



# Programación Competitiva

**Computer Society**

**Wilmer Arévalo**



# Tabla de Contenido

## Introducción a Greedy

01

### Repaso

Repaso del tema y ejercicios anteriores

02

### Complejidades

Complejidad temporal y espacial

03

### Introducción a Greedy

Primer acercamiento a los algoritmos voraces

04

### Problemas Introductorios

Problemas para entender el Greedy Approach

05

### Más problemas

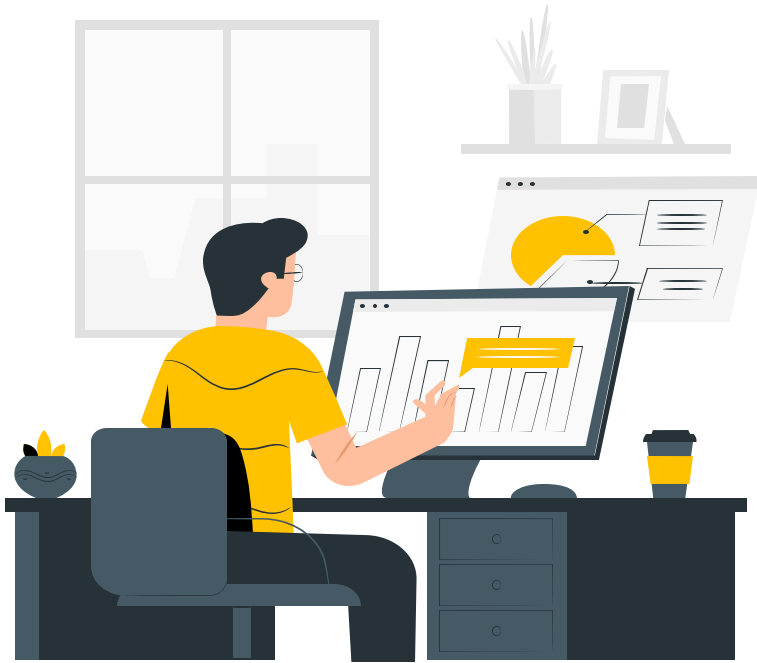
Más problemas con aprovechamiento voraz



# 01

## Repaso del Tema Anterior

¿Cómo nos fue con los  
problemas de la última sesión?





# ¡Revisemos!

Vamos a revisar un par de problemas de  
aquellos que les haya parecido los más  
interesantes



# 02

## Complejidades

¿Cómo podemos estimar la eficiencia de un algoritmo?





# Complejidades Algorítmicas



Es una métrica teórica que nos ayuda a describir el **comportamiento** de un algoritmo en términos de:

Tiempo de ejecución (complejidad temporal) y memoria requerida (complejidad espacial)



Permite comparar entre la efectividad de un algoritmo y otro, y decidir cuál es más eficiente.



# ¿Cómo Interpretarla?



Podemos interpretar la complejidad algorítmica como la **tasa de crecimiento** en:



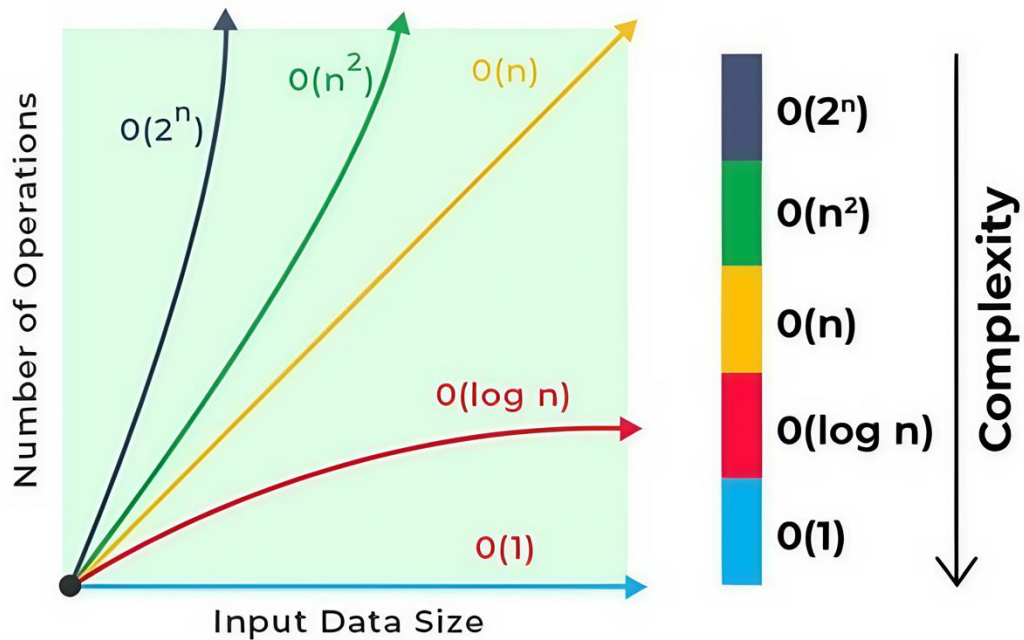
**Tiempo** o **Memoria** requerida por un algoritmo para resolver un problema en función del tamaño de su entrada

