

JK Shared Vehicle Strategic System (JK-SVSS algorithm)

Kevin Alexander Herrera
Universidad Eafit
Colombia
kaherrera@eafit.edu.co

Jose Joab Romero Humba
Universidad Eafit
Colombia
jjromero@eafit.edu.co

Mauricio Toro
Universidad Eafit
Colombia
mtorobe@eafit.edu.co

RESUMEN

El alto tráfico trae grandes problemas a la calidad de vida de las personas debido a que afecta diversos factores como la calidad del aire y la disminución de la productividad y movilidad de la población; la estrategia “vehículo compartido” es significativamente funcional y efectiva sobre entornos como empresas y universidades, la anterior estrategia consiste en que las personas compartan su vehículo reduciendo de esta manera el número de vehículos particulares que circulan diariamente, para ello se implementa un algoritmo que determina una posible ruta mínima en la que una persona puede recoger a otras de modo que se evite que las mismas vayan en su propio carro individualmente, con la condición que el tiempo no puede aumentar más de cierto porcentaje o cantidad en comparación al original y analizando las restricciones de movilidad. De esta manera se puede observar una reducción considerable en la cantidad de vehículos (205 vehículos se pueden reducir alrededor de 45 con un tiempo de 1.5 mayor, dependiendo de la situación) de tal manera que los problemas anteriores se disminuyen, agilizando así los procesos.

PALABRAS CLAVES

Grafo, Pathfinding, Tabla Hash, Carpooling, Complejidad, Memoria, Tráfico, Estructura de datos, Algoritmo, Automóvil, Camino mínimo.

PALABRAS CLAVES ACM

Theory of computation → Design and analysis of algorithms and problem complexity → Data structures and algorithms → Graph algorithms analysis → Shortest paths.

1. INTRODUCCIÓN

Los elevados niveles del tráfico en las ciudades son una de las principales causas de problemas en diversos aspectos con relación a la calidad de vida de las personas, esto se debe a que afecta drásticamente el ambiente, la productividad y la movilidad dentro de las ciudades.

El siguiente informe enseña cómo a partir de una estrategia denominada “vehículo compartido” se puede reducir considerablemente la cantidad de vehículos que circulan por la ciudad al tiempo, la estrategia consiste en que las personas usen su vehículo de manera compartida con las personas que se dirijan a su mismo destino, evitando así que usen sus vehículos particulares individualmente, sin embargo, se debe cumplir las siguientes condiciones: el tiempo de viaje no debe exceder cierto porcentaje respecto al viaje original y respetar las restricciones de movilidad de cada usuario con su respectivo vehículo; para ello es necesario implementar un algoritmo que indique qué personas pueden recoger a otras de la manera más eficiente respecto a movilidad-tiempo.

2. PROBLEMA

La problemática a la cual se enfrenta la estrategia “vehículo compartido” es el diseño y la implementación de un algoritmo que logre encontrar de manera eficiente y rápida el grupo de personas que pueden ir juntas al mismo destino sin aumentar de manera considerable el tiempo de viaje; se hace con el objetivo de establecer métodos que se pueden aplicar en empresas y otras entidades para disminuir el uso de vehículos particulares y por consiguiente reducir el tráfico.

3. TRABAJOS RELACIONADOS

3.1 Problema del agente viajero:

Dada una lista de ciudades y las distancias entre cada par de ellas, ¿cuál es la ruta más corta posible que visita cada ciudad exactamente una vez y al finalizar regresa a la ciudad origen?

Solución: el algoritmo de programación lineal y entera; ramificación y acotación.

La primera forma de atacar el problema del viajante es utilizar un algoritmo de programación lineal y entera. Este es un algoritmo exacto pero con un coste de tiempo muy elevado. En muchos casos, la utilización de este programa es inviable debido a que el coste de tiempo es muy alto a pesar de que llegue siempre a obtener la solución del problema.

