# Parte 1: Algoritmos a Analizar.

Para los siguientes problemas:

- 1. Proponga un algoritmo que solucione el problema. (Python)
- 2. roponga una tabla que enumere las operaciones que se puede suponer que se ejecutan en tiempo constante
- 3. Derive la función de costo, T(n), para el algoritmo que propuso, basado en las operaciones constantes del punto anterior.
- 4. En caso de que la función sea una ecuación de recurrencia, resolver la ecuación.
- 5. Determinar el orden de complejidad del algoritmo.

# Dada una matriz cuadrada de números enteros sumar los elementos de la diagonal principal.

1. Código Fuente.

```
def matrix_sum(nums):
    i = len(nums)
    j = 0
    ret = 0
    while j < i:
        ret += nums[j][j]
        j += 1
    return ret</pre>
```

2. Tabla de costos

```
egin{array}{cccc} C_1 & {
m Asignación \ de \ Variables} \ C_2 & {
m Consultar \ 'len()'} \ C_3 & {
m Sumar \ variable} \ C_4 & {
m Comparación} \ \end{array}
```

3. Derivar la función de costo para el algoritmo propuesto.

$$T(n) = 3C_1 + C_2 + T(n(C_4 + 2C_1))$$

- 4. esta NO es una ecuación de recurrencia.
- 5. Determinar el orden de complejidad del algoritmo.

$$3C_1 + C_2 + T(n(C_4 + 2C_1))$$

$$< \forall c \exists \mathbb{N} | cf = O(f) >$$

$$T(n) = O(n)$$

El algoritmo es de complejidad O(n)

Dada una matriz de números enteros y un numero entero, se debe devolver True si el numero se encuentra en la matriz y False en otro caso.

1. Código Fuente.

```
def matrix_search(nums, target):
    for i in range(len(nums)):
        for j in range(len(nums[0])):
            if nums[i][j] == target:
                 return True
    return False
```

2. Tabla de costos

3. Derivar la función de costo para el algoritmo propuesto.

$$T(n) = T(n(C_1)) + T(m(C_1 + C_2))$$

- 4. esta NO es una ecuación de recurrencia.
- 5. Determinar el orden de complejidad del algoritmo.

$$T(n(C_1)) + T(m(C_1 + C_2))$$

$$< \forall c \exists \mathbb{N} | cf = O(f) >$$

$$T(n) = O(n) + O(m)$$

$$< Factorization >$$

$$T(n) = O(n + m)$$

El algoritmo es de complejidad O(n+m), con n y m siendo ancho y largo de la matriz.

Dada un arreglo de números enteros y un numero entero, se debe devolver True si el numero se encuentra en el arreglo y False en otro caso. Solución recursiva

1. Código Fuente.

```
def recursive_search(nums, target):
   if nums[0] == target:
      return True
elif len(nums) == 1:
      return False
recursive_search(nums[1:], target)
```

2. Tabla de costos

3. Derivar la función de costo para el algoritmo propuesto.

$$T(n) = C_1 * 2C_2 + (T(n-1))$$

4. Cotas.

$$C_1 * 2C_2 + (T(n-1))$$

5. Determinar el orden de complejidad del algoritmo.

$$C_1 * 2C_2 + (T(n-1))$$

$$< \forall c \exists \mathbb{N} | cf = O(f) >$$

$$T(n)$$

$$O(n)$$

La complejidad temporal es O(n), posiblemente podría hacerse logaritmica usando búsqueda binaria, pero me dijeron que no era ese tipo de problema en Discord.

# Parte 2: Soluciones de las siguientes ecuaciones de recurrencia.

determinar el orden de complejidad, para las ecuaciones no lineales debe:

- 1. Proponer una cota usando arboles de recurrencia.
- 2. Demostrar la cota propuesta usando el método de sustitución.
- 3. De ser posible compruebe su respuesta usando el método maestro

#### I.

$$2T(n) - T(n-1), T(0) = 1, T(1) = 5$$

#### Arbol de Recurrencia

2T(n) - T(n-1)

#### Metodo Maestro

No es de la forma del método maestro, por lo que no se aplica.

