de recubrimiento mínimo

La demostración es parecida a la demostración del algoritmo de Kruskal.

Se hace por inducción matemática sobre el número de aristas que hay en el conjunto T . Demostramos que si T es prometedor en alguna fase del algoritmo, entonces sigue siendo prometedor al añadir una arista adicional. Cuando se detienen el algoritmo, T da una solución a nuestro problema; puesto que también es prometedora, la solución es óptima.

- Base: El conjunto vacío es prometedor.
- Paso de inducción: Suponemos que T es prometedor inmediatamente antes de que el algoritmo añada una nueva arista $e = \{ i, j \}$. Ahora B es un subconjunto estricto de N (porque el algoritmo se detiene cuando $B = N$), T es un conjunto de aristas prometedor por hipótesis de inducción, y “ e ” es por definición una de las aristas más cortas que salen de B . Entonces las condiciones del lema ya visto se cumplen y $T \cup \{ e \}$ también es prometedor.

Esto completa la demostración por inducción matemática de que el conjunto T es prometedor en todas las fases del algoritmo. Por tanto, cuando se detiene el algoritmo, T ofrece una solución óptima de nuestro problema.



2.2.- Implementación del proyecto en pseudocódigo

Se trata de explicar con claridad e implementar en pseudocódigo todos los pasos de este proyecto, con lo cual, los soportes de información, la forma de estructurar el programa, los algoritmos empleados y todas las ideas sobre la posterior realización en código son independientes del lenguaje de programación que utilicemos después.

Voy a dividir la implementación en pseudocódigo en cinco partes:

- Elementos comunes a los algoritmos de Kruskal y Prim.
- Una sola solución: Resolución automática del algoritmo de Kruskal y resolución también a través de un usuario.
- Todas las soluciones: Resolución automática del algoritmo de Kruskal.
- Una sola solución: Resolución automática del algoritmo de Prim y resolución también a través de un usuario.
- Todas las soluciones: Resolución automática del algoritmo de Prim.

Las sentencias que voy a utilizar en pseudocódigo (además de las sentencias triviales, como las de asignación, etc.) las explicaré a continuación:

Instrucción condicional simple

si <condición> , entonces

<sentencias>

finsi

condición \longrightarrow Variable o expresión booleana, o bien, la comparación de dos expresiones, dando siempre un resultado booleano de “True” o “False”.



Implementación del proyecto en pseudocódigo

Si la condición es “True”, se ejecutan las “sentencias” y si es “False” esta instrucción no hace nada.

Instrucción condicional compuesta

si <condición> , entonces

<sentencias1>

sino

<sentencias2>

finsi

condición → Tiene el mismo significado que en la instrucción anterior.

Si la “condición” es “True”, se ejecutan las “sentencias1”, y si es “False” se ejecutan las “sentencias2”

Instrucción bucle mientras

mientras <condición> , hacer

<sentencias>

finmientras

condición → Tiene el mismo significado que en las instrucciones anteriores.

1º.- Se comprueba si la “condición” es “True” o “False”.

2º.- Si la “condición” es “True” se ejecutan las “sentencias” y se vuelve al paso 1º, y si es “False” se termina la instrucción.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Instrucción bucle hasta

repetir

<sentencias>

hasta <condición>

condición \longrightarrow Tiene el mismo significado que en las instrucciones anteriores.

1º.- Se ejecutan las “sentencias”.

2º.- Si la condición es “True” se vuelve al paso 1º, y si es “False” se termina la instrucción.

Instrucción bucle acotado

para variable = inicio hasta fin , hacer

<sentencias>

finpara

$\left. \begin{array}{l} \text{inicio} \\ \text{fin} \end{array} \right\} \Longrightarrow$ Son valores de tipo entero.

Se ejecutan las “sentencias” un número de veces igual a la resta entre los valores “fin” menos “inicio”.



Implementación del proyecto en pseudocódigo

Instrucción comparativa

seleccionar opción <referencia>

opción1: <comparación1>

<sentencias1>

opción2: <comparación2>

<sentencias2>

:

:

:

opciónk: <comparaciónk>

<sentenciask>

else:

<sentencias else>

finseleccionar

referencia → Es una variable o expresión.

comparación → Variable o expresión que se compara con “referencia” dando un resultado booleano.

sentencias → Si la comparación “i” es “True”, se ejecutan sus “sentenciasi” asociadas y se termina la instrucción.

else → Si todas las comparaciones son “False” se ejecutan las “sentencias else” y se termina la instrucción.



2.2.1.- Elementos comunes a los algoritmos de Kruskal y Prim

Elementos para almacenar la información básica:

Utilizaremos la variable global “***n***” para guardar el número de elementos del grafo.

Sea N el conjunto de nodos del grafo con “ n ” elementos, $N = \{ 1, 2, \dots, n \}$, entonces necesitamos una matriz de dos dimensiones a la que llamaremos “**valor_arista**” de “ $n \times n$ ” elementos que contenga el valor de las aristas existentes entre cada par de nodos del grafo:

$$\text{valor_arista} = \begin{matrix} & \begin{matrix} 1 & 2 & \dots & n \end{matrix} \\ \begin{matrix} 1 \\ 2 \\ : \\ : \\ n \end{matrix} & \left(\begin{matrix} & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \\ & & & \end{matrix} \right) \end{matrix}$$

Evidentemente, esta matriz es simétrica por ser el grafo no dirigido. Si no existe una arista entre dos nodos, por ejemplo, entre los nodos “ i ”, “ j ”, entonces hacemos:

$\text{valor_arista}[i, j] = -1$

$\text{valor_arista}[j, i] = -1$

Aunque el usuario vea letras en los nombres de los nodos, internamente serán números para hacer más sencilla la programación (los nodos del grafo A, B, C, ... se corresponden con los nodos 1, 2, 3, ... respectivamente).



Implementación del proyecto en pseudocódigo

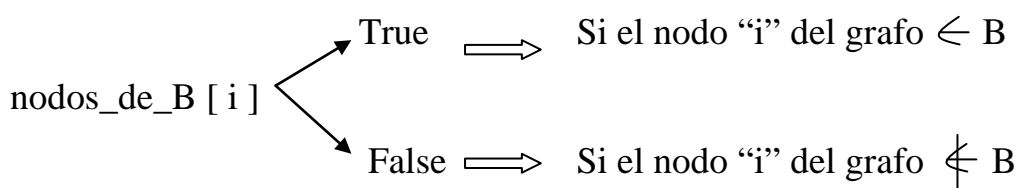
Comprobar que el grafo es conexo

Después de finalizar el diseño completo del grafo, pasaríamos a realizar los algoritmos deseados. Es al pasar del grafo a los algoritmos cuando debo comprobar que el grafo creado es conexo, ya que no podemos realizar los algoritmos de Kruskal y Prim con un grafo no conexo. En este punto se ejecutará en el lenguaje de programación elegido (en este caso Java) lo que equivale al pseudocódigo que voy a escribir.

La idea es la siguiente:

Inicialmente, nos creamos una componente conexa B de un sólo nodo (cualquier nodo del grafo), por ejemplo, el nodo 1. Vamos añadiendo nodos del grafo a B con la condición de que B siga siendo una componente conexa y si al final todos los nodos del grafo están en B , el grafo es conexo. Si no podemos conseguir esto porque hay algún nodo o nodos aislados del resto de nodos del grafo, el grafo no es conexo.

Me creo la matriz booleana de una dimensión “ $nodos_de_B$ ” con un número de elementos igual al número de nodos del grafo. Cada elemento “ i ” de esta matriz tomará los valores:



La variable “ $cont$ ” nos va diciendo, en todo momento, el número de nodos del grafo que están en B . Lógicamente, en el momento en que “ $cont = n$ ” siendo “ n ” el número de nodos del grafo, el grafo es conexo.

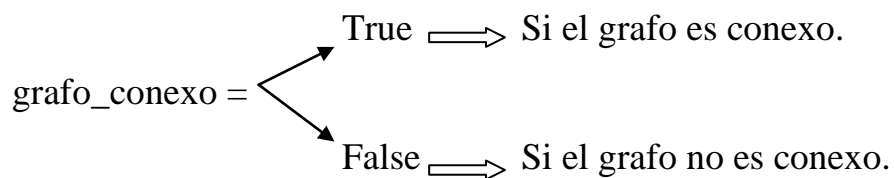
La implementación en pseudocódigo se muestra en la función “ $grafo_conexo$ ”.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Función “grafo conexo”

Función booleana que devuelve los valores:



El pseudocódigo será:

(inicializamos el conjunto B con el nodo 1)

nodos_de_B [1] \leftarrow True

para i = 2 hasta n , hacer

nodos_de_B [i] \leftarrow False

finpara

grafo_conexo \leftarrow True

(como el conjunto B tiene un nodo, inicializamos
el número de nodos de B a 1 en la variable “cont”)

cont \leftarrow 1



Implementación del proyecto en pseudocódigo

```
para k = 1 hasta n-1 , hacer
    si grafo_conexo , entonces
        grafo_conexo ← False
        para i = 1 hasta n , hacer
            si nodos_de_B [ i ] , entonces
                para j = 1 hasta n , hacer
                    si ( no ( nodos_de_B [ j ] ) ) , entonces
                        si valor_arista [ i , j ] ≥ 0 , entonces
                            (existe una arista entre un nodo i ∈ B
                             y un nodo j ∉ B)
                            (añadimos el nodo "j" a B y sumamos 1
                             al número de nodos de B)
                            nodos_de_B [ j ] ← True
                            cont ← cont + 1
                            (como he añadido un nodo más a B, sigue habiendo
                             posibilidades de que el grafo sea conexo)
                            grafo_conexo ← True
                            si cont = n , entonces
                                "El grafo es conexo" ; "Fin de la función"
                            finsi
                        finsi
                    finsi
                finsi
            finpara
        finpara
    finpara
    si no
        "Grafo no conexo" ; "Fin de la función"
    finsi
finpara
```



2.2.2.- Implementación del algoritmo de Kruskal

En esta parte de la documentación del proyecto no voy a tratar el conjunto de todas las soluciones óptimas posibles, si las hay, (esto lo dejo para más adelante) sino simplemente el poder llegar a una solución óptima cualquiera del conjunto de soluciones óptimas posibles.

Haré dos desarrollos del algoritmo de Kruskal en dos partes diferenciadas:

Primera parte: Lógica y desarrollo de la implementación general del algoritmo de Kruskal de forma automática sin intervención del usuario.

Segunda parte: Implementación del algoritmo de Kruskal a través de la intervención de un usuario seleccionando aristas sobre un grafo.

Me va a ser muy útil la implementación en pseudocódigo de esta primera parte porque voy a desarrollar las ideas, soportes de datos, un algoritmo, y sobre todo, estructurando el pseudocódigo en procedimientos y funciones, puedo reutilizar muchos de estos procedimientos y funciones en el desarrollo del pseudocódigo para resolver la segunda parte y también para calcular todas las soluciones óptimas posibles. La idea es desarrollar muchas explicaciones e implementar pseudocódigo reutilizable con el fin de que en una etapa posterior, en mi caso para hallar todas las soluciones o para que el usuario pueda resolver el algoritmo de Kruskal seleccionando aristas, se pueda simplificar y aclarar mejor el desarrollo sin detenerse en detalles y explicaciones básicas, con lo que se agiliza y entiende el proceso mucho mejor.

En la segunda parte, si en la resolución de nuestro problema sólo existe una única solución óptima, el usuario deberá ir seleccionando aristas hasta encontrarla, pero si existen varias soluciones óptimas se dará por buena cualquier solución óptima que encuentre el usuario.



2.2.2.2.- Lógica y desarrollo de la implementación general del algoritmo de forma automática sin intervención del usuario

Pasos a realizar:

- 1.- Definir el grafo $G = \langle N, A \rangle$ conexo, no dirigido, y con valores no negativos en sus aristas.
- 2.- Calcular el número de nodos “ n ” de N .
- 3.- Clasificar el conjunto de aristas A en orden creciente de valores.
- 4.- Para $i = 1$ hasta $n - 1$, hacer el bucle:

Añadir al conjunto de aristas solución la arista de G con menor valor que no haya sido seleccionada previamente y que no forme un ciclo con otras aristas del conjunto de aristas solución.

- 5.- $G' = \langle N, \text{Aristas solución} \rangle$ es el árbol de recubrimiento mínimo, es decir, la solución óptima.

Los pasos 1 y 2 son parte común a todos los procesos relacionados con los algoritmos de Kruskal y Prim y su realización corresponde al desarrollo de la parte gráfica. Cuando se construye el grafo, se controlan sus características, valores de sus aristas y se calcula el número “ n ” de sus nodos.

Luego lo que hay que desarrollar ahora son los pasos del 3 al 5.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Paso 3º: Ordenación de las aristas del grafo de menor a mayor valor

El algoritmo de ordenación actuará sobre una matriz de una dimensión que llamaré “*aristas_ordenandas*”. Cada elemento de la matriz consta de cuatro datos:

| | | | |
|-------|-------|-------|------|
| nodoi | nodoj | valor | fase |
|-------|-------|-------|------|

El dato “*valor*” es el valor de la arista que esta entre los nodos “*nodoi*” y “*nodoj*”.

El dato “*fase*” puede tomar los valores

- ↗ disponible
- solución
- ↘ forma_ciclo

Más adelante, cuando estudiemos el paso 4º explicaré la función del dato “*fase*”.

Si quiero referirme a un elemento k de esta matriz con toda su información haré “*aristas_ordenadas [k]*” y si quiero referirme sólo a un dato en concreto del elemento k , por ejemplo, al valor de la arista, haré “*aristas_ordenadas.valor [k]*”.

En un principio, esta matriz no está ordenada. Cuando finalice el algoritmo de ordenación, que veremos más adelante, los elementos de esta matriz estarán ordenados de menor a mayor por el valor de cada arista (dato “*valor*”).

De la matriz “*valor_arista*” extraigo las aristas y las llevo a la matriz “*aristas_ordenandas*” en cualquier orden. Como la matriz “*valor_arista*” es simétrica por ser el grafo no dirigido, las aristas “*matriz_arista [i , j]*” y “*matriz_arista [j , i]*” son la misma arista, con lo cual sólo llevo una de ellas a la matriz “*aristas_ordenandas*”.

El pseudocódigo del paso de las aristas de una matriz a otra es:



Implementación automática del algoritmo de Kruscal

```
m ← 0

para i = 1 hasta n , hacer
    para j = i + 1 hasta n , hacer
        si  $\text{valor\_arista}[i, j] \geq 0$  , entonces
            m ← m + 1
            aristas_ordenadas.nodoi [ m ] ← i
            aristas_ordenadas.nodoj [ m ] ← j
            aristas_ordenadas.valor [ m ] ← valor_arista [ i , j ]
            aristas_ordenadas.fase [ m ] ← “disponible”
        finsi
    finpara
finpara
```

Condición para que exista la arista.

En la variable “ m ” tenemos el número de aristas del grafo que es también el número de elementos de la matriz “*aristas_ordenadas*”.

Cabe destacar también, que *aristas_ordenadas.fase [m]* = “disponible”, para todas las aristas “ m ”, lo que explicaré más adelante.

Utilizaré el método de ordenación por selección:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

- 3.1.- Busco el elemento más pequeño de todos y lo pongo el primero, evidentemente el elemento que estaba en la primera posición pasa a ocupar la posición que tenía el elemento más pequeño que hemos encontrado, es decir, se intercambian.
- 3.2.- Busco desde la segunda posición en adelante, el elemento más pequeño, y lo pongo en segundo lugar, haciendo también un intercambio, y así sucesivamente hasta que todos los elementos queden ordenados.

Para implementar el paso 3.1 sobre la matriz “*aristas_ordenadas*”:

“*minj*” Me dará el índice del elemento de menor valor en su dato “*valor*” de la matriz “*aristas_ordenadas*”.

“*minx*” Me irá dando el menor valor del dato “*valor*” de las aristas que están en la matriz “*aristas_ordenadas*”.

Inicialmente :

minj ← 1

minx ← *aristas_ordenadas.valor* [1]

```
para j = 2 hasta m , hacer
    si aristas_ordenadas.valor [ j ] < minx , entonces
        minx ← aristas_ordenadas.valor [ j ]
        minj ← j
    fin si
finpara
```



Implementación automática del algoritmo de Kruscal

Cuando ya he calculado *minj* y *minx* hago el intercambio:

Sólo necesito dos variables más “*primer_nodo*” y “*segundo_nodo*” para guardar la información que se puede perder al hacer el intercambio:

primer_nodo → Guarda el *nodoi* de la arista con menor dato “*valor*”.

segundo_nodo → Guarda el *nodoj* de la arista con menor dato “*valor*”.

El dato “*valor*” de la arista más pequeña ya está guardado en “*minx*” y el dato “*fase*” siempre es “*disponible*” para todas las aristas.

Los nodos de la arista con el menor dato “*valor*” se encuentran accesibles en:

`aristas_ordenadas.nodoi [minj]`

`aristas_ordenadas.nodoj [minj]`

Luego para que no los pierda al hacer el intercambio, los guardaré:

`primer_nodo ← aristas_ordenadas.nodoi [minj]`

`segundo_nodo ← aristas_ordenadas.nodoj [minj]`

El primer elemento lo llevo a la posición en donde esta el elemento de menor valor

`aristas_ordenadas [minj] ← aristas_ordenadas [1]`

En la posición del primer elemento pongo el elemento de menor valor:

`aristas_ordenadas.nodoi [1] ← primer_nodo`

`aristas_ordenadas.nodoj [1] ← segundo_nodo`

`aristas_ordenadas.valor [1] ← minx`

Ampliándolo con el paso 3.2, es decir, haciendo el algoritmo completo:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

```
para i = 1 hasta m-1 , hacer

    minj ← i

    minx ← aristas_ordenadas.valor [ i ]

    para j = i + 1 hasta m , hacer

        si aristas_ordenadas.valor [ j ] < minx , entonces

            minj ← j

            minx ← aristas_ordenadas.valor [ j ]

        finsi

    finpara

    primer_nodo ← aristas_ordenadas.nodoi [ minj ]

    segundo_nodo ← aristas_ordenadas.nodoj [ minj ]

    aristas_ordenadas [ minj ] ← aristas_ordenadas [ i ]

    aristas_ordenadas.nodoi [ i ] ← primer_nodo

    aristas_ordenadas.nodoj [ i ] ← segundo_nodo

    aristas_ordenadas.valor [ i ] ← minx

finpara
```



Implementación automática del algoritmo de Kruskal

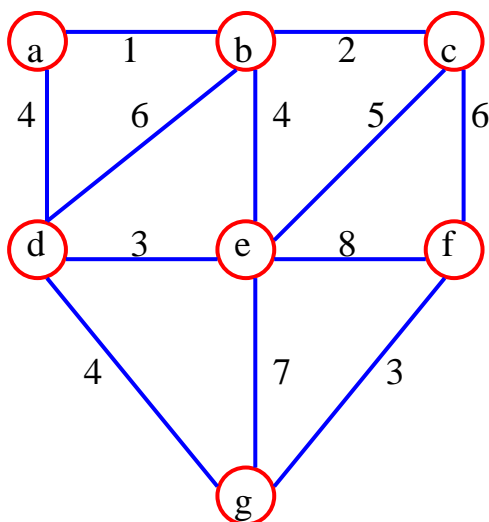
Paso 4º: Realización del bucle que nos dé la solución final

En el paso 4º, cabe destacar qué solución damos al problema de comprobar la no formación de un ciclo en el grafo solución al añadir una arista:

Inicialmente cada nodo del grafo por separado forma una componente conexa (trivial). Partiendo de esta situación inicial, solo añadimos aristas que vayan de una componente conexa a otra. Cuando añadimos una arista entre las componentes conexas B_1 y B_2 desaparecen ambas componentes conexas y se crea una nueva componente conexa $B = B_1 \cup B_2$.

Si la arista que queremos añadir (que será la de menor valor según el algoritmo de Kruskal) la colocásemos entre dos nodos de una misma componente conexa, entonces se nos formaría siempre un ciclo porque antes de añadir la nueva arista todos los nodos de la componente conexa (por definición de componente conexa) están ya unidos entre sí por aristas.

Luego siguiendo el proceso de añadir aristas sólo entre componentes conexas distintas, al final, dichas componentes conexas se irán agrupando hasta que sólo quede una componente conexa y sus nodos sean los mismos que los nodos del grafo. En ese momento ya tendremos la solución óptima. Por ejemplo, consideramos el siguiente grafo:

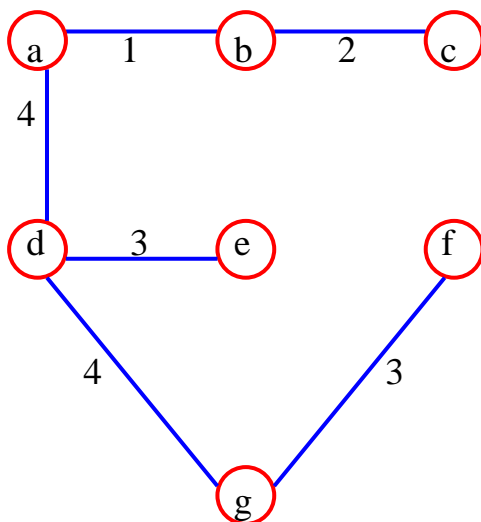




Recorrido óptimo de los nodos en una red

| <u>Paso</u> | <u>Arista considerada</u> | <u>Componentes conexas</u> |
|-------------|---------------------------|---|
| Iniciación | — | {a} , {b} , {c} , {d} , {e} , {f} , {g} |
| 1 | {a,b} | {a,b} , {c} , {d} , {e} , {f} , {g} |
| 2 | {b,c} | {a,b,c} , {d} , {e} , {f} , {g} |
| 3 | {d,e} | {a,b,c} , {d,e} , {f} , {g} |
| 4 | {f,g} | {a,b,c} , {d,e} , {f,g} |
| 5 | {a,d} | {a,b,c,d,e} , {f,g} |
| 6 | {b,e} | Rechazada (se forma un ciclo) |
| 7 | {d,g} | {a,b,c,d,e,f,g} |

El grafo solución es:



Antes de hacer el pseudocódigo de este paso 4º definimos:

aristas_ordenadas.fase [k] = “disponible”



Implementación automática del algoritmo de Kruscal

Cuando dicha arista “ k ” no ha sido examinada todavía para ver la posibilidad de incluirla en las aristas solución. Inicialmente, como es lógico y ya hemos visto antes, todos los elementos de la matriz “*aristas_ordenadas*” tienen en su dato “*fase*” el valor “*disponible*”.

$\text{aristas_ordenadas.fase [} k \text{]} = \text{“solución”}$

Cuando dicha arista “ k ” ya ha sido examinada y se ha incluido en la solución óptima.

$\text{aristas_ordenadas.fase [} k \text{]} = \text{“forma_ciclo”}$

Cuando la arista “ k ” ya ha sido examinada y ha sido descartada de la solución por formar un ciclo.

Al finalizar el algoritmo, las aristas de la solución óptima serán las que tengan el valor “*solución*” en el dato “*fase*” de la matriz “*aristas_ordenadas*”.

Definimos la matriz “***componente_conexa***” de dos dimensiones y de $n \times n$ elementos siendo “ n ” el número de nodos del grafo.

Inicialmente, los valores de la matriz son:

$$\begin{pmatrix} 1 & -1 & -1 & \dots & -1 \\ 2 & -1 & -1 & \dots & -1 \\ \vdots & \vdots & & & \vdots \\ \vdots & \vdots & & & \vdots \\ n & -1 & -1 & \dots & -1 \end{pmatrix}$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Cada fila representa una componente conexa y sólo forman parte de la componente conexa los nodos, que tienen valores de 1 a n , descartando los valores -1 . Las “ n ” componentes conexas iniciales (“ n ” filas) tienen un sólo nodo en cada componente conexa, situado en la columna 1. El algoritmo parte de “ n ” componentes conexas y cada componente conexa es un nodo distinto del grafo y todos los demás valores son -1 .

A medida que avanza el algoritmo y se añaden aristas a la solución óptima, la matriz va cambiando y si una componente conexa desaparece, todos los valores de su fila serán -1 , luego para saber si existe una componente conexa en una fila, nos posicionamos en esa fila y comprobamos el valor de su primera columna; si es -1 no existe componente conexa en esa fila. Para las filas que si tengan una componente conexa, avanzando desde la primera columna en adelante, el primer valor -1 que nos encontremos en una fila nos indica que se han terminado los elementos de esa componente conexa y todos los valores que aparecen a partir del primer valor -1 hacia la derecha en esa fila son -1 .

Cuando se unen dos componentes conexas en una, se une la segunda componente conexa a la primera, añadiendo sus nodos en la fila de la primera componente conexa a continuación de los nodos de la primera componente conexa y sustituyendo los valores -1 que tenía la primera componente conexa, y después se ponen valores -1 en toda la fila en donde estaba la segunda componente conexa para hacerla desaparecer.

Al finalizar el algoritmo con el conjunto de aristas solución completado, esta matriz tendrá sólo una componente conexa que es una fila cuyos miembros son todos los nodos del grafo y el resto de filas tendrán como valor -1 en todos sus elementos.

Gráficamente se ve mejor, por ejemplo, si la matriz “*componente_conexa*” en un momento dado es:



Implementación automática del algoritmo de Kruscal

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & -1 & -1 & -1 \\ 2 & -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 & -1 \\ 4 & 5 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

Y hemos seleccionado una arista que une los nodos 1 y 4 como arista que pertenece al conjunto solución de aristas, tendremos que unir las componentes conexas de las filas 1 y 4 como sigue:

$$\begin{pmatrix} 1 & 3 & -1 & -1 & -1 \\ 2 & -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 & -1 \\ 4 & 5 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 & -1 \end{pmatrix} \Rightarrow \begin{pmatrix} 1 & 3 & 4 & 5 & -1 \\ 2 & -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 & -1 \\ -1 & -1 & -1 & -1 & -1 \end{pmatrix}$$

Cuando se añada la siguiente arista, que estará entre el nodo 2 y alguno de los nodos restantes se llegará a la solución óptima y el valor 2 correspondiente a *componente_conexa* [2 , 1] pasará a la posición *componente_conexa* [1 , 5] quedando *componente_conexa* [2 , 1] = -1.

El algoritmo para construir el pseudocódigo es:

4.1.- Nos creamos “n” componentes conexas, es decir, nos creamos la matriz “*componente_conexa*” con sus valores iniciales.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Tenemos que encontrar una solución óptima exactamente con $n-1$ aristas, siendo “ n ” el número de nodos del grafo.

El pseudocódigo para crear la matriz “*componente_conexa*” es:

```
para i = 1 hasta n , hacer
    componente_conexa [ i , 1 ] ← i
    para j = 2 hasta n , hacer
        componente_conexa [ i , j ] ← -1
    finpara
finpara
```

4.2.- Extraigo los datos que me interesan de cada elemento de la matriz “*aristas_ordenadas*” y los guardo en las variables “*nodop*” y “*nodoq*”. Por ejemplo, para la primera arista sería:

índice ← 1

nodop ← aristas_ordenadas.nodoi [índice]

nodoq ← aristas_ordenadas.nodoj [índice]

La variable “*índice*” me indica la siguiente arista de la matriz “*aristas_ordenadas*” que tengo que examinar. Las aristas están ordenadas de menor a mayor por el dato “*valor*” de cada elemento en la matriz “*aristas_ordenadas*” y

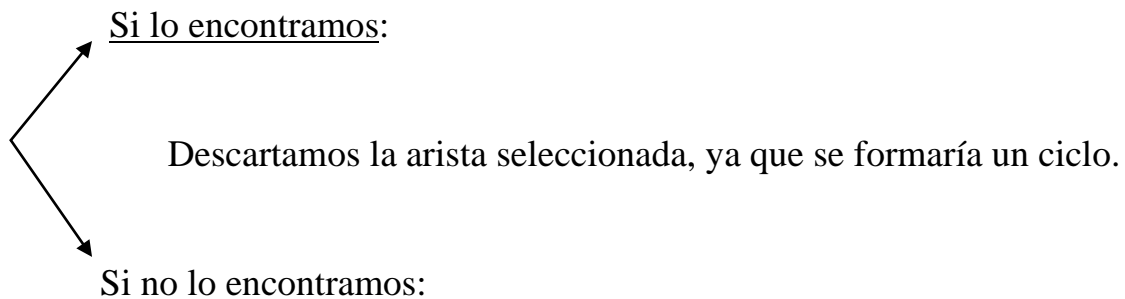


Implementación automática del algoritmo de Kruskal

como el algoritmo de Kruskal me dice que tengo que escoger las aristas de menor a mayor valor, basta con recorrer la matriz “*aristas_ordenadas*” desde su primer elemento en adelante.

4.3.- Investigamos los nodos en los que se inserta la arista seleccionada (estos nodos los guardamos en las variables “*nodop*” y “*nodoq*”).

Miramos la componente conexas de uno de ellos, por ejemplo, “*nodop*” y en los nodos que componen dicha componente conexas buscamos el otro “*nodoq*”:



Juntamos en la misma componente conexas las componentes conexas de los nodos que inciden en la arista seleccionada (estos nodos son “*nodop*” y “*nodoq*”) \Rightarrow Ponemos “*solución*” en el dato “*fase*” de la arista seleccionada \Rightarrow Hacemos $número_aristas_solución = número_aristas_solución + 1 \Rightarrow$

\Rightarrow Si $número_aristas_solución$ $\left\{ \begin{array}{l} = n-1 \Rightarrow \text{Fin.} \\ < n-1 \Rightarrow \text{Volver a hacer el mismo proceso para la siguiente arista.} \end{array} \right.$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Antes de continuar con el pseudocódigo del paso 4.3 desarrollaré algunos procedimientos y funciones que me harán falta más tarde:



Implementación automática del algoritmo de Kruscal

Procedimiento “busca componente conexa”

Como la matriz “*componente_conexa*” puede tener filas con todos sus valores -1 , es decir, filas que no tienen una componente conexa, este procedimiento calcula el valor de la fila de la matriz “*componente_conexa*” en donde se encuentra una componente conexa a partir de la fila que está contenida en la variable “*fila_componente_conexa*”.

El pseudocódigo es:

```
i ← fila_componente_conexa

para j = i hasta n , hacer
    si componente_conexa [ j , 1 ] ≠ -1 , entonces
        salir del para
    sino
        fila_componente_conexa ← fila_componente_conexa + 1
    fin si
finpara
```

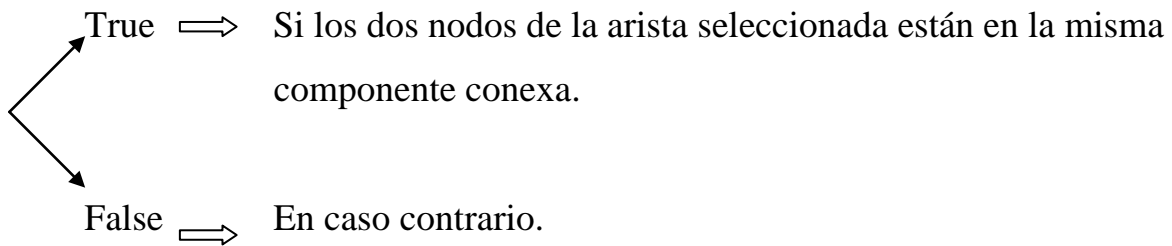


Recorrido óptimo de los nodos en una red

El resultado final (la fila encontrada en donde esta la componente conexa) queda en la variable global “*fila_componente_conexa*”.

Función “**misma componente (nodo)**”

La función booleana “*misma_componente (nodo)*” nos devolverá los valores:



Examinamos la componente conexa del “*nodop*” que esta en la fila “*fila_componente_conexa*” desde la primera columna para buscar el “*nodo*” que se pasa como parámetro.

Esta función en pseudocódigo es:



Implementación automática del algoritmo de Kruscal

```
para j = 1 hasta n , hacer
    si componente_conexa [ fila_componente_conexa , j ] = -1 , entonces
        [ Cuando encontramos un valor -1 en la componente conexa
          ya no hay más nodos que buscar y terminamos. ]
        misma_componente ← False
        fin de la función
    finsi
    si componente_conexa [ fila_componente_conexa , j ] = nodo , entonces
        [ Si encontramos el “nodo” en la componente conexa, terminamos. ]
        misma_componente ← True
        fin de la función
    finsi
finpara
```




Recorrido óptimo de los nodos en una red

Función “inicio”

Nos da la posición de la primera columna con valor -1 de la componente conexa en la que se encuentra el *nodop* de la matriz “*componente_conexa*”. La fila de la componente conexa del *nodop* esta en la variable global “*componentep*”.

```
para j = 1 hasta n , hacer
    si componente_conexa [ componentep , j ] = -1 , entonces
        inicio = j
        fin de la función
    finsi
finpara
```



Implementación automática del algoritmo de Kruscal

Función “fin”

Nos da el número de nodos que irán a añadirse de la componente conexa del “*nodoq*” a la componente conexa del “*nodop*”. La fila de la componente conexa del “*nodoq*” esta en la variable global “*componenteq*”.

contador \leftarrow 0

```
para j = 1 hasta n , hacer
    si componente_conexa [ componenteq , j ]  $\neq$  -1 , entonces
        contador  $\leftarrow$  contador + 1
    si no
        fin  $\leftarrow$  contador
        fin de la función
    finsi
finpara
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “unir componentes conexas”

Uno las componentes conexas en donde están los nodos “*nodop*” y “*nodoq*” en una sola componente conexas situada en la fila de la componente conexas del *nodop* y hago desaparecer la componente conexas de la fila en donde esta el *nodoq*.

Llamo a las funciones “inicio” y “fin”:

$k \leftarrow \text{inicio}$

$r \leftarrow \text{fin}$

$s \leftarrow 1$

```
para j = k hasta k + r , hacer
    componente_conexa [componentep , j] ← componente_conexa [componenteq , s ]
    s ← s + 1
finpara
```

(ahora, elimino la componente conexas del *nodoq*)

```
para j = 1 hasta r , hacer
    componente_conexa [componenteq , j] ← -1
finpara
```



Implementación automática del algoritmo de Kruscal

Procedimiento “componente_nodo (nodo)”

Encuentra la componente conexa en donde esta un nodo que se pasa como parámetro de entrada del procedimiento. Se empieza a buscar desde la fila contenida en la variable “*fila_componente_conexa*”.

```
mientras fila_componente_conexa ≤ n , hacer
┌
│   para j = 1 hasta n , hacer
│   ┌
│   │   si componente_conexa [fila_componente_conexa , j ] < 0 , entonces
│   │   ┌
│   │   │   cuando halla recorrido todos los valores de la fila no negativos
│   │   │   sin éxito, salimos del bucle para buscar en otra fila
│   │   │
│   │   │   salir del para
│   │   └
│   │   fin si
│   └
│   fin para
│
│   si componente_conexa [fila_componente_conexa , j ] = nodo , entonces
│   ┌
│   │   En “fila_componente_conexa” tengo la fila
│   │   de la componente conexa del nodo
│   │
│   │   salir del procedimiento
│   └
│   fin si
└
  finpara

  fila_componente_conexa ← fila_componente_conexa + 1
  busca_componente_conexa

finmientras
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

A partir de aquí, hago un resumen del pseudocódigo visto hasta ahora y continuaré haciendo el pseudocódigo que falta (punto 4.3).

Para pasar las aristas de la matriz “*valor_arista*” a la matriz “*aristas_ordenadas*”:

```
m ← 0

para i = 1 hasta n , hacer
    para j = i + 1 hasta n , hacer
        si valor_arista [ i , j ] ≥ 0 , entonces
            m ← m + 1
            aristas_ordenadas.nodoi [ m ] ← i
            aristas_ordenadas.nodoj [ m ] ← j
            aristas_ordenadas.valor [ m ] ← valor_arista [ i , j ]
            aristas_ordenadas.fase [ m ] ← “disponible”
        fin si
    fin para
fin para
```

Además, he completado el resto de datos de cada elemento de la matriz “*aristas_ordenadas*”.

“*m*” es el número de elementos de dicha matriz y e inicializado todos los datos “*fase*” de cada elemento de la matriz al valor “*disponible*”.



Implementación automática del algoritmo de Kruscal

Ahora , ordeno la matriz “*aristas_ordenadas*” de menor a mayor por el dato “*valor*” de cada elemento:

```
para i = 1 hasta m - 1 , hacer  
    minj ← i  
    minx ← aristas_ordenadas.valor [ i ]  
    para j = i + 1 hasta m , hacer  
        si aristas_ordenadas [ j ].valor < minx , entonces  
            minj ← j  
            minx ← aristas_ordenadas.valor [ j ]  
        finsi  
    finpara  
  
    primer_nodo ← aristas_ordenadas.nodoi [ minj ]  
    segundo_nodo ← aristas_ordenadas.nodoj [ minj ]  
    aristas_ordenadas [ minj ] ← aristas_ordenadas [ i ]  
    aristas_ordenadas.nodoi [ i ] ← primer_nodo  
    aristas_ordenadas.nodoj [ i ] ← segundo_nodo  
    aristas_ordenadas.valor [ i ] ← minx  
finpara
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Me creo la matriz “componente_conexa”:

```
para i = 1 hasta n , hacer
    componente_conexa [ i , 1 ] ← i
    para j = 2 hasta n , hacer
        componente_conexa [ i , j ] ← -1
    finpara
finpara
```

El pseudocódigo del punto 4.3 es:

[Nos creamos la variable “numero_aristas_solucion” y la inicializamos a cero]

numero_aristas_solucion ← 0

[Cuando esta variable tenga un valor igual a “n-1” ya hemos terminado y el conjunto de aristas óptimo será los elementos de la matriz “aristas_ordenadas” que tengan el valor “solución” en su dato “fase”.]

índice ← 0

mientras numero_aristas_solución < n - 1 , hacer

índice ← índice + 1

nodop ← aristas_ordenadas.nodoi [índice]

nodoq ← aristas_ordenadas.nodoj [índice]

[Busco la primera componente conexa a partir de la fila 1 en la matriz “componente_conexa”]



Implementación automática del algoritmo de Kruscal

fila_componente_conexa \leftarrow 1

busca_componente_conexa

Busco la componente conexa, que es una fila de la matriz “componente_conexa”, en donde esta el nodop y la guardo en la variable “fila_componente_conexa”.

componente_nodo (nodop)

A continuación examino dicha componente conexa desde el principio para saber si el otro nodoq esta también en la misma componente conexa.

si misma_componente (nodoq) , entonces

aristas_ordenadas.fase [índice] \leftarrow “forma_ciclo”

si no

componentep \leftarrow fila_componente_conexa

Se busca donde esta la fila de la otra componente conexa del nodoq y esa fila la guardaré en la variable “componenteq”

Busco una componente conexa a partir de la fila 1 en la matriz “componente_conexa”

fila_componente_conexa \leftarrow 1

busca_componente_conexa

Busco la componente conexa en donde esta el nodoq y la guardo en la variable “fila_componente_conexa”.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

componente_nodo (nodoq)

componenteq ← fila_componente_conexa

Uno las componentes conexas en donde están los nodos
“nodop” y “nodoq” en una sola componente conexa

unir_componentes_conexas

Añado la arista elegida al conjunto de aristas solución

aristas_ordenadas.fase [índice] ← “solución”

número_aristas_solución ← número_aristas_solución + 1

finsi

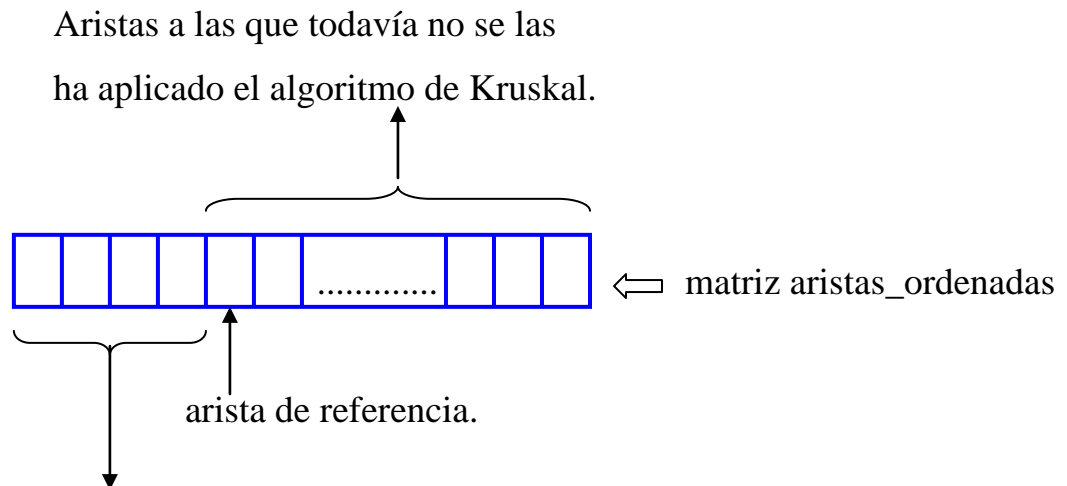
finmientras



Implementación por un usuario del algoritmo de Kruskal

2.2.2.3.- Implementación del algoritmo a través de la intervención del usuario seleccionando aristas sobre un grafo

Para un caso general, nos podemos encontrar con la siguiente situación:



Aristas a las que ya se las ha aplicado el algoritmo de Kruskal

Denomino “*arista de referencia*” a la primera arista, en orden, de la matriz *aristas_ordenadas* a la que todavía no se la ha aplicado el algoritmo de Kruskal.

El usuario puede seleccionar en el grafo una arista cuya posición en la matriz “*aristas_ordenadas*” puede ser:

Caso 1º: Anterior a la arista de referencia.

Caso 2º: Coincide con la arista de referencia.

Caso 3º: Posterior a la arista de referencia.

Dependiendo de esta posición, desarrollaré un proceso u otro, es decir, llamaré:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Proceso1 \Rightarrow Desarrolla el caso 1°.

Proceso2 \Rightarrow Desarrolla el caso 2°.

Proceso3 \Rightarrow Desarrolla el caso 3°.

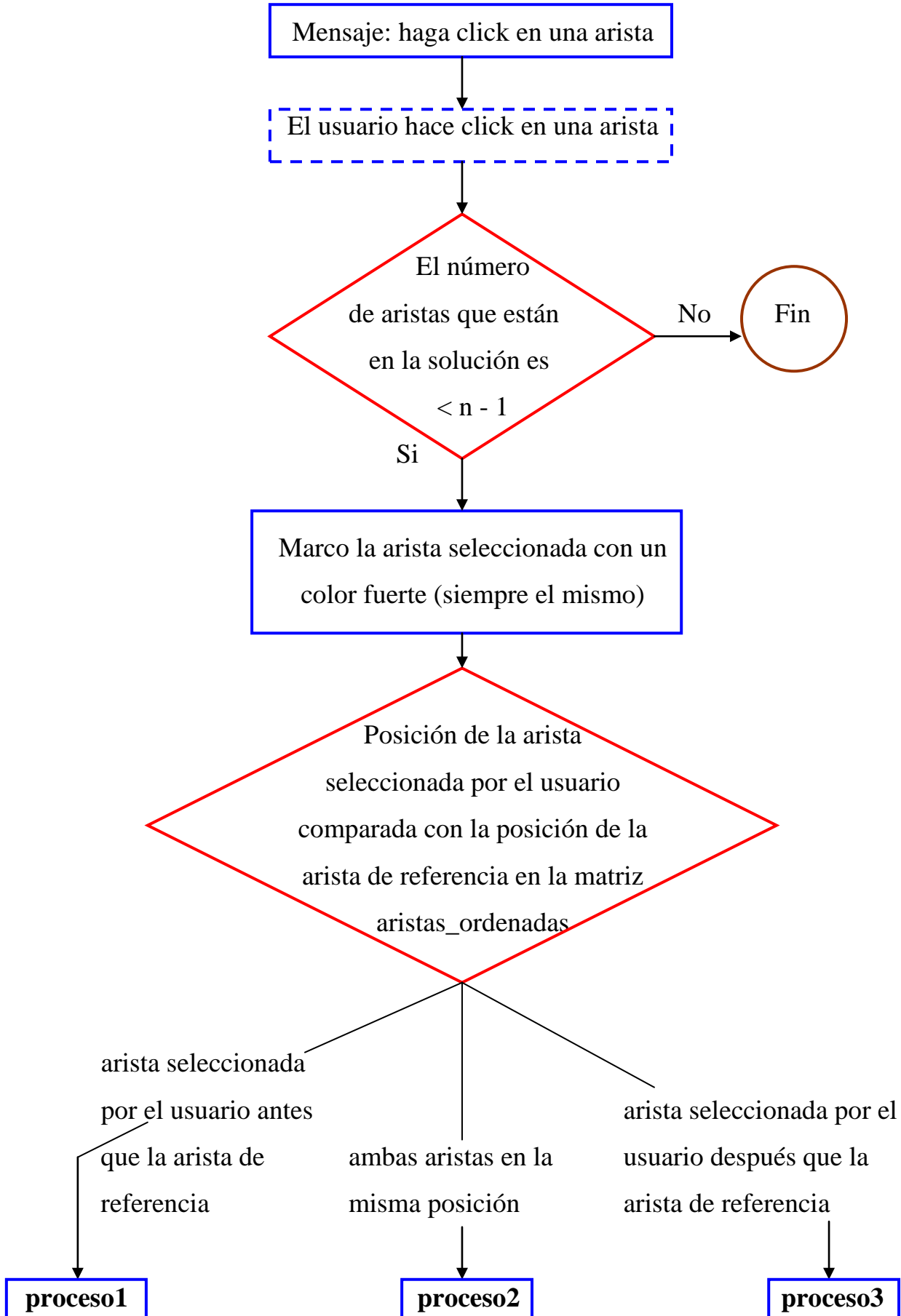
En esta división baso el método que voy a emplear. Primero desarrollaré los organigramas y después el pseudocódigo correspondiente a ellos.

Dentro del pseudocódigo me van a servir funciones y procedimientos empleados en la primera parte cuando resolví la solución automática.



Implementación por un usuario del algoritmo de Kruscal

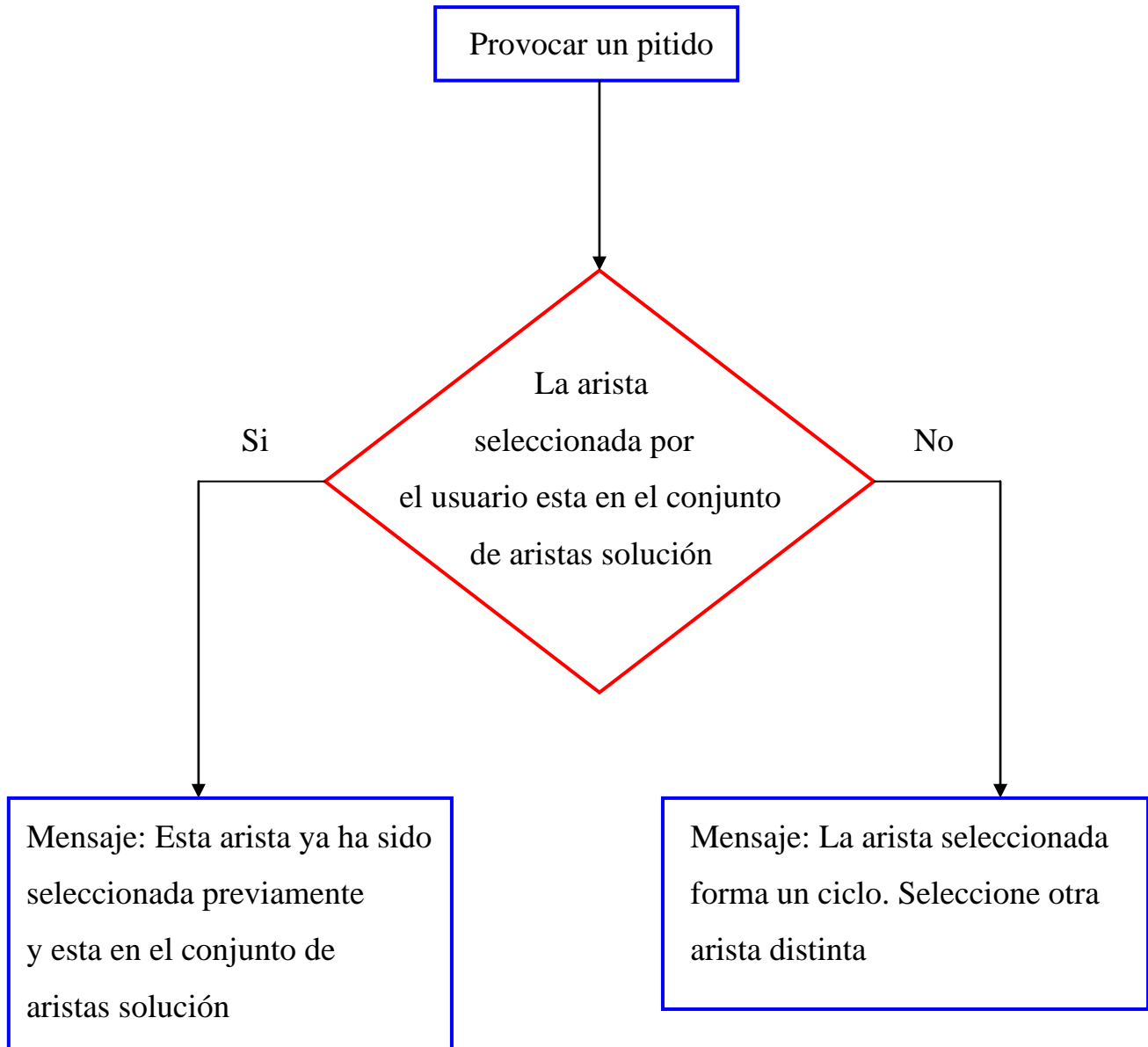
Programa principal





Recorrido óptimo de los nodos en una red

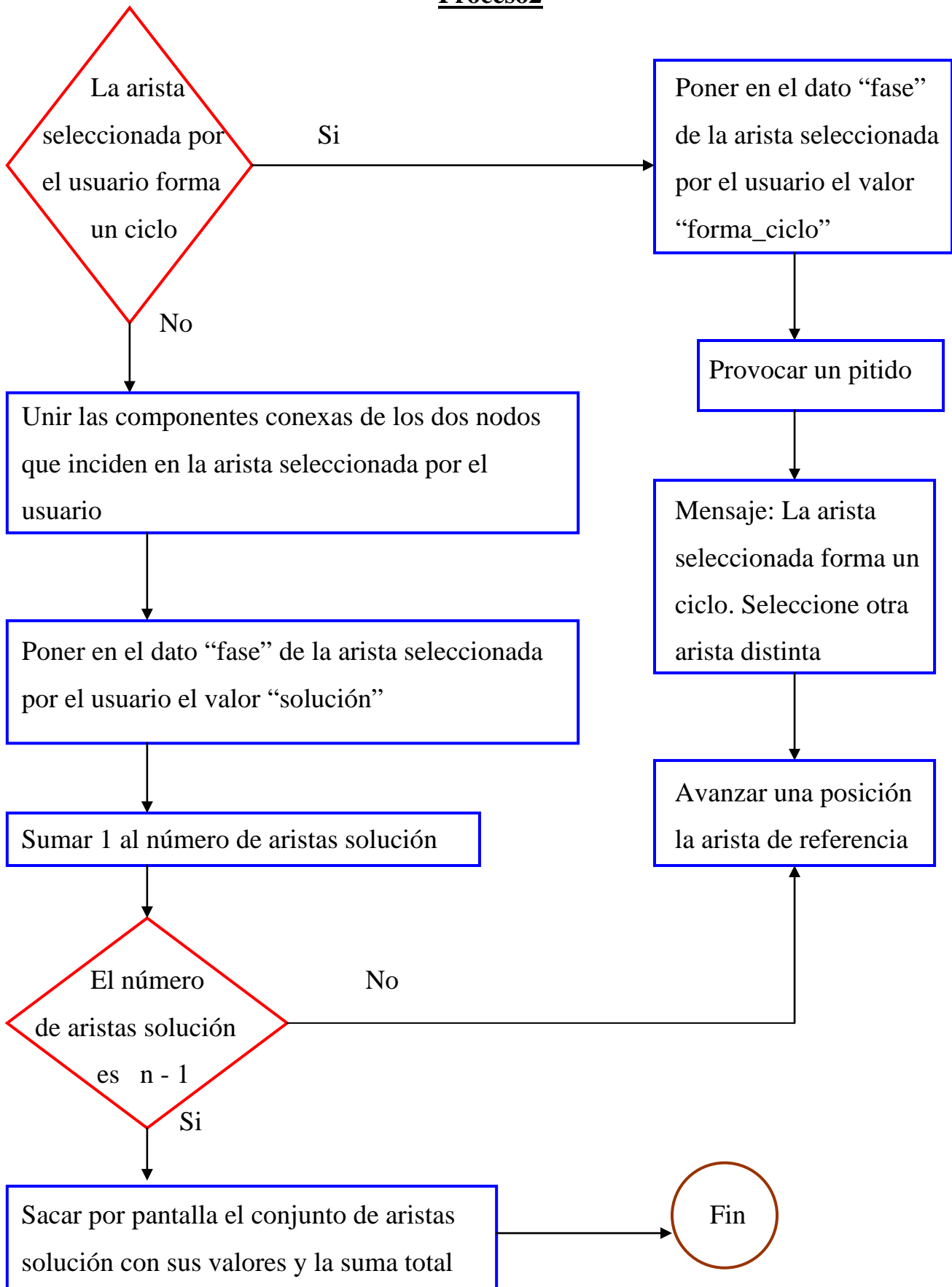
Proceso1





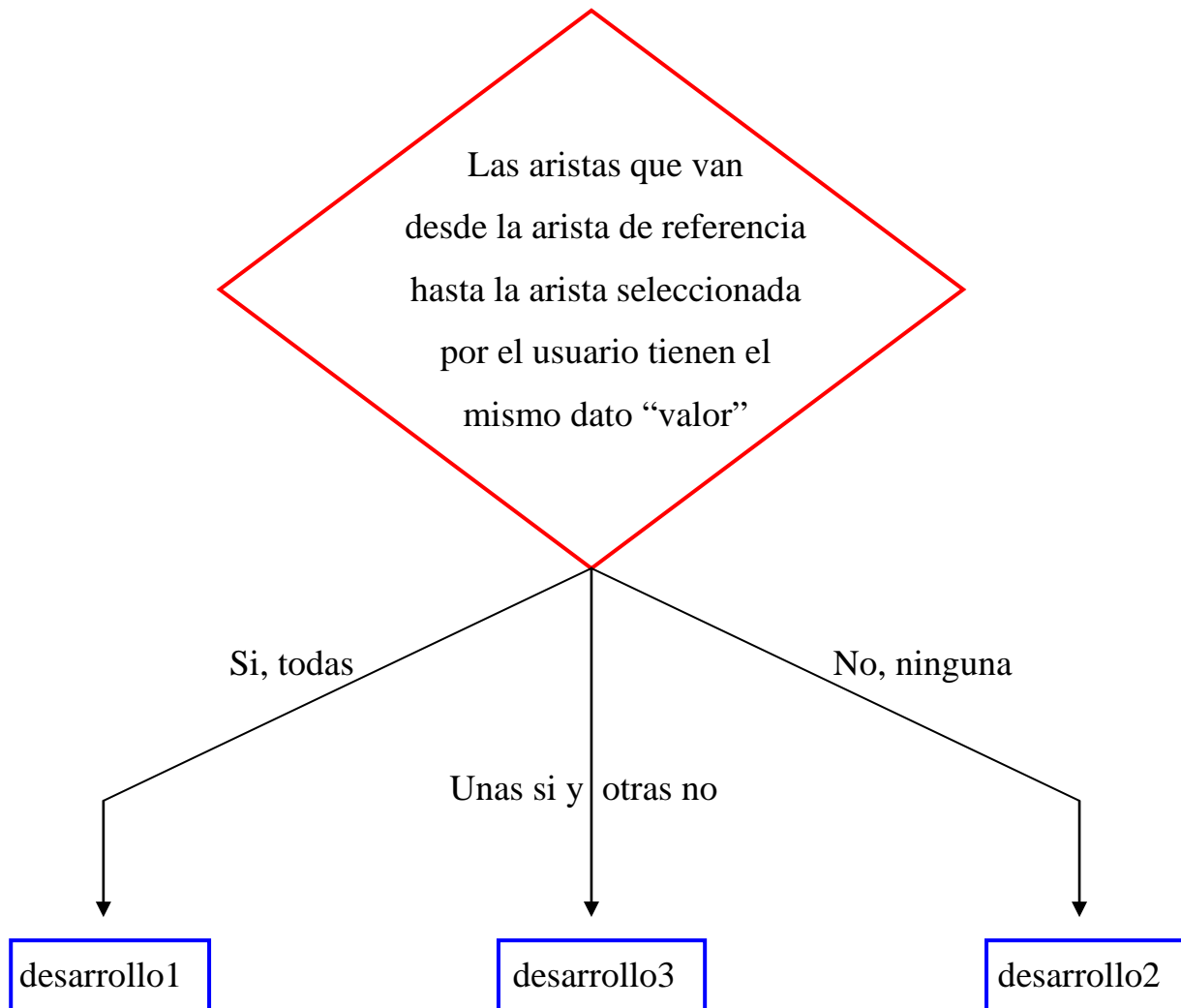
Implementación por un usuario del algoritmo de Kruscal

Proceso2





Proceso3





Desarrollo1

Intercambiar la arista seleccionada por el usuario con la arista de referencia en la matriz aristas_ordenadas, pasando a ser la arista seleccionada por el usuario la arista de referencia

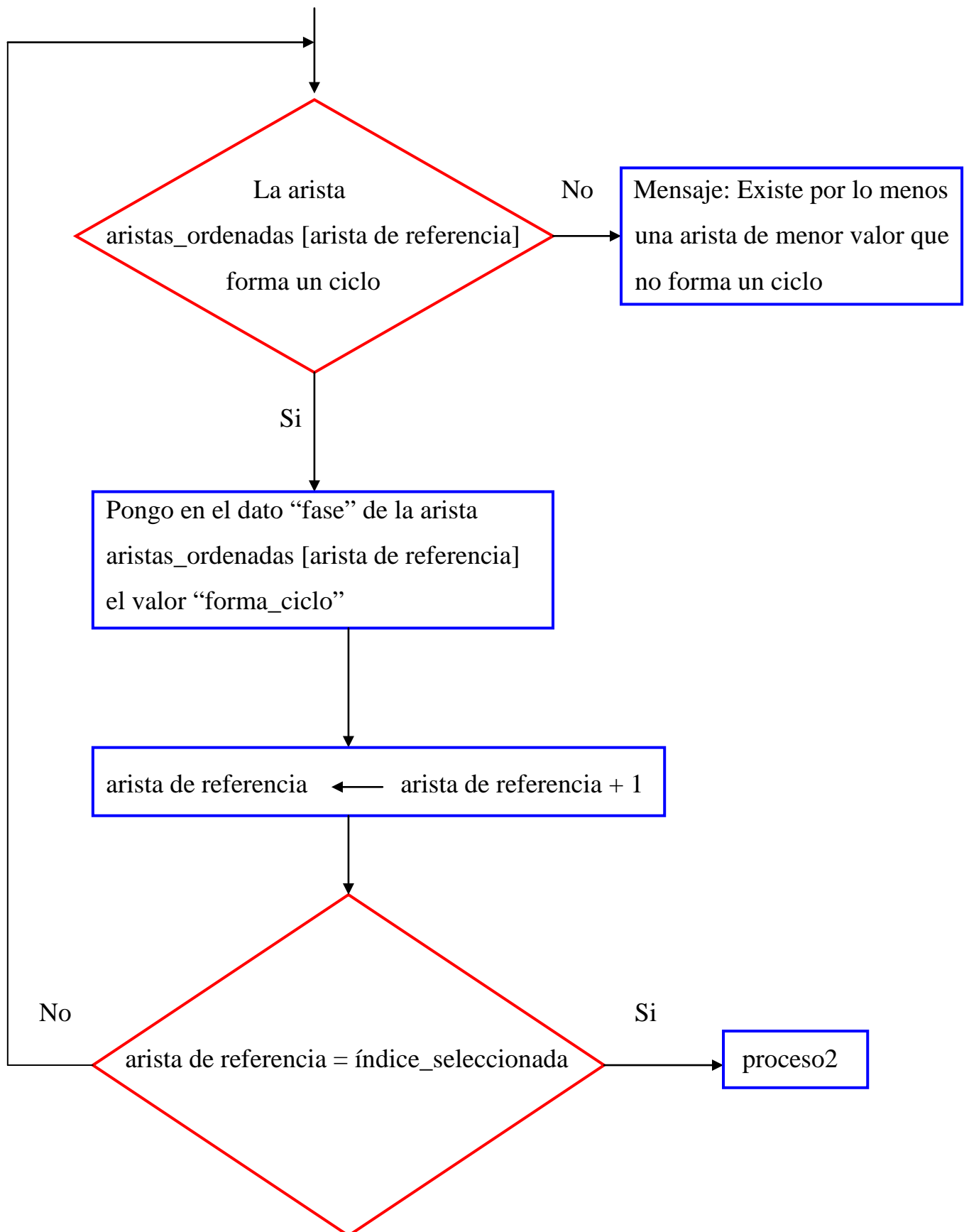


proceso2



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Desarrollo2

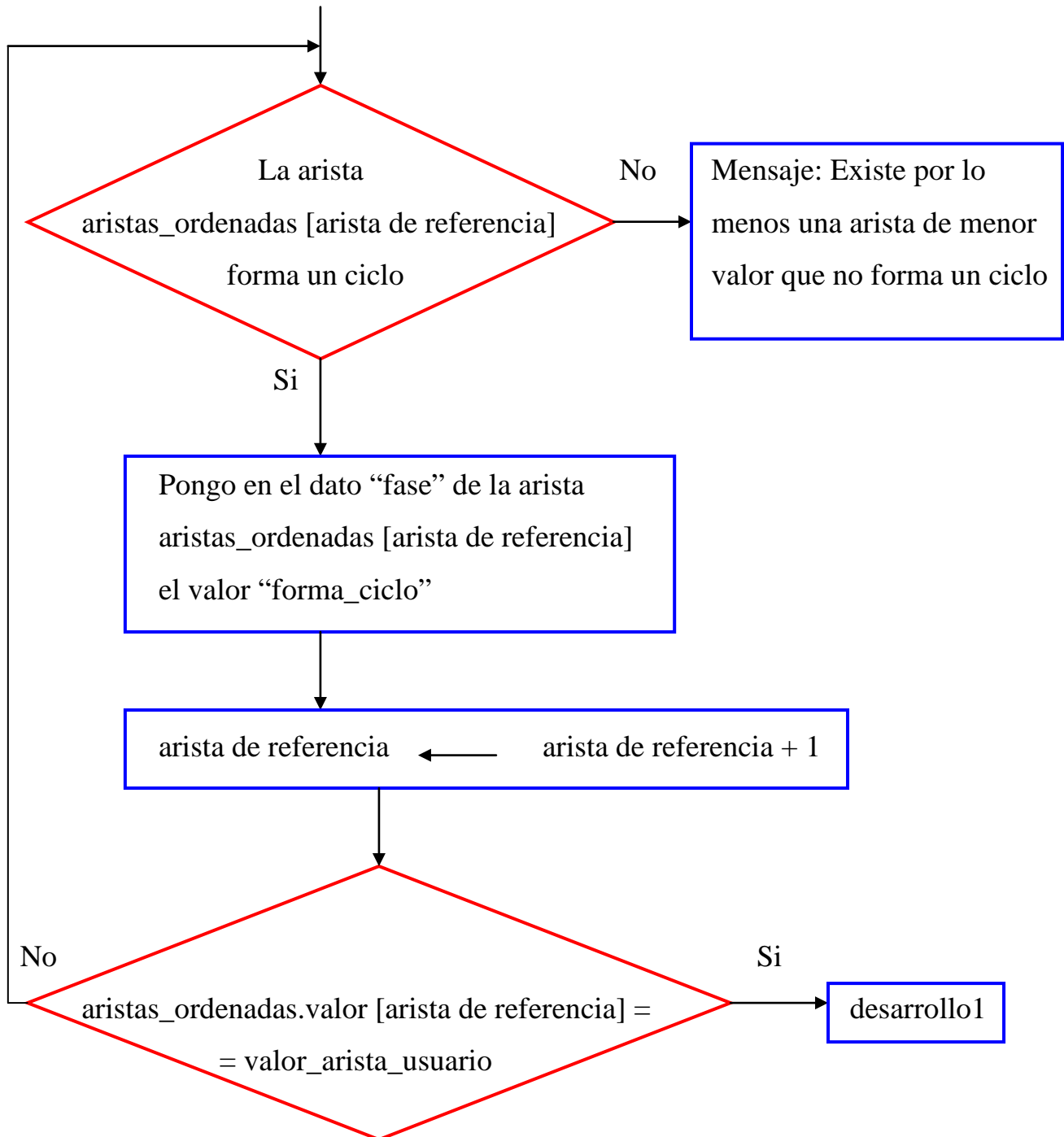




Implementación por un usuario del algoritmo de Kruscal

Desarrollo3

Las aristas con distinto dato “*valor*” estarán obligatoriamente al principio por tener la matriz “*aristas_ordenadas*” sus elementos colocados de menor a mayor valor, luego primero compruebo si alguna de ellas, como mínimo, pertenece al conjunto de aristas solución.





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Programa principal

arista_de_referencia \longleftarrow 1

numero_aristas_solución \longleftarrow 0

Mensaje: “Haga click en una arista”

Evento click del usuario en una arista

Si $\text{numero_aristas_solución} < n - 1$, entonces

(Los datos de la arista seleccionada los introduciré en las variables siguientes)

nodop \longleftarrow un nodo incidente en la arista

nodoq \longleftarrow el otro nodo incidente en la arista

valor_arista_usuario \longleftarrow valor de la arista

“Marco la arista seleccionada con un color fuerte (siempre el mismo)”

(Calculo la posición de la arista seleccionada en la matriz aristas_ordenadas)

calcular_índice_arista_seleccionada



Implementación por un usuario del algoritmo de Kruscal

En la variable “índice_seleccionada” tengo dicha posición. Según este situada la arista seleccionada por el usuario respecto a la posición de la arista de referencia en la matriz aristas_ordenadas, realizaré uno de los tres procesos siguientes

```
seleccionar opción índice_seleccionada
    opción 1 : < arista_de_referencia
        proceso1
    opción 2 : = arista_de_referencia
        proceso2
    opción 3 : > arista_de_referencia
        proceso3
finseleccionar
```

finsi



Procedimiento “calcular índice arista seleccionada”

Como es muy probable que el usuario seleccione aristas que no ha seleccionado antes, empezaré a buscar en la matriz *aristas_ordenadas* a partir de la arista de referencia, y si se termina la matriz y no encuentro la arista seleccionada por el usuario, entonces buscaré en el trozo de matriz que queda, es decir, desde la primera posición hasta la posición de la arista de referencia.

Primera parte de la búsqueda:

```
[ para i = arista_de_referencia hasta m , hacer  
    busqueda_índice [ i ]  
finpara
```

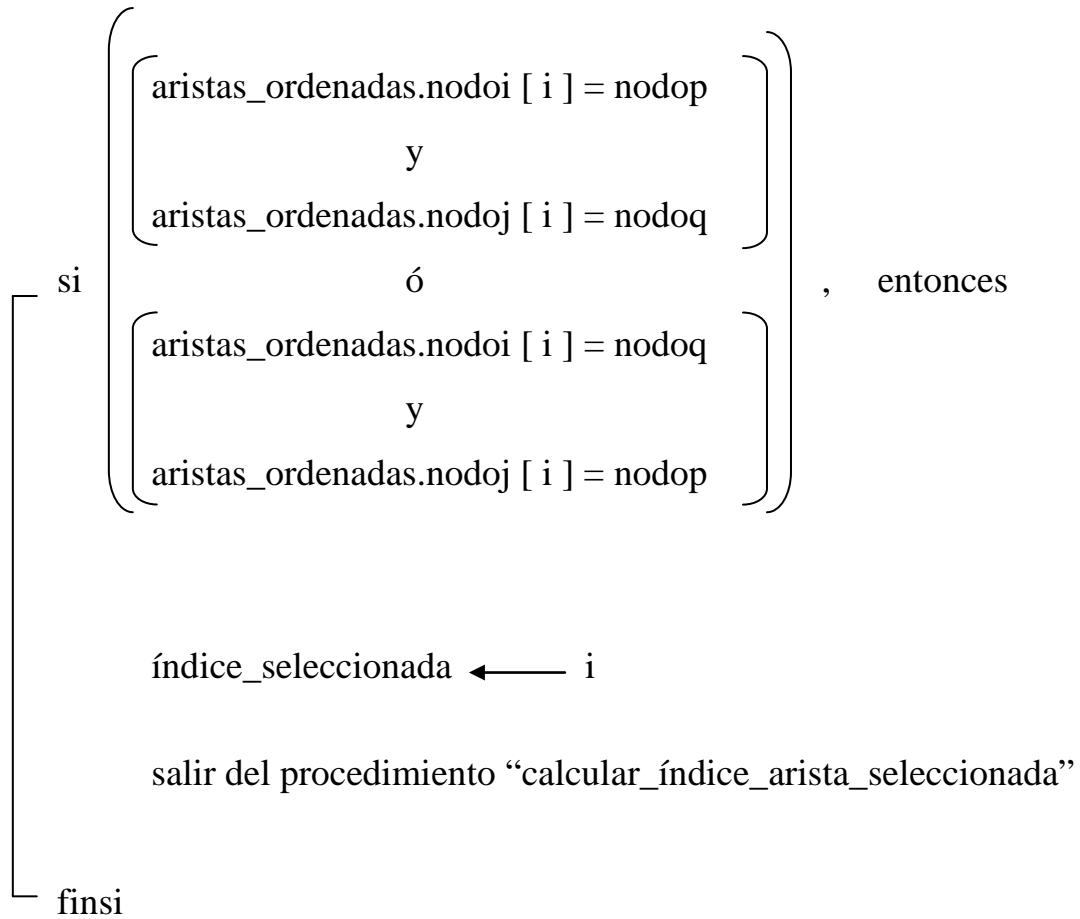
Si todavía no se ha encontrado la arista seleccionada, hago la segunda parte de la búsqueda:

```
[ para i = 1 hasta arista_de_referencia - 1 , hacer  
    busqueda_índice [ i ]  
finpara
```



Implementación por un usuario del algoritmo de Kruscal

Procedimiento “búsqueda índice [i]

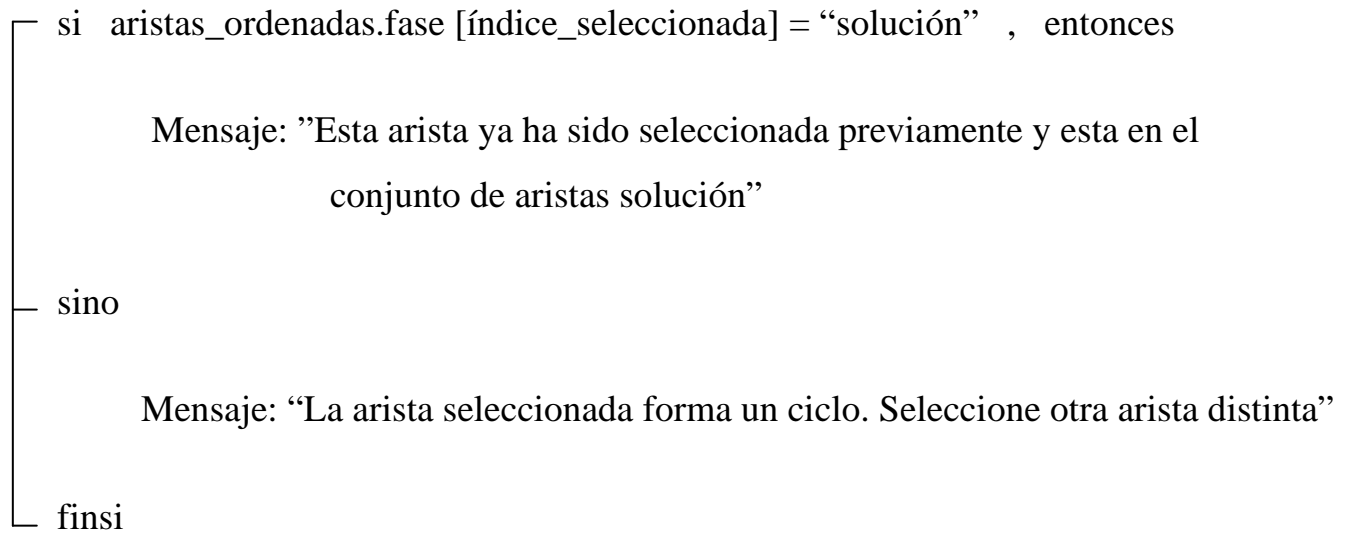




Recorrido óptimo de los nodos en una red

Proceso1

“provocar un pitido”





Implementación por un usuario del algoritmo de Kruscal

Proceso2

fila_componente_conexa \leftarrow 1

busca_componente_conexa

componente_nodo (nodop)

si misma_componente (nodoq) , entonces

aristas_ordenadas.fase [índice_seleccionada] \leftarrow "forma_ciclo"

"provocar un pitido"

Mensaje: "La arista seleccionada forma un ciclo. Seleccione otra arista distinta."

sino

componentep \leftarrow fila_componente_conexa

fila_componente_conexa \leftarrow 1

busca_componente_conexa

componente_nodo (nodoq)

componenteq \leftarrow fila_componente_conexa

unir_componentes_conexas

aristas_ordenadas.fase [índice_seleccionada] \leftarrow "solución"

numero_aristas_solución \leftarrow número_aristas_solución + 1

si número_aristas_solución = $n - 1$, entonces

resultados_finales

finsi

finsi

arista_de_referencia \leftarrow arista_de_referencia + 1



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “resultados finales”

suma ← 0

para i = 1 hasta m , hacer

 si aristas_ordenadas.fase [i] = “solución” , entonces

 “Sacar por pantalla la arista”:

 aristas_ordenadas.nodoi [i]

 aristas_ordenadas.nodoj [i]

 aristas_ordenadas.valor [i]

 suma ← suma + aristas_ordenadas.valor [i]

 finsi

 si $\left[\begin{array}{c} \text{aristas_ordenadas.fase [i] = “disponible”} \\ \text{ó} \\ \text{(i = m)} \end{array} \right]$, entonces

 “Sacar por pantalla la “suma”

 salir del procedimiento “proceso2”

 finsi

finpara



Implementación por un usuario del algoritmo de Kruscal

Proceso3

```
todas_mismo_valor ← "True"
todas_con_valor_distinto ← "True"
para i = arista_de_referencia hasta índice_seleccionada - 1 , hacer
    si aristas_ordenadas.valor [ i ] ≠ valor_arista_usuario , entonces
        todas_mismo_valor ← "False"
    sino
        todas_con_valor_distinto ← "False"
    fin si
fin para

si todas_mismo_valor , entonces
    desarrollo1
sino
    si todas_con_valor_distinto , entonces
        desarrollo2
    sino
        desarrollo3
    fin si
fin si
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “desarrollo1”

(Intercambio las aristas)

aux \longleftarrow aristas_ordenadas [arista_de_referencia]

aristas_ordenadas [arista_de_referencia] \longleftarrow aristas_ordenadas [índice_seleccionada]

aristas_ordenadas [índice_seleccionada] \longleftarrow aux

índice_seleccionada \longleftarrow arista_de_referencia

(Y después paso al proceso 2)

proceso2



Implementación por un usuario del algoritmo de Kruscal

Procedimiento “desarrollo2”

```
k ← arista_de_referencia

para i = k hasta índice_seleccionada - 1 , hacer

    nodopaux ← aristas_ordenadas.nodoi [ i ]
    nodoqaux ← aristas_ordenadas.nodoj [ i ]
    fila_componente_conexa ← 1
    busca_componente_conexa
    componente_nodo (nodopaux)

    si misma_componente (nodoqaux) , entonces

        aristas_ordenadas.fase [ i ] ← “forma_ciclo”
        arista_de_referencia ← arista_de_referencia + 1

    sino

        “Mensaje: Existe por lo menos una arista de menor valor que no
        forma un ciclo.”
        salir del procedimiento “desarrollo2”

    finsi

finpara
```

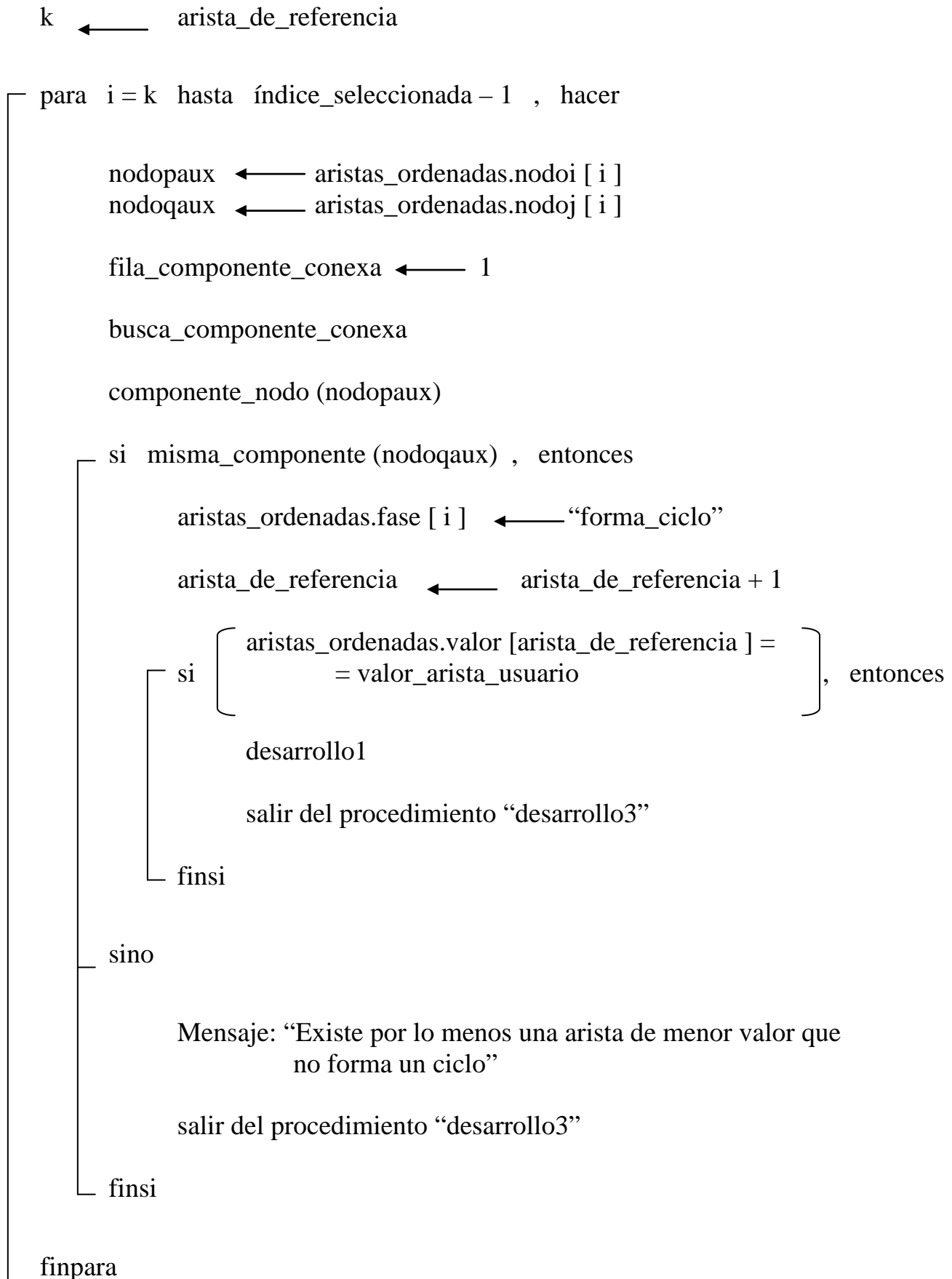
(ahora coinciden “arista_de_referencia” e “índice_seleccionada”)

proceso2



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “desarrollo3”





2.2.3.- Implementación del algoritmo de Kruskal con todas las soluciones (solución automática)

El desarrollo de esta parte del proyecto lo voy a dividir en cuatro fases:

En la primera fase, haré un estudio de las situaciones que se pueden presentar y de cómo resolverlas. Explicaré que soportes de datos voy a necesitar y el algoritmo general sin dar detalles en profundidad sobre él, sólo para comprender el proceso que voy a seguir y que detallaré mejor en las siguientes fases.