Solo se debe expresar el TSP como un problema de programación lineal entera y programarlo.

la fórmula es la siguiente:

$$\begin{aligned} \text{minimizar } & \sum_{i,j=0}^n c_{ij}x_{ij} \\ \text{sujeito a } & (1) \sum_{i=0}^n x_{ij} = 1 \quad j = 0, \dots, n \\ & (2) \sum_{j=0}^n x_{ij} = 1 \quad i = 0, \dots, n \\ & (3) \begin{aligned} & u_i - u_j + nx_{ij} \leq n-1 \quad 1 \leq i \neq j \leq n \\ & 0 \leq x_{ij} \leq 1, \quad x_{ij} \in Z, \forall i, j \end{aligned} \end{aligned}$$

Figura 1: Ecuación agente viajero.

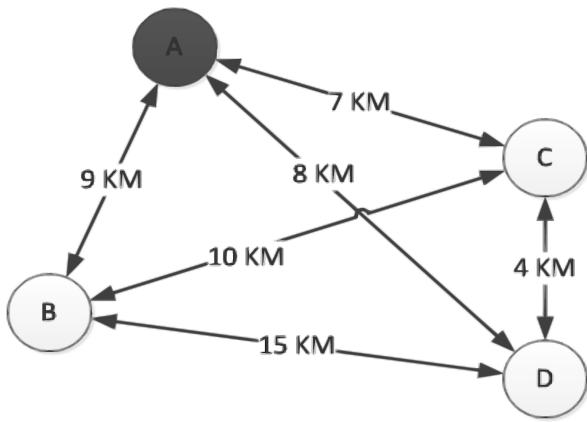


Figura 2: Ciudades y sus distancias como un grafo.

3.2 Persecución en los videojuegos:

En videojuegos como Pac Man, se presenta una situación donde el personaje principal, el jugador, es perseguido por unos enemigos que intentan atraparlo. el problema está en hacer que estos enemigos puedan localizar y perseguir al jugador.

Para esto se utiliza el algoritmo Pathfinding A*, Este algoritmo es una mejora del algoritmo de Dijkstra y trabaja considerando el escenario como una rejilla con muchas celdas: tenemos el punto de inicio dentro de una y nuestro punto objetivo en otra. El algoritmo consiste en calcular un “costo general” para cada celda que rodee la casilla que se esté analizando, se elige la celda de menor “costo general” y luego esta misma se convertirá en la celda de análisis, teniendo como casilla padre aquella que acabamos de abandonar.

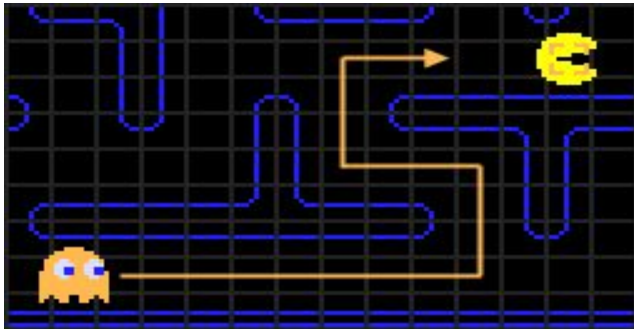


Figura 3: Pathfinding en el videojuego Pac Man.

3.3 Sistema de aparcado guiado inteligente:

En un parqueadero se desea establecer un sistema que permita otorgar el lugar más cercano a sus clientes para que estos estacionen su vehículo, de manera que el servicio sea más eficiente y rápido; para ello se necesita de una máquina que entregue un ticket al cliente indicando la ubicación correspondiente. Por lo tanto se ha empleado el algoritmo de Dijkstra de manera que tenga en cuenta los lugares disponibles y ocupados y calcule cual es el lugar más cercano para estacionar.



Figura 4: Sistema de aparcado inteligente.

3.4 Planificación del camino y asistencia de control de seguimiento de trayectoria global a vehículo autónomo:

Los vehículos autónomos tienen incorporado un sistema GPS que les permite ubicarse, un dilema que se presenta desde los orígenes de esta idea es indicar al vehículo el camino más corto para que llegue a su destino, para ello se han implementado diversos algoritmos de búsqueda de caminos cortos y combinaciones de los mismos con el objetivo de darle solución a este problema; actualmente se encuentra varias versiones de algoritmos “pathfinding” pero aún no son lo suficientemente óptimas.

