

Complejidad en Algoritmos

```
1  CREAR UN ALGORITMO QUE LEA UN NÚMERO ALEATORIO Y LUEGO PERMITA AL USUARIO
2  ADIVINARLO INDICANDO CADA VEZ SI ESTÁ MUY LEJOS, CERCA O CASI E INDICAR
3  CUÁNTAS VECES REALIZO E INTENTO
4
5  INICIO
6
7  entero c = 0
8  logico encontro = Falso
9  LEER numero
10
11  MIENTRAS ( NO encontro)
12
13      c = c + 1
14      LEER num
15
16      SI (numero > num) ENTONCES
17          SI(numero - num < 5)
18              IMPRIMA "Casi"
19          SINO SI (numero - num < 10) ENTONCES
20              IMPRIMA "Cerca"
21          SINO
22              IMPRIMA "Lejos"
23          FIN SI
24      FIN SI
25      SINO SI(numero < num) ENTONCES
26          SI(num - numero < 5)
27              IMPRIMA "Casi"
28          SINO SI (num - numero < 10) ENTONCES
29              IMPRIMA "Cerca"
30          SINO
31              IMPRIMA "Lejos"
32          FIN SI
33      FIN SI
34      SINO
35          encontro = Verdadero
36      FIN SI
37  FIN MIENTRAS
38
39  IMPRIMIR "La pesona realizo", c, " intentos"
40
41
42  FIN
```

Algoritmos y Programación
Complejidad en Algoritmos y Programas

Complejidad en Algoritmos

Características de los Algoritmos

- Son una secuencia de instrucciones **Ordenada** y de **Fácil** comprensión.
- Son una secuencia **finita** de instrucciones.
- Su orden de ejecución es **Secuencial**.
- Son instrucciones **Precisas** que tienen su equivalente en cada lenguaje de Programación.
- Un **Programa** es un **Algoritmo** expresado en un Lenguaje de Programación específico.
- Todo Algoritmo debe responder del **mismo modo** ante las **mismas condiciones** (Determinismo).

Complejidad en Algoritmos

Criterios para Evaluar un Programa

- ✓ **Eficiencia**
- ✓ **Portabilidad**
- ✓ **Eficacia**
- ✓ **Robustez**

Tipos de Complejidad Tiempo y Espacio

- ❖ **Complejidad Temporal** (esta relacionada con el tiempo de CPU utilizado)
Es la que se refiere al tiempo de ejecución del Algoritmo y depende de las entradas
- ❖ **Complejidad Espacial** (esta relacionada con el espacio utilizado en Memoria RAM)
Es la que se refiere al espacio en Memoria RAM que se reserva para las variables, constantes, arreglos, matrices, registros , apuntador o dirección.

Complejidad en Algoritmos

Criterios para Evaluar un Algoritmo

Preguntas en otros ámbitos

Los Ingenieros Civiles

¿Cuanto peso soporta un terreno para construir un edificio?



Una Empresa de Construcción

¿Cuántos bloques se pueden fabricar en un día ?



Los Ingenieros de Informática

¿Cual es el tiempo de respuesta de un programa y que recursos de hardware y software necesita ?

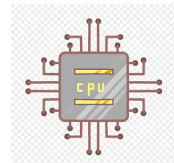
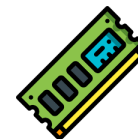


Tiempo



+

Recursos



Complejidad en Algoritmos

Criterios para Evaluar un Algoritmo

Preguntas para Evaluar nuestros Algoritmos o Programas

- ¿Cual es el tamaño de los datos que soporta?
- ¿Cuántos usuarios soporta?
- ¿Cuántas transacciones se pueden procesar?
- ¿Cual es el tamaño de las Bases de Datos?
- ¿Cuántos Servidores se necesitan?

En cuanto a la complejidad Temporal

- ¿Cómo medir el tiempo que tardan mis Algoritmos o Programas?

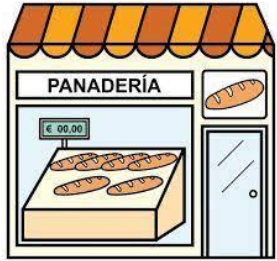
. - Midiendo el tiempo de ejecución



Si con **un** dato tarda 2 μ s con **dos** datos ¿ 4 μ s ?