En la segunda fase, haré un estudio sobre las aristas que tienen el mismo dato “*valor*” y después implementaré en pseudocódigo (sólo para este grupo de aristas) la solución dada sin tener en cuenta las demás aristas del grafo, es decir, daré una solución parcial. Antes de escribir este pseudocódigo realizaré sus organigramas funcionales para comprender mejor y tener una visión global de todos los procesos.

En la tercera fase, resolveré la solución completa tratando todas las aristas del grafo. Realizaré un organigrama funcional que explique los pasos que voy a hacer según las posibles situaciones que se puedan presentar, y después implementaré en pseudocódigo todas las soluciones óptimas que existan siguiendo la estructura del organigrama.

En la cuarta y última fase, resolveré los problemas que pueden aparecer cuando se producen un gran número de soluciones. Esto obliga a investigar y cambiar parte del programa que, aunque ya funciona bien, se tiene que adaptar a la posible situación de resolver el algoritmo de Kruskal cuando el grafo genera excesivas soluciones.

Utilizaré funciones y procedimientos ya vistos en el apartado anterior cuando se trató solamente una solución pero volveré a escribir algunos de ellos ya que el programa ahora va a ser más complicado: necesita añadir algunos parámetros de entrada a dichos procedimientos y funciones y la matriz “*aristas_ordenadas*” pasa de una a dos dimensiones.



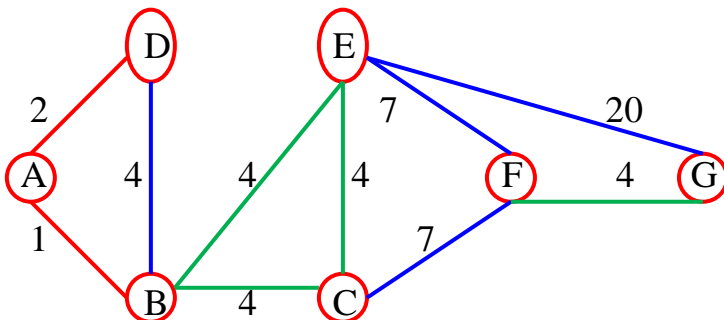
Recorrido óptimo de los nodos en una red

2.2.3.1.- Situaciones posibles, algoritmo general y estructuras de datos.

En la matriz “*aristas_ordenadas*” las aristas están ordenadas de menor a mayor por el dato “*valor*”, luego siguiendo esta ordenación de aristas y aplicándolas el algoritmo de Kruskal, si nos encontramos más de una arista con el mismo valor debo calcular el número de ellas que tiene ese valor y hacer el siguiente estudio sólo para ese grupo de aristas con el mismo dato “*valor*”.

- 1.- Si una arista aparece en todas las soluciones posibles haciendo todas las posibles combinaciones en orden de elección sobre dicho grupo de aristas, dicha arista estará en todas las soluciones óptimas y no generará más soluciones.
- 2.- Si una arista cualquiera de este grupo es elegida en primer lugar y forma un ciclo, entonces nunca estará incluida en ninguna solución óptima.
- 3.- Las aristas que unas veces formen parte de una solución óptima y otras no, según el orden en que son elegidas, serán las que originen varias soluciones óptimas. Tengo que probar todas las posibles combinaciones en orden de elección de estas aristas (las aristas de los puntos 1 y 2 no cuentan) para componer todas las posibles soluciones óptimas.
- 4.- Para las aristas del punto 3, hay que descartar las posibles soluciones repetidas, es decir soluciones con las mismas aristas pero cambiadas de orden.

Estos cuatro puntos se entenderán muy bien con el siguiente ejemplo. Dado el grafo:





Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Si el algoritmo de Kruskal se encuentra en un punto en el que el conjunto de aristas solución es $\{\{A, B\}, \{A, D\}\}$, y ahora tengo que considerar el grupo de cinco aristas de valor 4:

La arista $\{B, D\}$ nunca estará en una solución óptima porque siempre formaría un ciclo (caso 2°).

La arista $\{F, G\}$ siempre estará en cualquier solución óptima (caso 1°).

Las aristas $\{\{B, C\}, \{B, E\}, \{C, E\}\}$ formarán parte de una u otra solución óptima dependiendo del orden en que se seleccionen (caso 3°).

Por último, cuando ya tengamos todas las posibles soluciones, hay que descartar las que tengan las mismas aristas pero en distinto orden, por ejemplo, la solución:

....., $\{B, C\}, \{B, E\}$,

es la misma solución que

....., $\{B, E\}, \{B, C\}$,

con lo que tenemos que descartar una de las dos soluciones (caso 4°).

Soporte para almacenar todas las soluciones y algoritmo general

Lo primero que hay que definir es donde voy a almacenar todas las posibles soluciones. Hasta ahora, he utilizado la matriz de una dimensión “*aristas_ordenadas*” y voy a seguir utilizando esta matriz como soporte para guardar todas las soluciones simplemente ampliando en uno su número de dimensiones. Es decir, empezaré con una sola fila y al final del proceso tendré una matriz de “*k*” filas y “*m*” columnas, siendo “*k*” el número de soluciones óptimas únicas y “*m*” el número de aristas del grafo.

Llamaré “*fila activa*” a la fila de la matriz “*aristas_ordenadas*” sobre la que se está aplicando el algoritmo de Kruskal.

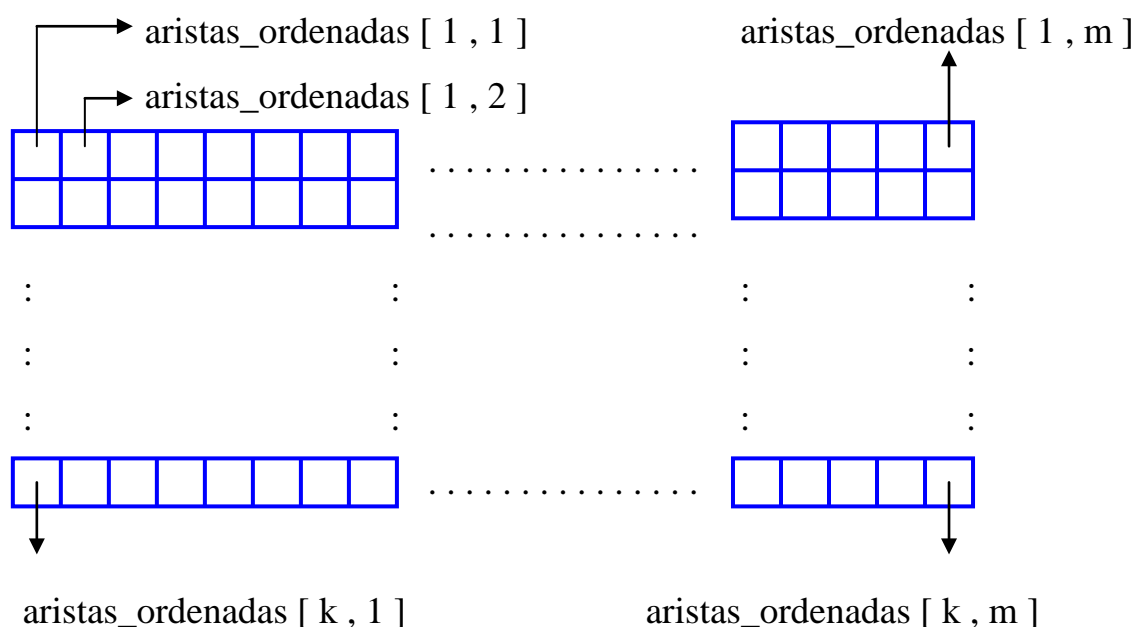
Esta matriz se creará inicialmente, como ya he dicho, con una sola fila y cada vez que se producen nuevas soluciones óptimas únicas, ampliará su número de filas en un



Recorrido óptimo de los nodos en una red

valor igual al número de soluciones óptimas producidas menos una (ya que la fila activa cuenta también como una solución). Es decir, cada fila representa una solución óptima distinta.

Cada fila de la matriz contendrá todas las aristas del grafo y cuando a dichas aristas se les aplique el algoritmo de Kruskal, el valor “*solución*” del dato “*fase*” de cada arista nos dirá que aristas están en la solución óptima representada por esa fila de la matriz “*aristas_ordenadas*”.



La variable “*fila*” contendrá el valor de la fila activa a cuyos elementos se les está aplicando el algoritmo de Kruskal y la variable “*columna*” marcará la posición de la columna (es decir, de la arista) en la que estamos en la fila activa.

Inicialmente, partimos de la fila uno y si el grafo sólo tiene una solución óptima no se crean más filas y todo el proceso se realiza sobre la fila uno.

Si el grafo tiene más de una solución óptima, de esta primera fila surgirán más filas y a su vez, de cualquier fila nueva creada también podrán surgir más filas, quedando la matriz “*aristas_ordenadas*” al final del proceso, con un número de filas igual al número de soluciones óptimas, y así, basta con recorrer cada fila y mirar si el dato



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

“solución” esta en el campo “fase” de cada arista para obtener las aristas solución de la fila de la matriz “aristas_ordenadas” que estamos recorriendo.

Los elementos de una nueva fila recién creada tendrán los siguientes datos:

Desde la primera arista hasta el grupo de aristas con el mismo valor, la información de las aristas es la misma que contiene la fila activa.

Las aristas con el mismo dato “valor” tendrán los datos de aplicar el algoritmo de Kruskal sobre ellas en un determinado orden de selección.

Y por último, las aristas que están detrás del grupo de aristas con el mismo valor serán iguales a las aristas de la fila activa que ocupan las mismas posiciones (columnas) con su dato “disponible” en el campo “fase”.

Al proceso de creación de más filas se llega cuando se produce la situación del punto 3 anteriormente vista y descartando las soluciones repetidas (punto 4) nos quedan varias soluciones.

Cuando se calcula la última arista de una solución óptima aplicando el algoritmo de Kruskal sobre las aristas de una fila, se pasa a la siguiente fila, si existe, y si no existe se termina el proceso. En la nueva fila, inicializamos de nuevo la matriz “componente_conexa” y vamos recorriendo la fila. Las aristas que tienen en el dato “fase” el valor “solución” van reconstruyendo dicha matriz y cuando nos encontramos una arista con el dato “disponible” en su campo “fase” comenzamos a aplicar el algoritmo de Kruskal de esa arista en adelante.

Para ver más claras estas explicaciones, lo mejor es seguir un ejemplo. Supongamos que tenemos inicialmente una matriz “aristas_ordenadas” de una sola fila con los siguientes valores en las aristas (columnas):

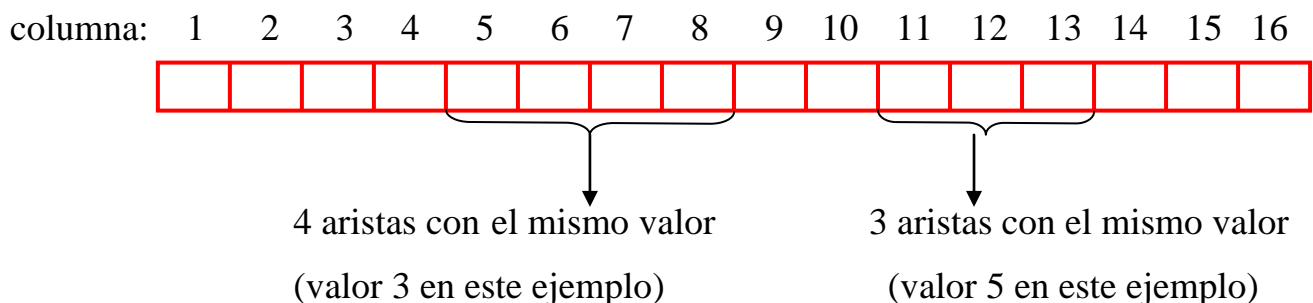


Recorrido óptimo de los nodos en una red

| <u>columna</u> | <u>valor</u> |
|----------------|--------------|
| 1 | 1,5 |
| 2 | 2 |
| 3 | 2,3 |
| 4 | 2,5 |
| 5 | 3 |
| 6 | 3 |
| 7 | 3 |
| 8 | 3 |

| <u>columna</u> | <u>valor</u> |
|----------------|--------------|
| 9 | 3,6 |
| 10 | 4 |
| 11 | 5 |
| 12 | 5 |
| 13 | 5 |
| 14 | 6,2 |
| 15 | 6,5 |
| 16 | 6,7 |

La fila activa (cuando empezamos el proceso sólo existe una fila) tendrá la forma:



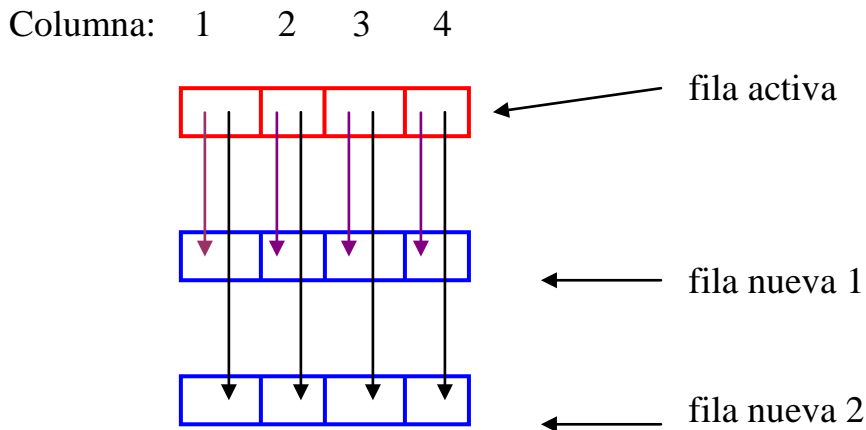
Aplicamos el algoritmo de Kruskal a esta única fila y cuando llegamos al primer grupo de aristas con el mismo valor (de la columna 5 a la 8) descartando las aristas que nunca están en ninguna solución y las que siempre están en todas las soluciones, nos quedan, por ejemplo, tres soluciones únicas posibles, luego tenemos que crear dos nuevas filas.

Se ha aplicado el algoritmo de Kruskal en la fila activa hasta la arista de la columna 8. En las aristas 1, 2, 3, 4, de esta fila activa tenemos “*forma_ciclo*” o

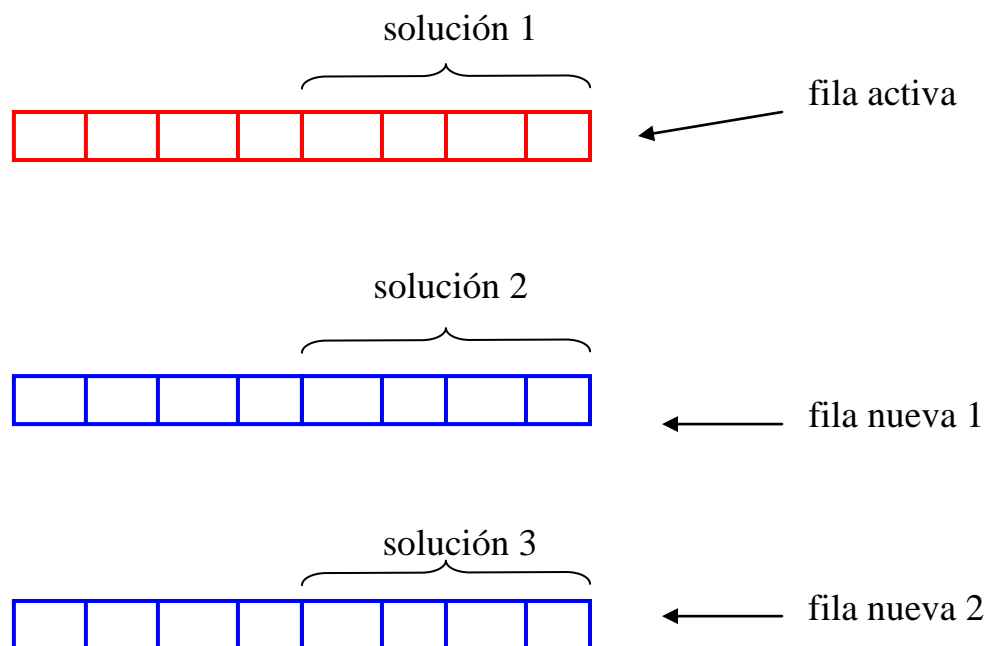


Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

“solución” en sus datos “fase”. Estas cuatro aristas se copian idénticas con toda su información en las cuatro primeras aristas de las dos filas nuevas:



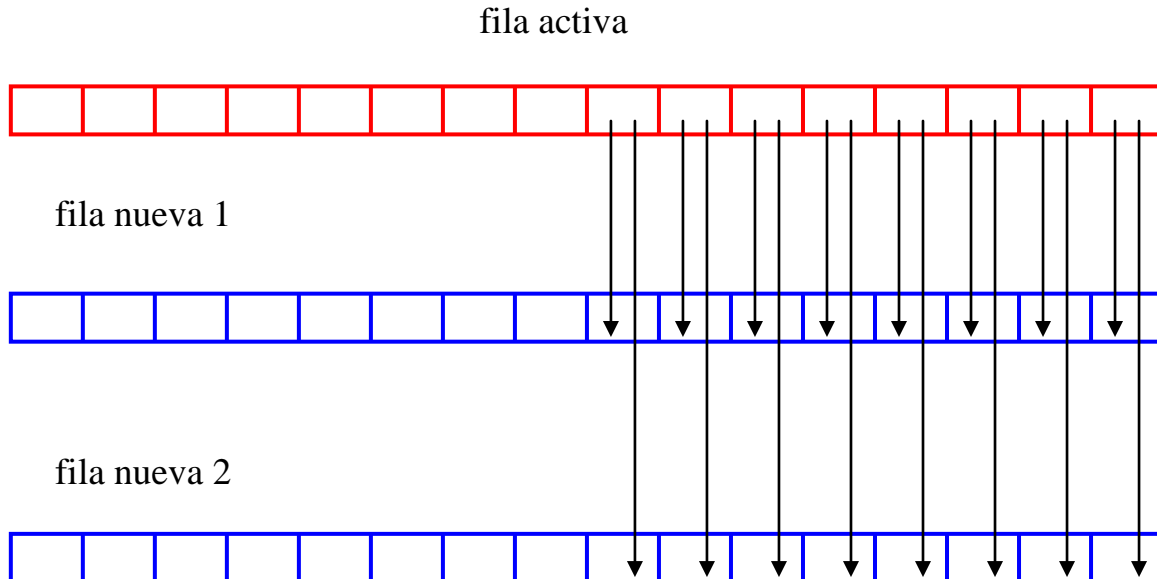
De la arista 5 a la 8 tenemos tres posibles soluciones (es decir, los datos “fase” de estas aristas son distintos para cada solución), luego en la fila activa ponemos una solución y en las dos filas nuevas ponemos las otras dos soluciones:





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Por último, sólo nos queda añadir las aristas de la 9 a la 16 de la fila activa a las dos filas nuevas. A estas aristas no se las ha aplicado el algoritmo de Kruskal y no han sufrido ningún cambio (siguen teniendo “disponible” en su dato “fase”).

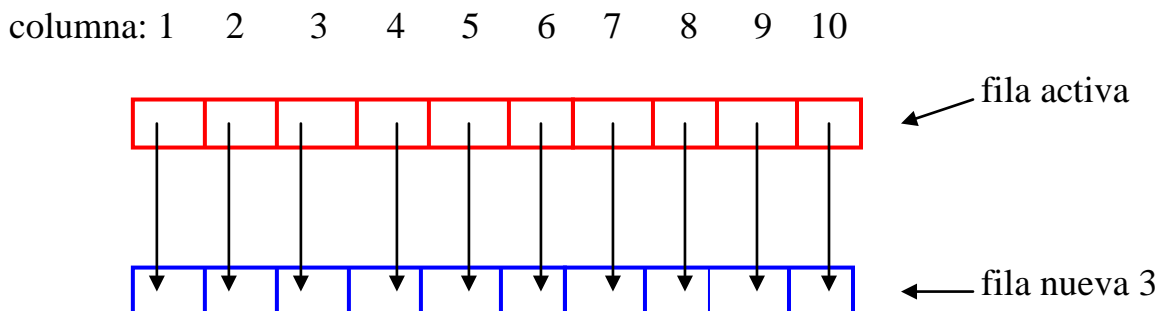


Una vez completado el algoritmo de Kruskal hasta la arista 8, seguimos aplicando dicho algoritmo desde la fila activa (que sigue siendo la misma) y dejamos aparcadas las otras dos filas nuevas. Cuando el algoritmo de Kruskal llega a las aristas 11, 12, 13, se vuelve a repetir el proceso y si, por ejemplo, obtenemos dos soluciones nuevas, hacemos lo siguiente:

Nos creamos una nueva fila 3.

Las filas nuevas 1 y 2 no se modifican en todo este proceso.

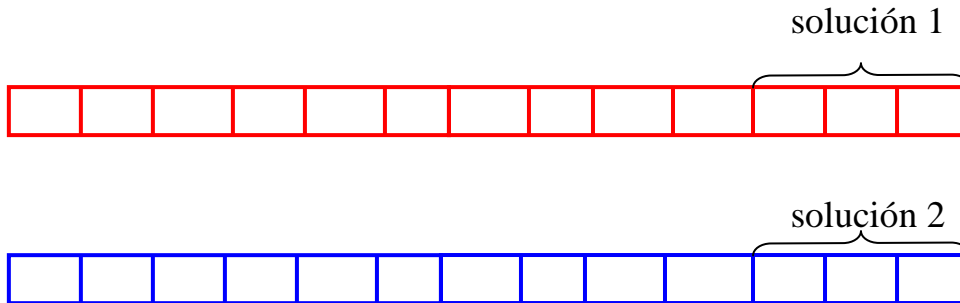
Las aristas de la 1 a la 10 de la fila activa se copian idénticas a la nueva fila 3.



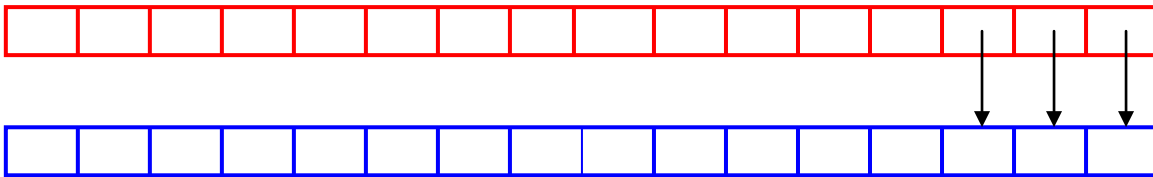


Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

De la arista 11 a la 13 tenemos dos posibles soluciones óptimas; ponemos una solución en la fila activa y la otra en la nueva fila 3:



y ahora, añadimos las aristas de la 14 a la 16 de la fila activa a la nueva fila 3:



Dejamos aparcada la nueva fila 3 y continuamos con el algoritmo de Kruskal sobre las aristas 14, 15, 16 de la fila activa. Cuando se halle la solución óptima (no tiene porque llegarse hasta la última arista) se pasa a la siguiente fila (fila nueva 1) como fila activa. En la nueva fila 1 se inicializa la matriz “*componente_conexa*” y se va recorriendo la fila desde la primera arista hasta la arista 8. en este recorrido, las aristas con valor “*solución*” en su dato “*fase*” reconstruyen la matriz “*componente_conexa*”. A continuación, a partir de la arista 9 se aplica el algoritmo de Kruskal y se empieza otra vez el mismo proceso pudiéndose generar más soluciones óptimas (más filas nuevas) al llegar a las aristas 11, 12, 13, si se da el caso, (las aristas 5, 6, 7, 8, ya no van a generar ninguna solución nueva en ninguna fila). Continuamos este proceso hasta que finalicemos el algoritmo de Kruskal en la



Recorrido óptimo de los nodos en una red

última fila “*k*” creada de la matriz “*aristas_ordenadas*” y ya no exista una siguiente fila después.

Cuando un grupo de aristas con el mismo valor produce varias soluciones, habíamos dicho que poníamos cada solución única en una fila distinta (tantas soluciones como filas nuevas más la fila activa), luego tengo que idear un método para colocar las aristas de cada solución en la fila correspondiente.

Supongamos que el número de aristas con el mismo valor, descartadas las aristas que están siempre en todas las soluciones y las que nunca están en ninguna solución, es “*num*”. El número de posibles combinaciones de dichas aristas en cuanto al orden en que pueden ser seleccionadas para desarrollar el algoritmo de Kruskal es (*num*!), es decir, $[num * (num - 1) * (num - 2) * ... * 2 * 1]$, luego tenemos que hacer el algoritmo de Kruskal (*num*!) veces y guardar la información de cada resultado (dato “*fase*” de las “*num*” aristas).

Para ello, me creo la matriz “*solución_parcial*” con un número de elementos de (*num*!) filas por (*num*) columnas. Cada elemento tiene la misma información de una arista de la matriz “*aristas_ordenadas*”, es decir, los campos “*nodop*”, “*nodoq*”, “*valor*” y “*fase*”.

Para cada resultado (algoritmo de Kruskal sobre una combinación en orden de elección de las “*num*” aristas y partiendo de la matriz “*componente_conexa*” obtenida hasta llegar al grupo de “*num*” aristas) se guardan las aristas en una fila de la matriz “*solución_parcial*” (el campo “*fase*” nos dirá el resultado de aplicar el algoritmo de Kruskal a cada arista).

Para descartar las soluciones repetidas, en la matriz “*solución_parcial*” comparo el resultado de cada solución (una fila) con los demás resultados (resto de filas) y voy descartando las soluciones repetidas.



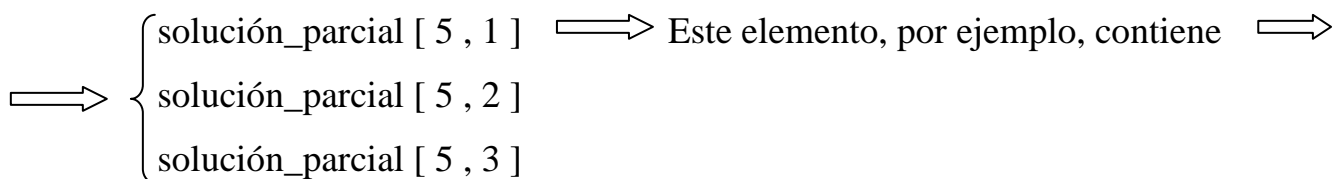
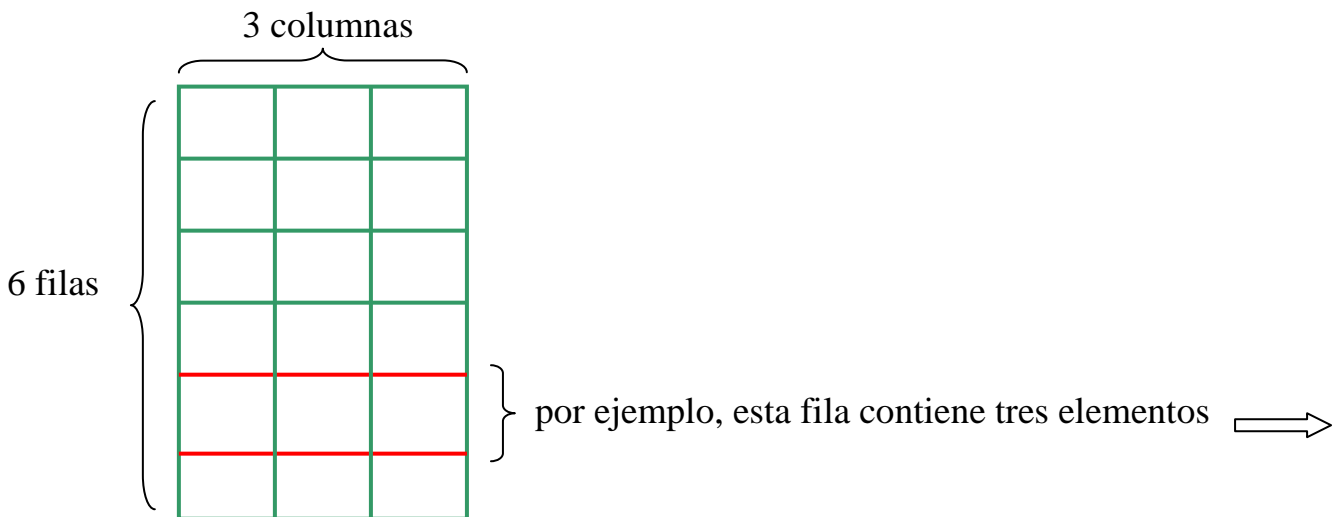
Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

A continuación, se añaden tantas filas a la matriz “*aristas_ordenadas*” como soluciones no repetidas existan menos una, ya que una solución se pone en la fila activa.

Las nuevas filas serán una copia idéntica de la fila activa hasta llegar al grupo de aristas con el mismo valor que originan varias soluciones, diferenciándose unas filas de otras precisamente en los distintos valores del dato “*fase*” de las aristas con el mismo valor por aplicar el algoritmo de Kruskal según el orden de elección de dichas aristas.

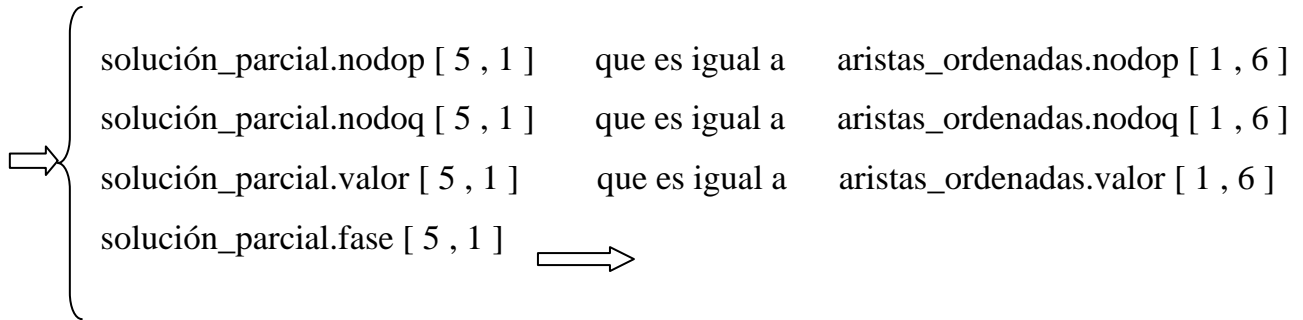
Siguiendo nuestro ejemplo anterior, de las aristas 5, 6, 7, 8, hay que descartar las que están en todas las soluciones o en ninguna solución. Supongamos que descartamos la arista 5 con lo que nos quedarían las aristas 6, 7 y 8, como generadoras de soluciones óptimas ($num = 3$). El número de combinaciones posibles entre estas tres aristas es $3! = 3 * 2 * 1 = 6$.

La matriz “*solución_parcial*” será:



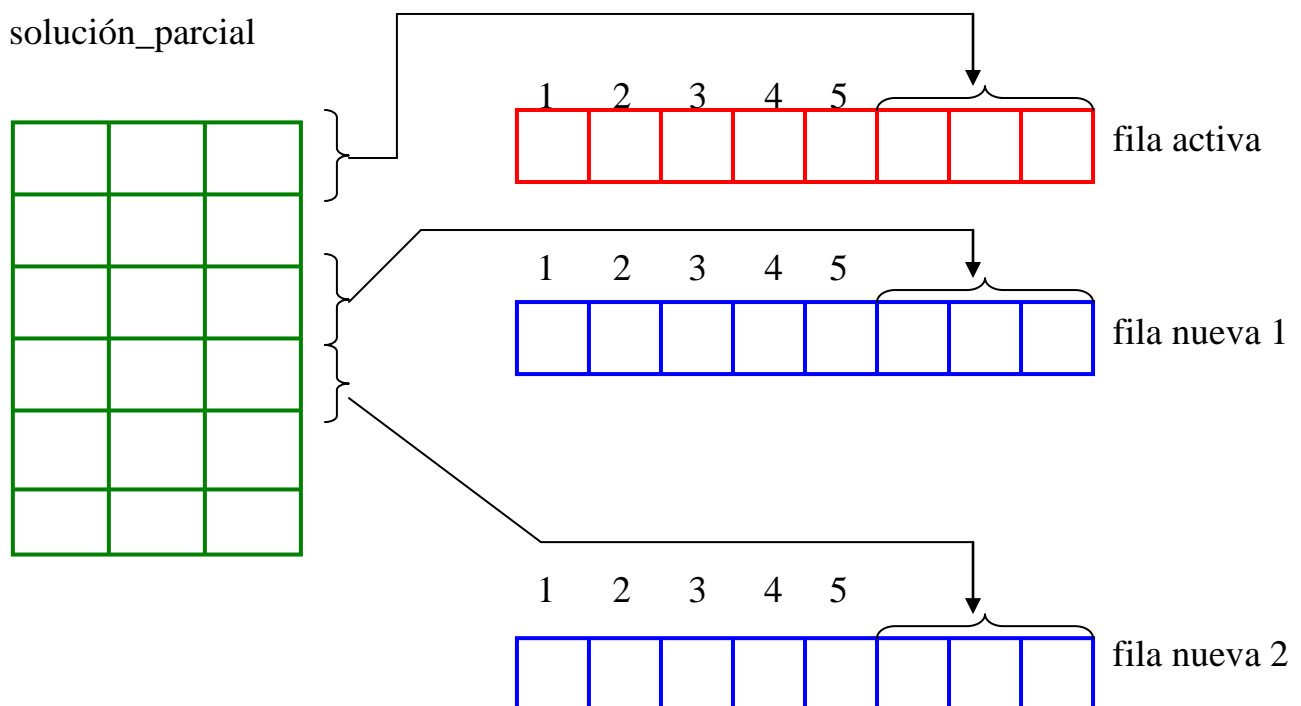


Recorrido óptimo de los nodos en una red



\Rightarrow Este valor lo calcula el algoritmo de Kruskal para un cierto orden de selección de estas tres aristas.

Supongamos, para seguir el ejemplo ya visto, que hay tres soluciones repetidas, con lo que nos quedan tres soluciones óptimas únicas ($6 - 3 = 3$). Si esas soluciones únicas están en las filas 1, 3 y 4, de la matriz “*solución_parcial*”, tenemos que llevar la fila 1 a la fila activa, la fila 3 a la fila nueva 1 y la fila 4 a la fila nueva 3, en las columnas (aristas) 6, 7, 8:





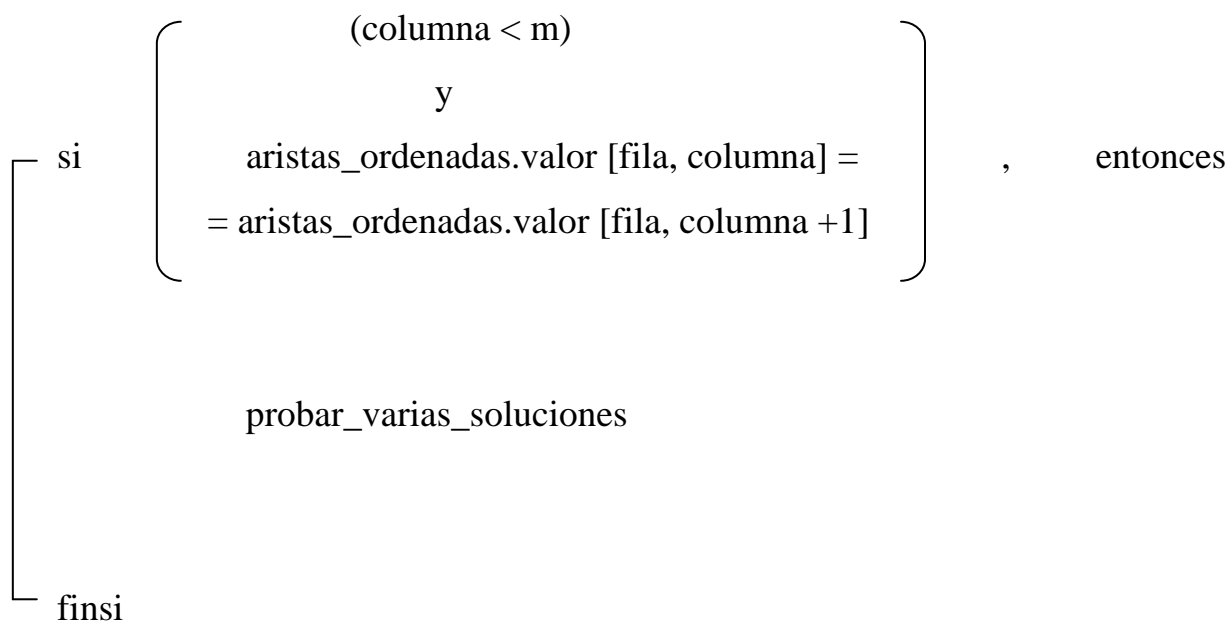
Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

2.2.3.2.- Solución para el grupo de aristas con el mismo valor

Ahora vamos a analizar en profundidad y a implementar el caso de un grupo de varias aristas con el mismo valor. Esto nos va a simplificar mucho el trabajo posterior cuando tengamos que hacer el algoritmo de Kruskal para todas las aristas del grafo porque nos vamos a ahorrar muchas explicaciones y también por tener ya implementado buena parte de todo el pseudocódigo.

Programa principal

Para el tratamiento de varias aristas con el mismo dato “*valor*”, utilizaré el procedimiento “*probar_varias_soluciones*” que se activará sólo cuando se detecte más de una arista con el mismo dato “*valor*”. Siendo “*m*” el número total de aristas del grafo, “*fila*” la fila activa y “*columna*” la posición de la arista dentro de la fila activa:

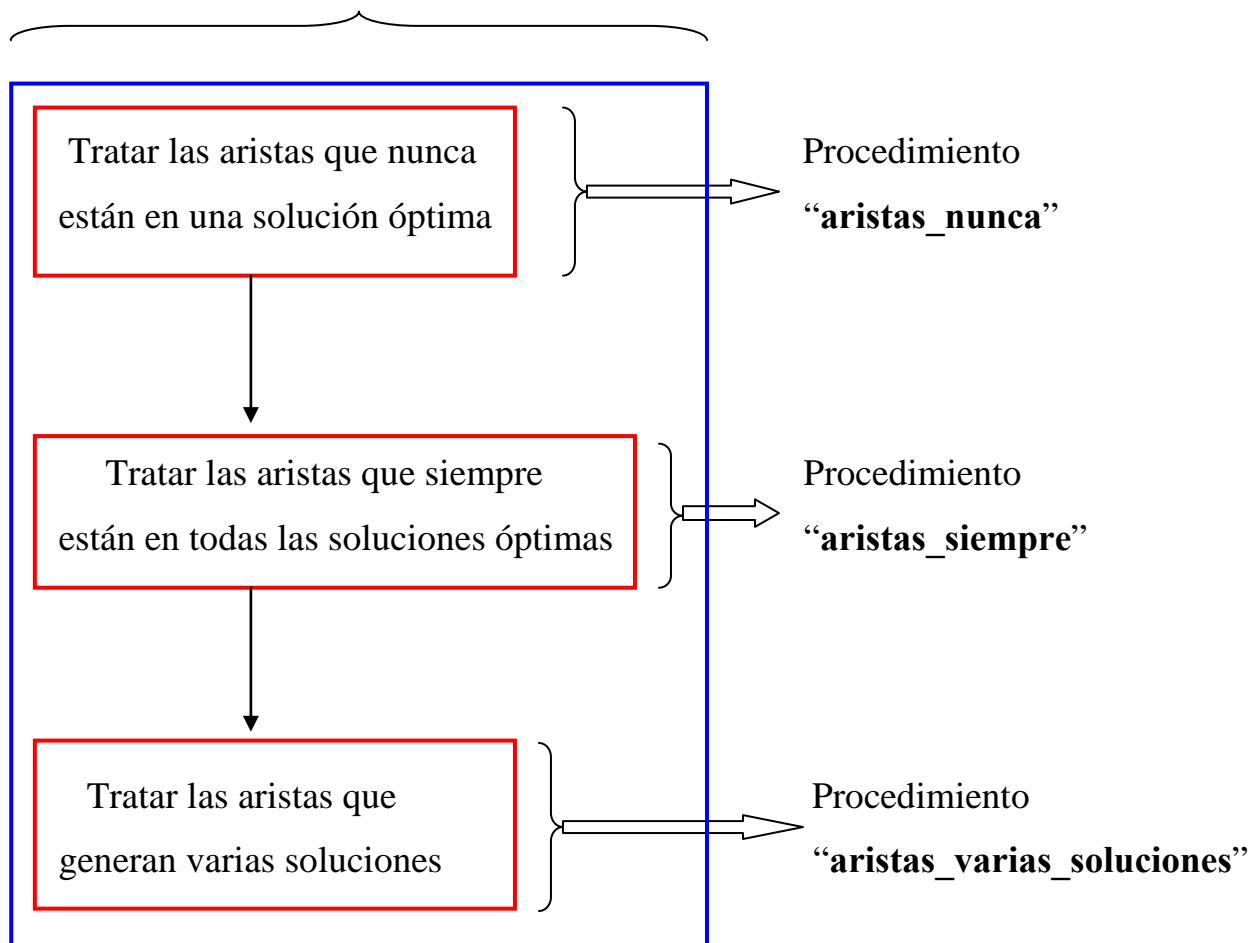




Recorrido óptimo de los nodos en una red

Como se ve en este código, cuando existe más de una arista con el mismo dato en el campo “*valor*”, se activará el procedimiento “*probar_varias_soluciones*” cuyo esquema es:

Procedimiento “**probar_varias_soluciones**”



Es decir, el procedimiento “*probar_varias_soluciones*” lo he dividido en tres procedimientos sucesivos.



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “probar varias soluciones”

Calculo el número de aristas seguidas con el mismo dato
“valor” utilizando la función “num_aristas_mismo_valor”

num ← num_aristas_mismo_valor

(Primero trataré las aristas que nunca están en ninguna solución óptima (sí las hay))

aristas_nunca

Después trataré las aristas que están siempre en
todas las soluciones óptimas (si las hay)

aristas_siempre

(Y por último, trataré las aristas que generan varias soluciones únicas (sí las hay))

aristas_varias_soluciones



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Función “num aristas mismo valor”

Calcula el número de aristas que tienen un mismo dato “*valor*” a partir de la arista “*aristas_ordenadas [fila, columna]*” en adelante. Esta función se activa cuando a partir de dicha arista existen al menos dos aristas seguidas con el mismo dato “*valor*”.

num_aristas_mismo_valor \leftarrow 2

Trabajo con la variable “*copia_columna*”
para no modificar la variable “*columna*”

copia_columna \leftarrow columna + 1

mientras $\left[\begin{array}{l} \text{(copia_columna < m)} \\ \text{y} \\ \left[\begin{array}{l} \text{aristas_ordenadas.valor [fila, copia_columna] =} \\ \text{= aristas_ordenadas.valor [fila, copia_columna + 1]} \end{array} \right] \end{array} \right. \right]$, hacer

num_aristas_mismo_valor \leftarrow num_aristas_mismo_valor + 1

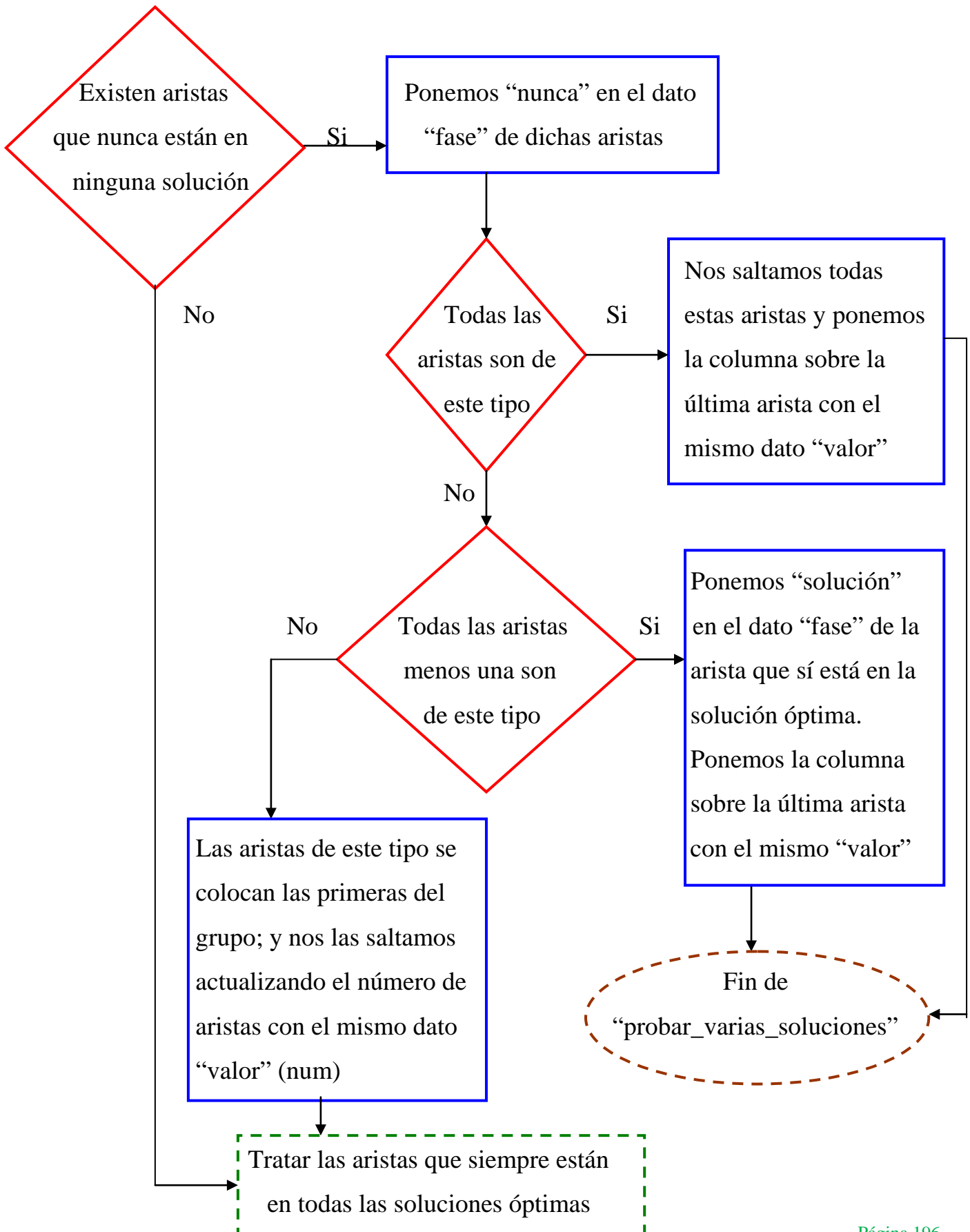
copia_columna \leftarrow copia_columna + 1

finmientras



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Esquema funcional del procedimiento “aristas nunca”





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “aristas nunca”

(Para no modificar la variable “columna” trabajo con la variable “copia_ columna”)

copia_ columna \leftarrow columna

(Inicializo a cero el número de aristas de este tipo)

num_nunca \leftarrow 0

para $i = 1$ hasta num , hacer

[Si existen aristas que no estarán nunca en ninguna solución,
calculo su número y pongo “nunca” en su dato “fase”]

nodop \leftarrow aristas_ordenadas.nodoi [fila, copia_ columna]

nodoq \leftarrow aristas_ordenadas.nodoj [fila, copia_ columna]

[Busco la primera componente conexa a partir
de la fila 1 en la matriz “componente_conexa”]

fila_componente_conexa \leftarrow 1

busca_componente_conexa (componente_conexa)

[Busco la componente conexa, que es una fila de la
matriz “componente_conexa”, en donde esta el nodop
y la guardo en la variable “fila_componente_conexa”]

componente_nodo (nodop, componente_conexa)



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

A continuación, examino la componente conexa encontrada desde el principio para saber si el otro nodoq esta también en esta componente conexa

si misma_componente (nodoq, componente_conexa) , entonces

aristas_ordenadas.fase [fila, copia_ columna] \leftarrow “nunca”

num_nunca \leftarrow num_nunca + 1

finsi

copia_ columna \leftarrow copia_ columna + 1

finpara

si num_nunca > 0 , entonces

(Existen aristas que nunca estarán en ninguna solución)

si num_nunca = num , entonces

Si todo el grupo de aristas es de este tipo, no se generan varias soluciones y todo el grupo de aristas con él mismo dato “valor” no estarán en ninguna solución

columna \leftarrow columna + num – 1

salir del procedimiento “probar_varias_soluciones”

finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

si $\text{num_nunca} = \text{num} - 1$, entonces

No se generan varias soluciones, pongo la única arista que no tiene el valor “nunca” en el dato “fase” en el conjunto de aristas solución

$\text{copia_columna} \leftarrow \text{columna}$

para $i = 1$ hasta num , hacer

si $\text{aristas_ordenadas.fase} [\text{fila}, \text{copia_columna}] \neq \text{“nunca”}$, entonces

(Actualizo la matriz “componente_conexa”)

$\text{actualizar_componentes_conexas} (\text{copia_columna},$
 $\text{componente_conexa})$

(Pongo “solución” en el dato “fase”)

$\text{aristas_ordenadas.fase} [\text{fila}, \text{copia_columna}] = \text{“solución”}$

(Aumento en uno el número de aristas de la solución)

$\text{numero_aristas_solución} \leftarrow \text{numero_aristas_solución} + 1$

salir del para

finsi

$\text{copia_columna} \leftarrow \text{copia_columna} + 1$

finpara

Pongo la columna en la posición de la última arista con el mismo valor



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

columna \leftarrow columna + num - 1

salir del procedimiento “probar_varias_soluciones”

finsi

Y por último, la única posibilidad que queda es que existan por lo menos dos aristas que pueden pertenecer a soluciones óptimas. En este caso, pongo al principio las aristas con el dato “nunca” y pongo la “columna” sobre la primera arista que no tenga el dato “nunca”

recolocación

finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento recolocación

Las aristas con el valor “*nunca*” en el dato “*fase*” las coloco al principio del grupo de aristas que tienen el mismo dato “*valor*”. Después, avanzo la columna hasta la primera arista que no tenga el valor “*nunca*” en el dato “*fase*”.

Para que este procedimiento se active, al menos dos aristas con el mismo dato “*valor*” no tienen el término “*nunca*” en su dato “*fase*”.

```
para i = columna hasta columna + num_nunca , hacer
    si aristas_ordenadas.fase [ fila, i ]  $\neq$  “nunca” , entonces
        para j = i + 1 hasta columna + num - 1 , hacer
            si aristas_ordenadas.fase [ fila, j ] = “nunca” , entonces
                aux  $\leftarrow$  aristas_ordenadas [ fila, j ]
                aristas_ordenadas [ fila, j ]  $\leftarrow$  aristas_ordenadas [ fila, i ]
                aristas_ordenadas [ fila, i ]  $\leftarrow$  aux
                salir del para interno
            fin si
        finpara
    fin si
finpara
```



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Ahora, avanzo la columna hasta la primera arista
que no tenga el valor “nunca” en el dato “fase”

$columna \leftarrow columna + num_nunca$

Y ahora actualizo el número de aristas con el mismo dato “valor”
al descartar las aristas que nunca estarán en una solución óptima

$num \leftarrow num - num_nunca$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “actualizar componentes conexas (cop columna, comp conexa)”

Une las componentes conexas en la matriz indicada por “*comp_conexa*” de los nodos de la arista que esta en la posición indicada por la fila “*fila*” y la columna “*cop_columna*” de la matriz “*aristas_ordenadas*”.

(Primero extraigo los nodos)

nodop ← aristas_ordenadas.nodoi [fila, cop_columna]

nodoq ← aristas_ordenadas.nodoj [fila, cop_columna]

(Pongo la fila de la componente conexa del “nodop” en la variable “componenetp”)

fila_componente_conexa ← 1

busca_componente_conexa (comp_conexa)

componente_nodo (nodop, comp_conexa)

componenetp ← fila_componente_conexa

(Pongo la fila de la componente conexa del “nodoq” en la variable “componenetq”)

fila_componente_conexa ← 1



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

busca_componente_conexa (comp_conexa)

componente_nodo (nodoq, comp_conexa)

componenteq \longleftarrow fila_componente_conexa

(Y por fin, uno las dos componentes conexas)

unir_componentes_conexas (comp_conexa)



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Explicación del procedimiento “aristas siempre”

Cuando llegamos a este procedimiento, el número de aristas “*num*” con el mismo dato “*valor*” es siempre mayor o igual a dos y están descartadas las aristas que aunque también tengan el mismo dato “*valor*” nunca estarán en ninguna solución óptima.

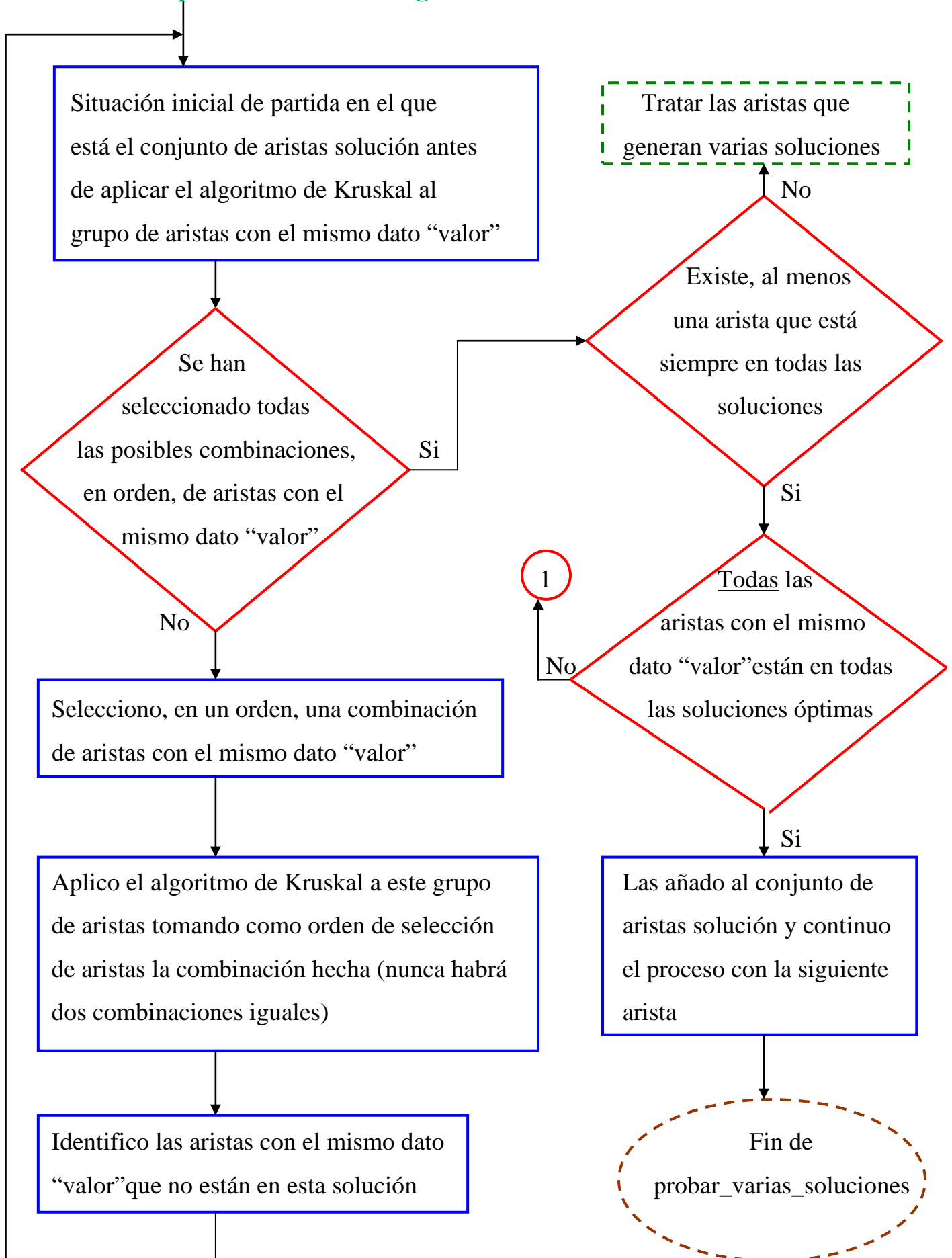
Sólo para este grupo de aristas y teniendo en cuenta lo avanzado que pueda estar el algoritmo de Kruskal al llegar a este grupo de aristas, la idea es seguir aplicando dicho algoritmo a todas las combinaciones posibles en orden de selección de las aristas con el mismo dato “*valor*” y ver que aristas están siempre en la solución óptima sea cual sea su orden de elección. Después, si he encontrado aristas que están siempre en todas las soluciones óptimas, las situamos en los primeros lugares del grupo, las incluimos en el conjunto de aristas solución y corremos la “*columna*” a la primera arista que venga a continuación.

Para entender de una forma simple las situaciones que se producen en este proceso, se muestra a continuación el organigrama del procedimiento “*aristas siempre*”.

Esquema funcional del procedimiento “aristas siempre”

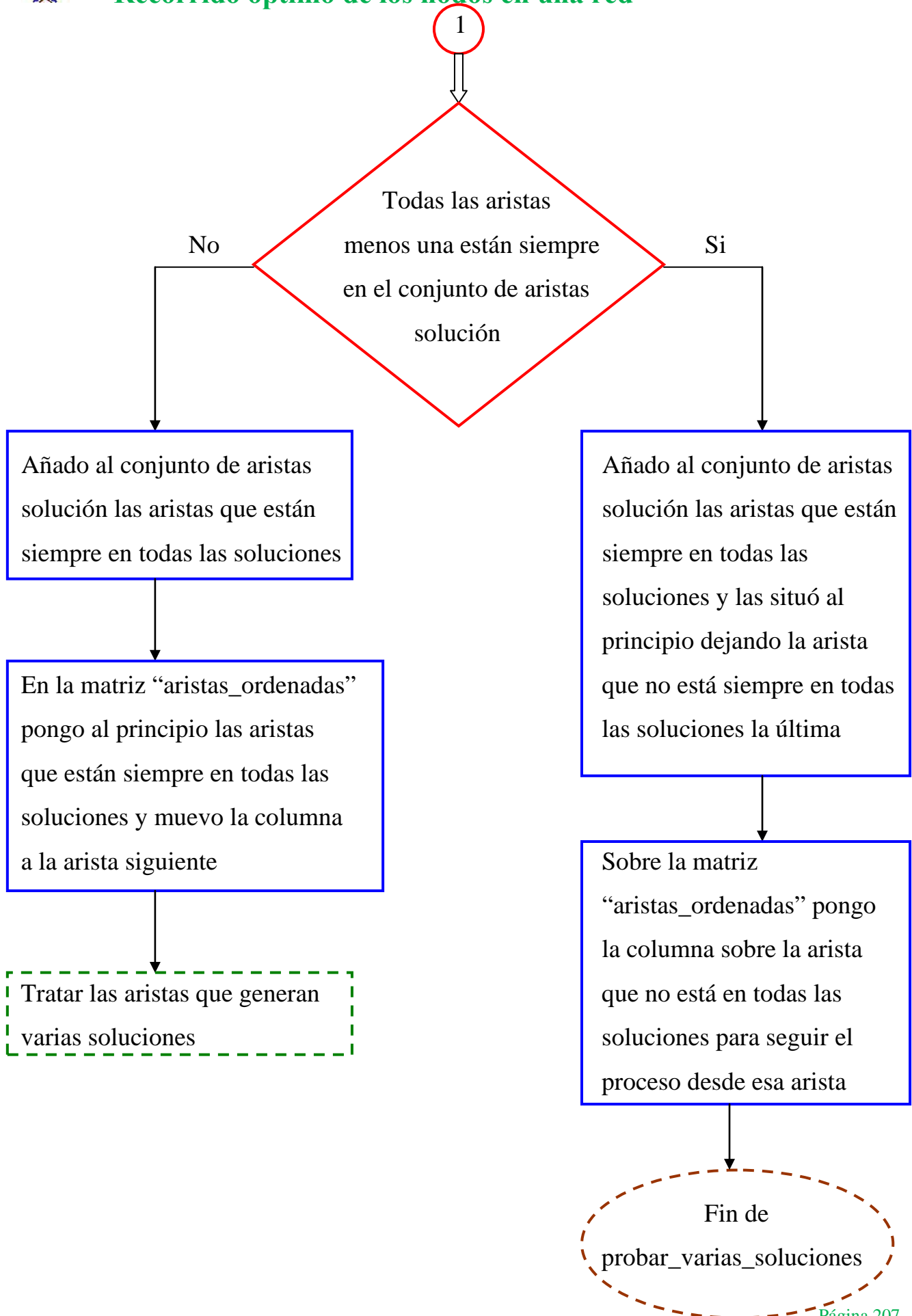


Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones





Recorrido óptimo de los nodos en una red

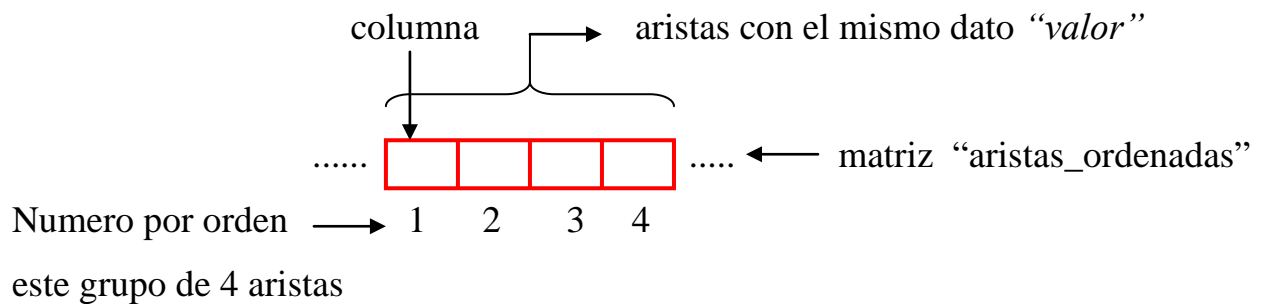




Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

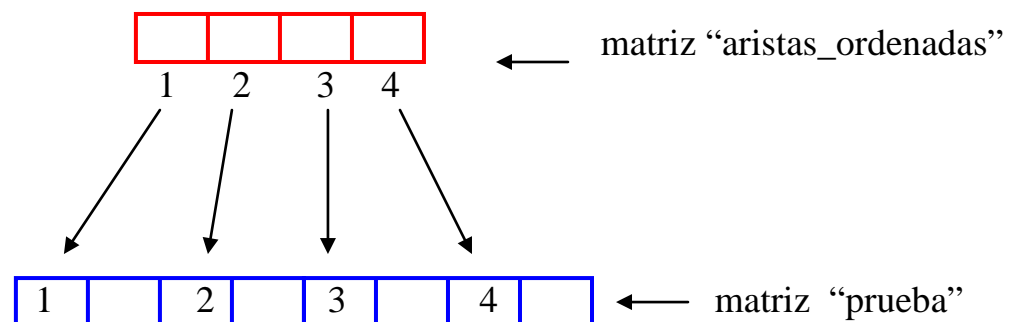
Para aclarar mejor el método que voy a utilizar, sigo un ejemplo concreto:

Descartadas las aristas que nunca estarán en ninguna solución óptima, supongamos que nos quedan 4 aristas con el mismo dato “*valor*” ($num = 4$) en la fila de la matriz “*aristas_ordenadas*” que estamos tratando:



Me creo una nueva matriz que llamaré “*prueba*”, de “*num*” elementos en la que cada elemento consta de dos datos.

Hago una correspondencia entre el número de orden dado en la matriz “*aristas_ordenadas*” y el primer dato de cada elemento de la matriz “*prueba*”:



Cada elemento de la matriz “*prueba*” constará de:

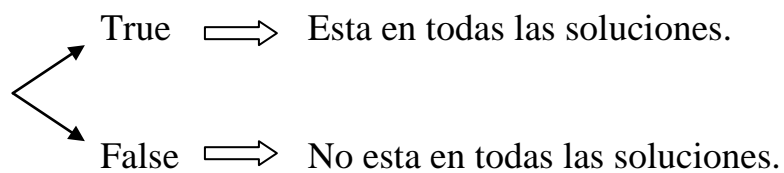
1º dato: Le corresponde un valor de la numeración hecha a las aristas con el mismo dato “*valor*” de la matriz “*aristas_ordenadas*”, como se ve en la figura



Recorrido óptimo de los nodos en una red

anterior. Este valor siempre es el mismo y representa a la arista de la matriz “*aristas_ordenadas*” con la misma numeración.

2º dato: Es un valor booleano que al finalizar el proceso que voy a realizar nos indica, para la arista representada por el dato 1º, si dicha arista esta siempre en todas las soluciones óptimas:



Inicialmente el valor es siempre “*True*” y después el procedimiento que estoy explicando se encargará de poner “*False*” en el número de orden de las aristas que no estén en todas las soluciones.

