

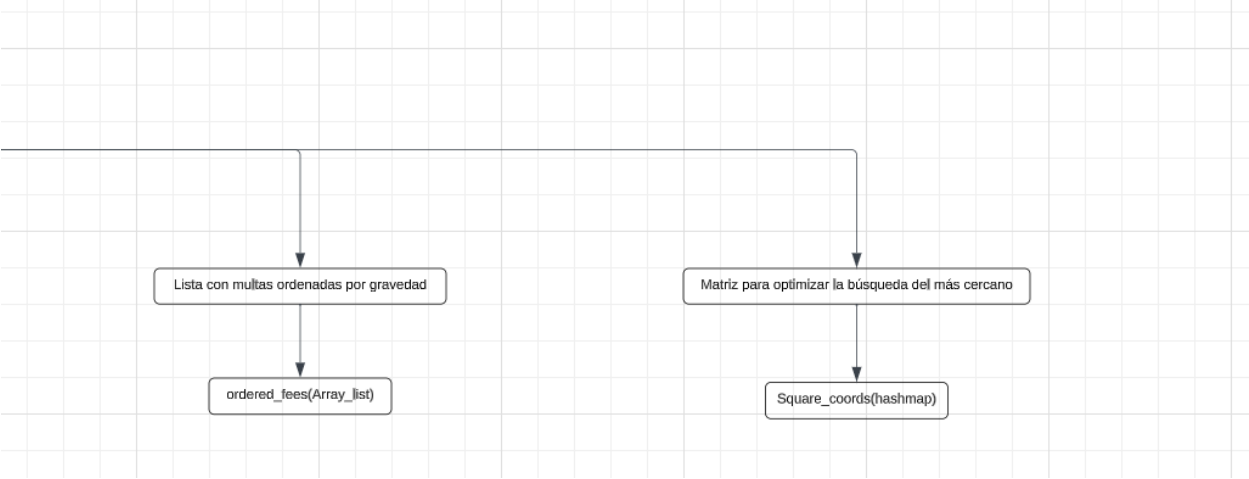
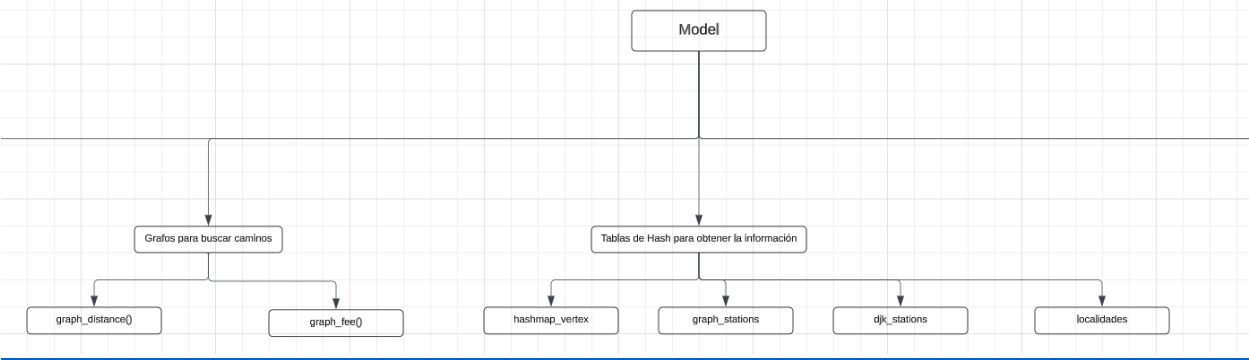
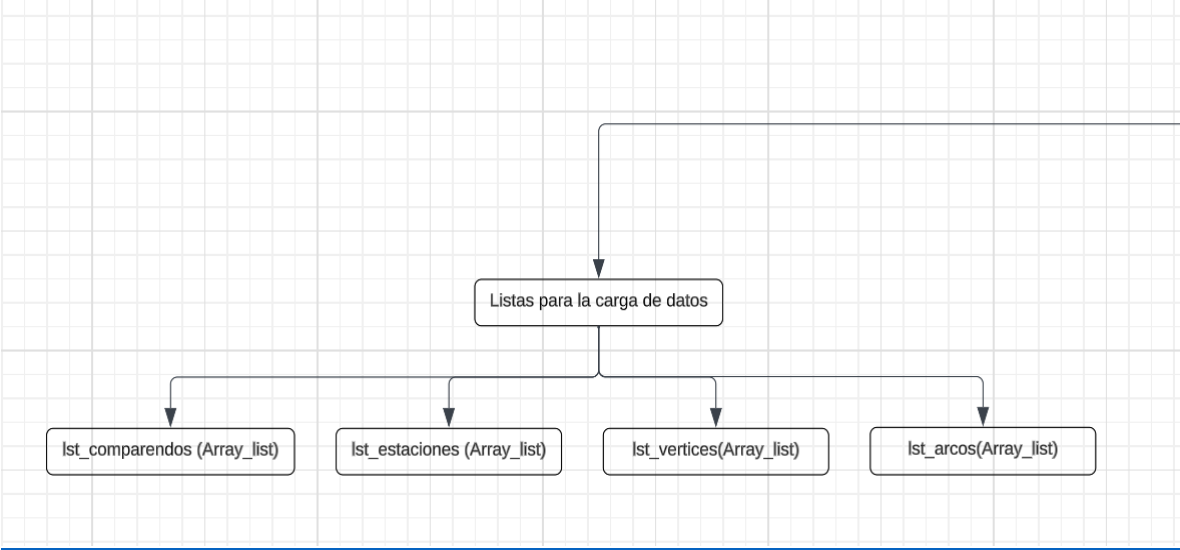
ANÁLISIS DEL RETO