Complejidad en Algoritmos

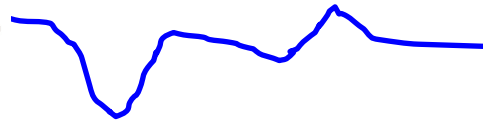
Ejemplo



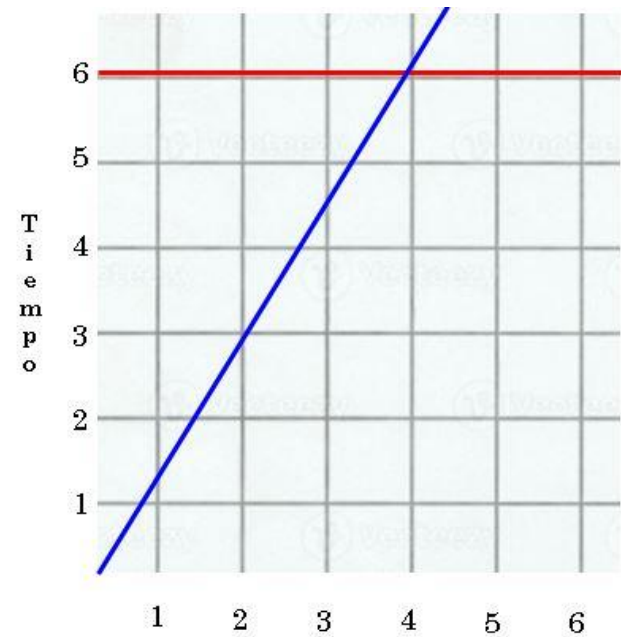
Llevar panes al Restaurant



1) Van de carga (Tiempo 6 min)



2) Trotando (Tiempo 3 min)



Cantidad de Panes

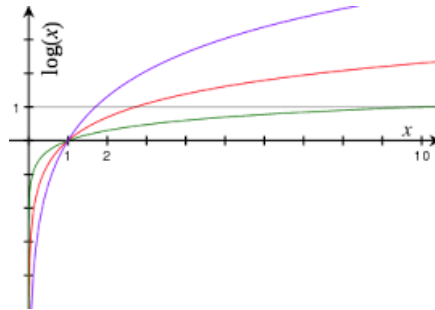


Constante

Varía

Criterios para Evaluar un Algoritmo

- Determinar Variaciones de la Función



Tomar el máximo valor (peor de los casos)

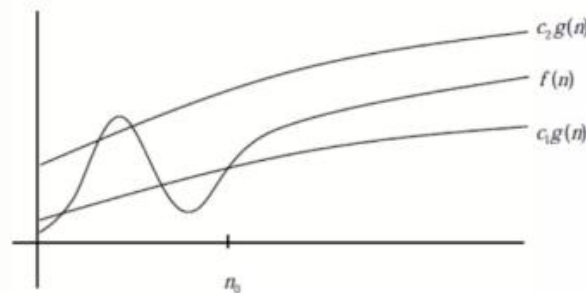


-) Puede correr a 65 Mph

-) Corre hasta 90 Mph

- Ajustarlas a un Orden de comportamiento Asintótico (**Big O**)

Comportamiento Asintótico $\Theta(g(n))$



$$\Theta(g(n)) = \{ f(n) :$$

si existen constantes positivas c_1, c_2 y n_0 tal que $0 \leq c_1g(n) \leq f(n) \leq c_2g(n)$ para todo $n \geq n_0$ }

Complejidad Temporal y Espacial en Algoritmos

Notación Big O

La **Notación Big – O** es una notación matemática que se utiliza para :

- Describir la **Rapidez** o **Velocidad** de **Procesamiento** de un Algoritmo o Programa
- La **Complejidad** (lógica coherente y fácil) del mismo.
- Determinar el **Impacto** en los recursos **Hardware** y **Software**

Esta Notación hace referencia y se fundamenta en el orden de **crecimiento asintótico** (comportamiento de la función) de la función que mejor describe a cada **herramienta Algorítmica** y **Estructuras de Datos** tomando como referencia el peor escenario que se puede dar (**peor caso**).

