

Interrogación 3

Pregunta 1

a) Demuestra que este problema tiene subestructura óptima.

Este problema es muy similar al problema de las tareas con ganancias que vimos en clases de programación dinámica. Cada elección de letrero se puede comparar a una tarea, en que si se elige un letrero a distancia d_i , entonces no podré elegir otro hasta $d_i + k$ (si estoy eligiendo los letreros en dirección de Arica a Punta Arenas, $d_i - k$ en la dirección contraria), y este letrero tendría una ganancia de w_i . Haciendo el paralelo, d_i sería la hora de comienzo de la tarea, $d_i + k$ la de término, y w_i la ganancia que tendría hacer la tarea. Igual que las tareas, estas distancias de los letreros no se pueden solapar. Tal como en el problema de las tareas, se puede separar al problema de los letreros en subestructuras óptimas.

Sea el L_i el letrero de publicidad a una distancia d_i de Arica, y que es visto por w_i personas al día, y sea Ω_i el conjunto que representa la solución óptima al problema para los letreros 1, ..., i.

Tenemos que si L_j es parte de Ω_j , entonces, Ω_j puede calcularse a partir de la solución al subproblema de los letreros 1, ..., b(j), donde b(j) representa al letrero con mayor i tal que este tenga una distancia menor o igual a $d_j - k$ de Arica. Por otro lado, si el L_j no es parte de Ω_j , este se puede calcular a partir de la solución al subproblema de los letreros 1, ..., j-1.

Lo anterior se puede demostrar por contradicción: Supongamos que Ω_j contiene efectivamente a L_j . También, supongamos por contradicción que cualquier L_i tal que i < j puede pertenecer a Ω_j . Esto implica que se puede elegir un letrero L_r , tal que b(j) < r < j. Sin embargo, esto último posee una contradicción, debido a que cualquier letrero L_r tendría una distancia d_r , y $d_r > d_j - k$, lo que rompe la restricción del enunciado.

Es por esto, que el problema se puede solucionar a partir de sus mismos subproblemas, y se dice que tiene subestructura óptima.

b) Supón la siguiente estrategia codiciosa para resolver el problema: recorrer la lista de ubicaciones de letreros de Arica a Punta Arenas y poner un letrero en cada ubicación que cumpla con la restricción de las autoridades con respecto a la distancia con el último letrero escogido. Demuestra que, si todos los letreros tienen el mismo w, esta estrategia es óptima.

Nuevamente podemos hacer un paralelo con el problema de las tareas, en la cual si todas estas tenían el mismo valor, se podía resolver el problema con una estrategia codiciosa. Sin embargo, a diferencia de las tareas, cada letrero tendría una "duración" constante, o en otras palabras, la zona de exclusión de un letrero es igual para todos los otros letreros posibles. Gracias a esto, se puede partir colocando el primero que encontremos sin desviarse de la solución óptima.

Supongamos que elegimos el primer letrero posible (el más cercano a Arica). Usando el algoritmo codicioso, no se podrá elegir un nuevo letrero para nuestra solución óptima hasta que se cumpla la restricción $d_1 + k <= d_i$. De la misma manera y generalizando, si se elige un letrero d_i , no se podrá volver a elegir un letrero para la solución óptima hasta que se cumpla $d_i + k <= d_j$, o se llegue a Punta Arenas y no se puedan elegir más letreros.

Dado que elegimos L_1 para partir, y sea L_a el letrero que elegiremos después en nuestra solución óptima (es decir, el primero que encontremos después de L_1 que cumpla con la restricción), con a > 1, no podemos elegir ningún letrero r, con 1 < r < a. Si en lugar de 1, eligiéramos un letrero L_r , no encontraremos una solución mejor a la inicial, debido a que en el mejor caso, el primer letrero que podremos elegir será L_a (mientras se cumpla que $d_r + k <= d_a$).

Entonces, considerando que comenzamos desde el primer letrero, todos los letreros tienen exactamente el mismo rango de exclusión, y todos los letreros poseen el mismo valor w, este algoritmo codicioso encontrará la solución óptima.

Pregunta 2

a) Dada una lista F de pares de forma (a,b) que indican amistad entre la persona a y la persona b, describe un algoritmo lineal en el número de pares que calcule la cantidad de grupos de amigos distintos que existen en Omashu.