#### II.

$$3T(n) - n, T(0) = 1$$

Esta ecuación de recurrencia es Inacotable bajo estos métodos.

$$3T(n) - n$$
 $< Base >$ 
 $3T(0) - 0$ 
 $< T(0) = 1 >$ 
 $3 - 0$ 
 $T(0) = 3$ 
 $< T(0) = 1 >$ 
 $1 = 3$ 

#### False

Y esto, a su vez, implica un crecimiento que va a salirse de cualquier cota a la que queramos intentar igualarlo, porque la solución recursiva será mayor a la solución de una sola ejecución. Si diera esto un algoritmo, podríamos considerarlo bastante ineficiente, siendo sinceros.

#### III.

$$7T(\frac{n}{2}) - 20n^2$$

#### Arbol de Recurrencia

#### Método maestro.

$$7T(\frac{n}{2}) - 20n^{2}$$

$$< n^{2}logn = Cota >$$

$$< f(n) = O(n\log_{b}) >$$

$$O(n^{\log 2^{7}})$$

IV.

$$T(\frac{n}{2}) + 1$$

#### Arbol de Recurrencia

Método maestro.

$$\frac{n}{2} + 1$$

$$< Aritmetica >$$

$$1(\frac{n}{2}) + 1 * n^{0}$$

$$n^{\log_2 1}$$

$$O(n^{\log_2 1})$$

Complejidad  $O(n^{\log_2 1})$ 

V.

$$4T(\frac{n}{2}+2)+n$$

Método maestro.

$$4T(\frac{n}{2}+2) + n$$
$$n^{\log_2 4} + n$$
$$O(n^2)$$

Complejidad  $O(n^2)$ 

## Parte 3: Problema de Strassen

El profesor Marco desea desarrollar un algoritmo de multiplicación de matrices que sea asintóticamente más rápido que el algoritmo de Strassen. Su algoritmo utilizará el método de dividir y conquistar, dividiendo cada matriz en trozos de tamaño  $n/4 \times n/4$ , y los pasos de dividir y combinar juntos tardarán O(n2). Necesita determinar cuántos subproblemas tiene que crear su algoritmo para vencer al algoritmo de Strassen. Si su algoritmo crea un subproblema, entonces la recurrencia para el tiempo de ejecución T(n) se convierte en T(n) = aT(n/4) + O(n2); Cuál es el mayor valor entero de a para el que el algoritmo del profesor Marco sería asintóticamente más rápido que el algoritmo de Strassen?

### Solución

#### Algoritmo de Strassen.

La complejidad del algoritmo de Strassen esta definida como  $O(n\log_2 7) + O(n^2)$  dentro de la literatura [1]. y dado que la complejidad de el algoritmo de Marco tiene una complejidad de  $T(n) = aT\frac{n}{4} + O(n^2)$ , entonces:

$$aT\frac{n}{4} + O(n^2) < T(n\log_2 7) + O(n^2)$$

$$< MetodoMaestro >$$

$$T(n^{\log_4 a}) + O(n^2) < T(n^{\log_2 7}) + O(n^2)$$

$$< Aritmetica >$$

$$T(n^{\log_4 a}) < T(n^{\log_2 7})$$

$$< PropiedadesLogaritmos >$$

$$\log_4 a < \log_2 7$$

$$< Aritmetica >$$

$$a < 49$$

Por lo tanto, a = 48 es el último número entero que puede mantener la desigualdad.

## Referencias

[1]. On the arithmetic complexity of Strassen-like matrix multiplications, Journal of Symbolic Computation, Murat Cenk and M. Anwar Hasan ,2017 Vol. 80, p. 484-501.