Reglas de la Notación O

Definición 1: Sean f y g dos funciones. Se dice que $f = O(g)$ (f es de orden g) **si y sólo si** existe $c \in \mathbb{R}^+$ y $n_0 \in \mathbb{N}$ tal que para un $n > n_0$ se cumpla $f(n) \leq c \cdot g(n)$. (\mathbb{N} no incluye el 0). La relación O denota una **dominancia de funciones**, en donde la función f está **acotada superiormente** por un múltiplo de la función g , por lo que $f = O(g)$ refleja que el **orden de crecimiento asintótico** de la función f es \leq la función g . **Siempre $f(n) \leq N \cdot g(n)$**

Definición 2: Sean f y g dos funciones se dice que f y g tienen igual orden de crecimiento ($f = Q(g)$) **si y sólo si** existe c, d pertenecientes a \mathbb{R}^+ y n_0 perteneciente a \mathbb{N} tal que $n > n_0$ y se cumpla $d \cdot g(n) \leq f(n) \leq c \cdot g(n)$. **Acotada**

Definición 3: Se realiza la instrucción A , como la secuencia dos acciones A_1 y A_2 de **complejidades temporales** $T_1(n)$ y $T_2(n)$ respectivamente. Si $T_1(n)$ es $O(f(n))$ y $T_2(n)$ es $O(g(n))$ entonces A es de complejidad $O(\max(f(n), g(n)))$. **Peor de los casos**

Complejidad en Algoritmos

Análisis de Complejidad de Tiempo

El tiempo de ejecución depende principalmente de un factor:

- El relacionado con la **entrada de datos** del programa(**cantidad de datos**)

Tasa de Crecimiento

La tasa de crecimiento obtenida para hallar el orden de complejidad en tiempo de un Algoritmo o Programa, permite entre otras cosas:

- **Determinar el comportamiento del Algoritmo en** función del tamaño del problema.
- **Determinar cuánto tiempo de cómputo** aumenta al incrementar el tamaño del problema.
- **Determinar el impacto en los recursos** Hardware y software.
- **Facilita la comparación de Algoritmos** para determinar cuál será el más eficiente (el que tenga menor tasa de crecimiento).

$O(1)$: Constante

Tiempo **no depende de las cantidades de datos** de entrada

Ejemplo una Lista

$A = [9, 1, 5, 8, 2, 3]$

$x = A . POP ()$ igual a 3 no importa el tamaño de la Lista

$O(N)$: Lineal

Directamente proporcional al tamaño de las Entradas

Ejemplo un **Ciclo Iterativo Simple**

```
for i in range (0, N, 1 )  
    print(40)      N
```

$O(N^2)$: Cuadrática

Ofrece **proporcionalidad al cuadrado**

Ejemplo **Ciclos iterativos Anidados**

```
for i in range (0, N, 1 )      # Aporta N  
    for j in range (0, N, 1 )  # Aporta N  
        print (65)            #  $N \times N = N^2$ 
```

$O(\log N)$: Logarítmica

Divide el problema en 2 (Búsqueda Binaria)