Se asume que F se puede trabajar como una lista ligada, siendo head el primer elemento (nodo) de la cola, value su valor (que sería la tupla o el par), next el siguiente nodo de la lista, y prev el anterior. De esta manera se permite sacar nodos (hacer pop) de manera constante. También, se permite sacar el largo de la lista en tiempo lineal (o constante si se lleva cuenta de una referencia, pero no afecta nuestra complejidad).

```
// Se incluye la implementación de pop por si acaso
1
    function pop(nodo)
2
        let nodo_anterior = nodo.prev
3
        let nodo_siguiente = nodo.next
4
5
        nodo_anterior.next = nodo_siguiente
6
        nodo_siguiente.prev = nodo_anterior
7
    end function
8
9
    function numeroDeGrupos(F)
10
        let numero_personas = 0
11
        let nodo_actual = F.head
12
        while (nodo_actual != NULL) do
13
            let par_actual = nodo_actual.value
14
            if (par_actual[0] == par_actual[1]) then
15
                 // Se elimina el nodo de la lista ligada
16
                 pop(nodo_actual)
                 numero_personas++
18
            end if
19
            // La referencia aún existe
20
            nodo_actual = nodo_actual.next
21
        end while
22
23
        // Solo nos quedan en la lista original pares del tipo (a, b), (b,a).
24
        // La cantidad de pares restantes en F siempre será par
25
        let numero_grupos = numero_personas - (length(F) / 2)
26
        return numero_grupos
27
    end function
28
```

El algoritmo cuenta la cantidad de personas

Esta función solamente tiene un ciclo, que sería el while, el cual itera solo una vez por todos los elementos. Todas las operaciones del ciclo tienen complejidad constante, por lo que todo el ciclo, y todo el algoritmo posee complejidad lineal O(|F|).

Al salir del ciclo, se sacan los pares de tipo (a, a) de la lista inicial F. Al mismo tiempo, se van contando

este tipo de nodos, los cuales representan la cantidad de personas que hay en F (esto debido a que si existe el par (a, b) en F, debe existir también (a, a) y (b, b)). Inicialmente, todas las personas representan un grupo independiente. Dado que sacamos todos los pares (a, a) de la lista, sólo nos quedan los pares del tipo (a, b), (b, a) en esta. Hay un número par de pares dentro de esta, por lo que podemos dividir el largo en 2. Si existe el par (a, b), significa que estos dos forman un grupo, por lo que debemos restar uno al número de grupos. Siguiendo la misma lógica, por cada par de pares de elementos (a, b), (b, a), se debe restar 1 a la cantidad de grupos inicial. De esta manera, se puede obtener la cantidad de grupos que tiene F con un algoritmo lineal.

b) Además de la lista F anterior, se te da una lista U con tríos de la forma (a, b, w). Cada trío indica que a y b no son amigos, pero podrían serlo si se les paga una cantidad positiva w de dinero. Describe un algoritmo a lo más linearítmico (es decir, del tipo $n \log n$) que calcule el costo mínimo necesario para que todos los habitantes de Omashu formen un solo gran grupo de amigos.

La idea general de este algoritmo es obtener un representante por cada grupo de amigos. De esta manera, se puede reducir la lista U a sólo las conexiones que tienen el costo mínimo, tal que se conectan dos grupos. De esta manera, no quedan conexiones triviales, tal que dos grupos se conecten entre sí por más de un camino, y para resolver el problema sólo basta con encontrar el MST, que se puede hacer con los algoritmos vistos en clases.

```
function contarNodos(F)
1
        let numero_personas = 0
2
        let nodo_actual = F.head
3
        while (nodo_actual != NULL) do
4
            let par_actual = nodo_actual.value
5
            if (par_actual[0] == par_actual[1]) then
6
                 // Se elimina el nodo de la lista ligada
7
                 pop(nodo_actual)
8
                 numero_personas++
9
            end if
10
            // La referencia aún existe
11
            nodo_actual = nodo_actual.next
12
        end while
13
        return numero_personas
14
    end function
15
16
    function crearListaAdyacencia(F)
17
        let numero_nodos = contarNodos(F)
18
        // lista_adyacencia es una array de largo numero_nodos
19
        // cada elemento es un puntero a una linked_list inicialmente vacía
20
        let lista_adyacencia = array[numero_nodos]
21
        for (let i = 0; i < numero_nodos; i++) do
22
            lista_adyacencia[i] = LinkedList()
23
        end for
24
        for each (par in F) do
25
            lista_adyacencia[par[0]].append(par[1])
26
        end for each
27
        return lista_adyacencia
28
    end function
29
```

```
30
    function listaAGrafo(lista_adyacencia)
31
        let G = Grafo()
32
        for (let i = 0; i < |lista_adyacencia|; i++) do
33
             nodo = Nodo(i)
34
            nodo.vecinos = lista_adyacencia[i]
35
            G.V.append(nodo)
36
        end for each
37
        return G
38
    end function
39
40
    function listaRepresentantes(G)
41
        let numero_nodos = contarNodos(F)
42
        let lista_representantes = array[numero_nodos]
43
        for each (v in G.V) do
44
             // v.Rep contiene el representante de cada grupo asignado
45
             // por Kosaraju
46
             lista_representantes[v.value] = v.Rep
47
48
        return lista_representantes
49
    end function
50
51
    function reducirLista(lista_representantes, U)
52
        for (let i = 0; i < |U|; i++) do
53
             tupla = U[i]
54
            U[i] = (lista_representantes(tupla[0]),
55
                     lista_representantes(tupla[1]),
56
                     tupla[2])
57
        end for
58
    end function
59
60
    // -- Implementación --
61
    // Preprocesamiento
62
    lista_adyacencia = crearListaAdyacencia(F)
63
    G = listaAGrafo(lista_adyacencia)
64
    // Aplicar el algoritmo de kosaraju y obtener representantes
65
    Kosaraju(G)
66
    lista_representantes = listaRepresentantes(G)
67
    // Reducir lista de costos
68
    reducirLista(lista_representantes, U)
69
    // Encontrar MST y sumar los costos
70
    MST = Kruskal(U)
71
```