Daniel Camilo Quimbay Velásquez, 202313861, d.quimbay@uniandes.edu.co

Julián David Contreras Pinilla, 202223394, j.contrerasp@uniandes.edu.co

Carga de datos

Desde el model saldrían doce flechas para “lst_comparendos”, “lst_estaciones”, “lst_vertices” y “lst_arcos” que serían las listas para la carga de datos. Luego tendríamos “graph_distance” y “graph_fee” que son grafos que buscan caminos. Después tenemos “hashmap_vertex”, “graph_stations”, “djik_stations” y “localidades” que son Tablas de hash de donde se obtiene la información. A continuación, tenemos “ordered_fees” que es una lista con muchas ordenadas por gravedad. Por último, “square_coords” que es una matriz para optimizar la búsqueda del más cercano.



Requerimiento 01

Descripción

```
364 def req_1(model, lat_origin, long_origin, lat_dest, long_dest, bono):
365     """
366     Función que soluciona el requerimiento 1
367     """
368     # TODO: Realizar el requerimiento 1
369     graph = model['graph_distance']
370     vertex_origin = closest_vertex(model, lat_origin, long_origin)
371     vertex_dest = closest_vertex(model, lat_dest, long_dest)
372     model['search'] = dfs.DepthFirstSearch(graph, vertex_origin['id'])
373     haspath = dfs.hasPathTo(model['search'], vertex_dest['id'])
374     total_distancy = 0
375     total_vertex = 0
376     path = lt.newList('ARRAY_LIST')
377     list_bono = []
378     prev_coords = []
379     if haspath:
380         model['search'] = dfs.pathTo(model['search'], vertex_dest['id'])
381         prev = None
382         for vertex in lt.iterator(model['search']):
383             total_vertex += 1
384             lt.addLast(path, vertex)
385             if prev is not None:
386                 edge = gr.getEdge(graph, vertex, prev)
387                 weight = edge['weight']
388                 total_distancy += weight
389             if bono:
390                 v_info = me.getValue(mp.get(model['hashmap_vertex'], vertex))
391                 lat = v_info['lat']
392                 long = v_info['long']
393                 info = [lat, long]
394                 if prev_coords != []:
395                     double_coords = [prev_coords, info]
396                     list_bono.append(double_coords)
397                     prev_coords = info
398                 prev = vertex
399             if bono:
400                 req_8(model, list_bono, 1)
401     return total_distancy, total_vertex, path
```

Se utilizan varias variables y estructuras de datos para almacenar y manipular información. Después, se hace uso de un grafo, algoritmo de búsquedas en grafos y se utiliza un DFS para encontrar un camino entre dos vértices, donde calcula la distancia total recorrida a lo largo del camino encontrado en el grafo, sumando los pesos de los bordes entre los vértices adyacentes en el camino. En general, parece ser una función compleja que encuentra un camino en un grafo entre dos puntos dados, calcula la distancia total recorrida a lo largo de ese camino, y realiza alguna operación relacionada con coordenadas geográficas si se activa la bandera bono. Además, invoca la función req_8 con ciertos parámetros si se cumple cierta condición.