Entradas	Tiempo
2	1
4	2
8	3
16	4

Log N

$O(2^N)$: Exponencial

Menos Eficiente que la cuadrática

Ejemplo Secuencia de Fibonacci **2^N**

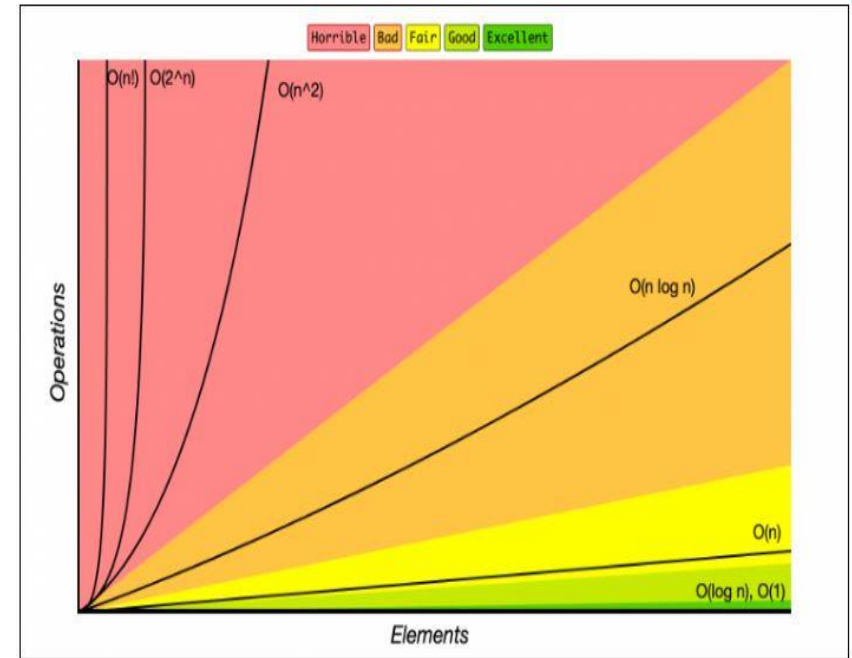
1, 2, 3, 5, 8, 13, 21, 34,.. **Generar Secuencias dep datos**

$O(N!)$: Factorial

Mucho más ineficiente que todas (**Recursivos**)

Ejemplo Factorial Recursivo

$10! = 3.628.800$ $fun(3)=fun(3)+fun(2) +fun(1)$ **$N!$**



Complejidad en Algoritmos

Notación Big - O

$O(1)$: Constante

Instrucciones simples

$O(N)$: Lineal

Ciclo Iterativo Simple

$O(N^2)$: Cuadrática

Ciclos iterativos Anidados

$O(\log N)$: Logarítmica

Divide el problema en 2

$O(2^N)$: Exponencial

Secuencias numéricas con valores dependientes

$O(N!)$: Factorial

Recursivo y Funciones

Cálculo Big-O

Instrucciones simples

Toda línea de código se considera Big O de 1, siempre y cuando **NO** sea un **ciclo**, **recursión** o **función no constante**

Algoritmo

n1,n2,n3,n4:entero;

Inicio

Escribir (" Indique N° ");

Leer(n1); # $O(1)$

n2 ← 2; # $O(1)$

n3 ← (n1 + n2); # $O(1)$

Si (n3 > 30) entonces # $O(1)$

n4 ← n3; # $O(1)$

SINO

n4 ← n2; # $O(1)$

FSi

Fin

Cálculo Big-O

50(1)

Programa Python

def main() :

n1 = int(input("indique N° ")) # $O(1)$

n2 = 2 # $O(1)$

n3 = (n1 + n2); # $O(1)$

if (n3 > 30) : # $O(1)$

n4 = n3 # $O(1)$

else:

n4 = n2 # $O(1)$

main()

50(1)

Cálculo Big-O

Condicionales

Toda línea de código se considera Big O de 1, siempre y cuando **NO** sea un **ciclo**, **recursión** o **función no constante**

Algoritmo

n1,n2,n3,n4:entero;

Inicio

Cálculo Big-O

Escribir (“ Indique N° “);

Leer(n1); # O (1)

n2 ← 2; # O (1)

n3 ← (n1+ n2); # O (1)

Si (n3 > 30) entonces # O (1)

n4 ← n3; # O (1)

SINO

n4 ← n2; # O (1)

n4 ← (n4+n3); # O (1)

FSi

Fin

O = 6

Programa Python

def main() :

Cálculo Big-O

n1 = int(input(“indique N° ”) # O(1)

n2 = 2 # O(1)

n3 = (n1+ n2) ; # O(1)

if (n3 > 30) : # O(1)

n4=n3 # O(1)

else:

n4=n2 # O(1)

n4 +=n3 # O(1)

main()

