



Análisis de eficiencia de algoritmos

Algorítmica. Práctica 1

Celia Arias Martínez
Miguel Ángel Fernández Gutiérrez
Sergio Quijano Rey
Lucía Salamanca López
segfault

1. Introducción
2. Análisis de algoritmos propuestos
3. Conclusión

Introducción

Análisis de eficiencia de algoritmos

- **Análisis de la eficiencia teórica:** predicción de clase de eficiencia.
- **Análisis de la eficiencia empírica:** ejecución y medición de tiempos.
- **Análisis de la eficiencia híbrida:** obtención de la constante oculta.

Consiste en analizar el peor tiempo de ejecución para decidir en qué clase de funciones en notación O grande se encuentra.

Cálculo de la eficiencia empírica

Hemos ejecutado los algoritmos y los hemos medido con `<chrono>`.

Hemos ejecutado cada etapa 100 veces y hemos hecho la media.

Cálculo de la eficiencia híbrida

Hemos procedido de dos maneras:

- Realizando la división $\frac{T(n)}{f(n)}$
- Ajustando con la curva de regresión

Análisis de algoritmos propuestos

```

1 int pivotar(double *v, const int ini, const int fin) {
2     double pivote = v[ini];
3     double aux;
4     int i = ini + 1, j = fin;
5
6     while ( i <= j ) {
7         while ( v[i] < pivote && i <= j ) i++;
8         while ( v[j] == pivote && j >= i ) j--;
9         if ( i < j ) {
10             aux = v[i];
11             v[i] = v[j];
12             v[j] = aux;
13         }
14         if ( j < ini ) {
15             v[ini] = v[j];
16             v[j] = pivote;
17         }
18         return j;
19     }
20 }

```



```

1  int Busqueda(int *v, int n, int elem){
2      int inicio = 0, fin = n-1, centro;
3
4      centro = ( inicio + fin )/2;
5
6      while ( ( inicio <= fin ) && ( v[centro] != elem ) ) {
7          if ( elem < v[centro] )
8              fin = centro - 1;
9          else {
10             inicio = centro + 1;
11             centro = ( inicio + fin ) / 2;
12         }
13     }
14
15     if( inicio > fin )
16         return -1;
17
18     return centro;
19 }

```

Búsqueda binaria (versión iterativa). Eficiencia teórica

Nos interesa el cuerpo del `while`. Sin pérdida de generalidad:

$$\text{inicio} = \frac{\text{inicio} + \text{fin}}{2}$$

Tomamos $n = \text{fin} - \text{inicio}$. En cada iteración, $n = \frac{n}{2}$.

Encontramos la iteración tal que $n_i \leq 1$

$$n_i = \frac{n}{2^i}$$

Despejando obtenemos que:

$$T(n) \in O(\log_2 n)$$

```

1 void EliminaRepetidos(double original[], int & nOriginal){
2     int i, j, k;
3
4     for ( i = 0 ; i < nOriginal ; i++ ) {
5         j = i + 1;
6         do {
7             if ( original[j] == original[i] ){
8                 for( k = j+1 ; k < nOriginal ; k++ ){
9                     original[k-1] = original[k];
10                    nOriginal--;
11                }
12            } else {
13                j++;
14            }
15        } while ( j < nOriginal );
16    }
17 }

```


Búsqueda binaria (versión recursiva)

```
1 int BuscarBinario(int *v, const int ini, const int fin, const
    int x){
2
3     int centro;
4
5     if ( ini > fin )
6         return -1;
7
8     centro = ( ini + fin ) / 2;
9
10    if ( v[centro] == x )
11        return centro;
12
13    if ( v[centro] > x )
14        return BuscarBinario( v, ini, centro-1, x );
15
16    return BuscarBinario( v, centro+1, fin, x );
17 }
```

Búsqueda binaria (versión recursiva). Eficiencia teórica

En la iteración m volvemos a llamar a la función con un tamaño $\frac{m}{2}$.