Nos olvidamos del lenguaje utilizado, el sistema en donde se corra el algoritmo y el estilo implementado.





# Notación Big O





# ¿Cuál Elegir?

```
def twoSum(array, target):  
    for i in range(len(array)):  
        for j in range(len(array)):  
            if i != j and array[i] + array[j] == target:  
                return i, j  
    return -1
```



```
def twoSum(array, target):  
    memo = {}  
    length = len(array)  
    for i in range(length):  
        number = array[i]  
        complement = target - number  
        if complement in memo:  
            return memo[complement], i  
        memo[number] = i  
    return -1
```



La primera opción  
tiene menos líneas  
de código...





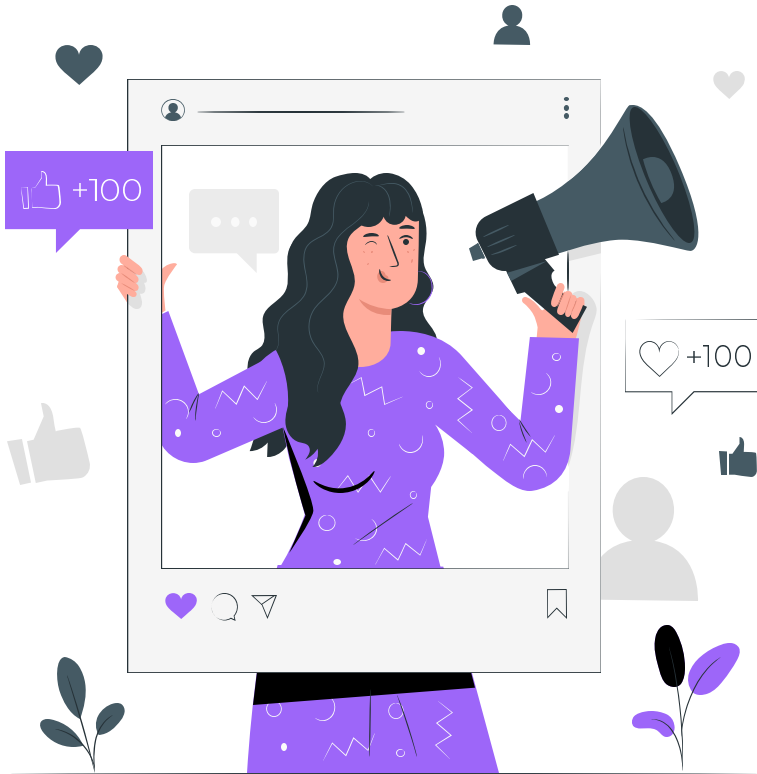
# Complejidades

Determine la complejidad algorítmica, en notación Big O, y el peor caso posible para los siguientes algoritmos:

```
def algorithm(n, k):  
    q = 0  
    r = n  
    while r >= k:  
        q += 1  
        r -= k  
    return q, r
```

```
def algorithm(n):  
    b = n >= 2  
    i = 2  
    while i < n and b:  
        b = b and n % i > 0  
        i += 1  
    return b
```