O = 6

Cálculo Big-O

Ciclos Iterativos simples

Cuando esta presente un Ciclo Iterativo simple en el cual se relaciona el ciclo con todos los datos de entrada, en la mayoría de los casos el orden de la **Notación Big-O** es **O (n)** donde n es el conjunto de datos a ser tratados y el cual esta relacionado con los datos de Entrada (**N**)

Algoritmo

N, i, sum::entero;

Inicio

Cálculo Big-O

Escribir("Indique N° ");

Leer (N) ; # O (1)

sum ← 0 ; # O (1)

Para i ← 0 hasta N hacer # O (N)

sum ← (sum + i) # O (1)

FPara

i ← 0 ; # O (1)

sum ← 0 ; # O (1)

Mientras (i ≤ N) hacer # O (N)

sum ← (sum + i) ; # O (1)

i ← (i + 1) ; # O (1)

FMientras

Fin

2N + 7

N

O (N)

Programa Python

def main() :

Cálculo Big-O

N = int(input("indique N° ")) # O (1)

sum=0 # O (1)

for i in range (0,N+1,1) # O (N)

sum += i # O (1)

i = 0 # O (1)

sum=0 # O (1)

while (i ≤ N) : # O (N)

sum += i # O (1)

i += 1 # O (1)

main()

2N + 7

N

O (N)

Cálculo Big-O

Ciclos Iterativos simples

Algoritmo

N, i, n1::entero;

Inicio

Cálculo Big-O

Escribir(“Indique N° ”);

Leer (N) ; # O (1)

n1 ← 0; # O (1)

Orden Progresivo con Para

Para i ← 0 hasta N hacer # O (n)

n1 ← (n1 + i); # O (1)

FPara

Orden Regresivo con Para

Para i ← N hasta 0 hacer # O (n)

n1 ← (n1 + i); # O (1)

FPara

Orden Progresivo con Mientras

i ← 0 ; # O (1)

Mientras (i ≤ N) hacer # O (n)

n1 ← (n1 + i); # O (1)

i ← (i + 1); # O (1)

FMientras

Orden Regresivo con Mientras

i ← N ; # O (1)

Mientras (i > 0) hacer # O (n)

n1 ← (n1 + i); # O (1)

i ← (i - 1); # O (1)

FMientras

Fin

4n + 10

n

Programa Python

def main() :

Cálculo Big-O

N = int(input(“indique N° ”) # O(1)

n1=0 # O(1)

Orden Progresivo con For

for i in range (0,N+1,1) # O(n)

n1 += i # O(1)

Orden Regresivo con For

for i in range (N,-1,-1) # O(n)

n1 += i # O(1)

Orden Progresivo con While

i = 0 # O(1)

while (i ≤ N) : # O(n)

n1 += i # O(1)

i += 1 # O(1)

Orden Regresivo con While

i = N # O(1)

while (i > N) : # O(n)

n1 += i # O(1)

i - = 1 # O(1)

main()

4n + 10

n

Complejidad en Algoritmos

Cálculo Big-O

Ciclos Iterativos Anidados

Cuando esta presentes Ciclo Iterativo Anidados en los cuales se relaciona cada ciclo con todos los datos de entrada, en la mayoría de los casos el orden de la **Notación Big-O** es **O (n)** en cada ciclo y n es el conjunto de datos a ser tratados y el cual esta relacionado con los datos de Entrada (**N**) entonces el Orden de la **Notación Big-O** es **O (n²)**

Programa **Phyton**

	Cálculo Big-O
def main() :	
N = int(input("indique N° "))	# O(1)
sum= 0	# O(1)
for i in range (1,N,1)	# O(n)
for j in range(N,-1,-1)	# O(n)
sum=(sum + (i * j))	# O(1)
print(sum)	

} n * n = O(n²)

main() **O(n²) + 3O(1)**
 n²

Casos Especiales en Ciclos Iterativos anidados

Caso 1

Cuando el Ciclo **NO** esta relacionado con los datos de Entrada (**n**)
Entonces el **Orden Big-O** es igual **O(1)**

