

# TP1 - Algoritmos y Estructuras de Datos III

Catalina Gonzalo Juarros

2017-08-23

# Índice

<b>1. Problema a resolver</b>	<b>1</b>
1.1. Descripción . . . . .	1
1.2. Ejemplos . . . . .	1
1.2.1. Caso 1 . . . . .	1
1.2.2. Caso 2 . . . . .	1
<b>2. Resolución</b>	<b>2</b>
2.1. Idea . . . . .	2
2.1.1. Algoritmo . . . . .	2
2.1.2. Poda 1 . . . . .	3
2.1.3. Poda 2 . . . . .	3
2.2. Pseudocódigo . . . . .	3
<b>3. Complejidad</b>	<b>3</b>
3.1. Caracterización del peor caso . . . . .	3
3.2. Cálculo de complejidad . . . . .	3
<b>4. Código fuente</b>	<b>3</b>
<b>5. Experimentación</b>	<b>3</b>

# 1. Problema a resolver

## 1.1. Descripción

Dado un conjunto de  $i$  agentes, queremos determinar la **mayor cantidad de agentes confiables** en base a una secuencia de  $a$  preguntas respondidas por ellos. Cuando un agente responde una pregunta, dice si otro agente -que puede ser él mismo- es confiable. Para cierto subconjunto de agentes, decimos que todos son confiables si y sólo si:

- Ningún agente del conjunto dice que algún agente del conjunto no es confiable: si Ricardo dice que Rubén no es confiable pero tanto Ricardo como Rubén están en el conjunto, este no es una solución válida.
- Ningún agente del conjunto dice que un agente que está fuera del conjunto es confiable: si Ricardo está en el conjunto y dice que Rubén es confiable, obligatoriamente debemos agregar a Rubén.

Cada agente se caracteriza por un número  $1 \leq n \leq i$  y cada pregunta respondida se representa con un par  $(x, y) : 1 \leq x, y \leq i$ , donde  $x$  es el agente que respondió la pregunta,  $y$  es el agente sobre el que  $x$  respondió y el signo de  $y$  indica si  $x$  dijo que  $y$  es o no confiable (positivo es sí, negativo es no). Por ejemplo, el par  $(1, 2)$  se lee como “1 dijo que 2 es confiable”. Siempre hay al menos un agente, pero puede no haber preguntas respondidas. Puede deducirse que en ese caso todos los agentes son confiables.

Llamaremos a un conjunto de agentes del mayor tamaño posible una *solución óptima*. En la sección que sigue veremos ejemplos claros de soluciones óptimas y casos en los que hay más de una.

## 1.2. Ejemplos

### 1.2.1. Caso 1

Analicemos las soluciones cuando tenemos 4 agentes y la secuencia de preguntas respondidas es  $E = \langle (1, 2), (1, -4), (2, -3), (3, 1), (3, -4) \rangle$ :

- $\langle 1, 2 \rangle$  es solución, ya que 1 dice que 2 es confiable. Observemos que  $\langle 1 \rangle$ , entonces, no podría ser una solución. Observemos también que no podemos extender nuestra solución, ya que 1 dice que 4 no es confiable y 2 dice que 3 no es confiable.
- $\langle 2, 4 \rangle$  también es solución, porque a pesar de que 2 no dijo nada sobre 4, este subconjunto no rompe ninguna de las dos condiciones necesarias para ser una solución válida. Tampoco podemos extenderla, por la misma razón que la anterior.
- $\langle 2 \rangle$  y  $\langle 4 \rangle$  son soluciones, pero obviamente no son óptimas pues ya encontramos soluciones de 2 agentes.

Entonces, concluimos que la máxima cantidad de agentes confiables es 2. En este ejemplo se ve claramente que la solución óptima **no necesariamente es única**.

### 1.2.2. Caso 2

Veamos ahora qué ocurre cuando tenemos un solo agente y la secuencia es  $E = \langle (1, -1) \rangle$ :

- Observemos que una solución válida **nunca** puede contener a 1, puesto que él mismo se considera no confiable.
- Pero 1 es el único agente que tenemos, por lo que la única solución válida es el conjunto vacío.

En este caso hay una sola solución óptima y la máxima cantidad de agentes es 0.