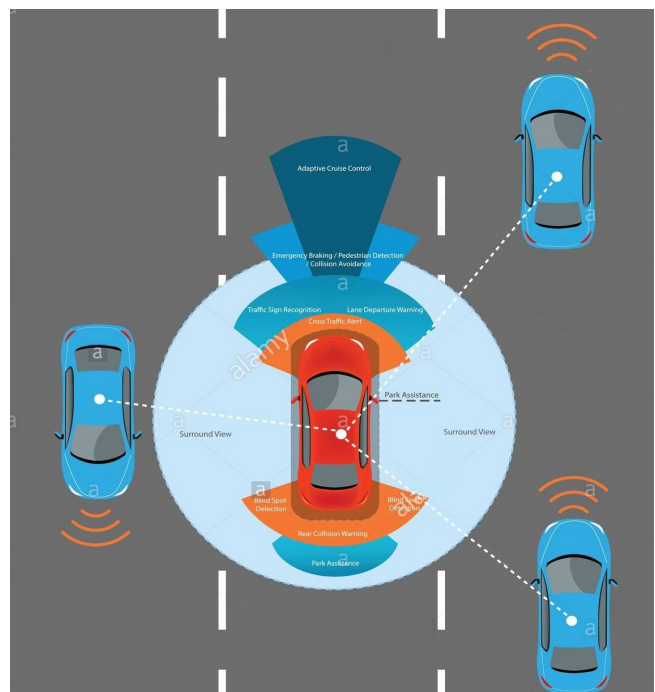
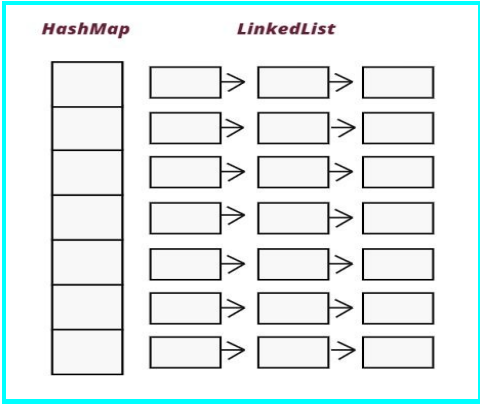


Figura 5: Sistema GPS en Automóvil Autónomo

4. TABLA HASH - LISTA ENLAZADA

4.1 Estructura de datos:

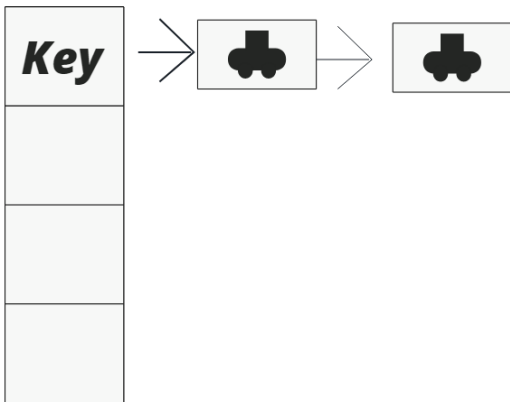


Gráfica 1: Gráfica de la estructura de datos.

4.2 Operaciones de la estructura de datos:



Gráfica 2: Operación para añadir datos.



Gráfica 3: Estructura para almacenar carros que contienen personas.

