

# Trabajo Práctico 1

## Los Algoritmos Greedy son juegos de niños

TEORÍA DE ALGORITMOS  
(75.29) CURSO BUCHWALD - GENENDER

Nombre	Padrón
Martin Alejo Polese	106808
Nicolas Agustin Riedel	102130
Denise Dall'Acqua	108645

## Índice

1. Algoritmo greedy para la resolución del problema	4
2. Demostración del Algoritmo	4
3. Algoritmo planteado y complejidad	6
4. Variabilidad	7
5. Ejemplos de solución	7
6. Medición empírica	7
7. Conclusiones	7

## Consigna

### Introducción y primeros años

Cuando Mateo nació, Sophia estaba muy contenta. Finalmente tendría un hermano con quien jugar. Sophi tenía 3 años cuando Mateo nació. Ya desde muy chicos, ella jugaba mucho con su hermano.

Pasaron los años, y fueron cambiando los juegos. Cuando Mateo cumplió 4 años, el padre de ambos le explicó un juego a Sophia: Se dispone una fila de  $n$  monedas, de diferentes valores. En cada turno, un jugador debe elegir alguna moneda. Pero no puede elegir cualquiera: sólo puede elegir o bien la primera de la fila, o bien la última. Al elegirla, la remueve de la fila, y le toca luego al otro jugador, quien debe elegir otra moneda siguiendo la misma regla. Siguen agarrando monedas hasta que no quede ninguna. Quien gane será quien tenga el mayor valor acumulado (por sumatoria).

El problema es que Mateo es aún pequeño para entender cómo funciona esto, por lo que Sophia debe elegir las monedas por él. Digamos, Mateo está “jugando”. Aquí surge otro problema: Sophia es muy competitiva. Será buena hermana, pero no se va a dejar ganar (consideremos que tiene 7 nada más). Todo lo contrario. En la primaria aprendió algunas cosas sobre algoritmos greedy, y lo va a aplicar.

## Consigna

1. Hacer un análisis del problema, y proponer un algoritmo greedy que obtenga la solución óptima al problema planteado: Dados los  $n$  valores de todas las monedas, indicar qué monedas debe ir eligiendo Sophia para sí misma y para Mateo, de tal forma que se asegure de ganar siempre. Considerar que Sophia siempre comienza (para sí misma).

2. Demostrar que el algoritmo planteado obtiene siempre la solución óptima (desestimando el caso de una cantidad par de monedas de mismo valor, en cuyo caso siempre sería empate más allá de la estrategia de Sophia).

3. Escribir el algoritmo planteado. Describir y justificar la complejidad de dicho algoritmo. Analizar si (y cómo) afecta la variabilidad de los valores de las diferentes monedas a los tiempos del algoritmo planteado.

4. Analizar si (y cómo) afecta la variabilidad de los valores de las diferentes monedas a la optimalidad del algoritmo planteado.

5. Realizar ejemplos de ejecución para encontrar soluciones y corroborar lo encontrado. Adicionalmente, el curso proveerá con algunos casos particulares que deben cumplirse su optimalidad también.

6. Hacer mediciones de tiempos para corroborar la complejidad teórica indicada. Agregar los casos de prueba necesarios para dicha corroboración. Esta corroboración empírica debe realizarse confeccionando gráficos correspondientes, y utilizando la técnica de cuadrados mínimos. Para esto, proveemos una explicación detallada, en conjunto de ejemplos.

7. Agregar cualquier conclusión que les parezca relevante.

## Resolución

### 1. Algoritmo greedy para la resolución del problema

El problema que se nos presenta en resumidas cuentas es el siguiente:

En un juego por turnos, se nos da una fila con monedas y solo puedo sacar una de uno de los extremos de la fila por turno. El juego termina cuando no quedan más monedas, y gana el jugador que haya acumulado la mayor ganancia.

Recordemos que un algoritmo greedy, es aquel que al aplicar una regla sencilla, nos permita obtener el óptimo local a mi estado actual, y aplicando iterativamente esa regla, llegar a (idealmente) un óptimo global.

Entonces, un algoritmo greedy para resolver el problema, podría ser el siguiente: Vemos las monedas de ambos extremos (mi información actual), y me quedo con la de mayor valor cuando es el turno de Sophia, y la de menor valor cuando es el turno de Mateo (está sería nuestra regla sencilla), la cual aplicamos reiterativamente (hasta que no haya monedas) para llegar a una solución óptima (que Sophia gane siempre).

### 2. Demostración del Algoritmo

El algoritmo desarrollado anteriormente nos afirma que nos va a dar la solución optima , osea que Sophie gana todas las partidas de su nuevo juego, no importa el orden de los valores de las monedas, dejando a Mateo como el perdedor tanto de cada ronda como del juego en si.

A continuación, se detallará el paso a paso de la demostración que hemos realizado para afirme que la teoria:

Sophie siempre ganas las partidas, por lo tanto también el juego

Utilizamos el método por inducción:

Siendo  $n$  la cantidad de monedas:

Si  $n = 1$



$$valorSofiaMonedas = M_1$$

$$valorMateoMonedas = 0$$

Gana Sofia ya que siempre el primer turno es para ella, y solo hay una moneda.