Entrada	<ul style="list-style-type: none">- Estructuras de datos del modelo- Punto de origen (una localización geográfica con latitud y longitud).- Punto de destino (una localización geográfica con latitud y longitud).
Salidas	<ul style="list-style-type: none">- Retorna la distancia total que tomará el camino entre el punto de origen y el de destino.

	<ul style="list-style-type: none"> - Retorna el total de vértices que contiene el camino encontrado. - Retorna la secuencia de vértices (sus identificadores) que componen el camino encontrado.
Implementado (Sí/No)	Sí. Implementado por Daniel Camilo Quimbay Velásquez

Análisis de complejidad

Análisis de complejidad de cada uno de los pasos del algoritmo

Pasos	Complejidad
Encontrar el vértice más cercano al punto de origen y destino.	$O(V)$
Ejecutar DFS en el grafo de distancia	$O(V + E)$
Encontrar el camino hasta el destino	$O(E)$
<i>TOTAL</i>	<i>$O(V+E)$</i>

Requerimiento 02

Descripción

```
404 def req_2(model, lat_origin, long_origin, lat_dest, long_dest, bono):
405     """
406     Función que soluciona el requerimiento 2
407     """
408     # TODO: Realizar el requerimiento 2
409     graph = model['graph_distance']
410     vertex_origin = closest_vertice(model, lat_origin, long_origin)
411     vertex_dest = closest_vertice(model, lat_dest, long_dest)
412     model['search'] = bfs.BreathFirstSearch(graph, vertex_origin['id'])
413     haspath = bfs.hasPathTo(model['search'], vertex_dest['id'])
414     total_distancy = 0
415     total_vertex = 0
416     path = lt.newList('ARRAY_LIST')
417     list_bono = []
418     prev_coords = []
419     if haspath:
420         model['search'] = bfs.pathTo(model['search'], vertex_dest['id'])
421         prev = None
422         for vertex in lt.iterator(model['search']):
423             total_vertex += 1
424             lt.addLast(path, vertex)
425             if prev is not None:
426                 edge = gr.getEdge(graph, vertex, prev)
427                 weight = edge['weight']
428                 total_distancy += weight
429             if bono:
430                 v_info = me.getValue(mp.get(model['hashmap_vertex'], vertex))
431                 lat = v_info['lat']
432                 long = v_info['long']
433                 info = [lat, long]
434                 if prev_coords != []:
435                     double_coords = [prev_coords, info]
436                     list_bono.append(double_coords)
437                 prev_coords = info
438             prev = vertex
439         if bono:
440             req_8(model, list_bono, 2)
441     return total_distancy, total_vertex, path
```

Se utiliza un grafo y emplea algoritmos de búsqueda en grafos que sería un BFS. En este requerimiento calcula la distancia total recorrida a lo largo del camino encontrado en el grafo, manipulando coordenadas geográficas y almacenando información relevante en list_bono. En resumen, req_2 parece ser una variante de la función req_1 diseñada para resolver un requerimiento diferente utilizando un algoritmo de búsqueda en amplitud (BFS) en lugar de un algoritmo de búsqueda en profundidad (DFS), pero manteniendo una estructura y lógica de funcionamiento muy similar.