4.3 Criterio de diseño de la estructura de datos:

Se implementa una tabla Hash unida a una lista enlazada debido a la eficiencia que presentan las operaciones de las mismas, otorgan una gran facilidad y rendimiento (uso de memoria y tiempo) que

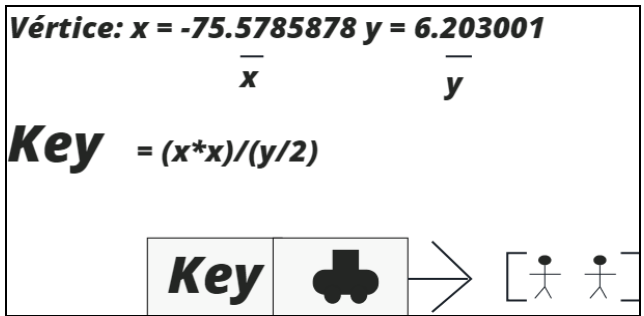
permite la versatilidad dentro del algoritmo a la hora de agregar o consultar elementos, de esta manera se reduce la complejidad y los tiempos de ejecución.

4.4 Análisis De complejidad:

Método	Complejidad (n = Vértices)
LeerArchivo	$O(n^2)$
agrupadorDeCarros	$O(n)$
EscribirArchivo	$O(n)$

Tabla 1: Reporte de complejidad de los métodos.

4.5 Algoritmo:



Gráfica 4: Método para agrupar personas en carros.

4.6 Cálculo de complejidad del algoritmo:

Sub problema	Complejidad
Leer Archivo y extraer los vértices	$O(n^2)$
separar los vértices en el hashmap y asignarlo a un carro	$O(n)$
Escribir el archivo	$O(n)$
Complejidad Total	$O(n^2)$

Tabla 2: complejidad de cada uno de los sub problemas que componen el algoritmo. sea n el número de vértices.

4.7 Criterios de diseño del algoritmo:

Antes de la implementación del algoritmo se analizó que existe una relación directa entre las coordenadas X y Y de un vértice y su distancia-tiempo a otros vértices, lo cual permite establecer una serie de condiciones que agilizan el procesamiento de información, las cuales son la base para el algoritmo. De esta manera, empleando estructuras de datos que se acoplan a la arquitectura es posible implementar un diseño que permite al algoritmo ser más óptimo, rápido y eficiente (complejidad-memoria).

4.8 Tiempos de ejecución:

	<i>Tiempo de ejecución (ms)</i>
Mejor caso	192 ms
Caso promedio	197 ms
Peor caso	256 ms

Tabla 3: Tiempos de ejecución del algoritmo.

4.9 Memoria:

	<i>Conjunto de Datos 1</i>	<i>Conjunto de Datos 2</i>
Consumo de memoria	0.152 MB	0.982 MB

Tabla 4: Consumo de memoria del algoritmo con diferentes conjuntos de datos.

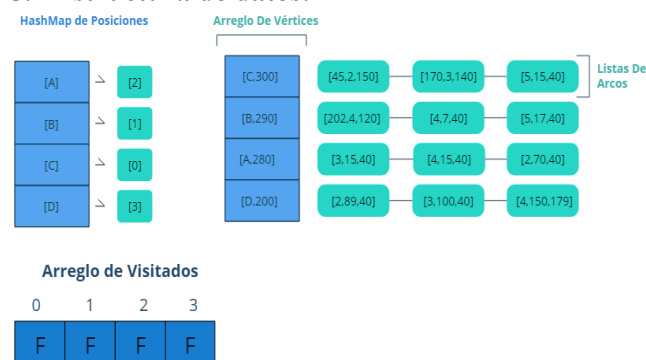
4.10 Análisis de resultados:

	HashMap	LinkedList
Memoria	7.5 MB	3.47 MB
busqueda (ms)	145 ms	113 ms
agrupación (ms)	190 ms	198 ms

Tabla 5: Análisis de los resultados obtenidos con la implementación del algoritmo.