Si  $n = 2$



Siendo,  $M_1 > M_2$  :

$$\text{valorSofiaMonedas} = M_1$$

$$\text{valorMateoMonedas} = M_2$$

Al empezar sofía, ella agarra la moneda más grande y gana

Si  $n = 3$



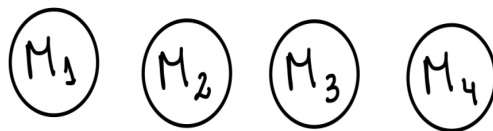
Siendo,  $M_1 < M_2 < M_3$  :

$$\text{valorSofiaMonedas} = M_3 + M_2$$

$$\text{valorMateoMonedas} = M_1$$

Sofía agarra  $M_3$  al ser el más grande, Mateo .“agarra” (en realidad lo elige Sofía) el  $M_1$  que es el valor más pequeño, y por último Sofía agarra la moneda  $M_2$  que es la última que quedaba. Sofía gana al tener las monedas más grandes

Si  $n = 4$



Siendo,  $M_4 < M_3 < M_1 < M_2$  :

$$\text{valorSofiaMonedas} = M_1 + M_2$$

$$\text{valorMateoMonedas} = M_4 + M_3$$

Sofía agarra  $M_1$  al ser la mas grande en comparación a  $M_4$ ; Mateo agarra la moneda  $M_4$  al ser la mas pequeña entre  $M_4$  y  $M_2$ ; Sofá agarra  $M_2$  y por último por descarte Mateo se queda con la moneda  $M_3$ . Gana Sofía por tener el mayor valor de monedas.

Si  $n = k$



No podemos establecer quien es mayor/menor al haber  $k$  valores, ya que en la fila los valores no estan ordenados ascendente o descendentemente.

Para poder analizarlo vamos a hacer una función partida para ver cuales son nuestras opciones para cada uno:

$$ValorSofiaTurno = \begin{cases} M_k & \text{si } M_k > M_1, ValorMateoTurno = \begin{cases} M_{k-1} & \text{si } M_{k-1} < M_1 \\ M_1 & \text{si } M_{k-1} > M_1 \end{cases} \\ M_1 & \text{si } M_k < M_1, ValorMateoTurno = \begin{cases} M_2 & \text{si } M_2 < M_k \\ M_k & \text{si } M_k < M_2 \end{cases} \end{cases}$$

En consecuencia del turno de Sofía, Mateo va a tener 2 posibilidad por cada elección.

Como podemos observar, siempre hay un patrón: Si los turnos empezaran desde el 0, Sofia siempre tiene los turnos pares ,en los cuales agarra siempre el valor de moneda más grande, y Mateo tiene los turno impares donde agarra el valor los valores más pequeños.

$$valorSofiaTotal = \sum_{k=1}^n M_k \text{ siendo } \begin{cases} k = i_{inicial\_actual} & \text{si } i_{inicial\_actual} > j_{final\_actual} \\ k = j_{final\_actual} & \text{si } i_{inicial\_actual} < j_{final\_actual} \end{cases}$$

$$valorMateoTotal = \sum_{k=1}^n M_k \text{ siendo } \begin{cases} k = i_{inicial\_actual} & \text{si } i_{inicial\_actual} < j_{final\_actual} \\ k = j_{final\_actual} & \text{si } i_{inicial\_actual} > j_{final\_actual} \end{cases}$$

NOTA:  $i_{inicial\_actual}$  es el principio de nuestra fila de monedas por turnos, y  $j_{final\_actual}$  en el final de nuestra fila por turnos

Y para corroborar que nadie está haciendo trampa:

$$valorTotalDeMonedas = valorSofiaTotal + valorMateoTotal$$

### 3. Algoritmo planteado y complejidad

El algoritmo que decidimos utilizar para resolver el problema, es el siguiente:

- Mientras hayan monedas para elegir:
  - Vemos las monedas que se encuentran en los dos extremos de la fila, y las comparamos:

- Si el turno es de Sophia, se elige la moneda de mayor valor.
- Si el turno es de Mateo, se elige la moneda de menor valor.
- Devolvemos la ganancia acumulada de Sophia y Mateo.

Lo que estamos haciendo, es recorrer toda la fila de monedas (con dos índices, uno para cada extremo), y en cada iteración, comparamos las monedas, y acumulamos la ganancia para Sophia o Mateo (según corresponda el turno), y se agrega el movimiento que se realizó, hasta que finalmente ya no quedan monedas. Por lo tanto, siendo "n" las monedas de la fila, nuestro algoritmo es lineal:  $O(n)$ , ya que solamente recorreremos ese arreglo de monedas, y en cada iteración hacemos operaciones de tiempo constante:  $O(1)$ .

En conclusión, la complejidad algorítmica es:  **$O(n)$** .

Por otro lado, la variabilidad de los valores de las moneda **no** afectan a los tiempos del algoritmo planteado, ya que lo único que se realiza son comparaciones entre las monedas, y adiciones sobre el acumulado, por lo que el valor de la moneda no afecta al tiempo del algoritmo. Lo que si afecta al tiempo, es la cantidad de monedas, ya que por cada moneda se debe realizar una iteración más (puesto que es un turno más del juego), aunque esto no cambia la complejidad del algoritmo, que siempre se mantiene lineal.

#### 4. Variabilidad

#### 5. Ejemplos de solución

#### 6. Medición empírica

#### 7. Conclusiones

Acá irían las conclusiones de todo nuestro trabajo :)