



Universidad Nacional Autónoma de México

FACULTAD DE CIENCIAS

*Análisis y Diseño de Algoritmos*

## TAREA 7

*Martínez Avila Santiago*

*Reynoso Sánchez Arturo Yitzack*

10 de diciembre de 2021

# 1 Tarea

El problema de dada una gráfica dirigida,  $G(V, A)$  y dos vértices  $s$  y  $t$  de la misma, determinar la longitud de la trayectoria más larga de  $s$  a  $t$  es un problema en general muy difícil. Pero si la gráfica es suficientemente simple, podemos resolver el problema de forma eficiente. En particular podemos si la gráfica pertenece a la siguiente familia.

Una gráfica dirigida es *ordenable* si sus vértices se pueden indexar de tal forma, que toda flecha de la gráfica apunta de un vértice de índice menor a uno de índice mayor (es decir, para todos  $i < j$ , si  $v_i$  y  $v_j$  se conectan por una flecha, esta va de  $i$  a  $j$  se conectan por una flecha, esta va de  $i$  a  $j$ , y no al revés).

Considera el problema de, dada una gráfica dirigida  $G = (V, A)$  ordenable de  $n$  vértices:  $v_1, \dots, v_n$ , ya *ordenada* (es decir, la etiquetación de los vértices ya cumple la propiedad de que toda flecha va de un vértice a otro con índice mayor), calcular la trayectoria más larga del vértice  $v_1$  a  $v_n$ . Da una solución de complejidad  $O(\|V\| + \|A\|)$  para este problema, usando programación dinámica.

- a) **3pt.** Propón un algoritmo recursivo (de complejidad exponencial) que resuelva el problema, en su versión de cálculo del valor óptimo, pero no de la estructura óptima. Analiza su corrección y su complejidad.

$$\text{opt}(i) = \begin{cases} 0 & \text{si } i = 0 \\ \max\{\text{opt}(j) + 1 \mid j \in \text{invecinos}(i)\} & \text{de otra forma} \end{cases}$$

---

**Algorithm 1** Algoritmo Recursivo que devuelve el valor óptimo

---

```
procedure OPT(invecinos, i)  
  if i == 0 then                                ▷ O(1)  
    return 0                                    ▷ O(1)  
  else:                                          ▷ O(1)  
    options = []                                ▷ O(1)  
    for j in invecinos[i - 1] do                ▷  
      options.append(OPT(invecinos, j) + 1)    ▷ O(1)  
    return max(options)                         ▷ O(1)
```

---

Ahora vamos a demostrar la corrección del algoritmo OPT por medio de inducción.

## CORRECCIÓN

Dado un arreglo *invecinos* de las adyacencias de una gráfica dirigida ordenable  $G = (V, A)$ , el algoritmo  $\text{OPT}(\text{invecinos}, i)$  regresa la longitud de la trayectoria más larga del vértice  $v_1$  al vértice  $v_{i+1}$ .

### Caso base

Para  $i = 0$  buscamos la trayectoria más larga de  $v_1$  a  $v_1$ . Como no existe trayectoria de un vértice a sí mismo y  $\text{opt}(0) = 0$ , el algoritmo devuelve el valor óptimo.

### Hipótesis de inducción

Supongamos que para  $j \leq n$ , el algoritmo con entradas  $\text{OPT}(\text{invecinos}, j)$  devuelve la longitud de la trayectoria más larga de  $v_1$  a  $v_{j+1}$ .

### Paso inductivo

Consideremos una gráfica dirigida ordenable de  $n+2 > 0$  vértices,  $\text{OPT}(\text{invecinos}, n+1)$  regresa el máximo de los  $\text{opt}(j) + 1$  tal que  $v_j$  es vecino de  $v_{n+1}$ , pero todos los  $v_j$  necesariamente cumplen que  $j < n + 1$  pues la gráfica es ordenable. Y  $j < n + 1$  implica que  $j \leq n$  así, por hipótesis de inducción,  $\text{OPT}(\text{invecinos}, j)$  es la longitud de la trayectoria más larga de  $v_1$  a  $v_{j+1}$  para toda  $j \leq n$ . Notemos que la trayectoria más larga de  $v_1$  a  $v_{n+2}$  es igual al vértice  $v_{n+2}$  unido la trayectoria más larga de  $v_1$  a cualquier otro vértice, tal que este vértice es vecino de  $v_{n+2}$ ; esto implica que la longitud de la trayectoria más larga de  $v_1$  a  $v_{n+2}$  es igual a 1 más la longitud de la trayectoria más larga de  $v_1$  a cualquier otro vértice, es decir, 1 más el máximo de los  $\text{OPT}(\text{invecinos}, j)$  tal que  $j$  es vecino de  $v_{n+2}$ , que es igual al máximo de los  $\text{OPT}(\text{invecinos}, j) + 1$  tal que  $j$  es vecino de  $v_{n+2}$  y esto es igual a  $\text{OPT}(\text{invecinos}, n + 1)$ . Por lo tanto el algoritmo es correcto.

