



Subiendo la Escalera con PD - Ruta en Grafos Mediante Algoritmos Greedy Diseño y Análisis de Algoritmos - INFO145

Integrantes: Cristóbal Felipe Rebolledo Oyanedel, Renton Daniel Tapia Yefi, Rodrigo Alejandro Erlandsen Cárcamo, Patricio Alberto Lobos Ojeda

Profesor responsable: Héctor Ferrada

Universidad Austral de Chile

Resumen

La eficiencia de los algoritmos es algo que siempre ocupa la mente de un ingeniero o ingeniera en informática, en base a esto nació la programación dinámica y los algoritmos Greedy. A partir de esto se realizó un diseño y análisis de algoritmos para resolver los problemas "Subiendo la Escalera con PD" y "Ruta en Grafos mediante algoritmos Greedy" con el fin de evaluar el beneficio que ofrecen estos algoritmos. En base al análisis del pseudocódigo diseñado y la experimentación con este mismo implementado en C++, se obtuvo que el beneficio entregado por estas técnicas es significativo siempre y cuando se apliquen de manera correcta, gracias a esto podemos concluir que mientras se analice correctamente el problema, se escoja una técnica correcta para resolverlo y se tengan los recursos físicos para aplicar esta. La programación dinámica y los algoritmos Greedy son una muy buena manera de disminuir los tiempos de ejecución y asegurar una respuesta correcta.

Introducción

Hasta el día de hoy la eficiencia de los algoritmos sigue siendo un tema de suma importancia, la programación dinámica y los algoritmos Greedy buscan aumentar esta apoyándose en ciertas técnicas de programación, los primeros utilizando estructuras de datos que, si bien aumentan la cantidad de espacio utilizado, pero a gracias a esto, aumentan en gran manera la velocidad, por otro lado, los algoritmos Greedy se enfocan en tomar la mejor decisión en un instante dado. A partir de estas técnicas nosotros resolveremos dos problemas con el fin de analizar el beneficio de estas técnicas y los tiempos de ejecución de nuestros algoritmos.

Es un área bastante importante de abordar desde el punto de vista del ingeniero/a civil en informática, ya que, al obtener este aprendizaje, nos permitirá crear algoritmos más eficientes siempre y cuando se apliquen de manera correcta.

Para la investigación primero planteamos las soluciones con palabras para luego llevarlas a pseudocódigo y finalmente implementarlas en el lenguaje C++, esta información estará más detallada en cada problema respectivamente.





Problema 1: Subiendo la escalera con programación dinámica.

Hipótesis

Según la teoría vista en clases, esperamos que el algoritmo PD sea más eficiente a la hora de resolver el problema, pero de igual manera debería verse afectado por entradas grandes, además de las limitaciones dadas por las estructuras de datos usadas. Por otra parte, creemos que el algoritmo de fuerza bruta será útil para problemas con entradas pequeñas, pero puede llegar a ser demasiado lento para problemas con entradas muy grandes.

Metodología

Teniendo un arreglo E[1..n] representando a la escalera donde, si E[i] = 0 representa que el escalón en la posición i está roto, mientras que si E[i] = 1 representa que este escalón está bueno. También tenemos el arreglo saltos[1..k+1] que contiene los p^k saltos tal que $p^k <= n$, p es un valor dado por el usuario que indica la base de los saltos y n indica el tamaño de la escalera.

Para la solución exhaustiva queremos encontrar todas las posibles sumas de valores de saltos[j] que nos den exactamente n sin pisar un escalón roto, sean saltos[i] los valores del saltos desde i=1..k+1, si ac == n entonces, incrementamos en uno la cantidad de soluciones posibles, si no, nos aseguramos de que ac + saltos[i] == 1 y resolvemos el mismo problema para ac + saltos[i] y sumamos el resultado del subproblema a la solución final, siempre y cuando E[ac+saltos[i]] == 1, es decir, no pise un escalón roto.

Para la solución utilizando programación dinámica utilizaremos un arreglo auxiliar A[1..n] que almacenará las soluciones de los subproblemas más pequeños desde un enfoque bottom-up, para j=1..k+1, guardará un 1 en la A[saltos[j]] indicando que puede llegar dando solo un salto, luego, iteraremos i=1..n y guardaremos en A[i] el subproblema de tamaño i. Si i - saltos[j] >0 y E[i-saltos[j]]!= 0 entonces, lo consideraremos como un salto válido por lo que agregaremos a A[i] las soluciones almacenadas en A[i-saltos[j]] para que la solución final se encuentre en A[n].





