# Algoritmos y Estructuras de Datos III

Trabajo Práctico 1

Departamento de Computación Facultad de Ciencias Exactas y Naturales Universidad de Buenos Aires

## Algoritmo greedy

Informe

Integrante	LU	Correo electrónico
Braginski Maguitman, Leonel Alan	385/21	leobraginski@gmail.com
Deganis, Gaston Lucas	295/20	gastondeganis@gmail.com

### Parte I

## Problemática

### 1. Actividades

Llamamos actividad a la tupla $(s_i, t_i)$  donde  $s_i, t_i \in \mathbb{N}$ .  $s_i$  representa el inicio de una actividad y  $t_i$  el final de la misma. Una actividad es un intervalo en la recta  $\mathbb{N}$ .

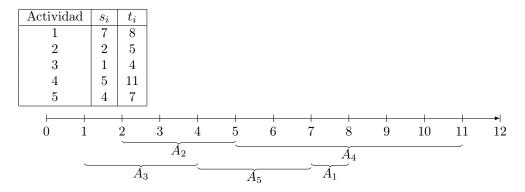
Definimos  $A = \{A_1, ..., A_n\}$  como un conjunto de actividades. En particular para este problema suponemos que  $1 \le s_i < t_i \le 2n$  para toda actividad en A

### 2. Problema

Dado A el conjunto de actividades previamente mencionado se busca diseñar un algoritmo que determine el subconjunto de actividades S que contenga la máxima cantidad de actividades de forma que no se solapen en la recta  $\mathbb{N}$ .

## 3. Ejemplo

Supongamos que tenemos el conjunto A el cual contiene las siguientes actividades



Se puede ver como en este caso la solución óptima va a ser tomar  $\{A_3, A_5, A_1\}$ . Ya que no existe otra solución con cardinalidad mayor que cubra más o lo mismo que esta sin que se solape ningún intervalo.

## Parte II

# Algoritmo

Este problema se puede resolver usando una estrategia greedy en O(n).

Esta solución se construye mediante un ciclo sobre los elementos del conjunto, en el cual se toma en cada iteración la actividad cuyo final  $t_i$  sea el más chico posible, y que no solape con las actividades previamente elegidas.

A simple vista esta implementación es  $O(n^2)$  ya que por cada actividad busca el mínimo entre todas las actividades. Esto se puede mejorar si ya tenemos las actividades ordenadas sobre  $t_i$ . En particular para este problema sabemos que  $1 \le s_i < t_i \le 2n$  por lo que podemos ordenar el conjunto de actividades en O(2n) porque sabemos que  $t_i$  esta acotado en 2n y podemos utilizar CountingSort.

Tener las actividades ordenadas nos permite determinar en O(n) el conjunto óptimo viendo en cada iteración i que  $A_i$  no solape con las actividades anteriores.

Es importante destacar que la solución óptima siempre va a tener incluida la primer actividad del conjunto ordenado. Esto se debe a que la primer actividad es siempre la del final mas chico posible, lo mismo que se busca por estrategia greedy.

## 4. Ultimas observaciones

Este algoritmo tiene complejidad lineal en todos sus casos, no existen instancias más fáciles o difíciles. Esto es porque en cualquier caso la entrada este ordenada o no, se ejecutara CountingSort y maximizarActividades con la misma complejidad para cualquier instancia. CountingSort no puede suponer que una instancia ya esta ordenada. Ordenar una instancia ya ordenada sigue siendo O(2n)

### Parte III

## Demostración

Denotamos como P a la solución greedy, vamos a demostrar la correctitud del algoritmo y por lo tanto que P es la solución óptima para este problema. En particular demostraremos que la solución P es aquella que cubre la mayor cantidad de actividades sin que ninguna se solape. También denotamos a A como el conjunto de actividades ya ordenadas y Ult a la ultima actividad válida agregada a P

Para demostrar que este algoritmo greedy es correcto y óptimo, vamos a definir un invariante Q que se cumplirá para cada iteración i:

Q(i): "Los índices de P forman una secuencia de cardinalidad máxima de intervalos sin solaparse de  $A_1$  a  $A_i$ "

#### 5. Correctitud

Lo vamos a probar por inducción:

#### 5.1. Caso Base:

Por definición del algoritmo se ordenarán las actividades de forma ascendente según el horario de terminación de la actividad (del t), y siempre P contendrá al primer elemento de ese conjunto ordenado.

Probemos entonces que vale Q(1):

Q(1): P tiene únicamente el índice de la primer actividad del conjunto ordenado, se puede deducir entonces que  $A_i = A_1$ 

- $\Rightarrow P$  cubre de  $A_1$  a  $A_i$
- $\Rightarrow$  las actividades en P no se solapan, ya que hay una sola
- $\Rightarrow P$  es un conjunto de cardinalidad máxima porque tienen todas las actividades de  $A_1$  a  $A_i$
- $\therefore$  Vale el invariante en el caso base. Vale Q(1)

#### 5.2. Paso Inductivo:

HI: La secuencia P de máxima cardinalidad contiene a las actividades que cubren de  $A_1$  a  $A_i$  sin que ninguna se solape.