## COMPLEJIDAD

Ahora, vamos a mostrar que la complejidad en tiempo del algoritmo OPT es exponencial.

Tomaremos en cuenta el peor de los casos, que es cuando el vértice  $v_j$  tiene de vecino a todos los vértices  $v_i$  tal que  $i < j$ .

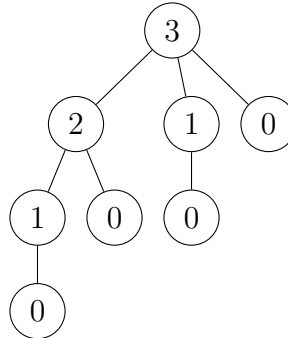
Para  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 0)$  se hace  $2^0 = 1$  llamada, pues el algoritmo calcula para  $i = 0$  directamente.

Para  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 1)$  hay un vecino  $v_1$  por lo que se llama a  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 0)$ , así se hacen  $2^1 = 2$  llamadas.

Para  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 2)$  hay dos vecinos  $v_1$  y  $v_2$  por lo que se llama a  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 1)$

y a  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 0)$ , así se hacen  $2^2 = 4$  llamadas.

El árbol de recursión para **i=3** es:



En el primer nivel tenemos  $\binom{3}{0} = 1$  elementos

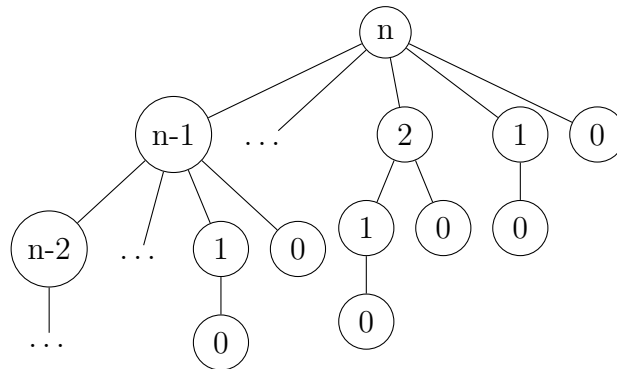
En el segundo nivel tenemos  $\binom{3}{1} = 3$  elementos

En el tercer nivel tenemos  $\binom{3}{2} = 3$  elementos

En el cuarto nivel tenemos  $\binom{3}{3} = 1$  elementos

Por lo tanto, en total, tenemos  $\binom{3}{0} + \binom{3}{1} + \binom{3}{2} + \binom{3}{3} = 2^3 = 8$  elementos.

Así sucesivamente, el árbol de recursión para  $\mathbf{i}=\mathbf{n}$  es:



En el primer nivel tenemos  $\binom{n}{0} = 1$  elemento

En el segundo nivel tenemos  $\binom{n}{1} = n$  elementos

- 
- 
- 

En el nivel  $n-1$  tenemos  $\binom{n}{n-1}$  elementos

En el nivel  $n$  tenemos  $\binom{n-1}{n}$  elementos

Por lo tanto, en total, tenemos  $\binom{n}{0} + \binom{n}{1} + \cdots + \binom{n}{n-1} + \binom{n}{n} = 2^n$  elementos.

Esto quiere decir que para encontrar la longitud de la trayectoria más larga de  $v_1$  a  $v_{n+1}$ , se llama recursivamente a  $\text{OPT}(\text{invecinos}, i)$   $2^n$  veces y en cada llamada se realiza un número constante de instrucciones. Por lo tanto, la complejidad del algoritmo recursivo es  $O(2^n)$ .

b) 3pt. Propón la versión recursiva con memorización del ejercicio anterior. Analiza su corrección y complejidad.