Entrada	<ul style="list-style-type: none">- Estructuras de datos del modelo- Punto de origen (una localización geográfica con latitud y longitud).- Punto de destino (una localización geográfica con latitud y longitud).
Salidas	<ul style="list-style-type: none">- Retorna la distancia total que tomará el camino entre el punto de origen y el de destino.- Retorna el total de vértices que contiene el camino encontrado.- Retorna la secuencia de vértices (sus identificadores) que componen el camino encontrado

Implementado (Sí/No)	Sí. Implementado por Daniel Camilo Quimbay Velásquez
----------------------	--

Análisis de complejidad

Análisis de complejidad de cada uno de los pasos del algoritmo

Pasos	Complejidad
Encontrar el vértice más cercano al punto de origen y destino.	$O(V)$
Ejecutar BFS en el grafo de distancia	$O(V + E)$
Encontrar el camino hasta el destino	$O(E)$
TOTAL	$O(V+E)$

Requerimiento 03

Descripción

```

444 def req_3(model, localidad, num_cam):
445     """
446     Función que soluciona el requerimiento 3
447     """
448     map_localidad = model["localidades"]
449     parejas_localidad = mp.get(map_localidad, localidad)
450     valores_localidad = me.getValue(parejas_localidad)
451     mapa_vertices = model["hashmap_vertex"]
452
453     lista_vertices = lt.newList("ARRAY_LIST")
454     for multa in lt.iterator(valores_localidad):
455         vertice = multa["VERTICES"]
456         if not lt.isPresent(lista_vertices, vertice):
457             lt.addLast(lista_vertices, vertice)
458
459     lista_fees = lt.newList("ARRAY_LIST")
460     mapa_vertices_info = mp.newMap(numelements=230000, maptype='PROBING', loadfactor=0.5, cmpfunction=compare_id)
461     for vertice in lt.iterator(lista_vertices):
462         num_fees = lt.size(me.getValue(mp.get(mapa_vertices, vertice))["fees"])
463         info = me.getValue(mp.get(mapa_vertices, vertice))
464         lt.addLast(lista_fees, (vertice, num_fees))
465         mp.put(mapa_vertices_info, vertice, info)
466
467     meng.sort(lista_fees, cmp_fees)
468     sub_n = lt.sublist(lista_fees, 1, num_cam)
469     origen = lt.getElement(sub_n, 1)
470
471     dist = 0
472     for i in range(1, lt.size(sub_n)):
473         vertexA = lt.getElement(sub_n, i)[0]
474         info_vertexA = me.getValue(mp.get(mapa_vertices_info, vertexA))
475         lata = info_vertexA["lat"]
476         longa = info_vertexA["long"]
477         vertexB = lt.getElement(sub_n, i+1)[0]
478         info_vertexB = me.getValue(mp.get(mapa_vertices_info, vertexB))
479         latb = info_vertexB["lat"]
480         longb = info_vertexB["long"]
481
482         dist += calculate_distancy(lata, longa, latb, longb)
483
484     return sub_n, dist

```

Para este requerimiento no se puede usar el grafo a la hora de sacar los vértices con mayor número de fees y es por esto que se utiliza el map que contiene todos los vértices agrupados por localidad, para ir

filtrando los datos de una vez. Una vez tenemos todos los vértices de la localidad, hacemos un sort para saber cuáles son los top N con mayor número de multas. Se intentó usar Dijkstra para determinar el camino más corto entre los vértices pero se demoraba mucho tiempo saber si contenía a todos los N vértices que se necesitaban en el camino, por lo que se optó directamente en tomar la distancia entre estos vértices e irla sumando.

Entrada	<ul style="list-style-type: none"> - Estructuras de datos del modelo - La cantidad de cámaras de video que se desean instalar (M). - La localidad donde se desean instalar.
Salidas	<ul style="list-style-type: none"> - Retorna el tiempo que se demora algoritmo en encontrar la solución (en milisegundos). - Retorna la siguiente información de la red de comunicaciones: <ul style="list-style-type: none"> o El total de vértices de la red. o Los vértices incluidos (identificadores). o Los arcos incluidos (Id vértice inicial e Id vértice final). o La cantidad de kilómetros de fibra óptica extendida. o El costo (monetario) total.
Implementado (Sí/No)	Sí. Implementado por Julián David Contreras Pinilla

Análisis de complejidad

Para este requerimiento utilizaremos los siguientes nombres: E (total de arcos en el grafo), V (total de vértices en el grafo), E' (arcos incluidos en el MST). E'' (arcos hasta el destino).