Cada elemento de la matriz “*prueba*” tendrá, como ya he dicho, dos partes (*num* = 4 elementos en nuestro ejemplo), y la forma de referenciarlos será:

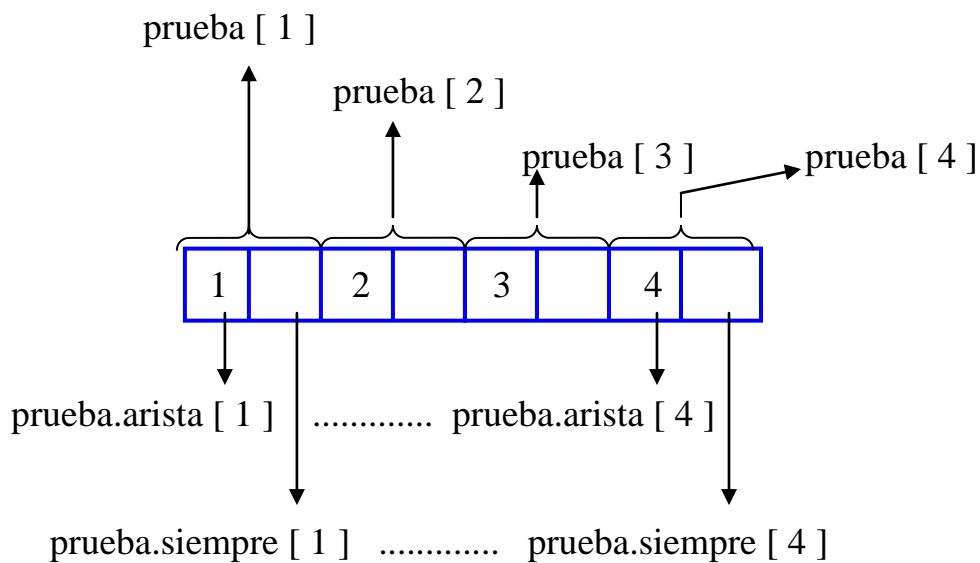
`prueba.arista [i]`

`prueba.siempre [i]`

Quedará:



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones



Los elementos “prueba.arista” son valores enteros, constantes y correlativos a partir del valor 1, es decir:

prueba.arista [1] = 1 siempre

prueba.arista [2] = 2 siempre

: :

: :

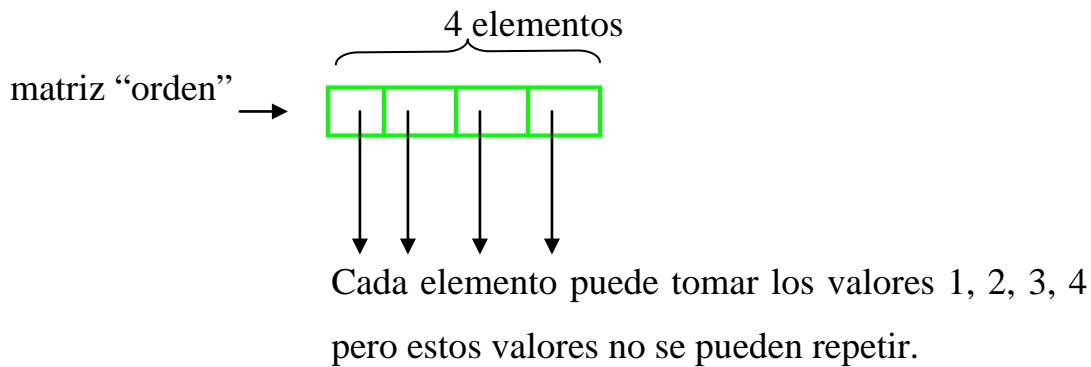
prueba.arista [num] = num siempre

El procedimiento que voy a seguir para probar todas las posibles soluciones que pueda generar este grupo de aristas con el mismo dato “*valor*” y comprobar que aristas del grupo están siempre en todas las soluciones, es el siguiente:

Me creo otra matriz “*orden*” de “*num*” elementos y cada elemento puede tomar los valores que he utilizado para numerar las aristas de la matriz “*aristas_ordenadas*” sin que se puedan repetir, es decir, en nuestro ejemplo, *num* = 4:



Recorrido óptimo de los nodos en una red



El valor de un elemento de la matriz “orden” representa la arista de la matriz “aristas_ordenadas” con el mismo número de orden que dicho valor.

La idea es hacer todas las posibles permutaciones de los elementos de la matriz “orden” y para cada permutación aplicar el algoritmo de Kruskal con el orden de selección de las aristas con el mismo valor dado por la matriz “orden” y ver que aristas no están en la solución.

Si una arista con número de orden “ i ”, es decir, “orden [k] = i ”, no esta en la solución, hago “prueba.siempre [i] = False”.

Para verlo mejor seguiré un ejemplo concreto:

Con num = 4, los valores que tomará la matriz “orden” serán:

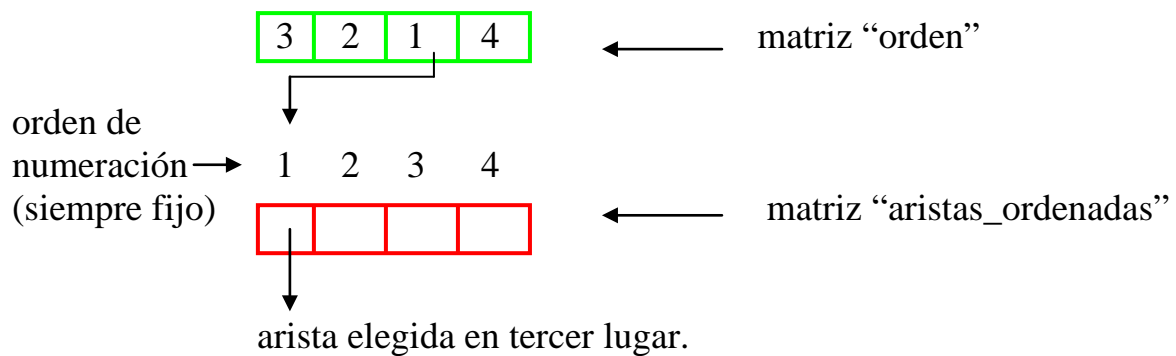
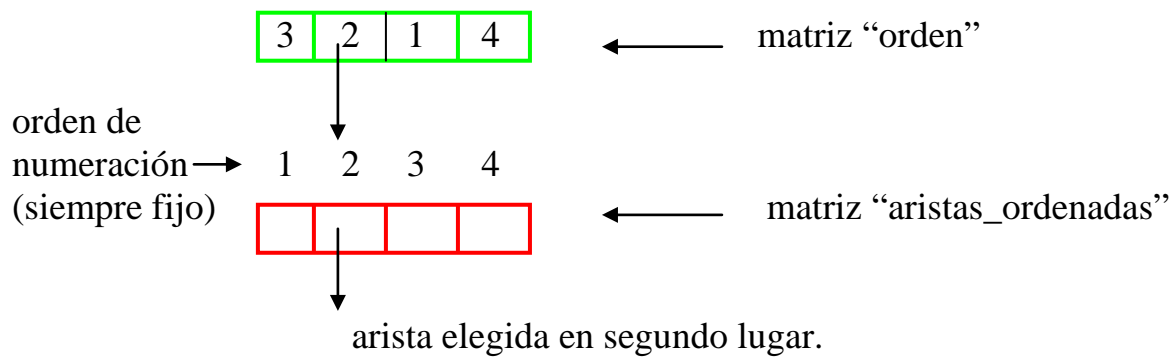
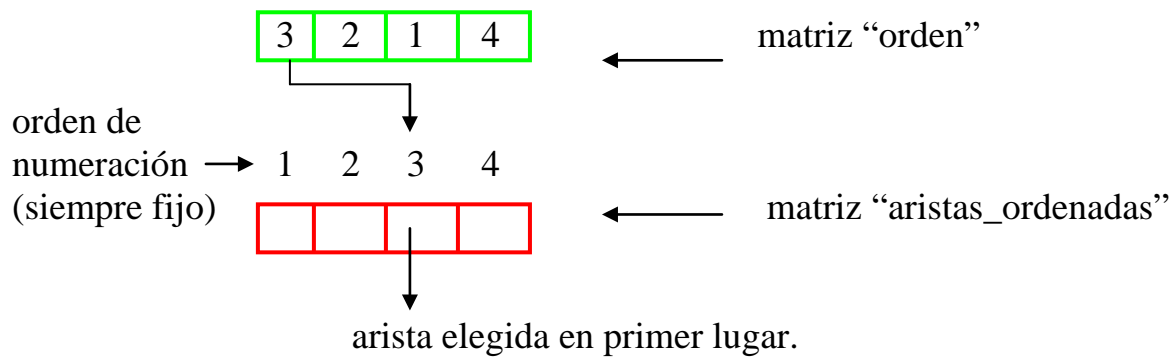
| | | | |
|---------|---------|---------|---------|
| 1 2 3 4 | 2 1 3 4 | 3 1 2 4 | 4 1 2 3 |
| 1 2 4 3 | 2 1 4 3 | 3 1 4 2 | 4 1 3 2 |
| 1 3 2 4 | 2 3 1 4 | 3 2 1 4 | 4 2 1 3 |
| 1 3 4 2 | 2 3 4 1 | 3 2 4 1 | 4 2 3 1 |



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

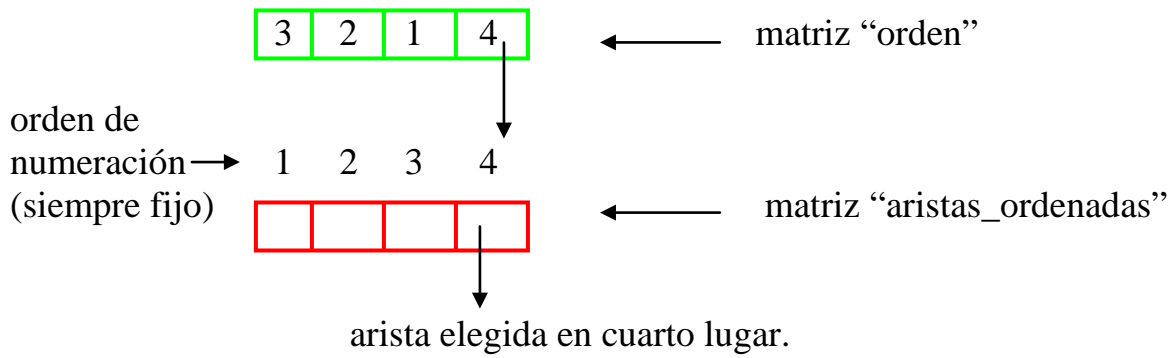
1 4 2 3 2 4 1 3 3 4 1 2 4 3 1 2
1 4 3 2 2 4 3 1 3 4 2 1 4 3 2 1

Si en un momento dado la matriz “orden” tiene los valores 3 2 1 4 el algoritmo de Kruskal continuará eligiendo en el siguiente orden las aristas:

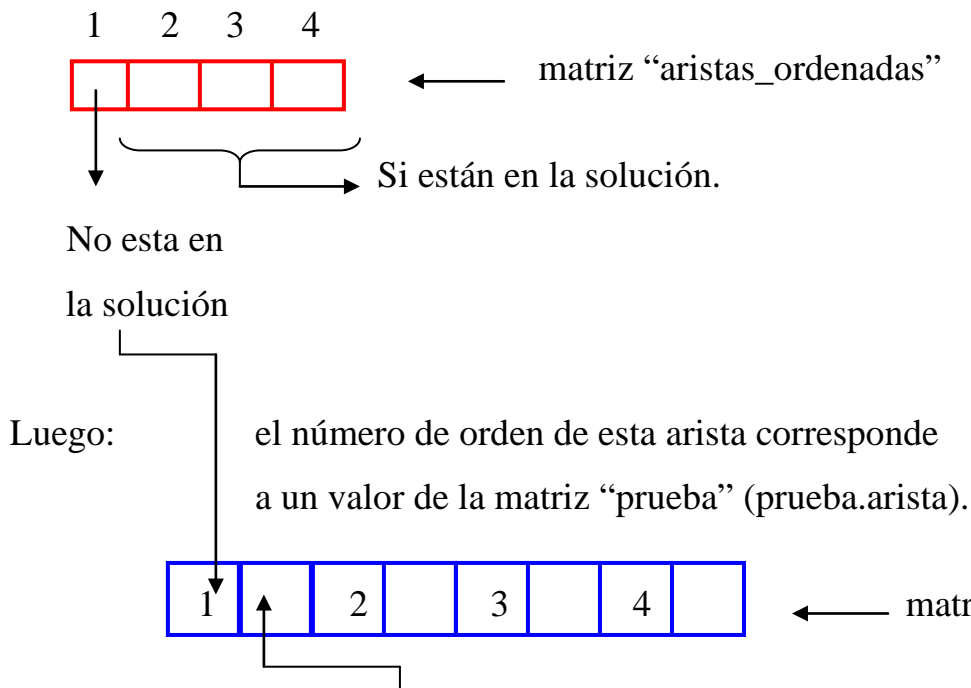




Recorrido óptimo de los nodos en una red



Vamos a suponer que cuando el algoritmo de Kruskal termina para estas 4 aristas el resultado ha sido:

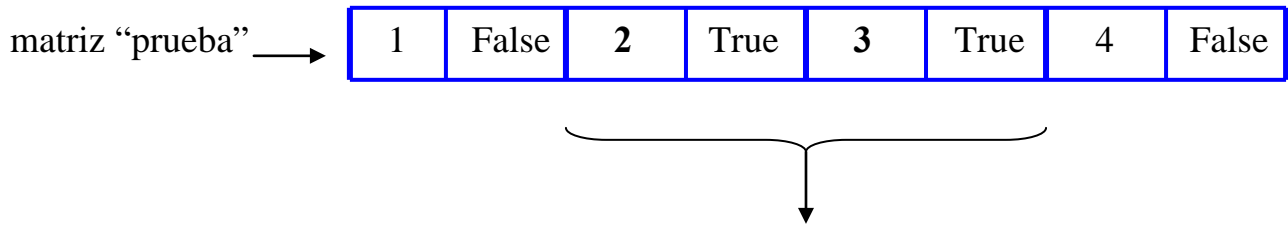


Aquí hay que poner “False” para saber que la arista asociada al número de orden 1 en la matriz “aristas_ordenadas” no va a estar siempre en todas las soluciones óptimas.

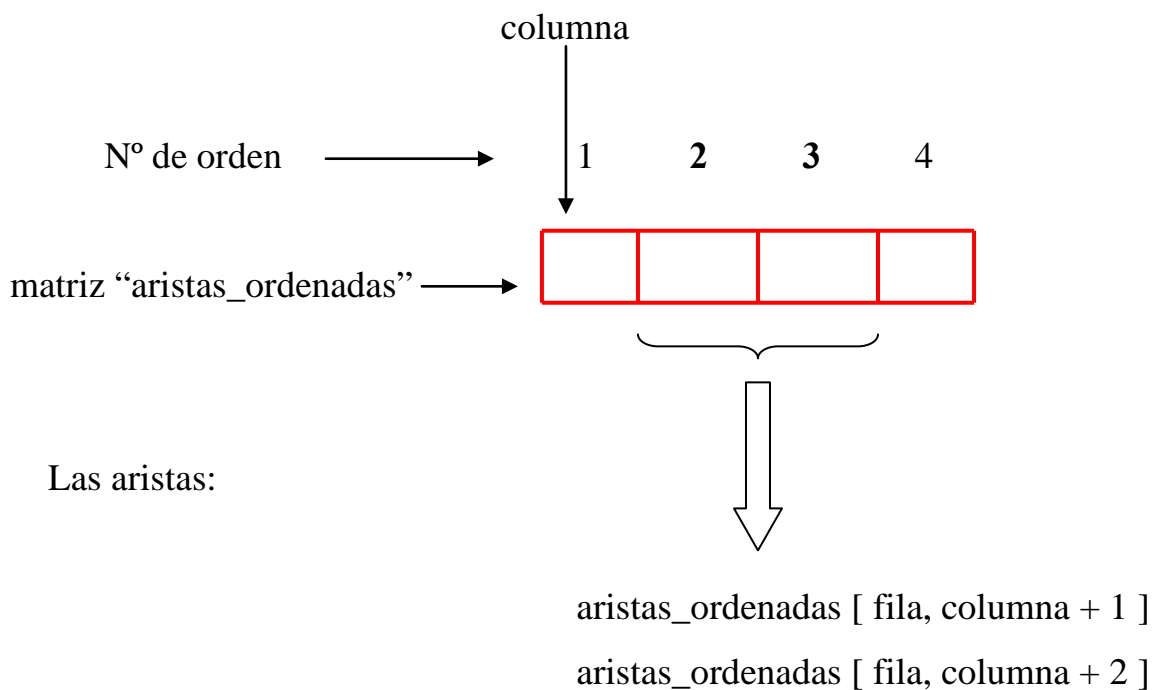
Siguiendo el mismo proceso para cada una de las 24 posibles combinaciones de valores que puede tomar la matriz “orden” con “num = 4” ($4! = 4 * 3 * 2 * 1 = 24$) en la matriz “prueba” tendremos las aristas que estarán siempre en todas las soluciones. Si, por ejemplo, el resultado final es:



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

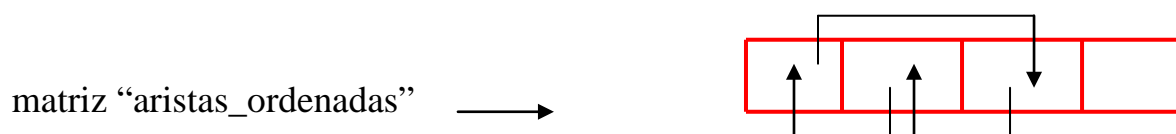


Las aristas en la matriz “*aristas_ordenadas*” cuyos números de orden correspondan al 2 y al 3 estarán siempre en todas las soluciones óptimas, es decir, haciendo coincidir los números de orden:



están siempre en todas las soluciones.

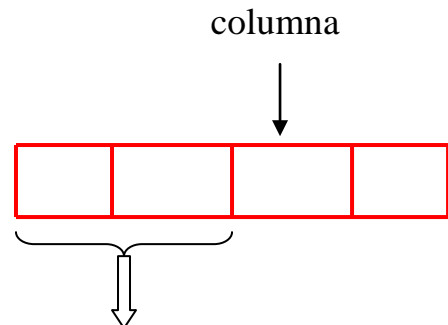
A continuación, paso las aristas que están siempre en todas las soluciones al principio del grupo de aristas con el mismo dato “*valor*”:





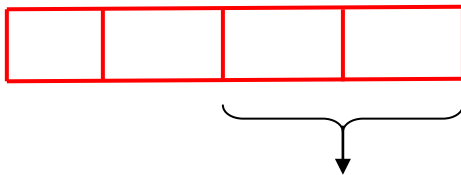
Recorrido óptimo de los nodos en una red

y muevo la “columna” hasta la primera arista que no está siempre en todas las soluciones:



En el dato “fase” de estas aristas pongo “solución”

A continuación, si el número de aristas que no están siempre en todas las soluciones es mayor o igual que dos, paso al procedimiento “*aristas_varias_soluciones*”. En nuestro ejemplo:



Estas dos aristas se consideran en el procedimiento “*aristas_varias_soluciones*”.

Hasta aquí la explicación teórica del método que voy a utilizar con las aristas que tienen el mismo dato “*valor*” y están siempre en todas las soluciones.

A continuación escribiré el pseudocódigo.



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “aristas siempre”

(Inicializo todos los campos de la matriz “prueba”)

```
para i = 1 hasta num , hacer  
    prueba.siempre [ i ] ← True  
    prueba.arista [ i ] ← i  
finpara
```

(Inicializo a cero los elementos de la matriz “orden”)

```
para i = 1 hasta num , hacer  
    orden [ i ] ← 0  
finpara
```

Pongo “False” en las correspondientes aristas de la matriz
“prueba” que no estarán en todas las soluciones

k ← num

solución (num)

En la matriz “prueba” tengo las aristas que están siempre en todas las soluciones
y las que no lo están. Según esta información haré unas cosas u otras

examinar_resultados



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “solución (num)”

Se trata de un procedimiento recursivo que da como resultado las aristas que están siempre en todas las soluciones. Este resultado queda reflejado en los valores “True” de la matriz “prueba”.

Este procedimiento aplica el algoritmo de Kruskal al grupo de aristas con el mismo dato “valor” en el orden de selección dado por la matriz “orden” asociando el valor “False” en la matriz “prueba” a las aristas que no están en la solución óptima. Cuando la matriz “orden” ya ha tenido todas las posibles combinaciones, se termina el proceso. Se hace un poco complicado, a simple vista, el seguimiento del pseudocódigo de un procedimiento recursivo, por lo que he agrupado sentencias, en la medida de lo posible, en forma de funciones y procedimientos para simplificarlo, después, comentaré con detalle dichos procedimientos y funciones.

Cuando se llega a los procedimientos “inicializo_componente_conexa” y “lanzar_solución” ya tengo una combinación de aristas disponible en la matriz “orden”. Todo el pseudocódigo excepto estos dos procedimientos mencionados tienen como única misión crear las distintas combinaciones en la matriz “orden”.



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

```
para i = 1 hasta k , hacer
    si no iguales ( i ) , entonces
        orden [ k - num + 1 ] ← i
        si num > 1 , entonces
            solución ( num - 1 )
        sino
            inicializo_componente_conexa
            lanzar_solución
            orden [ k - num + 1 ] ← 0
        finsi
    finsi
finpara
```

orden [k - num + 1] ← 0

```
si num < k , entonces
    orden [ k - num ] ← 0
finsi
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “inicializo componente conexa”

Para no modificar la matriz “*componente_conexa*” en las pruebas que tengo que hacer para saber que aristas están en todas las soluciones, trabajaré con una copia suya que llamaré “*copia_componente_conexa*”.

Siendo “*n*” el número de nodos del grafo, la matriz “*copia_componente_conexa*” la inicializo a los valores que tiene la matriz “*componente_conexa*” justo antes de aplicar el algoritmo de Kruskal al grupo de aristas con el mismo dato “*valor*”.

```
para i = 1 hasta n , hacer
    para j = 1 hasta n , hacer
        copia_componente_conexa [ i , j ] ← componente_conexa [ i , j ]
    finpara
finpara
```



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Función “iguales (i)”

Compara el valor entero del parámetro de entrada “*i*” con los valores mayores que cero de la matriz “*orden*”, y si el valor de “*i*” coincide con alguno de estos valores, la función devuelve “*True*”, devolviendo “*False*” en caso contrario.

El pseudocódigo es:

iguales = false

```
para j = 1 hasta num , hacer
    si i = orden [ j ] , entonces
        iguales = “True”
        salir de la función
    sino
        si orden [ j ] = 0 , entonces
            salir de la función
        finsi
    finsi
finpara
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Explicación del procedimiento “lanzar solución”

Este procedimiento reemprende el algoritmo de Kruskal desde el punto en donde se quedó (justo antes del grupo de aristas con el mismo valor) para probar sólo con las aristas con el mismo dato “*valor*” y cuyo orden de selección esta dado en la matriz “*orden*”.

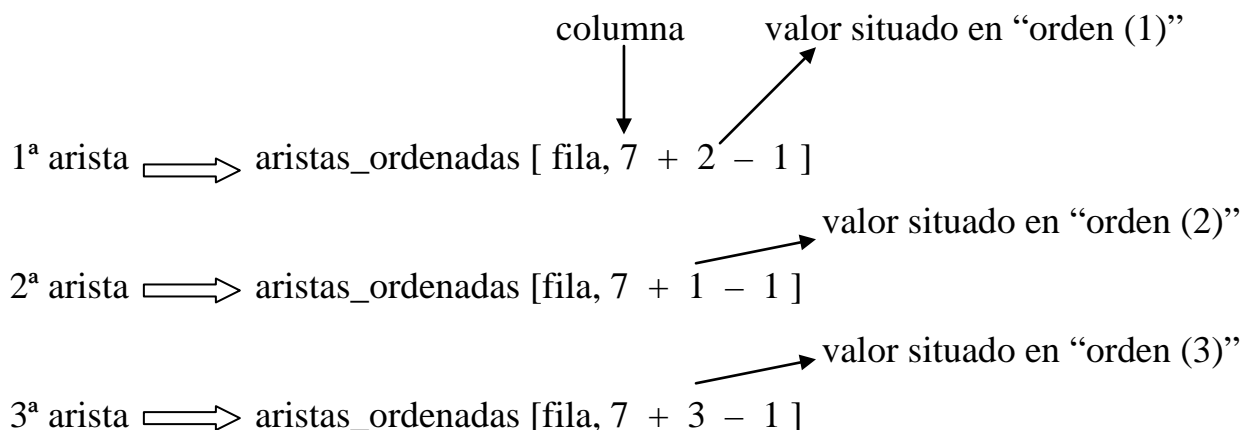
En la práctica, para hacer el pseudocódigo hago una correspondencia entre los valores de la matriz “*orden*” y las aristas de la matriz “*aristas_ordenadas*”:

| <u>Valor</u> | <u>corresponde a la arista</u> |
|--------------|---|
| 1 | aristas_ordenadas [fila, columna + 1 – 1] |
| 2 | aristas_ordenadas [fila, columna + 2 – 1] |
| 3 | aristas_ordenadas [fila, columna + 3 – 1] |
| 4 | aristas_ordenadas [fila, columna + 4 – 1] |

Si en un momento dado la matriz “*orden*” tiene los valores:

| | | | |
|---|---|---|---|
| 2 | 1 | 3 | 4 |
|---|---|---|---|

y el valor de “*columna*” es 7, quiere decir que siguiendo el algoritmo de Kruskal seleccionaremos las aristas en el orden siguiente:





Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

4ª arista \Rightarrow aristas_ordenadas [fila, 7 + 4 - 1] ↗ valor situado en “orden (4)”

La matriz “prueba” tiene la misma correspondencia en la matriz “aristas_ordenadas” que tiene la matriz “orden”, es decir, por ejemplo, el elemento $prueba.arista[2]$ que tendrá siempre el valor 2, se corresponde con la arista “aristas_ordenadas [fila, columna + 2 - 1]”.

Por ejemplo, si la matriz “orden” tiene los valores:

| | | | |
|---|---|---|---|
| 2 | 1 | 3 | 4 |
|---|---|---|---|

El algoritmo de Kruskal probaría las aristas en este orden:

1ª \longrightarrow aristas_ordenadas [fila, columna + 2 - 1]
 2ª \longrightarrow aristas_ordenadas [fila, columna + 1 - 1]
 3ª \longrightarrow aristas_ordenadas [fila, columna + 3 - 1]
 4ª \longrightarrow aristas_ordenadas [fila, columna + 4 - 1]

y para las aristas que no estén en la solución óptima:

Si por ejemplo, suponemos que la 2ª arista probada no esta en la solución, entonces la arista a la que corresponde, que es “aristas_ordenadas [fila, columna + ① - 1]” se la debe indicar que no estará en todas las soluciones óptimas de la forma

prueba.siempre [1] \longleftarrow False



Recorrido óptimo de los nodos en una red

A continuación escribiré el pseudocódigo.

Procedimiento “lanzar solución”

```
para i = 1 hasta num , hacer

    valor_columna ← columna + orden [ i ] – 1

    nodop ← aristas_ordenadas.nodoi [fila, valor_columna]

    nodoq ← aristas_ordenadas.nodoj [fila, valor_columna]

    fila_componente_conexa ← 1

    busca_componente_conexa (copia_componente_conexa)

    componente_nodo (nodop, copia_componente_conexa)

    si misma_componente (nodoq, copia_componente_conexa) , entonces

        prueba.siempre [ orden [ i ] ] ← False

    sino

        componentep ← fila_componente_conexa

        fila_componente_conexa ← 1

        busca_componente_conexa (copia_componente_conexa)

        componente_nodo (nodoq, copia_componente_conexa)

        componenteq ← fila_componente_conexa

        unir_componentes_conexas (copia_componente_conexa)

    fin si

finpara
```



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “examinar resultados”

copia_columna \leftarrow columna

num_aristas_true \leftarrow 0

Averiguo si existe alguna arista, como mínimo,
que esta siempre en todas las soluciones

para $i = 1$ hasta num , hacer

si prueba.siempre [i] , entonces

Si existen aristas que están en todas las soluciones, calculo su número, pongo
“solución” en su dato “fase” y sumo su número a “número_aristas_solución”

aristas_ordenadas.fase [fila, copia_columna] \leftarrow “solución”

num_aristas_true \leftarrow num_aristas_true + 1

número_aristas_solución \leftarrow número_aristas_solución + 1

finsi

copia_columna \leftarrow copia_columna + 1

finpara

si num_aristas_true > 0 , entonces

si (num = num_aristas_true) , entonces



Recorrido óptimo de los nodos en una red

actualizo la matriz “componente_conexa” ya que todas las aristas en número de “num” están en la solución.

copia_columna ← columna

para i = 1 hasta num , hacer

actualizar_componentes_conexas (copia_columna, componente_conexa)

copia_columna ← copia_columna + 1

finpara

columna ← columna + num – 1

salir del procedimiento “probar_varias_soluciones”

finsi

si num = num_aristas_true + 1 , entonces

Para todas las aristas menos una en todas las soluciones óptimas:

Pongo al principio las aristas que están siempre en todas las soluciones. Actualizo la matriz de componentes conexas al añadir aristas nuevas al conjunto de aristas solución. Avanzo la “columna” hasta la arista que no este en el conjunto de aristas solución.

actualización

columna ← columna + num_aristas_true – 1

salir del procedimiento “probar_varias_soluciones”

finsi



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

(Nos queda $\text{num} \geq \text{num_aristas_true} + 2$, como única posibilidad)

actualización

$\text{columna} \leftarrow \text{columna} + \text{num_aristas_true}$

finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “actualización”

(Pongo al principio las aristas que están siempre en todas las soluciones.)

```
para i = columna hasta columna + num_aristas_true , hacer
    si aristas_ordenadas.fase [ fila , i ]  $\neq$  “solución” , entonces
        para j = i + 1 hasta columna + num - 1 , hacer
            si aristas_ordenadas.fase [ fila , j ] = “solución” , entonces
                aux  $\leftarrow$  aristas_ordenadas [ fila , j ]
                aristas_ordenadas [ fila , j ]  $\leftarrow$  aristas_ordenadas [ fila , i ]
                aristas_ordenadas [ fila , i ]  $\leftarrow$  aux
                salir del para interno
            fin si
        finpara
    fin si
finpara
```



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

(actualizo la matriz de componentes_conexas)

$\text{copia_columna} \leftarrow \text{columna}$

para $i = 1$ hasta num_aristas_true , hacer

$\text{actualizar_componentes_conexas}(\text{copia_columna}, \text{componente_conexa})$

$\text{copia_columna} \leftarrow \text{copia_columna} + 1$

finpara

y ahora actualizo el número de aristas con el mismo dato “valor” al
descartar las aristas que siempre estarán en todas las soluciones

$\text{num} \leftarrow \text{num} - \text{num_aristas_true}$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Explicación del procedimiento “aristas varias soluciones”

Una vez descartadas las aristas que están siempre en todas las soluciones y las que nunca están en ninguna solución, si todavía existe más de una arista con el mismo dato “*valor*”, aplicaré el algoritmo de Kruskal a cada combinación, en orden de selección, de dichas aristas y según el número de soluciones óptimas únicas que se produzcan crearé nuevas filas en la matriz “*aristas_ordenadas*”.

Este procedimiento realiza el algoritmo de Kruskal para las aristas con el mismo valor y distribuye cada combinación única de soluciones de estas aristas, según el orden de selección de las mismas, entre todas las filas recién creadas y la fila activa de la matriz “*aristas_ordenadas*”.

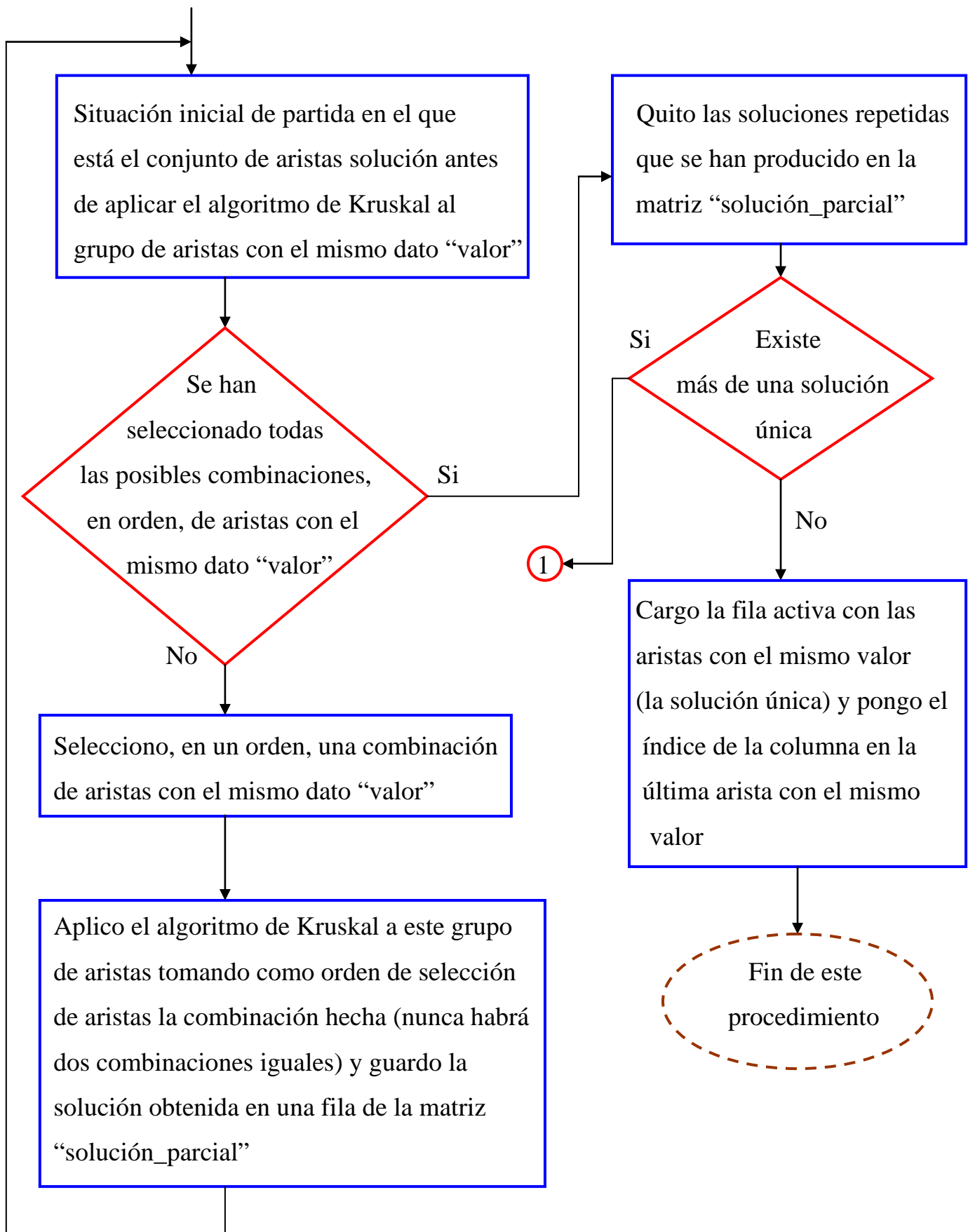
Después, no en este procedimiento, seguiré aplicando el algoritmo de Kruskal a la fila activa y cuando calcule todas las aristas de la solución almacenada en la fila activa empezaré a aplicar el algoritmo de Kruskal a cada fila nueva (cada fila contendrá una solución óptima única) para calcular todas las soluciones óptimas posibles.

Primero haré el organigrama funcional y después la implementación en pseudocódigo.



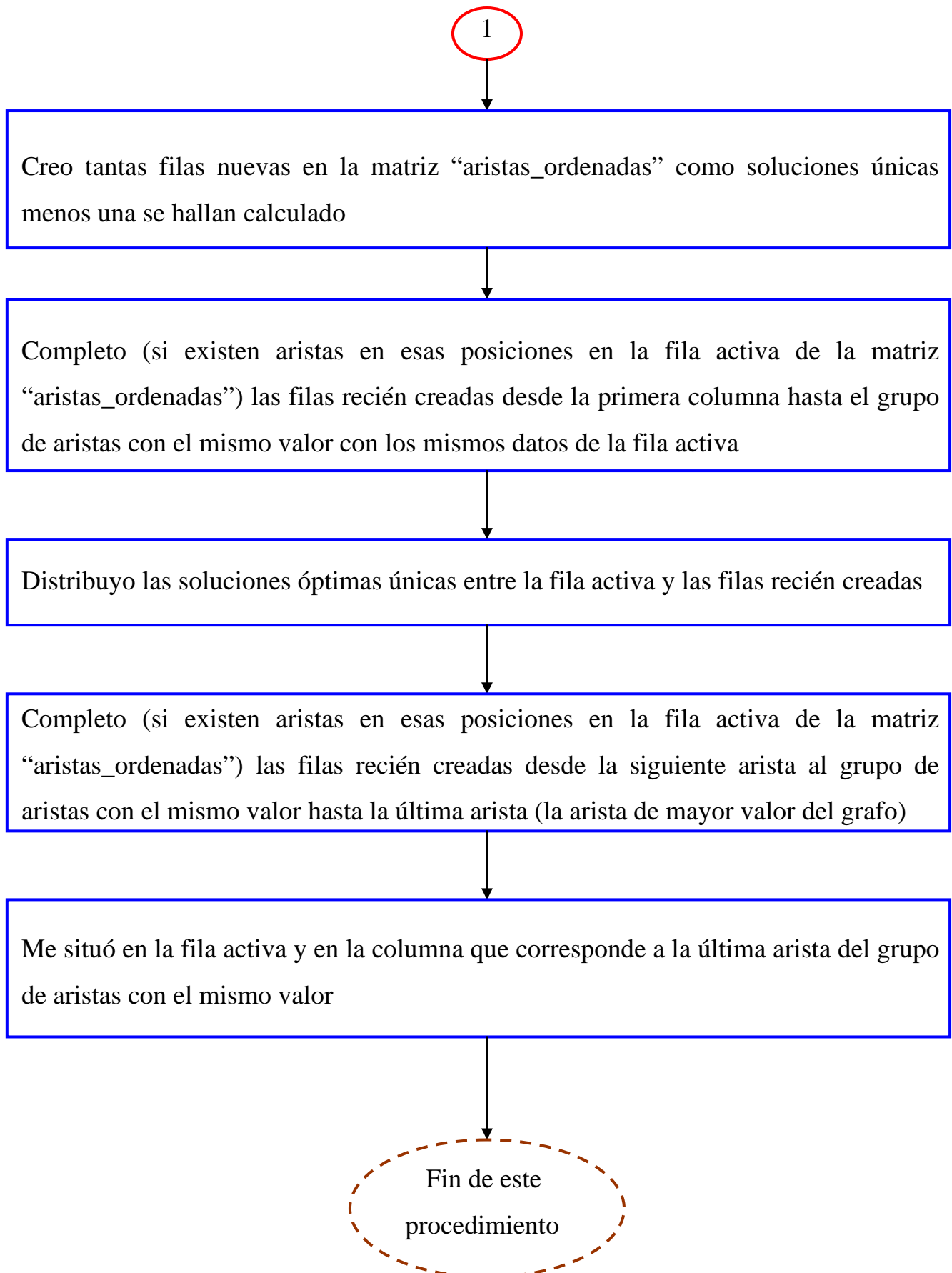
Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Esquema funcional del procedimiento “aristas_varias_soluciones”





Recorrido óptimo de los nodos en una red





Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “aristas varias soluciones”

(Inicializo a cero los elementos de la matriz “orden”)

```
[ para i = 1 hasta num , hacer  
    orden [ i ] ← 0  
finpara
```

Creo la matriz “solución_parcial” de “num!” filas por “num” columnas.

fila_solución_parcial ← 0

num_soluciones_no_repetidas ← 0

k ← num

[Cargo todas las soluciones posibles de las aristas con el mismo valor (incluso las soluciones que están repetidas) sobre las filas de la matriz “solución_parcial”]

generar_soluciones (num)

[Después de ejecutarse el procedimiento “generar_soluciones”, en la variable “fila_solución_parcial” tenemos el total de las filas de la matriz “solución_”parcial]

total_filas_solución_parcial ← fila_solución_parcial

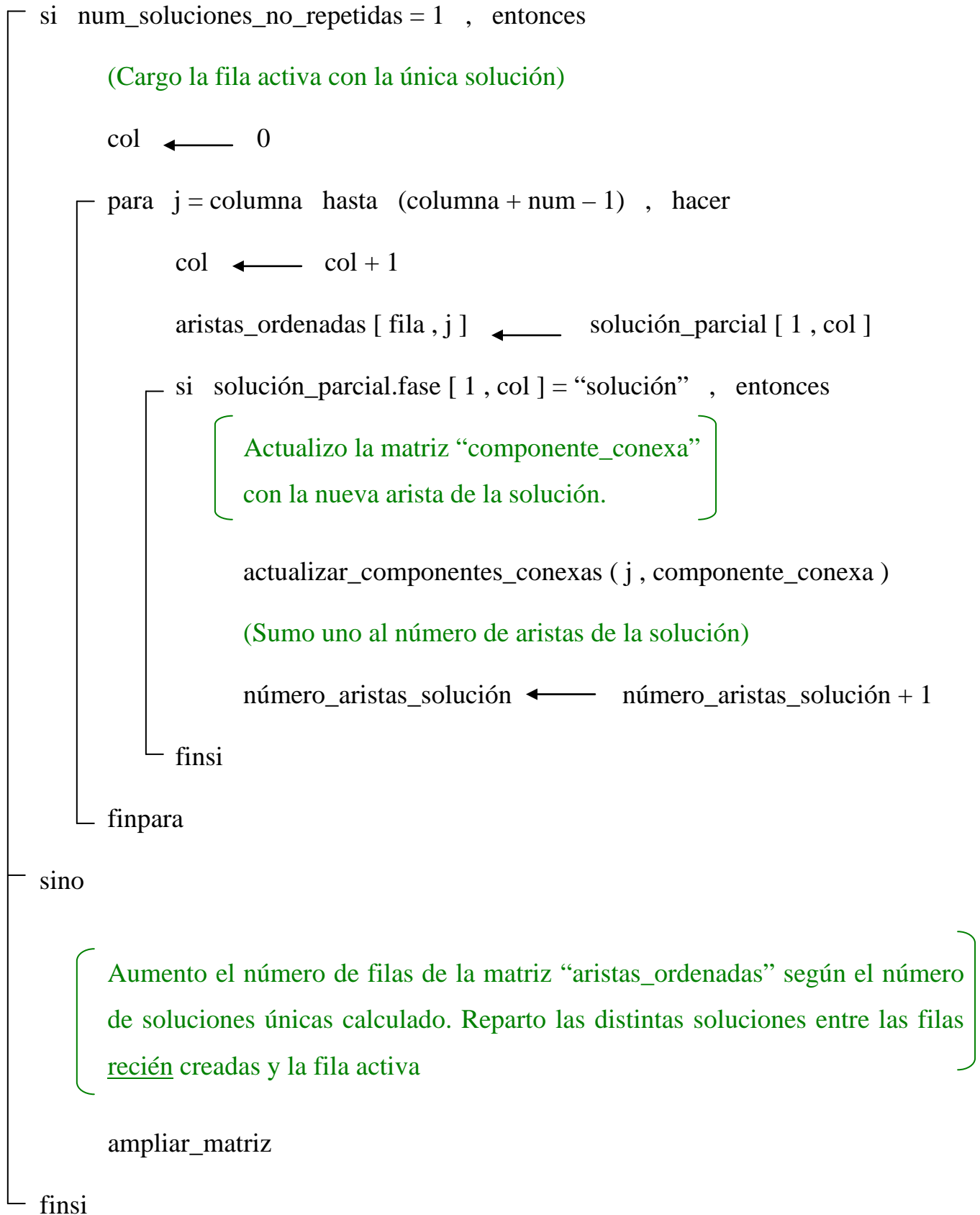
(Marco las soluciones repetidas de la matriz “solución_parcial”)

marcar_soluciones_repetidas

[Después de ejecutarse el procedimiento “marcar_soluciones_repetidas”, en la variable “num_soluciones_no_repetidas” tenemos el número de soluciones únicas obtenido.]



Recorrido óptimo de los nodos en una red



(coloco la columna en la última arista del grupo de aristas con el mismo valor)



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

columna \leftarrow columna + num - 1



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “**generar soluciones (num)**”

Este procedimiento recursivo es muy difícil de seguir a simple vista y tiene básicamente una estructura muy parecida al procedimiento “*solución (num)*” que ya hemos visto porque también calcula todas las posibles combinaciones en orden de selección del grupo de aristas con el mismo dato “*valor*”.

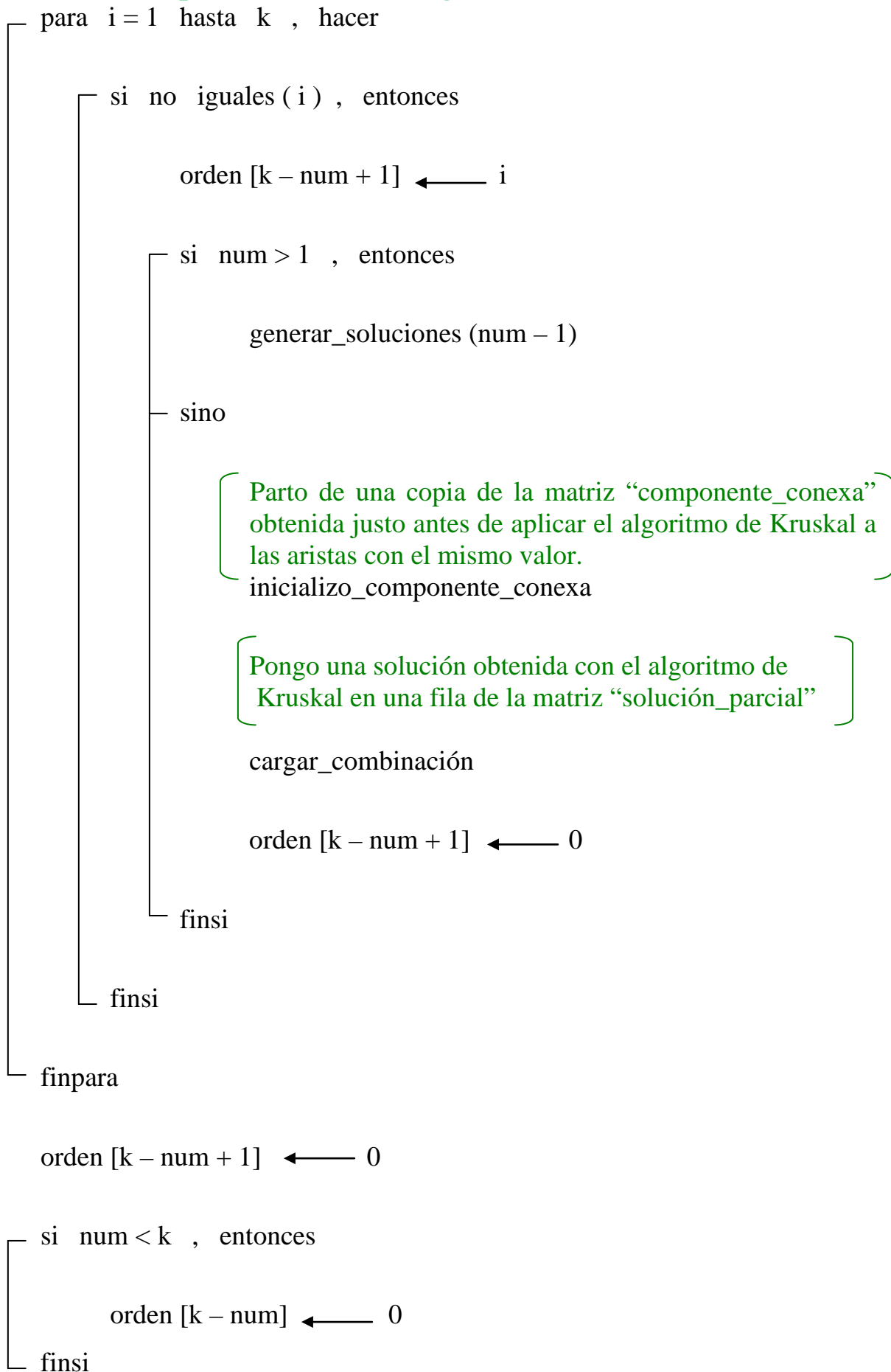
Este procedimiento, aplica el algoritmo de Kruskal a cada posible combinación en el orden de seleccionar las aristas del grupo de aristas con el mismo valor.

Para ello, genera una por una todas las posibles combinaciones en orden de selección de las aristas con el mismo valor y con ayuda del procedimiento incluido “*cargar_combinación*” aplica el algoritmo de Kruskal a cada combinación creada y almacena cada resultado en las filas de la matriz “*solución_parcial*”. En realidad, es el procedimiento incluido “*cargar_combinación*” el que hace todas estas tareas y el resto del pseudocódigo proporciona el orden de selección de las aristas con el mismo valor.

Cada resultado (campo “*fase*” de dichas aristas) y el resto de la información de estas aristas lo almaceno en una fila distinta de la matriz “*solución_parcial*”.



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “cargar combinación”

Aplica el algoritmo de Kruskal al grupo de aristas con el mismo valor, en un orden de selección de dichas aristas dado por la matriz “orden”, teniendo en cuenta la aplicación del algoritmo de Kruskal a las anteriores aristas con menor valor (es decir, la matriz “componente_conexa” de partida será la obtenida al aplicar el algoritmo de Kruskal a las aristas que están antes del grupo de aristas con el mismo valor.

Las aristas en las filas de la matriz “solución_parcial” están colocadas en el mismo orden que en la fila activa de la matriz “aristas_ordenadas”, por ejemplo, si en la fila activa hay tres aristas con el mismo valor (las aristas situadas en las columnas 27, 28 y 29), entonces todas las filas de la matriz “solución_parcial” tendrán en la columna 1 la arista 27, en la columna 2 la arista 28 y en la columna 3 la arista 29. lo único que puede variar de unas filas a otras es el dato “fase” de cada arista al aplicar el algoritmo de Kruskal a una determinada combinación según el orden indicado por la matriz “orden”.

fila_solución_parcial \longleftarrow fila_solución_parcial + 1

para $i = 1$ hasta num , hacer

Paso la información de la arista de la matriz “aristas_ordenadas” dada por la matriz “orden” a la matriz “solución_parcial”, excepto el dato “fase” que lo tengo que calcular con el algoritmo de Kruskal.

valor_columna \longleftarrow columna + orden [i] – 1

nodop \longleftarrow aristas_ordenadas.nodoi [fila , valor_columna]

nodoq \longleftarrow aristas_ordenadas.nodoj [fila , valor_columna]



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

solución_parcial.nodop [fila_solución_parcial , orden [i]] ← nodop

solución_parcial.nodoq [fila_solución_parcial , orden [i]] ← nodoq

solución_parcial.valor [fila_solución_parcial , orden [i]] ←

← aristas_ordenadas.valor [fila , valor_columna]

[Ahora aplico el algoritmo de Kruskal a esta
arista para obtener el dato que falta (“fase”)]

fila_componente_conexa ← 1

busca_componente_conexa (copia_componente_conexa)

componente_nodo (nodop, copia_componente_conexa)

si misma_componente (nodoq, copia_componente_conexa) , entonces

solución_parcial.fase [fila_solución_parcial , orden [i]] ← “forma_ciclo”

sino

componentep ← fila_componente_conexa

fila_componente_conexa ← 1

busca_componente_conexa (copia_componente_conexa)

componente_nodo (nodoq, copia_componente_conexa)

componenteq ← fila_componente_conexa

unir_componentes_conexas (copia_componente_conexa)

solución_parcial.fase [fila_solución_parcial , orden [i]] ← “solución”

finsi

finpara



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “marcar soluciones repetidas”

Si nos encontramos más de una fila de la matriz “*solución_parcial*” con el dato “*solución*” en las mismas aristas, se nos han producido soluciones repetidas que no hay que tenerlas en cuenta.

Para saltarnos estas filas repetidas de la matriz “*solución_parcial*”, marcamos cada fila repetida de la siguiente manera: en la primera arista (columna) de una fila que contiene una solución repetida ponemos “*repetido*” en el dato “*fase*”.

Importante: La variable global “*varias_soluciones*” se tiene que inicializar a “*False*” en el programa principal, y nos indica si existe más de una solución óptima.



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

(Primero marcaré las soluciones repetidas)

```
para i = 1 hasta total_filas_solución_parcial - 1 , hacer
    si solución_parcial.fase [ i , 1 ] ≠ "repetido" , entonces
        para j = i + 1 hasta total_filas_solución_parcial , hacer
            si solución_parcial.fase [ j , 1 ] ≠ "repetido" , entonces
                para k = 1 hasta num , hacer
                    si  $\left[ \begin{array}{l} \text{solución\_parcial.fase [ i , k ]} \neq \\ \text{solución\_parcial.fase [ j , k ]} \end{array} \right]$  , entonces
                        salir del para interno
                    fin si
                    si k = num , entonces
                        solución_parcial.fase [ j , 1 ] ← "repetido"
                    fin si
                fin para
            fin si
        fin para
    fin si
fin para
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Cuando ya tenga las soluciones repetidas marcadas, tengo que contar en la variable “num_soluciones_no_repetidas” el número de soluciones únicas obtenido

```
para i = 1 hasta total_filas_solución_parcial , hacer
    si solución_parcial.fase [ i , 1 ] ≠ “repetido” , entonces
        num_soluciones_no_repetidas ← num_soluciones_no_repetidas + 1
        varias_soluciones ← True
    fin si
fin para
```



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “ampliar matriz”

Debo ampliar el número de filas de la matriz “*aristas_ordenadas*” en un valor igual al de soluciones únicas que se hallan producido menos una, ya que tengo que distribuir las soluciones: una solución va a la fila activa y las otras soluciones a las filas que tengo que crear.

Una vez creadas las nuevas filas, el orden de los pasos a seguir es el siguiente:

- 1º.- Siempre que las aristas con el mismo dato “*valor*” que estamos tratando no sean las primeras aristas de la matriz “*aristas_ordenadas*”, tengo que cargar toda la información de la fila activa desde la primera arista hasta la arista anterior al grupo de aristas con el mismo valor (arista situada en la variable “*columna*” – 1) en todas las filas recién creadas en las mismas posiciones (de la columna 1 a la columna contenida en la variable “*columna*” – 1).
- 2º.- Cargo las distintas soluciones (cada grupo de aristas con el mismo dato “*valor*” que forme una solución) en la fila activa y en las filas recién creadas, en las columnas que van de “*columna*” a (“*columna*” + “*num*” – 1), es decir, en las columnas que van a continuación de las columnas del paso 1º hasta la última columna con el mismo dato valor.
- 3º.- Siempre que las aristas con el mismo dato “*valor*” que estamos tratando no sean las últimas aristas de la matriz “*aristas_ordenadas*”, tengo que completar las filas recién creadas desde la arista siguiente al grupo de aristas con el mismo dato “*valor*” hasta la última arista “*m*” (arista de mayor valor del grafo), es decir, las columnas que van a continuación de las columnas del paso 2º. Estas aristas se pasan desde la fila activa (posiciones de columna después de la última arista con el



Recorrido óptimo de los nodos en una red

mismo valor en adelante) a cada fila recién creada en las mismas posiciones de columna respectivamente.

Después, en el programa completo que veremos más adelante, me posiciono dentro de la fila activa en la siguiente columna al grupo de aristas con el mismo valor, y si ya no existe dicha columna, paso a la fila siguiente, y si no existe ninguna fila más, se ha terminado el programa y se sacan por pantalla todas las soluciones.

(Creo filas nuevas en la matriz “aristas_ordenadas”)

crear_filas_nuevas

Cargo las filas recién creadas con las aristas (si existen) de la fila activa desde la primera arista hasta la arista anterior al grupo de aristas con el mismo valor

si $columna > 1$, entonces

cargar_aristas_anteriores

finsi

Cargo las distintas soluciones únicas (grupos de aristas con el mismo valor) en la fila activa y las filas recién creadas

cargar_aristas_mismo_valor

Y por último, cargo las aristas (si existen) de la fila activa que están después del grupo de aristas con el mismo dato “valor” que estamos tratando en las filas recién creadas



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

```
si (columna + num - 1) < m , entonces  
    (Siendo “m” el número total de aristas del grafo)  
        cargar_aristas_posteriores  
finsi
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “crear filas nuevas”

Creo tantas filas nuevas en la matriz “*aristas_ordenadas*” como soluciones únicas calculadas menos una. Estas filas nuevas se sitúan después de la última fila (fila de mayor valor) de la matriz.

Importante : La variable global “*total_filas_aristas_ordenadas*” tiene que estar inicializada con el valor uno en el programa principal fuera del procedimiento “*probar_varias_soluciones*” y además sólo se inicializa una vez para que cuando se vuelva a entrar en el procedimiento “*crear_filas_nuevas*” conserve el valor que tenía cuando se salió de dicho procedimiento por última vez.

El pseudocódigo es:

Crear un número de filas $((\text{num_soluciones_no_repetidas}) - 1)$ añadidas a la matriz “*aristas_ordenadas*”.

total_filas_aristas_ordenadas ←

← $(\text{total_filas_aristas_ordenadas}) + ((\text{num_soluciones_no_repetidas}) - 1)$



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “cargar aristas anteriores”

```

para i = (total_filas_aristas_ordenadas) – (num_soluciones_no_repetidas) + 2
hasta total_filas_aristas_ordenadas , hacer
    para j = 1 hasta (columna – 1) , hacer
        aristas_ordenadas [ i, j ] ← aristas_ordenadas [ fila, j ]
    finpara
finpara

```

Para comprender mejor este procedimiento, voy a hacer hincapié en un detalle significativo:

En el bucle “*para*” de la variable “*i*” (“*i*” representa los valores de las filas recién creadas), si queremos empezar por la primera fila recién creada, el primer valor de “*i*” será:

- El número de filas recién creadas es :

$$(\text{num_soluciones_no_repetidas}) - 1$$

- Tenemos que restar del total de filas de la matriz “*aristas_ordenadas*” el valor anterior y después sumar uno para empezar por la primera fila recién creada.

Luego la primera fila recién creada tendrá un valor de:

$$(\text{total_filas_aristas_ordenadas}) - ((\text{num_soluciones_no_repetidas}) - 1) + 1 =$$

$$= (\text{total_filas_aristas_ordenadas}) - (\text{num_soluciones_no_repetidas}) + 2$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

y la última fila recién creada tendrá, lógicamente, el valor de *“total_filas_aristas_ordenadas”*.



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “cargar aristas mismo valor”

(Primero cargaré las aristas en la fila activa)

col \leftarrow 0





Recorrido óptimo de los nodos en una red

(Ahora cargaré las aristas en las filas recién creadas)

Antes de seguir con el pseudocódigo, daré una explicación de lo que representan algunas variables para entender mejor lo que queda de este procedimiento.

Para las filas recién creadas de la matriz “*aristas_ordenadas*”:

La variable “*i*” me indica el índice de las filas recién creadas de la matriz “*aristas_ordenadas*”. Inicialmente, dicha variable se inicializa a la primera fila recién creada:

$$(\text{“total_filas_aristas_ordenadas”}) - (\text{“num_soluciones_no_repetidas”}) + 2$$

y al finalizar el proceso debe valer “*total_filas_aristas_ordenadas*”.

La variable “*p*” representa las columnas de la matriz “*aristas_ordenadas*” desde la primera a la última arista con el mismo dato “*valor*”, es decir, desde la posición indicada por la variable “*columna*” hasta $(\text{“columna”} + \text{“num”} - 1)$.

Para la matriz “*solución_parcial*”:

La variable “*j*” representa las filas de dicha matriz y la variable “*col*” las columnas. La variable “*j*” se inicializa con el valor dos porque para el valor uno, si la fila uno no estaba repetida, ya ha sido cargada en la fila activa de la matriz “*aristas_ordenadas*” y hay que descartarla.

El pseudocódigo se muestra a continuación:



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

```
i ← (total_filas_aristas_ordenadas) - (num_soluciones_no_repetidas) + 2
col ← 0
para j = 2 hasta total_filas_solución_parcial , hacer
    si solución_parcial.fase [ j , 1 ] ≠ “repetido” , entonces
        para p = columna hasta (columna + num - 1) , hacer
            col ← col + 1
            aristas_ordenadas [ i , p ] ← solución_parcial [ j , col ]
        finpara
        col ← 0
        i ← i + 1
    finsi
finpara
```

La matriz “solución_parcial” ya no nos hace falta y la quito de la memoria para aprovechar mejor los recursos del ordenador.

Borrar de memoria la matriz solución_parcial



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “cargar_aristas_posteriores”

Y por último, sólo nos queda cargar las aristas de la fila activa hacia las filas recién creadas a partir de la arista “*columna + num*” en adelante.

```
para i = (total_filas_aristas_ordenadas) – (num_soluciones_no_repetidas) + 2
hasta total_filas_aristas_ordenadas , hacer

    para j = columna + num hasta m , hacer
        aristas_ordenadas [ i , j ] ← aristas_ordenadas [ fila , j ]
    finpara
finpara
```



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “busca componente conexa (comp_conexa)”

Este procedimiento calcula el valor de la fila de la matriz “*comp_conexa*” en donde se encuentra una componente conexa a partir de la fila “*fila_componente_conexa*”. Se pasa como parámetro la matriz “*comp_conexa*”.

El pseudocódigo es:

```
i ← fila_componente_conexa

para j = i hasta n , hacer
    si comp_conexa [ j , 1 ] ≠ - 1 , entonces
        salir del para
    sino
        fila_componente_conexa ← fila_componente_conexa + 1
    finsi
finpara
```

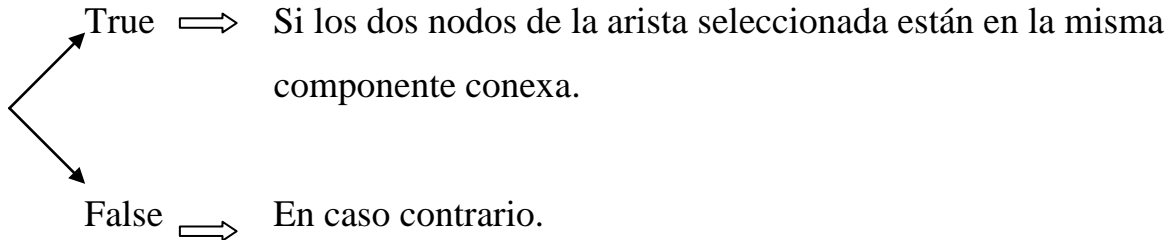
El resultado final (la fila encontrada en donde esta la componente conexa) queda en la variable global “*fila_componente_conexa*”.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Función “**misma componente (nodo, comp conexa)**”

La función booleana “*misma_componente*” nos devolverá los valores:



Examinamos la componente conexa del “*nodop*” que esta en la fila “*fila_componente_conexa*” desde la primera columna para buscar el “*nodo*” que se pasa como parámetro.

Esta función en pseudocódigo es:



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

```
para j = 1 hasta n , hacer
    si comp_conexa [ fila_componente_conexa , j ] = - 1 , entonces
        [ Cuando encontramos un valor -1 en la componente conexa
          ya no hay más nodos que buscar y terminamos. ]
        misma_componente ← False
        fin de la función
    fin si
    si comp_conexa [ fila_componente_conexa , j ] = nodo , entonces
        [ Si he encontrado el “nodo” en la componente conexa, terminamos. ]
        misma_componente ← True
        fin de la función
    fin si
fin para
```




Recorrido óptimo de los nodos en una red

Función inicio (comp conexa)

Nos da la posición de la columna del primer valor -1 de la componente conexa del *nodop* de la matriz “*comp_conexa*”. La fila de la componente conexa del *nodop* esta en la variable global “*componentep*”.

```
para j = 1 hasta n , hacer
    si comp_conexa [ componentep , j ] = -1 , entonces
        inicio = j
        fin de la función
    finsi
finpara
```



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Función **fin (comp_conexa)**

Nos da el número de nodos que irán a añadirse de la componente conexa del “*nodoq*” a la componente conexa del “*nodop*”. La fila de la componente conexa del “*nodoq*” esta en la variable global “*componenteq*”.

contador \leftarrow 0

```
para j = 1 hasta n , hacer
    si comp_conexa [ componenteq , j ]  $\neq$  -1 , entonces
        contador  $\leftarrow$  contador + 1
    sino
        fin  $\leftarrow$  contador
        fin de la función
    finsi
finpara
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento unir componentes conexas (comp_conexa)

Uno las componentes conexas en donde están los nodos “*nodop*” y “*nodoq*” en una sola componente conexa situada en la fila de la componente conexa del *nodop* y hago desaparecer la componente conexa de la fila en donde esta el *nodoq*.

(Llamo a las funciones “inicio” y “fin”)

$k \leftarrow \text{inicio}(\text{comp_conexa})$

$r \leftarrow \text{fin}(\text{comp_conexa})$

$s \leftarrow 1$

```
para j = k hasta k + r , hacer
    comp_conexa [componentep , j] ← comp_conexa [componenteq , s]
    s ← s + 1
finpara
```

(ahora, elimino la componente conexa del nodoq)

```
para j = 1 hasta r , hacer
    comp_conexa [componenteq , j] ← -1
finpara
```



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “componente_nodo (nodo, comp_conexa)”

Encuentra la componente conexa en donde esta un “*nodo*” que se pasa como parámetro de entrada del procedimiento. Se empieza a buscar desde la fila contenida en la variable “*fila_componente_conexa*”.

```
mientras fila_componente_conexa ≤ n , hacer
    para j = 1 hasta n , hacer
        si comp_conexa [fila_componente_conexa , j] < 0 , entonces
            [ cuando halla recorrido todos los valores de la fila no negativos
              sin éxito, salimos del bucle para buscar en otra fila ]
            salir del para
        finsi
        si comp_conexa [fila_componente_conexa , j] = nodo , entonces
            (en “fila_componente_conexa” tengo la
             fila de la componente conexa del nodo)
            salir del procedimiento
        finsi
    finpara
    fila_componente_conexa = fila_componente_conexa + 1
    busca_componente_conexa (comp_conexa)
finmientras
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

2.2.3.3.- Solución completa tratando todas las aristas del grafo

Desarrollaré el organigrama funcional completo que hay que seguir pasando directamente al pseudocódigo que implemente dicho organigrama completando todas las posibles soluciones.

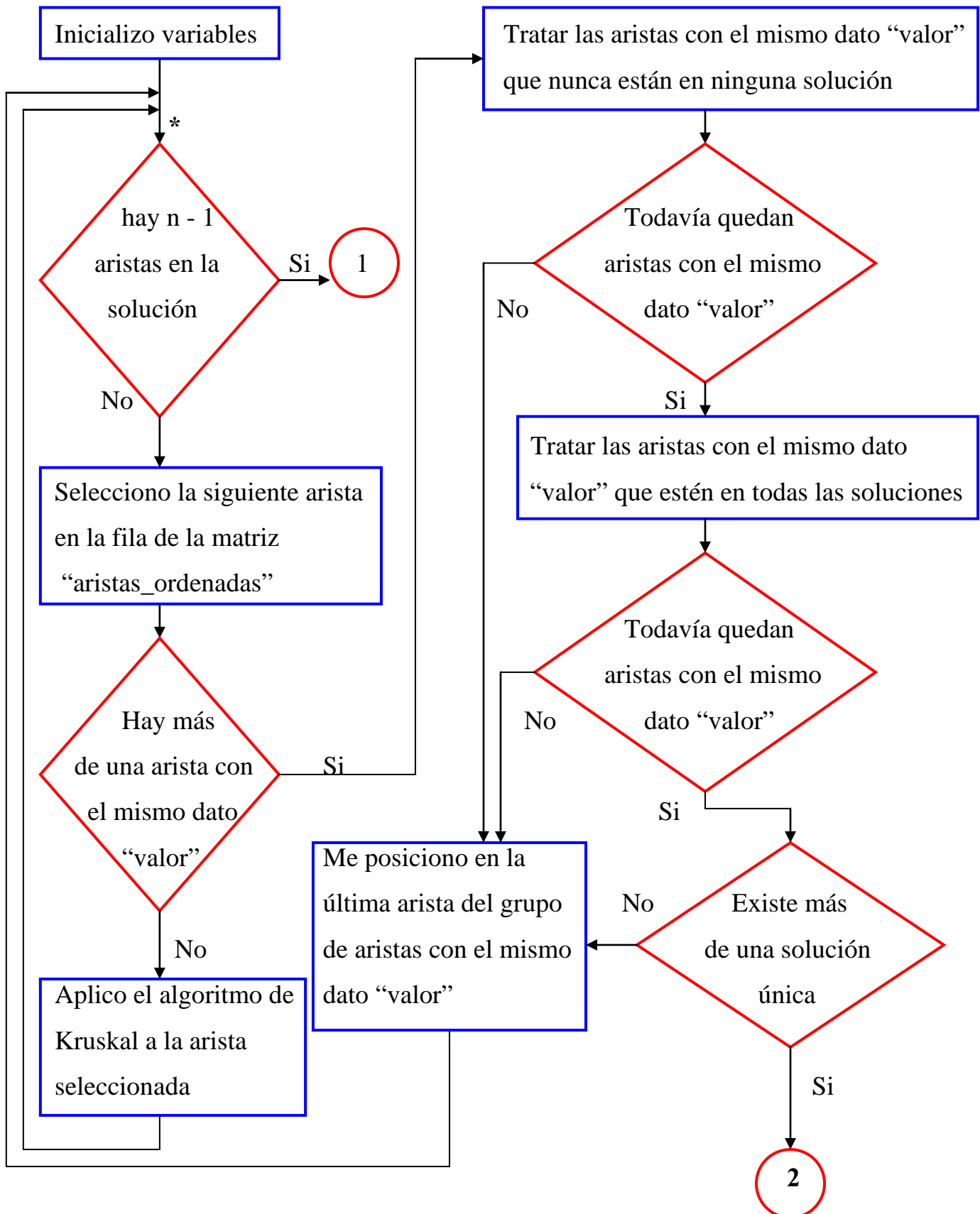
El planteamiento es ahora totalmente distinto al proceso que se realizaba cuando el usuario seleccionaba las aristas en el grafo. Al ser una solución automática independiente del usuario, se van escogiendo siempre las aristas correctas (cuando actuaba el usuario, sin embargo, había que tener en cuenta que arista había elegido y obrar en consecuencia), esto supone una ventaja pero se tienen que calcular todas las soluciones posibles que puedan darse (el usuario sólo hallaba, como es lógico, una solución óptima cualquiera a la vez interactuando con el grafo).

Esto nos plantea un algoritmo muy distinto aunque algunas funciones y procedimientos realizados cuando el usuario resuelve el problema de calcular una solución óptima se pueden aprovechar si se adaptan a las dos dimensiones que tiene ahora la matriz “*aristas_ordenadas*”.



