



# Diseño y Análisis de Algoritmos

## Análisis de Algoritmos

---

Dr. Jesús Ariel Carrasco Ochoa  
ariel@inaoep.mx  
Oficina 8311



# Contenido

---

- Análisis de Algoritmos
- Análisis de Loops
- Análisis de Algoritmos recursivos
- Barómetros
- Análisis Amortizado



# Análisis de Algoritmos

---

Estimar los recursos que un algoritmo requiere para ejecutarse

- Tiempo
  - número de operaciones (sumas, intercambios, etc.)
- Espacio
  - número de unidades de almacenamiento (bytes, palabras, etc.)

# Análisis de Algoritmos

---

La estimación se hace relativa al tamaño del problema

La forma de medir el tamaño de un problema depende del problema específico

- Ordenar
  - Número elementos a ordenar  $n$
- Multiplicación de matrices
  - Dimensiones de las matrices a multiplicar  $n \times k$  y  $k \times m$

# Análisis de Algoritmos

---

En algunos casos no es obvio

- Calcular el n-esimo número primo
  - ?
- Calcular la forma normal disyuntiva reducida de una función Booleana
  - ?
- Obtener las raíces de un polinomio de grado 2
  - ?



# Análisis de Algoritmos

---

En algunos casos no es posible determinar exactamente el tiempo y espacio que requiere un algoritmo.

Algunas veces esto depende no solamente del tamaño del problema sino de la forma del mismo

- Calcular todos los reductos de un sistema de decisión
  - En algunos casos para sistemas de decisión del mismo tamaño encontrar todos los reductos puede tomar tiempo y espacio muy diferentes usando un mismo algoritmo

# Análisis de Algoritmos

---

En estos casos se analizan por separado:

- Peor caso
  - Es una cota superior, nunca tardará más o requerirá más espacio
- Mejor caso
  - Es una cota inferior, nunca tardará menos o requerirá menos espacio
- Caso promedio
  - Es el tiempo/espacio esperado

# Análisis de Algoritmos

---

El caso promedio no es:

$$(\text{Mejor-caso} + \text{Peor-caso}) / 2$$

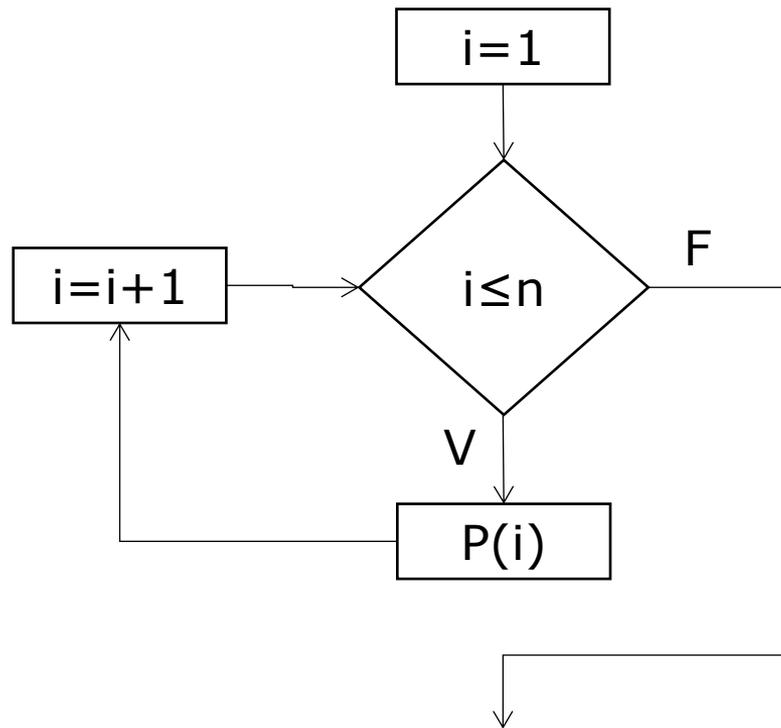
El caso promedio tiene que ver con el tiempo/espacio de cada caso posible y la probabilidad de que se presente cada caso.