Pasos	Complejidad
Encontrar el vértice más cercano al punto de origen y destino.	$O(V)$
Ejecutar PrimMST del grafo de distancias	$O(E + V(\log(V)))$
Reconstruir el grafo	$O(E' + V)$
Aplicar BFS para obtener los caminos a las M cámaras	$O(E' + V)$
Encontrar el camino a los M comparendos	$O(M * E'')$
TOTAL	$O(E + V(\log(V)))$

Requerimiento 04

Descripción

```
452 def req_4(model, camaras, bono):
453     """
454     Función que soluciona el requerimiento 4
455     """
456     # TODO: Realizar el requerimiento 4
457     i = 2
458     graph = model['graph_distance']
459     sorted_list = model['ordered_fees']
460     most_important = lt.firstElement(sorted_list)
461     arcos = lt.newList('ARRAY_LIST')
462     vertices = lt.newList('ARRAY_LIST')
463     print('Cargando MST...')
464     model['search'] = prim.PrimMST(graph, most_important['VERTICES'])
465     weight = prim.weightMST(graph, model['search'])
466     lst_bono = []
467     cluster_bono = []
468     infobono = {
469         'lat': most_important['LATITUD'],
470         'long': most_important['LONGITUD'],
471         'info': most_important
472     }
473     cluster_bono.append(infobono)
474     subgraph = gr.newGraph(datastructure='ADJ_LIST', directed=False, cmpfunction=compare_id)
475     mst = model['search']['mst']
476     print('Reconstruyendo grafo...')
477     for minipath in lt.iterator(mst):
478         add_vertex(subgraph, {'id': minipath['vertexA']})
479         add_vertex(subgraph, {'id': minipath['vertexB']})
480         add_edge(subgraph, minipath['vertexA'], minipath['vertexB'], minipath['weight'])
481     subdjk = bfs.BreathFirstSearch(subgraph, most_important['VERTICES'])
482     graph_camaras = gr.newGraph(datastructure='ADJ_LIST', directed=False, cmpfunction=compare_id)
483     print('Filtrando las M cámaras')
484     while i <= camaras:
485         info_v = lt.getElement(sorted_list, i)
486         infobono = {
487             'lat': info_v['LATITUD'],
488             'long': info_v['LONGITUD'],
489             'info': info_v
490         }
491         cluster_bono.append(infobono)
492         pathTo = bfs.pathTo(subdjk, info_v['VERTICES'])
493         prev = None
```

```
494     for vertex in lt.iterator(pathTo):
495         if prev == None:
496             lt.addLast(vertices, vertex)
497             prev = vertex
498         else:
499             minipath = {
500                 'vertexA': prev,
501                 'vertexB': vertex,
502                 'weight': 0
503             }
504             prev = vertex
505             v1 = minipath['vertexA']
506             v2 = minipath['vertexB']
507             v_info1 = me.getValue(mp.get(model['hashmap_vertex'], v1))
508             v_info2 = me.getValue(mp.get(model['hashmap_vertex'], v2))
509             lat1 = v_info1['lat']
510             long1 = v_info1['long']
511             lat2 = v_info2['lat']
512             long2 = v_info2['long']
513             minipath['weight'] = calculate_distancy(lat1, long1, lat2, long2)
514             if not gr.getEdge(graph_camaras, minipath['vertexA'], minipath['vertexB']):
515                 lt.addLast(arcos, minipath)
516                 weight += minipath['weight']
517             if not gr.containsVertex(graph_camaras, minipath['vertexA']):
518                 lt.addLast(vertices, minipath['vertexA'])
519             if not gr.containsVertex(graph_camaras, minipath['vertexB']):
520                 lt.addLast(vertices, minipath['vertexB'])
521             add_vertex(graph_camaras, {'id': minipath['vertexA']})
522             add_vertex(graph_camaras, {'id': minipath['vertexB']})
523             add_edge(graph_camaras, minipath['vertexA'], minipath['vertexB'], minipath['weight'])
524             if bono:
525                 lst_bono.append([lat1, long1, lat2, long2])
526             i += 1
527     print('Cálculos finales...')
528     if bono:
529         req_8(model, lst_bono, 4, cluster_bono)
530     return vertices, arcos, weight
```


Con un grafo cuyo peso es la distancia entre los vértices se ejecuta un recorrido MST con Prim. Después se reconstruye el grafo para poder tener el recorrido entre las M cámaras que se quieren instalar. Esto se logró convirtiendo el grafo a un recorrido con BFS (que retornará el mismo grafo pero permitirá usar la función PathTo). Con estos recorridos se logrará reducir el árbol solo a las M cámaras que desea el usuario.