Ecuación de recurrencia:

$$T(m) = T\left(\frac{m}{2}\right) + 1$$

Sustituyendo m por 2^k y despejando, obtenemos:

$$T(2^k) - T(2^{k-1}) = 1$$

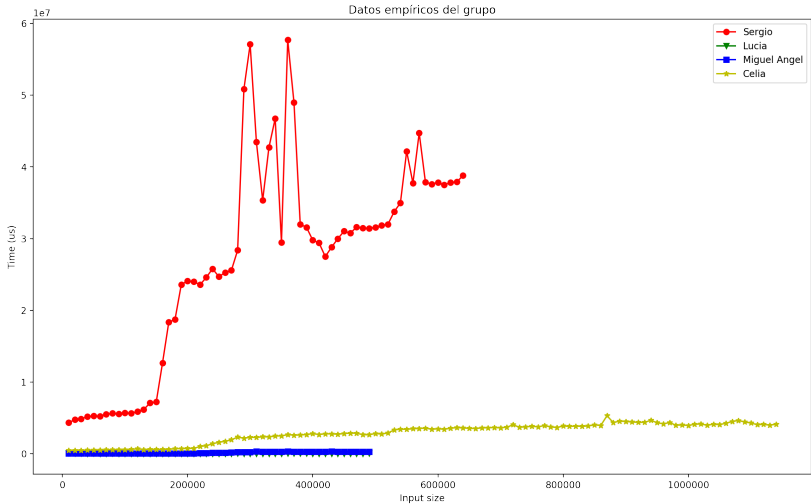
$$(x - 1)^2 = 0$$

$$T(k) = c_1 1^k + c_2 k 1^k$$

$$T(n) = c_1 + c_2 \log_2 n$$

Así que:

$$T(n) \in O(\log_2 n)$$



Búsqueda binaria (versión recursiva). Eficiencia híbrida

Constante oculta: $K = 0.8630419355569797$

Ajuste por regresión: $T(n) = 0.28166261 \cdot n \log n$

- **Error para recta (kn): 7.227564149512647 %**
- Error para cuadrática (kn^2): 56.14209694786215 %
- Error para cúbica (kn^3): 74.09603399513483 %
- Error para logarítmica ($k \log n$): 100.0 %
- **Error para n -logarítmica ($kn \log n$): 13.766671701121327 %**

```

1 void heapsort(int T[], int num_elem) {
2     for ( int i = num_elem/2; i >= 0; i-- ) {
3         reajustar(T, num_elem, i);
4     }
5     for ( int i = num_elem-1; i >= 1; i-- ) {
6         int aux = T[0];
7         T[0] = T[i];
8         T[i] = aux;
9         reajustar(T, i, 0);
10    }
11 }

```


Heap Sort

```
1 void reajustar(int T[], int num_elem, int k) {
2     int j, v = T[k];
3     bool esAPO = false;
4
5     while ( ( k < num_elem/2 ) && !esAPO ) {
6         j = 2*k + 1;
7         if ( ( j < ( num_elem - 1 ) ) && ( T[j] < T[j+1] ) )
8             j++;
9         if ( v >= T[j] )
10             esAPO = true;
11         T[k] = T[j];
12         k = j;
13     }
14
15     T[k] = v;
16 }
```

Heap Sort. Eficiencia teórica

Eficiencia de reajustar

Queremos el mayor número de iteraciones del bucle ($k < \frac{n}{2}$)

$$0 \leq k \leq n - 1$$

No queremos que j incremente \Rightarrow no entra en los `if`

$$k_i = 2k_{i-1} + c$$

Solución de la recurrencia:

$$k_i = 2^i - 1$$

Siendo el caso inicial $k_0 = 0$

Heap Sort. Eficiencia teórica

Eficiencia de reajustar

Queremos que $k = \frac{n}{2}$. Sustituimos

$$2^i - 1 = \frac{n}{2}$$

$$i = \log_2 \frac{n-2}{2}$$

$$i = \log_2 n - 2 - \log_2 2$$

$$i = \log_2 n - 2 - 1$$

Tenemos que

$$T(n) \in O(\log_2(n))$$

Heap Sort. Eficiencia teórica

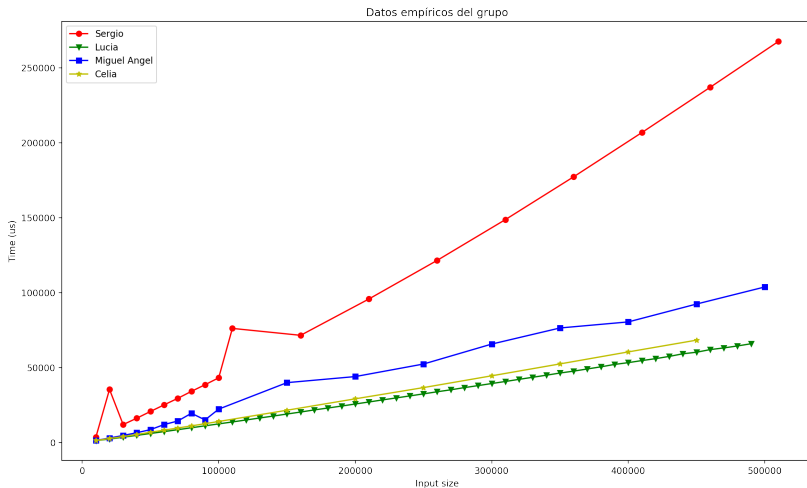
Eficiencia de heapsort

El primer `for` hace $\frac{n}{2}$ iteraciones y el segundo `for` hace $n - 1$ iteraciones

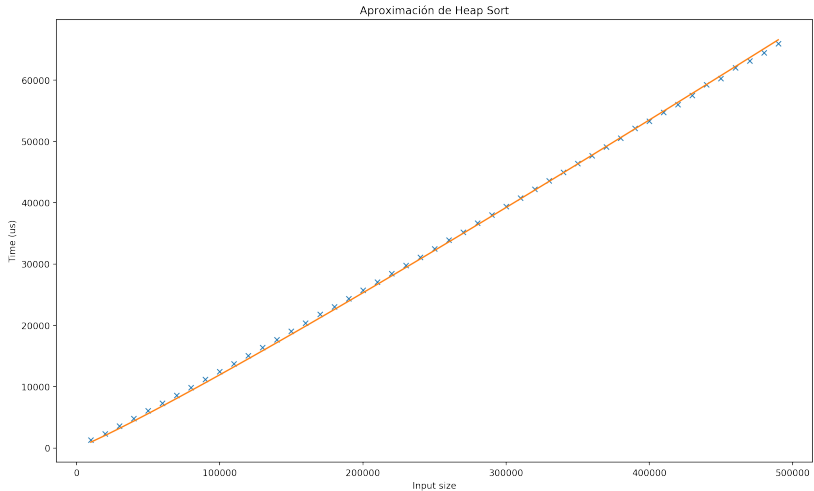
Como la eficiencia del interior del `for` es $O(\log_2 n)$ tenemos que:

$$T(n) \in O(n \log_2 n)$$

Heap Sort. Eficiencia empírica



Heap Sort. Eficiencia híbrida



Heap Sort. Eficiencia híbrida

Constante oculta: $K = 0.9753044058661043$

Ajuste por regresión: $T(n) = 0.00718669 \cdot n \log n$

- **Error para recta (kn): 0.04033354197487824 %**
- Error para cuadrática (kn^2): 27.33530020306984 %
- Error para cúbica (kn^3): 74.09603399513483 %
- Error para logarítmica ($k \log n$): 100.0 %
- **Error para n -logarítmica ($kn \log n$): 0.04894682223025979 %**

Bubble Sort

```
1 void burbuja(int v[], int n) {  
2     int aux;  
3  
4     for ( int i = inicial, i < final-1; i++ ) {  
5         for ( j = final-1; j > i; j-- ) {  
6             if ( v[j] < v[j-1] ) {  
7                 aux = v[j];  
8                 v[j] = v[j-1];  
9                 v[j-1] = aux;  
10            }  
11        }  
12    }  
13 }
```