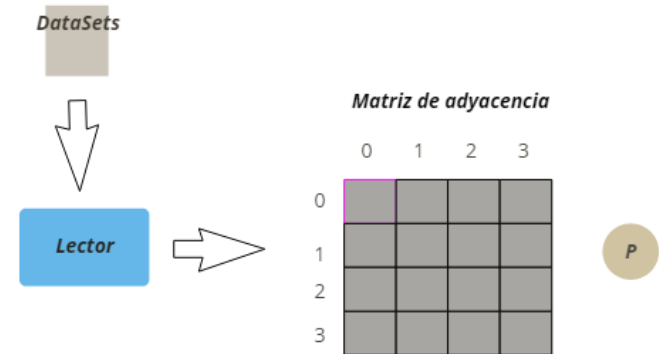
5. SISTEMA ESTRATÉGICO DE VEHÍCULO COMPARTIDO

5.1 Estructura de datos:

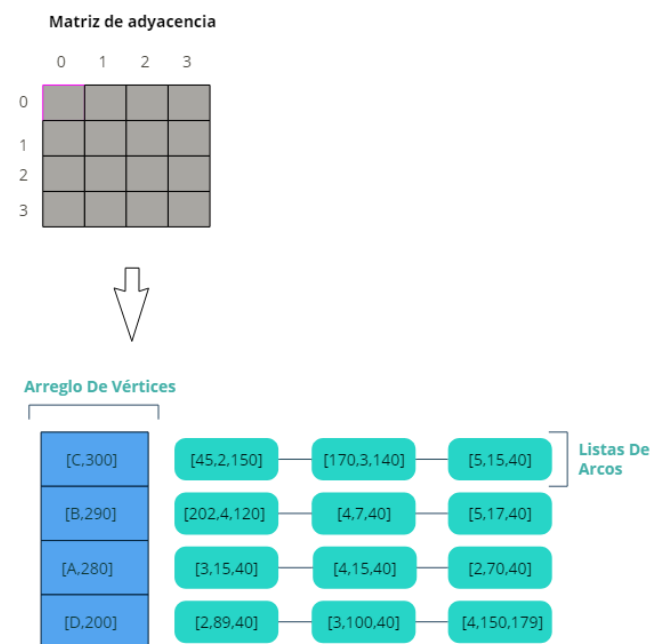


Gráfica 5: Gráfica de la estructura de Datos.

5.2 Operaciones de la estructura de datos:



Gráfica 6: Gráfico del Método lector que extrae la P y los vértices del dataset y los pasa a una matriz de adyacencia



Gráfica 7: Gráfico del Método Crear vector y listas enlazadas ordenadas las cuales son extraídas de la matriz de adyacencia

5.3 Criterio de diseño de la estructura de datos:

Se implementan 4 estructuras de datos que trabajan de manera conjunta, tales estructuras son: una tabla hash, una lista enlazada, y dos arreglos; cada estructura tiene un objetivo particular y fueron elegidas por la eficiencia y rendimiento en las operaciones en las cuales se requerían, de modo que se aprovecha del potencial de cada estructura de manera significativa otorgando así al algoritmo versatilidad y una complejidad aceptable.

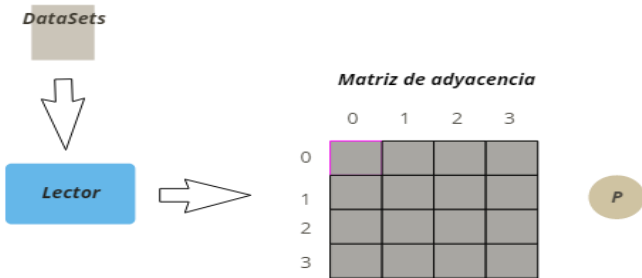
5.4 Análisis De complejidad:

Método o función	Complejidad (n = # vértices)
LeerArchivo	$O(n^2)$

AsignarObjetoEnArreglo	$O(n)$
AsignarEnObjeto	$O(n^2)$
OrdenarArregloVertices	$O(n * \log(n))$
OrdenarLinkedList	$O(n * \log(n))$
DireccionEnHashMap	$O(n)$
AsignarCoches	$O(n)$
Escribir	$O(1)$

Tabla 6: Reporte de complejidad de los métodos.