# 03

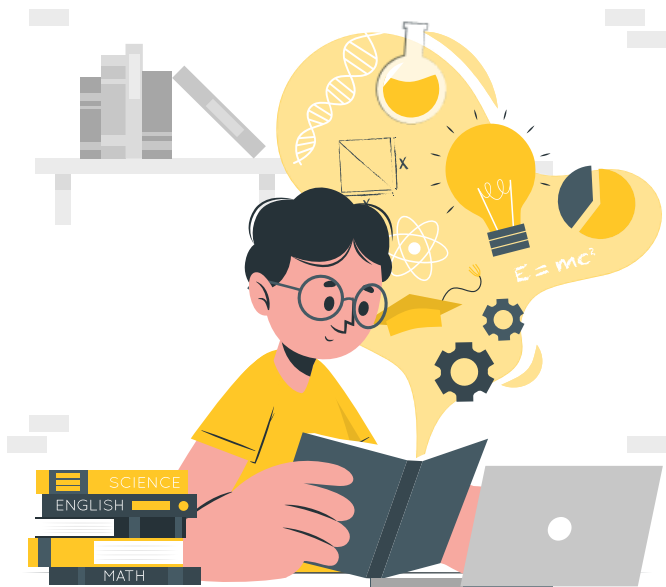
## Introducción a Greedy

¿Qué son los algoritmos voraces?





# Greedy Approach



Enfoque usado en problemas de **optimización**. Es decir, buscamos mínimos o máximos.

Consiste en tomar siempre la **mejor decisión local** en cada paso, con la esperanza de que esto conduzca a una solución global óptima.



El aprovechamiento Greedy **NO siempre garantiza la solución óptima**, pero se puede usar en muchas situaciones



# Estrategia Greedy

## Seleccionar

El mejor candidato



## Agregar

Candidatos factibles



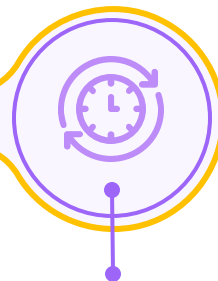
## Comprobar

Si el candidato es factible



## Repetir

Hasta completar





# Características de los algoritmos Greedy

## Rápido

Usualmente tiene complejidades bajas

## Decisión local óptima

La decisión más “barata”

## No vuelve atrás

Una vez se toma una decisión, no se reconsidera

## Subproblemas óptimos unidos

Generan una solución óptima



# 04

## Problemas Introdutorios

¡Ahora sí, empecemos!





## Maratón de Tareas

Un estudiante universitario dejó todos sus trabajos para el último día y tiene  $T$  horas disponibles antes del cierre de entregas. Debe completar la mayor cantidad posible de tareas.

Dada una lista con los  $n$  trabajos y el tiempo estimado  $t_i$  para cada uno, determina cuántos trabajos puede terminar dentro de las  $T$  horas.

3

1

4

2

2

5

10





# ¿Alguna idea?



## Fuerza Bruta

La vieja confiable, probar con todas las posibles configuraciones.



## Greedy Approach

¿Y si somos voraces? Buscamos la tarea con menos tiempo y la realizamos. Repetir.



## Greedy Ordenado

¿Y si ordenamos el arreglo? Vamos ejecutando las tareas en orden de tiempo.



# ¿Alguna idea?

```
def marathonTasksBruteForce(tasks, timeLimit):
    from itertools import combinations
    maxTasks = 0
    for r in range(1, len(tasks) + 1):
        for combo in combinations(tasks, r):
            if sum(combo) <= timeLimit:
                maxTasks = max(maxTasks, len(combo))
    return maxTasks
```

Fuerza Bruta



$O(2^n)$

```
def marathonTasksGreedy(tasks, timeLimit):
    total = 0
    accumulatedTime = 0
    remainingTasks = tasks.copy()
    while remainingTasks:
        minimumTask = min(remainingTasks)
        if accumulatedTime + minimumTask <= timeLimit:
            accumulatedTime += minimumTask
            total += 1
            remainingTasks.remove(minimumTask)
    return total
```

Greedy Approach



$O(n^2)$

```
def marathonTasksGreedyWithSorting(tasks, timeLimit):
    tasks.sort()
    total = 0
    accumulatedTime = 0
    for task in tasks:
        if accumulatedTime + task <= timeLimit:
            accumulatedTime += task
            total += 1
        else:
            break
    return total
```

Greedy Ordenado



$O(n \log_2 n)$





## Coin Change

Dado un conjunto canónico de monedas con denominaciones y un valor objetivo, se debe encontrar el número mínimo de monedas necesarias para llegar al valor exacto.