Entrada	<ul style="list-style-type: none"> - Estructuras de datos del modelo - La cantidad de cámaras de video que se desean instalar (M).
Salidas	<ul style="list-style-type: none"> - Retorna el tiempo que se demora algoritmo en encontrar la solución (en milisegundos). - Retorna la siguiente información de la red de comunicaciones.
Implementado (Sí/No)	Sí. Implementado por Daniel Camilo Quimbay Velásquez

Análisis de complejidad

Para este requerimiento utilizaremos los siguientes nombres: E (total de arcos en el grafo), V (total de vértices en el grafo), E' (arcos incluidos en el MST). E'' (arcos hasta el destino).

Pasos	Complejidad
Encontrar el vértice más cercano al punto de origen y destino.	$O(V)$
Ejecutar PrimMST del grafo de distancias	$O(E + V(\log(V)))$
Reconstruir el grafo	$O(E' + V)$
Aplicar BFS para obtener los caminos a las M cámaras	$O(E' + V)$
Encontrar el camino a los M comparendos	$O(M * E'')$
TOTAL	$O(E + V(\log(V)))$

Requerimiento 06

Descripción

```
541 def req_6(model, comparendos, bono):
542     """
543     Función que soluciona el requerimiento 6
544     """
545     # TODO: Realizar el requerimiento 6
546     i = 1
547     lst_bono = []
548     cluster_bono = []
549     lst_pathTo = lt.newList('ARRAY_LIST')
550     while i <= comparendos:
551         print('Obteniendo camino de comparendo #' + str(i))
552         info_comparendo = lt.getElement(model['ordered_fees'], i)
553         if bono:
554             infobono = {
555                 'lat': info_comparendo['LATITUD'],
556                 'long': info_comparendo['LONGITUD'],
557                 'info': info_comparendo
558             }
559             cluster_bono.append(infobono)
560             vertex_comparendo = info_comparendo['VERTICES']
561             info_vertex_comparendo = me.getValue(mp.get(model['hashmap_vertex'], vertex_comparendo))
562             closest_station = info_vertex_comparendo['closest_station']
563             entry = mp.get(model['dj_k_stations'], closest_station['EPONOMBRE'])
564             if entry:
565                 search = me.getValue(entry)
566             else:
567                 if bono:
568                     infobono = {
569                         'lat': closest_station['EPOLATITUD'],
570                         'long': closest_station['EPOLONGITU'],
571                         'info': closest_station
572                     }
573                     cluster_bono.append(infobono)
574                     subgraph = me.getValue(mp.get(model['graph_stations'], closest_station['EPONOMBRE']))
575                     search = dj_k.Dijkstra(subgraph, closest_station['VERTICES'])
576                     mp.put(model['dj_k_stations'], closest_station['EPONOMBRE'], search)
577             pathTo = dj_k.pathTo(search, info_comparendo['VERTICES'])
```

```
578         info_path = {
579             'station': closest_station['EPONOMBRE'],
580             'fee': info_comparendo,
581             'vertex_fee': vertex_comparendo,
582             'total_vertex': 0,
583             'identificadores': [],
584             'arcos': [],
585             'km': 0
586         }
587         lt.addLast(lst_pathTo, info_path)
588         for minipath in lt.iterator(pathTo):
589             info_path['total_vertex'] += 1
590             if len(info_path['identificadores']) == 0:
591                 info_path['identificadores'].append(minipath['vertexA'])
592                 info_path['identificadores'].append(minipath['vertexB'])
593                 info_path['km'] += minipath['weight']
594                 info_path['arcos'].append(minipath)
595                 if bono:
596                     v1 = minipath['vertexA']
597                     v2 = minipath['vertexB']
598                     v_info1 = me.getValue(mp.get(model['hashmap_vertex'], v1))
599                     v_info2 = me.getValue(mp.get(model['hashmap_vertex'], v2))
600                     lat1 = v_info1['lat']
601                     long1 = v_info1['long']
602                     lat2 = v_info2['lat']
603                     long2 = v_info2['long']
604                     lst_bono.append([lat1, long1], [lat2, long2])
605             i += 1
606         if bono:
607             req_8(model, lst_bono, 6, cluster_bono)
608     return lst_pathTo
```