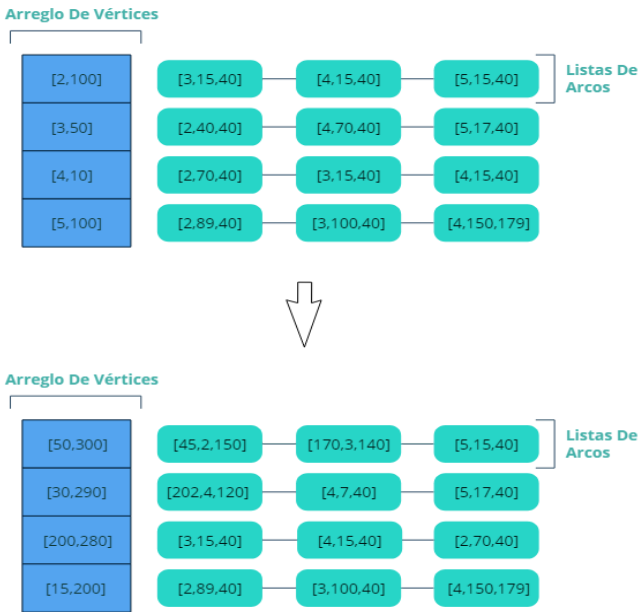
5.5 Algoritmo:



Gráfica 8: El algoritmo utiliza el método lector para extraer la P y los vértices del dataset para pasarlos a una matriz de adyacencia.



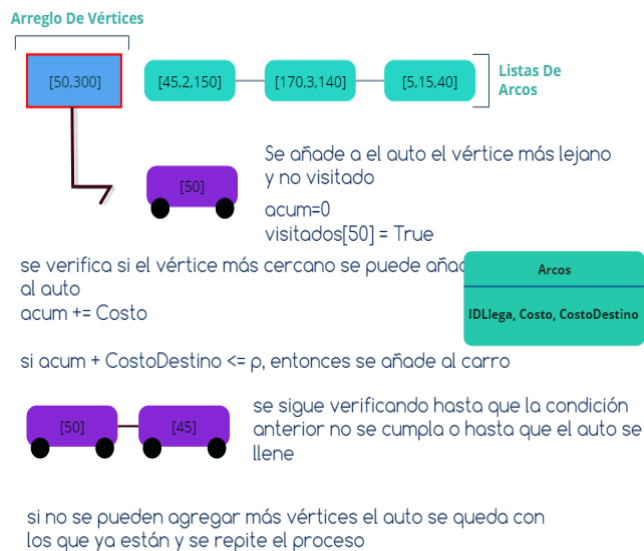
Gráfica 9: Representación de los vértices y los arcos



Gráfica 10: A partir de la matriz de adyacencia se crea un arreglo de vértices los cuales también contendrán una lista de cada uno de sus arcos, después de esto el arreglo de vértices se ordena desde el más lejano hasta el más cerca del punto de destino y los arcos también son ordenados desde el más cercano hasta el más lejano



Gráfica 11: Se crea un hashmap que nos ayudará a encontrar la posición de un vértice en el arreglo de vértices (ahora ordenado) y también se crea un arreglo de visitados para poder marcar a aquellos vértices que ya han sido puestos en un vehículo



Gráfica 12: Explicación del método para asignar los vértices a los vehículos .

5.6 Cálculo de complejidad del algoritmo:

Sub Problema	Complejidad (n = # vértices)
Leer archivo y extraer los vértices	$O(n^2)$
Crear vector y listas enlazadas ordenadas	$O(n^2)$
Formación de rutas y escritura del archivo respuesta	$O(n)$
Complejidad Total	$O(n^2)$

Tabla 7: complejidad de cada uno de los sub problemas que componen el algoritmo. sea n el número de vértices.

5.7 Criterios de diseño del algoritmo:

Se analizó la información en busca de una heurística tal que permitiera diseñar un algoritmo que a partir de ella que logrará dar solución al problema planteado, de esta manera se observó que es posible a partir del tiempo establecer una lógica que permite identificar de manera rápida y eficiente una solución aproximada a la óptima por medio de la búsqueda del punto más lejano y verificando si este puede pasar por otro punto cumpliendo las condiciones y de esta manera continuar hasta finalizar los puntos.