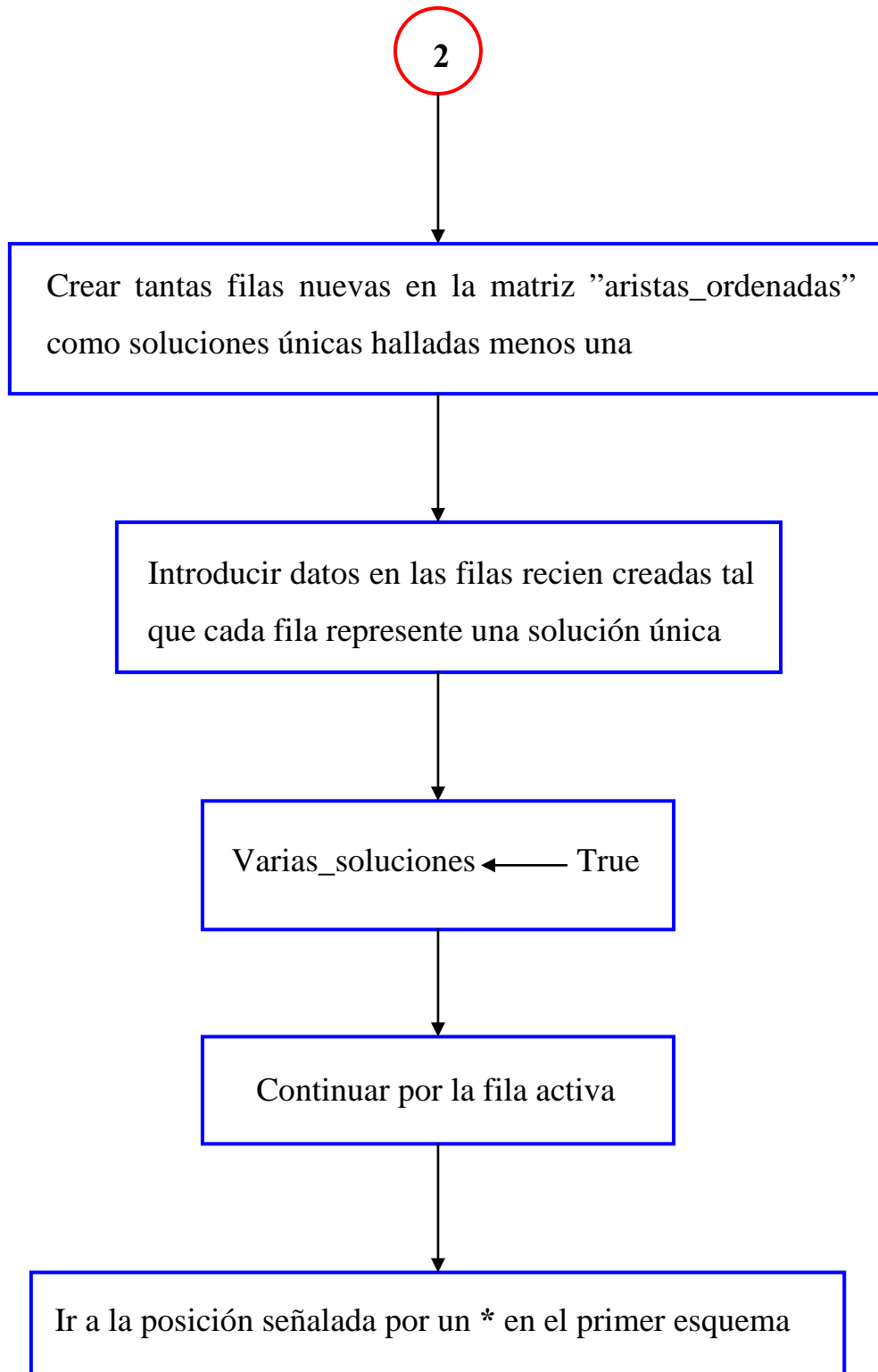
Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Esquema funcional del desarrollo de todas las soluciones



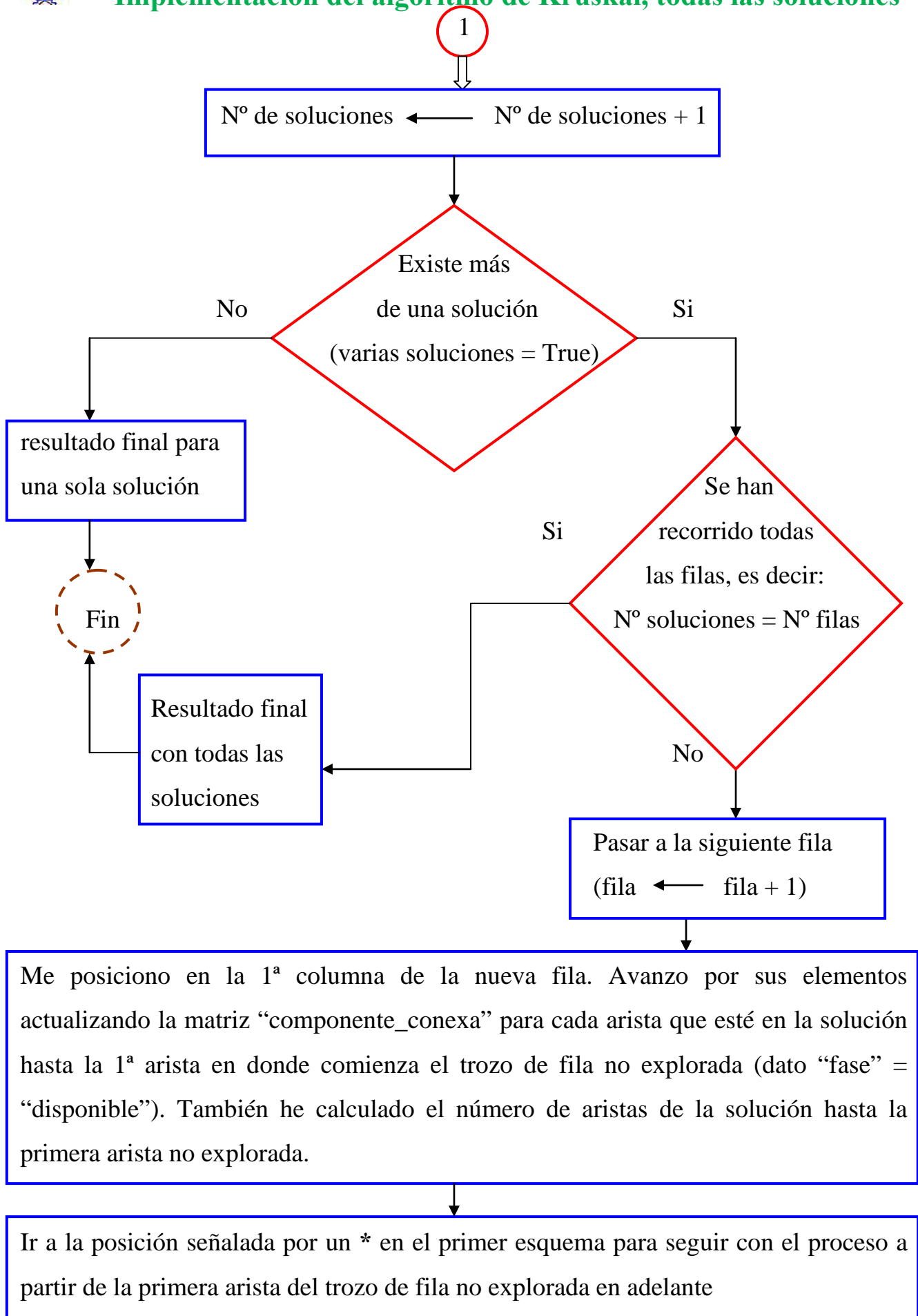


Recorrido óptimo de los nodos en una red





Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Variables

La explicación de estas variables dará una idea clara del flujo de control del programa lo que aclarará mucho su seguimiento.

fin_del_programa → El programa se compone de un bucle “*mientras*” que se ejecuta hasta que se produce una situación que debe terminar la ejecución del programa para sacar los resultados finales. Para controlar esta finalización, es decir, salirse del bucle “*mientras*” he creado esta variable booleana que inicialmente es “*False*” y cuando hay que sacar la o las soluciones óptimas finales se pone a “*True*”.

varias_soluciones → Variable booleana que nos indica si se ha añadido alguna fila a la matriz “*aristas_ordenadas*”, es decir, si existen varias soluciones. Es “*False*” inicialmente y sólo se pone a “*True*” cuando existe más de una fila (número de soluciones óptimas igual al número de filas).

número_de_soluciones → Nos da el número total de soluciones óptimas.

número_aristas_solución → Es el contador del número de aristas de una solución óptima en concreto. Se hace muy significativo cuando toma el valor de “ $n - 1$ ” siendo “ n ” el número de nodos del grafo. Con este valor se completa una determinada solución óptima.



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

fila → Su valor nos da la fila activa, es decir, la fila de la matriz “*aristas_ordenadas*” en la que se está aplicando el algoritmo de Kruskal.

fila_solución_parcial → Nos dice la fila de la matriz “*solución_parcial*” en la que estamos.

total_filas_solución_parcial → Nos indica el total de filas de la matriz “*solución_parcial*” incluidas las filas con soluciones repetidas para las aristas con el mismo valor.

num_soluciones_no_repetidas → Nos dice el total de filas de la matriz “*solución_parcial*” excluidas las filas con soluciones repetidas.

total_filas_aristas_ordenadas → Nos indica en todo momento el número total de filas de la matriz “*aristas_ordenadas*”.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Programa principal

(Inicializo variables)

número_de_soluciones \leftarrow 0

número_aristas_solución \leftarrow 0

fila \leftarrow 1

total_filas_aristas_ordenadas \leftarrow 1

columna \leftarrow 0

varias_soluciones \leftarrow False

fin_del_programa \leftarrow False

mientras no fin_del_programa , hacer

si número_aristas_solución $< n - 1$, entonces

(Selecciono la siguiente arista)

columna \leftarrow columna + 1

nodop \leftarrow aristas_ordenadas.nodoi [fila , columna]

nodoq \leftarrow aristas_ordenadas.nodoj [fila , columna]

si $\left[\begin{array}{l} \text{(columna} < \text{m)} \\ \text{y} \\ \text{aristas_ordenadas.valor [fila , columna] =} \\ \text{= aristas_ordenadas.valor [fila , columna + 1]} \end{array} \right. , \text{ entonces}$

(Pueden existir varias soluciones)

probar_varias_soluciones

sino

(Aplico el algoritmo de Kruskal a la arista seleccionada)

sigo_una_solución

finsi



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

sino

número_de_soluciones \leftarrow número_de_soluciones + 1

si varias_soluciones , entonces

Si existen varias soluciones, se pasa a la fila siguiente de la matriz (si existe dicha fila) para continuar con otra solución. Si ya no quedan más soluciones (más filas), se sacan los resultados y se termina el programa.

si número_de_soluciones = total_filas_aristas_ordenadas , entonces

sacar_todas_las_soluciones

fin_del_programa \leftarrow True

sino

recorrer_matriz

finsi

sino

(Si sólo existe una solución, se muestra y se termina el programa)

resultado_una_solución

fin_del_programa \leftarrow True

finsi

finsi

finmientras



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “**sigo una solución**”

Tengo que aplicar el algoritmo de Kruskal a la arista seleccionada sabiendo que no hay más aristas con el mismo dato “*valor*” que son candidatas a entrar en el conjunto de aristas de la solución, es decir, no se pueden producir varias soluciones.

Busco la primera componente conexa a partir
de la fila 1 en la matriz “componente_conexa”

fila_componente_conexa ← 1

busca_componente_conexa (componente_conexa)

Busco la componente conexa, que es una fila de la matriz
“componente_conexa”, en donde esta el “nodop” y la
guardo en la variable “fila_componente_conexa”.

componente_nodo (nodop, componente_conexa)

A continuación examino dicha componente conexa desde el principio para
saber si el otro “nodoq” esta también en la misma componente conexa.

si misma_componente (nodoq, componente_conexa) , entonces

aristas_ordenadas.fase [fila , columna] ← “forma_ciclo”

sino

componentep ← fila_componente_conexa

Se busca donde esta la fila de la otra componente conexa del
“nodoq” y esa fila la guardaré en la variable “componenteq”



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Busco una componente conexa a partir de la
fila 1 en la matriz “componente_conexa”

fila_componente_conexa ← 1

busca_componente_conexa (componente_conexa)

Busco la componente conexa en donde esta el “nodoq”
y la guardo en la variable “fila_componente_conexa”.

componente_nodo (nodoq, componente_conexa)

componenteq ← fila_componente_conexa

Uno las componentes conexas en donde están los nodos
“nodop” y “nodoq” en una sola componente conexa

unir_componentes_conexas (componente_conexa)

(Añado la arista elegida al conjunto de aristas solución)

aristas_ordenadas.fase [fila , columna] ← “solución”

número_aristas_solución ← número_aristas_solución + 1

finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “probar varias soluciones”

Este procedimiento ya está hecho en la segunda fase de estos apuntes y al no producirse ninguna variación cuando se integra en el programa general no lo voy a escribir de nuevo, con lo cual, se simplifica enormemente la implementación del programa general que estoy desarrollando ahora.

Para dar una orientación, si voy a mostrar el pseudocódigo del procedimiento “probar_varias_soluciones” pero no voy a desarrollar nada más después.

Calculo el número de aristas seguidas con el mismo dato
“valor” utilizando la función “num_aristas_mismo_valor”

num ← num_aristas_mismo_valor

primero trataré las aristas que nunca están en
ninguna solución óptima (sí las hay)

aristas_nunca

Después trataré las aristas que están siempre en
todas las soluciones óptimas (si las hay)

aristas_siempre

Y por último, trataré las aristas que generan
varias soluciones únicas (sí las hay)

aristas_varias_soluciones



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “recorrer_matriz”

Me posiciono en la siguiente fila y parto de la matriz “*componente_conexa*” inicial.

Empiezo a recorrer la nueva fila desde la primera columna en adelante y voy mirando el dato “*fase*”, si es “*solución*”, uno las componentes conexas de los nodos de la arista que estamos tratando. El proceso se termina cuando encontramos un dato “*fase*” = “*disponible*”, o bien, cuando el número de aristas que tiene la solución es “ $n - 1$ ”, siendo “ n ” el número de nodos del grafo, ya que se puede producir la situación de que la última arista de la solución sea la última arista de la matriz “*aristas_ordenadas*”.

número_aristas_solución \leftarrow 0

fila \leftarrow fila + 1

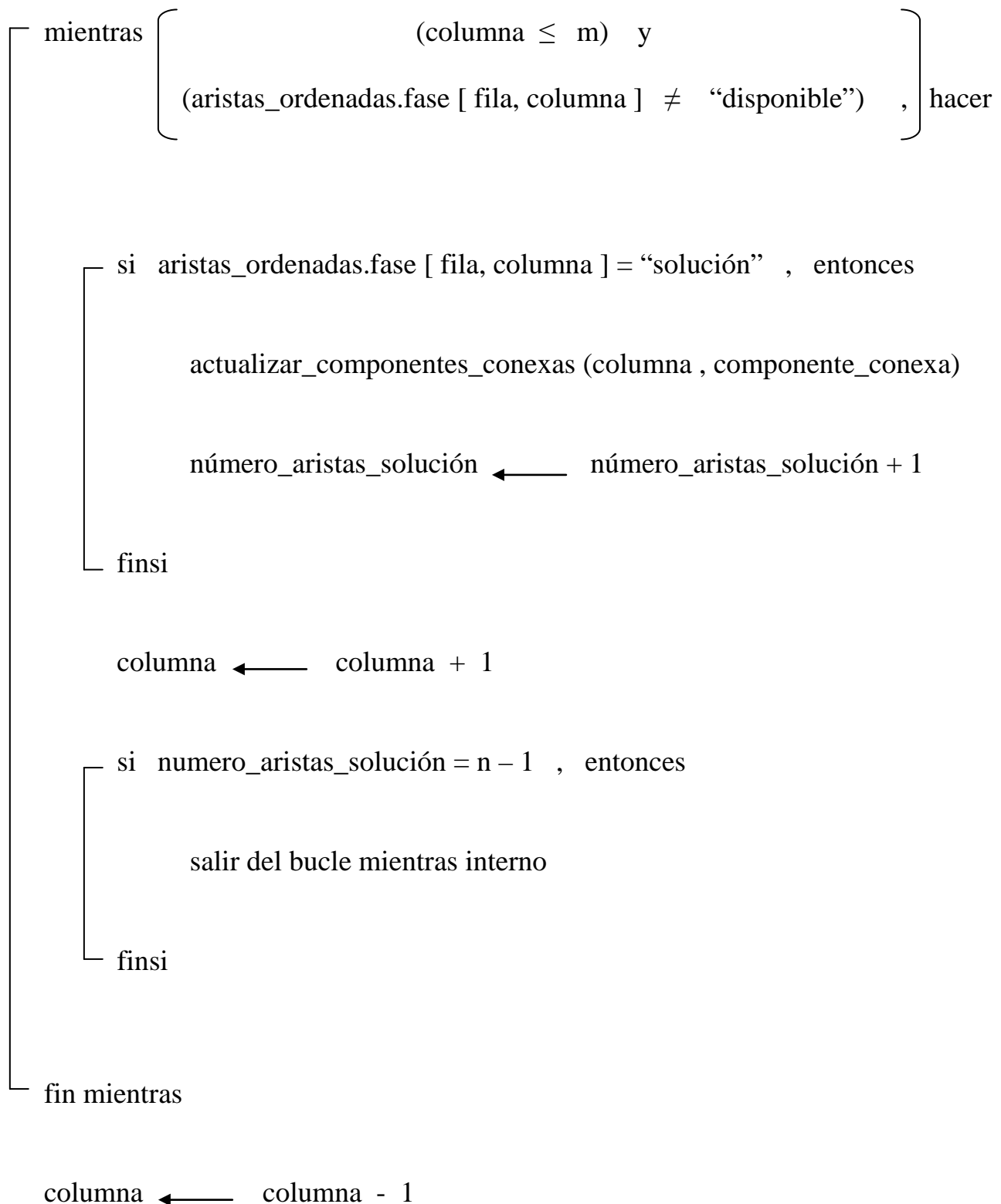
columna \leftarrow 1

(Inicializo la matriz “*componente_conexa*”)

```
para i = 1 hasta n , hacer
    componente_conexa [ i , 1 ]  $\leftarrow$  i
    para j = 2 hasta n , hacer
        componente_conexa [ i , j ]  $\leftarrow$  - 1
    finpara
finpara
```




Recorrido óptimo de los nodos en una red





Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “resultado una solución”

Las aristas de la solución se ponen en color rojo y en una ventana se muestran las aristas con sus valores y la suma total.

Los datos se obtienen según el siguiente procedimiento:

Mensaje: “Sólo existe una solución óptima”

suma \leftarrow 0

i \leftarrow 1

```
mientras i  $\leq$  m , hacer
    si aristas_ordenadas.fase [ fila , i ] = “disponible” , entonces
        salir del mientras
    fin si
    si aristas_ordenadas.fase [ fila , i ] = “solución” , entonces
        nodop  $\leftarrow$  aristas_ordenadas.nodop [ fila , i ]
        nodoq  $\leftarrow$  aristas_ordenadas.nodoq [ fila , i ]
        valor  $\leftarrow$  aristas_ordenadas.valor [ fila , i ]
        Mostrar “nodop” , “nodoq” , “valor”
        suma  $\leftarrow$  suma + valor
        poner en rojo la arista
    fin si
    i  $\leftarrow$  i + 1
finmientras
```

Mostrar “suma”



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “sacar todas las soluciones”

Cada fila de la matriz “*aristas_ordenadas*” contiene una solución óptima. Para cada fila, las aristas con el dato “*fase*” = “*solución*” estarán en la solución óptima correspondiente a su fila, luego tengo que recorrer fila por fila desde la primera columna e ir seleccionando las aristas solución de cada fila para mostrar todas las soluciones.

Cuando se muestre una determinada solución, las aristas solución se marcarán en rojo en el grafo y saldrá una ventana con dichas aristas y su suma.

El procedimiento para obtener todas las soluciones es el siguiente:



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

para $i = 1$ hasta $\text{total_filas_aristas_ordenadas}$, hacer

número_aristas_solución \leftarrow 0

suma \leftarrow 0

para $j = 1$ hasta m , hacer

si $\text{aristas_ordenadas.fase}[i, j] = \text{"solución"}$, entonces

Poner la arista " $\text{aristas_ordenadas}[i, j]$ " en color rojo

Incluir la arista con el resto de aristas solución que van en la ventana de salida

número_aristas_solución \leftarrow número_aristas_solución + 1

suma \leftarrow suma + $\text{aristas_ordenadas.valor}[i, j]$

finsi

si número_aristas_solución = $n - 1$, entonces

salir del para interno

finsi

finpara

finpara



Recorrido óptimo de los nodos en una red

2.2.3.4.- Modificaciones del programa para resolver situaciones con demasiadas soluciones

Se pueden hacer dos mejoras muy importantes a la vez que necesarias dentro del procedimiento “*probar_varias_soluciones*”:

- Pasar los algoritmos “*solución*” y “*generar_soluciones*” de recursivos a iterativos.
 - Cambiar la programación en el procedimiento “*aristas_varias_soluciones*” de tal forma que la matriz “*solución_parcial*” sólo almacene soluciones únicas desde el principio.
-

No es necesario hacer modificaciones en el programa principal puesto que al tener una estructura modular, sólo se ha modificado el procedimiento (módulo) “*probar_varias_soluciones*” y el resto queda igual. Por tanto, el organigrama del programa general queda intacto y el código también ya que toma el procedimiento “*probar_varias_soluciones*” como un único bloque.



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Paso de los procedimientos recursivos “solución” y “generar soluciones” a procedimientos iterativos

Para optimizar el rendimiento de la aplicación en cuanto a tiempo de ejecución y consumo de memoria, tengo que pasar los procedimientos recursivos del algoritmo de Kruskal que calcula todas las soluciones llamados *“solución”* y *“generar_soluciones”* a un modelo iterativo, en el que el resultado de cada procedimiento es hallado realizando repeticiones de tareas mediante bucles, en lugar de llamadas del procedimiento a sí mismo, lo que generalmente lleva más tiempo, consume más memoria (la pila ha de almacenar en cada llamada los parámetros que el procedimiento se pasa a sí mismo junto con nuevas copias de todas las variables locales y la dirección de retorno del procedimiento) y es más inseguro (esa pila de llamadas se puede desbordar). La descripción del paso del modelo recursivo al iterativo para los procedimientos *“solución”* y *“generar_soluciones”* coincide, ya que ambos tienen la misma estructura y se diferencian en muy pocas instrucciones.

Para hacer todo esto, siempre es necesaria una estructura de datos que supla a la pila de llamadas; esta se puede implementar mediante una matriz local del procedimiento que se llene en un orden y se vacíe en orden inverso, comportándose en la práctica como una pila. La posición de la cima de esta pila en forma de índice de la matriz se almacena en una variable entera. Se sigue utilizando, por tanto, una estructura de pila, pero ésta ya sólo almacena los mínimos datos necesarios (no todas las variables locales del procedimiento) y no los almacena en la misma pila que guarda las direcciones de retorno de los procedimientos sucesivamente llamados, motivo por el cual el desbordamiento de esta pila recursiva es mucho más crítico para el programa que el desbordamiento de una pila en forma de matriz cuyo contenido sea tan sólo de datos (como la que se implementa en la versión iterativa), que por otro lado no desbordará, ya que en nuestro caso sabemos exactamente cuánta memoria va a necesitar (*“num”* elementos de tamaño entero) y se la reservamos al comienzo, por lo que daría como mucho un error de asignación dinámica de memoria, y no de



Recorrido óptimo de los nodos en una red

desbordamiento. Este posible, aunque poco probable, error de desbordamiento está controlado mediante un mensaje de error que se lanza al usuario y éste puede continuar con el programa normalmente.

A continuación se muestran los procedimientos iterativos y después una descripción de los elementos que componen el pseudocódigo para poder entenderlos mejor.



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento iterativo “solución”

cima \leftarrow 2

retorno \leftarrow False

pila [1] \leftarrow 1

repetir

 cima \leftarrow cima - 1

 para i = pila [cima] hasta k , hacer

 si (retorno) o (no iguales (i)) , entonces

 si no retorno
 orden [k - num + 1] \leftarrow i
 finsi

 si (retorno) o (num > 1) , entonces

 si no retorno
 num \leftarrow num - 1
 pila [cima] \leftarrow i
 cima \leftarrow cima + 1
 i \leftarrow 0
 continuar siguiente iteración
 sino
 retorno \leftarrow False
 num \leftarrow num + 1
 finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

sino

Para no modificar la matriz "componente_conexa" trabajaré con una copia de ella con los valores que tiene justo antes de aplicar el algoritmo de Kruskal al grupo de aristas con el mismo valor.

inicializo_componente_conexa

Se reemprende el algoritmo de Kruskal desde el punto en donde se quedó (justo antes del grupo de aristas con el mismo valor) para probar sólo con las aristas con el mismo dato "valor" y cuyo orden de selección está dado por la matriz "orden".

lanzar_solución

orden [k - num + 1] \leftarrow 0

finsi

finsi

finpara

orden [k - num + 1] \leftarrow 0

si num < k , entonces

orden [k - num] \leftarrow 0

finsi

retorno \leftarrow True

hasta k = num



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento iterativo “generar_soluciones”

cima \leftarrow 2

retorno \leftarrow False

pila [1] \leftarrow 1

repetir

 cima \leftarrow cima – 1

 para i = pila [cima] hasta k , hacer

 si (retorno) o (no iguales (i)) , entonces

 si no retorno
 orden [k – num + 1] \leftarrow i
 finsi

 si (retorno) o (num > 1) , entonces

 si no retorno
 num \leftarrow num – 1
 pila [cima] \leftarrow i
 cima \leftarrow cima + 1
 i \leftarrow 0
 continuar siguiente iteración
 sino
 retorno \leftarrow False
 num \leftarrow num + 1
 finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

sino

Para no modificar la matriz "componente_conexa" trabajaré con una copia de ella con los valores que tiene justo antes de aplicar el algoritmo de Kruskal al grupo de aristas con el mismo valor.

inicializo_componente_conexa

Pongo una solución única obtenida con el algoritmo de Kruskal en una fila de la matriz "solución_parcial".

cargar_combinación

orden [k - num + 1] \leftarrow 0

finsi

finsi

finpara

orden [k - num + 1] \leftarrow 0

si num < k , entonces

orden [k - num] \leftarrow 0

finsi

retorno \leftarrow True

hasta k = num



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Descripción de los elementos más importantes para explicar el pseudocódigo

- **pila:** una matriz que se comportará como una pila para guardar el valor de “*i*” (el contador del bucle dentro del cual se hace la llamada recursiva). Al realizarse una llamada en cada iteración dentro de la cual se cumplan, además, las condiciones (no iguales (*i*)) y (*num* > 1), la variable “*i*” tiene un valor cualquiera entre 0 y “*k* - 1” cada vez que se realiza la llamada. Si se va a emular una llamada recursiva, habrá que volver al principio del procedimiento, que es el principio del bucle, ejecutándolo de nuevo desde *i* = 0, pero al retorno de la llamada recursiva, o en el momento en que se emula el retorno, la variable “*i*” ha de recuperar el valor que tenía previamente para no empezar a ejecutar el bucle desde el principio, sino desde la iteración en la que se hubiese quedado, por lo que el valor debió ser almacenado; como esto ha de ocurrir con el valor de “*i*” cada vez que se emula una llamada recursiva, y se emularán “*n*” llamadas de hasta “*num*” niveles de profundidad, se almacenará cada valor de “*i*” en esta matriz de “*num*” elementos, y se recuperará del mismo.
- **cima:** un entero que indicará qué elemento de la matriz “*pila*” representa la cima: cuando vale cero, la cima es el primer elemento (índice 0) y sólo hay un elemento en la pila; cuando vale uno, la cima es el segundo elemento (índice 1) y hay dos elementos en la pila, y así sucesivamente (en Java, el 0 es el índice del primer elemento de una matriz; en el pseudocódigo que he seguido en la documentación del proyecto es el 1, y así aparecerá en este documento).
- **num:** indicador de profundidad de llamada, que sirve para caracterizar cada llamada particular y para distinguir cualquier caso recursivo del caso trivial



Recorrido óptimo de los nodos en una red

(el caso recursivo se da para valores de “*num*” mayores de uno, y el trivial para “*num*” igual a uno). Cada vez que se emula una nueva llamada se decrementa “*num*”, y se incrementa cada vez que emulamos un retorno.

- **orden:** Matriz en la que se almacena una permutación única de los valores entre 0 y “*num* - 1” (1 y “*num*” en pseudocódigo); cuando esté completamente lleno, el nivel de profundidad de llamada recursiva o, en el caso iterativo, el valor de la cima de la pila, han alcanzado sus valores máximos, y “*num*” ha alcanzado su valor mínimo (1), con lo que se ejecuta el caso trivial (que genera una nueva solución parcial). Su uso no cambia en la versión iterativa.
- **retorno:** es una variable booleana responsable de la “*emulación*” de la recursividad mediante un diseño iterativo; en el lugar en el que antes se hacía una llamada recursiva pasando el parámetro “*num* - 1”, ahora se decrementa “*num*”, se almacena en la pila el valor del contador “*i*” y se le da como nuevo valor el 0, de manera que al continuar la ejecución del bucle (no llegando a ejecutar el resto del código del mismo, como pasaría al realizar una llamada recursiva), se haría primero el incremento, por lo que la “*i*” valdría uno, como pasaría al entrar de nuevo en el procedimiento al realizar una llamada recursiva. En el momento en que termine de ejecutarse el bucle “*para*” interno, se produciría un retorno en la función recursiva, lo que emulamos poniendo “*retorno*” a *True* (verdadero) y volviendo mediante un nuevo bucle, externo al “*para*”; la “*i*” recupera, en ese momento, el valor que tuviese anteriormente desde la pila, y se ha de llegar al punto dentro del bucle inmediatamente posterior a aquél en el que se realizaban las acciones de emulación de llamada recursiva, por lo que se ha de obviar todo el código dentro del bucle hasta ese punto condicionándolo a que se ejecute sólo si “*retorno*” vale falso; llegados al punto posterior a



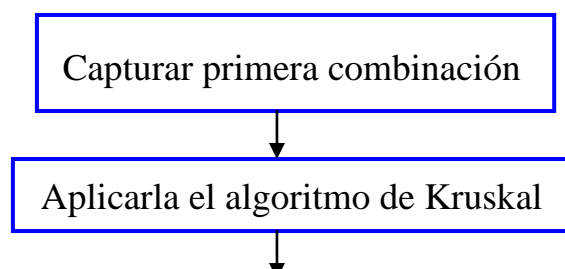
Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

aquél en el que se emulaba la llamada, se vuelve a poner “*retorno*” a falso y se incrementa “*num*”.

Cambiar el procedimiento “aristas varias soluciones” para que la matriz “solución parcial” sólo almacene soluciones únicas

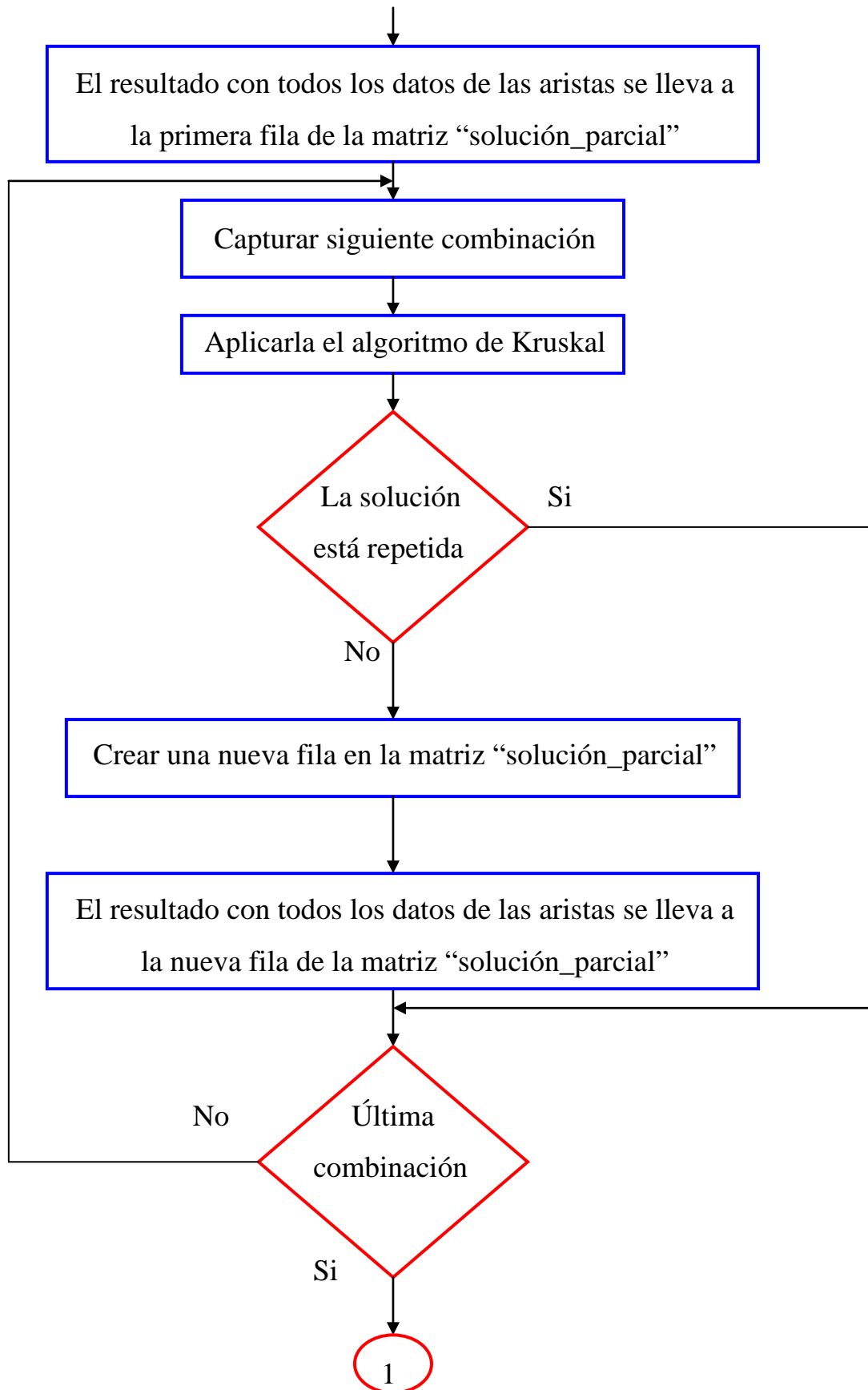
Las distintas combinaciones en orden de selección de aristas sobre el grupo de aristas con el mismo valor nos la da el procedimiento iterativo “*generar_soluciones*”. Se examinan todas las posibles combinaciones y para cada una de ellas se tienen que realizar los pasos mostrados en el organigrama siguiente con el fin de conseguir al finalizar el proceso que cada fila de la matriz “*aristas_ordenadas*” tenga una solución óptima única.

A continuación del organigrama, se desarrollan los procedimientos en pseudocódigo.



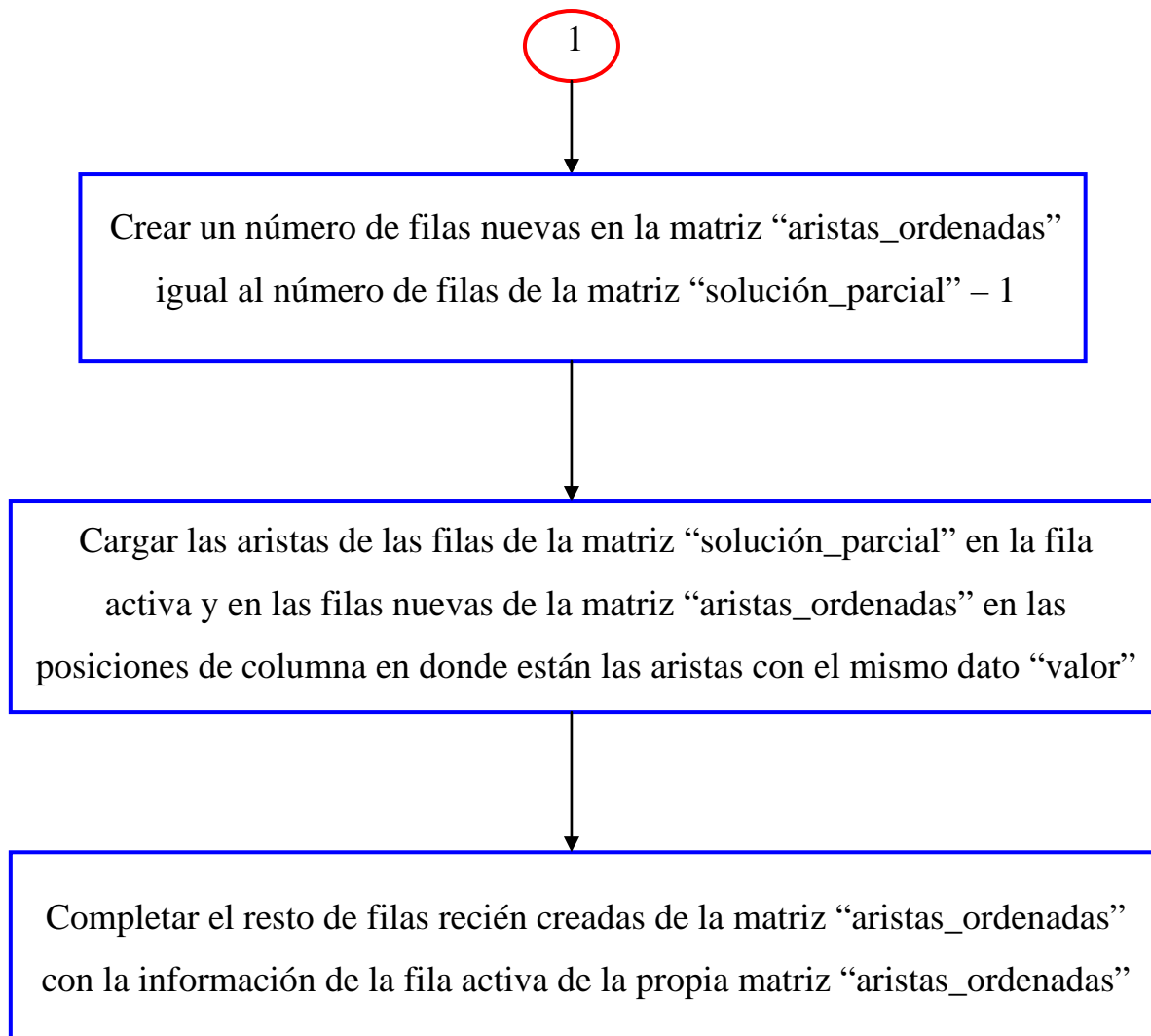


Recorrido óptimo de los nodos en una red





Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “aristas varias soluciones”

(Inicializo a cero los elementos de la matriz “orden”)

```
para i = 1 hasta num , hacer  
    orden [ i ] ← 0  
finpara
```

La variable “fila_solución_parcial” cambia de nombre y pasa a ser “última_fila_solución_parcial” para expresar mejor su significado

última_fila_solución_parcial ← 0

Cargo todas las soluciones únicas posibles del grupo de aristas con el mismo valor sobre las filas de la matriz “solución_parcial”.

k ← num

(Utilizo el procedimiento iterativo para generar estas soluciones.)

generar_soluciones

Después de ejecutarse el procedimiento “generar_soluciones” en la variable “última_fila_solución_parcial” se encuentra el total de las filas de la matriz “solución_parcial”



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

si última_fila_solución_parcial = 1 , entonces

(Cargo la fila activa con la única solución)

col ← 0

para j = columna hasta (columna + num - 1) , hacer

col ← col + 1

aristas_ordenadas [fila , j] ← solución_parcial [1 , col]

si solución_parcial.fase [1 , col] = “solución” , entonces

Actualizo la matriz “componente_conexa”
con la nueva arista de la solución.

actualizar_componentes_conexas (j , componente_conexa)

(Sumo uno al número de aristas de la solución)

número_aristas_solución ← número_aristas_solución + 1

finsi

finpara

sino

Aumento el número de filas de la matriz “aristas_ordenadas” según el número de soluciones únicas calculado. Reparto las distintas soluciones entre las filas recién creadas y la fila activa

ampliar_matriz

finsi

(Coloco la columna en la última arista del grupo de aristas con el mismo valor)

columna ← columna + num - 1



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento iterativo “generar_soluciones”

cima \leftarrow 2

retorno \leftarrow False

pila [1] \leftarrow 1

repetir

cima \leftarrow cima – 1

para $i = \text{pila} [\text{cima}]$ hasta k , hacer

si (retorno) o (no iguales (i)) , entonces

$\left[\begin{array}{l} \text{si no retorno} \\ \\ \text{orden} [k - \text{num} + 1] \leftarrow i \\ \\ \text{finsi} \end{array} \right.$

si (retorno) ó (num > 1) , entonces



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

```
si no retorno  
  
    num ← num - 1  
  
    pila [ cima ] ← i  
  
    cima ← cima + 1  
  
    i ← 0  
  
    continuar siguiente iteración  
  
sino  
  
    retorno ← False  
  
    num ← num + 1  
  
finsi
```

sino

Parto de una copia de la matriz “componente_conexa”
obtenida justo antes de aplicar el algoritmo de Kruskal a
las aristas con el mismo valor

inicializo_componente_conexa



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Pongo una solución obtenida con el algoritmo de Kruskal en la matriz “solución_parcial”, sólo si esta solución es única.

cargar_combinación_válida

orden [k – num + 1] \leftarrow 0

finsi

finsi

finpara

orden [k – num + 1] \leftarrow 0

si num < k , entonces

orden [k – num] \leftarrow 0

finsi

retorno \leftarrow True

hasta k = num



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “cargar combinación válida”

si $\text{última_fila_solución_parcial} = 0$, entonces

Calculo el algoritmo de Kruskal para la primera combinación de aristas dada por la matriz “orden” y cargo la primera fila de la matriz “solución_parcial” con los datos de dichas aristas, incluido el dato “fase” obtenido de aplicarlas el algoritmo de Kruskal.

cargar_primera_fila

sino

Aplico el algoritmo de Kruskal a la combinación de aristas dada por la matriz “orden”. Después, compruebo si este resultado se ha obtenido ya para otra combinación de aristas distinta y si no es así, he obtenido un resultado único y lo cargo en la matriz “solución_parcial”.

comprobar_repetida

finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “cargar primera fila”

última_fila_solución_parcial ← 1

para $i = 1$ hasta num , hacer

Paso la información de la arista de la matriz “aristas_ordenadas” dada por la matriz “orden” a la matriz “solución_parcial”, excepto el dato “fase” que lo tengo que calcular con el algoritmo de Kruskal.

valor_columna ← $columna + orden[i] - 1$

Tengo que saber que nodos son “nodop” y “nodoq” porque al aplicar después el algoritmo de Kruskal sobre esta arista, se utilizan en otros procedimientos para calcular el dato “fase”

nodop ← aristas_ordenadas.nodoi [fila , valor_columna]

nodoq ← aristas_ordenadas.nodoj [fila , valor_columna]

solución_parcial.nodop [última_fila_solución_parcial , orden [i]] ←

← nodop

solución_parcial.nodoq [última_fila_solución_parcial , orden [i]] ←

← nodoq

solución_parcial.valor [última_fila_solución_parcial , orden [i]] ←

← aristas_ordenadas.valor [fila , valor_columna]



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Ahora aplico el algoritmo de Kruskal a esta arista para obtener el dato que falta (“fase”)

fila_componente_conexa ← 1

busca_componente_conexa (copia_componente_conexa)

componente_nodo (nodop, copia_componente_conexa)

si misma_componente (nodoq, copia_componente_conexa) , entonces

(Cargo el dato “fase” en la arista correspondiente a la primera fila de la matriz “solución_parcial”)

solución_parcial.fase [última_fila_solución_parcial , orden [i]] ←

← “forma_ciclo”

sino

componentep ← fila_componente_conexa

fila_componente_conexa ← 1

busca_componente_conexa (copia_componente_conexa)

componente_nodo (nodoq, copia_componente_conexa)

componenteq ← fila_componente_conexa

unir_componentes_conexas (copia_componente_conexa)

(Cargo el dato “fase” en la arista correspondiente a la primera fila de la matriz “solución_parcial”)

solución_parcial.fase [última_fila_solución_parcial , orden [i]] ←

← “solución”

finsi

finpara



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “comprobar repetida”

En primer lugar, tengo que cargar las aristas dadas por la matriz “orden” en la matriz auxiliar “aux”. Para cada arista, primero cargaré los datos de los dos nodos y el valor de la arista y después tengo que aplicar el algoritmo de Kruskal a dicha arista para saber el dato “fase”.

para $i = 1$ hasta num , hacer

$valor_columna \leftarrow columna + orden[i] - 1$

Tengo que obtener los datos “nodop” y “nodoq” ya que se utilizan en otros procedimientos cuando apliquemos el algoritmo de Kruskal a la arista

$nodop \leftarrow aristas_ordenadas.nodoi[fil a, valor_columna]$

$nodoq \leftarrow aristas_ordenadas.nodoj[fil a, valor_columna]$

$aux.nodop[i] \leftarrow nodop$

$aux.nodoq[i] \leftarrow nodoq$

$aux.valor[i] \leftarrow aristas_ordenadas.valor[fil a, valor_columna]$

Ahora aplico el algoritmo de Kruskal a esta arista para obtener el dato que falta (“fase”)

$fil a_componente_conexa \leftarrow 1$

$busca_componente_conexa(busca_componente_conexa)$



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

componente_nodo (nodop, copia_componente_conexa)

si misma_componente (nodoq, copia_componente_conexa) , entonces

(Cargo el dato “fase” en la matriz “aux”)

aux.fase [i] ← “forma_ciclo”

sino

componentep ← fila_componente_conexa

fila_componente_conexa ← 1

busca_componente_conexa (copia_componente_conexa)

componente_nodo (nodoq, copia_componente_conexa)

componenteq ← fila_componente_conexa

unir_componentes_conexas (copia_componente_conexa)

(Cargo el dato “fase” en la matriz “aux”)

aux.fase [i] ← “solución”

finsi

finpara



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Ahora tengo que comprobar si después de aplicar el algoritmo de Kruskal a esta combinación de aristas dada por la matriz “orden” el resultado es el mismo que aparece en alguna fila de la matriz “solución_parcial”.

fila_repetida \leftarrow False

para $i = 1$ hasta última_fila_solución_parcial , hacer

para $j = 1$ hasta num , hacer

si $\text{aux.fase}[j] \neq \text{solución_parcial.fase}[i,j]$, entonces

salir del para interno

finsi

finpara

si $j = \text{num}$, entonces

fila_repetida \leftarrow True

salir del para interno

finsi

finpara



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Y por último, si el resultado es único, añado una fila más a la matriz “solución_parcial” y pongo en ella la nueva solución única.

si no fila_repetida , entonces

crear una fila nueva en la matriz “solución_parcial”

Incremento el índice que nos indica cual es la última fila de la matriz “solución_parcial”

$\text{última_fila_solución_parcial} \leftarrow \text{última_fila_solución_parcial} + 1$

para $j = 1$ hasta num , hacer

Cargo la matriz “aux” en la fila recién creada de la matriz “solución_parcial”

$\text{solución_parcial} [\text{última_fila_solución_parcial}, j] \leftarrow \text{aux} [j]$

finpara

finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “ampliar matriz”

(Creo filas nuevas en la matriz “aristas_ordenadas”)

crear_filas_nuevas

Cargo las filas recién creadas con las aristas (si existen) de la fila activa desde la primera arista hasta la arista anterior al grupo de aristas con el mismo valor

si $columna > 1$, entonces

cargar_aristas_anteriores

finsi

Cargo las distintas soluciones únicas (grupos de aristas con el mismo valor) en la fila activa y las filas recién creadas

cargar_aristas_mismo_valor

Y por último, cargo las aristas (si existen) de la fila activa que están después del grupo de aristas con el mismo dato “valor” que estamos tratando en las filas recién creadas

si $(columna + num - 1) < m$, entonces

(Siendo “m” el número total de aristas del grafo)

cargar_aristas_posteriores

finsi



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “crear filas nuevas”

Creo tantas filas nuevas en la matriz “*aristas_ordenadas*” como soluciones únicas calculadas menos una. Estas filas nuevas se sitúan después de la última fila (fila de mayor valor) de la matriz.

Importante : La variable global “*total_filas_aristas_ordenadas*” tiene que estar inicializada con el valor uno en el programa principal fuera del procedimiento “*probar_varias_soluciones*” y además sólo se inicializa una vez para que cuando se vuelva a entrar en el procedimiento “*crear_filas_nuevas*” conserve el valor que tenía cuando se salió de dicho procedimiento por última vez.

El pseudocódigo es:

Crear un número de filas ((*última_fila_solución_parcial*) – 1) añadidas a la matriz “*aristas_ordenadas*”.

total_filas_aristas_ordenadas ←

← (*total_filas_aristas_ordenadas*) + ((*última_fila_solución_parcial*) – 1)



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “cargar_aristas_anteriores”

```
para i = (total_filas_aristas_ordenadas) – (última_fila_solución_parcial) + 2
hasta total_filas_aristas_ordenadas , hacer

    para j = 1 hasta (columna – 1) , hacer

        aristas_ordenadas [ i, j ] ← aristas_ordenadas [ fila, j ]

    finpara

finpara
```



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “cargar aristas mismo valor”

(Primero cargaré las aristas en la fila activa)

col \leftarrow 0

para j = columna hasta (columna + num - 1) , hacer

col \leftarrow col + 1

aristas_ordenadas [fila , j] \leftarrow solución_parcial [1 , col]

si solución_parcial.fase [1 , col] = “solución” , entonces

[Actualizo la matriz “componente_conexa”
con la nueva arista de la solución.]

actualizar_componentes_conexas (j , componente_conexa)

(Sumo uno al número de aristas de la solución)

número_aristas_solución \leftarrow número_aristas_solución + 1

finsi

finpara

(Ahora cargaré las aristas en las filas recién creadas)

i \leftarrow (total_filas_aristas_ordenadas) - (última_fila_solución_parcial) + 2



Recorrido óptimo de los nodos en una red

col ← 0

para j = 2 hasta última_fila_solución_parcial , hacer

para p = columna hasta (columna + num - 1) , hacer

col ← col + 1

aristas_ordenadas [i , p] ← solución_parcial [j , col]

finpara

col ← 0

i ← i + 1

finpara

La matriz “solución_parcial” ya no nos hace falta y la quito de la memoria para aprovechar mejor los recursos del ordenador.

Borrar de memoria la matriz solución_parcial



Implementación del algoritmo de Kruskal, todas las soluciones

Procedimiento “cargar aristas posteriores”

Y por último, sólo nos queda cargar las aristas de la fila activa hacia las filas recién creadas a partir de la arista “*columna + num*” en adelante.

```
para i = (total_filas_aristas_ordenadas) – (última_fila_solución_parcial) + 2
hasta total_filas_aristas_ordenadas , hacer

    para j = columna + num hasta m , hacer

        aristas_ordenadas [ i , j ] ← aristas_ordenadas [ fila , j ]

    finpara

finpara
```

Por último, sólo quiero hacer notar que la variable “*última_fila_solución_parcial*” ha sustituido a las variables “*fila_solución_parcial*” y “*total_filas_solución_parcial*”.



2.2.4.- Implementación del algoritmo de Prim

En esta parte de la documentación del proyecto no voy a tratar el conjunto de todas las soluciones óptimas posibles, si las hay, (esto lo dejo para más adelante) sino simplemente el poder llegar a una solución óptima cualquiera del conjunto de soluciones óptimas posibles.

Haré dos desarrollos del algoritmo de Prim en dos partes diferenciadas:

Primera parte: Lógica y desarrollo de la implementación general del algoritmo de Prim de forma automática sin intervención del usuario.

Segunda parte: Implementación del algoritmo de Prim a través de la intervención del usuario seleccionando aristas sobre un grafo.

La primera parte no la voy a implementar en el código del lenguaje de programación que voy a utilizar (java) ya que, mas adelante, implementaré como solución automática aquella que me dé todas las soluciones óptimas posibles. Sin embargo, me va a ser muy útil la implementación en pseudocódigo de esta primera parte porque voy a desarrollar las ideas, soportes de datos, un algoritmo, y sobre todo, estructurando el pseudocódigo en procedimientos y funciones, puedo reutilizar muchos de estos procedimientos y funciones en el desarrollo del pseudocódigo para resolver la segunda parte y también para calcular todas las soluciones óptimas posibles. La idea es desarrollar muchas explicaciones e implementar pseudocódigo reutilizable con el fin de que en una etapa posterior, en mi caso para hallar todas las soluciones o para que el usuario pueda resolver el algoritmo de Prim seleccionando aristas, se pueda simplificar y aclarar mejor el desarrollo sin detenerse en detalles y explicaciones básicas, con lo que se agiliza y entiende el proceso mucho mejor.



Implementación del algoritmo de Prim

En la segunda parte, si en la resolución de nuestro problema sólo existe una única solución óptima, el usuario deberá ir seleccionando aristas hasta encontrarla, pero si existen varias soluciones óptimas se dará por buena cualquier solución óptima que encuentre el usuario.



2.2.4.1.- Lógica y desarrollo de la implementación general del algoritmo de forma automática sin intervención del usuario

Pasos a realizar:

- 1.- Definir el grafo $G = \langle N, A \rangle$ conexo, no dirigido y con valores no negativos en sus aristas.
- 2.- Calcular el número de nodos “ n ” de N .
- 3.- $B = \{ \text{un nodo arbitrario de } N \}$.
- 4.- $T = \{ \emptyset \}$ (T contendrá las aristas del árbol de recubrimiento mínimo, es decir, las aristas de la solución).
- 5.- Mientras $B \neq N$, hacer
 buscar una arista $e = \{ i, j \}$ de valor mínimo,
 tal que el nodo $i \in B$ y el nodo $j \notin B$
 $T \leftarrow T \cup \{ e \}$
 $B \leftarrow B \cup \{ j \}$
- 6.- Cuando $B = N$, $G' = \langle N, T \rangle$ es el árbol de recubrimiento mínimo.

Los pasos 1 y 2 son parte común a todos los procesos relacionados con los algoritmos de Kruskal y Prim y su realización corresponde al desarrollo de la parte gráfica. Cuando se construye el grafo, se controlan sus características, valores de sus aristas y se calcula el número “ n ” de sus nodos.

Luego lo que hay que desarrollar ahora son los pasos del 3 al 6.



Implementación del algoritmo de Prim

Elementos para almacenar la información básica del programa

El algoritmo de Prim va creando un subconjunto B de nodos del grafo que es conexo y cuyas aristas T pertenecen a la solución que queremos encontrar. B va creciendo y cuando $B = N$, sus aristas T nos dan la solución.

Entre los nodos de B no se pueden añadir aristas porque se formarían ciclos con lo que sólo se pueden añadir aristas entre un nodo de B y un nodo del grafo que no pertenezca a B .

Me creo la variable “número_nodos_en_B” que me dice en todo momento el número de nodos que tiene B , y así, cuando el valor de dicha variable coincida con el número de nodos “ n ” del grafo, habré hallado la solución y terminaré el programa.

Para saber en todo momento que nodos no están en B , me crearé una matriz de una dimensión y “ n ” elementos, siendo “ n ” el número de nodos del grafo, llamada “para_nodos_fuera_de_B” que será booleana y tomará los valores:

para_nodos_fuera_de_B [i] $\begin{cases} \text{True} \Rightarrow \text{Si el nodo “i” esta fuera del conjunto B.} \\ \text{False} \Rightarrow \text{Si el nodo “i” esta dentro del conjunto B.} \end{cases}$
(para $i = 1, 2, \dots, n$)

También, para saber en todo momento si un nodo $i \notin B$ tiene alguna arista que incida en algún nodo de B , me creo una matriz booleana de una dimensión y “ n ” elementos, siendo “ n ” el número de nodos del grafo, llamada “con_aristas_hacia_B” que tomará los valores:

con_aristas_hacia_B [i] $\begin{cases} \text{True} \Rightarrow \text{Si el nodo “i” tiene al menos una arista} \\ \text{False} \Rightarrow \text{En caso contrario.} \end{cases}$
(para $i = 1, 2, \dots, n$)

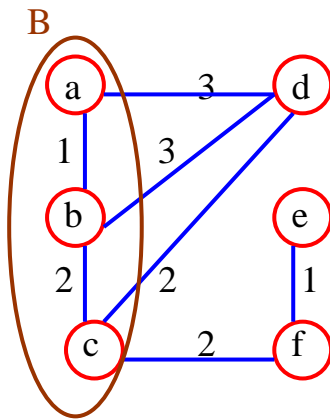


Recorrido óptimo de los nodos en una red

En un momento determinado del algoritmo, para cada nodo $i \in N$ y que no pertenezca a B me interesa saber cual es el valor de la arista (si existe, es decir, “ $con_aristas_hacia_B [i] = True$ ”) de menor valor que sale de i y que incida en cualquier nodo de B , luego me creo una matriz de una dimensión y “ n ” elementos, siendo “ n ” el número de nodos del grafo, llamada “ $valor_min [i]$ ” que almacene este valor mínimo para todo nodo $i \notin B$.

Por ejemplo:

Si el proceso de ejecución del algoritmo está en la fase que se muestra en la figura:



$valor_min [e] =$ no hay ninguna arista del nodo “ e ” que incida en los nodos del conjunto B , $valor_arista [e, i] = -1$ para todo $i \in B$; y el programa se va a saltar el nodo “ e ”.

$valor_min [i]$, para $i = a, b, c$, no lo va a considerar el programa por ser nodos de B .

$valor_min [d] = 2$ (arista cd); $valor_min [f] = 2$ (arista cf);

Luego si conozco el valor mínimo de la arista que va de un nodo $i \in N$ tal que $i \notin B$ a un nodo de B , y conozco lógicamente el nodo i , sólo me queda saber qué nodo en concreto de B es en el que incide dicha arista de menor valor y que parte del nodo i .



Implementación del algoritmo de Prim

Para ello, me creo la matriz de una dimensión y “ n ” elementos, siendo “ n ” el número de nodos del grafo, llamada “ $mas_proximo_en_B$ ”. Es decir, para cada nodo $i \in N$ tal que $i \notin B$:

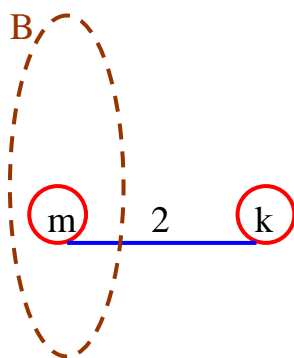
$valor_min [i]$ = “valor más pequeño de la arista que va del nodo “ i ” y que incide en cualquier nodo de B ”.

$mas_proximo_en_B [i]$ = “nodo en concreto de B en el que incide la arista que sale del nodo “ i ” y cuyo valor está en “ $valor_min [i]$ ” ”.

Para guardar el nodo “ i ” que no pertenece a B , del que parte la arista solución, necesitaremos una variable que llamaré “ aux ”.

Ejemplo:

Si la arista “ mk ” es la de menor valor del nodo “ k ” a cualquier nodo de B , la información completa es:



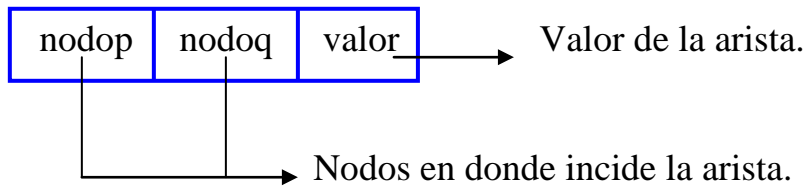
$valor_min [k] \longleftarrow 2$
 $aux \longleftarrow k$
 $mas_proximo_en_B [k] \longleftarrow m$

Por último, para guardar las aristas T de la solución me creo la matriz de una dimensión y de “ $n - 1$ ” elementos, siendo “ n ” el número de nodos del grafo, llamada “ $aristas_de_la_solución$ ”.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Cada elemento de esta matriz constará de los siguientes campos:



Para referirme a un campo en particular de un elemento “*i*” usaré la notación:

“aristas_de_la_solución.nodop [*i*]”

“aristas_de_la_solución.nodoq [*i*]”

“aristas_de_la_solución.valor [*i*]”

y para referirme a un elemento “*i*” de la matriz con todos sus campos:

“aristas_de_la_solución [*i*]”

Para saber en todo momento la posición en la matriz “*aristas_de_la_solución*” en la que se debe insertar la siguiente arista, me creo la variable “*índice*”. Inicialmente, esta variable vale cero y cuando se calcula una nueva arista de la solución se incrementa en uno, insertándose la arista en “*aristas_de_la_solución [índice]*”.

Resolución del algoritmo de Prin

Una vez que tenemos los soportes de datos que voy a necesitar, primero desarrollaré el algoritmo a través de esquemas en forma de organigramas para tener una visión global y simplificada de los pasos que tengo que hacer.

A continuación, resolveré en pseudocódigo dichos organigramas. El pseudocódigo está dividido en procedimientos para un mejor seguimiento y una posterior



Implementación del algoritmo de Prim

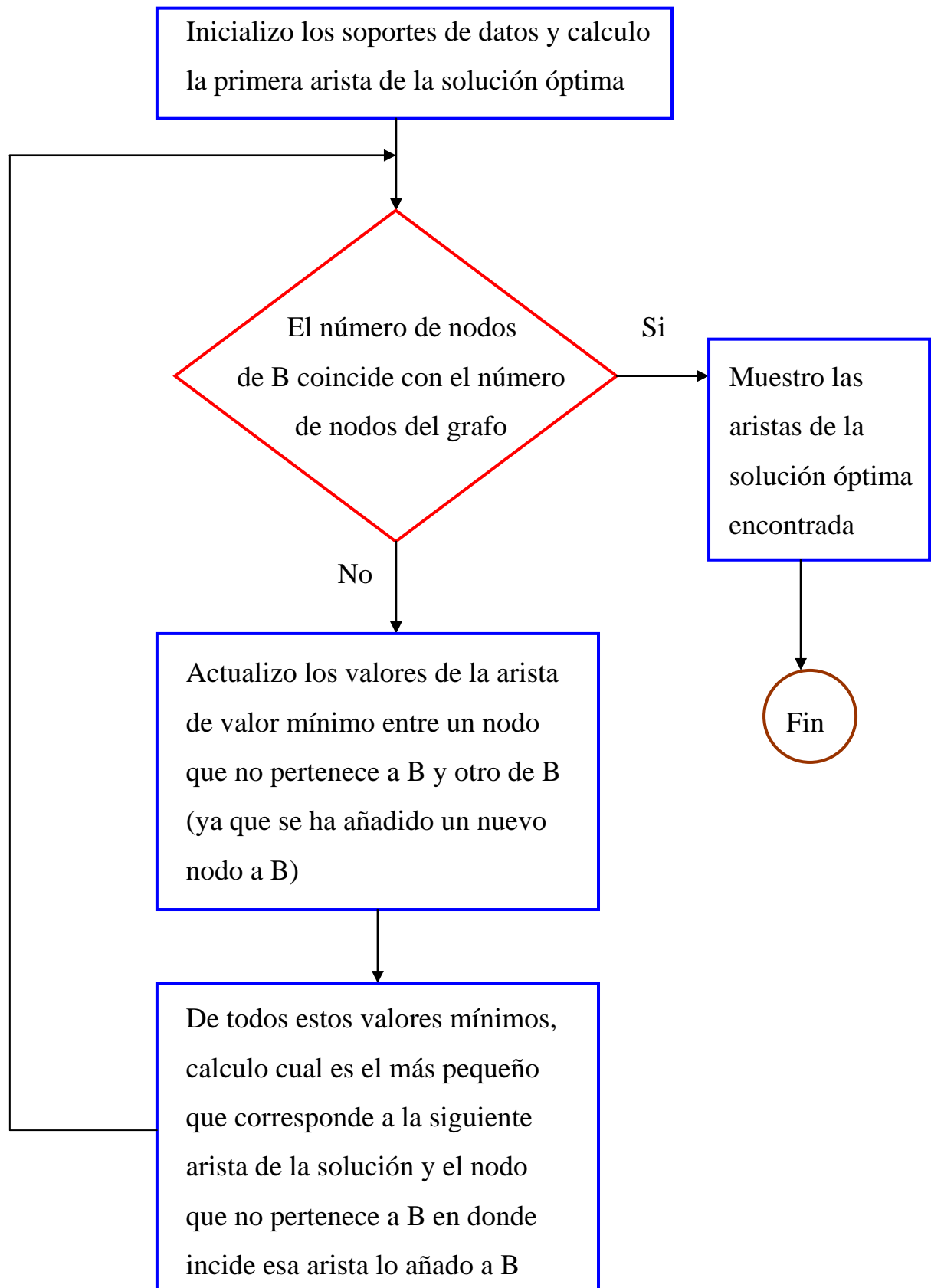
reutilización cuando resuelva el algoritmo de Prim a través de un usuario y cuando calcule todas las posibles soluciones.