Bubble Sort. Eficiencia teórica

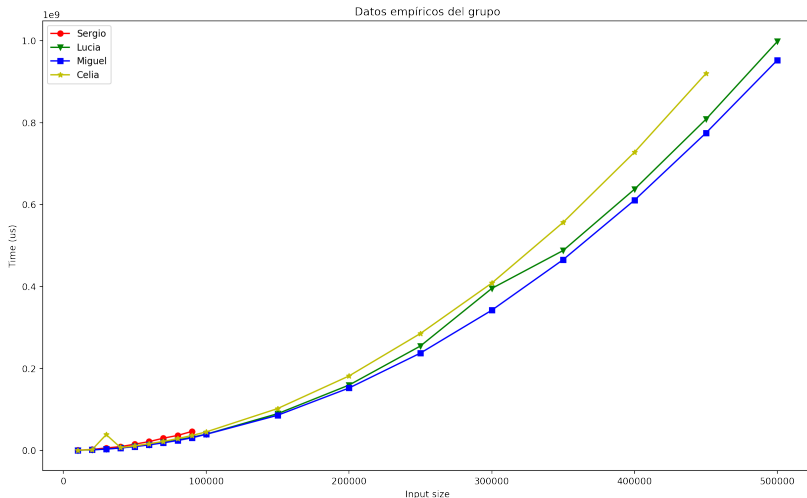
El for interno se ejecuta desde $\text{fin}-1$ hasta i iteraciones y se ejecuta desde 0 hasta $\text{fin}-2$.

$$T(n) = \sum_{i=0}^{n-1} n - i - 1 = n^2 - \frac{(n-2)(n-1)}{2} - 5$$

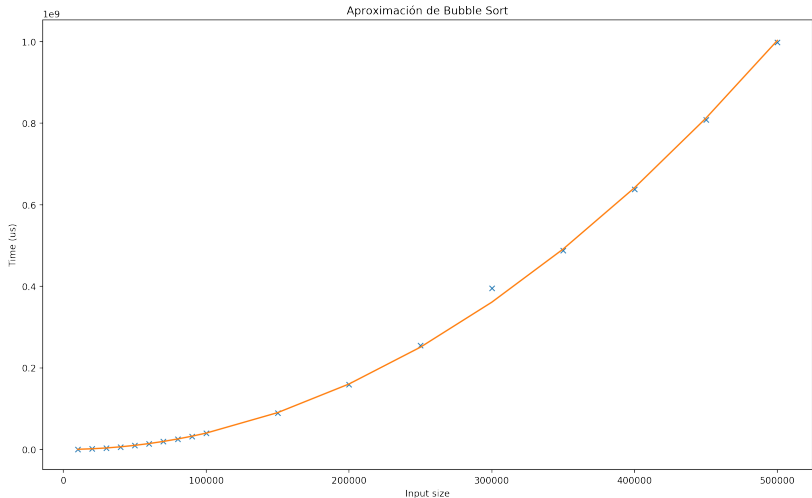
Por lo tanto

$$T(n) \in O(n^2)$$

Bubble Sort. Eficiencia empírica



Bubble Sort. Eficiencia híbrida



Bubble Sort. Eficiencia híbrida

Constante oculta: $K = 1.019659179330859$

Ajuste por regresión: $T(n) = 0.00401246 \cdot n^2$

- Error para recta (kn): 6.15853318137504 %
- **Error para cuadrática (kn^2): 0.08527050249560174 %**
- Error para cúbica (kn^3): 5.41027219494451 %
- Error para logarítmica ($k \log n$): 100.0 %
- Error para n -logarítmica ($kn \log n$): 10.096552530276018 %

Merge Sort

```
1 static void mergesort_lims(int T[], int inicial, int final) {
2     if ( final-inicial < UMBRAL_MS )
3         insercion_lims(T, inicial, final);
4     else {
5         int k = (final - inicial)/2;
6         int * U = new int [k - inicial + 1];
7         assert(U); int l, l2;
8         for (l = 0, l2 = inicial; l < k; l++, l2++)
9             U[l] = T[l2];
10        U[l] = INT_MAX;
11        int * V = new int [final - k + 1];
12        assert(V);
13        for (l = 0, l2 = k; l < final - k; l++, l2++)
14            V[l] = T[l2];
15        V[l] = INT_MAX;
16        mergesort_lims(U, 0, k); mergesort_lims(V, 0, final-k);
17        fusion(T, inicial, final, U, V);
18        delete[] U; delete[] V;
19    }
20 }
```