5.8 Tiempos de ejecución:

La siguiente tabla muestra el tiempo que tarda el algoritmo en dar solución al problema con diferentes conjuntos de datos donde U es el número de vértices y P el porcentaje extra de tiempo.

Tiempo De Ejecucion (ms)	$U=4$ $P=1.7$	$U=11$ $P=1.1$	$U=205$ $P=1.1$	$U=205$ $P=1.3$
Mejor Caso	160 ms	175 ms	352 ms	370 ms
Caso Promedio	162 ms	182 ms	358 ms	377 ms
Peor Caso	165 ms	189 ms	365 ms	384 ms

Tabla 8: Tiempos de ejecución del algoritmo para diferentes conjuntos de datos.

5.9 Memoria:

	$U=4$ $P=1.7$	$U=11$ $P=1.3$	$U=205$ $P=1.1$
Consumo De Memoria (MB)	9.45 MB	14.1 MB	42 MB

Tabla 9: Consumo de memoria del algoritmo con diferentes conjuntos de datos.

5.10 Análisis de resultados:

	Memoria (MB)	Tiempo (ms)	Solución (# Carros)
U=205 P=1.1	42 MB	358 ms	78
U=205 P=1.3	40 MB	377 ms	50
U=11 P=1.1	15 MB	182 ms	5

Tabla 10: Análisis de los resultados obtenidos con la implementación del algoritmo.

6. CONCLUSIONES

A lo largo del desarrollo del proyecto se presentaron diversos problemas y se analizaron diferentes aspectos, de esta manera el proyecto avanzó en varias etapas y atravesó distintas soluciones, de tal manera que se identificó que trabajar con los tiempos era más eficiente que analizar las coordenadas y trabajar con ellas; se mejoró de manera significativa la heurística permitiendo de esta manera el desarrollo de un algoritmo más eficiente y versátil, para ello se necesito enlazar cuatro estructuras de datos diferentes lo cual se sabe fue complicado, pero las mismas trabajando al unísono otorgan características al algoritmo como mayor velocidad y menor complejidad. Finalmente se destaca y se pide tener en cuenta lo siguiente: el algoritmo no otorga la solución óptima pero sí una muy cerca.

6.1 Trabajos Futuros:

Se planea para un futuro la mejora en la implementación del algoritmo presentado en este informe, en busca de mejoras que permitan acercarse aún más a la solución óptima, reducir tiempos,

complejidad y establecer aspectos que permitan que el algoritmo pueda desempeñarse en entornos más reales como ciudades de tal manera que tengan en cuenta aspectos como accidentes en las vías, o rutas en mal estado, es decir, fenómenos que causen aumento del tiempo en una ruta habitual.

AGRADECIMIENTOS

- Se agradece especialmente al gobierno de Colombia y al Icetex por permitir el acceso a la educación, su solidaridad y compromiso, entre otros.
- Se agradece a Edison Valencia docente del departamento de Ingeniería de Sistemas de la universidad EAFIT por su colaboración y comentarios que permitieron la mejora del proyecto
- Se agradece a Jhonatan Sebastian Acevedo y Manuel Alejandro Gutierrez Mejia por su contribución y ayuda hacia el proyecto.

REFERENCIAS

1. Es.wikipedia.org. (2019). *Problema del viajante*. [online] Available at:
2. https://es.wikipedia.org/wiki/Problema_del_viajante [Accessed 3 Mar. 2019].
3. Eio.usc.es. (2019). [online] Available at: http://eio.usc.es/pub/mte/descargas/ProyectosFinMaster/Proyecto_774.pdf [Accessed 3 Mar. 2019].
4. Rodríguez Puente, R. and Lazo Cortés, M. (2019). *Shortest path search: current applications*. [online] Available at: https://www.researchgate.net/profile/Rafael_Rodriguez_Puente/publication/295861940_Busqueda_de_caminos_minimos_aplicaciones_actuales_Shortest_path_search_current_applications/links/56cf1f5a08ae4d8d649f9b09.pdf [Accessed 4 Mar. 2019]