63



# ¿Alguna idea?



## Fuerza Bruta

La vieja confiable, probar con todas las posibles configuraciones.



## Greedy Approach

¿Y si voraces? Buscamos la tarea con menos tiempo y la realizamos. Después, repetimos lo mismo.



## Programación Dinámica

¿Y si le damos un enfoque de programación dinámica?



Recuerda que Greedy no siempre garantiza la solución óptima



# ¿Alguna idea?

```
def coinChangeBruteForce(coins, amount):  
    from itertools import combinations  
    minCoins = float('inf')  
    for r in range(1, len(coins) + 1):  
        a = coins * (amount // min(coins) + 1)  
        for combo in combinations(a, r):  
            if sum(combo) == amount:  
                minCoins = min(minCoins, len(combo))  
    return minCoins if minCoins != float('inf') else -1
```

Fuerza Bruta



$O(2^n)$

```
def coinChangeGreedy(coins, amount):  
    coins.sort(reverse=True)  
    totalCoins = 0  
    remaining = amount  
    for coin in coins:  
        while remaining >= coin:  
            remaining -= coin  
            totalCoins += 1  
        if remaining == 0:  
            return totalCoins  
    return -1
```

Greedy Approach



$O(n \log_2 n)$

## Próximamente

Retomaremos este tema  
más tarde

Programación Dinámica

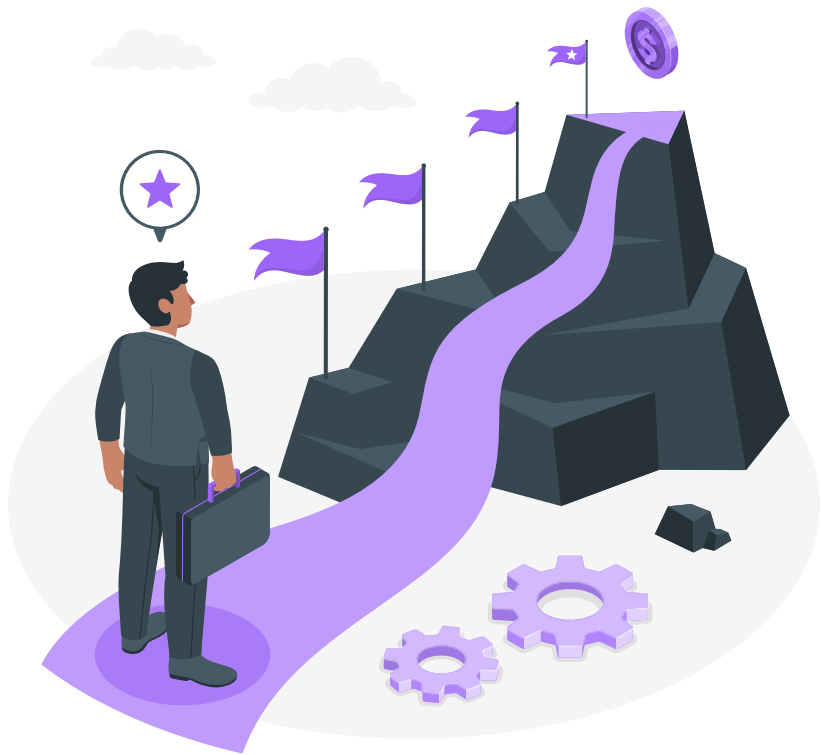




# 05

## Más problemas...

¡Pon a prueba tus habilidades!