## 2. Resolución

### 2.1. Idea

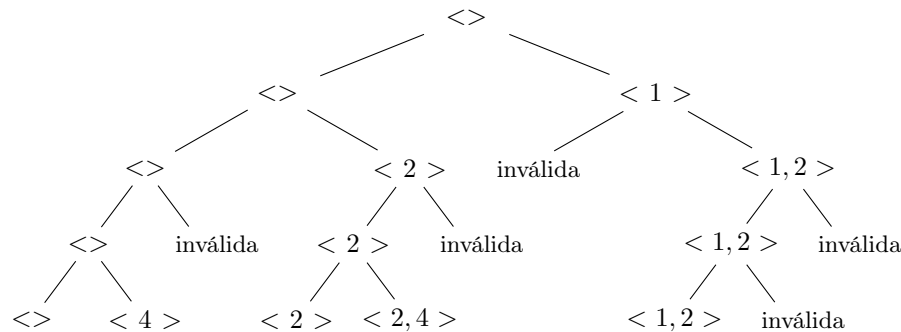
#### 2.1.1. Algoritmo

El algoritmo propuesto se basa en la técnica de *backtracking*, que consiste básicamente en:

- Construir una *solución parcial* que pueda extenderse a **cualquier** solución candidata del problema en un número finito de pasos. Por ejemplo, si se intentara resolver un Sudoku, la solución parcial inicial podría ser “dejar el tablero vacío”, y una extensión consistiría en llenar un casillero más. En el problema presentado en este trabajo, la solución parcial inicial es el conjunto vacío, que se extenderá a subconjuntos del conjunto total de agentes.<sup>1</sup>
- Recorrer todo el espacio de soluciones válidas o que podrían extenderse a soluciones válidas, a menudo mediante llamadas recursivas al mismo algoritmo. A partir de este esquema, puede modelarse el espacio de soluciones como un **árbol** donde cada nodo representa una solución parcial: la raíz es la solución inicial y los hijos de cada nodo son las soluciones que pueden construirse directamente a partir de él. En este caso, el árbol es **binario**, la raíz es el conjunto vacío y, para cada  $(1 \leq j \leq i)$ , el subárbol izquierdo de un nodo de nivel  $j - 1$  representa los conjuntos que **no contienen al agente  $j$**  y el derecho representa a los que **sí**. Por lo tanto, dado un nodo de nivel  $j - 1$  con una solución  $S$ , sus hijos representan decisiones a tomar: agregar a  $j$  a  $S$  y no agregar a  $j$  a  $S$ .
- Elegir la solución óptima entre las recorridas.

Es importante notar que un árbol de backtracking **no debe contener** soluciones candidatas que no puedan extenderse a soluciones válidas. En el ejemplo del apartado 1, donde el conjunto de preguntas es  $E = \langle (1, 2), (1, -4), (2, -3), (3, 1), (3, -4) \rangle$ ,  $\langle 1 \rangle$  puede estar en el árbol, puesto que es posible extenderla a la solución válida  $\langle 1, 2 \rangle$ , pero  $\langle 1, 3 \rangle$  no, ya que no puede agregarse ningún agente que la haga válida.

El árbol de backtracking para este caso puede visualizarse así:



Además de estructurar el espacio de soluciones, el modelado de éste como un árbol nos da una gran ventaja: es posible definir *podas* que nos ayudan a recorrerlo más inteligentemente y, en muchos casos, ahorrar llamadas recursivas y mejorar el rendimiento del algoritmo. Podemos imaginar una poda como “cortar” un determinado subárbol del espacio de soluciones cuando sabemos que no contiene **ninguna solución mejor que la encontrada hasta el momento**, por más que todos sus nodos sean soluciones parciales válidas.

<sup>1</sup>Observación: una solución parcial **no es** necesariamente una solución al problema. En el ejemplo del Sudoku, el tablero vacío no es una solución válida, pero es posible llegar a una a partir de él mediante operaciones sencillas como llenar un casillero. Por el contrario, en el problema de los agentes, la solución parcial inicial **siempre** es válida, aunque en muchos casos no será la óptima.

### 2.1.2. Poda 1

### 2.1.3. Poda 2

## 2.2. Pseudocódigo

# 3. Complejidad

## 3.1. Caracterización del peor caso

El algoritmo, como vimos en la sección 2, consiste en probar subconjuntos de agentes hasta encontrar la máxima cantidad de informantes que pueden agregarse a la solución sin que uno contradiga a otro. Como es requisito que el arreglo que representa a cada subconjunto esté ordenado, sólo vamos a probar con **una** representación de cada subconjunto, por lo que la cantidad de soluciones posibles se corresponde con la cantidad de subconjuntos distintos de  $\{1, \dots, i\}$  (es decir, el *cardinal del conjunto de partes* de  $\{1, \dots, i\}$ ). Este número es  $2^i$ . La justificación la voy a escribir cuando aprenda a hacer footnotes.

En el peor caso, el algoritmo tiene que probar **todos** los subconjuntos, o sea  $2^i$  soluciones candidatas. Lo voy a justificar cuando efectivamente haya hecho el algoritmo.

## 3.2. Cálculo de complejidad

La complejidad de este algoritmo, en el peor caso, es

$$T(n) \in \mathcal{O}(2^i \times i^2 \times \log i \times a)$$

**Justificación** Dado que el algoritmo debe probar

## 4. Código fuente

## 5. Experimentación