- Usualmente calcular el caso promedio es muy difícil
- El mejor caso no es útil
- Comúnmente se calcula el peor caso

# Análisis de Loops

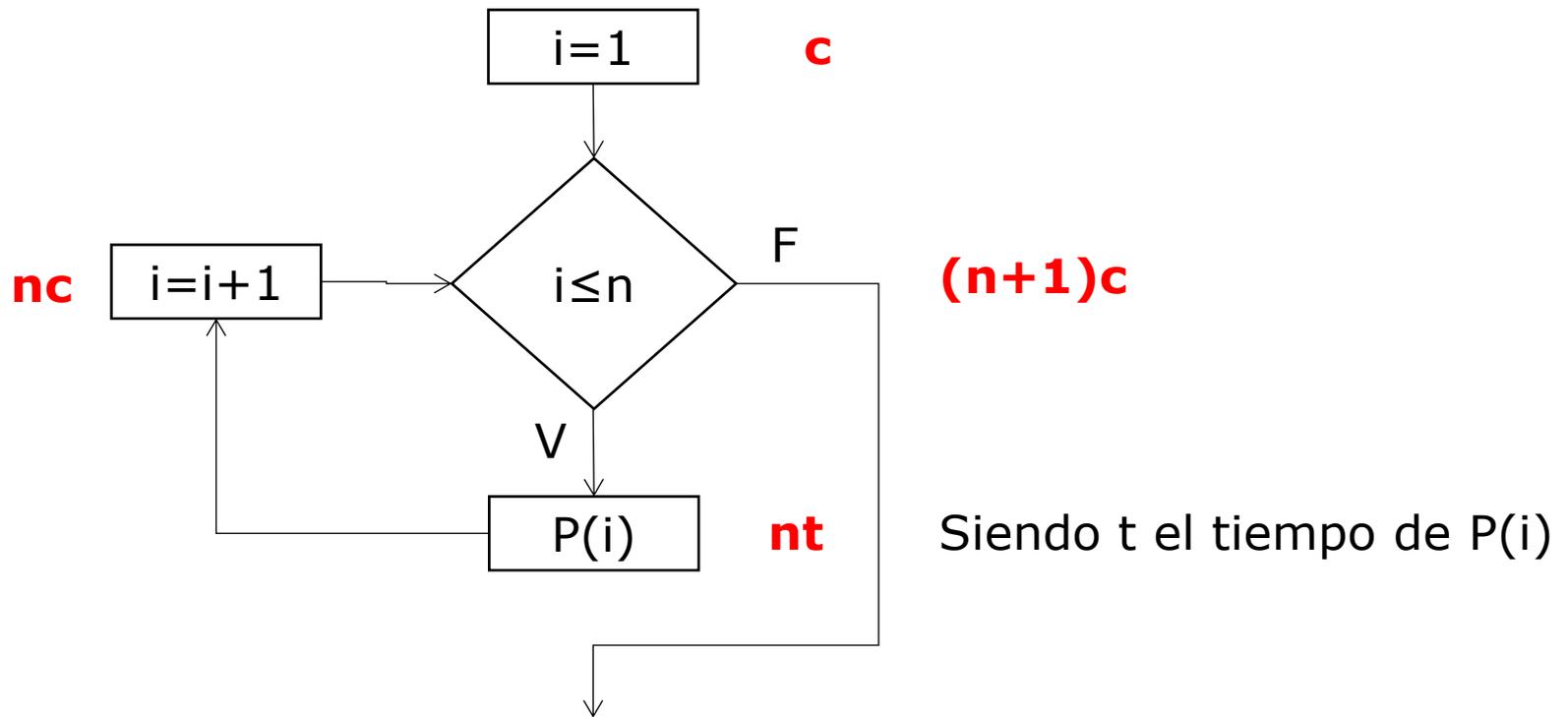
---

Dado un Loop:



# Análisis de Loops

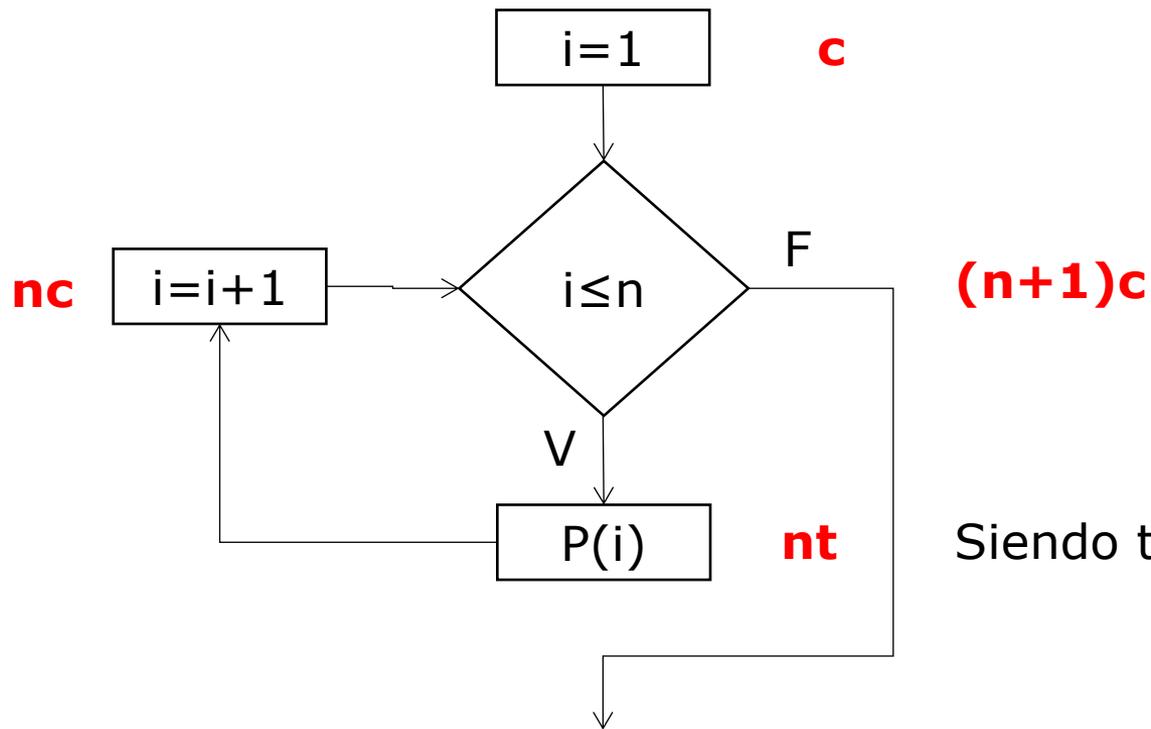
Dado un Loop:



# Análisis de Loops

Dado un Loop:

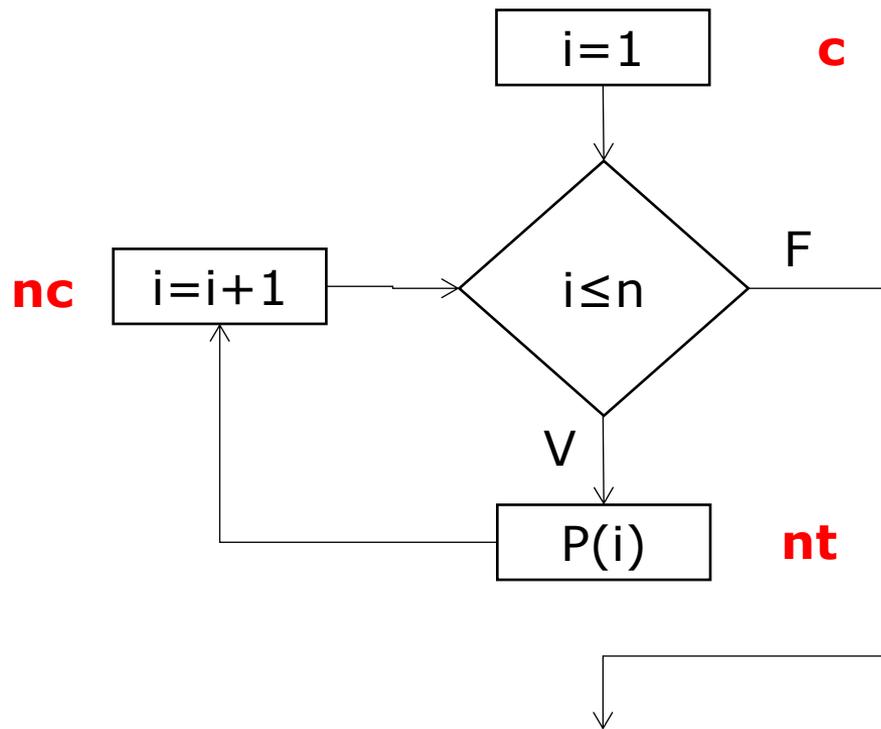
En total  $(t+3c)n+2c$



Siendo  $t$  el tiempo de  $P(i)$

# Análisis de Loops

Dado un Loop:



En total  $(t+3c)n+2c$

$O(nt)$  si  $t$  depende de  $n$

$O(n)$  si  $t$  es constante

$(n+1)c$

Siendo  $t$  el tiempo de  $P(i)$

# Ejemplo: Números de Fibonacci

---

Entrada:  $n$  el número a generar

Salida:  $f_n$  el  $n$ -ésimo número de Fibonacci

```
ti=0
tj=1
for( i=1 ; i<=n ; i++)
{
    tj = tj+ti;
    ti = tj-ti;
}
fn = tj
```

**$O(1)$**

**$O(n)$**

# Ejemplo: Ordenamiento de Burbuja

Entrada: a un arreglo de números  
n el tamaño del arreglo

Salida: a ordenado

Para todo  $i=1, \dots, n-1$   $a[i] \leq a[i+1]$

```
for( i=1 ; i<n ; i++)  
    for( j=0 ; j<n ; j++)  
        if( a[j] > a[j+1] )  
            {  
                temporal = a[j+1];  
                a[j+1] = a[j];  
                a[j] = temporal;  
            }
```

**$O(1)$**   **$O(n)$**   **$O(n^2)$**



# Análisis de Algoritmos Recursivos

---

Dado un Algoritmo recursivo la complejidad se plantea como una recurrencia siguiendo la forma del algoritmo

**Nota:** la recurrencia debe representar al algoritmo no a lo que calcula

# Ejemplo: Números de Fibonacci

---

Entrada:  $n$  el número a generar

Salida:  $fn$  el  $n$ -ésimo número de Fibonacci

```
If(  $n \leq 2$  )
```

```
     $fn = 1;$ 
```

```
else
```

```
     $fn = fib(n-1) + fib(n-2)$ 
```

$$T(1) = 1$$

$$T(2) = 1$$

$$T(n) = T(n-1) + T(n-2) + 2$$

# Ejemplo: Factorial

---

Entrada: n el factorial a generar

Salida: fn el factorial de n

```
If( n == 0 )  
    fn = 1;  
else  
    fn = n*fact(n-1)
```

$$T(0) = 1$$

$$T(n) = T(n-1)+2$$



# Uso de Barómetros

---

En ocasiones es muy complicado contar todas las operaciones pues dado que pueden tener costos diferentes

Se deben contar por separado y el tiempo final depende del costo de cada tipo de operación



# Uso de Barómetros

---

Dado que lo que se quiere acotar asintóticamente el tiempo no es necesario contar todas las operaciones

Se selecciona una que sirva como barómetro para determinar el costo del algoritmo.



# Uso de Barómetros

---

Como barómetro se selecciona la operación que más se repite.

Si hay varias operaciones que se repiten aproximadamente el mismo número de veces se selecciona la más costosa

# Ejemplo: Ordenamiento de Burbuja

---

Entrada: a un arreglo de números  
n el tamaño del arreglo

Salida: a ordenado

Para todo  $i=1, \dots, n-1$   $a[i] \leq a[i+1]$

```
for( i=1 ; i<n ; i++)  
    for( j=0 ; j<n ; j++)  
        if( a[j] > a[j+1] ) ← Barómetro  
            {  
                temporal = a[j+1];  
                a[j+1] = a[j];  
                a[j] = temporal;  
            }
```



# Análisis Amortizado

---

En ocasiones en un Loop las repeticiones no tienen todas el mismo costo

Por esto el análisis debe hacerse con más cuidado

# Ejemplo: Ordenamiento de Burbuja

---

Entrada: a un arreglo de números  
n el tamaño del arreglo

Salida: a ordenado

Para todo  $i=1, \dots, n-1$   $a[i] \leq a[i+1]$

```
for( i=1 ; i<n ; i++)  
    for( j=0 ; j<(n-i) ; j++)  
        if( a[j] > a[j+1] )  
            {  
                temporal = a[j+1];  
                a[j+1] = a[j];  
                a[j] = temporal;  
            }
```