Programa **Phyton**

def main() :	Cálculo Big-O
N = int(input("indique N°"))	# O(1)
sum = 0	# O(1)
for i in range(1, N, 1):	# O(n)
for cont in range(1, 3, 1):	# O(1)
sum = (sum + cont)	# O(1)
x = (sum * i)	# O(1)
for j in range(N, 0, -1):	# O(n)
z = (j + 5)	# O(1)
 main()	 2 O(n) + 6 O(1) O(n)

Importante : Cuando los ciclos anidados hacen referencia a cantidades de elementos Distintas cada uno pero relacionadas con **n** (conjunto de datos de entrada), tiene en la **Notación Big-O** un orden de **O(n)** cada uno dando como resultado al involucrar a los dos ciclos un orden de **O(n²)**

Complejidad en Algoritmos

Cálculo Big-O

Reducción o división del conjunto de Datos de Entrada

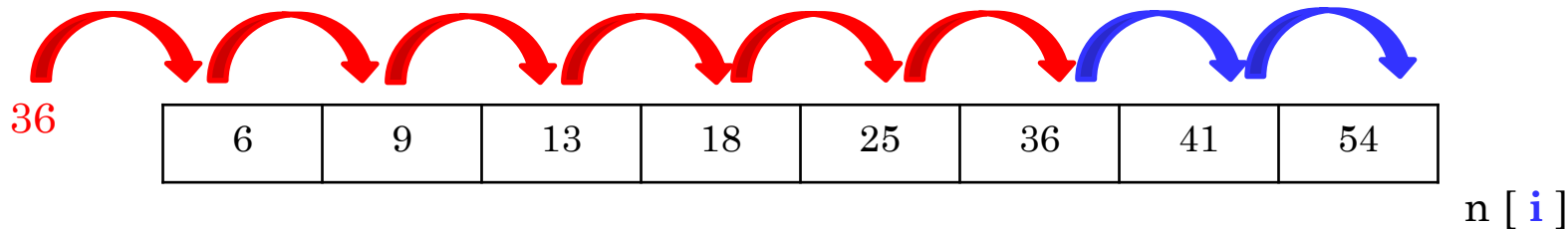
Cuando en un problema para conseguir su solución se reduce en cada momento el conjunto de Datos de Entrada (n) hasta finalizar el problema o conseguir la solución entonces su Orden en Notación Big O se comportara como $\log(n)$

Búsqueda Binaria (siempre sobre arreglos Ordenados)

Dado un Arreglo de 8 posiciones que almacena números enteros DISTINTOS positivos mayores que cero y el cual esta ORDENADO en orden creciente se desea indicar si se encuentra el número **36** entre los elementos del Arreglo .

num = **36** (N° a Buscar)

Forma Elemental de Búsqueda i



```
for i in range ( 0, 8, 1 ) :
    if ( num == n [ i ] ) :
        print ( " El numero " , num, " fue encontrado " )
        break
```

¿ Cual es el **MEJOR** y **PEOR** de los casos ?

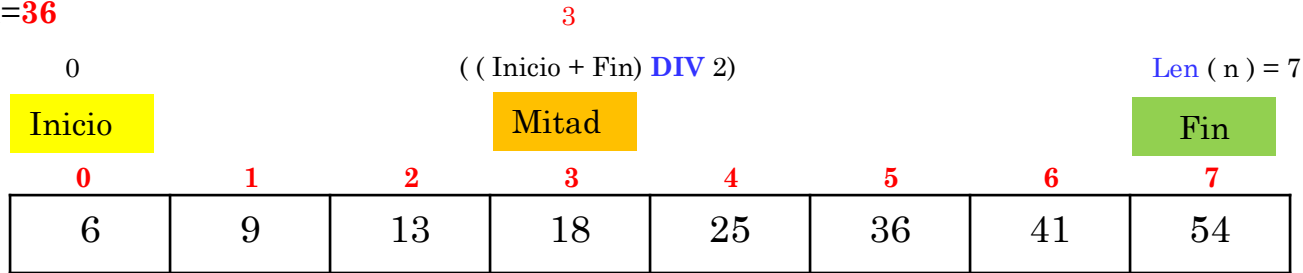
MEJOR = primera posición

PEOR = última posición

¿ Que sucede con arreglos muy grandes ?