---

**Algorithm 2** Algoritmo Recursivo con Memorización que devuelve el valor óptimo

---

```
 $n = \text{len}(\text{invecinos})$ 
 $M = [-1] * n$ 
procedure OPT( $\text{invecinos}, i$ )
    if  $M[i] \neq -1$  then  $\triangleright O(1)$ 
        return  $M[i]$   $\triangleright O(1)$ 
    else
        if  $i == 0$  then  $\triangleright O(1)$ 
            return 0  $\triangleright O(1)$ 
        else:  $\triangleright O(1)$ 
             $\text{options} = []$   $\triangleright O(1)$ 
            for  $j$  in  $\text{invecinos}[i - 1]$  do  $\triangleright$ 
                 $\text{options.append}(\text{OPT}(\text{invecinos}, j) + 1)$   $\triangleright O(1)$ 
             $M[i] = \max(\text{options})$ 
            return  $\max(\text{options})$   $\triangleright O(1)$ 
```

---

## CORRECCIÓN

En este algoritmo creamos un arreglo M tal que, para cada índice  $i$ , guarda la longitud de la trayectoria más larga entre  $v_1$  y  $v_{i+1}$ . Para cada índice  $i$ , el algoritmo del inciso a) y el algoritmo b) tienen la misma salida, i.e., el algoritmo del algoritmo con memorización hereda la corrección del algoritmo recursivo :

- Si  $i = 0$ , ambos devuelven 0.
- Si  $i > 1$ , ambos devuelven el valor máximo entre los  $\text{OPT}(\text{invecinos}, j)$  tal que  $v_j$  es vecino de  $v_i$ .

## COMPLEJIDAD

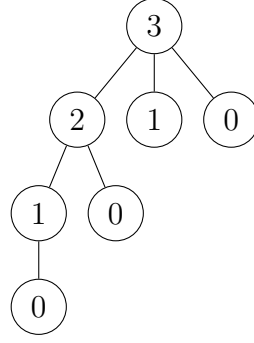
Ahora, vamos a mostrar que la complejidad en tiempo del algoritmo OPT es cuadrática. Tomaremos en cuenta el peor de los casos, que es cuando el vértice  $v_j$  tiene de vecino a todos los vértices  $v_i$  tal que  $i < j$ .

Para  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 0)$  se hace  $\frac{0(0+1)}{2} + 1 = 1$  llamada, pues el algoritmo calcula para  $i = 0$  directamente.

Para  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 1)$  hay un vecino  $v_1$  por lo que se llama a  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 0)$ , así se hacen  $\frac{1(1+1)}{2} + 1 = 2$  llamadas.

Para  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 2)$  hay dos vecinos  $v_1$  y  $v_2$  por lo que se llama a  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 1)$  y a  $\text{OPT}(\text{invecinos}, 0)$ , así se hacen  $\frac{2(2+1)}{2} + 1 = 4$  llamadas.

El árbol de recursión para **i=3** es:



En el primer nivel tenemos 1 elemento

En el segundo nivel tenemos  $i = 3$  elementos

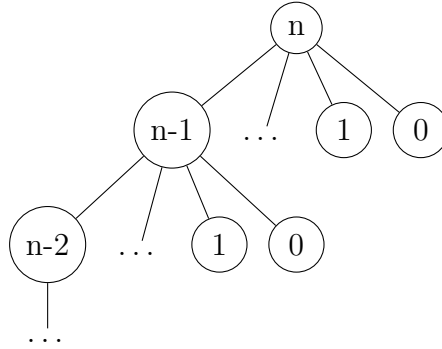
En el tercer nivel tenemos  $i - 1 = 2$  elementos

En el cuarto nivel tenemos  $i - 2 = 1$  elemento

Por lo tanto, en total, tenemos  $1 + 3 + 2 + 1 = \frac{3(3+1)}{2} + 1 = 7$  elementos.

La diferencia con el algoritmo anterior es que para calcular  $i = 2$  se calculó  $i = 1$  y así al volver a calcular  $i = 1$  ya no hace falta calcular  $i = 0$  y por eso se disminuyó 1 elemento.