**O(1)**

# Análisis Amortizado

---

En este caso el Loop interno se repite  $n-i$  veces para cada valor de  $i$  desde 1 hasta  $n-1$ , entonces el total de repeticiones es:

$$\sum_{i=1}^{n-1} n - i = \sum_{i=1}^{n-1} i = \frac{n(n-1)}{2} = O(n^2)$$

# Ejemplo: Ordenamiento de Burbuja

Entrada: a un arreglo de números  
n el tamaño del arreglo

Salida: a ordenado

Para todo  $i=1, \dots, n-1$   $a[i] \leq a[i+1]$

```
for( i=1 ; i<n ; i++)  
    for( j=0 ; j<(n-i) ; j++)  
        if( a[j] > a[j+1] )  
            {  
                temporal = a[j+1];  
                a[j+1] = a[j];  
                a[j] = temporal;  
            }
```

$O(1)$   $n-i$   $O\left(\frac{n(n-1)}{2}\right)$   
 $= O(n)$   $= O(n^2)$

# Análisis Amortizado Ejemplo 2

---

Entrada:  $n$  el número de repeticiones por Loop

Salida: Resultado

```
for( j=0 ; j<n ; j++)  
    for( i=0 ; i<n ; i++)  
        P(i)
```

Donde:

$P(i)$  tiene costo  $i$  si  $i$  es una potencia de 2 y 1 en otro caso



## Análisis Amortizado Ejemplo 2

---

En este caso debemos considerar cuántas potencias de 2 se presentan en las  $n$  repeticiones ?

## Análisis Amortizado Ejemplo 2

---

En este caso debemos considerar cuántas potencias de 2 se presentan en las  $n$  repeticiones ?

A lo más  $\log_2(n)$

## Análisis Amortizado Ejemplo 2

---

En este caso debemos considerar cuántas potencias de 2 se presentan en las  $n$  repeticiones ?

A lo más  $\log_2(n)$ , entonces

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{\log_2(n)} 2^i + \sum_{i=1}^{n-\log_2(n)} 1 &= \frac{2^{\log_2(n)+1} - 1}{2 - 1} + n - \log_2(n) \\ &= 2n - 1 + n - \log_2(n) \\ &= 3n - \log_2(n) - 1 \\ &= O(n) \end{aligned}$$

# Análisis Amortizado Ejemplo 2

---

Entrada:  $n$  el número de repeticiones por Loop

Salida: Resultado

```
for( j=0 ; j<n ; j++)  
    for( i=0 ; i<n ; i++)  
        P(i) } O(1) } O(n) } O(n2)
```

Donde:

$P(i)$  tiene costo  $i$  si  $i$  es una potencia de 2 y 1 en otro caso

# Análisis Amortizado Ejemplo 3

---

Entrada:  $n$  el número de repeticiones por Loop

Salida: Resultado

```
for( j=0 ; j<n ; j++)  
    for( i=0 ; i<n ; i++)  
        P(i)
```

Donde:

$P(i)$  tiene costo  $n$  si  $i$  es una potencia de 2 y 1 en otro caso

## Análisis Amortizado Ejemplo 3

---

En este caso debemos considerar cuántas potencias de 2 se presentan en las  $n$  repeticiones ?

## Análisis Amortizado Ejemplo 3

---

En este caso debemos considerar cuántas potencias de 2 se presentan en las  $n$  repeticiones ?

A lo más  $\log_2(n)$

## Análisis Amortizado Ejemplo 3

---

En este caso debemos considerar cuántas potencias de 2 se presentan en las  $n$  repeticiones ?

A lo más  $\log_2(n)$ , entonces

$$\begin{aligned} \sum_{i=1}^{\log_2(n)} n + \sum_{i=1}^{n-\log_2(n)} 1 &= n \log_2(n) + n - \log_2(n) \\ &= O(n \log_2(n)) \end{aligned}$$

# Análisis Amortizado Ejemplo 3

---

Entrada:  $n$  el número de repeticiones por Loop

Salida: Resultado

```
for( j=0 ; j<n ; j++)  
    for( i=0 ; i<n ; i++)  
        P(i) }  $O(\log_2(n))$  }  $O(n \log_2(n))$  }  $O(n^2 \log_2(n))$ 
```

Donde:

$P(i)$  tiene costo  $n$  si  $i$  es una potencia de 2 y 1 en otro caso



# Diseño y Análisis de Algoritmos

## Análisis de Algoritmos

---

Dr. Jesús Ariel Carrasco Ochoa  
ariel@inaoep.mx  
Oficina 8311