Búsqueda Binaria (siempre sobre arreglos Ordenados)

num=36



Si (n [mitad] < num) entonces

inicio \leftarrow (mitad + 1)

SINO

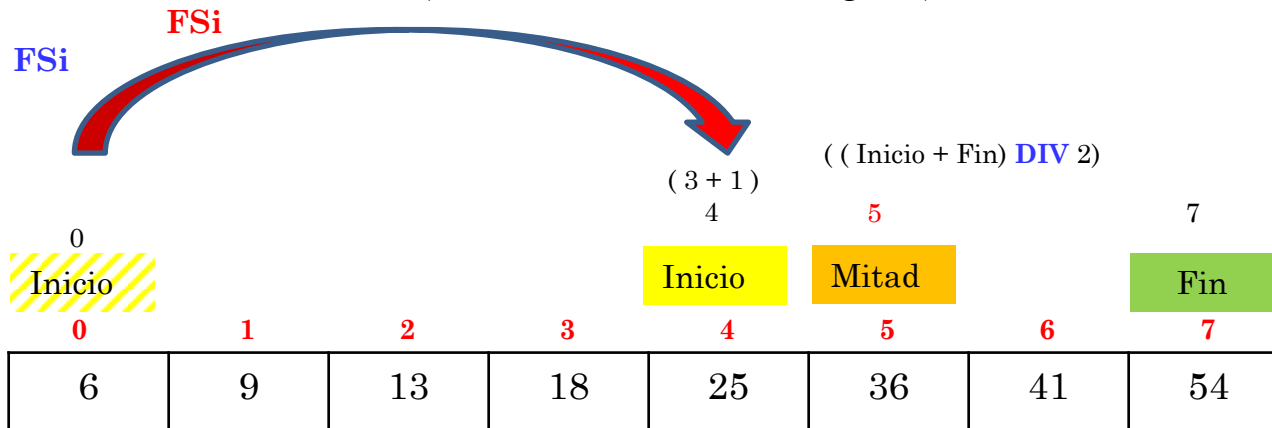
Si (n [mitad] > num) entonces

fin \leftarrow (mitad - 1)

SINO

Escribir(" El número esta en el Arreglo ")

n [i]



36 El número esta en el Arreglo

Búsqueda Binaria (siempre sobre arreglos Ordenados

```
import numpy
import numpy as np

def main():
    a=np.array([2,5,8,12,16,23,38,56,72,91])

    print("El arreglos es: ")
    print(a)
    print("indique N° a buscar: ")
    buscar=int(input())
    # Busqueda Binaria
    inicio=0
    fin=len(a)
    mitad=0
    while(inicio<=fin):
        mitad=((inicio +fin )//2)
        if(a[mitad] < buscar):
            inicio = (mitad+1)
        elif(a [mitad] > buscar):
            fin = (mitad-1)
        else:
            print("El numero buscado es ",buscar, " y fue encontrado)
            break
    main()
```

Orden en la **Notación Big O** es **log (n)**

Cálculo Big-O

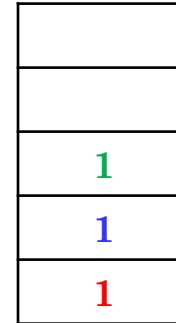
Recursividad

Cuando dentro de una función se invoca o llama nuevamente a la función modificando los parámetros, este tipo de algoritmos proporciona en el Orden en **Notación Big O** dependiendo si se realiza un solo llamado a la función su Orden será **O(n)**, en cambio si son dos (2) llamados a la función el Orden es 2^n (Orden exponencial).

Caso 1

```
def recursiva( n ) :  
    if ( n <= 0 ) :  
        return 1  
    else :  
        return 1 + recursiva ( n - 1 )
```

O (n)



Pila

Caso 2

```
def recursiva1 ( n, x, y ) :  
    if ( n <= 0 ) :  
        print ( n, x, y )  
    else :  
        recursiva1 ( n - 1, x+1, y )  
        recursiva1 ( n - 1, x, y+1 )
```

O (2ⁿ)