Así sucesivamente, el árbol de recursión para  $i=n$  es:



En el primer nivel tenemos 1 elemento

En el segundo nivel tenemos  $n$  elementos

En el tercer nivel tenemos  $n - 1$  elementos

$\vdots$

En el nivel  $n-1$  tenemos 2 elementos

En el nivel  $n$  tenemos 1 elemento

Por lo tanto, en total, tenemos  $1 + n + (n - 1) \cdots + 2 + 1 = \frac{n(n+1)}{2} + 1$  elementos.

Esto quiere decir que para encontrar la longitud de la trayectoria más larga de  $v_1$  a  $v_{n+1}$ , se llama recursivamente a  $\text{OPT}(\text{invecinos}, i)$   $\frac{n(n+1)}{2} + 1$  veces y en cada llamada se realiza un número constante de instrucciones. Por lo tanto, la complejidad del algoritmo recursivo con memorización es  $O(n^2)$ .

- c) **3pt. Propón la versión iterativa de programación dinámica del algoritmo anterior. Analiza su corrección y complejidad.**

La ecuación de Bellman del problema es

$$opt(i) = \begin{cases} 0, & \text{si } i=0 \\ \max\{opt(j) + 1 | v_j \in N(i)\}, & \text{si } i > 0 \end{cases}$$

donde  $opt(i)$  nos da la longitud de la trayectoria más larga de  $v_1$  a  $v_{i+1}$ , y  $N(i)$  son los vértices invecinos de  $v_i$  (aristas que entran a  $v_i$ ). Necesariamente tenemos que  $j < i$ . Para este algoritmo usaremos una lista de  $n$  listas de adyacencias (flechas que entran a un vértice) *invecinos*: la lista  $i$ -ésima contendrá una lista de enteros  $j$  que indican que hay una flecha que sale del vértice  $v_j$  y entra al vértice  $v_i$ . Como la gráfica es ordenable, el primer vértice es  $v_1$  y el índice de la lista empieza en cero, entonces la 0-ésima lista y la 1-ésima lista son vacías.

Crearemos dos arreglos **Mopt** y **Mchoice** de tamaño  $n$  donde guardaremos los valores óptimos de  $opt$  y el índice del vecino  $j$  que dió la solución óptima para  $i$  en la ecuación recursiva. Supondremos que los índices de los arreglos empiezan en 0.

---

**Algorithm 3** Algoritmo de Programación Dinámica que regresa la longitud de la trayectoria más larga del vértice  $v_1$  a  $v_n$

---

```

Mopt = [0] * n                                ▷ O(n)
Mchoice = [0] * n                              ▷ O(n)
maxvalue = 0;
maxvecino = 0;
procedure OPT(invecinos)
  for i in range(n-1): do                      ▷ (el rango incluye a n-1)  O(n)
    if i == 0 : then
      pass                                       ▷ do nothing
    else if i > 0 : then
      maxvalue = 0
      maxvecino = 0
      for j in invecinos[i+1]: do                ▷ O(i)
        if max < Mopt[j - 1] : then
          maxvalue = Mopt[j - 1]
          maxvecino = j
      Mopt[i] = maxvalue + 1
      Mchoice[i] = maxvecino
  return Mopt[n - 1]
```

---

## CORRECCIÓN

Recordemos que  $Mopt[i]$  guarda el valor de la trayectoria más larga de  $v_1$  a  $v_{i+1}$  y que *invecinos*( $i$ ) nos da la lista de invecinos de  $v_i$ .

Primero vamos a mostrar que la ecuación de Bellman, con entrada  $n$ , nos da la solución correcta al problema. Luego vamos a mostrar que cada entrada del arreglo  $Mopt[i]$

es la solución a la ecuación de Bellman  $opt(i)$ . Además mostramos que los valores que guarda el arreglo  $Mchoice$  son los  $argmax$  de la ecuación de Bellman. De ahí concluiremos que la salida del algoritmo,  $Mopt[n - 1]$  es la solución a la ecuación de Bellman  $opt(n - 1)$  y, por lo tanto, la solución al problema.

Demostramos la ecuación de Bellman por inducción sobre  $i$ , es decir, para  $n \in \mathbb{N}$ ,  $opt(n - 1)$  nos da la longitud de la trayectoria más larga del vértice  $v_1$  al vértice  $v_n$ .