Suponemos que Q(i) vale y queremos probar que también vale Q(i+1). Antes de la iteración i+1, por HI, sabemos que P es el conjunto de máxima cardinalidad de intervalos sin solaparse de  $A_1$  a  $A_i$ .

Al finalizar la iteración i+1 se tendrá un conjunto P' que será una extensión de P según las decisiones que se tomen durante la iteración. Es decir:  $P \subseteq P'$ . Se tienen dos posibles decisiones:

#### 5.2.1. Decisión 1

$$A_{i+1}.s < Ult.t$$

En este caso, el horario de inicio de la actividad del i + 1-ésimo elemento ordenado  $(A_{i+1}.s)$  es menor estricto que el horario de finalización de la última actividad seleccionada (Ult.t). Es decir, se solapa. Por definición del invariante (y del algoritmo) no se pueden seleccionar dos actividades que se solapen. Acá no agregamos  $A_{i+1}$  a P' por lo que P = P'

Veamos que pasa si agregamos  $A_{i+1}$  a P':

- $\Rightarrow P'$  contiene las actividades  $A_1$  a  $A_{i+1}$  y por lo tanto es de cardinalidad máxima.  $\checkmark$
- $\Rightarrow$  Las actividades Ult y  $A_{i+1}$  se solapan, entonces P' que contiene ambas actividades no cumple el invariante ya que Q(i+1) nos asegura por propiedad que las actividades en P' no se deben solapar.  $\times$

Llegamos a un absurdo que viene de suponer óptima a  $P' = P \cup \{A_{i+1}\}$ , entonces podemos afirmar que la solución óptima P' no contiene a  $A_{i+1}$  y por lo tanto en este caso P = P'.

Notar que por HI P es de máxima cardinalidad, y como P' extiende a P y es la única extensión óptima y valida entonces P' también es de máxima cardinalidad.

### 5.2.2. Decisión 2

$$A_{i+1}.s \geq Ult.t$$

Es decir, que el horario de inicio de la actividad del i+1-ésimo elemento ordenado  $(A_{i+1}.s)$  es mayor o igual que el horario de finalización de la última actividad seleccionada (Ult.t). En este caso, hay que agregar  $A_{i+1}$  a P. Acá  $P' = P \cup \{A_{i+1}\}$ .

- $\Rightarrow P \subseteq P'$  y por HIP cubre de  $A_1$  a  $A_i \Rightarrow$  al agregar  $A_{i+1}$  a P hace que P' cubra de  $A_1$  a  $A_{i+1}$ .
- $\Rightarrow$  El tiempo de inicio de  $A_{i+1}$  es después de la finalización del ultimo agregado a  $P \Rightarrow P'$  no tiene actividades que se solapen.
- $\Rightarrow$  Por HI P es de cardinalidad máxima y P' extiende a P entonces P' también es de cardinalidad máxima.
- $\therefore$  Podemos ver entonces que vale Q(i+1)

## 5.3. Optimalidad

Tomamos  $A = \{A_1, ..., A_n\}.$ 

Q(n) = "Los índices de P forman una secuencia de cardinalidad máxima de intervalos sin solaparse de  $A_1$  a  $A_n$ "

Ahora bien, como demostramos que el invariante es correcto. Q(n) vale al finalizar la ultima iteración y nos asegura que P tiene la secuencia de índices de la solución óptima.

 $\therefore Q(n)\checkmark \Rightarrow P$  es solución óptima

## Parte IV

# Demostración empírica

## 6. Experimento

Se probó el algoritmo con 16 conjuntos de datos arbitrariamente grandes. Esto con el objetivo de mostrar que la complejidad es O(n) con pruebas reales. Para cada conjunto de pruebas generado probamos cuanto tardó el algoritmo con el cronometro de C++, estas pruebas se hicieron 10 veces por cada conjunto y sacamos un promedio de cada una. En 1\* se muestran los tiempos de ejecución obtenidos en función del tamaño de los casos de test. En 2\* usamos el método de regresión lineal para formar una recta entre todos los puntos obtenidos. Esto muestra que la curva de complejidad es lineal.

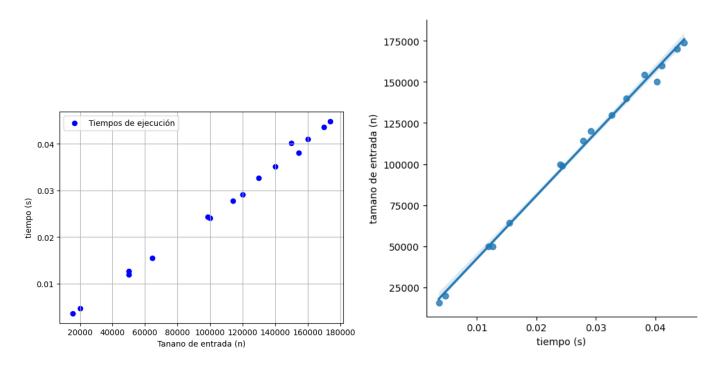


Figura 1: Tiempos obtenidos tras las pruebas

Figura 2: Regresión lineal aplicada a los datos obtenidos