Los organigramas son los siguientes:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Esquema funcional del programa principal

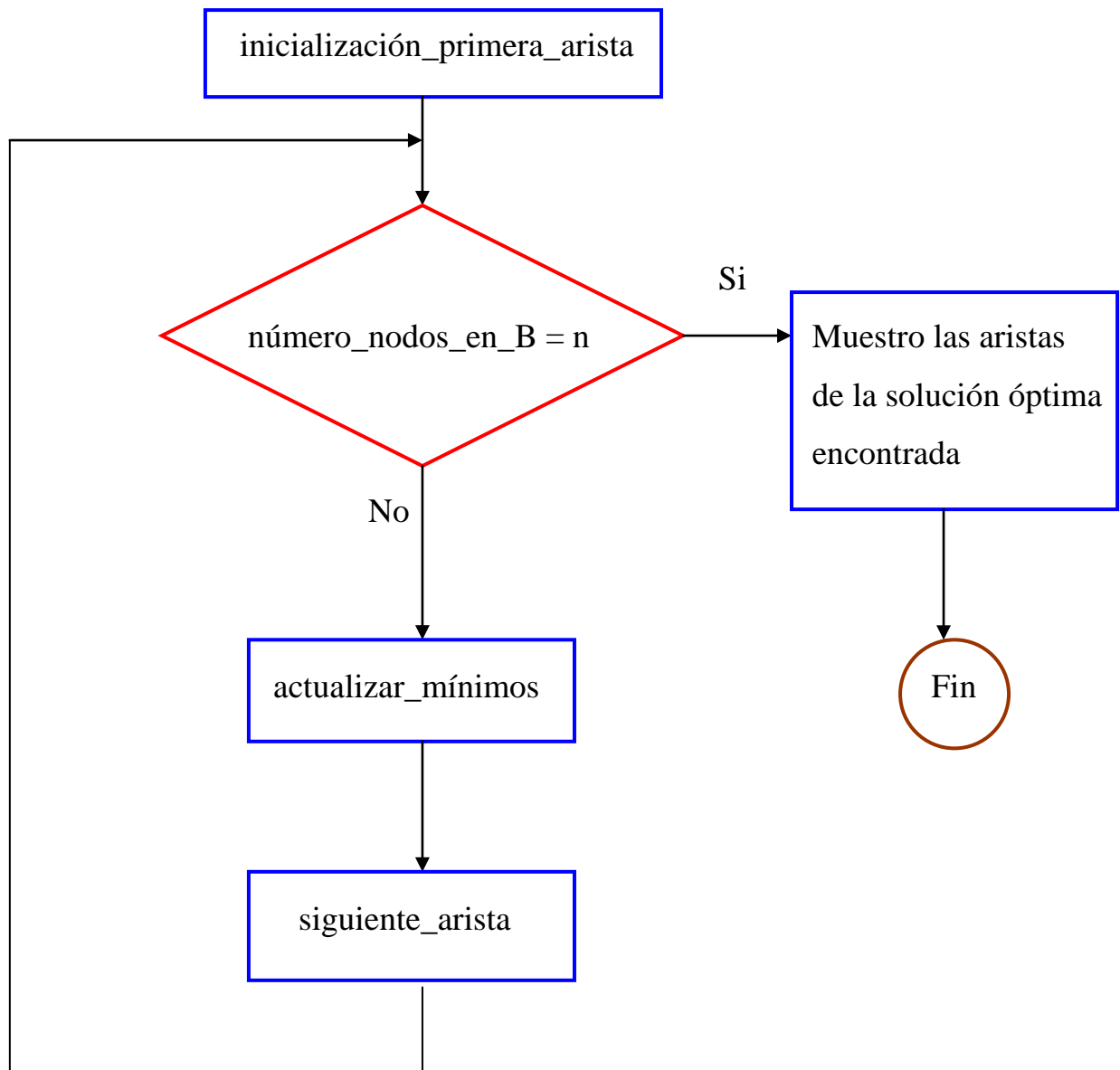




Implementación del algoritmo de Prim

Esquema a nivel de procedimientos del programa principal

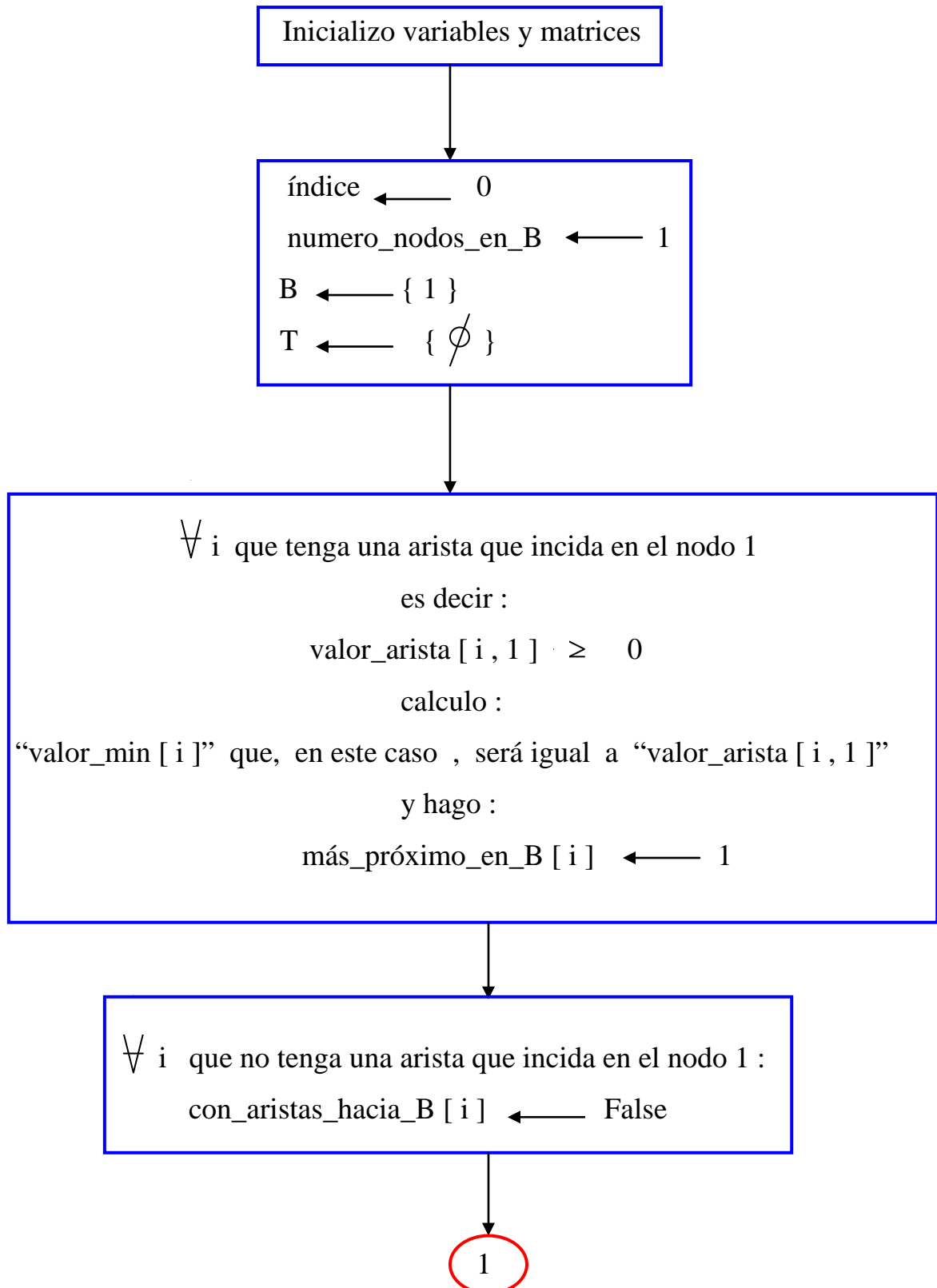
El anterior esquema se puede traducir a nivel de procedimientos en el siguiente:





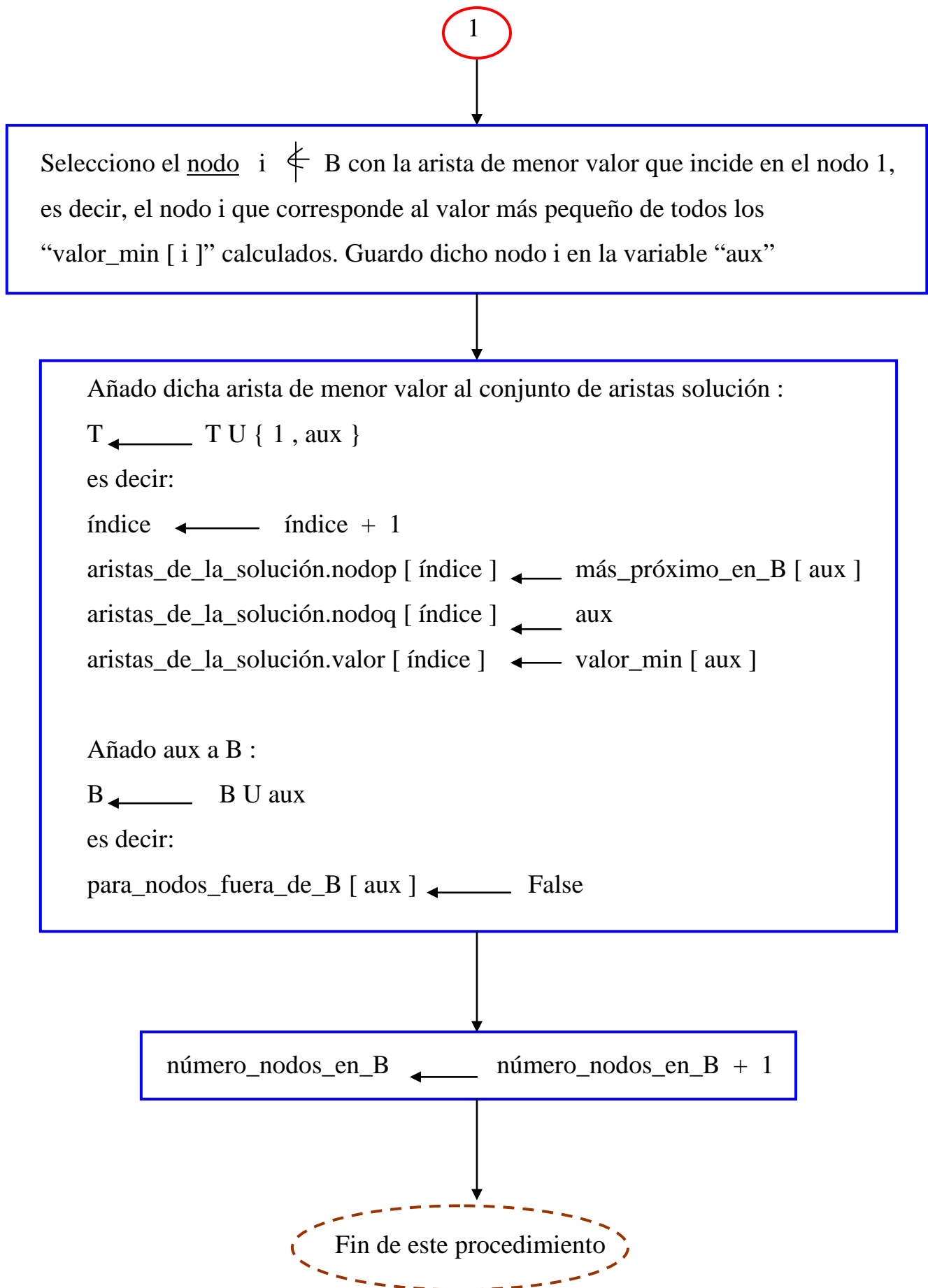
Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “inicialización primera arista”





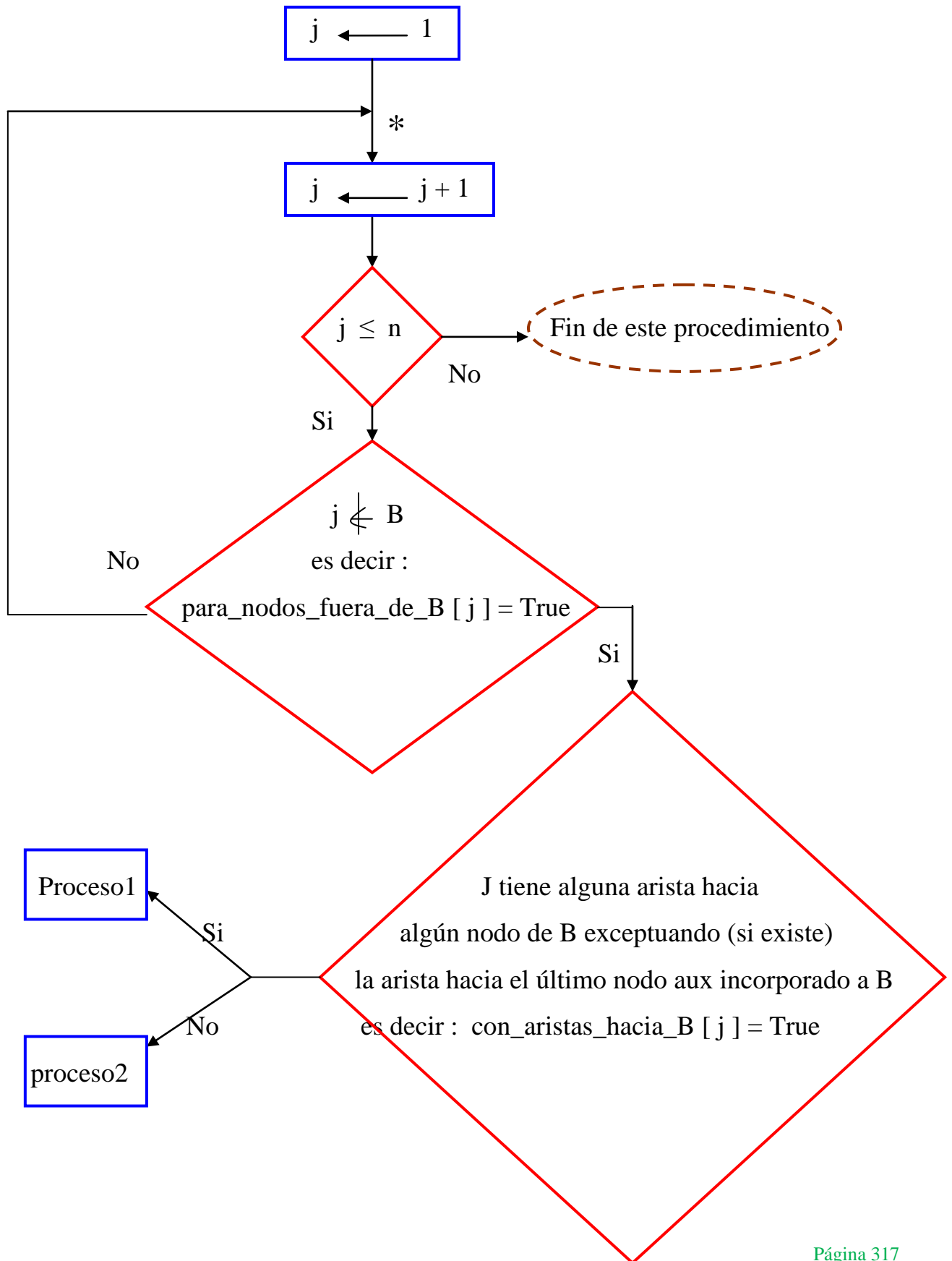
Implementación del algoritmo de Prim





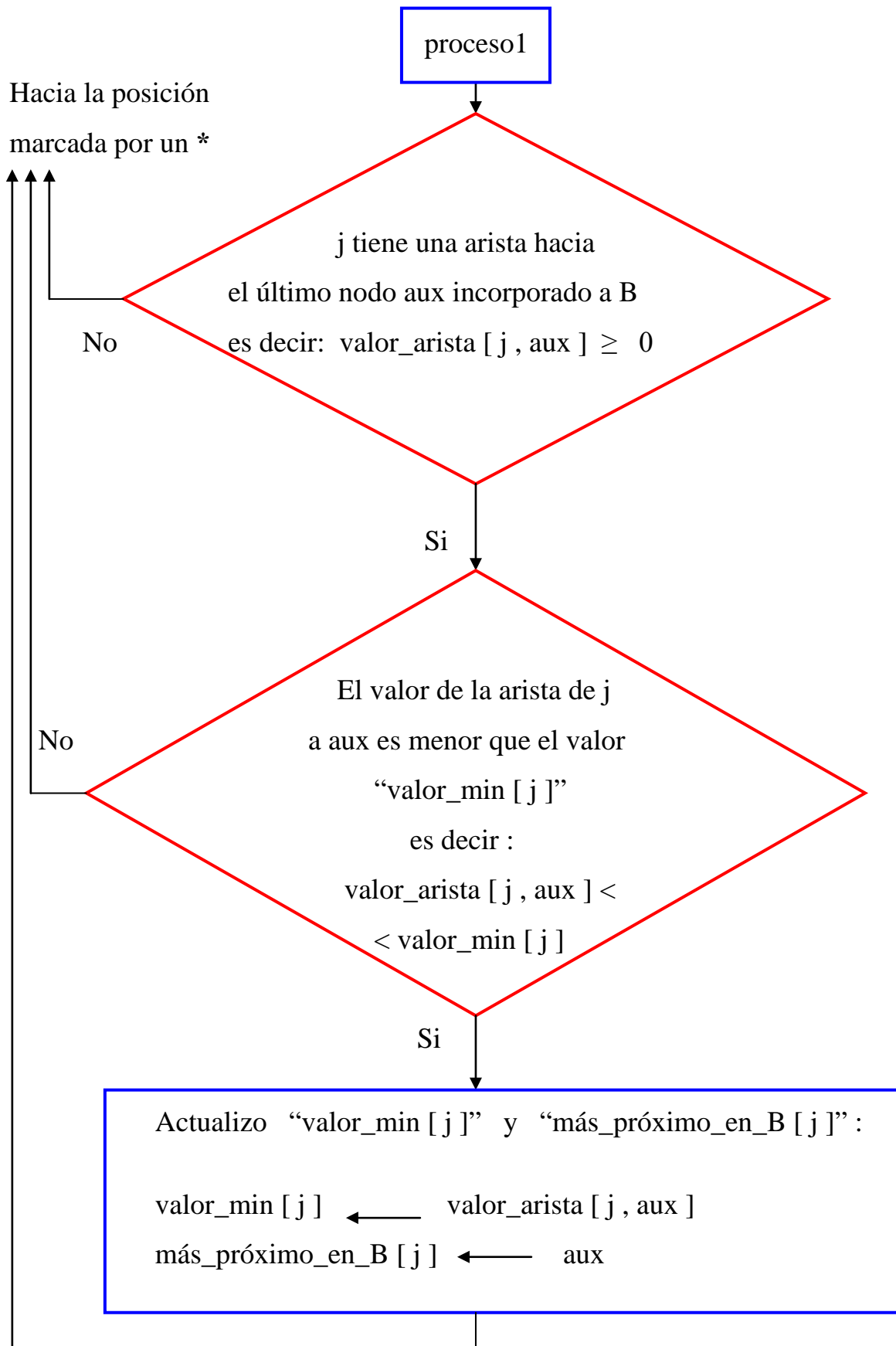
Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “actualizar mínimos”



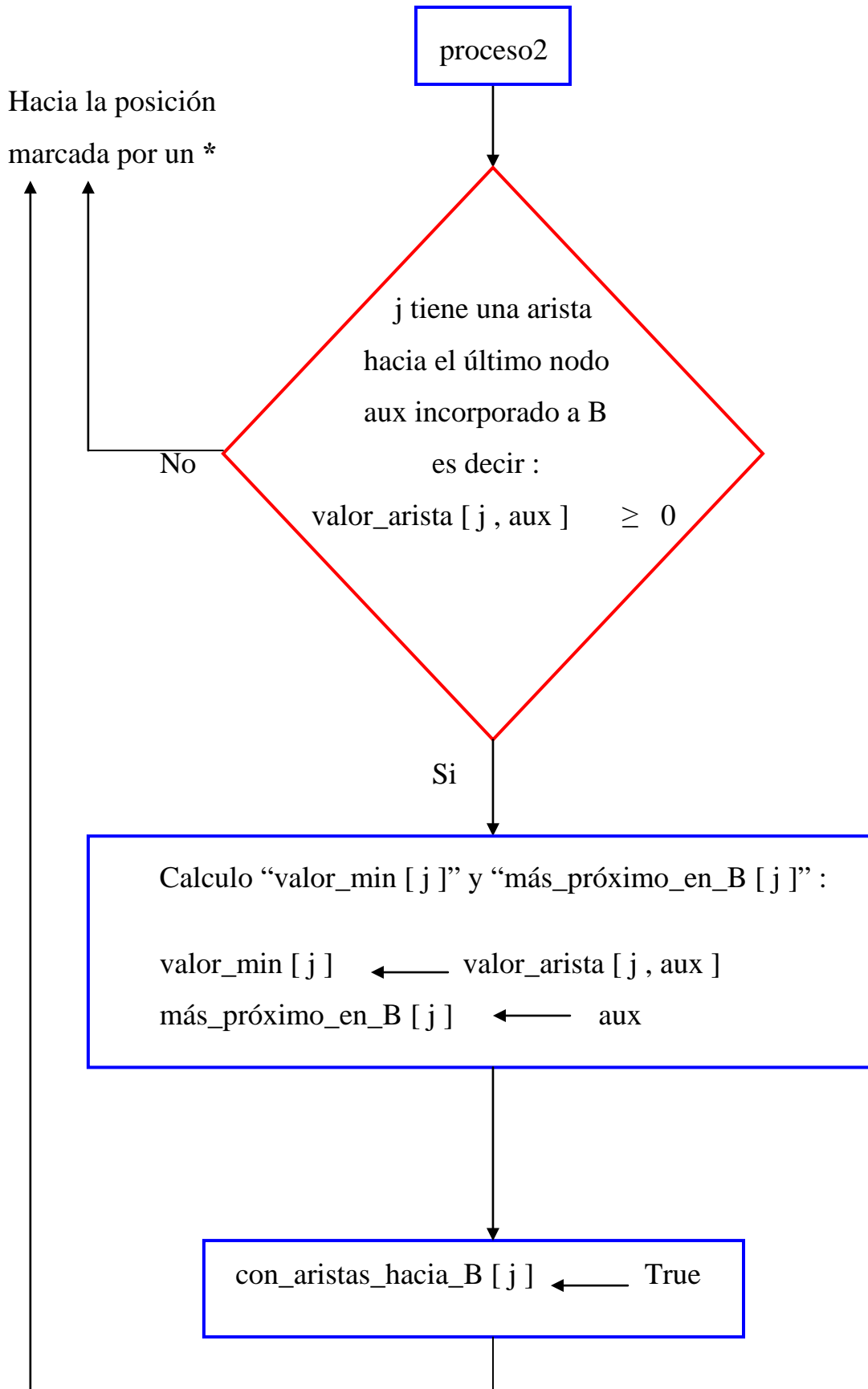


Implementación del algoritmo de Prim





Recorrido óptimo de los nodos en una red





Implementación del algoritmo de Prim

Procedimiento siguiente arista

$\forall j$ tal que $j \notin B$ y tenga alguna arista hacia algún nodo de B
es decir :

para_nodos_fuera_de_B [j] = True

con_aristas_hacia_B [j] = True

calculo cual de los valores “valor_min [j]” es el más pequeño

(guardo dicho nodo j en la variable “aux”)

$T \leftarrow T \cup \{ \text{más_próximo_en_B} [\text{aux}] , \text{aux} \}$

es decir:

índice \leftarrow índice + 1

aristas_de_la_solución.nodop [índice] \leftarrow más_próximo_en_B [aux]

aristas_de_la_solución.nodoq [índice] \leftarrow aux

aristas_de_la_solución.valor [índice] \leftarrow valor_min [aux]

$B \leftarrow B \cup \{ \text{aux} \}$

es decir:

para_nodos_fuera_de_B [aux] \leftarrow False

número_nodos_en_B \leftarrow número_nodos_en_B + 1

Fin de este procedimiento



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Implementación en pseudocódigo

Programa principal

inicialización_primera_arista

```
mientras número_nodos_en_B < n , hacer  
    actualizar_mínimos  
    siguiente_arista  
finmientras
```

muestro las aristas de la solución óptima



Implementación del algoritmo de Prim

Procedimiento “inicialización primera arista”

inicializo la variable “índice” que me indicará la primera posición libre de la matriz “aristas_de_la_solución” para insertar la siguiente arista de la solución

índice \leftarrow 0

Matriz para_nodos_fuera_de_B [j], $j = 1, 2, \dots, n$

Inicialmente todos sus elementos tienen valor “True” excepto para el nodo 1, con lo que pongo el nodo 1 en B como nodo de inicio (B \leftarrow { 1 }).

para $i = 2$ hasta n , hacer

para_nodos_fuera_de_B [i] \leftarrow True

finpara

para_nodos_fuera_de_B [1] \leftarrow False

(ahora B pasa de tener cero nodos a tener un nodo)

número_nodos_en_B \leftarrow 1

Matriz con_aristas_hacia_B [j], $j = 1, 2, \dots, n$

Inicialmente tiene todos sus elementos con valor “True” excepto para el nodo 1 que está en B.

para $i = 2$ hasta n , hacer

con_aristas_hacia_B [i] \leftarrow True

finpara



Recorrido óptimo de los nodos en una red

$con_aristas_hacia_B[1] \leftarrow False$

Cálculo del contenido inicial de las matrices “ $valor_min$ ” y “ $mas_proximo_en_B$ ”:

Inicialmente, el valor de “ $valor_min[i]$ ” para cualquier nodo i que tenga una arista con el nodo 1 será precisamente el valor de dicha arista puesto que B sólo tiene el nodo 1. Luego, si hay nodos “ i ” con aristas que inciden en el nodo 1 ponemos el valor de dichas aristas en “ $valor_min[i]$ ”, y si no existen aristas que inciden en el nodo 1, ponemos “False” en “ $con_aristas_hacia_B[i]$ ”:

```

para i = 2 hasta n , hacer
     $\underbrace{valor\_arista[i, 1] \geq 0}_{\text{Condición para que exista la arista entre el nodo "i" y el nodo 1.}}$  , entonces
         $valor\_min[i] \leftarrow valor\_arista[i, 1]$ 
         $mas\_proximo\_en\_B[i] \leftarrow 1$ 
    si no
         $con\_aristas\_hacia\_B[i] \leftarrow False$ 
    fin si
fin para
  
```

Inicialmente, como $B = \{1\}$, todos los nodos del grafo que tienen una arista con el nodo 1 tienen como valor dicho nodo 1 en su matriz “ $mas_proximo_en_B$ ”, es decir:

$mas_proximo_en_B[i] \leftarrow 1$, para todo i con una arista que incide en el nodo 1, y además, la distancia más corta entre el nodo 1 y el resto de nodos del grafo nos la dará la arista (si existe) que incide de cada nodo en el nodo 1.



Implementación del algoritmo de Prim

Ahora tengo que seleccionar el valor mas pequeño de todos los

$$"valor_min[i]"; \forall i \notin B$$

calculados.

Después, tengo que añadir al conjunto de aristas solución la arista que corresponde a este valor más pequeño hallado, y también tengo que incluir en B el nodo que incide en dicha arista y que no esta en B . Por último, añadiré un nodo más al número de nodos de B . Todos estos procesos están agrupados en el procedimiento "*siguiente_arista*".

Resumiendo, el código completo de este procedimiento será:

índice $\leftarrow 0$

número_nodos_en_B $\leftarrow 1$

```
para i = 2 hasta n , hacer
    para_nodos_fuera_de_B[i]  $\leftarrow$  True
finpara
```

para_nodos_fuera_de_B[1] \leftarrow False

```
para i = 2 hasta n , hacer
    con_aristas_hacia_B[i]  $\leftarrow$  True
finpara
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

con_aristas_hacia_B [1] \leftarrow False

```
para i = 2 hasta n , hacer
    si valor_arista [ i , 1 ]  $\geq$  0 , entonces
        valor_min [ i ]  $\leftarrow$  valor_arista [ i , 1 ]
        mas_proximo_en_B [ i ]  $\leftarrow$  1
    si no
        con_aristas_hacia_B [ i ]  $\leftarrow$  False
    finsi
finpara
```

siguiente_arista

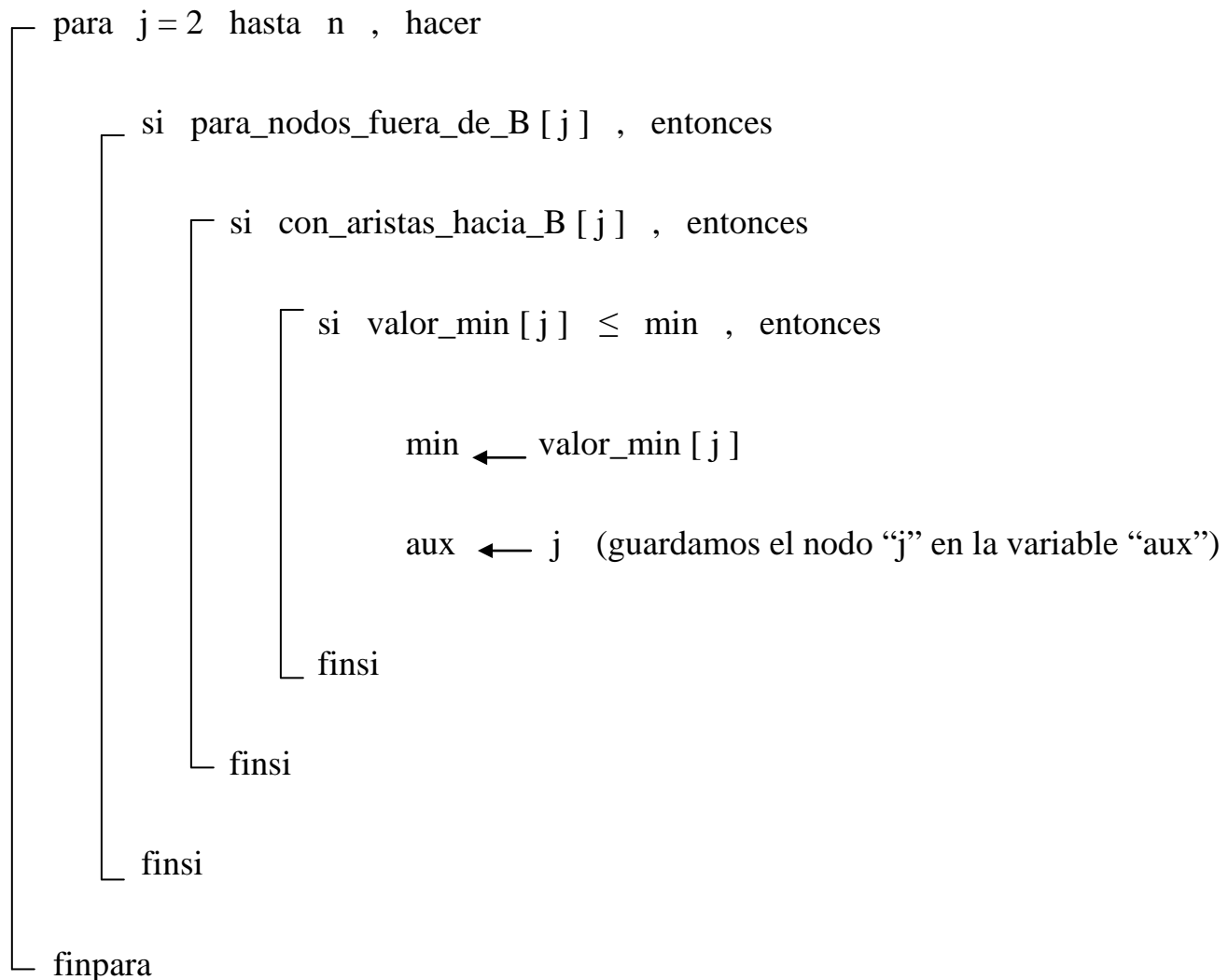


Implementación del algoritmo de Prim

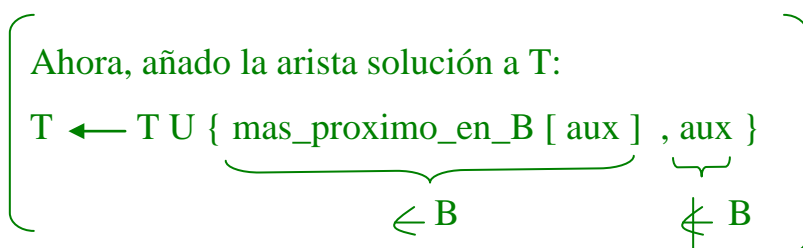
Procedimiento siguiente arista

Primero calculo el valor más pequeño de todos los “*valor_min*” ya que será el valor de la arista solución.

$\text{min} \leftarrow$ ponemos en esta variable el valor mas alto posible.



La siguiente arista de la solución irá del nodo contenido en la variable “*aux*” al nodo “*más_próximo_en_B [aux]*” y su valor será “*valor_min [aux]*”.





Recorrido óptimo de los nodos en una red

$\text{índice} \leftarrow \text{índice} + 1$

$\text{aristas_de_la_solución.nodop} [\text{índice}] \leftarrow \text{más_próximo_en_B} [\text{aux}]$

$\text{aristas_de_la_solución.nodoq} [\text{índice}] \leftarrow \text{aux}$

$\text{aristas_de_la_solución.valor} [\text{índice}] \leftarrow \text{valor_min} [\text{aux}]$

(Añado el nodo almacenado en la variable “aux” a B)

$\text{para_nodos_fuera_de_B} [\text{aux}] \leftarrow \text{False}$

(Sumo 1 al número de nodos de B)

$\text{numero_nodos_en_B} \leftarrow \text{numero_nodos_en_B} + 1$



Implementación del algoritmo de Prim

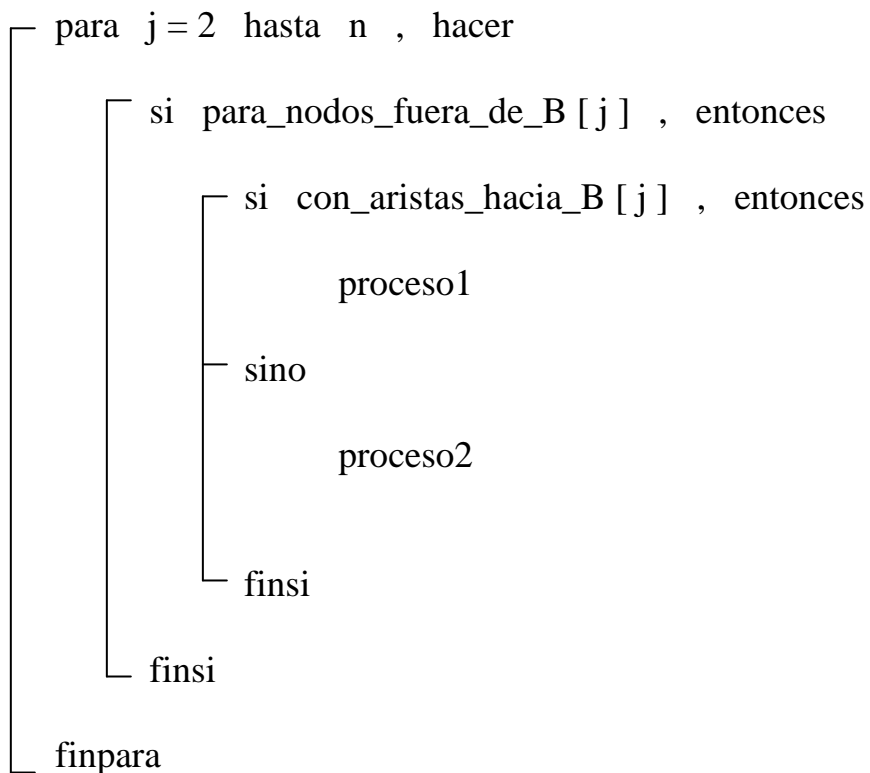
Procedimiento actualizar mínimos

Al añadir un nodo más a B contenido en la variable “aux”, (ahora el nodo contenido en “aux” $\leftarrow B$) tenemos que hacer lo siguiente:

$\forall j \notin B$, actualizo o calculo (según los casos) “valor_min [j] ” y “más_próximo_en_B [j]”.

Para ver todos los casos posibles, lo mejor es seguir el organigrama gráfico hecho anteriormente para este procedimiento.

El bucle empieza desde el nodo 2 ya que el nodo 1 está en B desde el principio y nunca se va a considerar.





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento **proceso1**

```
si valor_arista [ j , aux ]  $\geq$  0 , entonces
┌
│   si valor_arista [ j , aux ] < valor_min [ j ] , entonces
│   │   valor_min [ j ]  $\leftarrow$  valor_arista [ j , aux ]
│   │   más_próximo_en_B [ j ]  $\leftarrow$  aux
│   └   fin si
└   fin si
```

Procedimiento **proceso2**

```
si valor_arista [ j , aux ]  $\geq$  0 , entonces
┌
│   valor_min [ j ]  $\leftarrow$  valor_arista [ j , aux ]
│   más_próximo_en_B [ j ]  $\leftarrow$  aux
│   con_aristas_hacia_B [ j ]  $\leftarrow$  True
└   fin si
```



Implementación del algoritmo de Prim

2.2.4.2.- Implementación del algoritmo de Prim a través de la intervención del usuario seleccionando aristas sobre un grafo

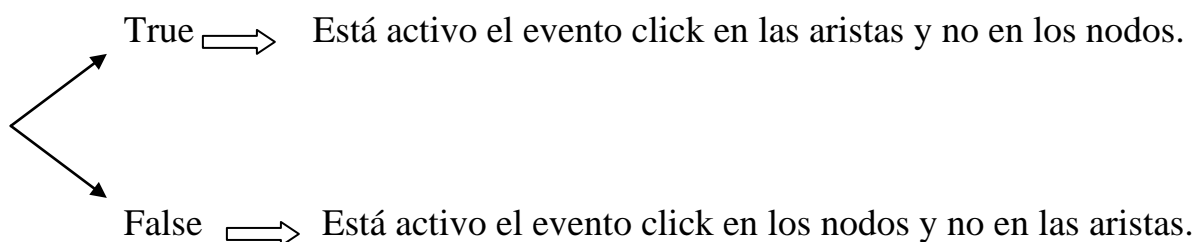
Primero explicaré algunas variables para seguir mejor el programa, después continuaré con los organigramas funcionales para ver el programa en su conjunto y por último escribiré el pseudocódigo.

El usuario, primero debe seleccionar con el ratón el nodo de inicio y después debe ir seleccionando aristas hasta completar la solución óptima.

Si existen varias soluciones, no se van a calcular todas a la vez de forma automática sino que el usuario puede llegar a una solución óptima de las posibles soluciones que existan iterando con el grafo.

Variables

- La variable “*índice*” nos dice en todo momento la situación en la matriz “aristas_de_la_solución” de la última arista introducida. Se inicializa en el evento click en un nodo y se va incrementando cada vez que se añade una arista al conjunto de aristas solución en el procedimiento “*nueva_situación*”.
- La variable booleana “*sólo_aristas*” controla la activación o desactivación de los eventos click sobre un nodo o una arista:





Recorrido óptimo de los nodos en una red

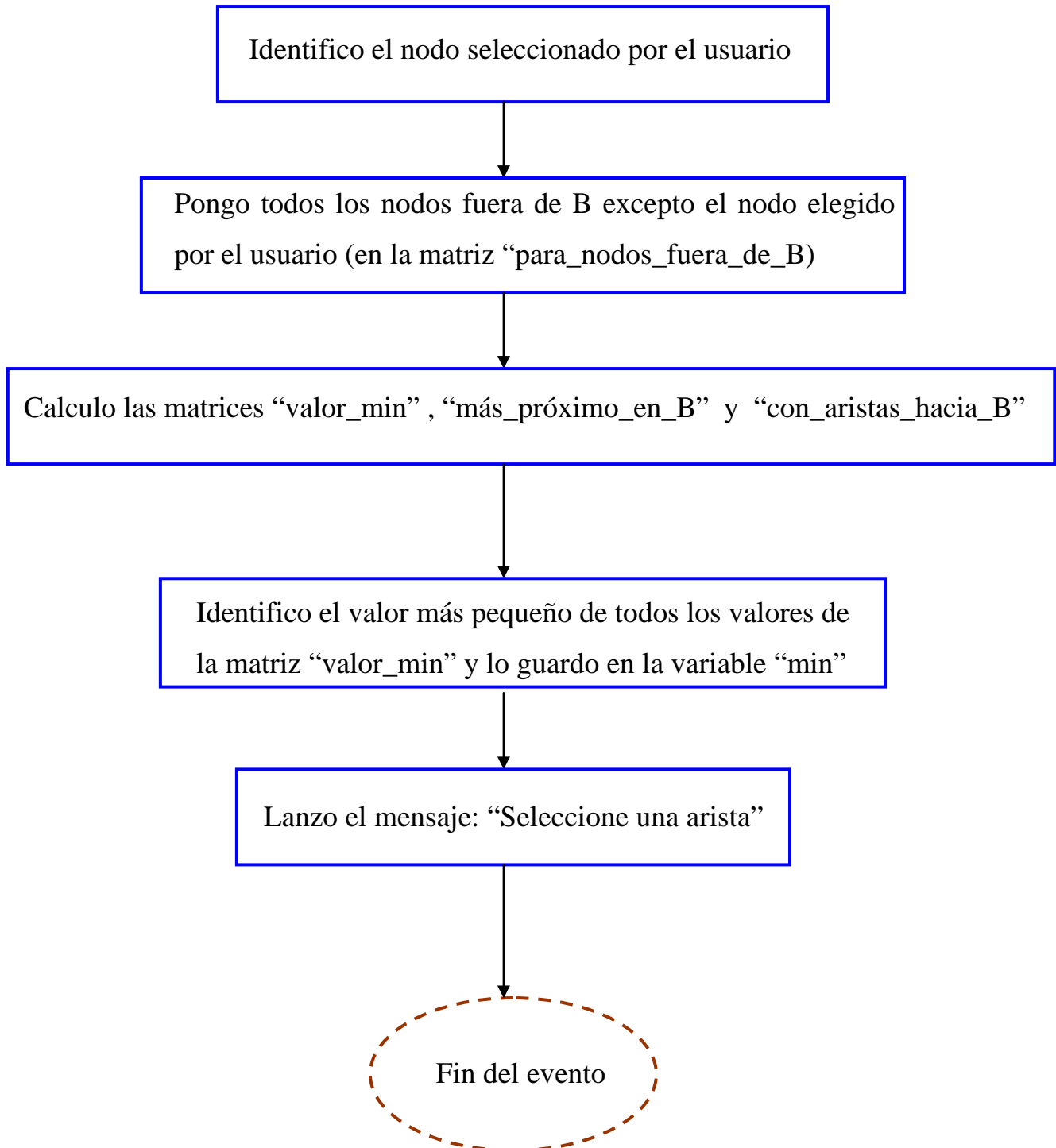
El programa, a través de esta variable obliga a que la primera acción del usuario sea seleccionar un nodo y cuando el usuario lo haga, sólo podrá seleccionar aristas.

- La variable “*min*” almacena el valor más pequeño de todos los valores de la matriz “*valor_min*”. Esto, nos permite saber en todo momento el valor de la siguiente arista que debe incluirse en el conjunto de las aristas de la solución y será la referencia a comparar con el valor de la arista escogida por el usuario.
- La variable “*número_nodos_en_B*” nos dice el número de nodos que tiene el conjunto B en todo momento, lo cual es importante para la finalización del programa cuando dicha variable tenga un número de nodos igual al número de nodos del grafo. Se inicializa a uno cuando el usuario selecciona el nodo de origen (evento click de un nodo) y se incrementa cada vez que se añade un nuevo nodo al conjunto B (procedimiento “*nueva_situación*”).



Implementación del algoritmo de Prim

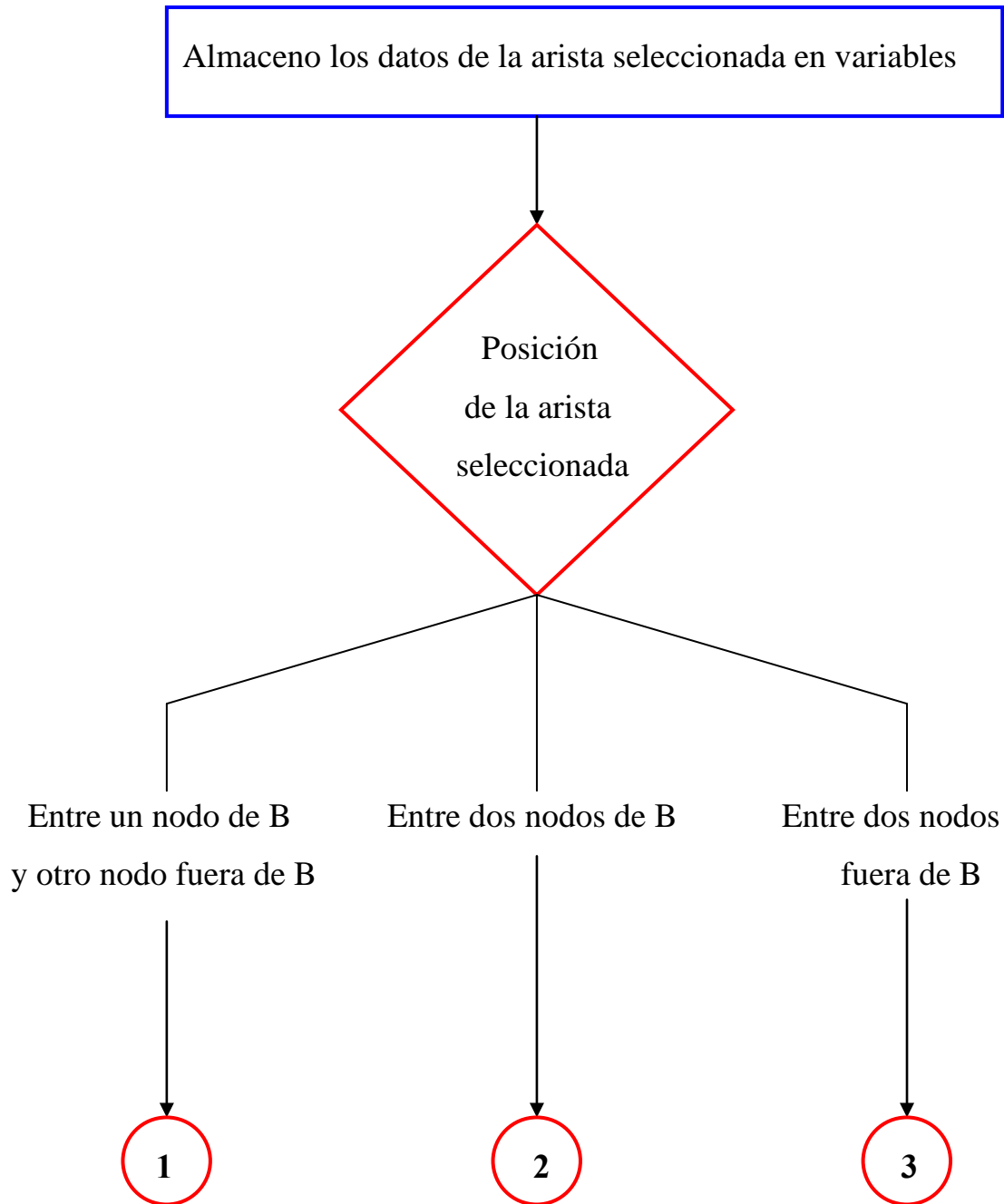
Organigrama funcional del “evento click en un nodo”





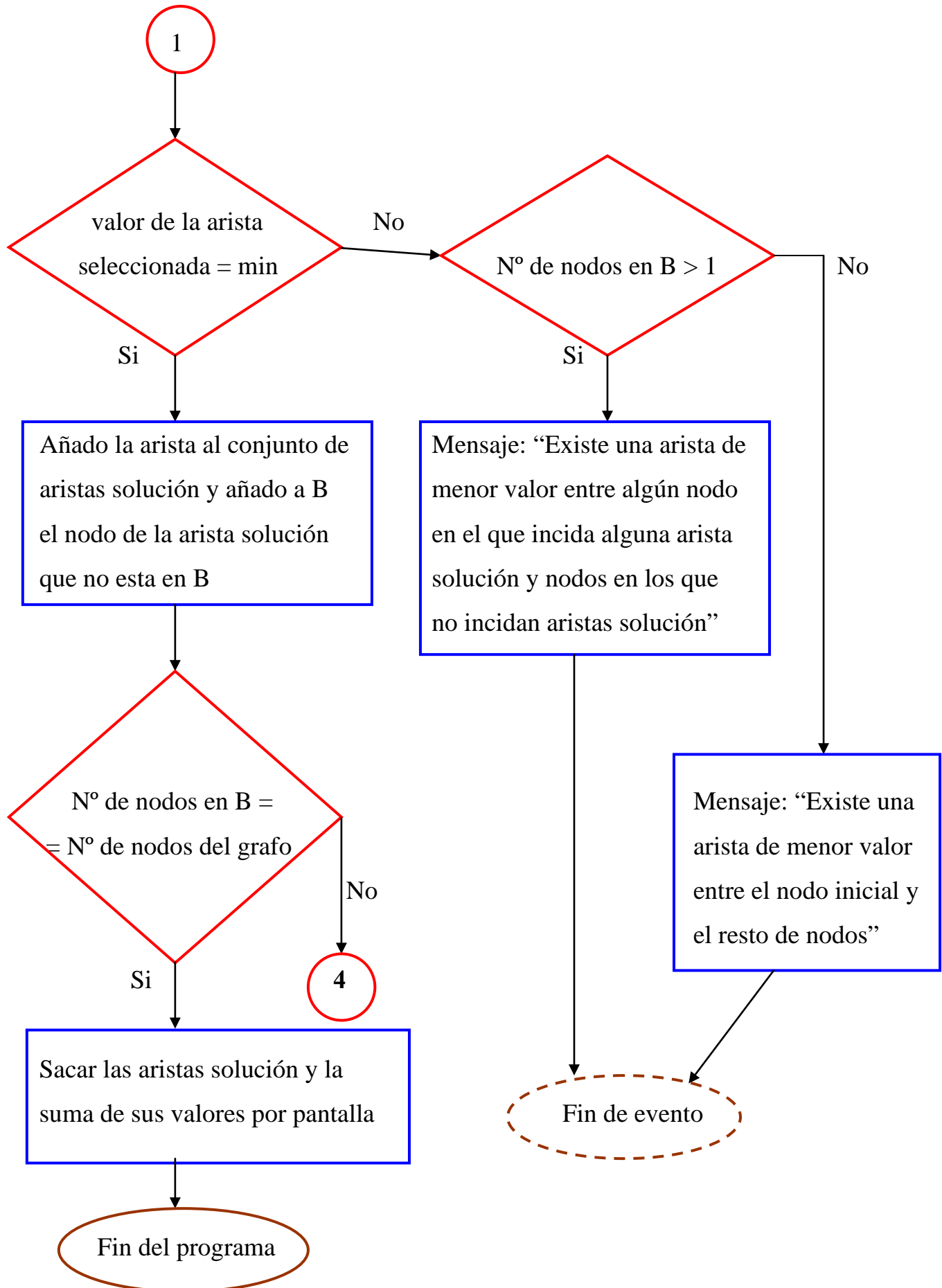
Recorrido óptimo de los nodos en una red

Organigrama funcional del “evento click en una arista”



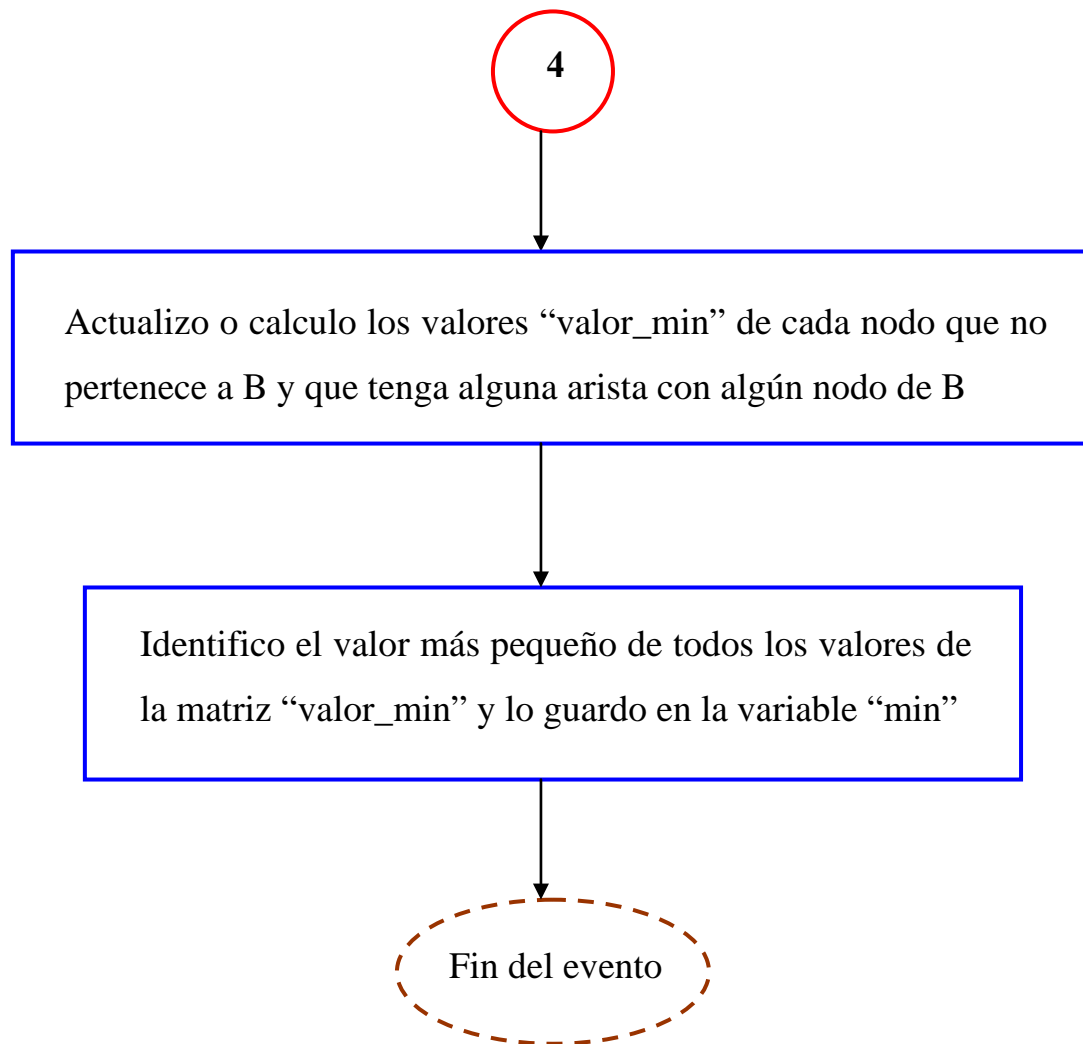


Implementación del algoritmo de Prim



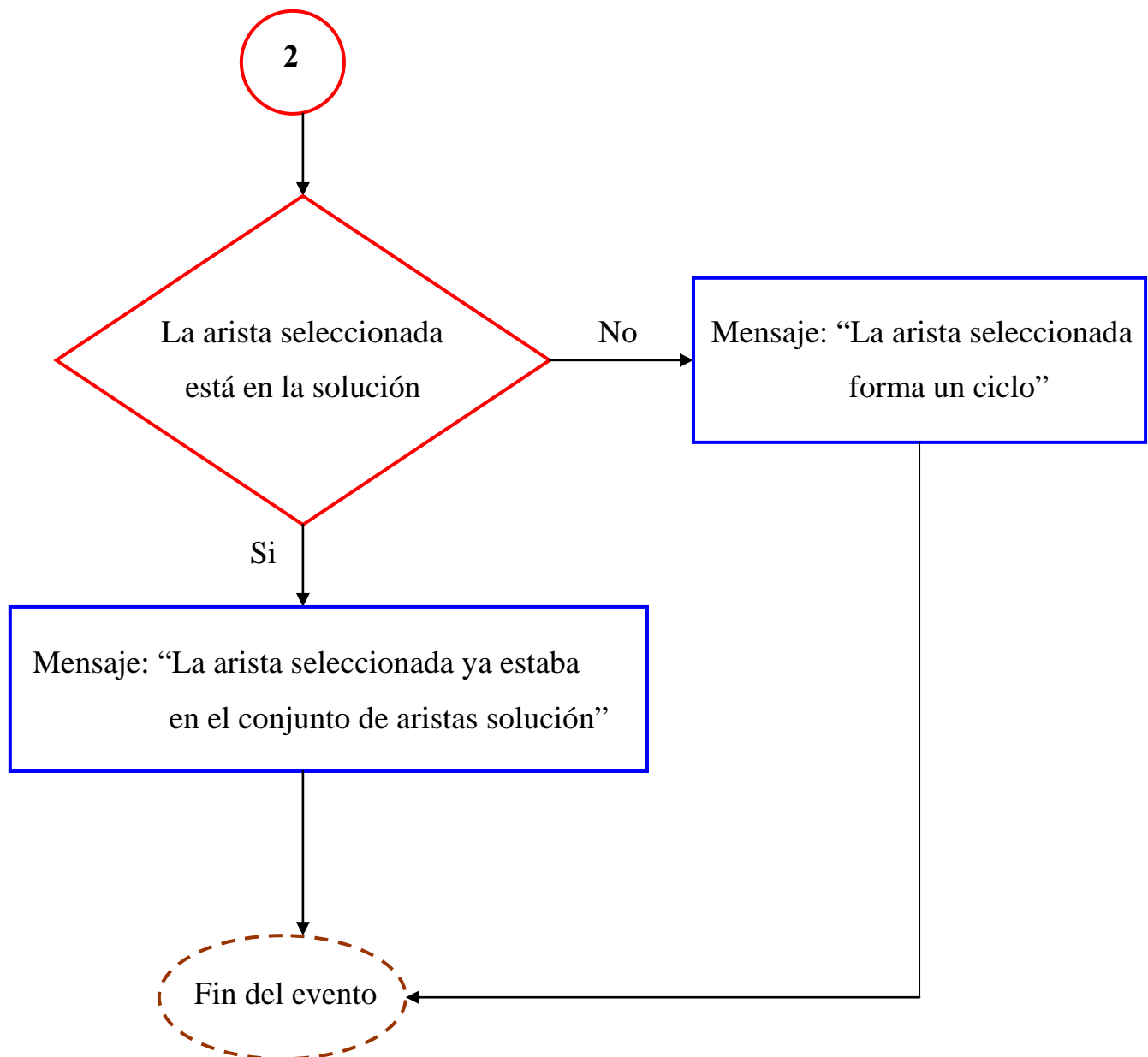


Recorrido óptimo de los nodos en una red



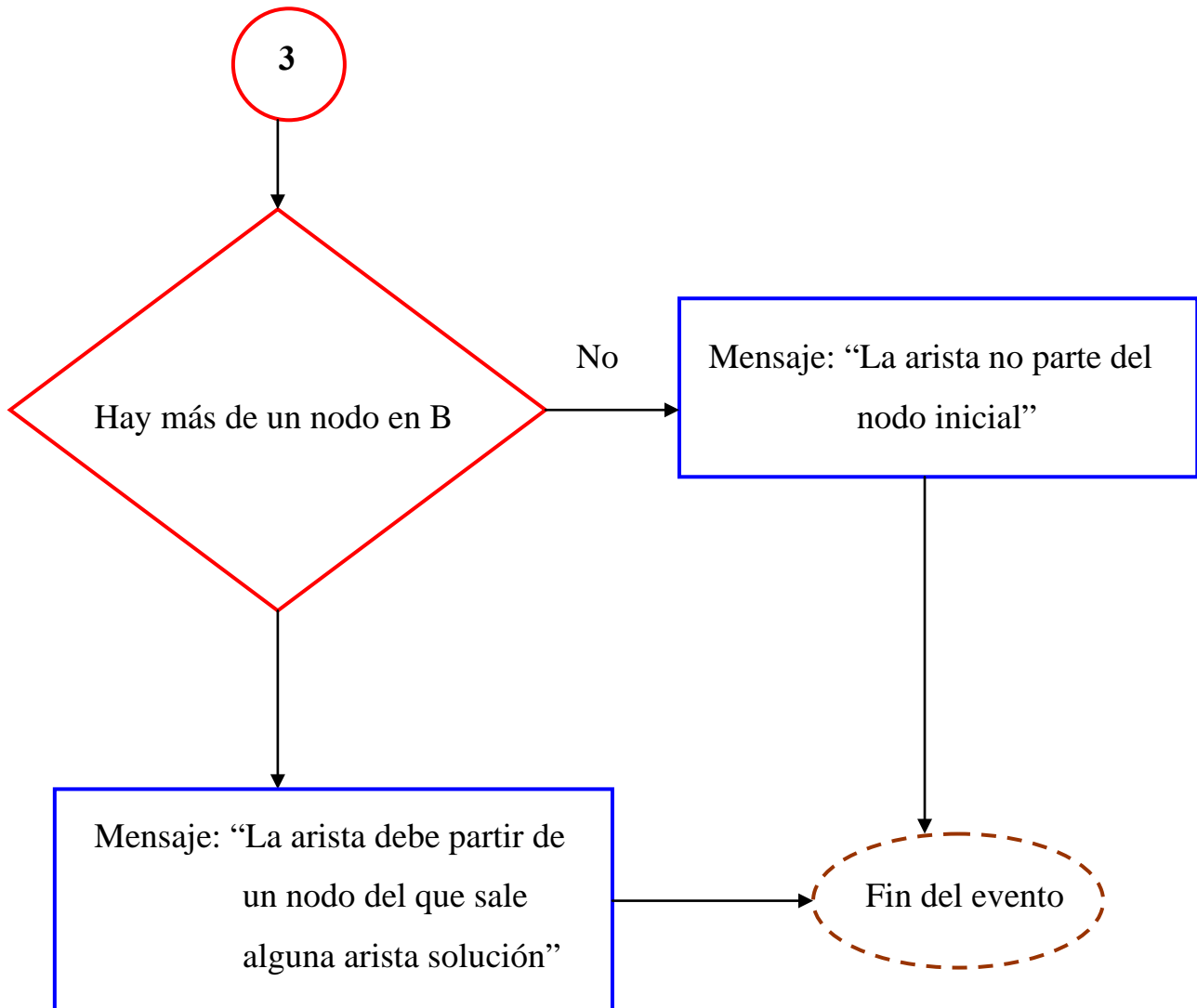


Implementación del algoritmo de Prim





Recorrido óptimo de los nodos en una red





Implementación del algoritmo de Prim

Programa principal

Obligo a que sólo esté activo el evento click en un nodo cuando se empieza la ejecución del programa

sólo_aristas ← False

Mensaje: “Seleccione el nodo de inicio”

Evento click en un nodo

Evento click en una arista



Recorrido óptimo de los nodos en una red

EVENTO CLICK EN UN NODO

si no sólo_aristas , entonces

nodo_inicio \leftarrow nodo seleccionado por el usuario

índice \leftarrow 0

(Pongo todos los nodos fuera de B excepto el nodo seleccionado por el usuario)

```
para i = 1 hasta n , hacer
    para_nodos_fuera_de_B [ i ]  $\leftarrow$  True
finpara
```

para_nodos_fuera_de_B [nodo_inicio] \leftarrow False

(El número de nodos contenidos en B es uno)

número_nodos_en_B \leftarrow 1

(Inicializo provisionalmente la matriz “con_aristas_hacia_B”)

```
para i = 1 hasta n , hacer
    con_aristas_hacia_B [ i ]  $\leftarrow$  True
finpara
```

con_aristas_hacia_B [nodo_inicio] \leftarrow False



Implementación del algoritmo de Prim

(Calculo el contenido inicial de las matrices “valor_min” y “más_próximo_en_B”)

```
para i = 1 hasta n , hacer
    si para_nodos_fuera_de_B [ i ] , entonces
        si valor_arista [ i , nodo_inicio ]  $\geq$  0 , entonces
            valor_min [ i ]  $\leftarrow$  valor_arista [ i , nodo_inicio ]
            más_próximo_en_B [ i ]  $\leftarrow$  nodo_inicio
        sino
            con_aristas_hacia_B [ i ]  $\leftarrow$  False
        finsi
    finsi
finpara
```

Calculo el valor más pequeño de todos los
“valor_min” y lo guardo en la variable “min”

calcular_min

(Obligo a que sólo esté activo el evento click en una arista)

sólo_aristas \leftarrow True

Mensaje: “Seleccione una arista”

sino

Mensaje: “Debe seleccionar una arista”

finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “calcular_min”

De todos los valores existentes de la matriz “*valor_min*” calculo el más pequeño y lo guardo en la variable “*min*”.

min ← ponemos en esta variable el valor más alto posible

```
para j = 1 hasta n , hacer
    si para_nodos_fuera_de_B [ j ] , entonces
        si con_aristas_hacia_B [ j ] , entonces
            si valor_min [ j ] ≤ min , entonces
                min ← valor_min [ j ]
            fin si
        fin si
    fin si
finpara
```



Implementación del algoritmo de Prim

EVENTO CLICK EN LA ARISTA

si sólo_aristas , entonces

(Los datos de la arista seleccionada los introduciré en las siguientes variables)

nodop ← un nodo incidente en la arista

nodoq ← el otro nodo incidente en la arista

valor_arista_usuario ← valor de la arista seleccionada

La arista seleccionada debe estar entre un nodo de B y otro nodo fuera de B, para comprobarlo utilizo el procedimiento “lugar_arista”

lugar_arista

Después de ejecutarse el procedimiento “lugar_arista”, si la variable booleana “arista_posible” es True, la arista seleccionada está entre un nodo de B y otro nodo fuera de B, y si la variable booleana “los_dos_nodos_en_B” es True, la arista seleccionada está entre dos nodos de B

si arista_posible , entonces

si valor_arista_usuario = min , entonces

(El usuario ha elegido bien)

arista_correcta

sino

(El usuario ha elegido mal)

existe_arista_de_menor_valor

finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

sino

(El usuario ha elegido mal)
situación_arista_erronea

finsi

sino

Mensaje: “Debe seleccionar el nodo origen”

finsi



Implementación del algoritmo de Prim

Procedimiento “lugar_arista”

los_dos_nodos_en_B \leftarrow False

arista_posible \leftarrow False

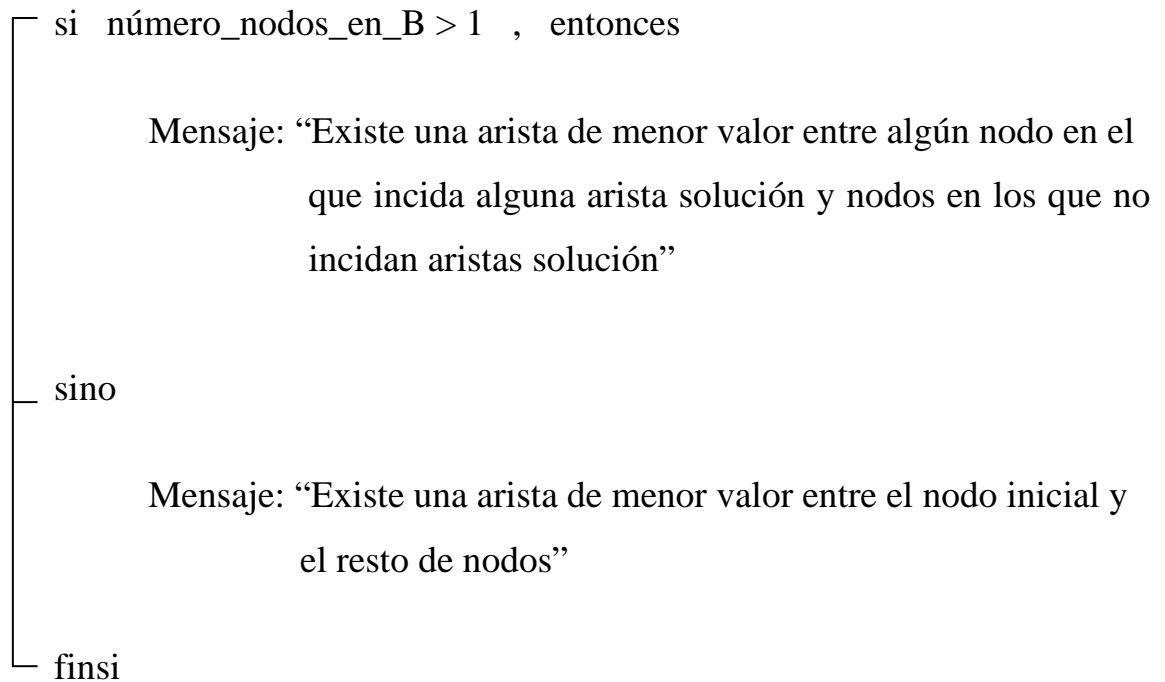
```
si para_nodos_fuera_de_B [ nodop ] , entonces
┌
│   si no para_nodos_fuera_de_B [ nodoq ] , entonces
│   │   arista_posible  $\leftarrow$  True
│   └   fin si
└   sino
    ┌   si para_nodos_fuera_de_B [ nodoq ] , entonces
    │   │   arista_posible  $\leftarrow$  True
    │   └   sino
    │       los_dos_nodos_en_B  $\leftarrow$  True
    └   fin si
fin si
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “existe arista de menor valor”

La arista seleccionada está entre un nodo de B y otro nodo que no pertenece a B pero no es la arista de menor valor.





Implementación del algoritmo de Prim

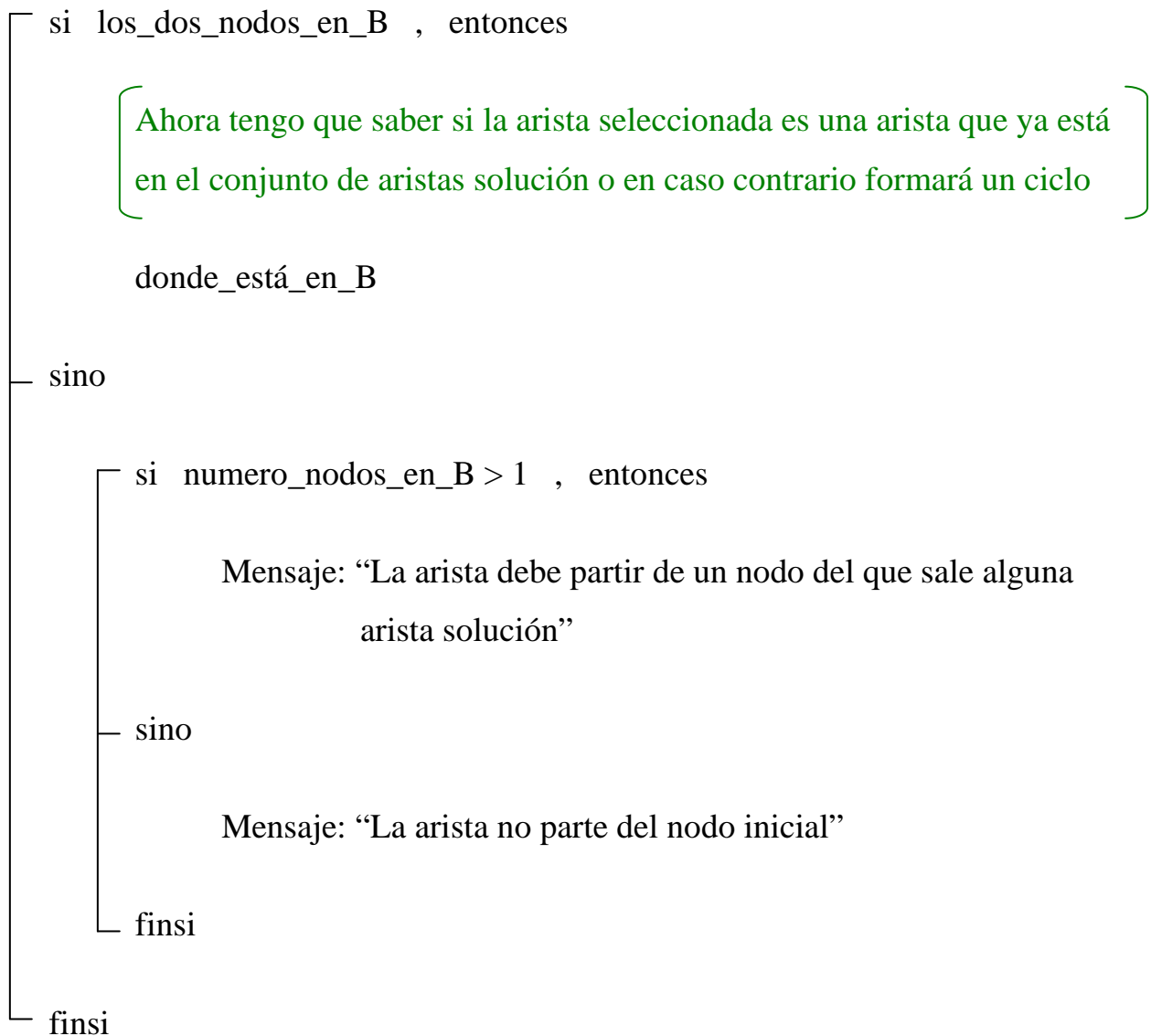
Procedimiento “situación arista erronea”

La arista seleccionada esta mal elegida porque no está entre un nodo de B y otro nodo que no pertenece a B .

Nos quedan dos posibilidades en cuanto a la situación de la arista:

Que esté entre dos nodos de B .

Que esté entre dos nodos que no pertenecen a B .





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “donde está en B”

Si los dos nodos pertenecen a B , lógicamente, existe por lo menos una arista en el conjunto de aristas solución y más de un nodo en el conjunto B .