# Minimum Varied Number

El ICPC presenta un reto donde se debe encontrar el número más pequeño posible cuya suma de dígitos sea igual a un valor dado y todos sus dígitos sean únicos. La entrada es un entero que representa la suma deseada de los dígitos y la salida es el número más pequeño con dígitos distintos que sume el valor dado.

20

3

8

9



# Santa Claus and Candies



Santa Claus tiene  $n$  dulces y sueña con regalarlos a los niños. Quiere dar todos los dulces que tiene, asegurándose de que cada niño reciba una cantidad entera positiva distinta. El reto es encontrar el número máximo de niños a los que puede dar dulces cumpliendo estas condiciones.

Dado un número de dulces, se debe indicar cuántos niños pueden recibir dulces y la cantidad exacta para cada niño. Si existen múltiples soluciones, se puede imprimir cualquiera de ellas.

8

1

2

5





## Hard Problem

El profesor Ball tiene un aula con 2 filas y  $m$  asientos en cada fila. Hay  $a$  monos que solo quieren sentarse en la fila 1,  $b$  monos que solo quieren sentarse en la fila 2, y  $c$  monos sin preferencia. Cada asiento puede ser ocupado por un solo mono siguiendo las preferencias. El reto es determinar el número máximo de monos que se pueden sentar.

$m$	$a$	$b$	$c$	20
10	5	5	10	



# Phone Desktop



Rosie tiene un teléfono con varias pantallas, cada una de tamaño 5 filas por 3 columnas. Quiere colocar **x** aplicaciones con íconos de 1x1 y **y** aplicaciones con íconos de 2x2, usando el menor número posible de pantallas. Cada celda puede contener solo un ícono.

x	y
1	1

1	1	
1	1	
	1	



# Maximize Mex

Dado un arreglo de  $n$  enteros positivos y un entero  $x$ , se pueden realizar operaciones para incrementar los valores de ciertos elementos en  $x$  unidades. El objetivo es encontrar el valor máximo del MEX (mínimo entero no presente en el arreglo).

n	x
6	2

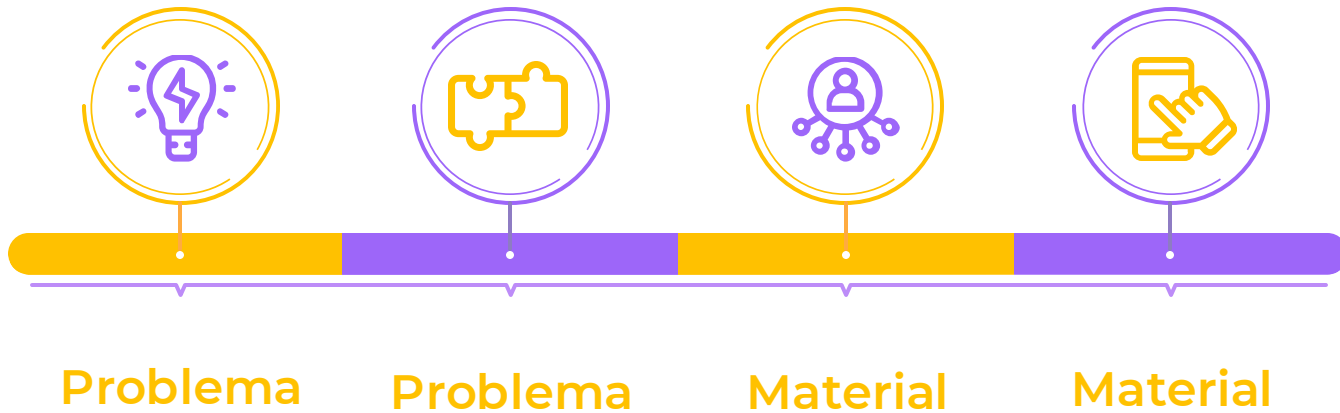
6
---

1	3	4	1	0	2
---	---	---	---	---	---





## Recursos Adicionales





# ¡Gracias!

## Computer Society



**Wilmer Arévalo**

CREDITS: This presentation template was created by [Slidesgo](#), including icons by [Flaticon](#), infographics & images by [Freepik](#) and illustrations by [Stories](#)