Merge Sort

```
1 static void fusion(int T[], int inicial, int final, int U[], int
   V[]) {
2     int j = 0, k = 0;
3     for ( int i = inicial; i < final; i++ ) {
4         if (U[j] < V[k]) {
5             T[i] = U[j];
6             j++;
7         } else {
8             T[i] = V[k];
9             k++;
10        }
11    }
12 }
```

Merge Sort. Eficiencia teórica

Eficiencia de fusión

Tiene un bucle for que se repite final-inicial por tanto:

$$T(n) \in O(n)$$

Merge Sort. Eficiencia teórica

Eficiencia de mergesort

Las dos llamadas a mergesort se hacen sobre vectores cuyo tamaño es la mitad que el original.

$$T(m) = 2T\left(\frac{m}{2}\right) + n$$

Sustituyendo m por 2^k y despejando:

$$T(2^k) - 2T(2^{k-1}) = 2^k$$

$$(x - 2)^2 = 0$$

$$T(k) = c_1 * 2^k + c_2 * k * 2^k$$

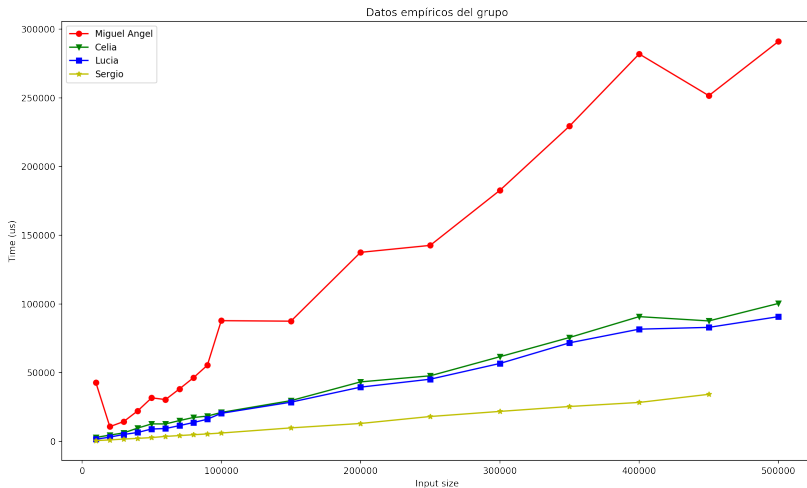
$$T(n) = c_1 * n + c_2 * \log_2 n * n$$

Obtenemos que:

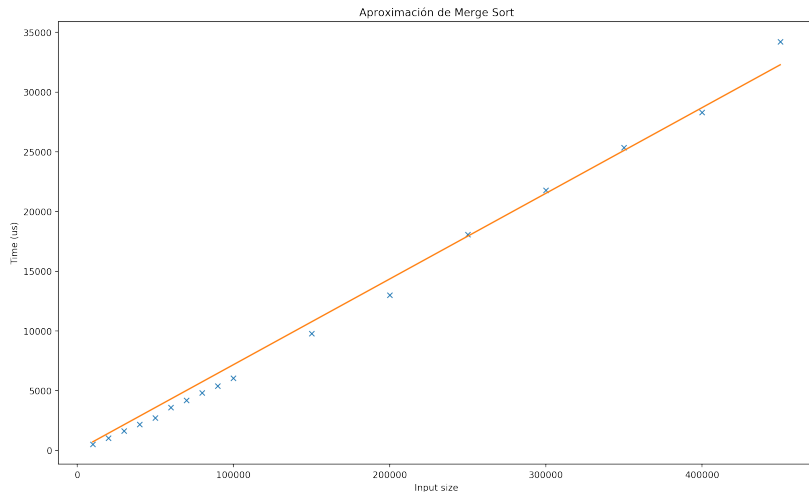
$$T(n) \in O(n \log_2 n)$$

Observación: para tamaños pequeños se ejecutará inserción ($O(n^2)$)