La función booleana “*está_en_la_solución*” me dirá si la arista seleccionada ya ha sido incluida con anterioridad en el conjunto de aristas solución.

si *esta_en_la_solución* , entonces

(Si la arista seleccionada está en el conjunto de aristas solución)

Mensaje: “La arista seleccionada ya estaba en el conjunto de aristas solución”

sino

(Si la arista seleccionada no está entre las aristas de la solución)

Mensaje: “La arista seleccionada forma un ciclo”

finsi



Implementación del algoritmo de Prim

Función “está en la solución”

está_en_la_solución = False

```
para i = 1 hasta índice , hacer
    (
        (
            nodop = aristas_de_la_solución.nodop [ i ]
            y
            nodoq = aristas_de_la_solución.nodoq [ i ]
        )
        si
            ó
            (
                (
                    nodop = aristas_de_la_solución.nodoq [ i ]
                    y
                    nodoq = aristas_de_la_solución.nodop [ i ]
                )
                está_en_la_solución = True
            )
        finsi
    )
finpara
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “arista correcta”

Mensaje: “Arista de la solución”

Poner la arista de color rojo

Añado la arista al conjunto de aristas solución, y añado a B el nodo de la arista solución que no está en B

nueva_situación

(Actualizo los valores “valor_min” de cada nodo que no pertenece a B)

actualizar_mínimos

(Ahora tengo que calcular el menor de todos los valores “valor_min”)

calcular_min



Implementación del algoritmo de Prim

Procedimiento “nueva situación”

(Añado la arista seleccionada por el usuario al conjunto de aristas solución)

índice \leftarrow índice + 1

aristas_de_la_solución.nodop [índice] \leftarrow nodop

aristas_de_la_solución.nodoq [índice] \leftarrow nodoq

aristas_de_la_solución.valor [índice] \leftarrow valor_arista_usuario

(Añado a B el nodo de la arista solución que no esta en B)

```
si para_nodos_fuera_de_B [ nodop ] , entonces
    para_nodos_fuera_de_B [ nodop ]  $\leftarrow$  False
    aux  $\leftarrow$  nodop
sino
    para_nodos_fuera_de_B [ nodoq ]  $\leftarrow$  False
    aux  $\leftarrow$  nodoq
finsi
```

(Incremento en uno el número de nodos en B)

número_nodos_en_B \leftarrow número_nodos_en_B + 1



Recorrido óptimo de los nodos en una red

(Tengo que comprobar si se han completado todas las aristas de la solución)

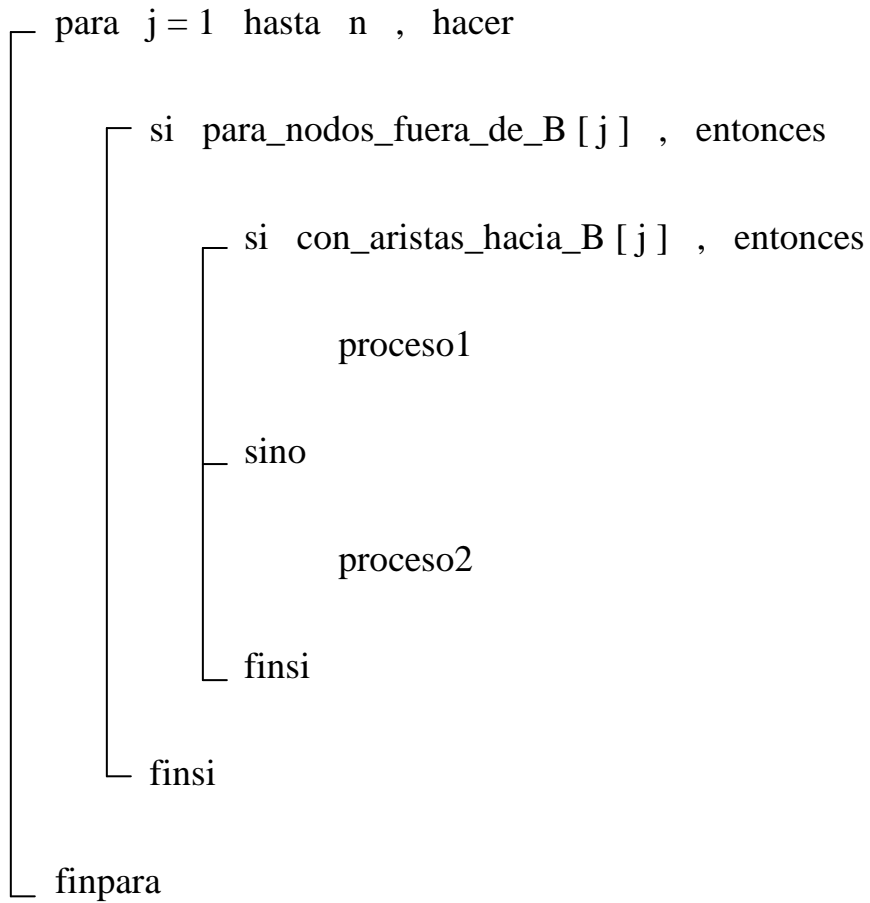
(Siendo “n” el número de nodos del grafo)

```
si número_nodos_en_B = n , entonces  
    sacar_la_solución  
    Fin del programa  
finsi
```



Implementación del algoritmo de Prim

Procedimiento “actualizar mínimos”





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “proceso1”

```
si valor_arista [ j , aux ]  $\geq$  0 , entonces
┌
│   si valor_arista [ j , aux ] < valor_min [ j ] , entonces
│   │   valor_min [ j ]  $\leftarrow$  valor_arista [ j , aux ]
│   │   más_próximo_en_B [ j ]  $\leftarrow$  aux
│   └   fin si
└   fin si
```

Procedimiento “proceso2”

```
si valor_arista [ j , aux ]  $\geq$  0 , entonces
┌
│   valor_min [ j ]  $\leftarrow$  valor_arista [ j , aux ]
│   más_próximo_en_B [ j ]  $\leftarrow$  aux
│   con_aristas_hacia_B [ j ]  $\leftarrow$  True
└   fin si
```



Implementación del algoritmo de Prim

Procedimiento “sacar la solución”

Las aristas solución junto con la suma total de los valores de las aristas solución se muestran en una ventana.

Los datos se obtienen según el siguiente procedimiento:

suma \leftarrow 0

para $i = 1$ hasta índice , hacer

 nodop \leftarrow aristas_de_la_solución.nodop [i]

 nodoq \leftarrow aristas_de_la_solución.nodoq [i]

 valor \leftarrow aristas_de_la_solución.valor [i]

 Mostrar “nodop” , “nodoq” , “valor”

 suma \leftarrow suma + valor

finpara

Mostrar “suma”



2.2.5.- Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones (solución automática)

Para explicar la resolución del algoritmo de Prim con todas las soluciones óptimas seguiré las siguientes fases:

Primera fase:

- Primero explicaré el proceso general que voy a seguir para obtener todas las soluciones óptimas únicas.
- A continuación, explicaré los soportes de datos (matrices) sobre los que se va a apoyar el programa.

Segunda fase:

- Desarrollo del organigrama funcional para ver todo el proceso de forma global.
- Explicación de las variables del programa para controlar y seguir mejor el flujo de instrucciones.
- Implementación del programa en pseudocódigo con comentarios explicativos.

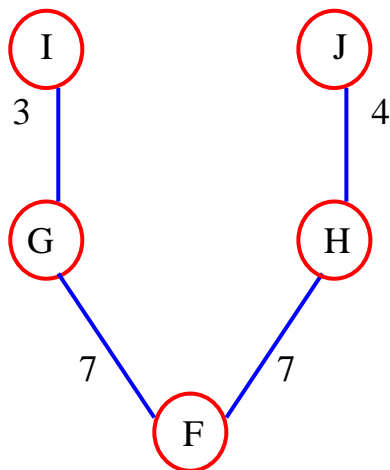


Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

2.2.5.1.- Proceso general y soporte de datos

El programa sigue el algoritmo de Prim dividiendo el grafo en dos grupos de nodos: nodos en el conjunto B y nodos fuera de B y actuando sobre las aristas que unen estos dos grupos de nodos.

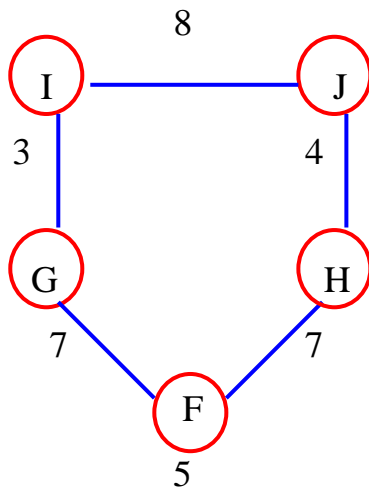
Las aristas que pueden producir varias soluciones son las aristas que tienen el mismo valor. Si existen aristas con el mismo valor entre nodos de B y nodos fuera de B de tal forma que esas aristas son las apropiadas, según el algoritmo de Prim, para estar en el conjunto de aristas de la solución (tienen el valor más pequeño entre nodos de B y nodos fuera de B), hay que crear tantas soluciones óptimas como aristas con el mismo valor se produzcan. Después, sólo cuando las $(n - 1)$ aristas de cada solución óptima completa sean conocidas, hay que asegurarse de que las soluciones halladas no están repetidas. Para explicar el porque de este proceder seguiremos varios ejemplos. En todos los ejemplos empezamos el algoritmo de Prim a partir del nodo F :



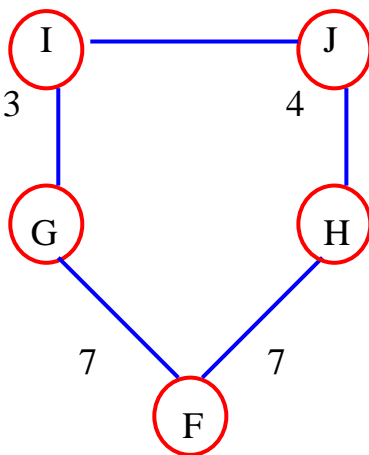
En este ejemplo, a pesar de que existen dos aristas con el mismo valor (7), sólo existe una solución óptima al no poderse descartar ninguna arista (el grafo no sería conexo).



Recorrido óptimo de los nodos en una red



En este ejemplo sigue habiendo una única solución óptima al ser la arista de valor ocho mayor que las aristas de valor siete.



Sin embargo, en este ejemplo existen dos soluciones óptimas al ser la arista de valor cinco menor que las aristas de valor siete:

$\{ I, J \}, \{ G, I \}, \{ H, J \}, \{ F, G \}$

$\{ I, J \}, \{ G, I \}, \{ H, J \}, \{ F, H \}$

A diferencia del algoritmo de Kruskal que tiene una visión global de todo el grafo seleccionando todas las aristas del grafo con el mismo valor, el algoritmo de Prim comienza en un nodo y no sabe las aristas que va a encontrar salvo las aristas que salen del conjunto B hacia nodos fuera de B , es decir, tiene una visión parcial del grafo.

Si el nodo de inicio es el nodo F , al empezar, no sabemos que valor tiene la arista $\{ I, J \}$, es más, no sabemos si existe dicha arista, lo único que conocemos es que de F salen dos aristas de valor siete y no podemos saber si estas dos aristas del mismo valor van a generar una o dos soluciones. Por estas razones, nos creamos dos



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

soluciones y en cada solución irá una arista distinta de valor siete. Al final, sólo cuando completemos las dos soluciones, sabremos si están repetidas o no.

Si nos encontramos varias aristas con el mismo valor que puedan estar en la solución óptima, creamos tantas soluciones óptimas como aristas con el mismo valor y cuando se complete cada solución con todas sus aristas ($n - 1$ aristas, siendo n el número de nodos del grafo), se compara con las soluciones óptimas completas ya existentes para ver si está repetida. Eliminando todas las soluciones repetidas, al final nos quedará una matriz “*aristas_de_la_solución*” con un número de filas igual al número de soluciones óptimas únicas y en cada fila, por tanto, estarán las $(n - 1)$ aristas de una solución óptima, única y completa.

Por tanto, mientras no se presenten varias aristas con el mismo valor como candidatas válidas a ser la próxima arista que se incluirá en el conjunto de aristas de la solución, aplicaré el algoritmo de Prim con normalidad arista por arista y cuando surjan varias aristas a la vez como posibles aristas de la solución se hará lo siguiente:

Cada arista estará en una fila distinta de la matriz “*aristas_de_la_solución*”, es decir, una arista se incorporará normalmente a la fila activa, entendiendo por ***fila activa*** la fila en donde estamos guardando, en el momento actual, las aristas de la solución según el algoritmo de Prim (la variable “*fila*” nos dice en todo momento cual es la fila activa) y para el resto de aristas con el mismo valor se crean filas nuevas copiando todas las aristas menos la última desde la fila activa al resto de filas recién creadas y poniendo como última arista de cada fila recién creada una arista distinta con el mismo valor.

Evidentemente, el número de filas nuevas creadas será igual al número de aristas con el mismo valor menos una, ya que una de dichas aristas se incorpora a la fila activa.

A continuación, seguimos el proceso normalmente en la fila activa hasta completar las $(n - 1)$ aristas.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

El proceso de crear nuevas filas se produce siempre que nos encontramos un grupo de aristas con el mismo valor.

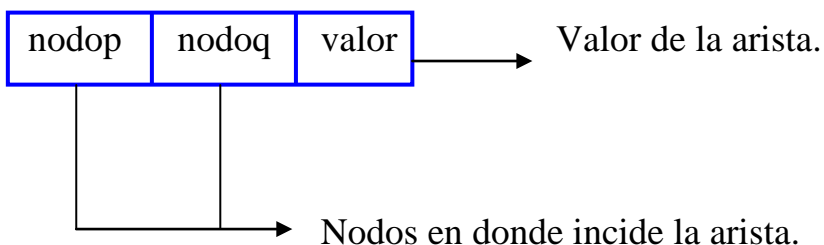
Cuando se completa con $(n - 1)$ aristas una determinada solución óptima, comprobamos que la solución no esté repetida y si lo esta, eliminamos la fila activa que la almacena. A continuación examinamos el resto de filas de la matriz “*aristas_de_la_solución*” y si todas sus filas están completas (tienen $(n - 1)$ aristas), se termina el algoritmo de Prim. Si queda alguna fila que aun no tiene todas las aristas $(n - 1)$, dicha fila pasa a ser la fila activa y continuamos aplicándola el algoritmo de Prim para completar las aristas de la solución que faltan.

Matriz “aristas_de_la_solución”

Es una matriz que al terminar el programa tiene un número de filas igual al número total de soluciones óptimas únicas posible, y “ $n - 1$ ” columnas, siendo “ n ” el número de nodos del grafo.

Cada fila representa una única solución óptima y cada solución óptima tiene exactamente “ $n - 1$ ” aristas.

Cada elemento de esta matriz contiene la información de una arista solución:



Para referirme a un campo en particular de una fila “ i ” y de una columna (arista) “ j ” usaré la notación:



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

`aristas_de_la_solución.nodop [i , j]`

`aristas_de_la_solución.nodoq [i , j]`

`aristas_de_la_solución.valor [i , j]`

y para referirme a una arista “j” de una fila “i” de la matriz con todos sus campos:

aristas_de_la_solución [i , j]

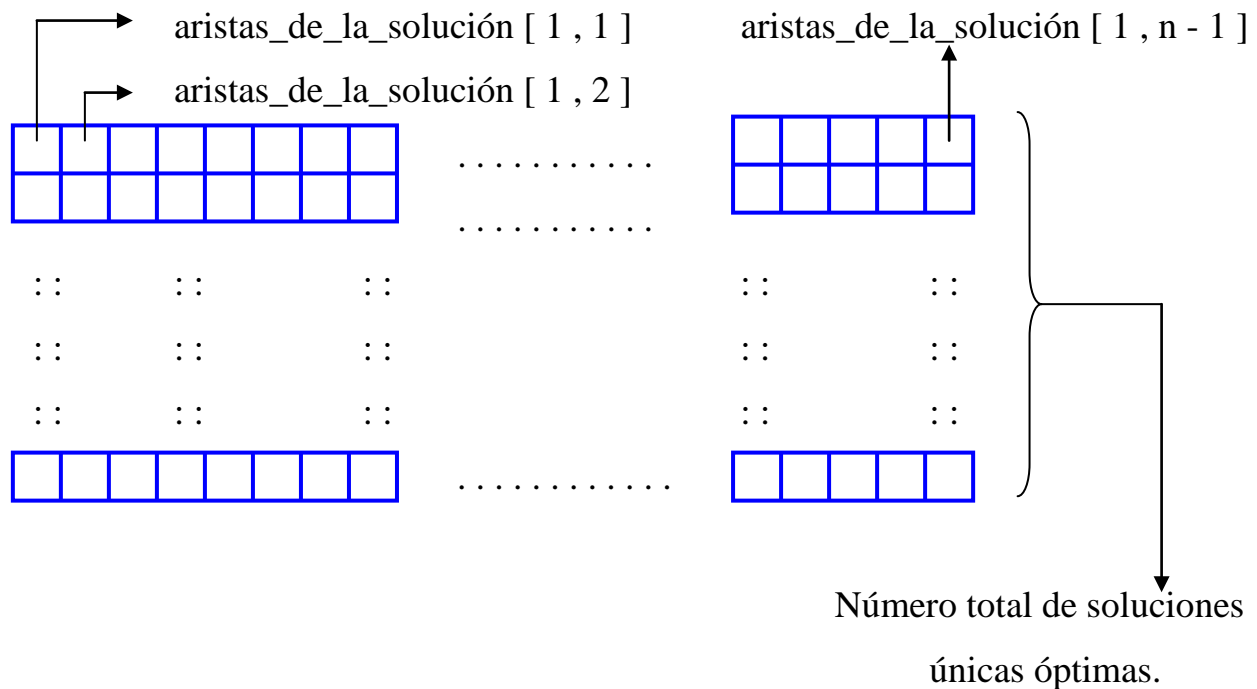
Para saber en todo momento donde tengo que almacenar la siguiente arista de la solución, utilizaré las variables “fila” y “columna”. Estas variables, están inicializadas a uno y cuando se quiere almacenar una nueva arista se incrementa “columna” en uno, a no ser que la fila en donde estemos ya tenga “ $n - 1$ ” aristas con lo cual incrementaríamos “fila” en uno y ponemos “columna” a uno. En definitiva, insertaríamos la nueva arista solución en:

aristas_de_la_solución [fila , columna]

La matriz completa “*aristas_de_la_solución*” cuando finaliza el algoritmo de Prim con todas las soluciones será:



Recorrido óptimo de los nodos en una red



Matriz "solución parcial"

Tiene un número de filas igual al número de aristas con el mismo valor, menos una, que pueden estar en el conjunto de aristas de la solución, es decir, el número de soluciones óptimas menos una que se pueden producir al intentar añadir una arista nueva al conjunto de aristas solución (menos una porque una de las aristas con el mismo valor se queda en la fila activa).

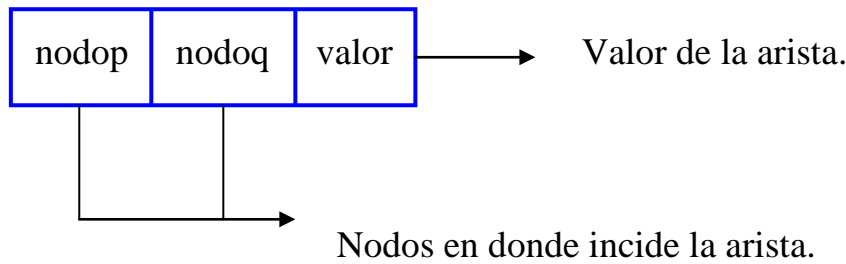
Cada vez que intentamos añadir una nueva arista al conjunto de aristas solución y se producen varias soluciones, se inicializa el número de filas de esta matriz al valor del número de soluciones óptimas menos una.

Sólo tendrá una columna y corresponderá a la arista con el mismo valor que deriva en una nueva solución.

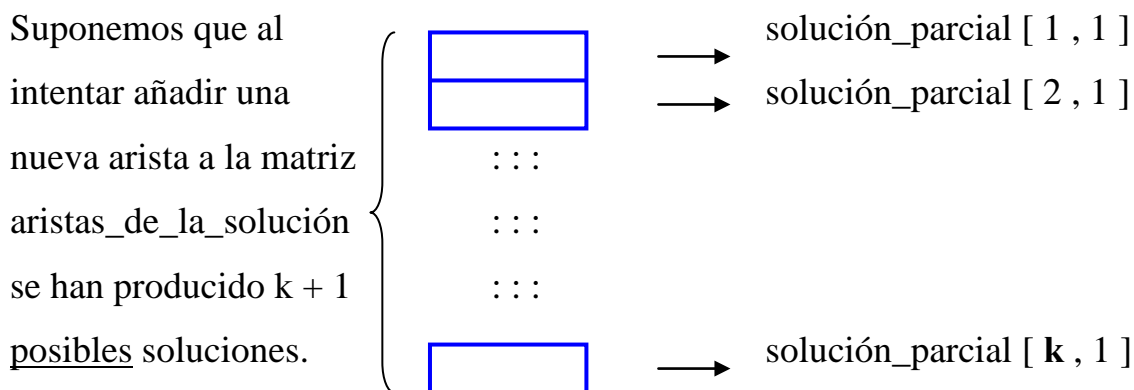
Cada elemento tendrá la misma información que un elemento de la matriz "aristas_de_la_solución":



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones



La matriz completa tiene la estructura siguiente:



Cada único elemento de una fila es una arista que nos abre un camino hacia una solución óptima (que puede que no sea única). Más tarde, cuando se completa una solución óptima (“ $n - 1$ ” aristas en una fila de la matriz “*aristas_de_la_solución*”) se comprueba si dicha solución está repetida.

Por ejemplo, con un grafo de 10 nodos y una fila activa con 5 aristas de la solución, nos encontramos con que hay tres aristas con el mismo valor que pueden estar en la solución óptima de la fila activa. Los pasos a seguir son:

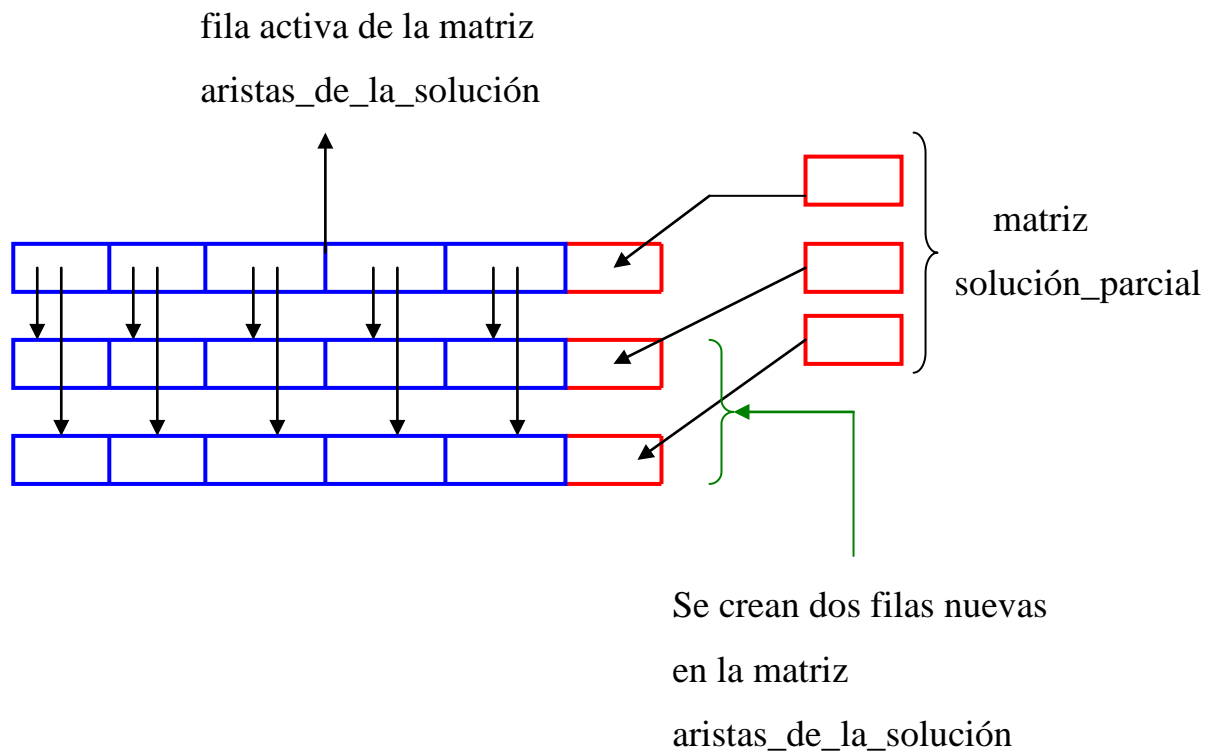
- 1.- Creamos dos filas nuevas en la matriz “*aristas_de_la_solución*” (número de aristas con el mismo valor $- 1$).
- 2.- Copiamos la fila activa en las dos filas nuevas.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

- 3.- Una arista con el mismo valor va a la fila activa y las otras dos aristas con el mismo valor a las dos filas nuevas.

Gráficamente:



Cada vez que nos encontremos con varias aristas con el mismo valor candidatas a estar en el conjunto de aristas solución (fila activa) seguiremos el mismo proceso.

Cuando la fila activa se complete (tenga $n - 1$ aristas) pasamos la fila activa a la siguiente fila de la matriz “*aristas_de_la_solución*” para aplicando el algoritmo de Prim completar las aristas solución que faltan.

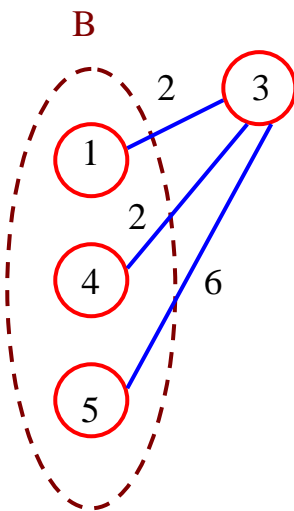


Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

Matriz “más próximo en B”

La matriz “*más próximo en B*” es una matriz de $n \times n$ elementos (siendo n el número de nodos del grafo) que nos dice los nodos “ j ” que están en B para un solo nodo “ i ” que no está en B , tal que *valor_min* [i] es precisamente el valor de las aristas entre el nodo “ i ” y cada nodo “ j ”.

“ i ” representa la fila y los nodos “ j ” las columnas. Por ejemplo:



Si como se muestra en la figura el nodo “ i ” es el nodo 3 y el valor más pequeño de la arista que une el nodo 3 que no pertenece a B con cualquier nodo de B es 2 (aristas $\{1, 3\}$ y $\{3, 4\}$), es decir,

“*valor_min* [3] = 2 ” en las columnas 1 y 4 pondremos los valores 1 y 4 respectivamente y la matriz “*más próximo en B*” para la fila 3 quedará:

$$\text{más_próximo_en_B} [3 , 1] = 1$$

$$\text{más_próximo_en_B} [3 , 4] = 4$$

Inicialmente, todos los elementos de la matriz “*más próximo en B*” están puestos al valor - 1 y se van actualizando a medida que avanza el programa. Si se añade un nuevo nodo “ k ” al conjunto B y además la arista que une los nodos “ i ” y “ k ” es la de menor valor entre “ i ” y cualquier nodo de B , “*valor_min*” cambia y hacemos lo siguiente:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

1.- Inicializamos al valor -1 la fila “ i ” de la matriz “ $más_próximo_en_B$ ” :

$$más_próximo_en_B [i , j] = - 1 \quad ; \quad j = 1 , 2 , , n$$

2.- Ponemos los nodos “ j ” en las columnas “ j ”

$$más_próximo_en_B [i , j] = j \quad \text{tal que la arista de “} valor_min [i] \text{”}$$

tenga el mismo valor que las aristas $\{ i , j \}$.

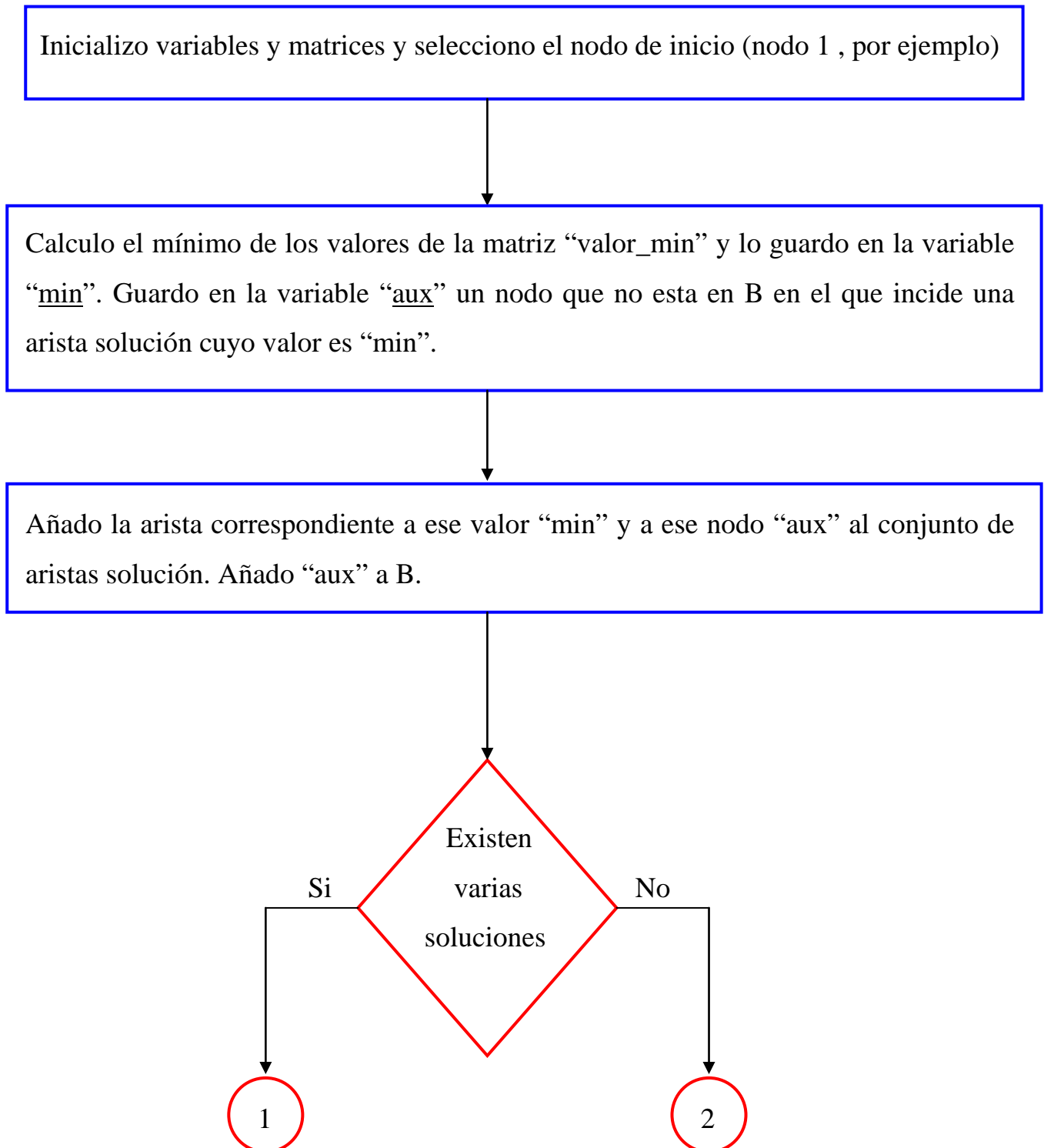
Las matrices “ $para_nodos_fuera_de_B$ ”, “ $con_aristas_hacia_B$ ” y “ $valor_min$ ” permanecen tal y como se definieron en la implementación automática del algoritmo de Prim para calcular solamente una solución.



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

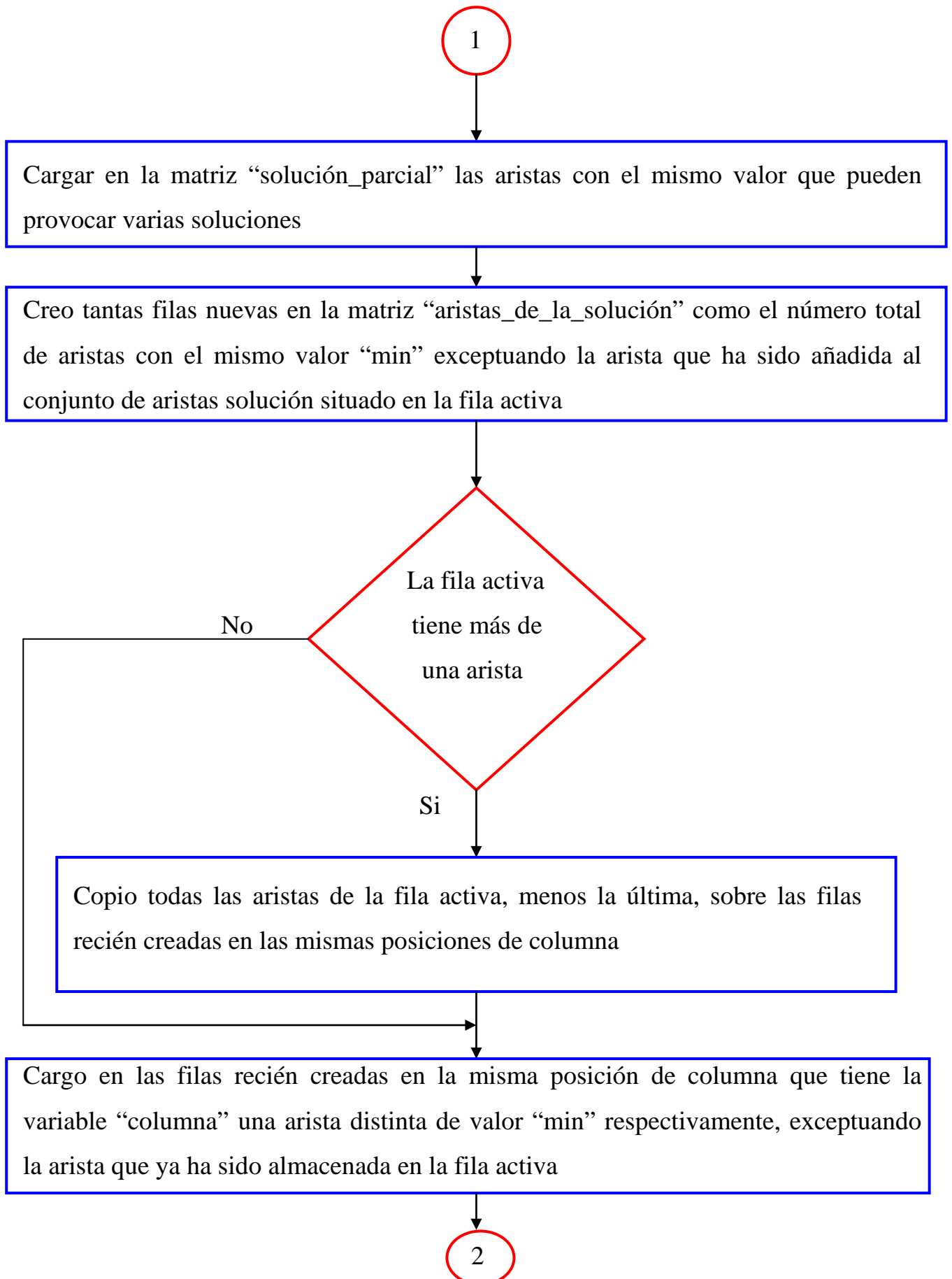
2.2.5.2.- Organigrama, variables y pseudocódigo

Organigrama funcional



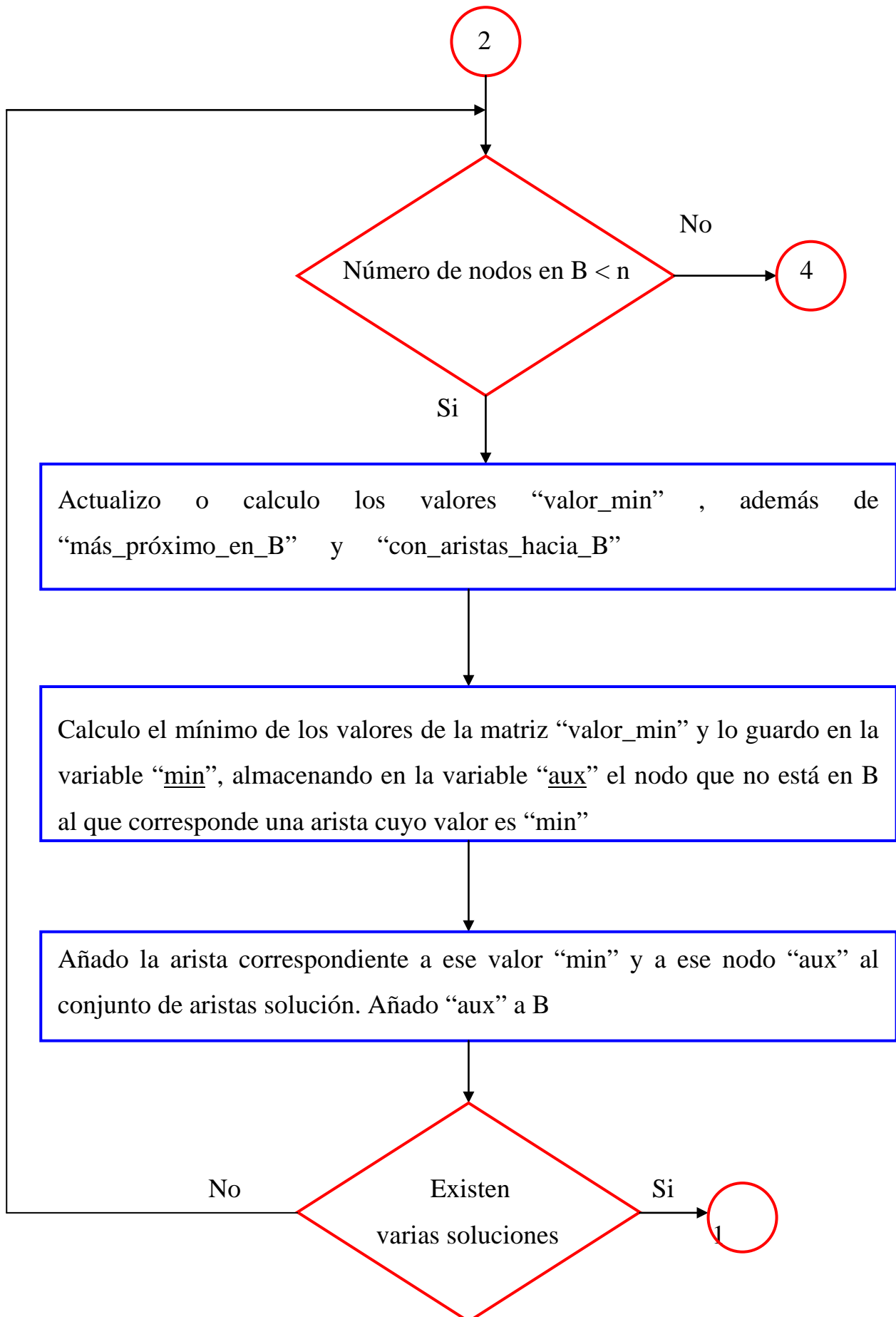


Recorrido óptimo de los nodos en una red



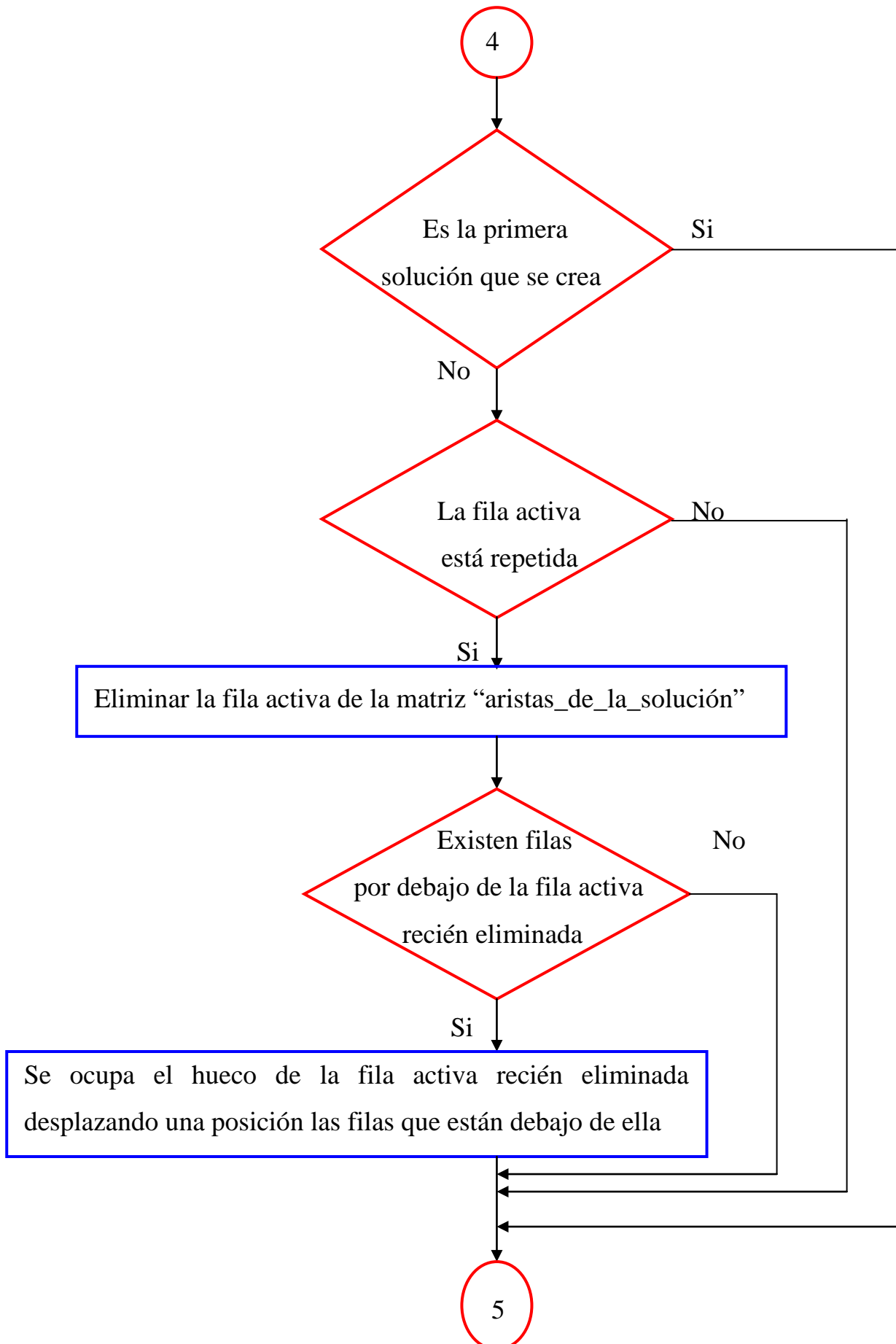


Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones



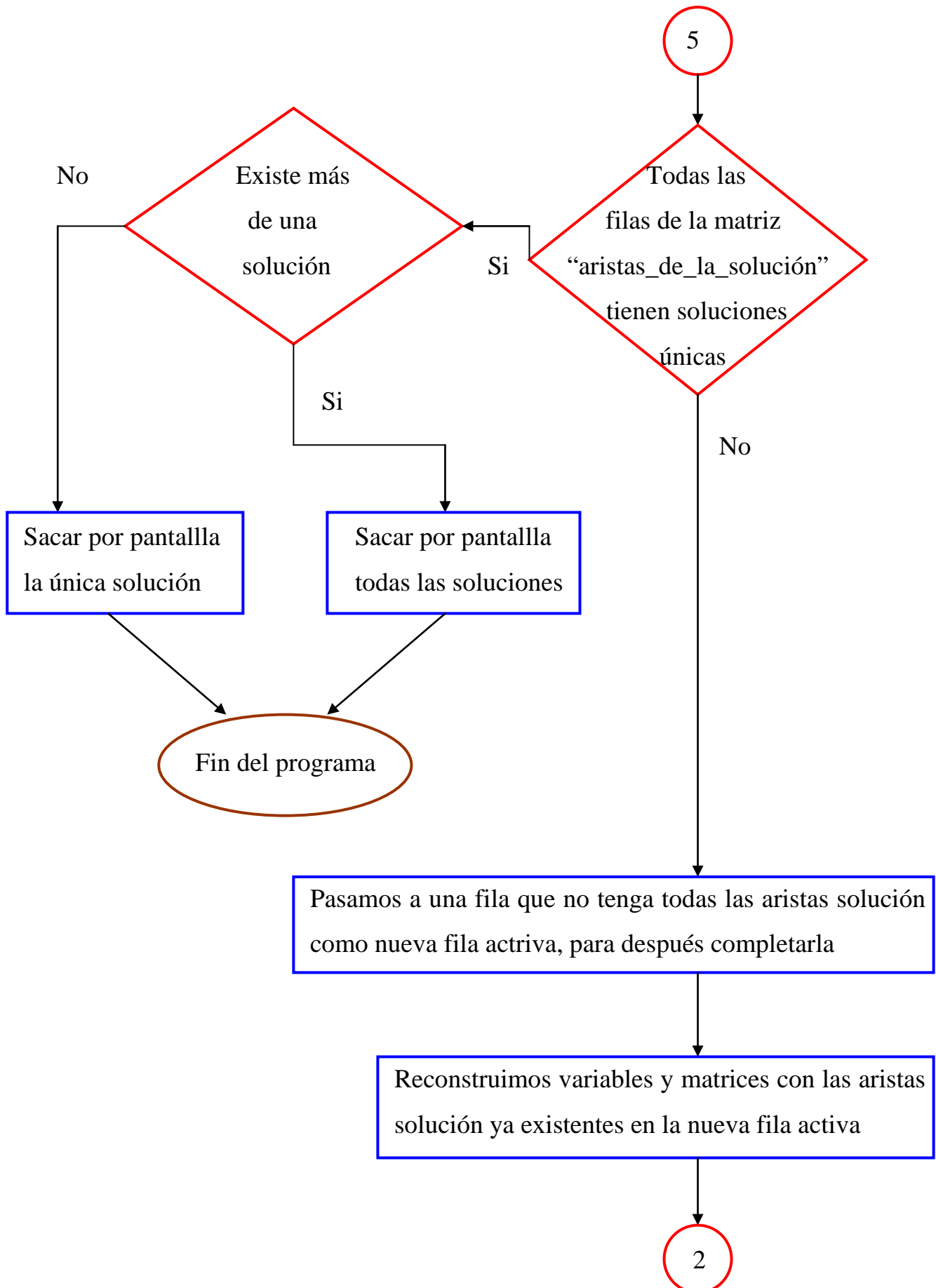


Recorrido óptimo de los nodos en una red





Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones





Recorrido óptimo de los nodos en una red

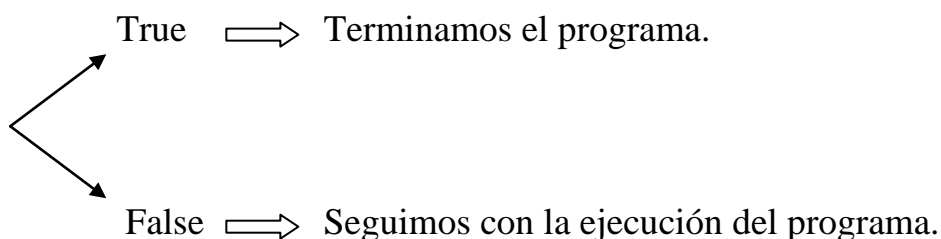
Variables

- La variable “*fila*” nos indica en todo momento cual es la fila activa.
- En la variable “*columna*” tenemos el índice de la columna de la última arista almacenada de la solución en la fila activa de la matriz “*aristas_de_la_solución*”.
- La variable “*total_filas_aristas_de_la_solución*” nos indica en todo momento el número de filas de la matriz “*aristas_de_la_solución*”. Se inicializa, lógicamente, al valor uno, se incrementa cuando creamos filas nuevas que tienen soluciones óptimas (una solución óptima por fila), y se decrementa cuando alguna de estas soluciones está repetida (se elimina la fila correspondiente a la solución repetida). Con este proceso de eliminar soluciones repetidas, conseguimos que al finalizar el programa, cada fila de la matriz “*aristas_de_la_solución*” tenga una solución óptima única.
- La variable “*número_de_soluciones*” representa el número de soluciones únicas que existen en todo momento. Lógicamente, cuando “*número_de_soluciones*” y “*total_filas_aristas_de_la_solución*” son iguales, terminamos el programa.
- “*número_nodos_en_B*” nos informa del número de nodos que están en el conjunto B . Con esta variable controlamos el hecho de completar una solución óptima en una fila de la matriz “*aristas_de_la_solución*” con todas las aristas de dicha solución y esto se produce cuando esta variable toma el valor “ n ” (siendo “ n ” el número de nodos del grafo).



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

- La variable “*min*” nos informa del valor más pequeño de todos los valores de la matriz “*valor_min*” existentes para saber que arista es la próxima arista de la solución.
- “*aux*” es una variable auxiliar de ayuda que en un principio nos dice el nodo que no está en el conjunto *B* del que sale la siguiente arista solución. Después, dicho nodo guardado en la variable “*aux*” se introduce en *B*.
- “*aux_en_B*” nos dice que nodo de *B* es en el que incide la próxima arista de la solución.
- “*total_filas_nuevas*” nos indica las filas que se han creado cada vez que nos encontramos varias aristas con el mismo valor como candidatas a estar en el conjunto de aristas de la solución. Este valor es igual al número de aristas con el mismo valor menos una.
- “*repetida*” es una variable booleana que nos dice si la solución almacenada y completada en la fila actual está repetida o no.
- La variable “*fin_del_programa*” nos dice, lógicamente, cuando se termina el programa:



Para ello, esta variable se pone como condición en el bucle “*mientras*” del programa principal.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Programa principal

(Inicializo variables)

fila ← 1

columna ← 0

total_filas_aristas_de_la_solución ← 1

número_de_soluciones ← 0

fin_del_programa ← False

(Selecciono como nodo de partida el nodo 1 e inicializo variables y matrices)

nodo_inicial

(Calculo las variables “min” y “aux”)

calcular_min_aux

[Añado al conjunto de aristas solución la arista de valor
“min” que incide en el nodo “aux” y guardo “aux” en B]

añadir_arista

[Si existen varias aristas con el mismo valor “min” anteriormente calculado,
se crean nuevas filas para tratar las posibles nuevas soluciones producidas]

comprobar_varias_soluciones



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

mientras no fin_del_programa , hacer

si número_nodos_en_B < n , entonces

Actualizo o calculo los posibles nuevos valores de “valor_min”
“más_próximo_en_B” y “con_aristas_hacia_B” ya que ahora B tiene un
nodo más (el nodo que está en la variable “aux”)

actualizar_mínimos

(Calculo las variables “min” y “aux”)

calcular_min_aux

Añado al conjunto de aristas solución la arista de valor
“min” que incide en el nodo “aux” y guardo “aux” en B

añadir_arista

Si existen varias aristas con el mismo valor “min” anteriormente
calculado, se crean nuevas filas para tratar las posibles nuevas soluciones

comprobar_varias_soluciones

sino

fila_completada

finsi

finmientras



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “nodo inicial”

Selecciono como nodo de partida el nodo 1 , por ejemplo, e inicializo variables y matrices a partir de esta elección, es decir, calculo “*para_nodos_fuera_de_B*”, “*con_aristas_hacia_B*” , “*más_próximo_en_B*” y “*valor_min*”.

(Inicializo la matriz “*más_próximo_en_B*”)

```
para i = 1 hasta n , hacer
    para j = 1 hasta n , hacer
        más_próximo_en_B [ i , j ] ← - 1
    finpara
finpara
```

(Inicializo la matriz “*para_nodos_fuera_de_B*”)

```
para i = 2 hasta n , hacer
    para_nodos_fuera_de_B [ i ] ← True
finpara

para_nodos_fuera_de_B [ 1 ] ← False
```

(Inicializo la variable que nos dice el número de nodos en B)

```
número_nodos_en_B ← 1
```



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

(Inicializo, en parte, la matriz “con_aristas_hacia_B”)

```
para i = 2 hasta n , hacer
    con_aristas_hacia_B [ i ] ← True
finpara

con_aristas_hacia_B [ 1 ] ← False
```

Calculo los valores “valor_min” y “más_próximo_en_B”
además de inicializar la matriz “con_aristas_hacia_B”

```
para i = 2 hasta n , hacer

    si valor_arista [ i , 1 ] ≥ 0 , entonces

        valor_min [ i ] ← valor_arista [ i , 1 ]

        mas_proximo_en_B [ i , 1 ] ← 1

    si no

        (Termino de inicializar la matriz “con_aristas_hacia_B”)

        con_aristas_hacia_B [ i ] ← False

    finsi

finpara
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “calcular_min_aux”

Calculo el valor más pequeño de todos los “*valor_min*” y lo guardo en la variable “*min*”, también guardo el nodo de la arista correspondiente al valor “*min*” que no está en *B* en la variable “*aux*”.

Si existen varias aristas con el mismo valor “*min*”, es decir, varios “*valor_min*” iguales a “*min*”, el nodo que guarda la variable “*aux*” pertenece a una cualquiera de dichas aristas.

$\text{min} \leftarrow$ ponemos en esta variable el valor mas alto posible.

```
para j = 2 hasta n , hacer
    si para_nodos_fuera_de_B [ j ] , entonces
        si con_aristas_hacia_B [ j ] , entonces
            si valor_min [ j ] ≤ min , entonces
                min ← valor_min [ j ]
                (Guardamos el nodo “j” en la variable “aux”)
                aux ← j
            fin si
        fin si
    fin si
finpara
```



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

Procedimiento “añadir arista”

La siguiente arista de la solución para la fila activa irá del nodo contenido en la variable “aux” al nodo “aux_en_B” que tengo que calcular a continuación y su valor será “valor_min [aux]”.

Ahora, añado la arista solución a T:

$T \leftarrow T \cup \{ \underbrace{\text{mas_proximo_en_B} [\text{aux} , \text{aux_en_B}]}_{\leftarrow B} , \underbrace{\text{aux}}_{\nleftarrow B} \}$

columna \leftarrow columna + 1

para $j = 1$ hasta n , hacer

si no para_nodos_fuera_de_B [j]

si más_próximo_en_B [aux , j] $\neq -1$, entonces

aux_en_B \leftarrow j

más_próximo_en_B [aux , j] $\leftarrow -1$

salir del para

finsi

finsi

finpara



Recorrido óptimo de los nodos en una red

aristas_de_la_solución.nodop [fila , columna] \longleftarrow aux_en_B

aristas_de_la_solución.nodoq [fila , columna] \longleftarrow aux

aristas_de_la_solución.valor [fila , columna] \longleftarrow valor_min [aux]

(Añado el nodo almacenado en la variable “aux” a B)

para_nodos_fuera_de_B [aux] \longleftarrow False

(Sumo 1 al número de nodos de B)

numero_nodos_en_B \longleftarrow numero_nodos_en_B + 1



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

Procedimiento “comprobar varias soluciones”

Tengo que buscar las aristas que tienen el último valor “*min*” calculado entre un nodo de *B* y otro nodo que no pertenece a *B* incluido “*aux*”. Como la arista que va del nodo “*aux*” al nodo “*aux_en_B*” ya ha sido incluida en el conjunto de aristas solución de la fila activa, hay que descartarla.

fila_solución_parcial \leftarrow 0

```
para j = 2 , hasta n , hacer
    si para_nodos_fuera_de_B [ j ] , entonces
        si con_aristas_hacia_B [ j ] , entonces
            si valor_min [ j ] = min , entonces
                (Cargo la matriz “solución_parcial”)
                almacenar_en_solución_parcial
            fin si
        fin si
    fin si
finpara
```



Recorrido óptimo de los nodos en una red

para $i = 1$ hasta n , hacer

si $\text{más_próximo_en_B}[\text{aux}, i] > 0$, entonces

$\text{fila_solución_parcial} \leftarrow \text{fila_solución_parcial} + 1$

Creo una fila de la matriz “solución_parcial”

$\text{solución_parcial.nodop}[\text{fila_solución_parcial}, 1] \leftarrow \text{aux}$

$\text{solución_parcial.nodoq}[\text{fila_solución_parcial}, 1] \leftarrow i$

$\text{solución_parcial.valor}[\text{fila_solución_parcial}, 1] \leftarrow \text{min}$

finsi

finpara

Al finalizar el proceso de almacenar información en la matriz “solución_parcial” (si es que se llega a almacenar algo) en la variable “fila_solución_parcial” tenemos el total de filas nuevas que después tendremos que añadir a la matriz “aristas_de_la_solución”

$\text{total_filas_nuevas} \leftarrow \text{fila_solución_parcial}$

si $\text{total_filas_nuevas} > 0$, entonces

(Se han producido varias posibles soluciones)

tratar_varias_soluciones

finsi



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

Procedimiento “almacenar en solución parcial”

```
para i = 1 , hasta n , hacer  
    si más_próximo_en_B [ j , i ] > 0 , entonces  
        fila_solución_parcial ← fila_solución_parcial + 1  
  
        Creo una fila de la matriz “solución_parcial”  
  
        solución_parcial.nodop [ fila_solución_parcial , 1 ] ← j  
  
        solución_parcial.nodoq [ fila_solución_parcial , 1 ] ←  
        ← más_próximo_en_B [ j , i ]  
  
        solución_parcial.valor [ fila_solución_parcial , 1 ] ← min  
    fin si  
fin para
```




Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “tratar varias soluciones”

Creamos tantas filas nuevas en la matriz “aristas_de_la_solución”
 como aristas con el mismo valor menos una

crear_filas_nuevas

si $columna > 1$, entonces

Si en la fila activa se ha cargado más de una
 arista, hay que copiar todas las aristas menos la
 última de la fila activa al resto de filas recién
 creadas, en las mismas posiciones de columna

cargar_aristas_anteriores

finsi

Ponemos en cada fila recién creada y en la posición indicada por la variable
 “columna” una arista distinta con el mismo dato “valor”

(número total de filas recién creadas = número total de aristas con el mismo valor – 1)

cargar_aristas_mismo_valor



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

Procedimiento “crear filas nuevas”

“total_filas_nuevas” nos dice el número de soluciones producidas menos una, ya que la arista solución que incluye el nodo “aux” no está incluida

Crear un número de filas nuevas después de la última fila en la matriz “aristas_de_la_solución” igual al valor de la variable “total_filas_nuevas”

Poner en el campo “valor” de todas las aristas de todas las filas nuevas el valor -1 .

$$\text{total_filas_aristas_de_la_solución} \longleftarrow \text{total_filas_aristas_de_la_solución} + \text{total_filas_nuevas}$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “cargar aristas anteriores”

```
para i = (total_filas_aristas_de_la_solución) – (total_filas_nuevas) + 1
    hasta
        (total_filas_aristas_de_la_solución) , hacer
        para j = 1 hasta columna – 1 , hacer
            aristas_de_la_solución [ i , j ] ← aristas_de_la_solución [ fila , j ]
        finpara
    finpara
```

Para comprender mejor este procedimiento, voy a hacer hincapié en un detalle significativo:

En el bucle “*para*” de la variable “*i*” (“*i*” representa los valores de las filas recién creadas), si queremos empezar por la primera fila recién creada, el primer valor de “*i*” será:

- El número de filas recién creadas es :

total_filas_nuevas

- Tenemos que restar del total de filas de la matriz “*aristas_de_la_solución*” el valor anterior y después sumar uno para empezar por la primera fila recién creada.



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

Luego la primera fila recién creada tendrá un valor de:

$$(total_filas_aristas_de_la_solución) - (total_filas_nuevas) + 1$$

y la última fila recién creada tendrá, lógicamente, el valor de “*total_filas_aristas_de_la_solución*”.

El bucle “*para*” de la variable “*j*” representa el número de aristas que hay que copiar desde la fila activa hacia las filas recién creadas a partir de la columna 1.

Como ya hemos almacenado en la fila activa la arista de la solución que incide en el nodo contenido en la variable “*aux*”, hemos sumado 1 a la variable “*columna*” y lo que queremos es trasladar todas las aristas anteriores a la última que se ha añadido, es decir, desde 1 hasta (*columna* – 1).



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “cargar aristas mismo valor”

fil ← 0

para i = (total_filas_aristas_de_la_solución) – (total_filas_nuevas) + 1

hasta

(total_filas_aristas_de_la_solución)

hacer

fil ← fil + 1

aristas_de_la_solución [i , columna] ← solución_parcial [fil , 1]

finpara

Eliminar la matriz “solución_parcial” para ahorrar espacio en la memoria.



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

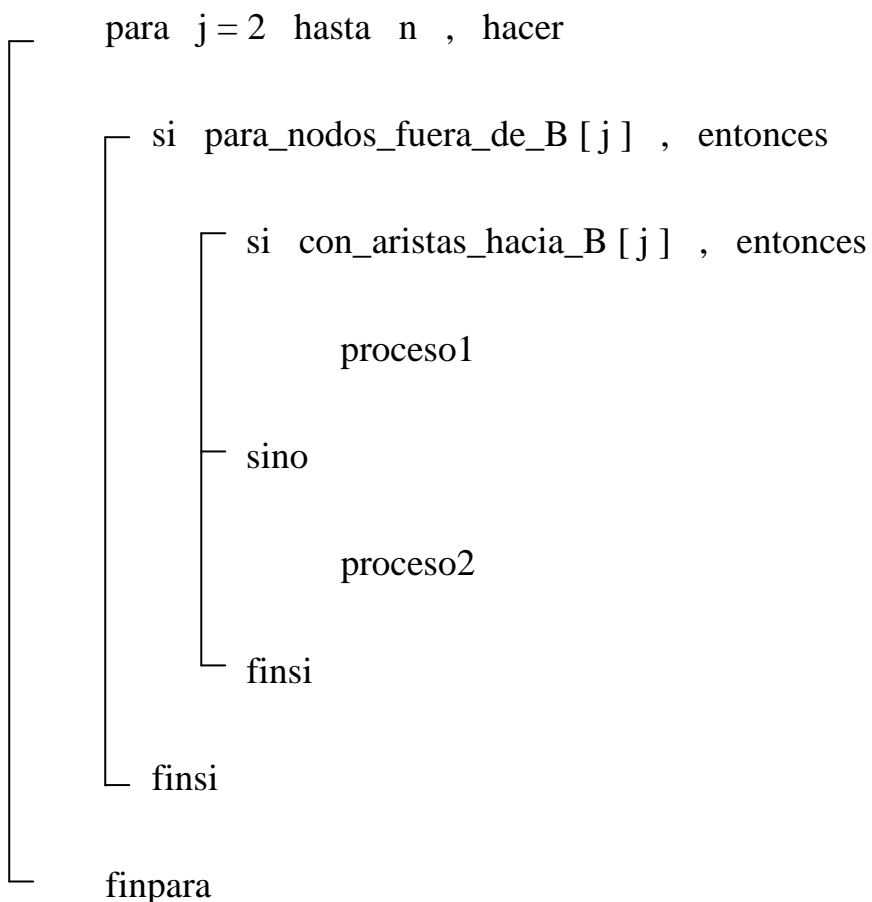
Procedimiento “actualizar mínimos”

Al añadir un nodo más a B contenido en la variable “aux”, (ahora el nodo contenido en “aux” $\leftarrow B$) tenemos que hacer lo siguiente:

$\forall j \notin B$, actualizo o calculo (según los casos) “valor_min [j] ” y “más_próximo_en_B [j]”.

Para ver todos los casos posibles, lo mejor es seguir el organigrama gráfico hecho anteriormente para este procedimiento.

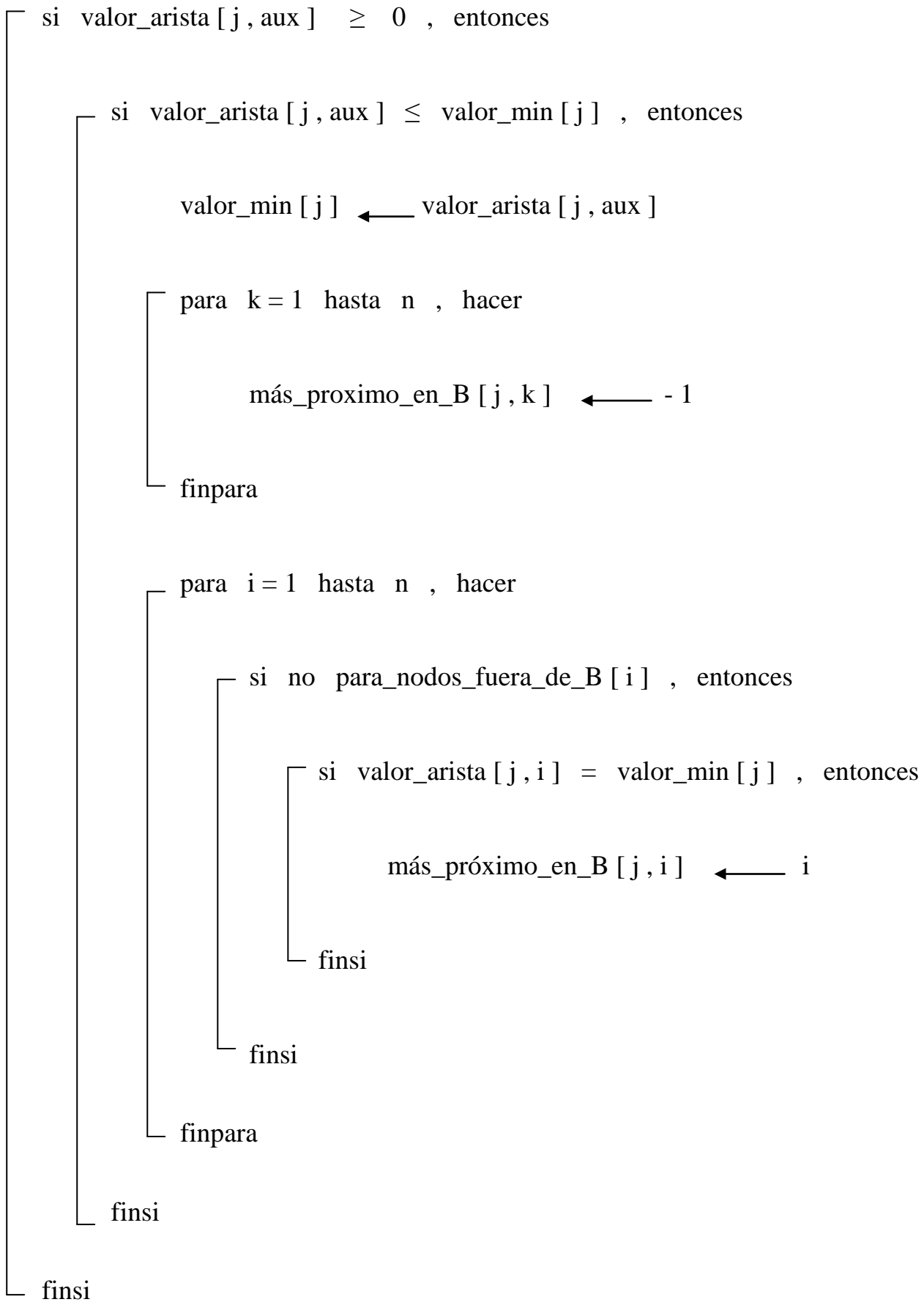
El bucle empieza desde el nodo 2 ya que el nodo 1 está en B desde el principio y nunca se va a considerar.





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “proceso1”





Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

Procedimiento “proceso2”

si $\text{valor_arista}[j, \text{aux}] \geq 0$, entonces

$\text{valor_min}[j] \leftarrow \text{valor_arista}[j, \text{aux}]$

Sólo existe una arista entre el nodo “j” y cualquier nodo de B, y esa arista incide precisamente en los nodos “j” y “aux”

$\text{más_próximo_en_B}[j, \text{aux}] \leftarrow \text{aux}$

$\text{con_aristas_hacia_B}[j] \leftarrow \text{True}$

finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Procedimiento “fila completada”

Actualizo “número_de_soluciones” y obtengo en la variable “repetida” el valor booleano que me indica si las aristas de la solución de la fila activa son las mismas aristas de otra fila ya existente

comprobar_repetida

si repetida , entonces

Eliminar la fila activa “fila” de la matriz “aristas_de_la_solución”.

total_filas_aristas_de_la_solución \leftarrow total_filas_aristas_de_la_solución - 1

si total_filas_aristas_de_la_solución < fila , entonces

(No existen filas por debajo de la fila activa recién eliminada)

No hay que ocupar el hueco de la fila activa recién suprimida

(En este momento total_filas_aristas_de_la_solución = número_de_soluciones)

sino

(Si existen filas por debajo de la fila activa recién eliminada)

Si hay que ocupar el hueco de la fila activa recién suprimida, desplazando una posición las filas que están debajo de ella.

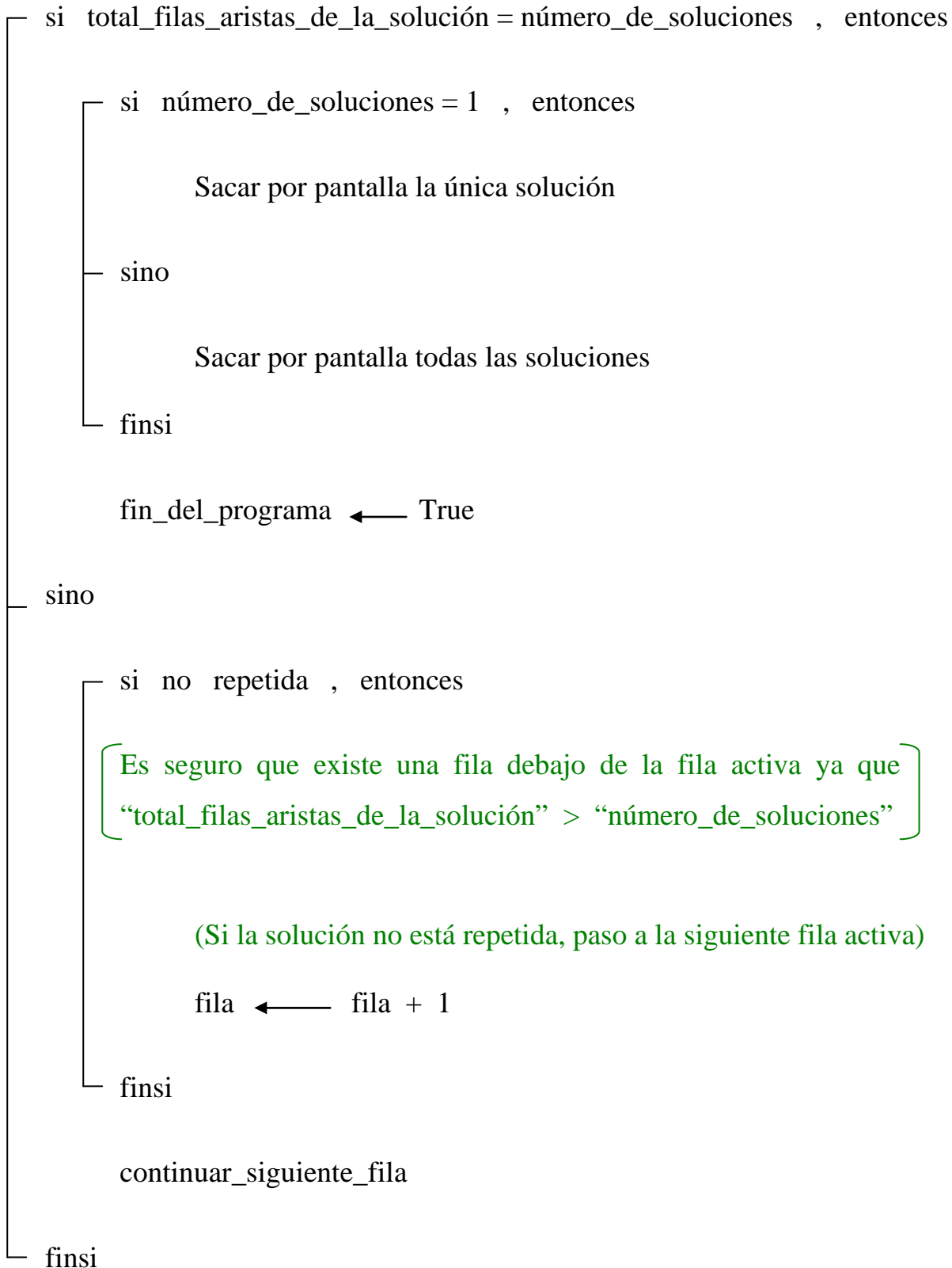
la variable “fila” no se modifica porque la nueva fila activa quedará en la misma posición que la fila activa eliminada

finsi

finsi



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones



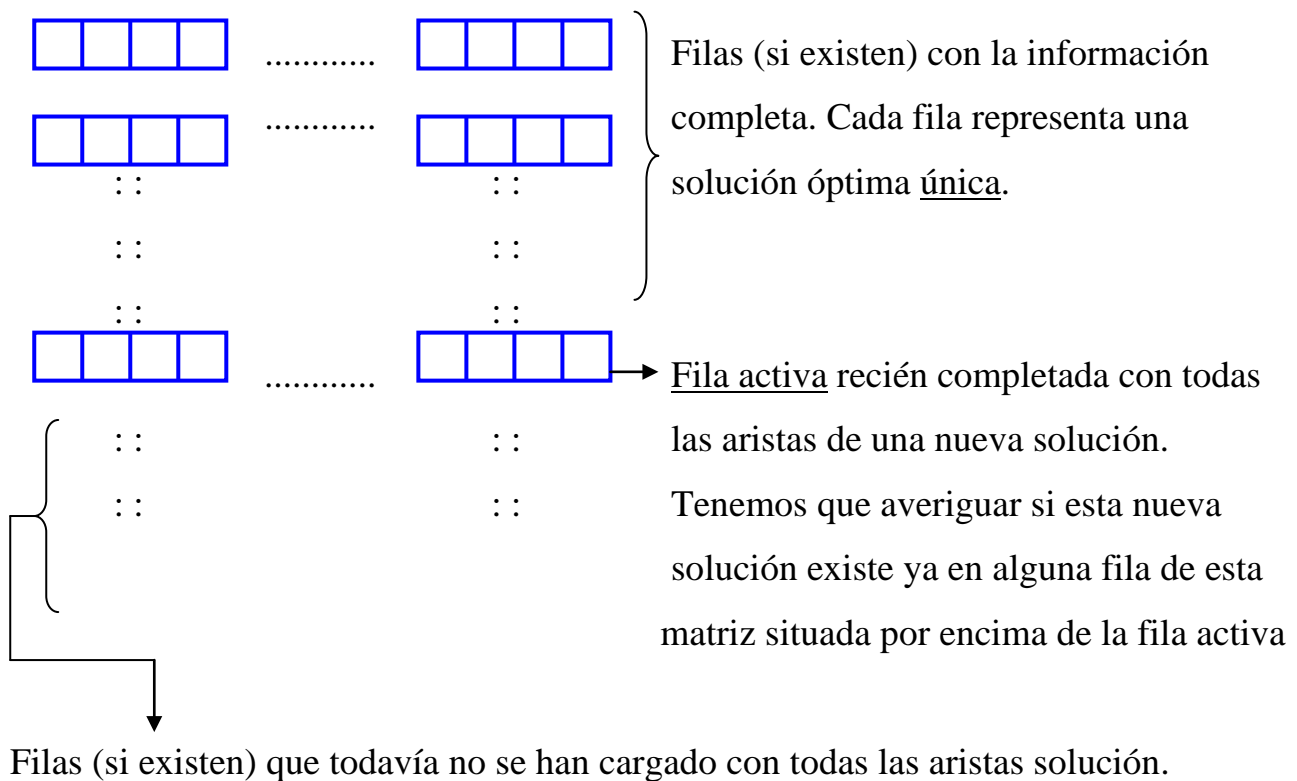


Recorrido óptimo de los nodos en una red

Explicación del procedimiento “comprobar_repetida”

Tenemos que mirar si la fila activa recién completada con una solución óptima está repetida, es decir, si anteriormente hemos creado otra fila con las mismas $(n - 1)$ aristas solución.

Para un caso general, la matriz “*aristas_de_la_solución*” mostrará este aspecto:



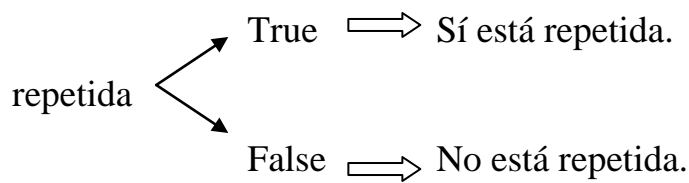
Si existen filas con soluciones únicas ya creadas, corresponderán a filas que están situadas en la matriz antes que la fila activa.

La variable “*fila*” nos indica el valor de la fila activa.

El procedimiento “*comprobar_repetida*” nos devuelve una variable booleana “*repetida*” que nos dice si la nueva solución óptima está repetida o no:

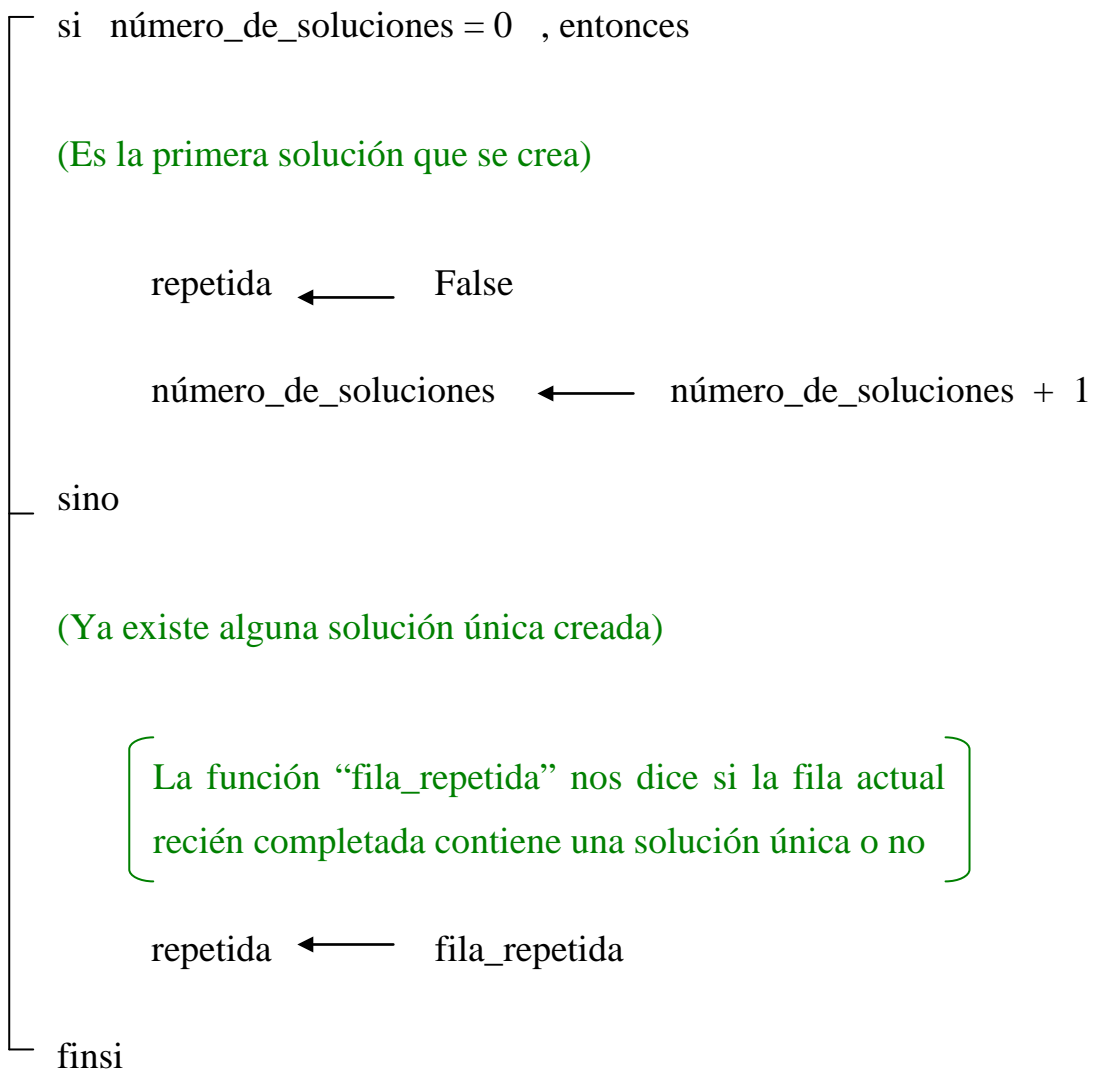


Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones



Procedimiento “comprobar repetida”

Lo primero que tenemos que saber es si existe alguna solución única ya creada, por lo que este procedimiento se divide en dos partes principales.





Recorrido óptimo de los nodos en una red

Función “fila_repetida”

Condiciones teóricas que nos ayudarán a entender el seguimiento de esta función:

- Con que la fila activa esté repetida en tan sólo una fila cualquiera se devuelve la función “fila_repetida = True”.

Luego cuando se localice la primera fila con las mismas aristas solución que están en la fila activa, terminamos la ejecución de la función con valor “True”. Esto sucede cuando todas las aristas “*k*” están en alguna columna “*j*” de la fila “*i*” que estamos comparando (ver pseudocódigo).

- Si concluida la inspección de todas las filas anteriores en la matriz a la fila activa no hemos encontrado ninguna fila con las mismas aristas que la fila activa, se termina la ejecución de la función con valor “False”.
- Si una arista “*k*” de la fila activa no está en toda la fila completa con la que estamos comparando, las filas son distintas y pasamos a comparar con la siguiente fila.

En el caso en que la fila activa que se está tratando no esté repetida, hay que actualizar la variable “número_de_soluciones” sumándola uno.