Pseudocódigo Fuerza bruta:

Input:

E[1..n] = Arreglo de tamaño n, 1 y 0s, representando si se puede o no pisar un escalón.

saltos[1..k+1] = Vector de enteros de tamaño k, con los saltos en potencias de $p^{0..k}$.

pisar[1..q] = Vector de enteros tamaño q, con el camino más corto para llegar al escalón n.

menor[] = Vector de enteros de tamaño dinámico, que guardará el camino menor.

```
count = Variable global.n = Tamaño del arreglo E.ac = Acumulador.
```

Output:

Vector *menor[]* con el camino más corto para que Súper Mario llegue a la estrella.

Cantidad de maneras en las que Súper Mario puede llegar a la estrella.

```
pisandoEscalones(E, saltos, pisar, n, ac, menor){
        if (ac == n) then {
                                                                                //0(c)
                if (menor.size() = 0 OR pisar.size() < menor.size()) then \{ // O(c) \}
                        menor = pisar
                ac = 0
                count++
        }
        else{
                for i = 1 to k do {
                                                                                  // O(k)
                        if(ac + saltos[i] \le n AND E[ac + saltos[i] - 1] = 1) then { // O(c)}
                                pisar.push(ac + saltos[i])
                                pisandoEscalones (E, saltos, pisar, n, ac + saltos[i], menor)
                                pisar.pop()
                        }
                }
        }
}
```





Ya que la condición de corte es que la función reciba ac + saltos[i]=n, entonces, ac = n - saltos[i].

Los elementos de saltos[] están dados por potencias de p desde 0 hasta k tomando en cuenta que $p^k <= n$ entonces el tiempo para el peor caso (r=1) sería:

$$T(n) = k + T(n-1) + T(n-p^2) + ... + T(n-p^k)$$

Lamentablemente resolver esta ecuación se nos hizo imposible, sin embargo, aún podemos concluir de ella, tomando en cuenta que se iterará $p^i - p^k$ veces (con i desde 0..k) para cada valor de saltos[i], podemos decir que para valores pequeños de p nos generará un k muy grande, pudiendo llegar a provocar un tiempo de ejecución exponencial. (Esta conclusión viene de la similaridad que tiene nuestra ecuación con la ecuación de recursividad de fibonacci).





Pseudocódigo Programación Dinámica:

Input:

E[1..n] = vector de tamaño n, 1 y 0s, representando si se puede o no pisar un escalón.

saltos[1..k]= Vector de enteros de tamaño k, con los saltos en potencias de p^k .

n = Tamaño del arreglo E.

k = Tamaño del vector saltos.

Output:

El vector A en la posición n-1, es decir, la cantidad de formas en las que Súper Mario puede llegar a n.

```
pisandoEscalonesPD(E, saltos, n, k) {
        Sea A[1..n] un arreglo de tamaño n.
        for (i = 1 \text{ to } n) \text{ do}
                                                                                   // 0 (n)
                A[i] = 0
        for (j = 1 \text{ to } k) do {
                                                                                  // O(k)
                if (saltos[j] \le n \&\& E[saltos[j]] != 0) then {
                                                                                  // O(c)
                        A[saltos[j]] = 1
                }
        }
        for(i = 1 to n) do {
                                                                                  // O(n)
                for (j= 1 to k) then {
                                                                                  // O(k)
                        if (i - saltos[j] >= 0 \&\& E[i - saltos[j]] = 1) then \{ // O(c) \}
                                A[i] = A[i] + A[i - saltos[j]]
                        }
                }
        }
        return A[n]
                                                                                  // O(c)
}
```





El tiempo de ejecución de este código es:

T(n) = n*k => O(n*k), para una gran cantidad de casos el k será un valor pequeño por lo que podríamos considerar O(n)

Con k igual a la parte entera de $\log_n n$

¿Es posible esperar un comportamiento muy diferente en la eficiencia de la PD si el valor de r es muy pequeño o grande? Del mismo modo: ¿Qué se espera en los casos que el valor de la potencia p sea muy grande o pequeño?

El tamaño del r no afecta al algoritmo PD, ya que este lo usa solamente para comparaciones que utilizan tiempo constante, por lo que el orden sigue siendo $O(k^*n)$, por otro lado, si el p es muy pequeño entonces aumentaría el valor de k, ya que k es la parte entera de $\log_p n$, a su vez aumentando el tiempo de ejecución, así mismo, si p es muy pequeño disminuiría el valor de k, disminuyendo el tiempo de ejecución.

Explique de manera clara y objetiva por qué la utilización de la programación dinámica resulta beneficiosa para la solución de este problema.