Primero se inicializa un contador i en 1, se crea una lista vacía lst_bono que posiblemente almacene información adicional para el bono, se crea otra lista vacía $cluster_bono$ que parece ser utilizada para almacenar información específica relacionada con el bono y se inicializa una lista vacía lst_pathTo que contendrá información de los caminos. Después, se inicia un bucle `while` que itera sobre los comparendos, se accede a la información del comparendo correspondiente según el contador i , si la bandera bono está activada, se agrega información de ubicación geográfica del comparendo a $cluster_bono$. Luego, se identifica la estación de policía más cercana al comparendo. Si se encuentra información sobre esta estación en una estructura de datos previamente definida. De lo contrario, se realiza un cálculo para encontrar la ruta más corta hasta esta estación utilizando el algoritmo de Dijkstra. Luego, se calcula la ruta desde la estación de policía más cercana hasta el lugar del comparendo utilizando el algoritmo de Dijkstra y se crea un registro de información relacionada con la ruta obtenida, incluyendo la estación, el comparendo, los vértices involucrados, el total de vértices en la ruta, la distancia recorrida (en kilómetros) y los arcos que conforman la ruta. Finalmente, se devuelve la lista lst_pathTo que contiene información detallada de los caminos relacionados con los comparendos.

Entrada	<ul style="list-style-type: none"> - Estructuras de datos del modelo - La cantidad de comparendos que se desea responder (M). - La estación de policía más cercana al comparendo más grave.
Salidas	<ul style="list-style-type: none"> - Retorna el tiempo que se demora algoritmo en encontrar la solución (en milisegundos). - Retorna la siguiente información de cada uno de los caminos seleccionado
Implementado (Sí/No)	Sí. Implementado por Daniel Camilo Quimbay Velásquez

Análisis de complejidad

Para este requerimiento utilizaremos los siguientes nombres: E (total de arcos en el subgrafo), V (total de vértices en el subgrafo), N (cantidad de estaciones en la ciudad).

Pasos	Complejidad
Obtener subgrafo	$O(1)$
Ejecutar Dijkstra	$O(E \cdot \log(V))$
Dijkstra por cada estación diferente	$O(N \cdot E \cdot \log(V))$
Encontrar el camino al comparendo	$O(E)$
TOTAL	$O(N \cdot E \cdot (\log(V)))$

Requerimiento 07

Descripción

```
611 def req_7(model, lat_origin, long_origin, lat_dest, long_dest, bono):
612     """
613     Función que soluciona el requerimiento 7
614     """
615     # TODO: Realizar el requerimiento 7
616     graph = model['graph_fee']
617     vertex_origin = closest_vertice(model, lat_origin, long_origin)
618     vertex_dest = closest_vertice(model, lat_dest, long_dest)
619     model['search'] = djik.Dijkstra(graph, vertex_origin['id'])
620     print('Ya se completó la búsqueda con BellmanFord')
621     print('Ciclos negativos:')
622     haspath = djik.hasPathTo(model['search'], vertex_dest['id'])
623     print('Camino', haspath)
624     total_fees = 0
625     total_distance = 0
626     total_vertex = 0
627     path = lt.newList('ARRAY_LIST')
628     list_bono = []
629     prev_coords = []
630     if total_distance==0:
631         pathTo = djik.pathTo(model['search'], vertex_dest['id'])
632         if pathTo == None:
633             print('NONE MAMAWEB0')
634             prev = None
635             for vertex in lt.iterator(pathTo):
636                 total_vertex += 1
637                 if prev == None:
638                     lt.addLast(path, vertex['vertexA'])
639                     lt.addLast(path, vertex['vertexB'])
640                     total_fees += vertex['weight']
641                     v1 = vertex['vertexA']
642                     v2 = vertex['vertexB']
643                     v_info1 = me.getValue(mp.get(model['hashmap_vertex'], v1))
644                     v_info2 = me.getValue(mp.get(model['hashmap_vertex'], v2))
645                     distance = calculate_distance(v_info1['lat'], v_info1['long'], v_info2['lat'], v_info2['long'])
646                     total_distance += distance
647                     if bono:
648                         lat1 = v_info1['lat']
649                         long1 = v_info1['long']
650                         lat2 = v_info2['lat']
651                         long2 = v_info2['long']
652                         list_bono.append([lat1, long1], [lat2, long2])
653                         prev = vertex
654                     if bono:
655                         req_8(model, list_bono, 7)
656             else:
657                 print('No hay camino')
658             return total_distance, total_vertex, path
```