El pseudocódigo de esta función se muestra a continuación:



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

para $i = 1$ hasta $(\text{fila} - 1)$, hacer

para $k = 1$ hasta $(n - 1)$, hacer

encontrado \leftarrow False

para $j = 1$ hasta $(n - 1)$, hacer

si $\left(\begin{array}{c} \left[\begin{array}{l} \text{aristas_de_la_solución.nodop} [\text{fila}, k] = \\ \text{aristas_de_la_solución.nodop} [i, j] \end{array} \right] \\ \text{y} \\ \left[\begin{array}{l} \text{aristas_de_la_solución.nodoq} [\text{fila}, k] = \\ \text{aristas_de_la_solución.nodoq} [i, j] \end{array} \right] \\ \text{o} \\ \left[\begin{array}{l} \text{aristas_de_la_solución.nodop} [\text{fila}, k] = \\ \text{aristas_de_la_solución.nodoq} [i, j] \end{array} \right] \\ \text{y} \\ \left[\begin{array}{l} \text{aristas_de_la_solución.nodoq} [\text{fila}, k] = \\ \text{aristas_de_la_solución.nodop} [i, j] \end{array} \right] \end{array} \right) \right)$, entonces

encontrado \leftarrow True

salir del para más interno, si $(k = n - 1)$ la fila está repetida y si $(k < n - 1)$ se pasa al siguiente valor de k

finsi

finpara



Recorrido óptimo de los nodos en una red

si no encontrado , entonces

Si una arista k no se ha encontrado en toda la fila j
pasamos a la siguiente fila i porque la fila con la que
comparamos la fila actual y dicha fila actual son distintas

salir del segundo para interno (el que tiene la variable k)
para seleccionar otra fila i

finsi

si $(k = n - 1)$, entonces

Si se han encontrado todas las aristas k en la fila con
la que estamos comparando, la fila activa está repetida

fila_repetida \leftarrow True

salir de la función

finsi

finpara

finpara

Si no se ha podido llegar nunca al valor $(k = n - 1)$ significa
que nunca se ha podido encontrar una fila repetida

fila_repetida \leftarrow False

número_de_soluciones \leftarrow número_de_soluciones + 1



Implementación del algoritmo de Prim con todas las soluciones

Procedimiento “continuar siguiente fila”

En este punto, ya tenemos actualizadas, entre otras,
las variables “fila” y “número_de_soluciones”

columna \leftarrow 0

En cualquier fila de la matriz “aristas_de_la_solución”, la primera arista
 (“columna” = 1) siempre va a tener el nodo inicial (en nuestro caso el nodo 1),
 luego para todas las filas sin excepción se inicializará siempre a partir del mismo
 nodo inicial

nodo_inicial

mientras $\left[\begin{array}{c} \text{columna} < (n - 1) \\ \text{y} \\ \text{aristas_de_la_solución.valor} [\text{fila}, \text{columna} + 1] \neq -1 \end{array} \right]$, hacer

columna \leftarrow columna + 1

nodop \leftarrow aristas_de_la_solución.nodop [fila , columna]

nodoq \leftarrow aristas_de_la_solución.nodoq [fila , columna]

si para_nodos_fuera_de_B [nodop] , entonces
 aux \leftarrow nodop
sino
 aux \leftarrow nodoq
finsi



Recorrido óptimo de los nodos en una red

para_nodos_fuera_de_B [aux] \leftarrow False

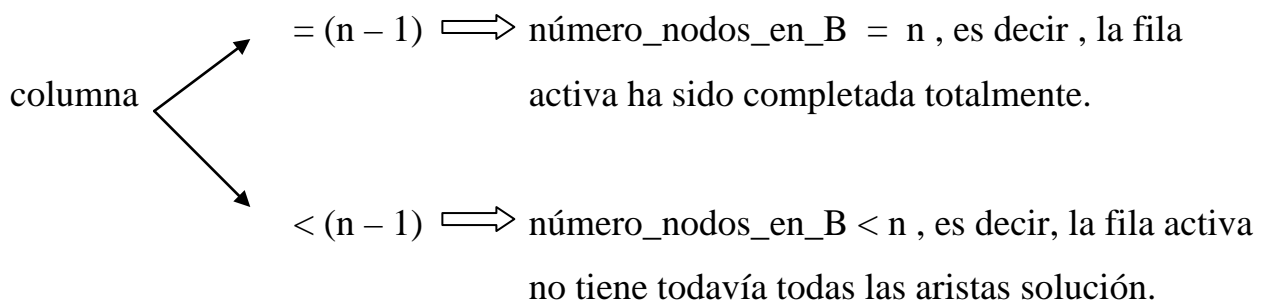
La variable “número_nodos_en_B” se volvió a
inicializar a uno en el procedimiento “nodo_inicial”

número_nodos_en_B \leftarrow número_nodos_en_B + 1

actualizar_mínimos

finmientras

Al terminar este procedimiento, se volvería otra vez al bucle “*mientras*” del programa principal y lo que suceda a continuación va a depender del valor con el que halla terminado la variable “*columna*” ya que:



Con lo cual, en el programa principal, si “*número_nodos_en_B* = n” se vuelve otra vez al procedimiento “*fila_completada*” y si “*número_nodos_en_B* < n” seguimos completando con aristas solución, según el algoritmo de Prim, la nueva solución que estará en la fila actual.



Optimización de la aplicación que calcula todas las soluciones

2.3- Optimización de la aplicación para los algoritmos que calculan todas las soluciones

Una vez finalizada la codificación de la aplicación y la posterior depuración, es decir, el proceso de prueba del funcionamiento de la aplicación, localización de comportamientos anómalos, imprevistos y no deseados, la búsqueda de sus causas (errores en la concepción del algoritmo o en su codificación) y omisión de las mismas para la resolución del problema, se tiene una aplicación estrictamente correcta y completamente funcional.

Si bien, llegado a este punto, se puede introducir una serie de mejoras que optimicen el rendimiento para una mayor **eficiencia** en la utilización de los recursos del sistema, economizando tiempo y memoria necesarios para la resolución de los algoritmos dados ciertos grafos.

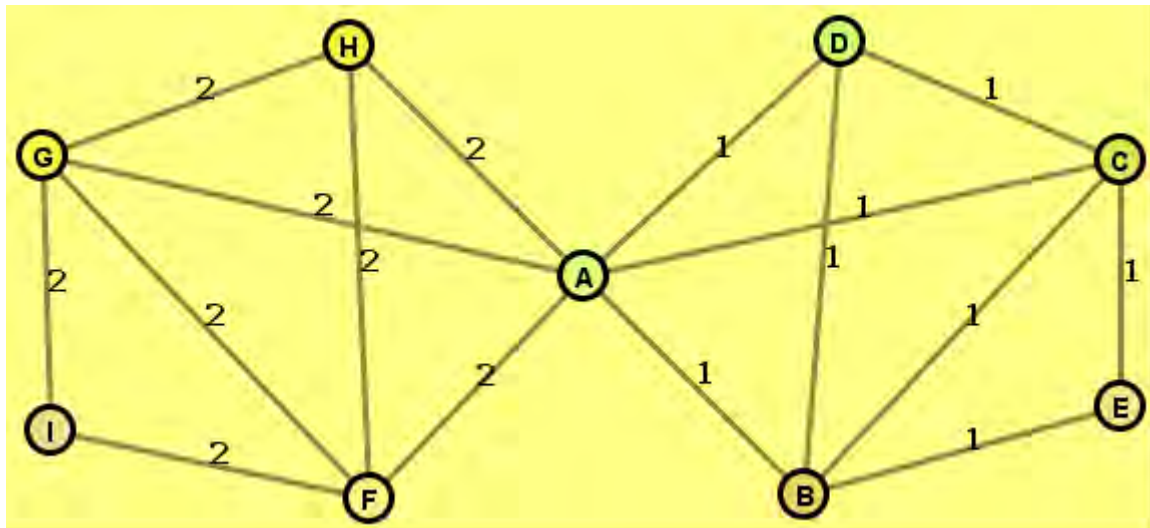
Asimismo, estas mejoras pueden aumentar la facilidad de utilización de la aplicación por parte del usuario, como se explicará después.

Descripción de los problemas que se pueden presentar

La aplicación puede tardar hasta varios minutos en la resolución de un algoritmo automático sobre un grafo con uno o varios conjuntos de gran cantidad de aristas con el mismo valor (como el que se muestra en la siguiente figura), dado que el número de posibles soluciones se multiplica en tales casos y además hay que tener en cuenta las soluciones repetidas, es decir, localizarlas y descartarlas.



Recorrido óptimo de los nodos en una red



Durante ese tiempo, la aplicación queda bloqueada, no pudiendo realizarse ninguna acción sobre la misma ni cancelar la operación en curso, ni desbloquearla de ningún modo, siendo la única solución esperar a que termine el algoritmo (sin ninguna información acerca de cuánto tiempo puede tardar) o reiniciar la aplicación, perdiendo el grafo sobre el que se estuviese trabajando. Además, el rendimiento del sistema decae mucho, pues los algoritmos requieren mucha potencia de cálculo, ralentizando notablemente cualquier otra aplicación que se esté ejecutando al mismo tiempo.

Búsqueda del método de optimizar la aplicación

Utilizando el buscador "google", busqué información en Internet acerca de la existencia de algún tipo de herramienta de optimización para aplicaciones Java, que me consta que existen para aplicaciones escritas en otros lenguajes: los *profilers*. Estas herramientas generan información estadística sobre el tiempo empleado en la ejecución de cada una de las partes de una aplicación, de manera que resulta relativamente sencillo optimizar el rendimiento de la misma centrando los esfuerzos de análisis de mejora del algoritmo tan sólo en las secciones que resulten críticas para su comportamiento.



Optimización de la aplicación que calcula todas las soluciones

Investigación de la opción de optimización de código

Encontré documentación en diversas páginas web que indicaba que el propio intérprete de java, "java.exe", puede generar esta información de optimización tan sólo utilizando la opción "-prof" como uno de sus parámetros, produciendo un archivo denominado "java.prof" en el directorio de trabajo. Esta opción no es válida, en cambio, para el visor de aplicativos "appletviewer.exe", que es el único programa que puede ejecutar applets de Java ("java.exe" no puede) junto con los navegadores web pero, a diferencia de estos últimos, el appletviewer además puede recibir parámetros en la línea de comandos para seleccionar ciertas opciones; parámetros entre los que no se encontraba "-prof". Sin embargo, descubrí que es posible pasar al appletviewer los mismos parámetros que al intérprete si se preceden de la opción "-J". De esta manera, ejecuté en línea de comandos la llamada al intérprete de esta forma: "appletviewer -J-prof Proyecto.htm". Para cada ejecución, hacía un grafo de prueba y ejecutaba uno de los algoritmos automáticos, **generando un archivo de información de rendimiento para cada algoritmo y tipo de grafo.**

Análisis de los resultados

Una vez generados los archivos de depuración, encontré que era demasiado costoso analizar su contenido, pues a pesar de que mostraba una estructura muy bien definida, con el formato "cantidad de llamadas", "función invocada", "función invocadora" y "tiempo total empleado", esta información, concerniente a cada método invocado, se mostraba para **todos** los métodos de la aplicación, incluso de otras clases definidas en la misma y de clases estándar de las que se heredaba o que se utilizaban en algún objeto. El resultado era un listado enorme, de varios megabytes de extensión, que daba esta información útil de los métodos de los algoritmos automáticos mezclada con mucha más información inútil para mis propósitos sobre métodos pertenecientes a clases del lenguaje y otras específicas de mi aplicación que



Recorrido óptimo de los nodos en una red

nada tenían que ver con los algoritmos automáticos. Me encontraba en la necesidad de **filtrar** esa información.

Aprovechando que la información de cada llamada a un método “B” desde otro “A” (sin importar cuántas veces “A” llame a “B”) se encuentra en una única línea del archivo "java.prof", y que los métodos se identifican porque aparece no sólo el nombre de cada uno, sino también el nombre de las clases a las que pertenecen, utilicé una herramienta de filtrado, "grep.exe" (propia de sistemas UNIX/Linux), que toma un archivo de texto como entrada y genera una salida en la que sólo figuran las líneas del archivo de entrada que contengan un determinado patrón (un conjunto de caracteres, una palabra, ...); en mi caso, el archivo era "java.prof", generado por el appletviewer, y el patrón era todo o parte de el nombre de la clase cuyos métodos quería analizar ("KruskalAutom" o "PrimAutom"). Dado que la salida se vuelca por pantalla, sólo queda redireccionarla a un archivo para que se vuelque en el mismo con el carácter especial " > ", a cuya continuación se pondrá el nombre que tendrá el archivo que contendrá la salida del filtro "grep.exe"; ese archivo contendría la información anteriormente citada (cantidad de llamadas, función invocada, función invocadora y tiempo total empleado en ejecutar todas las llamadas, en milisegundos), pero tan sólo acerca de los métodos pertenecientes a las clases que nos interesa analizar. Por tanto, la llamada al comando de sistema "grep" para obtener uno de estos archivos con información específica sería, por ejemplo, "grep KruskalAutom java.pro > Kruskal.pro" para generar un archivo llamado "Kruskal.pro" con información sobre los métodos del algoritmo automático de Kruskal, y "grep PrimAutom java.pro > Prim.pro" para hacer lo propio con métodos específicos de la clase del algoritmo automático de Prim.



Optimización de la aplicación que calcula todas las soluciones

Optimizaciones en los métodos más costosos encontrados

"KruskalAutomático": en esta clase, los que más tiempo llevaban eran *"BuscaComponenteConexa(...)"* cuando era invocado desde *"ComponenteNodo(...)"*, *"CargarCombinación(...)"* y *"LanzarSolución(...)"*; el método *"iguales(...)"* desde *"Solución(...)"* y *"GenerarSoluciones(...)"*; el método *"ComponenteNodo(...)"* cuando era invocado desde *"CargarCombinación(...)"* y los métodos *"Inicio(...)"* y *"Fin(...)"* al ser invocados desde *"UnirComponentesConexas(...)"*.

Comprobé que estas funciones resultaban de complejidad algorítmica irreductible, a pesar de lo cual inserté algunas pequeñas optimizaciones prácticas que no resultaron en una mejora apreciable, por lo que las deshice; sólo prevalece el precálculo, en *"BuscaComponenteConexa(...)"*, de el límite superior del bucle en una variable intermedia, lo que resulta ligeramente más rápido que invocar a la función que devuelve la cifra que se usa como límite (el número de nodos del grafo) en cada iteración.

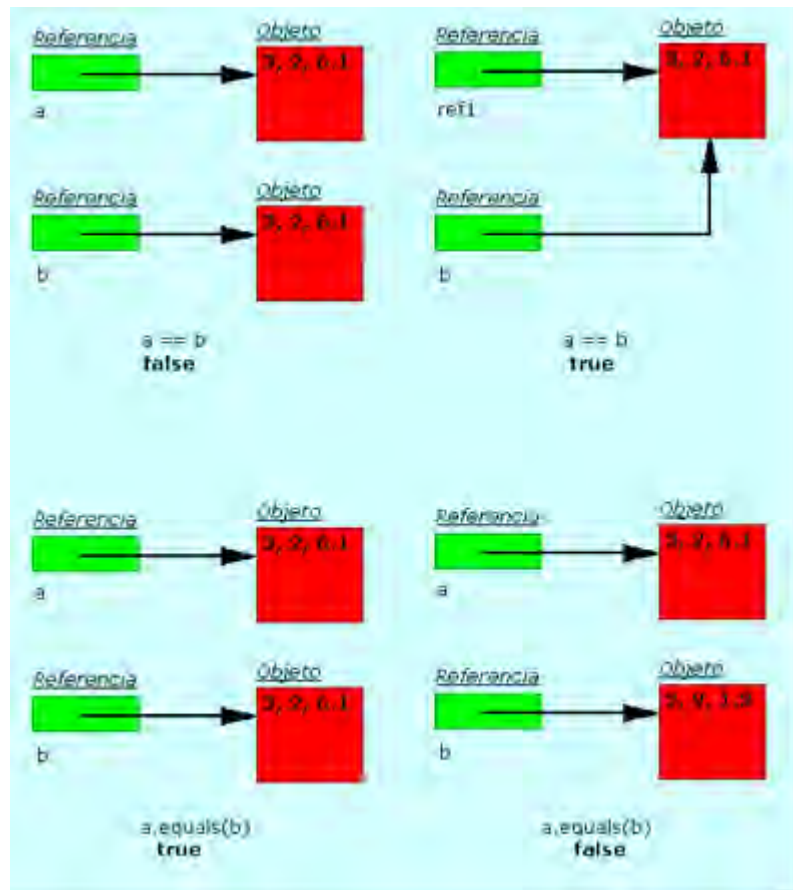
Otras optimizaciones de esta clase se centran en reducir el consumo de memoria, y se tratarán más adelante.

"PrimAutomático": en esta clase, el método más costoso en tiempo era *"equals(...)"*, perteneciente a la clase *"DatosAristaPrim"* e invocado desde el método de *"PrimAutomático"* llamado *"FilaRepetida(...)"*. Este método devolvía *"true"* si el objeto sobre el que se invocaba y el objeto que se le pasaba como parámetro, también de tipo *"DatosAristaPrim"*, tenían variables de instancia (campos o atributos del objeto) con valores iguales. De esta manera, para comparar un objeto llamado *"a"* con otro llamado *"b"*, el código sería de la forma *"if(a.equals(b))"*, y no *"if(a==b)"*, porque el operador de comparación de igualdad *"=="* aplicado sobre referencias (nombres de objetos) devuelve *"true"* si hacen referencia al mismo objeto, y *"false"* si se refieren a objetos distintos, por más que los atributos de ambos tengan los mismos valores, que es lo que nos interesa comprobar. De ahí que,



Recorrido óptimo de los nodos en una red

típicamente, cuando se quiere dar a una clase la capacidad de que sus objetos se puedan comparar entre sí, se redefine el método “*equals(...)*” heredado de la clase base de toda clase en Java: “*Object*”.



Lo que sucedía en este caso era que, a pesar de que era la manera correcta de comparar dos objetos de esta clase y esto funcionaba correctamente, la función “*equals(...)*” era la que se invocaba más veces (varios millones en un grafo con diez aristas iguales), cada una de las cuales tardaba casi dos microsegundos en ejecutarse (en un AMD K7 a 800 MHz), suponiendo un coste total de varios segundos.

Descubrí que, integrando la parte principal de la función “*equals(...)*” en el único lugar en el que antes era invocada (el interior de una condición de la función “*FilaRepetida(...)*”), la ejecución de ese código era casi instantánea (pues aumentaba



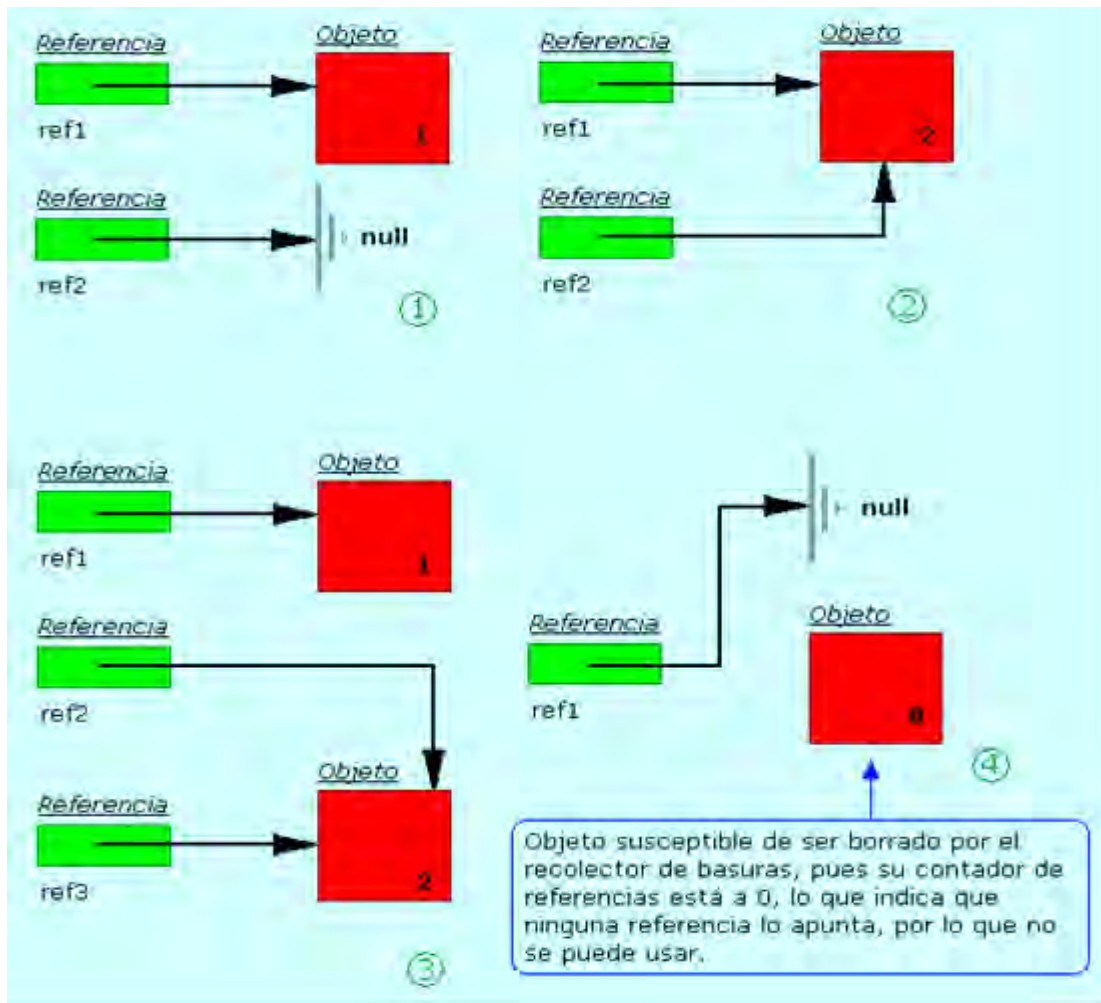
Optimización de la aplicación que calcula todas las soluciones

de manera apenas perceptible el coste de “*FilaRepetida(...)*”), y el algoritmo ganaba en velocidad.

Otras optimizaciones del tiempo de ejecución de este algoritmo pasaban por la gestión de memoria. Después de utilizar objetos o matrices de objetos, se reduce la memoria consumida si se libera. La liberación de memoria en Java no es llevada a cabo por los programas (al menos de manera explícita), sino por una herramienta del lenguaje denominada *recolector de basuras*, que puede ejecutarse mediante la llamada a un método (en la forma “*Runtime.getRuntime().gc();*”), de manera que se libera la memoria ocupada por los objetos que ya no están siendo utilizados. Se sabe que un objeto no está siendo utilizado porque todo objeto tiene un contador interno de referencias; cuando se crea un objeto y se apunta con una referencia (“*ref1 = new Clase();*”), el contador de referencias del nuevo objeto se pone a uno, y cada vez que se apunta a un objeto con una nueva referencia (“*ref2 = ref1;*”), se incrementa este contador. Si una referencia se redirecciona (a otro objeto o a “*null*”, como por ejemplo “*ref1 = ref3;*”), el contador de referencias se decrementa; siempre que valga uno o más, el objeto podrá ser aún utilizado (en nuestro caso, “*ref2.método();*”, por ejemplo), pero si se queda a cero (“*ref2 = null;*”), ya no podrá ser utilizado desde ninguna referencia (“*? .método();*”) ni se podrá volver a incrementar su contador de referencias (“*ref1 = ?;*”), luego el objeto queda totalmente inservible, y se considera por tanto un objeto no utilizado susceptible de ser destruido para liberar la memoria que ocupa mediante el recolector de basuras.



Recorrido óptimo de los nodos en una red



El recolector de basuras, no obstante, está implementado mediante un algoritmo muy costoso en términos de tiempo, por lo que no conviene liberar la memoria en métodos invocados con mucha frecuencia, o al menos no conviene liberarla siempre en estos métodos, sino tan sólo en las ocasiones en las que se cumplan ciertas condiciones (como cantidad de memoria no utilizable en cada momento); ésta es la mejora que se ha realizado en las funciones que se describen a continuación:

“*ComprobarVariasSoluciones(...)*”: crea la matriz “*soluciónParcial*”; después de utilizarla, la destruye borrando mediante un bucle las referencias a los objetos de tipo “*DatosAristaPrim*” para que, a continuación, la llamada al recolector de basuras de Java (“*Runtime.getRuntime().gc();*”) liberase la memoria ocupada por esos objetos de la matriz no utilizados y de otros objetos no usados que pudiesen estar ocupándola



Optimización de la aplicación que calcula todas las soluciones

aún. Quitando el bucle que borra las referencias de la matriz y la llamada al recolector de basuras se ahorra mucho tiempo, mientras que el gasto de memoria es asumible y, aunque se incrementa cada vez que este método es invocado, se libera cuando se cumplen las condiciones comprobadas en otros métodos (a continuación).

“CrearFilasNuevas(...)”: amplía la matriz bidimensional *“aristasSolución”*, añadiéndole filas nuevas. Para ello, se tiene que crear una matriz (llamada *“aristaAux”*) con la misma cantidad de columnas pero con más filas, y después copiar los elementos de la matriz menor a la mayor. Una vez hecho esto, se ha de crear los elementos de las filas nuevas, que serán inicializados más tarde; por último, hay que perder las referencias a los objetos de la matriz pequeña (*“aristasSolución”*), sobrescribiendo cada una con *“null”* en un bucle, para que la memoria ocupada por estos objetos sea liberada al llamar al recolector de basuras, y redireccionar la referencia *“aristasSolución”* de toda la matriz a la matriz nueva y más grande (*“aristaAux”*).

Esto se puede atajar haciendo que las filas de la nueva matriz, que a su vez son referencias a objetos de tipo *“array de DatosAristaPrim”* (ya que cada fila apunta a una matriz con sus columnas), apunten a las filas de la matriz que ya existe, en lugar de crearle objetos nuevos y copiar el contenido de los que ya existen para luego borrarlos, por lo que se ahorra el tiempo de la creación de nuevos objetos, de la copia en estos del contenido de objetos ya existentes, de la redirección de las referencias de la matriz a estos objetos y de la recolección de memoria.

“FilaCompletada(...)”: lo mismo que sucede en *“CrearFilasNuevas(...)”*.

La recolección de basura se controla acumulando, en “CrearFilasNuevas(...)”, la cantidad de filas creadas cada vez en la variable “numFilas”, mediante la sentencia “numFilas+=totalFilasNuevas;”. La diferencia entre el número total de filas en memoria (“numFilas”) y la cantidad de las mismas utilizada para albergar



Recorrido óptimo de los nodos en una red

soluciones (“númeroSoluciones”) es la cantidad de filas de objetos que ya no están siendo usados. Cuando esa cantidad alcanza un determinado valor fijado en la práctica mediante pruebas para un óptimo equilibrio entre consumo de memoria y consumo de tiempo (en la aplicación, 400), el método “RecolectarMemoria(...)”, que es invocado en cada iteración del bucle principal del algoritmo, llama al recolector de basuras, y si no se supera este valor no lo llama.

Optimizaciones de consumo de memoria

Consisten en un rediseño de la interacción de ciertos métodos del algoritmo de Kruskal Automático para minimizar la cantidad de memoria consumida y reducir al mínimo la cantidad de casos en los que el algoritmo no se podía ejecutar por falta de memoria.

Esto sucedía porque, cada vez que se encontraba un conjunto de aristas con el mismo valor que no estuviesen en todas las soluciones pero que sí estuviesen en algunas, se tenía que generar una matriz bidimensional de tipo “*DatosArista*”, llamada “*soluciónParcial*”, cuyo número de columnas era igual al número de aristas con el mismo valor, y cuyo número de filas era igual al factorial de esa cifra; así, para diez aristas con el mismo valor que no estén en todas las soluciones y que sí estén en alguna, la cantidad de elementos a reservar sería $10! \times 10$, y cada uno de ellos es un objeto de más de diez bytes, luego la cantidad de memoria requerida para la matriz superaría los 300 MegaBytes, y el tiempo necesario para calcular $10!$ soluciones sería enorme, por no contar con la cantidad de elementos de cada par de filas que habría que recorrer para marcar una fila como solución repetida o dejarla como solución nueva.

De modo que decidí crear cada fila nueva sólo en el momento en el que se demostrase que esa solución no era repetida, en lugar de crear todas las filas previamente para luego calcular las soluciones y, por último, eliminar aquéllas que estuviesen repetidas. De este modo, se ahorraba mucha memoria para cantidades



Optimización de la aplicación que calcula todas las soluciones

elevadas de aristas con el mismo valor, y se evitaba que se produjesen errores de memoria. Aún así, si la cantidad de aristas con el mismo valor forma una cantidad de soluciones no repetidas tal que sea demasiado grande para ser albergada en memoria, la circunstancia se maneja como una excepción, que se lanza y captura en el lugar adecuado, de manera que se le muestra al usuario el mensaje de error oportuno, permitiendo que la aplicación siga ejecutándose normalmente, de forma que se puede editar el grafo para quitarle aristas o nodos, por ejemplo, y volver a intentar calcular todas sus soluciones de manera automática por Prim. Es, no obstante, necesario un grafo realmente enorme con una cantidad elevadísima de ciclos con aristas del mismo valor para generar una cantidad de soluciones tal que no quepan en la memoria, pero de suceder se maneja bien y no sucede a causa del diseño del algoritmo, sino de las limitaciones físicas de la máquina sobre la que se ejecute, por lo que de esta manera se da por válido.

Los métodos que ha habido que modificar han sido “*AristasVariadasSoluciones(...)*” y “*CargarAristasMismoValor(...)*” ; “*CargarCombinación(...)*” ha cambiado y, además, ahora se llama “*CargarCombinaciónVálida(...)*”, se ha eliminado “*factorial(...)*” y “*MarcarSolucionesRepetidas(...)*” y se ha añadido “*AmpliarSoluciónParcial(...)*”.

Optimización del programa a nivel de usuario

Ahora trataré las mejoras del programa en cuanto a la capacidad del interfaz gráfico del mismo de ser utilizado de manera intuitiva y agradable por el usuario.

Por más que se haya optimizado la aplicación para que realice los cálculos de todas las soluciones de los algoritmos automáticos de la forma más eficiente posible tanto en términos de consumo de memoria como de tiempo, con grafos con un número de soluciones posibles relativamente elevado el tiempo de cálculo puede ser de bastantes segundos o incluso de varios minutos para grafos suficientemente complejos.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Tal y como estaba estructurada la aplicación anteriormente, durante el tiempo en el que se calculaban las soluciones de un grafo mediante un algoritmo automático no se podía interactuar con la aplicación de ningún modo; esto no tenía importancia para grafos con pocas soluciones, pues el tiempo en el que la aplicación no podía interactuar, o dicho de otro modo, quedaba *bloqueada*, era de unos pocos segundos, por lo que tal hecho pasaba inadvertido al usuario o, de no ser así, no resultaba particularmente molesto para la utilización de la aplicación; en cambio, si resultaba mucho más molesta de utilizar cuando ese bloqueo se prolongaba durante minutos, lo que sucedía con grafos complejos.

De esta forma, decidí modificar las clases de los algoritmos automáticos para que pueda ejecutarse *concurrentemente* (es decir: en paralelo, al mismo tiempo) con el resto de la aplicación, de manera que sea posible ejecutar, por ejemplo, el código de repintado de la ventana (necesario si la aplicación se destapa después de haber ocultado toda la ventana o una parte) o el código de gestión de la pulsación de ciertos botones, mientras se realiza el cálculo de las soluciones; uno de los botones que puede pulsarse es esencial, pues *mata* al proceso concurrente del cálculo de soluciones que corre en segundo plano, de manera que se puede volver al modo de edición para cambiar la estructura del grafo; es decir: no sólo se evita que la aplicación quede bloqueada, sino que se puede cancelar el cálculo si el usuario lo encuentra demasiado largo.

Por otra parte, el hecho de que la aplicación no quede bloqueada permite que el proceso de cálculo de soluciones que se ejecuta en segundo plano pueda pasar al proceso de la aplicación principal un mensaje de texto y, cada vez que el proceso secundario *duerma*, cediendo el control al principal, éste muestre ese mensaje por pantalla en la barra de estado; esto permite que la aplicación en segundo plano muestre, en todo momento, la cantidad de soluciones halladas, y cambios en general en el mensaje para que el usuario intuya que sucede algo en segundo plano y, por tanto, que la aplicación no está *ociosa* ni *colgada*. Esto redundará en un aumento de la usabilidad de la aplicación, pues el usuario puede estar entretenido contemplando los



Optimización de la aplicación que calcula todas las soluciones

avances de los cálculos mediante el mensaje, ver lo que ha avanzado el cálculo y hacerse una idea de lo que puede tardar aún.

Para ello, se ha hecho que las clases *“KruskalAutomático”* y *“PrimAutomático”* hereden de la clase *“Thread”*, lo que en Java permite gestionar la multitarea de los objetos de estas clases de manera automática. Lo único que se hace es, en el momento en el que se pulsa el botón para realizar el cálculo, crear el objeto de la clase adecuada e invocar al método *“start(...)”*, heredado de *“Thread”*. A continuación, se pone un objeto global, *“controladorAlgoritmos”* (cuya clase también hereda de *“Thread”*) en un estado determinado, que le indica que invoque al método *“Espera(...)”* del objeto algoritmo apropiado. Como el método principal del objeto algoritmo (*“run(...)”*, heredado de *“Thread”*), que es el invocado por *“start(...)”*, y el método *“Espera(...)”* son ambos métodos de tipo *“synchronized”* del mismo objeto, son mutuamente exclusivos, es decir, no pueden ejecutarse concurrentemente sobre el mismo objeto, luego el proceso del objeto *“controladorAlgoritmos”*, que llama a un método *sincronizado* del objeto algoritmo después de que otro método también *sincronizado* del mismo objeto, *“run(...)”*, ya haya sido llamado, queda bloqueado hasta que el método *“run(...)”* termine su ejecución y, por tanto, termine todo el algoritmo. Así, tenemos un lugar en el que sabemos que el objeto algoritmo ya ha terminado su ejecución y puede ser destruido: detrás de la llamada a *“Espera(...)”* en el método principal, *“run(...)”*, del objeto *“controladorAlgoritmos”*. Sólo así se puede borrar la memoria ocupada por el objeto algoritmo, que ya no se utiliza más, y restaurar el estado de la aplicación al modo de edición.



2.4- Método para resolver excesivas soluciones óptimas

El algoritmo de Kruskal trabaja con todo el grafo en su conjunto y selecciona de una vez todas las aristas con un mismo valor. Esto no sucede con el algoritmo de Prim que al no trabajar con todo el grafo a la vez (empieza desde un nodo y se desarrolla sobre una parte del grafo) no produce tantas soluciones de golpe al principio por lo que cabe esperar que sea más rápido en un primer momento, pero tiene el problema de no saber si una determinada solución sin todas sus aristas es única o no hasta que no se completan todas sus aristas solución, con lo cual, en la parte final del proceso se acumula más memoria y cabe esperar que sea más lento en esta parte final, ya que el algoritmo de Kruskal no tiene este problema.

Si la memoria es suficiente, el algoritmo de Prim es bastante más rápido porque el algoritmo de Kruskal tiene al principio un pico de cálculo excesivo.

El grafo también tiene mucha influencia en su resolución por un algoritmo u otro (situación de las aristas con el mismo valor) y también depende de cual sea el nodo de inicio en el algoritmo de Prim.

Soluciones propuestas

- Para evitar un excesivo número de soluciones, si la precisión de las aristas no es muy importante, se pueden poner decimales en los valores de las aristas para evitar la coincidencia entre dichos valores y así no tener un gran número de soluciones.
- Otra solución puede ser, aprovechando que el algoritmo de Prim no se desarrolla sobre el grafo en su totalidad, aplicarlo sobre una parte del grafo (grafo parcial) y cuando tengamos esa solución parcial, la guardamos y hacemos de dicha parte del grafo un solo nodo. Las aristas que salen de dicho nodo al resto del grafo son las mismas aristas que salen del grafo parcial



Método para resolver excesivas soluciones óptimas

- hacia el resto del grafo. Siguiendo este proceso de resolver grafos parciales, al final, nos quedan las soluciones de dichos grafos parciales. Al unirlos, tenemos la solución a todo el grafo completo.



Bibliografía

Bibliografía de “Caminos y Circuitos Hamiltonianos y su Optimización”:

- Autores: Sixto Rios, Alfonso Mateos, María Concepción Bielza, Antonio Jimenez (Año: 2004); Título: Investigación Operativa. Modelos determinísticos y estocásticos; Editorial: Centro de Estudios Ramón Areces.
- Autor: Robert Faure (Año: 1975). Título: Elementos de Investigación Operativa. Editorial: ICE ediciones.
- Autor: Ángel Sarabia (Año: 2000). Título: La Investigación Operativa. Universidad Pontificia de Comillas (ICAI, ICADE).
- Autor: Juan José Salazar (Año: 2001). Título: Programación Matemática. Editorial: Díaz de Santos.
- Autor: Kenneth H. Roven (Año: 2009). Título: Matemática Discreta y sus aplicaciones. Editorial: Mc Graw Hill.
- Autores: Félix García, Gregorio Hernández y Antonio Nevot (Año: 2003). Título: Problemas resueltos de matemática discreta. Editorial: Thomson.
- Autor: Claude Berge (Año: 1970). Título: Graphs and Hypergraphs. Editorial: North – Holland Mathematical Library.
- Autores: Behzad, Chartrand y Lesniak-Foster (Año: 1988). Título: Graphs & Digraphs. Editorial: Prindle, Weber & Schmidt International Series.



Bibliografía

- Julio Suboez, Yair Caro, Roland Haggkvist, Klas Markstrom, Lai Chunhui (Año: 1979). Título: Graphs Theory and Related Topics. Editorial: J. A. Bondy U.S.R. Murty. Academic Press.

- Información en Internet:

Documentación de la cátedra de matemática discreta en la Facultad de Ciencias, Universidad de Zulia (Conectividad, Grafos Hamiltonianos y Grafos Planares):

<http://mipagina.cantv.net/jhnieto1/c11.pdf>

Nociones básicas sobre grafos:

<http://lear.inforg.uniovi.es/ioperativa/TutorialGrafos/grafos/grafos.htm>

Nociones básicas sobre grafos y algunos algoritmos sobre teoría de grafos:

http://www.fi.uba.ar/materias/6107/grafos_definiciones.pdf

Página 74 de la documentación (grafos hamiltonianos), Condiciones suficientes y resultados interesantes:

http://books.google.es/books?id=r8hvE1vgXHgC&pg=PA72&lpg=PA72&dq=circuit+hamiltoniano&source=web&ots=hWM132uPvU&sig=jOF3n9gpY2TyBfFvnonKzZdIko&hl=es&sa=X&oi=book_result&resnum=1&ct=result#PPA74,M1

Bibliografía de “Árboles de recubrimiento mínimo”:

- Autores: Sixto Rios, Alfonso Mateos, María Concepción Bielza, Antonio Jimenez (Año: 2004); Título: Investigación Operativa. Modelos determinísticos y estocásticos; Editorial: Centro de Estudios Ramón Areces.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

- Autores: G. Brassard, P. Bratley (Año: 1997) ; Título: Fundamentos de algoritmia; Editorial: Prentice Hall.
- Autor: Félix García (Año: 2005) ; Título: Matemática discreta.
Editorial: Paraninfo
(especialmente indicado para definiciones)
- Autor: Robin J. Wilson (Año: 1983) ; Título: Introducción a la teoría de grafos; Editorial: Alianza Editorial S.A.
- Autores: M. Abellanas, D. Lodaes (Año: 1991); Título: Análisis de algoritmos y teoría de grafos; Editorial: Ra-Ma.
- Autor: Juan José Salazar (Año: 2001) ; Título: Programación matemática.



Conclusiones

En mi opinión, se han cumplido bien los objetivos de este proyecto. Es muy importante que el proyecto no se pierda en el tiempo y no se han escatimado esfuerzos para ello porque tiene mucha utilidad y por ello se pueden dar soluciones a infinidad de modelos reales.

Hacer una parte gráfica completa, cómoda y de fácil manejo con una calidad de resolución alta en los cinco navegadores de Internet más importantes lleva mucho tiempo con los precarios medios de que se dispone en la actualidad pero creo que merece la pena porque una aplicación aunque sea buena si no se hace atractiva al usuario acaba por utilizarse poco.

El proyecto también tiene una parte formativa muy importante que puede ser accesible desde cualquier lugar (especialmente indicado a los alumnos con el nuevo plan de estudios Bolonia) al estar la aplicación puesta en Internet y en castellano e inglés. Si la aplicación puesta en el ordenador, desde mi punto de vista, es muy completa, la documentación aporta una continuidad en el tiempo del proyecto y una información muy valiosa y útil para los usuarios, ya sean alumnos o no. La resolución de los caminos y circuitos hamiltonianos es muy rápida y para grafos grandes con muchas soluciones, todos los procesos y situaciones excepcionales están bajo control.

Aparecen todas las soluciones desde cada nodo, todas las soluciones mínimas y todas las soluciones máximas también desde cada nodo y para cada circuito.

Lo que más tiempo me ha llevado es hacer el estudio y resolución de todos los árboles de recubrimiento mínimo utilizando como base los algoritmos de Kruskal y Prim. Para el cálculo de dichas soluciones se han optimizado los recursos del ordenador y la programación previo a un estudio exhaustivo realizando muchas pruebas. El usuario tiene el control de los tiempos de ejecución en todo momento y es informado de en que punto se encuentra el proceso. La eficacia del cálculo de todas las soluciones se puede contrastar a simple vista observando que el número de



Recorrido óptimo de los nodos en una red

soluciones calculado utilizando métodos tan distintos en su ejecución como los de Kruskal y Prim coincide siempre.

Los resultados de la aplicación de todos los algoritmos de este proyecto se pueden ver directamente sobre el grafo, o bien en paralelo, los arcos o aristas en una ventana de forma detallada con una total flexibilidad para seleccionar los resultados.

En definitiva, si bien es verdad que cualquier proyecto siempre es mejorable, desde mi punto de vista, se sobrepasa con creces la cantidad y la calidad que se requiere para un proyecto fin de carrera.



Apéndice A: Ejemplos de caminos y circuitos hamiltonianos calculando paso a paso las matrices intermedias

En este apéndice, se van a desarrollar distintos ejemplos de cómo pasar un grafo a una matriz y después calcular y mostrar las matrices intermedias hasta llegar a las matrices finales que nos muestran los caminos y circuitos hamiltonianos. Se verán métodos de simplificación (si el grafo tiene los suficientes nodos no hace falta calcular todas las matrices) y la multiplicación latina para cada elemento de las matrices. Además de ver desglosado todo el proceso de cálculo de la multiplicación latina de matrices elemento a elemento de cada matriz, estos ejemplos son muy importantes porque a través de ellos se ha comprobado después el buen funcionamiento de la aplicación informática. Es decir, los ejemplos que se ven aquí se han hecho a mano para después introducir los mismos grafos en la aplicación informática y comparar resultados, lo que representa un gran esfuerzo de trabajo manual.

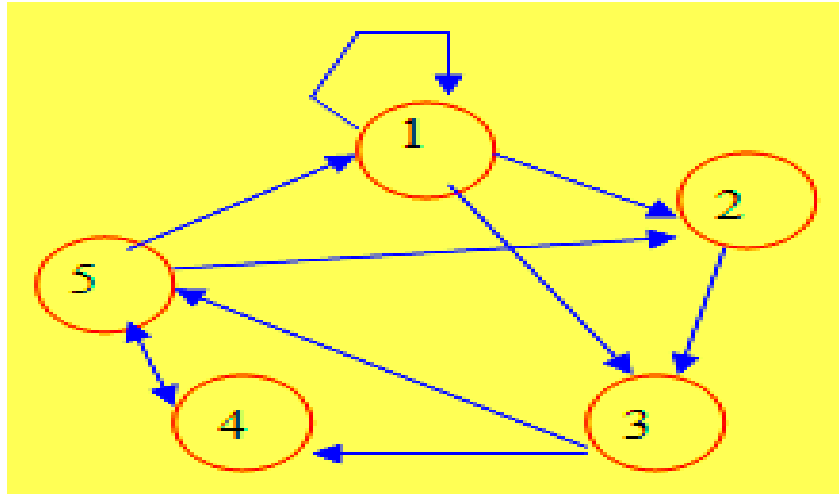
En total son nueve ejemplos que nos dan una idea de los caminos y circuitos hamiltonianos que aparecen según sea el grafo y según el número de arcos que tenga. Se empieza con tres ejemplos de grafos de cinco nodos calculando todas las matrices intermedias (aunque sólo son necesarias $[M]^1$, $[M]^2$, $[M]^4$ y $[M]^5$). En el cuarto ejemplo si es obligatorio calcular todas las matrices porque el grafo sólo tiene tres nodos ($[M]^1$ para pasar el grafo a una matriz, $[M]^2$ ya contiene los caminos hamiltonianos y $[M]^3$ los circuitos hamiltonianos). A partir del quinto ejemplo ya se calculan sólo las matrices intermedias necesarias (cuanto más nodos tiene el grafo, más se simplifica el cálculo de las matrices).

Llega un momento en el que las matrices son demasiado grandes para que aparezcan en su formato normal y hay que representarlas de fila en fila a modo de texto.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Ejemplo 1: Empezaremos con un ejemplo sencillo de un grafo con cinco nodos. El bucle del nodo uno se elimina al crear la matriz $[M]^1$:



$$\text{Matriz_grafo} = [M]^1 = \begin{pmatrix} \text{cccc} & 1\#2 & 1\#3 & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & 2\#3 & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & 3\#4 & 3\#5 \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & 4\#5 \\ 5\#1 & 5\#2 & \text{cccc} & 5\#4 & \text{cccc} \end{pmatrix}$$

$$[M]^2 = \begin{pmatrix} \text{cccc} & \text{cccc} & 1\#2\#3 & 1\#3\#4 & 1\#3\#5 \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & 2\#3\#4 & 2\#3\#5 \\ 3\#5\#1 & 3\#5\#2 & \text{cccc} & 3\#5\#4 & 3\#4\#5 \\ 4\#5\#1 & 4\#5\#2 & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & 5\#1\#2 & \left\{ \begin{array}{l} 5\#1\#3 \\ 5\#2\#3 \end{array} \right. & \text{cccc} & \text{cccc} \end{pmatrix}$$



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

$$[M]^3 = \begin{pmatrix} & 1\#3\#5\#2 & & \begin{Bmatrix} 1\#2\#3\#4 \\ 1\#3\#5\#4 \end{Bmatrix} & \begin{Bmatrix} 1\#2\#3\#5 \\ 1\#3\#4\#5 \end{Bmatrix} \\ 2\#3\#5\#1 & & & 2\#3\#5\#4 & 2\#3\#4\#5 \\ 3\#4\#5\#1 & 3\#5\#1\#2 & & & \\ & 4\#5\#1\#2 & \begin{Bmatrix} 4\#5\#1\#3 \\ 4\#5\#2\#3 \end{Bmatrix} & & \\ & & 5\#1\#2\#3 & \begin{Bmatrix} 5\#1\#3\#4 \\ 5\#2\#3\#4 \end{Bmatrix} & \end{pmatrix}$$

Como el grafo tiene cinco nodos, la matriz $[M]^4$ nos muestra los caminos hamiltonianos:

$$[M]^4 = \begin{pmatrix} & 1\#3\#4\#5\#2 & & 1\#2\#3\#5\#4 & 1\#2\#3\#4\#5 \\ 2\#3\#4\#5\#1 & & & & \\ & 3\#4\#5\#1\#2 & & & \\ & & 4\#5\#1\#2\#3 & & \\ & & & 5\#1\#2\#3\#4 & \end{pmatrix}$$

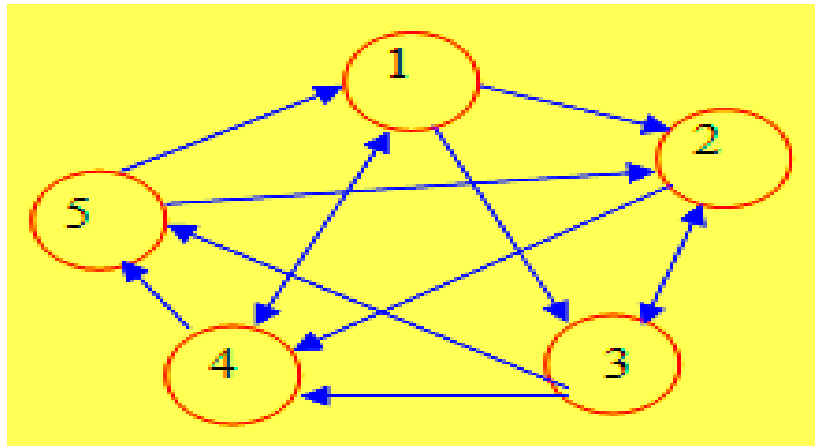
Y en la matriz $[M]^5$ tenemos los circuitos hamiltonianos:

$$[M]^5 = \begin{pmatrix} 1\#2\#3\#4\#5\#1 & & & & \\ & 2\#3\#4\#5\#1\#2 & & & \\ & & 3\#4\#5\#1\#2\#3 & & \\ & & & 4\#5\#1\#2\#3\#4 & \\ & & & & 5\#1\#2\#3\#4\#5 \end{pmatrix}$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Ejemplo 2: En este ejemplo simplemente hay más arcos y los mismos nodos con lo que el número de caminos y circuitos hamiltonianos se incrementará.



$$\text{Matriz_grafo} = [M]^1 = \begin{pmatrix} \text{ccc} & 1\#2 & 1\#3 & 1\#4 & \text{ccc} \\ \text{ccc} & \text{ccc} & 2\#3 & 2\#4 & \text{ccc} \\ \text{ccc} & 3\#2 & \text{ccc} & 3\#4 & 3\#5 \\ 4\#1 & \text{ccc} & \text{ccc} & \text{ccc} & 4\#5 \\ 5\#1 & 5\#2 & \text{ccc} & \text{ccc} & \text{ccc} \end{pmatrix}$$



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

$$\begin{aligned}
 [M]^2 = & \begin{pmatrix}
 \text{cccc} & 1\#3\#2 & 1\#2\#3 & \begin{Bmatrix} 1\#2\#4 \\ 1\#3\#4 \end{Bmatrix} & \begin{Bmatrix} 1\#3\#5 \\ 1\#4\#5 \end{Bmatrix} \\
 2\#4\#1 & \text{cccc} & \text{cccc} & 2\#3\#4 & \begin{Bmatrix} 2\#3\#5 \\ 2\#4\#5 \end{Bmatrix} \\
 \begin{Bmatrix} 3\#4\#1 \\ 3\#5\#1 \end{Bmatrix} & 3\#5\#2 & \text{cccc} & 3\#2\#4 & 3\#4\#5 \\
 4\#5\#1 & \begin{Bmatrix} 4\#1\#2 \\ 4\#5\#2 \end{Bmatrix} & 4\#1\#3 & \text{cccc} & \text{cccc} \\
 \text{cccc} & 5\#1\#2 & \begin{Bmatrix} 5\#1\#3 \\ 5\#2\#3 \end{Bmatrix} & \begin{Bmatrix} 5\#1\#4 \\ 5\#2\#4 \end{Bmatrix} & \text{cccc}
 \end{pmatrix} \\
 \\
 [M]^3 = & \begin{pmatrix}
 \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 1\#3\#5\#2 \\ 1\#4\#5\#2 \end{Bmatrix} & \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 1\#3\#2\#4 \\ 1\#2\#3\#4 \end{Bmatrix} & \begin{Bmatrix} 1\#2\#3\#5 \\ 1\#2\#4\#5 \\ 1\#3\#4\#5 \end{Bmatrix} \\
 \begin{Bmatrix} 2\#3\#4\#1 \\ 2\#3\#5\#1 \\ 2\#4\#5\#1 \end{Bmatrix} & \text{cccc} & 2\#4\#1\#3 & \text{cccc} & 2\#3\#4\#5 \\
 \begin{Bmatrix} 3\#2\#4\#1 \\ 3\#4\#5\#1 \end{Bmatrix} & \begin{Bmatrix} 3\#4\#1\#2 \\ 3\#5\#1\#2 \\ 3\#4\#5\#2 \end{Bmatrix} & \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 3\#5\#1\#4 \\ 3\#5\#2\#4 \end{Bmatrix} & 3\#2\#4\#5 \\
 \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 4\#5\#1\#2 \\ 4\#1\#3\#2 \end{Bmatrix} & \begin{Bmatrix} 4\#5\#1\#3 \\ 4\#1\#2\#3 \\ 4\#5\#2\#3 \end{Bmatrix} & \text{cccc} & 4\#1\#3\#5 \\
 5\#2\#4\#1 & 5\#1\#3\#2 & 5\#1\#2\#3 & \begin{Bmatrix} 5\#1\#2\#4 \\ 5\#1\#3\#4 \\ 5\#2\#3\#4 \end{Bmatrix} & \text{cccc}
 \end{pmatrix}
 \end{aligned}$$

Como el número de nodos es cinco, la matriz $[M]^4$ contendrá los circuitos hamiltonianos:



Recorrido óptimo de los nodos en una red

$$[M]^4 = \begin{pmatrix} \text{cccc} & 1\#3\#4\#5\#2 & 1\#4\#5\#2\#3 & 1\#3\#5\#2\#4 & \begin{Bmatrix} 1\#3\#2\#4\#5 \\ 1\#2\#3\#4\#5 \end{Bmatrix} \\ 2\#3\#4\#5\#1 & \text{cccc} & 2\#4\#5\#1\#3 & 2\#3\#5\#1\#4 & 2\#4\#1\#3\#5 \\ \begin{Bmatrix} 3\#5\#2\#4\#1 \\ 3\#2\#4\#5\#1 \end{Bmatrix} & 3\#4\#5\#1\#2 & \text{cccc} & 3\#5\#1\#2\#4 & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 4\#5\#1\#3\#2 \\ 4\#1\#3\#5\#2 \end{Bmatrix} & 4\#5\#1\#2\#3 & \text{cccc} & 4\#1\#2\#3\#5 \\ 5\#2\#3\#4\#1 & \text{cccc} & 5\#2\#4\#1\#3 & \begin{Bmatrix} 5\#1\#3\#2\#4 \\ 5\#1\#2\#3\#4 \end{Bmatrix} & \text{cccc} \end{pmatrix}$$

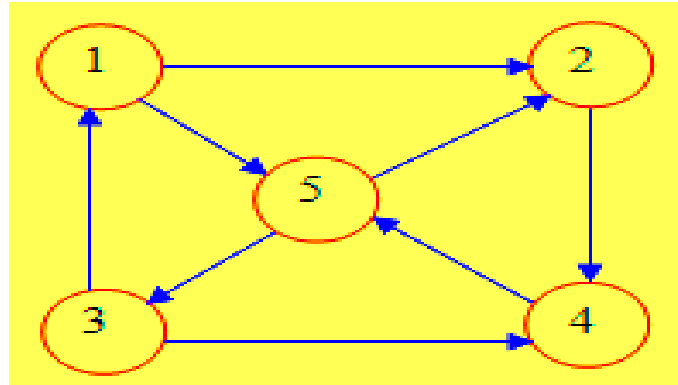
Y en la diagonal principal de la matriz $[M]^5$ estarán los circuitos hamiltonianos:

$$[M]^5 = \begin{pmatrix} \begin{Bmatrix} 1\#2\#3\#4\#5\#1 \\ 1\#3\#5\#2\#4\#1 \\ 1\#3\#2\#4\#5\#1 \end{Bmatrix} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 2\#3\#4\#5\#1\#2 \\ 2\#4\#5\#1\#3\#2 \\ 2\#4\#1\#3\#5\#2 \end{Bmatrix} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 3\#2\#4\#5\#1\#3 \\ 3\#4\#5\#1\#2\#3 \\ 3\#5\#2\#4\#1\#3 \end{Bmatrix} & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 4\#1\#3\#5\#2\#4 \\ 4\#5\#1\#2\#3\#4 \\ 4\#5\#1\#3\#2\#4 \end{Bmatrix} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 5\#1\#3\#2\#4\#5 \\ 5\#1\#2\#3\#4\#5 \\ 5\#2\#4\#1\#3\#5 \end{Bmatrix} \end{pmatrix}$$



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

Ejemplo 3: Con este grafo completamos los ejemplos de cinco nodos:



$$\text{Matriz_grafo} = [M]^1 = \begin{pmatrix} \text{cccc} & 1\#2 & \text{cccc} & \text{cccc} & 1\#5 \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & 2\#4 & \text{cccc} \\ 3\#1 & \text{cccc} & \text{cccc} & 3\#4 & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & 4\#5 \\ \text{cccc} & 5\#2 & 5\#3 & \text{cccc} & \text{cccc} \end{pmatrix}$$

$$[M]^2 = \begin{pmatrix} \text{cccc} & 1\#5\#2 & 1\#5\#3 & 1\#2\#4 & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & 2\#4\#5 \\ \text{cccc} & 3\#1\#2 & \text{cccc} & \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 3\#1\#5 \\ 3\#4\#5 \end{Bmatrix} \\ \text{cccc} & 4\#5\#2 & 4\#5\#3 & \text{cccc} & \text{cccc} \\ 5\#3\#1 & \text{cccc} & \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 5\#2\#4 \\ 5\#3\#4 \end{Bmatrix} & \text{cccc} \end{pmatrix}$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

$$[M]^3 = \begin{pmatrix} \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 1\#5\#2\#4 \\ 1\#5\#3\#4 \end{Bmatrix} & 1\#2\#4\#5 \\ \text{cccc} & \text{cccc} & 2\#4\#5\#3 & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \begin{Bmatrix} 3\#1\#5\#2 \\ 3\#4\#5\#2 \end{Bmatrix} & \text{cccc} & 3\#1\#2\#4 & \text{cccc} \\ 4\#5\#3\#1 & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & 5\#3\#1\#2 & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} \end{pmatrix}$$

La matriz $[M]^4$ contendrá los caminos hamiltonianos:

$$[M]^4 = \begin{pmatrix} \text{cccc} & \text{cccc} & 1\#2\#4\#5\#3 & \text{cccc} & \text{cccc} \\ 2\#4\#5\#3\#1 & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & 3\#1\#5\#2\#4 & 3\#1\#2\#4\#5 \\ \text{cccc} & 4\#5\#3\#1\#2 & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & 5\#3\#1\#2\#4 & \text{cccc} \end{pmatrix}$$

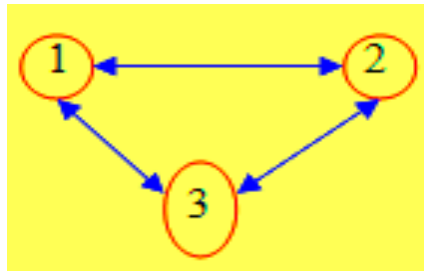
Y la matriz $[M]^5$ los circuitos hamiltonianos:

$$[M]^5 = \begin{pmatrix} 1\#2\#4\#5\#3\#1 & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & 2\#4\#5\#3\#1\#2 & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & 3\#1\#2\#4\#5\#3 & \text{cccc} & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & 4\#5\#3\#1\#2\#4 & \text{cccc} \\ \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & \text{cccc} & 5\#3\#1\#2\#4\#5 \end{pmatrix}$$



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

Ejemplo 4: En este ejemplo bastará con calcular la matriz $[M]^2$ para saber los caminos hamiltonianos existentes y $[M]^3$ para saber los circuitos hamiltonianos ya que el número de nodos de este grafo es tres.



$$\text{Matriz_grafo} = [M]^1 = \begin{bmatrix} \text{vacío} & 1\#2 & 1\#3 \\ 2\#1 & \text{vacío} & 2\#3 \\ 3\#1 & 3\#2 & \text{vacío} \end{bmatrix}$$

Caminos hamiltonianos:

$$[M]^2 = \begin{bmatrix} \text{vacío} & 1\#3\#2 & 1\#2\#3 \\ 2\#3\#1 & \text{vacío} & 2\#1\#3 \\ 3\#2\#1 & 3\#1\#2 & \text{vacío} \end{bmatrix}$$

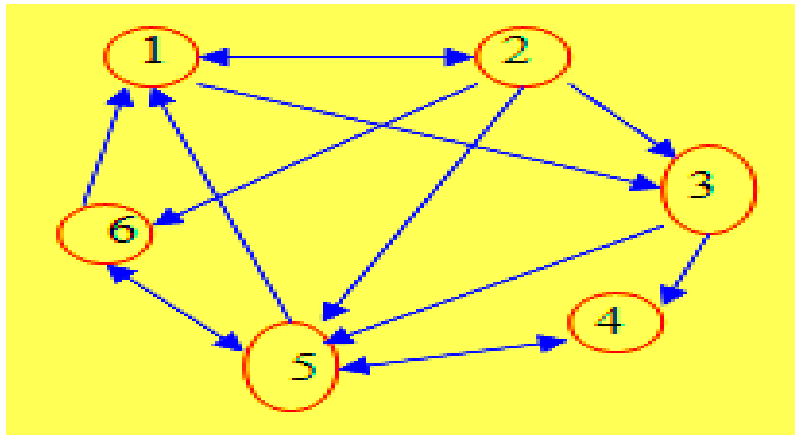
Circuitos hamiltonianos:

$$[M]^3 = \begin{bmatrix} \begin{Bmatrix} 1\#2\#3\#1 \\ 1\#3\#2\#1 \end{Bmatrix} & \text{vacío} & \text{vacío} \\ \text{vacío} & \begin{Bmatrix} 2\#1\#3\#2 \\ 2\#3\#1\#2 \end{Bmatrix} & \text{vacío} \\ \text{vacío} & \text{vacío} & \begin{Bmatrix} 3\#1\#2\#3 \\ 3\#2\#1\#3 \end{Bmatrix} \end{bmatrix}$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Ejemplo 5: Para un grafo de seis nodos, no hace falta calcular la matriz $[M]^3$, se hace la multiplicación latina de $[M]^2$ por $[M]^2$ y ya tenemos $[M]^4$.



$$\text{Matriz_grafo} = [M]^1 = \begin{pmatrix} \text{vacío} & 1\#2 & 1\#3 & \text{vacío} & \text{vacío} & \text{vacío} \\ 2\#1 & \text{vacío} & 2\#3 & \text{vacío} & 2\#5 & 2\#6 \\ \text{vacío} & \text{vacío} & \text{vacío} & 3\#4 & 3\#5 & \text{vacío} \\ \text{vacío} & \text{vacío} & \text{vacío} & \text{vacío} & 4\#5 & \text{vacío} \\ 5\#1 & \text{vacío} & \text{vacío} & 5\#4 & \text{vacío} & 5\#6 \\ 6\#1 & \text{vacío} & \text{vacío} & \text{vacío} & 6\#5 & \text{vacío} \end{pmatrix}$$



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

$$[M]^2 = \begin{pmatrix} \emptyset & \emptyset & 1\#2\#3 & 1\#3\#4 & \begin{cases} 1\#2\#5 \\ 1\#3\#5 \end{cases} & \begin{cases} 1\#2\#6 \\ 1\#3\#6 \end{cases} \\ \begin{cases} 2\#5\#1 \\ 2\#6\#1 \end{cases} & \emptyset & 2\#1\#3 & \begin{cases} 2\#3\#4 \\ 2\#5\#4 \end{cases} & \begin{cases} 2\#3\#5 \\ 2\#6\#5 \end{cases} & \begin{cases} 2\#5\#6 \\ 2\#6\#6 \end{cases} \\ 3\#5\#1 & \emptyset & \emptyset & 3\#5\#4 & 3\#4\#5 & 3\#5\#6 \\ 4\#5\#1 & \emptyset & \emptyset & \emptyset & \emptyset & 4\#5\#6 \\ 5\#6\#1 & 5\#1\#2 & 5\#1\#3 & \emptyset & \emptyset & \emptyset \end{pmatrix}$$

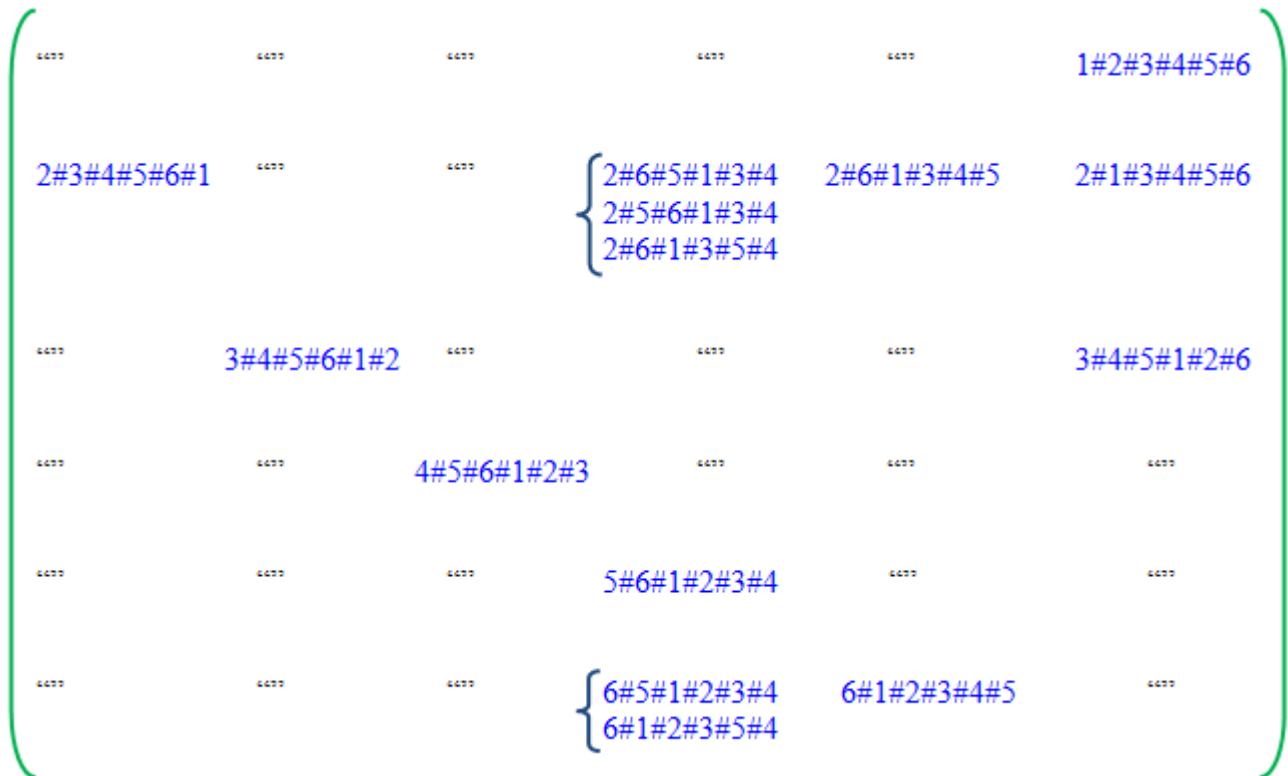
Matriz $[M]^4$:

$$\begin{pmatrix} \emptyset & \emptyset & \emptyset & \begin{cases} 1\#2\#3\#5\#4 \\ 1\#2\#6\#5\#4 \end{cases} & 1\#2\#3\#4\#5 & \begin{cases} 1\#2\#3\#5\#6 \\ 1\#3\#4\#5\#6 \end{cases} \\ \begin{cases} 2\#3\#4\#5\#1 \\ 2\#3\#5\#6\#1 \end{cases} & \emptyset & \begin{cases} 2\#6\#5\#1\#3 \\ 2\#5\#6\#1\#3 \end{cases} & \begin{cases} 2\#5\#1\#3\#4 \\ 2\#6\#1\#3\#4 \\ 2\#1\#3\#5\#4 \end{cases} & \begin{cases} 2\#6\#1\#3\#5 \\ 2\#1\#3\#4\#5 \end{cases} & \begin{cases} 2\#1\#3\#5\#6 \\ 2\#3\#4\#5\#6 \end{cases} \\ 3\#4\#5\#6\#1 & \begin{cases} 3\#4\#5\#1\#2 \\ 3\#5\#6\#1\#2 \end{cases} & \emptyset & \emptyset & \emptyset & 3\#5\#1\#2\#6 \\ \emptyset & 4\#5\#6\#1\#2 & \begin{cases} 4\#5\#1\#2\#3 \\ 4\#5\#6\#1\#3 \end{cases} & \emptyset & \emptyset & 4\#5\#1\#2\#6 \\ \emptyset & \emptyset & 5\#6\#1\#2\#3 & \begin{cases} 5\#6\#1\#3\#4 \\ 5\#1\#2\#3\#4 \end{cases} & \emptyset & \emptyset \\ \emptyset & \emptyset & 6\#5\#1\#2\#3 & \begin{cases} 6\#5\#1\#3\#4 \\ 6\#1\#2\#3\#4 \\ 6\#1\#2\#5\#4 \\ 6\#1\#3\#5\#4 \end{cases} & \begin{cases} 6\#1\#3\#4\#5 \\ 6\#1\#2\#3\#5 \end{cases} & \emptyset \end{pmatrix}$$

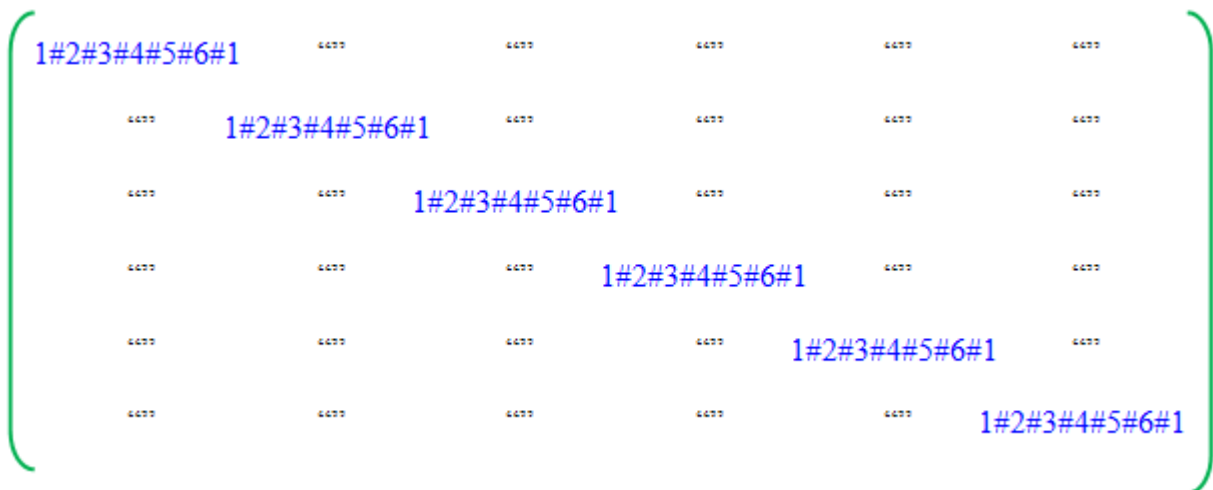
Los caminos hamiltonianos están en $[M]^5$:



Recorrido óptimo de los nodos en una red



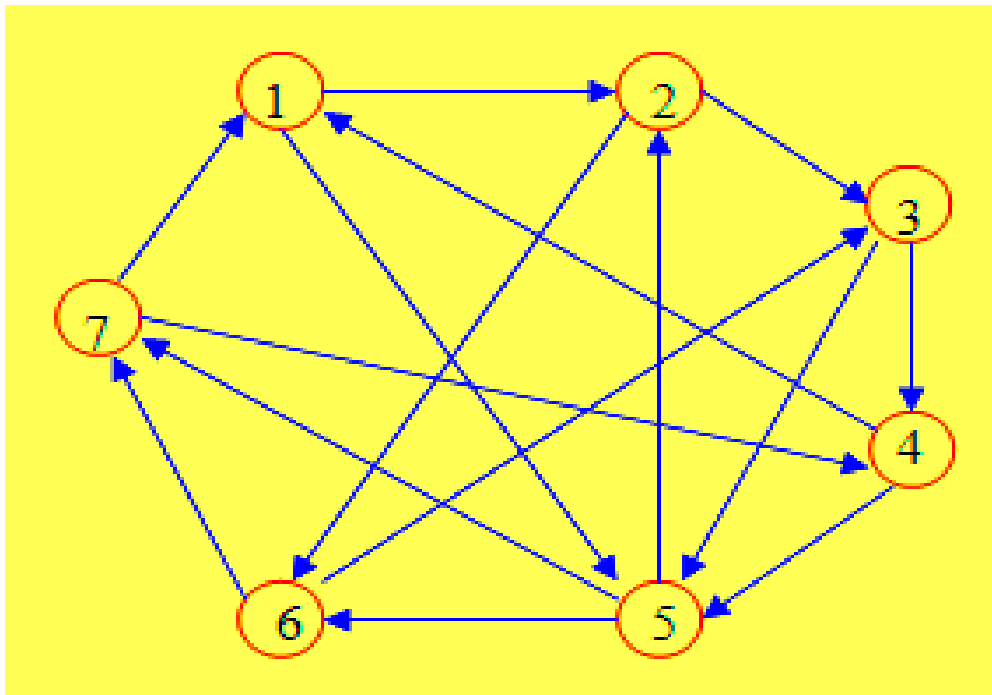
Y los circuitos hamiltonianos en $[M]^6$:





Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

Ejemplo 6: El objetivo es llegar a las matrices $[M]^6$ (caminos hamiltonianos) y $[M]^7$ (circuitos hamiltonianos) lo más rápidamente posible y sólo con las matrices intermedias necesarias. Es un grafo con muchos arcos por lo que la multiplicación latina se hace más trabajosa y se esperan muchos caminos y circuitos hamiltonianos.



$$\text{Matriz_grafo} = [M]^1 = \begin{pmatrix} & 1\#2 & & & 1\#5 & & \\ & & 2\#3 & & & 2\#6 & \\ & & & 3\#4 & 3\#5 & & \\ 4\#1 & & & & 4\#5 & & \\ & 5\#2 & & & & 5\#6 & 5\#7 \\ & & 6\#3 & & & & 6\#7 \\ 7\#1 & & & 7\#4 & & & \end{pmatrix}$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

$$[M]^2 = \begin{pmatrix} \emptyset & 1\#5\#2 & 1\#2\#3 & \emptyset & \emptyset & \begin{Bmatrix} 1\#2\#6 \\ 1\#5\#6 \end{Bmatrix} & 1\#5\#7 \\ \emptyset & \emptyset & 2\#6\#3 & 2\#3\#4 & 2\#3\#5 & \emptyset & 2\#6\#7 \\ 3\#4\#1 & 3\#5\#2 & \emptyset & \emptyset & 3\#4\#5 & 3\#5\#6 & 3\#5\#7 \\ \emptyset & \begin{Bmatrix} 4\#1\#2 \\ 4\#5\#2 \end{Bmatrix} & \emptyset & \emptyset & 4\#1\#5 & 4\#5\#6 & 4\#5\#7 \\ 5\#7\#1 & \emptyset & \begin{Bmatrix} 5\#2\#3 \\ 5\#6\#3 \end{Bmatrix} & 5\#7\#4 & \emptyset & 5\#2\#6 & 5\#6\#7 \\ 6\#7\#1 & \emptyset & \emptyset & \begin{Bmatrix} 6\#3\#4 \\ 6\#7\#4 \end{Bmatrix} & 6\#3\#5 & \emptyset & \emptyset \\ 7\#4\#1 & 7\#1\#2 & \emptyset & \emptyset & \begin{Bmatrix} 7\#1\#5 \\ 7\#4\#5 \end{Bmatrix} & \emptyset & \emptyset \end{pmatrix}$$

Nos saltamos el cálculo de $[M]^3$ y $[M]^5$. La matriz $[M]^4$ se calcula por multiplicación latina entre $[M]^2$ y $[M]^2$ y la matriz $[M]^6$ por multiplicación latina entre $[M]^4$ y $[M]^2$. La matriz $[M]^4$ es muy grande para representarla como las anteriores y se representará en forma de tabla. A partir de aquí, las matrices muy grandes se representarán así.