Usar un algoritmo que aplica programación dinámica es beneficioso por varios motivos, uno de estos motivos es que, considerando otros algoritmos como solución, como es el caso del algoritmo que aplica fuerza bruta, su tiempo asintótico podría llegar a ser exponencial, y esto para un 'n' grande es bastante deficiente puesto que se demora demasiado en entregar la solución. Por lo que, al aplicar un algoritmo con programación dinámica, su tiempo asintótico se reduce a 'k*n', lo cual es bastante significativo. Otros motivos por lo que el algoritmo PD es beneficioso viene por el hecho de guardar en otra estructura de datos, como lo son los vectores, los resultados de los subproblemas anteriores, ahorrando así, una gran cantidad de tiempo. Ahora bien, esto se puede apreciar mejor con los siguientes gráficos:





1)



2)







Para toda la experimentación presentada se utilizó un programa escrito en C++ que implementa las soluciones y genera de forma pseudoaleatoria los escalones rotos, este programa solicita los datos n, p y r mostrados en el gráfico además de una semilla, nosotros utilizamos la semilla "3" para nuestros experimentos.

De los gráficos anteriores podemos concluir que, en la práctica la solución con fuerza bruta puede alcanzar un comportamiento similar a exponencial para valores de n muy grandes, por otro lado, la solución PD analizada gráficamente, tiene un comportamiento muy cercano a ser constante en valores de n pequeños. (Se infiere del gráfico 1)

Además de que el valor de n afecta directamente al tiempo de ejecución, otro caso que no habíamos considerado y gracias al analizar el gráfico 2), pudimos concluir que el valor de r y la generación pseudoaletoria de los escalones rotos afecta bastante a los tiempos de ejecución del algoritmo de fuerza bruta, puesto que no solo depende del valor de n y r, sino, también en dónde se encuentran los escalones rotos.

Si bien no pudimos seguir analizando otras entradas, debido a que al utilizar n y r muy grandes el algoritmo de fuerza bruta demoraba demasiado o entregaba 0 soluciones, entonces eran casos muy extremos y por este motivo, no pudimos probar el algoritmo de fuerza bruta como lo teníamos previsto.

Para finalizar con este problema, como grupo podemos concluir que al estar diseñando y analizando los diferentes algoritmos que se pueden implementar para un mismo problema, logramos comprender de una mejor manera, ya que pusimos en práctica la diferencia real entre un algoritmo exhaustivo y otro aplicando programación dinámica, entonces pudimos evidenciar la gran diferencia que existe entre ambas soluciones y cómo dependiendo de la entrada, un algoritmo pueda comportarse de una forma muy diferente, en cambio, el que aplica programación dinámica siempre hace los mismos procesos y guardando así los subproblemas, ganando eficiencia pero ocupando más memoria a medida que la entrada es más grande.





Problema 2: Ruta en grafos mediante algoritmos Greedy.

Hipótesis

Al usar el algoritmo de Dijkstra esperamos que la solución del problema sea bastante rápida, aunque depende bastante de los valores de la entrada, por otro lado, la comparación exhaustiva para encontrar la ruta marítima optima puede llegar a ralentizar gravemente el problema.

Metodología

Para el algoritmo de fuerza bruta, solo sería necesario hacer todas las comparaciones posibles, de modo que vaya preguntando la ruta óptima desde la capital hasta cada puerto de forma exhaustiva, luego, las rutas óptimas desde cada isla habilitada para recibir barcos hacia la capital regional, una vez hecho esto sumaremos para cada puerto todas las rutas marítimas para llegar a todas las islas habilitadas, la menor de estas sumas será nuestra ruta óptima.

Para la solución Greedy, utilizaremos el algoritmo de Dijkstra para el grafo de las ciudades, así obtendremos rápidamente el costo para los puertos, luego, también utilizaremos el algoritmo de Dijkstra para los archipiélagos considerando que un grafo no dirigido puede ser un grafo dirigido donde del nodo q_i al nodo q_j tienen aristas en ambas direcciones con el mismo peso, esto nos daría el camino óptimo para llegar desde la capital hasta las islas capaces de recibir los barcos, posteriormente, al igual que la solución con fuerza bruta, para cada puerto sumaríamos el peso de todas las rutas marítimas hacia todos los puertos con el fin de obtener la ruta óptima.

¿Cómo afecta la variación de valores de k en el tiempo de ejecución del pseudocódigo?

La variación de los valores de k afectaría directamente a la cantidad de iteraciones de 'u' operaciones a ejecutar, haciendo un mayor número de comparaciones y cálculos, siendo directamente proporcional al valor k entregado, además, de forma general, este valor sirve para crear los puertos y para definir los costos.