Primero se accede a un grafo graph desde el modelo proporcionado y encuentra los vértices más cercanos a las ubicaciones de origen y destino. Luego, hace la búsqueda del Camino más Corto donde se utiliza el algoritmo de Dijkstra para encontrar el camino más corto desde el vértice de origen hasta el vértice de destino en el grafo y se imprime mensajes sobre la finalización de la búsqueda y verifica si hay ciclos negativos. Después, se calcula la distancia total y la suma de las tarifas a lo largo del camino encontrado. Para cada vértice en el camino, calcula la distancia entre vértices adyacentes y suma las tarifas de los arcos. Si la bandera bono está activada, almacena información de coordenadas geográficas en list_bono. A continuación, se maneja el escenario donde no hay un camino válido entre los vértices de origen y destino, imprimiendo un mensaje indicando la ausencia de un camino. Si la bandera bono

está activada y se ha encontrado un camino válido, llama a la función req_8 con ciertos parámetros. Por último, devuelve la distancia total recorrida, el número total de vértices en el camino y el camino encontrado.

Entrada	<ul style="list-style-type: none"> - Estructuras de datos del modelo - Punto de origen (una localización geográfica con latitud y longitud). - Punto de destino (una localización geográfica con latitud y longitud).
Salidas	<ul style="list-style-type: none"> - Retorna la siguiente información del camino seleccionado: <ul style="list-style-type: none"> o El total de vértices del camino. o Los vértices incluidos (identificadores). o Los arcos incluidos (Id vértice inicial e Id vértice final). o La cantidad de comparendos del camino. o La cantidad de kilómetros del camino.
Implementado (Sí/No)	Sí. Implementado por Daniel Camilo Quimbay Velásquez

Análisis de complejidad

Para este requerimiento utilizaremos los siguientes nombres: E (total de arcos en el grafo), V (total de vértices en el grafo), E' (Arcos hasta el destino).

Pasos	Complejidad
Encontrar el vértice más cercano	$O(V)$
Ejecutar Dijkstra	$O(E * \log(V))$
Recorrer el camino	$O(E')$
TOTAL	$O(E * \log(V))$

Requerimiento 08 BONO

Descripción

```
662 def req_8(data_structs, list, req, cluster=None):
663     """
664     Función que soluciona el requerimiento 8
665     """
666     # TODO: Realizar el requerimiento 8
667     mapObj = folium.Map()
668     str_name = 'Req ' + str(req) + ' Map.html'
669     if req in [1, 2, 4, 6, 7]:
670         for pair in list:
671             folium.PolyLine(
672                 locations=pair,
673                 color='blue',
674                 opacity=0.8
675             ).add_to(mapObj)
676     if cluster != None:
677         mCluster = MarkerCluster(name='Markers').add_to(mapObj)
678         for info in cluster:
679             lat = info['lat']
680             long = info['long']
681             folium.Marker(location=[lat, long], popup=info['info']).add_to(mCluster)
682     folium.LayerControl().add_to(mapObj)
683     mapObj.save(str_name)
```

Visualizar gráficamente en un mapa interactivo TODOS los requerimientos previamente implementados

Análisis de complejidad

Pasos	Complejidad
Añadir los E arcos al mapa	$O(E)$
Añadir los P puntos al Cluster	$O(P)$
TOTAL	$O(E + P)$