## La ecuación de Bellman es correcta

### Caso base $i = 0$

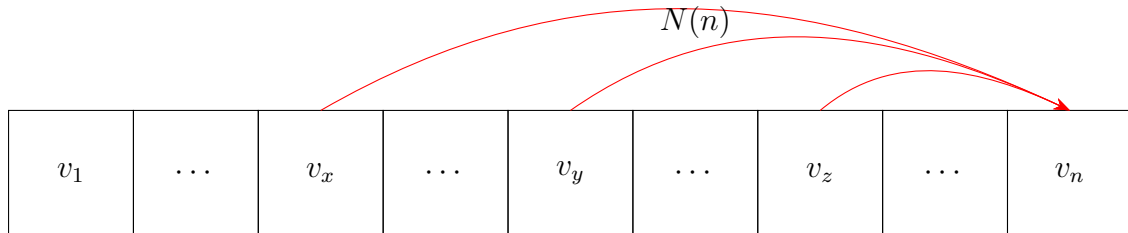
Cuando  $i = 0$  estamos preguntando cuál es la longitud máxima de la trayectoria que va de  $v_1$  a  $v_1$ . La respuesta es cero.

### Hipótesis de inducción

Supongamos que la ecuación de Bellman es verdadera para  $i < n - 1$ , de modo que  $opt(i)$  nos da la trayectoria más larga que va de  $v_1$  a  $v_{j+1}$ .

### Paso inductivo

Notamos que cualquier trayectoria que va del vértice  $v_1$  al vértice  $v_n$  pasa por un vértice conectado con  $v_n$ . La trayectoria con longitud máxima necesariamente tiene a alguno de los vecinos de  $v_n$ , (en la figura de abajo son  $v_x, v_y$  y  $v_z$ ) y como suponemos que la gráfica es ordenable, sus vecinos tienen índice menor a  $n$ . Ahora, si buscamos la longitud máxima de las trayectorias que tienen como último vértice a los vecinos de  $v_n$ , entonces la solución nos la da el máximo de estas soluciones más 1, que es la flecha que va del vecino hacia  $v_n$ .



Como la gráfica es ordenable, para todo  $j \in N(n)$ ,  $j < n$ , y por hipótesis de inducción tenemos que  $opt(j)$  nos da la longitud de la trayectoria máxima de  $v_1$  a  $v_{j+1}$ . Por lo tanto,  $\max\{opt(j) + 1 | v_j \in N(n)\}$  nos da la longitud de la trayectoria más larga que va de  $v_1$  a  $v_n$  y la ecuación de Bellman es correcta.

**Demostración: La salida del algoritmo coincide con la salida de la ecuación de Bellman**



Se crean los arreglos  $Mopt$  y  $Mchoice$  de tamaño  $n$ ; en  $Mopt$  se guardan los valores solución para cada  $i$ . Recordemos que la salida del algoritmo es  $Mopt[n - 1]$  pero necesita de estos valores intermedios.  $Mchoice$  guardará las elecciones que se van haciendo para cada  $i$ , la idea es que para cada índice  $i$ ,  $Mchoice[i]$  nos guarda el índice  $j$  (correspondiente a  $v_j$ ) que es invecino de  $v_{i+1}$  con trayectoria de mayor longitud.

Vamos a demostrar que  $Mopt[i] = opt(i)$  para  $i = 1, \dots, n - 1$  por inducción.

### Caso base $n = 0$

Tenemos que  $Mopt[0] = 0$  que coincide con  $opt(0)$ .

### Hipótesis de inducción

Supongamos que para  $k < n - 1$ ,  $Mopt[k] = opt(k)$ .

### Paso inductivo

$Mopt[n - 1] = maxvalue + 1$ . Como  $maxvalue$  es igual al máximo de los  $Mopt[j - 1]$  (el valor de la trayectoria de los  $v_j$  con mayor longitud invecinos de  $v_{i+1}$ ) y como  $Mopt[j] = opt(j)$  por H.I., notamos entonces que  $Mopt[n - 1] = \max\{opt(j) | j \in N(n)\}$ . Por lo tanto  $Mopt[n - 1] = opt[n - 1]$ .