Primero, se crea una lista de adyacencia para representar el grafo a partir de F. Esto se hace en la función crearListaAdyacencia, la cual tiene una complejidad de $O(|F| + numero_nodos) = O(|F|)$, debido que $F \ge numero_nodos$. Posteriormente, la lista de adyacencia se convierte en un grafo en complejidad O(|F|) (que usa estructuras de datos) para efectuar el resto de los algoritmos.

Luego, se usa el algoritmo de Kosaraju visto en clases para detectar las CFC, y asignar un representante a cada una de estas. Cada CFC representaría un grupo de amigos. De esta manera, se asignan representantes

en cada grupo para manejar mejor a U posteriormente. La complejidad de Kosaraju, como se vio en clases, es de O(|V| + |E|), que nuevamente estaría acotado por O(|F|).

Posteriormente, luego de obtener los representantes, se "procesa" la lista de costos U. Por ejemplo, para una tupla (a, b, w) de U, si x es el representante de a y y el de b, la tupla resultante sería (x, y, w). Esta operación itera sobre U, por lo que su complejidad temporal es O(|U|).

Finalmente, para encontrar el MST se usa el algoritmo de Kruskal. Dado que las aristas se ordenan de menor a mayor por costos, si hay dos aristas que conectan los mismos grupos, por ejemplo (x, y, w_1) y (x, y, w_2) , siempre se tomará primero la que tiene menor w, y por lo tanto, la estrategia codiciosa no se rompe. Kruskal retorna las aristas que representan el MST. Como se vió en clases, la complejidad de Kruskal en el peor caso es de $O(|E|\log|V|)$, que en este caso sería $O(|U|\log|F|)$.

Después de esto, sólo bastaría con sumar el valor de cada Arista para obtener el valor final esperado. Dado que $|MST| \leq |U|$, obtener este valor final está acotado por O(|U|).

Por lo tanto, la complejidad final será:

$$3 \cdot O(|F|) + 2 \cdot O(|U|) + O(|U|\log|F|) = O(|U|\log|F|)$$

La cual es de forma linearítmica.

Pregunta 3

a) Definimos L como el máximo f(v) entre todos los posibles v. Modifica el algoritmo de Bellman-Ford para que su complejidad sea $\Theta(L \cdot E)$ para cualquier grafo.

```
function bellman-ford(s)
1
        for each (u in V) do
2
             d[u] = inf
3
             pi[u] = null
        end for each
5
        d[s] = 0
6
        for (k = 1 ... |V| - 1) do
7
             let changed = false
8
             for each ((u,v) in E) do
9
                 if (d[v] > d[u] + w(u,v)) then
10
                      d[v] = d[u] + w(u, v)
11
                      pi[v] = u
12
                      changed = true
13
                 end if
14
             end for each
15
             if (not changed) then
16
                 break for
17
             end if
18
         end for
19
    end function
20
```

Los cambios realizados fueron agregar las líneas 8, 16 y 17. Básicamente corresponde a agregar una condición que detecta si hubo algún cambio en la iteración actual, y si no hubo ninguno, se rompe el loop for (k = 1 ... |V| - 1). Si no ocurre un cambio en ninguno de los nodos, significa que ya se alcanzó el camino más corto para todos los nodos, y por consecuencia, el número definitivo de aristas de la ruta de menor costo s a v de todos los v (es decir, $f(v) \forall v \in V$). De esta manera, no es necesario seguir iterando porque no ocurrirán cambios posteriormente, y se puede simplemente hacer un break (romper el loop).

Es por esto, que se puede decir que se alcanzó el máximo valor posible L de f(v), y la complejidad queda acotada por $\Theta(L \cdot E)$.

A pesar del cambio, tenemos que en el peor caso para ciertos grafos L = |V| - 1, por lo que no reduciría el tiempo de ejecución en esos casos (aunque de igual manera, por como está definido L, continuaría estando acotado por este).

b) Sea g(v) la cantidad de aristas que llegan a v. Modifica el algoritmo de Bellman-Ford para que el tiempo que tome esté dado por la siguiente expresión:

$$T(V, E) = \sum_{v \in V} f(v) \cdot g(v)$$

Pregunta 4