¿Es posible aplicar alguna mejora a su propuesta Greedy a fin de acelerar el tiempo de ejecución de su algoritmo para ciertos casos especiales? Justifique su respuesta

Cuando la cantidad de puertos ' p_i ' sea cercana a 1, al ejecutar Dijkstra en las ciudades, se puede optimizar una vez que el algoritmo de Dijkstra haya expandido los k puertos, este no continúe con su ejecución. Así, si bien el tiempo asintótico es el mismo, en la práctica, este acelerara su ejecución, terminando esta primera parte apenas se alcancen los k puertos.

Pseudocódigo solución Greedy:

Input:

Costo[1..k][1..q] = vector de costos asociados a los barcos, o sea CostoBarcos.

p[1..u] = vector que almacena los puertos de las n ciudades.

a[1..w] = vector que almacena las islas aptas para recibir barcos.

DijC[1..r] = vector que almacena Dijkstra entre 's' y las 'n' ciudades con

x = |E|.

Dijl[1..k] = vector que almacena Dijkstra entre 'z' y las 'm' islas con

y = |E'|.

r = cantidad de islas que aceptan Barcos.

k = cantidad de ciudades con puertos.

Output:

Camino más corto entre la ciudad 's' y la isla 'z'.





Solucion(Costo,p, a, DijC, DijI, r, k) {

Habiendo calculado Dijkstra de 's' a las n ciudades almacenado en el vector *DijC*, y de 'z' a las 'm' islas almacenado en el arreglo *DijI*.

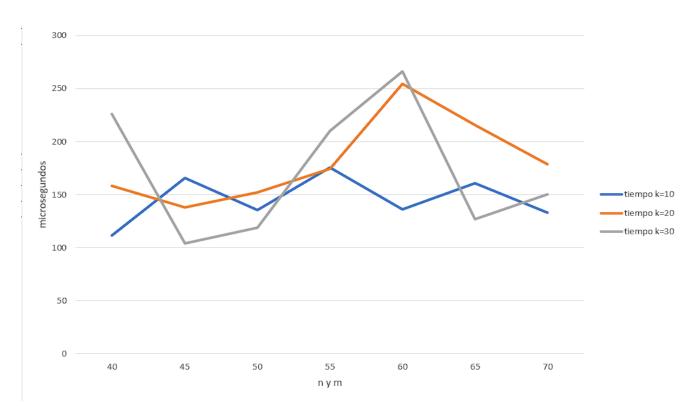
```
PuertoEco = DijC[p[0]]
        NP = p[0]
       IslaEco = diJi[a[0]]
        NI = a[0]
        BarcoEco = Costo[0][0]
       suma = 0
       menor = PuertoEco + IslaEco + BarcoEco
                                                                       // 0(k)
       for (i = 1 \text{ to } k) \text{ do } \{
               for (j = 1 \text{ to } r) \text{ do } \{
                                                                       // O(r)
                       suma = DijC[p[i]] + Costo[i][j] + DijI[a[j]]
                       if (suma < menor) then {
                                                                       // O(c)
                               PuertoEco = DijC[p[i]]
                               IslaEco = DijI[a[j]]
                               BarcoEco = Costo[i][j]
                               NP = p[i]
                               NI = a[i]
                               menor = PuertoEco + IslaEco + BarcoEco
                       }
               }
       }
       print ("Costo total: ", PuertoEco + IslaEco+ BarcoEco)
}
```

```
T(n) = (c*k*r) + [n + nlog(n) + xlog(n)] + [m + mlog(m) + ylog(m)]
= O(kr + (n + x)log(n) + (m + y)log(m)).
```





Gráfico microsegundos vs n y m



Para la experimentación no estamos tomando en cuenta el tiempo la creación de los grafos. Los experimentos se llevaron a cabo en un programa escrito en C++ que recibe $n,\ m,\ k$ y una semilla como argumentos, para nuestra experimentación nosotros utilizamos la semilla "1000".

Gracias a este gráfico, podemos concluir que, como nuestros grafos tienen una generación pseudoaleatoria, la solución no se ve afectada significativamente por los valores de n, m y k al momento de la ejecución de nuestra solución Greedy, enfrentándose de manera bastante eficaz ante los tamaños dados y sin variaciones significativas de los resultados independientemente de estos. Cabe resaltar, que el tiempo tienden a aumentar a la hora de aumentar el número de k esto explica los picos que tiene en ciertos valores, aun así, los resultados están medidos en microsegundos haciendo que los valores extremos no sean tan significativos.

Se probó con valores de $30000 \, n \, y \, m$ con un k pequeño y grande, pero no se apreció una diferencia considerable en la velocidad del resultado (unos 6 segundos cada uno).