Nota: Resaltamos que en el **for loop** estamos llenando el arreglo  $Mopt$  de izquierda a derecha, y la entrada  $Mopt[i]$  depende de las entradas de sus vecinos  $Mopt[j]$ . En la iteración  $i$ , si  $j < i$ , sabemos que  $Mopt[j] = opt(j)$ , de modo que ya está disponible ese valor para la entrada  $Mopt[i]$ . Por lo tanto, **el llenado de izquierda a derecha para  $Mopt$  es correcto**.

Por lo tanto la salida del algoritmo es correcta y hereda la corrección de la ecuación de Bellman. Además en cada iteración  $i$  del *for*, registramos en  $Mchoice[i]$  el índice del vértice invecino de  $i + 1$  que tiene trayectoria máxima, i.e.,

$$Mopt[Mchoice[i]] = \max\{Mopt[j] | j \in N(i)\}$$

### COMPLEJIDAD

El costo de inicializar los arreglos  $Mopt$  y  $Mchoice$  es  $O(n)$ . Ahora, el costo de actualizar cada entrada de  $Mopt$  es proporcional a  $i$ , es decir es una constante multiplicada por el número de vecinos que puede tener ese vértice, que para  $i$  es a lo más  $i - 1$ . Para procesar  $Mopt[i]$  cuesta  $cO(i - 1)$ . Notamos que para la gráfica completa ordenable  $|A|$  tiene a lo más  $\frac{(n-1)n}{2}$  aristas. Sumando el costo total de procesar todas las entradas nos da una complejidad  $O(n^2)$ . Por lo tanto, el costo total del algoritmo es  $O(n^2 + n) = O(n^2)$ .

- d) 1pt. Propón el algoritmo que, a partir de la tabla generada por el algoritmo anterior, calcula una trayectoria óptima (los algoritmos anteriores calculan sólo su valor).

---

**Algorithm 4** Algoritmo de Programación Dinámica que recupera la estructura de la solución óptima

---

```
procedure RECUPERA_ESTRUCTURA(Mchoice, i)  
  if i = 1 then  
    return [1]  
  else if i > 1 then  
    return recupera_estructura(Mchoice, Mchoice[i-1]) + [i]
```

---

Vamos a mostrar que el algoritmo `RECUPERA_ESTRUCTURA(MCHOICE, 1)` nos da los índices de la trayectoria **con longitud máxima que va de  $v_1$  a  $v_i$** , y lo haremos por inducción sobre  $n$ . Entonces la solución del problema estaría dado por `RECUPERA_ESTRUCTURA(MCHOICE, N)`

**Caso base:  $n = 1$**

Supongamos que  $n = 1$ . En este caso el algoritmo nos devuelve la lista `[1]`, que contiene al entero 1, i.e., la trayectoria solución es  $v_1$ .

**Hipótesis de Inducción**

Supongamos que para  $k < n$ , el algoritmo `RECUPERA_ESTRUCTURA(MCHOICE, K)` nos devuelve la trayectoria de vértices (representado como una lista de índices) más larga que va del vértice  $v_1$  al vértice  $v_k$ .

**Paso inductivo**

Recordemos que la entrada `Mchoice[i]` nos da el índice  $j < i + 1$  del invecino de  $v_{i+1}$  tal que la trayectoria de  $v_1$  a  $v_j$  es máxima. Ahora bien, toda trayectoria de  $v_1$  a  $v_n$  contiene al vértice  $v_n$ , en particular, la trayectoria más larga y solución del problema. Entonces la trayectoria máxima:

- tiene al vértice  $v_n$
- como tiene al vértice  $v_n$ , necesariamente tiene a algún invecino de  $v_n$ , de otra manera no podemos llegar a  $v_n$ .

Por lo tanto, la trayectoria más larga que va a  $v_1$  a  $v_n$  es aquella trayectoria más larga que va de  $v_1$  a algún invecino  $v_j$  de  $v_n$ . Ese invecino con trayectoria más larga nos lo proporciona `Mchoice[n - 1]`. Por hipótesis de inducción, la trayectoria más larga que va de  $v_1$  a  $v_{Mchoice[n-1]}$  es `RECUPERA_SOLUCION(MCHOICE, MCHOICE[N-1])`. Por lo tanto, la solución al problema es `RECUPERA_SOLUCION(MCHOICE, MCHOICE[N-1]) + [n]`.

Este algoritmo tiene árbol de recursión lineal, donde cada instancia tiene un solo hijo, por lo que tiene complejidad  $O(n)$ .