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

[M]⁴:

| | | | | | | |
|--|---|--|---|--|--|-------------------------------------|
| “” | “” | 1#5#2#6#3 | 1#5#2#3#4 1#2#6#3#4 1#5#6#3#4 1#2#6#7#4 1#5#6#7#4 | 1#2#3#4#5 1#2#6#3#5 | 1#2#3#5#6 | 1#5#2#6#7 1#2#3#5#7 |
| 2#6#3#4#1 2#3#5#7#1 2#6#7#4#1 | “” | “” | 2#3#5#7#4 | 2#6#3#4#5 2#3#4#1#5 2#6#7#1#5 2#6#7#4#5 | 2#3#4#5#6 | 2#6#3#5#7 2#3#4#5#7 2#3#5#6#7 |
| 3#4#5#7#1 3#5#6#7#1 3#5#7#4#1 | 3#4#1#5#2 3#5#7#1#2 | “” | 3#5#6#7#4 | “” | 3#4#1#2#6 3#4#1#5#6 3#4#5#2#6 | 3#4#1#5#7 3#5#2#6#7 3#4#5#6#7 |
| 4#5#6#7#1 | 4#5#7#1#2 | 4#1#2#6#3 4#5#2#6#3 4#1#5#2#3 4#1#5#6#3 | “” | 4#1#2#3#5 | 4#1#5#2#6 | 4#1#2#6#7 4#5#2#6#7 4#1#5#6#7 |
| 5#2#3#4#1 5#6#3#4#1 5#2#6#7#1 5#6#7#4#1 | 5#7#4#1#2 5#6#7#1#2 | 5#7#1#2#3 | 5#2#6#3#4 5#2#6#7#4 | “” | 5#7#1#2#6 | “” |
| 6#3#5#7#1 | 6#7#1#5#2 6#3#4#1#2 6#3#4#5#2 6#7#4#1#2 6#7#4#5#2 | 6#7#1#2#3 | 6#3#5#7#4 | 6#3#4#1#5 6#7#4#1#5 | “” | 6#3#4#5#7 |
| “” | 7#4#1#5#2 | 7#4#1#2#3 7#1#2#6#3 7#1#5#2#3 7#1#5#6#3 7#4#5#2#3 7#4#5#6#3 | 7#1#2#3#4 | 7#1#2#3#5 | 7#4#1#2#6 7#4#1#5#6 7#1#5#2#6 7#4#5#2#6 | “” |



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Caminos hamiltonianos (matriz $[M]^6$):

| | | | | | | |
|--|--------------------------------|--------------------------------|--------------------------------|--------------------------------|--------------------------------|--------------------------------|
| “” | “” | “” | 1#2#6#3#5#7#4 1#2#3#5#6#7#4 | “” | “” | 1#2#6#3#4#5#7 1#2#3#4#5#6#7 |
| 2#6#3#5#7#4#1 2#3#5#6#7#4#1 2#6#3#4#5#7#1 2#3#4#5#6#7#1 | “” | “” | “” | “” | “” | 2#6#3#4#1#5#7 2#3#4#1#5#6#7 |
| 3#5#2#6#7#4#1 3#4#5#2#6#7#1 | 3#5#6#7#4#1#2 3#4#5#6#7#1#2 | “” | “” | “” | 3#5#7#4#1#2#6 3#4#5#7#1#2#6 | 3#4#1#5#2#6#7 |
| “” | “” | 4#5#6#7#1#2#3 4#5#7#1#2#6#3 | “” | “” | “” | 4#1#2#6#3#5#7 4#1#2#3#5#6#7 |
| “” | “” | 5#6#7#4#1#2#3 5#7#4#1#2#6#3 | 5#6#7#1#2#3#4 5#7#1#2#6#3#4 | “” | “” | “” |
| “” | 6#3#5#7#4#1#2 6#3#4#5#7#1#2 | 6#7#4#1#5#2#3 | 6#7#1#5#2#3#4 | 6#7#4#1#2#3#5 6#7#1#2#3#4#5 | “” | “” |
| “” | “” | 7#4#1#5#2#6#3 | 7#1#5#2#6#3#4 | 7#4#1#2#6#3#5 7#1#2#6#3#4#5 | 7#4#1#2#3#5#6 7#1#2#3#4#5#6 | “” |

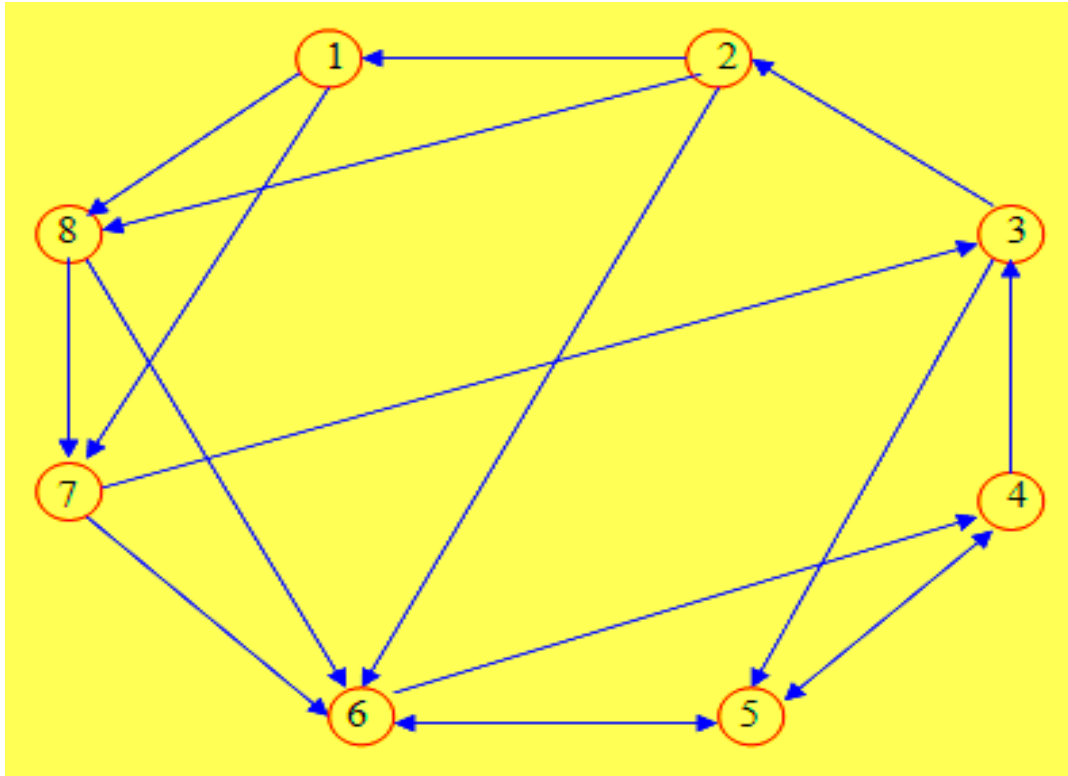
Circuitos hamiltonianos (matriz $[M]^7$):

1#2#6#3#5#7#4#1 1#2#3#5#6#7#4#1 1#2#6#3#4#5#7#1 1#2#3#4#5#6#7#1



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

Ejemplo 7: Seguimos con ejemplos de grafos cada vez más grandes.



Matriz_grafo = $[M]^1 =$

| | | | | | | | |
|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|-----|
| | | | | | | 1#7 | 1#8 |
| 2#1 | | | | | 2#6 | | 2#8 |
| | 3#2 | | | 3#5 | | | |
| | | 4#3 | | 4#5 | | | |
| | | | 5#4 | | 5#6 | | |
| | | | 6#4 | 6#5 | | | |
| | | 7#3 | | | 7#6 | | |
| | | | | | 8#6 | 8#7 | |



Recorrido óptimo de los nodos en una red

$$[M]^2 = \begin{pmatrix} \infty & \infty & 1\#7\#3 & \infty & \infty & \begin{cases} 1\#7\#6 \\ 1\#8\#6 \end{cases} & 1\#8\#7 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 2\#6\#4 & 2\#6\#5 & 2\#8\#6 & \begin{cases} 2\#1\#7 \\ 2\#8\#7 \end{cases} & 2\#1\#8 \\ 3\#2\#1 & \infty & \infty & 3\#5\#4 & \infty & \begin{cases} 3\#2\#6 \\ 3\#5\#6 \end{cases} & \infty & 3\#2\#8 \\ \infty & 4\#3\#2 & \infty & \infty & 4\#3\#5 & 4\#5\#6 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 5\#4\#3 & 5\#6\#4 & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 6\#4\#3 & 6\#5\#4 & 6\#4\#5 & \infty & \infty & \infty \\ \infty & 7\#3\#2 & \infty & 7\#6\#4 & \begin{cases} 7\#3\#5 \\ 7\#6\#5 \end{cases} & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 8\#7\#3 & 8\#6\#4 & 8\#6\#5 & 8\#7\#6 & \infty & \infty \end{pmatrix}$$



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

[M]⁴

| | | | | | | | |
|-----------|-----------|-------------------------------------|--|---|-------------------------------------|------------------------|-----------|
| “” | 1#8#7#3#2 | 1#7#6#4#3 1#8#6#4#3 | 1#7#3#5#4 1#7#6#5#4 1#8#6#5#4 1#8#7#6#4 | 1#8#7#3#5 1#7#6#4#5 1#8#6#4#5 1#8#7#6#5 | 1#7#3#2#6 1#7#3#5#6 | “” | 1#7#3#2#8 |
| “” | “” | 2#6#5#4#3 2#8#6#4#3 2#1#8#7#3 | 2#8#6#5#4 2#1#7#6#4 2#8#7#6#4 2#1#8#6#4 | 2#6#4#3#5 2#1#7#3#5 2#8#7#3#5 2#8#6#4#5 2#1#7#6#5 2#8#7#6#5 2#1#8#6#5 | 2#1#8#7#6 | “” | “” |
| “” | “” | “” | 3#2#6#5#4 3#2#8#6#4 | 3#2#6#4#5 3#2#8#6#5 | 3#2#1#7#6 3#2#8#7#6 3#2#1#8#6 | 3#2#1#8#7 | “” |
| “” | “” | “” | “” | 4#3#2#6#5 | 4#3#2#8#6 | 4#3#2#1#7 4#3#2#8#7 | 4#3#2#1#8 |
| 5#4#3#2#1 | 5#6#4#3#2 | “” | “” | “” | 5#4#3#2#6 | “” | 5#4#3#2#8 |
| 6#4#3#2#1 | 6#5#4#3#2 | “” | “” | “” | “” | “” | 6#4#3#2#8 |
| “” | 7#6#4#3#2 | 7#6#5#4#3 | 7#3#2#6#4 7#3#5#6#4 | 7#6#4#3#5 7#3#2#6#5 | 7#3#2#8#6 | “” | 7#3#2#1#8 |
| 8#7#3#2#1 | 8#6#4#3#2 | 8#6#5#4#3 8#7#6#4#3 | 8#7#3#5#4 8#7#6#5#4 | 8#6#4#3#5 8#7#6#4#5 | 8#7#3#2#6 8#7#3#5#6 | “” | “” |



Recorrido óptimo de los nodos en una red

[M]⁵:

| | | | | | | | |
|-------------|----------------------------|--|--|--|---|----------------------------|----------------------------|
| “” | 1#7#6#4#3#2 1#8#6#4#3#2 | 1#7#6#5#4#3 1#8#6#5#4#3 1#8#7#6#4#3 | 1#8#7#3#5#4 1#8#7#6#5#4 1#7#3#2#6#4 1#7#3#5#6#4 | 1#7#6#4#3#5 1#8#6#4#3#5 1#8#7#6#4#5 1#7#3#2#6#5 | 1#8#7#3#2#6 1#8#7#3#5#6 1#7#3#2#8#6 | “” | “” |
| “” | “” | 2#8#6#5#4#3 2#1#7#6#4#3 2#8#7#6#4#3 2#1#8#6#4#3 | 2#1#7#3#5#4 2#8#7#3#5#4 2#1#7#6#5#4 2#8#7#6#5#4 2#1#8#6#5#4 2#1#8#7#6#4 | 2#8#6#4#3#5 2#1#8#7#3#5 2#1#7#6#4#5 2#8#7#6#4#5 2#1#8#6#4#5 2#1#8#7#6#5 | 2#1#7#3#5#6 2#8#7#3#5#6 | “” | “” |
| “” | “” | “” | 3#2#8#6#5#4 3#2#1#7#6#4 3#2#8#7#6#4 3#2#1#8#6#4 | 3#2#8#6#4#5 3#2#1#7#6#5 3#2#8#7#6#5 3#2#1#8#6#5 | 3#2#1#8#7#6 | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | 4#3#2#8#6#5 | 4#3#2#1#7#6 4#3#2#8#7#6 4#3#2#1#8#6 | 4#3#2#1#8#7 | “” |
| 5#6#4#3#2#1 | “” | “” | “” | “” | 5#4#3#2#8#6 | 5#4#3#2#1#7 5#4#3#2#8#7 | 5#4#3#2#1#8 5#6#4#3#2#8 |
| 6#5#4#3#2#1 | “” | “” | “” | “” | “” | 6#4#3#2#1#7 6#4#3#2#8#7 | 6#4#3#2#1#8 6#5#4#3#2#8 |
| 7#6#4#3#2#1 | 7#6#5#4#3#2 | “” | 7#3#2#6#5#4 7#3#2#8#6#4 | 7#3#2#6#4#5 7#3#2#8#6#5 | 7#3#2#1#8#6 | “” | 7#6#4#3#2#8 |
| 8#6#4#3#2#1 | 8#6#5#4#3#2 8#7#6#4#3#2 | 8#7#6#5#4#3 | 8#7#3#2#6#4 8#7#3#5#6#4 | 8#7#6#4#3#5 8#7#3#2#6#5 | “” | “” | “” |



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

| | | | | | | | |
|--------------------------------|---|--|--|--|---|---|--------------------------------|
| “” | 1#7#6#5#4#3#2 1#8#6#5#4#3#2 1#8#7#6#4#3#2 | 1#8#7#6#5#4#3 | 1#7#3#2#6#5#4 1#8#7#3#2#6#4 1#8#7#3#5#6#4 1#7#3#2#8#6#4 | 1#8#7#6#4#3#5 1#7#3#2#6#4#5 1#8#7#3#2#6#5 1#7#3#2#8#6#5 | “” | “” | 1#7#6#4#3#2#8 |
| “” | “” | 2#1#7#6#5#4#3 2#8#7#6#5#4#3 2#1#8#6#5#4#3 2#1#8#7#6#4#3 | 2#1#8#7#3#5#4 2#1#8#7#6#5#4 2#1#7#3#5#6#4 2#8#7#3#5#6#4 | 2#1#7#6#4#3#5 2#8#7#6#4#3#5 2#1#8#6#4#3#5 2#1#8#7#6#4#5 | 2#1#8#7#3#5#6 | “” | “” |
| “” | “” | “” | 3#2#1#7#6#5#4 3#2#8#7#6#5#4 3#2#1#8#6#5#4 3#2#1#8#7#6#4 | 3#2#1#7#6#4#5 3#2#8#7#6#4#5 3#2#1#8#6#4#5 3#2#1#8#7#6#5 | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | 4#3#2#1#7#6#5 4#3#2#8#7#6#5 4#3#2#1#8#6#5 | 4#3#2#1#8#7#6 | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | “” | 5#4#3#2#1#7#6 5#4#3#2#8#7#6 5#4#3#2#1#8#6 | 5#6#4#3#2#1#7 5#4#3#2#1#8#7 5#6#4#3#2#8#7 | 5#6#4#3#2#1#8 |
| “” | “” | “” | “” | “” | “” | 6#5#4#3#2#1#7 6#4#3#2#1#8#7 6#5#4#3#2#8#7 | 6#5#4#3#2#1#8 |
| 7#6#5#4#3#2#1 | “” | “” | 7#3#2#8#6#5#4 7#3#2#1#8#6#4 | 7#3#2#8#6#4#5 7#3#2#1#8#6#5 | “” | “” | 7#6#4#3#2#1#8 7#6#5#4#3#2#8 |
| 8#6#5#4#3#2#1 8#7#6#4#3#2#1 | 8#7#6#5#4#3#2 | “” | 8#7#3#2#6#5#4 | 8#7#3#2#6#4#5 | “” | 8#6#4#3#2#1#7 | “” |

Esta es la matriz $[M]^6$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

| | | | | | | | |
|-----------------|-----------------|-----------------|------------------------------------|------------------------------------|-----------------|-----------------|-----------------|
| “” | 1#8#7#6#5#4#3#2 | “” | 1#8#7#3#2#6#5#4 1#7#3#2#8#6#5#4 | 1#8#7#3#2#6#4#5 1#7#3#2#8#6#4#5 | “” | “” | 1#7#6#5#4#3#2#8 |
| “” | “” | 2#1#8#7#6#5#4#3 | 2#1#8#7#3#5#6#4 | 2#1#8#7#6#4#3#5 | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | 3#2#1#8#7#6#5#4 | 3#2#1#8#7#6#4#5 | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | 4#3#2#1#8#7#6#5 | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | “” | 5#4#3#2#1#8#7#6 | 5#6#4#3#2#1#8#7 | “” |
| “” | “” | “” | “” | “” | “” | 6#5#4#3#2#1#8#7 | “” |
| “” | “” | “” | 7#3#2#1#8#6#5#4 | 7#3#2#1#8#6#4#5 | “” | “” | 7#6#5#4#3#2#1#8 |
| 8#7#6#5#4#3#2#1 | “” | “” | “” | “” | “” | 8#6#5#4#3#2#1#7 | “” |

Esta matriz contiene los caminos hamiltonianos (matriz $[M]^7$)

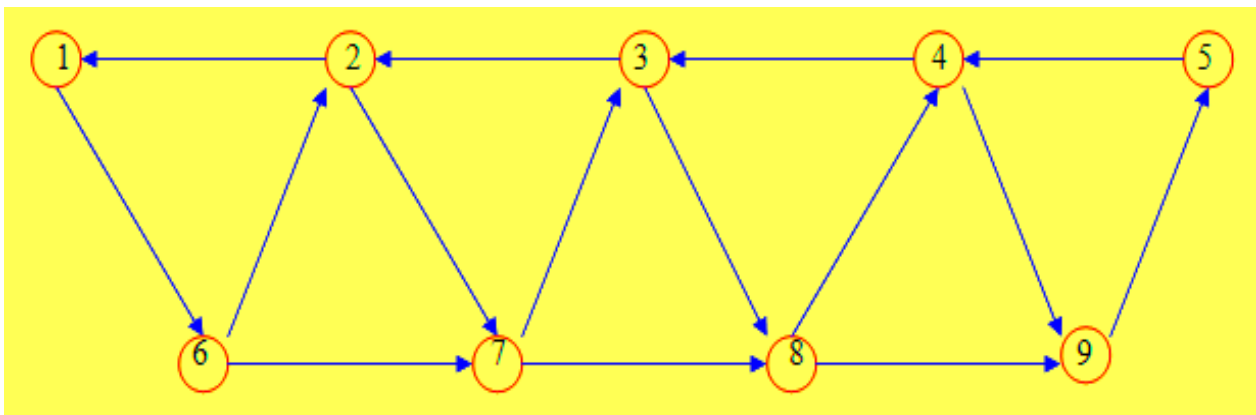
Circuitos hamiltonianos (matriz $[M]^8$):

1#8#7#6#5#4#3#2#1



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

Ejemplo 8: En este ejemplo de un grafo de nueve nodos, sólo hace falta calcular las matrices $[M]^1$, $[M]^2$, $[M]^4$, $[M]^8$ y $[M]^9$. Las matrices que realmente nos interesan son $[M]^8$ y $[M]^9$, es decir, las que contienen los caminos y circuitos hamiltonianos. Con esta simplificación se ahorra mucho tiempo de proceso en el ordenador y también se reduce el espacio de memoria ocupada considerablemente.



$$\text{Matriz grafo} = [M]^1 = \begin{pmatrix} & & & & & 1\#6 & & & \\ 2\#1 & & & & & & 2\#7 & & \\ & 3\#2 & & & & & & 3\#8 & \\ & & 4\#3 & & & & & & 4\#9 \\ & & & 5\#4 & & & & & \\ & 6\#2 & & & & & 6\#7 & & \\ & & 7\#3 & & & & & 7\#8 & \\ & & & 8\#4 & & & & & 8\#9 \\ & & & & 9\#5 & & & & \end{pmatrix}$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

$$[M]^2 = \begin{pmatrix} \infty & 1\#6\#2 & \infty & \infty & \infty & \infty & 1\#6\#7 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 2\#7\#3 & \infty & \infty & 2\#1\#6 & \infty & 2\#7\#8 & \infty \\ 3\#2\#1 & \infty & \infty & 3\#8\#4 & \infty & \infty & 3\#2\#7 & \infty & 3\#8\#9 \\ \infty & 4\#3\#2 & \infty & \infty & 4\#9\#5 & \infty & \infty & 4\#3\#8 & \infty \\ \infty & \infty & 5\#4\#3 & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 5\#4\#9 \\ 6\#2\#1 & \infty & 6\#7\#3 & \infty & \infty & \infty & 6\#2\#7 & 6\#7\#8 & \infty \\ \infty & 7\#3\#2 & \infty & 7\#8\#4 & \infty & \infty & \infty & 7\#3\#8 & 7\#8\#9 \\ \infty & \infty & 8\#4\#3 & \infty & 8\#9\#5 & \infty & \infty & \infty & 8\#4\#9 \\ \infty & \infty & \infty & 9\#5\#4 & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty \end{pmatrix}$$



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

[M]⁴

| | | | | | | | | |
|-----------|-----------|------------------------|------------------------|------------------------|-----------|-----------|-----------|-------------------------------------|
| “” | 1#6#7#3#2 | 1#6#2#7#3 | 1#6#7#8#4 | “” | “” | “” | 1#6#7#3#8 | 1#6#7#8#9 |
| “” | “” | 2#7#8#4#3 2#1#6#7#3 | 2#7#3#8#4 | 2#7#8#9#5 | “” | “” | 2#1#6#7#8 | 2#7#8#4#9 2#7#3#8#9 |
| “” | “” | “” | 3#8#9#5#4 3#2#7#8#4 | 3#8#4#9#5 | “” | 3#2#1#6#7 | “” | 3#2#7#8#9 |
| “” | “” | “” | “” | 4#3#8#9#5 | 4#3#2#1#6 | “” | 4#3#2#7#8 | “” |
| 5#4#3#2#1 | “” | “” | “” | “” | “” | 5#4#3#2#7 | “” | 5#4#3#8#9 |
| 6#7#3#2#1 | “” | 6#7#8#4#3 | 6#7#3#8#4 6#2#7#8#4 | 6#7#8#9#5 | “” | “” | 6#2#7#3#8 | 6#7#8#4#9 6#7#3#8#9 6#2#7#8#9 |
| “” | 7#8#4#3#2 | “” | 7#8#9#5#4 | 7#8#4#9#5 7#3#8#9#5 | 7#3#2#1#6 | “” | “” | 7#3#8#4#9 |
| 8#4#3#2#1 | “” | 8#9#5#4#3 | “” | “” | “” | 8#4#3#2#7 | “” | “” |
| “” | 9#5#4#3#2 | “” | “” | “” | “” | “” | 9#5#4#3#8 | “” |



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Caminos hamiltonianos de la matriz $[M]^8$ (cinco primeras columnas):

| | | | | |
|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|
| “” | 1#6#7#8#9#5#4#3#2 | 1#6#2#7#8#9#5#4#3 | 1#6#2#7#3#8#9#5#4 | 1#6#2#7#3#8#4#9#5 |
| “” | “” | 2#1#6#7#8#9#5#4#3 | 2#1#6#7#3#8#9#5#4 | 2#1#6#7#3#8#4#9#5 |
| “” | “” | “” | 3#2#1#6#7#8#9#5#4 | 3#2#1#6#7#8#4#9#5 |
| “” | “” | “” | “” | 4#3#2#1#6#7#8#9#5 |
| “” | “” | “” | “” | “” |
| 6#7#8#9#5#4#3#2#1 | “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | “” |

Cuatro últimas columnas:

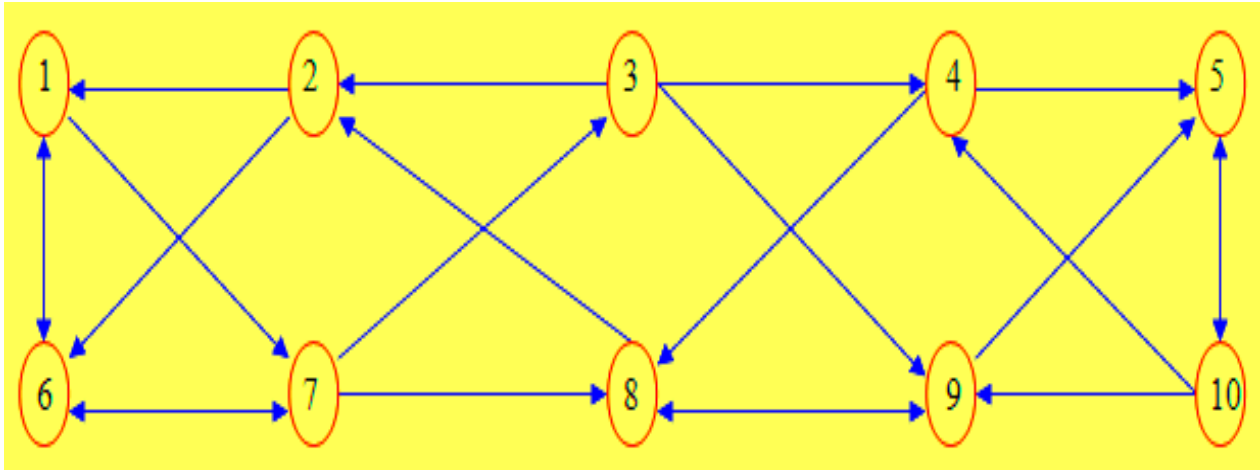
| | | | |
|-------------------|-------------------|-------------------|-------------------|
| “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | 5#4#3#2#1#6#7#8#9 |
| “” | “” | “” | “” |
| 7#8#9#5#4#3#2#1#6 | “” | “” | “” |
| “” | 8#9#5#4#3#2#1#6#7 | “” | “” |
| “” | “” | 9#5#4#3#2#1#6#7#8 | “” |

Circuitos hamiltonianos (Matriz $[M]^9$): 1#6#7#8#9#5#4#3#2#1



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

Ejemplo 9: Seguimos la misma filosofía del ejemplo anterior para no calcular tantas matrices.



$$\text{Matriz_grafo} = [M]^1 = \begin{pmatrix} \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 1\#6 & 1\#7 & \infty & \infty & \infty \\ 2\#1 & \infty & \infty & \infty & \infty & 2\#6 & \infty & \infty & \infty & \infty \\ \infty & 3\#2 & \infty & 3\#4 & \infty & \infty & \infty & \infty & 3\#9 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & 4\#5 & \infty & \infty & 4\#8 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 5\#10 \\ 6\#1 & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 6\#7 & \infty & \infty & \infty \\ \infty & \infty & 7\#3 & \infty & \infty & 7\#6 & \infty & 7\#8 & \infty & \infty \\ \infty & 8\#2 & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & \infty & 8\#9 & \infty \\ \infty & \infty & \infty & \infty & 9\#5 & \infty & \infty & 9\#8 & \infty & \infty \\ \infty & \infty & \infty & 10\#4 & 10\#5 & \infty & \infty & \infty & 10\#9 & \infty \end{pmatrix}$$



Recorrido óptimo de los nodos en una red

$[M]^2$:

| | | | | | | | | | |
|-------|------------------|-------|--------|--------------------|-------|------------------|--------------------|------------------|--------|
| | | 1#7#3 | | | 1#7#6 | 1#6#7 | 1#7#8 | | |
| 2#6#1 | | | | | 2#1#6 | {2#1#7 2#6#7} | | | |
| 3#2#1 | | | | {3#4#5 3#9#5} | 3#2#6 | | {3#4#8 3#9#8} | | |
| | 4#8#2 | | | | | | | 4#8#9 | 4#5#10 |
| | | | 5#10#4 | | | | | 5#10#9 | |
| | | 6#7#3 | | | | 6#1#7 | 6#7#8 | | |
| 7#6#1 | {7#3#2 7#8#2} | | 7#3#4 | | | | | {7#3#9 7#8#9} | |
| 8#2#1 | | | | 8#9#5 | 8#2#6 | | | | |
| | 9#8#2 | | | | | | | | 9#5#10 |
| | | | | {10#4#5 10#9#5} | | | {10#4#8 10#9#8} | | |



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

[M]⁴:

| | | | | | | | | | |
|--------------------------|--------------------------|------------------------|------------------------|-------------------------------------|-------------------------------------|------------------------|------------------------|--|--|
| “ | 1#6#7#3#2 1#6#7#8#2 | “ | 1#6#7#3#4 | 1#7#3#4#5 1#7#3#9#5 1#7#8#9#5 | 1#7#3#2#6 1#7#8#2#6 | “ | 1#7#3#4#8 1#7#3#9#8 | 1#6#7#3#9 1#6#7#8#9 | “ |
| “ | “ | 2#6#1#7#3 2#1#6#7#3 | 2#1#7#3#4 2#6#7#3#4 | “ | “ | “ | 2#6#1#7#8 2#1#6#7#8 | 2#1#7#3#9 2#6#7#3#9 2#1#7#8#9 2#6#7#8#9 | “ |
| 3#4#8#2#1 3#9#8#2#1 | “ | “ | 3#9#5#10#4 | 3#4#8#9#5 | 3#4#8#2#6 3#9#8#2#6 3#2#1#7#6 | 3#2#6#1#7 3#2#1#6#7 | 3#2#1#7#8 3#2#6#7#8 | 3#4#5#10#9 | “ |
| 4#8#2#6#1 | “ | “ | “ | “ | 4#8#2#1#6 | 4#8#2#1#7 4#8#2#6#7 | 4#5#10#9#8 | “ | 4#8#9#5#10 |
| “ | 5#10#4#8#2 5#10#9#8#2 | “ | “ | “ | “ | “ | “ | 5#10#4#8#9 | “ |
| 6#7#3#2#1 6#7#8#2#1 | 6#1#7#3#2 6#1#7#8#2 | “ | 6#1#7#3#4 | 6#7#3#4#5 6#7#3#9#5 6#7#8#9#5 | “ | “ | 6#7#3#4#8 6#7#3#9#8 | 6#1#7#3#9 6#1#7#8#9 | “ |
| 7#3#2#6#1 7#8#2#6#1 | 7#3#4#8#2 7#3#9#8#2 | “ | “ | “ | 7#3#2#1#6 7#8#2#1#6 | “ | “ | 7#3#4#8#9 | 7#3#4#5#10 7#3#9#5#10 7#8#9#5#10 |
| “ | “ | 8#2#1#7#3 8#2#6#7#3 | 8#9#5#10#4 | “ | 8#2#1#7#6 | 8#2#6#1#7 8#2#1#6#7 | “ | “ | “ |
| 9#8#2#6#1 | “ | “ | “ | “ | 9#8#2#1#6 | 9#8#2#1#7 9#8#2#6#7 | 9#5#10#4#8 | “ | “ |
| 10#4#8#2#1 10#9#8#2#1 | “ | “ | “ | 10#4#8#9#5 | 10#4#8#2#6 10#9#8#2#6 | “ | “ | “ | “ |



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Cinco primeras columnas de $[M]^8$:

| | | | | |
|--|--|--|--|--|
| “” | 1#7#3#9#5#10#4#8#2 1#7#3#4#5#10#9#8#2 | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | 2#6#1#7#3#9#5#10#4 2#1#6#7#3#9#5#10#4 2#6#1#7#8#9#5#10#4 2#1#6#7#8#9#5#10#4 | 2#6#1#7#3#4#8#9#5 2#1#6#7#3#4#8#9#5 |
| 3#9#5#10#4#8#2#6#1 3#4#5#10#9#8#2#6#1 | “” | “” | 3#2#1#7#8#9#5#10#4 3#2#6#7#8#9#5#10#4 | “” |
| “” | “” | 4#5#10#9#8#2#1#7#3 4#5#10#9#8#2#6#7#3 | “” | 4#8#2#6#1#7#3#9#5 4#8#2#1#6#7#3#9#5 |
| “” | “” | 5#10#4#8#2#6#1#7#3 5#10#9#8#2#6#1#7#3 5#10#4#8#2#1#6#7#3 5#10#9#8#2#1#6#7#3 | 5#10#9#8#2#1#7#3#4 5#10#9#8#2#6#7#3#4 | “” |
| “” | 6#7#3#9#5#10#4#8#2 6#7#3#4#5#10#9#8#2 | “” | “” | “” |
| 7#3#9#5#10#4#8#2#1 7#3#4#5#10#9#8#2#1 | “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | 8#2#1#7#3#9#5#10#4 8#2#6#7#3#9#5#10#4 | “” |
| “” | “” | 9#5#10#4#8#2#1#7#3 9#5#10#4#8#2#6#7#3 | “” | 9#8#2#6#1#7#3#4#5 9#8#2#1#6#7#3#4#5 |
| “” | “” | “” | 10#9#8#2#6#1#7#3#4 10#9#8#2#1#6#7#3#4 | 10#9#8#2#1#7#3#4#5 10#9#8#2#6#7#3#4#5 10#4#8#2#1#7#3#9#5 10#4#8#2#6#7#3#9#5 |



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

Cinco últimas columnas de [M]⁸:

| | | | | |
|--|--|--|--|--|
| “” | “” | 1#6#7#3#9#5#10#4#8 1#6#7#3#4#5#10#9#8 | “” | 1#6#7#3#4#8#9#5#10 |
| “” | “” | 2#1#7#3#9#5#10#4#8 2#6#7#3#9#5#10#4#8 2#1#7#3#4#5#10#9#8 2#6#7#3#4#5#10#9#8 | 2#6#1#7#3#4#5#10#9 2#1#6#7#3#4#5#10#9 | 2#1#7#3#4#8#9#5#10 2#6#7#3#4#8#9#5#10 |
| 3#9#5#10#4#8#2#1#6 3#4#5#10#9#8#2#1#6 | 3#9#5#10#4#8#2#1#7 3#4#5#10#9#8#2#1#7 3#9#5#10#4#8#2#6#7 3#4#5#10#9#8#2#6#7 | “” | “” | 3#2#6#1#7#8#9#5#10 3#2#1#6#7#8#9#5#10 |
| 4#5#10#9#8#2#1#7#6 | 4#5#10#9#8#2#6#1#7 4#5#10#9#8#2#1#6#7 | “” | “” | 4#8#2#1#7#3#9#5#10 4#8#2#6#7#3#9#5#10 |
| “” | “” | “” | 5#10#4#8#2#1#7#3#9 5#10#4#8#2#6#7#3#9 | “” |
| “” | “” | 6#1#7#3#9#5#10#4#8 6#1#7#3#4#5#10#9#8 | “” | 6#1#7#3#4#8#9#5#10 |
| 7#3#9#5#10#4#8#2#6 7#3#4#5#10#9#8#2#6 | “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | 8#2#1#7#3#4#5#10#9 8#2#6#7#3#4#5#10#9 | 8#2#6#1#7#3#4#5#10 8#2#1#6#7#3#4#5#10 8#2#6#1#7#3#9#5#10 8#2#1#6#7#3#9#5#10 |
| 9#5#10#4#8#2#1#7#6 | 9#5#10#4#8#2#6#1#7 9#5#10#4#8#2#1#6#7 | “” | “” | 9#8#2#1#7#3#4#5#10 9#8#2#6#7#3#4#5#10 |
| “” | “” | “” | 10#4#8#2#6#1#7#3#9 10#4#8#2#1#6#7#3#9 | “” |



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Cinco primeras columnas de la matriz **[M]**⁹ con los caminos hamiltonianos:

| | | | | |
|--|--|--|--|--|
| “” | 1#6#7#3#9#5#10#4#8#2 1#6#7#3#4#5#10#9#8#2 | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | 3#2#6#1#7#8#9#5#10#4 3#2#1#6#7#8#9#5#10#4 | “” |
| “” | “” | 4#5#10#9#8#2#6#1#7#3 4#5#10#9#8#2#1#6#7#3 | “” | “” |
| “” | “” | “” | 5#10#9#8#2#6#1#7#3#4 5#10#9#8#2#1#6#7#3#4 | “” |
| 6#7#3#9#5#10#4#8#2#1 6#7#3#4#5#10#9#8#2#1 | 6#1#7#3#9#5#10#4#8#2 6#1#7#3#4#5#10#9#8#2 | “” | “” | “” |
| 7#3#9#5#10#4#8#2#6#1 7#3#4#5#10#9#8#2#6#1 | “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | 8#2#6#1#7#3#9#5#10#4 8#2#1#6#7#3#9#5#10#4 | “” |
| “” | “” | 9#5#10#4#8#2#6#1#7#3 9#5#10#4#8#2#1#6#7#3 | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | 10#9#8#2#6#1#7#3#4#5 10#9#8#2#1#6#7#3#4#5 10#4#8#2#6#1#7#3#9#5 10#4#8#2#1#6#7#3#9#5 |



Apéndice A: Ejemplos de Caminos y Circuitos Hamiltonianos

Cinco últimas columnas de la matriz $[M]^9$ con los caminos hamiltonianos:

| | | | | |
|--|--|--|--|--|
| 1#7#3#9#5#10#4#8#2#6 1#7#3#4#5#10#9#8#2#6 | “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | 2#6#1#7#3#9#5#10#4#8 2#1#6#7#3#9#5#10#4#8 2#6#1#7#3#4#5#10#9#8 2#1#6#7#3#4#5#10#9#8 | “” | 2#6#1#7#3#4#8#9#5#10 2#1#6#7#3#4#8#9#5#10 |
| 3#9#5#10#4#8#2#1#7#6 3#4#5#10#9#8#2#1#7#6 | 3#9#5#10#4#8#2#6#1#7 3#4#5#10#9#8#2#6#1#7 3#9#5#10#4#8#2#1#6#7 3#4#5#10#9#8#2#1#6#7 | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | “” | 4#8#2#6#1#7#3#9#5#10 4#8#2#1#6#7#3#9#5#10 |
| “” | “” | “” | 5#10#4#8#2#6#1#7#3#9 5#10#4#8#2#1#6#7#3#9 | “” |
| “” | “” | “” | “” | “” |
| 7#3#9#5#10#4#8#2#1#6 7#3#4#5#10#9#8#2#1#6 | “” | “” | “” | “” |
| “” | “” | “” | 8#2#6#1#7#3#4#5#10#9 8#2#1#6#7#3#4#5#10#9 | “” |
| “” | “” | “” | “” | 9#8#2#6#1#7#3#4#5#10 9#8#2#1#6#7#3#4#5#10 |
| “” | “” | “” | “” | “” |

Matriz $[M]^{10}$ con los circuitos hamiltonianos:

1#6#7#3#9#5#10#4#8#2#1 1#6#7#3#4#5#10#9#8#2#1 1#7#3#9#5#10#4#8#2#6#1 1#7#3#4#5#10#9#8#2#6#1



Apéndice B: Notación, Símbolos y Abreviaciones

| EXPRESIÓN | SIGNIFICADO |
|--------------------------|---|
| \in | Pertenece. |
| \notin | No pertenece. |
| \forall | Para todo. |
| \sum | Sumatorio. |
| $n!$ | Factorial del valor numérico “ n ”, es decir: $n * (n - 1) * (n - 2) * \dots * 2 * 1$ |
| $<$ | Menor que. |
| $>$ | Mayor que. |
| \leq | Menor o igual. |
| \geq | Mayor o igual. |
| \neq | Distinto. |
| $G \langle N, A \rangle$ | Grafo; N es el conjunto de nodos y A el conjunto de aristas. |
| $G(A)$ | Grado de un nodo “ A ”. Número de aristas que inciden en el nodo “ A ”. |
| G_n | Grafo completo de “ n ” nodos: tiene una arista entre cada par de vértices. |
| $ N $ | Número de nodos del conjunto de nodos “ N ”. |



Apéndice B: Notación, Símbolos y Abreviaciones

| | |
|--|--|
| $\{“A”, 6\}, \{“B”, 8\}, \dots$ | Vector compuesto por elementos que contienen el nombre de un nodo del grafo y su valor asociado. |
| \cap | Intersección. |
| \cup | Unión. |
| \subset | Incluido. |
| \subseteq | Incluido o igual. |
| \varnothing | Conjunto vacío. |
| $S = (i_1, i_2, \dots, i_p)$ $T = (j_1, j_2, \dots, j_p)$ | Cadenas “S” y “T” de caracteres. |
| $\#$ | Separador de caracteres. |
| “” | Cadena de caracteres vacía. |
| $1 \# 2 \# \dots \# n$ | Cadena de nodos de un grafo separados por el carácter #. |
| $[M]^i$ | Matriz de orden “i” de $(n * n)$ elementos (siendo “n” el número de nodos del grafo). Representa los caminos elementales de orden “i” de un grafo. |
| $\text{Matriz_grafo} = [M]^1$ | Matriz que representa un grafo. |
| $[M]^{n-1}$ | Matriz que contiene los caminos hamiltonianos de un grafo de “n” nodos. |
| $[M]^n$ | Matriz que contiene los circuitos hamiltonianos de un grafo de “n” nodos. |
| m_{kp}^i | Elemento de la matriz $[M]^i$ situado en la fila “k” columna “p”. |



Recorrido óptimo de los nodos en una red

| | |
|-------------------------|--|
| $*$ | Multipliación aritmética. |
| $*L$ | Multipliación latina. |
| $n(x, y)$ | Coordenadas de un punto en el área de dibujo de la aplicación informática. |
| $\{(x1,y1), (x2, y2)\}$ | Representación de una l ínea recta en el área de dibujo. |



Apéndice B: Notación, Símbolos y Abreviaciones

Apéndice C: Traducción de la aplicación al inglés

Se ha querido presentar la aplicación también en inglés para que desde Internet sea más internacional. Es una traducción muy profesional y minuciosa traduciendo términos informáticos que se salen del lenguaje inglés más habitual. Para ello las personas encargadas de la traducción han sido:

- Ulrike Lelickens: Traductora profesional con el título de “Studienassessorin”.
- Ludger Wagner: Traductor e informático con el título de “Diplom-Informatiker”.

Entre los traductores se da una mezcla de conocimientos de traducción al inglés e informática imprescindible para traducir trabajos informáticos.



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación

Documentación teórica dentro de la aplicación puesta en Internet

Antes de utilizar el área de dibujo y resolver sobre el grafo creado los algoritmos de Kaufmann, Kruskal o Prim, la aplicación dispone de una documentación teórica en los enlaces “Documentación teórica Kruskal y Prim” y “Documentación teórica Hamilton” en donde se explican conceptos de teoría de grafos, los algoritmos antes citados y ejemplos completos resueltos. Los conceptos se van explicando poco a poco y de forma muy sencilla y clara, nunca aparece un término o idea nuevo que no haya sido explicado con antelación. Con esta forma de ordenar las explicaciones, la lectura y comprensión del texto se hace más fácil.

La información sobre conceptos básicos y algoritmos es completa (incluyendo demostraciones y ejemplos) de tal forma que no hay que acudir a ningún texto adicional para completar dichos algoritmos.

El texto se completa con ilustraciones de grafos para seguirlo mejor

Botón de “Ayuda”

Antes de editar el grafo, se puede ver el contenido del botón de “Ayuda” en dos idiomas, castellano e inglés según la selección previa que hayamos hecho del idioma. Se va a mostrar el contenido de la Ayuda sólo en castellano para no excedernos en la documentación.

Según estemos en la ventana que calcula los algoritmos de Kruskal y Prim o en la ventana que calcula el algoritmo de Kaufmann, el contenido del botón de ayuda es diferente.



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación

La ayuda se divide en dos partes fundamentales: Explicación de cada botón y pasos a seguir para la utilización de los elementos de la ventana. A continuación se muestra el contenido completo de los dos botones de Ayuda:

Ayuda Caminos y Circuitos Hamiltonianos

Índice

- I. Botones.**
- II. Pasos a seguir.**



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Botones

[\[Índice\]](#)

Dejando el puntero del ratón encima de cada botón de la aplicación aparecerá automáticamente un mensaje explicativo de las funciones que puede hacer el botón.

| Edición | |
|-----------------------|-----------------------|
| Nodos | Arcos |
| Valor | |

| Borrar | |
|------------------------|-----------------------|
| Nodo | Arco |
| Último | Grafo |

| Otros |
|--|
| Valores arcos |
| Estadísticas |

| Algoritmo Kaufmann |
|---|
| Caminos hamiltonianos |
| Circuitos hamiltonianos |

| Usuario |
|--|
| Ayuda Idioma |

| Utilidades | |
|--|-----------------------|
| Desplazar área dibujo | Fondo |



Botón Nodos

Este botón tiene dos funciones:

Haciendo un click de ratón sobre la ventana de diseño del grafo aparece un nuevo nodo, y arrastrando con el ratón un nodo ya creado, este nodo se desplaza de su posición siguiendo la dirección del puntero del ratón. Esto último es útil cuando queremos situar los elementos del grafo de tal forma que podamos verlos con claridad.

Al iniciarse la aplicación, como lo primero que tenemos que hacer es crear los nodos del grafo, no es necesario pulsar el botón Nodos, ya que esta función está activada por defecto.

Botón Arcos

Este botón se utiliza para añadir arcos al grafo. El valor del arco viene dado por el dato situado en Próximo dentro del cuadro Valores Arcos.

La forma de operar es la siguiente:

Primero hacemos un click de ratón sobre el nodo origen del arco y después hacemos otro click de ratón sobre el nodo destino.

El color del arco es gris, pero si dos nodos están unidos por arcos de distinto sentido, el valor de un arco estará en color azul y el valor del otro arco en color verde. Las puntas de las flechas de cada arco estarán en color azul (cuyo valor corresponde al valor en color azul) y en color verde (cuyo valor corresponde al valor en color verde).

Botón Valor

Se utiliza para cambiar el valor de un arco ya creado.

Pasos:

1. Hacemos click sobre el arco cuyo valor queremos cambiar (imaginemos que queremos cambiar el valor del arco (b,c)).
2. Si había otro arco entre dichos nodos (arco (c,b) en nuestro ejemplo) se mostrará un cuadro de diálogo informando de la situación, ofreciendo las



Recorrido óptimo de los nodos en una red

posibilidades de escoger el arco $b \rightarrow c$ o el $c \rightarrow b$ para la operación. Pulsaremos sobre aquél cuyo valor nos interese cambiar (también podremos cancelar la operación en este momento).

3. Aparece una ventana en la que se nos pide que introduzcamos el valor deseado.
 4. Pulsamos el botón Aceptar.
-



Botón Borrar Nodo

Tras pulsar este botón, cada vez que hacemos click sobre un nodo, éste desaparece al igual que todos los arcos que tienen en este nodo su origen o su destino.

Botón Borrar Arco

Tras pulsar este botón, cada vez que hacemos click sobre un arco, éste desaparece.

Botón Borrar Último

Hace desaparecer un elemento del grafo (nodo o arco) en orden inverso a como se creó. Es decir, que cada vez que pulsamos el botón Último desaparece el nodo o arco que se creó en último lugar.

Botón Borrar Grafo

Elimina el grafo completo. Antes, lanza un mensaje de advertencia para preguntarnos si deseamos borrarlo.

Si pulsamos Borrar, el grafo desaparecerá. Si pulsamos Cancelar, el grafo permanecerá intacto.



Valores Arcos

En este marco debemos dar valores a los arcos, bien poniendo el valor directamente o bien a través de la barra de desplazamiento horizontal que suma o resta media unidad cada vez que pulsamos sus flechas de desplazamiento.

La casilla de verificación Ver nos permite visualizar u ocultar los valores de los arcos en el grafo.

Antes de crear un nuevo arco, debemos poner su valor en el cuadro de texto de este marco para que cuando se cree adquiera ese valor introducido.

Botón de Estadísticas

Este botón muestra una ventana con información relativa a los contadores de arcos del grafo.

Concretamente, agrupa los arcos por sus valores, informando de la cantidad de arcos de cada grupo.



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación

[\[Botones\]](#)[\[Índice\]](#)

Botón Caminos hamiltonianos

Teniendo el grafo completado, cuando pulsamos este botón, se calculan todos los caminos hamiltonianos del grafo, si existen.

Botón Circuitos hamiltonianos

Teniendo el grafo completado, cuando pulsamos este botón, se calculan todos los circuitos hamiltonianos del grafo, si existen.



Botón de Ayuda

Este botón, como su propio nombre indica, nos da información acerca de cómo un usuario puede manejar la aplicación.

Básicamente, se divide en dos partes:

- Una parte nos informa de las funciones que realiza cada botón que aparece en la parte inferior de la pantalla.
- La otra parte hace un seguimiento de los pasos ordenados que tenemos que hacer para manejar correctamente la aplicación.

Lista para seleccionar el idioma

Por defecto, la aplicación se abre en castellano pero existe la opción de trabajar con el idioma inglés seleccionándolo en esta lista de idiomas.

Dado que la aplicación está disponible en Internet, el idioma inglés es siempre interesante.



Botón Desplazar área dibujo

Al crear un grafo encontraremos con frecuencia que éste, a medida que crece, no está posicionado dentro del área de dibujo en el emplazamiento ideal para seguir añadiendo nodos.

Una vez pulsado este botón, se puede desplazar el grafo por el área de dibujo, de manera que quede colocado en una posición más cómoda para su edición.

Para ello, tras pulsar este botón basta con pulsar el botón izquierdo del ratón sobre el área de dibujo y arrastrarla en la dirección adecuada.

Botón Fondo

Basta con pulsar este botón sucesivamente para que aparezcan distintos colores de fondo sin afectar al grafo. El color que más nos guste quedará fijado.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Pasos a seguir

[Índice]

- I. Edición del grafo.
- II. Realización de los algoritmos.



Edición del grafo

Crear nodos

Al iniciar la aplicación, lo primero que hay que hacer son los nodos y por tanto, está activado automáticamente el botón Nodos (si pasamos a otras fases de la aplicación y queremos crear nodos tenemos que activar el botón Nodos con un click de ratón).

Cada vez que hacemos un click de ratón sobre la pantalla de diseño aparece un nuevo nodo. También se puede arrastrar un nodo con el ratón para cambiarlo de sitio.

Crear arcos

Para trazar los arcos entre los nodos que hemos creado, lo primero que hay que hacer es un click de ratón sobre el botón Arcos. Después, tenemos que fijar el valor del arco en el marco Valores arcos directamente en la caja de texto Próximo o a través de la pequeña barra horizontal.

Para trazar un arco entre dos nodos, tenemos que hacer un click de ratón sobre el nodo inicial y después otro click de ratón sobre el otro nodo (nodo final).

Si queremos cambiar el valor de algún arco, hacemos click en el botón Valor; a continuación seleccionamos el arco con un click de ratón sobre él y nos sale una ventana para que demos un nuevo valor al arco seleccionado.

Borrar arcos

Para eliminar arcos debemos activar el botón Arco con un click de ratón y a continuación, cada vez que hacemos click con el ratón sobre un arco, éste desaparece del grafo.

Borrar nodos

Para borrar nodos tenemos que hacer un click de ratón sobre el botón Nodo y a continuación, cada vez que hacemos un click de ratón sobre un nodo, éste desaparece junto con todos sus arcos (tanto entrantes como salientes).



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Deshacer última acción

Cada vez que hacemos un click de ratón sobre el botón Último, desaparece la última acción que se ha hecho al editar el grafo, es decir, si lo último que hemos hecho es crear un arco, desaparecerá dicho arco y si lo último que hemos hecho es crear un nodo, desaparecerá dicho nodo.

Borrar el grafo

Si queremos hacer desaparecer el grafo completo, tenemos que activar el botón Grafo con un click de ratón, a continuación, aparecerá una ventana informativa para asegurarnos de que lo que queremos hacer es eliminar el grafo y así proceder con el criterio adecuado.

Cambiar el color del fondo de la ventana de diseño del grafo

Para terminar la edición, sólo nos queda, si queremos, cambiar el color del fondo sin modificar el color del grafo. Para ello, cada vez que hacemos click sobre el botón Fondo aparece un color de fondo distinto.

El número de colores que puede tomar el fondo de la ventana es finito y se repite cíclicamente.



Realización de los algoritmos

Cálculo de todos los caminos hamiltonianos

Cuando hacemos un click de ratón sobre este botón es el propio programa el que se encarga de calcular todas las soluciones siguiendo el algoritmo de Kaufmann.

A medida que se calculan las soluciones, el índice de la matriz de cálculo actual, así como los índices de la fila, columna y solución actuales que están siendo procesados se muestran en la barra de estado. Mientras se espera a que el cálculo finalice, los nodos pueden ser desplazados arrastrándolos con el ratón, o todo el grafo en sí puede ser movido usando el botón Desplazar grafo. Si el proceso resulta muy lento, existe un botón para interrumpirlo si el usuario lo considera oportuno.

Cuando ya se han calculado todos los caminos, si existen, aparece una ventana con varios botones partiendo de cada nodo del grafo:

- *Siguiente*: nos permite mostrar la siguiente solución.
- *Anterior*: nos permite mostrar la solución anterior.
- *Terminar*: se utiliza para salir de la ventana de soluciones y terminar con el proceso de cálculo de todos los caminos hamiltonianos.
- *Mostrar/Ocultar detalles*: pulsando este botón, se muestran las coordenadas de los arcos en el orden que constituye la solución para la solución óptima que está reflejada en el grafo, o se ocultan estas coordenadas si ya estaban siendo mostradas.
- *Soluciones menores/Todas las soluciones*: conmuta entre el modo de muestra de todos los caminos hamiltonianos para el grafo actual y el de muestra de tan solo los caminos de menor valor acumulado entre todos los caminos hamiltonianos que parten del mismo nodo, por cada nodo del grafo.
- *Soluciones mayores/Todas las soluciones*: conmuta entre el modo de muestra de todos los caminos hamiltonianos para el grafo actual y el de muestra de tan solo los caminos de mayor valor acumulado entre todos los caminos hamiltonianos que parten del mismo nodo, por cada nodo del grafo.
- *Mostrar matrices/Ocultar matrices*: abre o cierra la ventana que contiene las tablas representando las matrices de cálculo que se han utilizado para calcular los caminos hamiltonianos para el grafo actual.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Los arcos solución aparecen en color rojo, así como el reborde del nodo origen del camino que corresponde a la solución actualmente mostrada. Si sólo hay una solución, se mostrará una ventana con las coordenadas de los arcos en el orden que constituye la solución y un botón para finalizar.

Cálculo de todos los circuitos hamiltonianos

Cuando hacemos un click de ratón sobre este botón es el propio programa el que se encarga de calcular todas las soluciones siguiendo el algoritmo de Kaufmann.

A medida que se calculan las soluciones, el índice de la matriz de cálculo actual, así como los índices de la fila, columna y solución actuales que están siendo procesados se muestran en la barra de estado. Mientras se espera a que el cálculo finalice, los nodos pueden ser desplazados arrastrándolos con el ratón, o todo el grafo en sí puede ser movido usando el botón Desplazar grafo. Si el proceso resulta muy lento, existe un botón para interrumpirlo si el usuario lo considera oportuno.

Cuando ya se han calculado todos los circuitos, si existen, aparece una ventana con varios botones partiendo de cada nodo del grafo:

- *Siguiente*: nos permite mostrar la siguiente solución.
- *Anterior*: nos permite mostrar la solución anterior.
- *Terminar*: se utiliza para salir de la ventana de soluciones y terminar con el proceso de cálculo de todos los circuitos hamiltonianos.
- *Mostrar/Ocultar detalles*: pulsando este botón, se muestran las coordenadas de los arcos en el orden que constituye la solución para la solución óptima que está reflejada en el grafo, o se ocultan estas coordenadas si ya estaban siendo mostradas.
- *Soluciones menores/Todas las soluciones*: conmuta entre el modo de muestra de todos los circuitos hamiltonianos para el grafo actual y el de muestra de tan solo los circuitos de menor valor acumulado entre todos los circuitos hamiltonianos que parten del mismo nodo, por cada nodo del grafo.
- *Soluciones mayores/Todas las soluciones*: conmuta entre el modo de muestra de todos los circuitos hamiltonianos para el grafo actual y el de muestra de tan solo los circuitos de mayor valor acumulado entre todos los circuitos hamiltonianos que parten del mismo nodo, por cada nodo del grafo.
- *Mostrar matrices/Ocultar matrices*: abre o cierra la ventana que contiene las tablas representando las matrices de cálculo que se han utilizado para calcular los circuitos hamiltonianos para el grafo actual.



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación

Los arcos solución aparecen en color rojo, así como el reborde del nodo origen del circuito que corresponde a la solución actualmente mostrada. Si sólo hay una solución, se mostrará una ventana con las coordenadas de los arcos en el orden que constituye la solución y un botón para finalizar.

[\[Pasos a seguir\]](#)[\[Índice\]](#)



Recorrido óptimo de los nodos en una red

Ayuda Árboles de Recubrimiento Mínimo

Índice

- I. Botones.
- II. Pasos a seguir.



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación

Botones

[\[Índice\]](#)

Dejando el puntero del ratón encima de cada botón aparecerá automáticamente un mensaje explicativo de las funciones que puede hacer el botón.

| Edición | |
|-----------------------|-------------------------|
| Nodos | Aristas |
| Peso | Fondo |

| Borrar | |
|------------------------|------------------------|
| Nodo | Arista |
| Último | Grafo |

| Otros |
|------------------------------|
| Pesos |
| aristas |
| Estadísticas |

| Algoritmos |
|------------------------------------|
| Kruskal manual |
| Prim manual |
| Kruskal automático |
| Prim automático |

| Usuario |
|------------------------|
| Ayuda |
| Idioma |



Botón Nodos

Este botón tiene dos funciones:

Haciendo un click de ratón sobre la ventana de diseño del grafo aparece un nuevo nodo, y arrastrando con el ratón un nodo ya creado, este nodo se desplaza de su posición siguiendo la dirección del puntero del ratón. Esto último es útil cuando queremos situar los elementos del grafo de tal forma que podamos verlos con claridad.

Al iniciarse la aplicación, como lo primero que tenemos que hacer es crear los nodos del grafo, no es necesario pulsar el botón Nodos, ya que esta función está activada por defecto.

Botón Aristas

Este botón se utiliza para añadir aristas al grafo. El valor de la arista viene dado por el dato situado en Próximo dentro del cuadro Pesos Aristas.

La forma de operar es la siguiente:

Primero hacemos un click de ratón sobre uno de los nodos en donde va a incidir la arista y después hacemos otro click de ratón sobre el otro nodo de la arista.

Botón Peso

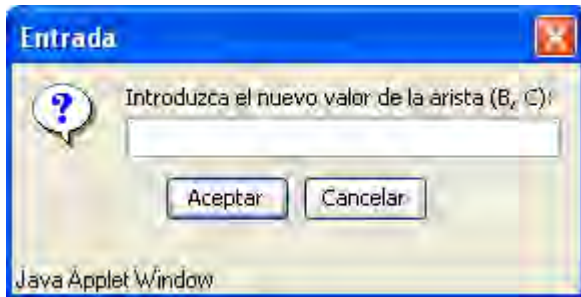
Se utiliza para cambiar el valor de una arista ya creada.

Pasos:

1. Hacemos click sobre la arista cuyo valor queremos cambiar (imaginemos que queremos cambiar el valor de la arista (b , c)).
2. Aparece una ventana en la que se nos pide que introduzcamos el valor deseado.



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación



3. Pulsamos el botón Aceptar.

Botón Fondo

Basta con pulsar este botón sucesivamente para que aparezcan distintos colores de fondo sin afectar al grafo. El color que más nos guste quedará fijado.



Botón Borrar Nodo

Tras pulsar este botón, cada vez que hacemos click sobre un nodo, éste desaparece al igual que todas las aristas que inciden sobre él.

Botón Borrar Arista

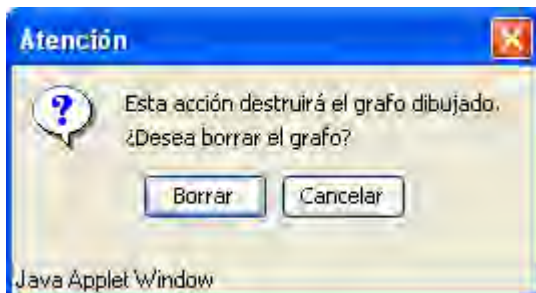
Tras pulsar este botón, cada vez que hacemos click sobre una arista, ésta desaparece.

Botón Borrar Último

Hace desaparecer un elemento del grafo (nodo o arista) en orden inverso a como se creó. Es decir, que cada vez que pulsamos el botón Último desaparece el nodo o arista que se creó en último lugar.

Botón Borrar Grafo

Elimina el grafo completo. Antes, lanza un mensaje de advertencia para preguntarnos si deseamos borrarlo.



Si pulsamos Borrar, el grafo desaparecerá. Si pulsamos Cancelar, el grafo permanecerá intacto.



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación

[\[Botones\]](#)[\[Índice\]](#)

Pesos Aristas

En este marco debemos dar valores a las aristas, bien poniendo el valor directamente o bien a través de la barra de desplazamiento horizontal que suma o resta media unidad cada vez que pulsamos sus flechas de desplazamiento.

La casilla de verificación Ver nos permite visualizar o no los valores de las aristas en el grafo.

Antes de crear una nueva arista, debemos poner su valor en el cuadro de texto de este marco para que cuando se cree adquiera el valor mostrado en ese cuadro.

Botón de Estadísticas

Este botón muestra una ventana con información relativa a los contadores de aristas del grafo.

Concretamente, agrupa las aristas por sus pesos, informando de la cantidad de aristas de cada grupo.



Botón Kruskal manual

Este botón se utiliza, una vez editado el grafo, para que el usuario realice el algoritmo de Kruskal sobre el grafo que él mismo ha creado.

El usuario debe seleccionar aristas con un click de ratón sobre ellas siguiendo el algoritmo de Kruskal y debe fijarse en las indicaciones de la parte inferior para saber si las aristas que está seleccionando son las correctas.

Cuando se hace un click de ratón sobre el botón Kruskal manual, este botón se convierte en el botón Modo edición para poder volver a editar un grafo cuando terminemos el proceso.

Botón Prim manual

Este botón se utiliza, una vez editado el grafo, para que el usuario realice el algoritmo de Prim sobre el grafo que él mismo a creado.

En primer lugar, el usuario debe seleccionar con un click de ratón un nodo de partida.

Después, se debe seleccionar haciendo click de ratón las aristas hasta completar el algoritmo y obtener una solución.

El usuario debe fijarse en las indicaciones de la parte inferior para saber si está haciendo bien el algoritmo de Prim.

Cuando se pulsa el botón Prim manual, este botón se convierte en el botón Modo edición para poder volver a editar un grafo cuando terminemos el proceso.

Botón Kruskal automático

Teniendo el grafo completado, cuando pulsamos este botón, se calcula todas las soluciones óptimas posibles por medio del algoritmo de Kruskal automáticamente, sin intervención del usuario, y cuando se completa el proceso nos aparece una ventana indicándonos el número de soluciones y dándonos las opciones de pasar a la siguiente solución, a la anterior solución o terminar, a no ser que sólo exista una solución y en ese caso sólo aparece la opción de terminar el proceso pulsando el botón de Aceptar.



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación

Botón Prim automático

Teniendo el grafo completado, cuando pulsamos este botón, se calcula todas las soluciones óptimas posibles por medio del algoritmo de Prim automáticamente, sin intervención del usuario, y cuando se completa el proceso nos aparece una ventana indicándonos el número de soluciones y dándonos las opciones de pasar a la siguiente solución, a la anterior solución o terminar, a no ser que sólo exista una solución y en ese caso sólo aparece la opción de terminar el proceso pulsando el botón de Aceptar.



Botón de Ayuda

Este botón, como su propio nombre indica, nos da información acerca de cómo un usuario puede manejar la aplicación.

Básicamente, se divide en dos partes:

- Una parte nos informa de las funciones que realiza cada botón que aparece en la parte inferior de la pantalla.
- La otra parte hace un seguimiento de los pasos ordenados que tenemos que hacer para manejar correctamente la aplicación.

Lista de Idiomas

Este control es, en realidad, una lista desplegable, que muestra los idiomas que están disponibles en la aplicación.

Al escoger un idioma de la lista, todos los elementos del interfaz de la aplicación quedarán traducidos a dicho idioma (texto de botones, de ventanas, mensajes de la barra de estado y la ayuda).

Los idiomas actualmente disponibles son español e inglés.



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación

Pasos a seguir

[Índice]

- I. Edición del grafo.
- II. Realización de los algoritmos.



Edición del grafo

Crear nodos

Al iniciar la aplicación, lo primero que hay que hacer son los nodos y por tanto, está activado automáticamente el botón Nodos (si pasamos a otras fases de la aplicación y queremos crear nodos tenemos que activar el botón Nodos con un click de ratón).

Cada vez que hacemos un click de ratón sobre la pantalla de diseño aparece un nuevo nodo. También se puede arrastrar un nodo con el ratón para cambiarlo de sitio.

Crear aristas

Para trazar las aristas entre los nodos que hemos creado, lo primero que hay que hacer es un click de ratón sobre el botón Aristas. Después, tenemos que fijar el valor de la arista en el marco Pesos aristas directamente en la caja de texto Próximo o a través de la pequeña barra horizontal.

Para trazar una arista entre dos nodos, tenemos que hacer un click de ratón sobre uno de ellos y después otro click de ratón sobre el otro nodo.

Si queremos cambiar el valor de alguna arista, hacemos click en el botón Peso; a continuación seleccionamos la arista con un click de ratón sobre ella y nos sale una ventana para que demos un nuevo valor a la arista seleccionada.

Borrar aristas

Para eliminar aristas debemos activar el botón Arista con un click de ratón y a continuación, cada vez que hacemos click con el ratón sobre una arista, ésta desaparece del grafo.



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación

Borrar nodos

Para borrar nodos tenemos que hacer un click de ratón sobre el botón Nodo y a continuación, cada vez que hacemos un click de ratón sobre un nodo, éste desaparece junto con todas las aristas que inciden sobre él.

Deshacer última acción

Cada vez que hacemos un click de ratón sobre el botón Último, desaparece la última acción que se ha hecho al editar el grafo, es decir, si lo último que hemos hecho es crear una arista, desaparecerá dicha arista y si lo último que hemos hecho es crear un nodo, desaparecerá dicho nodo.

Borrar el grafo

Si queremos hacer desaparecer el grafo completo, tenemos que activar el botón Grafo con un click de ratón, a continuación, aparecerá una ventana informativa para asegurarnos de que lo que queremos hacer es eliminar el grafo y así proceder con el criterio adecuado.

Cambiar el color del fondo de la ventana de diseño del grafo

Para terminar la edición, sólo nos queda, si queremos, cambiar el color del fondo sin modificar el color del grafo. Para ello, cada vez que hacemos click sobre el botón Fondo aparece un color de fondo distinto.

El número de colores que puede tomar el fondo de la ventana es finito y se repite cíclicamente.



Realización de los algoritmos

Algoritmo de Kruskal manual

A partir de hacer un click de ratón sobre el botón Kruskal manual, el usuario debe ir seleccionando aristas según el algoritmo de Kruskal para encontrar una solución óptima de todas las posibles soluciones. Estas aristas se seleccionan haciendo un click de ratón sobre ellas.

En la parte inferior de la ventana aparecen mensajes que nos indican cómo se está realizando el algoritmo de Kruskal: si el usuario selecciona la arista correcta, ésta toma el color rojo y aparece un mensaje indicando la correcta elección de la arista. Por el contrario, si no se ha elegido la arista adecuada, aparece un mensaje avisando del tipo de error que se ha cometido y de qué es lo que se tiene que hacer para seleccionar una arista correcta.

Cuando las aristas seleccionadas se completan y se termina el proceso, aparece un mensaje que nos lo indica.

Algoritmo de Prim manual

A partir de hacer un click de ratón sobre el botón Prim manual, lo primero que hay que hacer es seleccionar un nodo cualquiera de partida haciendo un click de ratón sobre cualquier nodo. A continuación, hay que seleccionar aristas según el algoritmo de Prim haciendo un click de ratón sobre cada arista que conforma una solución óptima de entre todas las posibles soluciones óptimas posibles.

En la parte inferior de la ventana aparecen mensajes indicándonos si las acciones que se hacen son las correctas o no, y también se informa, en caso de no seguir correctamente el algoritmo de Prim, de qué es lo que se debe hacer.

Las aristas correctas y los nodos en los que inciden pasan a tener un color rojo y cuando el algoritmo termina, se muestra un mensaje avisándonos.

Algoritmo de Kruskal que calcula todas las soluciones

Cuando hacemos un click de ratón sobre el botón Kruskal automático, el usuario no tiene que seleccionar aristas y es el propio programa el que se encarga de



Apéndice D: Ayuda dentro de la aplicación

calcular todas las soluciones siguiendo el algoritmo de Kruskal.

Mientras se calculan las soluciones van apareciendo el número de ellas que ya se han calculado y se pueden mover los nodos del grafo arrastrando con el ratón sobre ellos. También aparece un botón para interrumpir el proceso si tarda demasiado.

Cuando ya se han calculado todas las soluciones, aparece una ventana con varios botones:

- *Siguiente*: nos permite mostrar la siguiente solución.
- *Anterior*: nos permite mostrar la solución anterior.
- *Terminar*: se utiliza para salir de la ventana de soluciones y terminar con el proceso de cálculo de todas las soluciones óptimas mediante el algoritmo de Kruskal.
- *Mostrar/Ocultar detalles*: pulsando este botón, se muestra las coordenadas de las aristas solución para la solución óptima que está reflejada en el grafo, o se oculta estas coordenadas si ya estaban siendo mostradas.

Algoritmo de Prim que calcula todas las soluciones

Cuando hacemos un click de ratón sobre el botón Prim automático, el usuario no tiene que seleccionar ni el nodo inicial ni ninguna arista y es el propio programa el que se encarga de calcular todas las soluciones siguiendo el algoritmo de Prim.

Mientras se calculan las soluciones van apareciendo el número de ellas que ya se han calculado y se pueden mover los nodos del grafo arrastrando con el ratón sobre ellos. También aparece un botón para interrumpir el proceso si tarda demasiado.

Cuando ya se han calculado todas las soluciones, aparece una ventana con varios botones:

- *Siguiente*: nos permite mostrar la siguiente solución.
- *Anterior*: nos permite mostrar la solución anterior.
- *Terminar*: Se utiliza para salir de la ventana de soluciones y terminar con el proceso de cálculo de todas las soluciones óptimas mediante el algoritmo de Prim.
- *Mostrar/Ocultar detalles*: pulsando este botón, se muestra las coordenadas de las aristas solución para la solución óptima que está reflejada en el grafo, o se oculta estas coordenadas si ya estaban siendo mostradas.



Recorrido óptimo de los nodos en una red

[\[Pasos a seguir\]](#)[\[Índice\]](#)