Merge Sort. Eficiencia empírica



Merge Sort. Eficiencia híbrida



Merge Sort. Eficiencia híbrida

Constante oculta: $K = 1.1670955046281213$

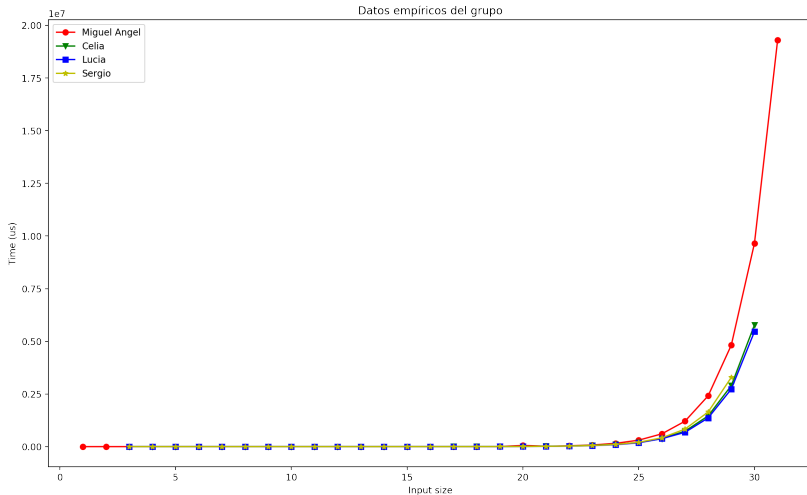
Ajuste por regresión: $T(n) = 0.07175341 \cdot n \log n$

- Error para recta (kn): 0.3473246336299704 %
- Error para cuadrática (kn^2): 14.334551135315282 %
- Error para cúbica (kn^3): 37.228355082448616 %
- Error para logarítmica ($k \log n$): 100.0 %
- **Error para n -logarítmica ($kn \log n$): 0.246638483904476 %**

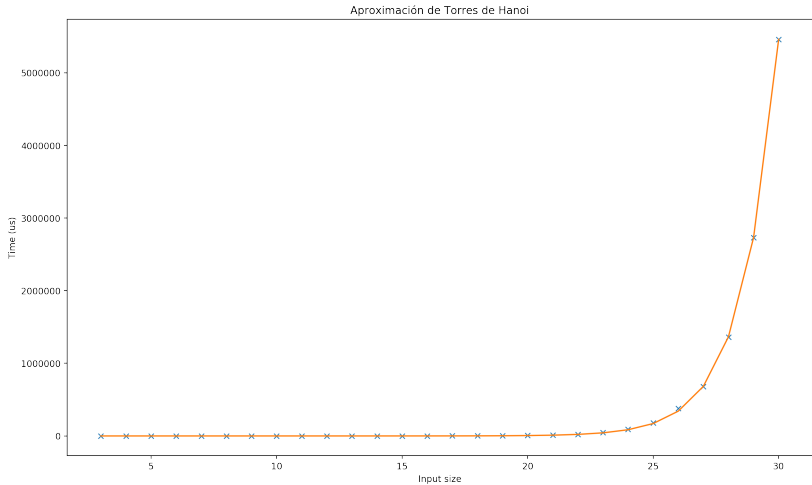
Hanoi

```
1 void hanoi(int M, int i, int j) {  
2     if ( M > 0 ) {  
3         hanoi(M-1, i, 6-i-j);  
4         hanoi(M-1, 6-i-j, j);  
5     }  
6 }
```


Hanoi. Eficiencia empírica



Hanoi. Eficiencia híbrida



Hanoi. Eficiencia híbrida

Constante oculta: $K = 0.7263436302553232$

Ajuste por regresión: $T(n) = 0.00508635 \cdot 2^n$

- Error para recta (kn): 76.01343903600339 %
- Error para cuadrática (kn^2): 71.13401593179258 %
- Error para cúbica (kn^3): 57.61256154034523 %
- Error para exponencial (ke^n): 3.1920070654956563 %
- **Error para potencial ($k2^n$): 0.004591299781178793 %**
- Error para logarítmica ($k \log n$): 100.0 %

Conclusión

Conclusión

El análisis teórico ha sido correcto: correcta regresión.

Lo que más influye es la eficiencia del algoritmo.

Dependencia del computador: arquitecturas diferentes y prestaciones diferentes dan lugar a resultados diversos.

