

# Algorítmica: práctica 2

Mezclando  $k$  vectores ordenados

Grupo 2

Sofía Almeida Bruno      Antonio Coín Castro      María Victoria Granados Pozo  
Miguel Lentisco Ballesteros      José María Martín Luque

6 de abril de 2017

## Introducción

El objetivo de esta práctica es diseñar un algoritmo *divide y vencerás* que se encargue de combinar  $k$  vectores ordenados. Además tenemos que analizar su eficiencia, implementarlo y compararlo con un algoritmo clásico.

## Algoritmo clásico

---

```
1  /**
2   * EJERCICIO 4: mezcla de k vectores ordenados
3   *
4   * Generador de ejemplo para el problema de mezcla de k vectores ordenados. Para obtener
      vectores
5   * ordenados de forma creciente, cada uno con n elementos, se genera un vector de tamaño k*n
6   * con todos los enteros entre 0 y k*n-1 ordenados.
7   *
8   * Se lanzan entonces k iteraciones de un algoritmo
9   * de muestreo aleatorio de tamaño n para obtener los k vectores. Están ordeados porque el
10  * algoritmo de muestreo mantiene el orden.
11  *
12  */
13
14  #include <iostream>
15  #include <ctime>
16  #include <cstdlib>
17  #include <climits>
18  #include <cassert>
19
20  using namespace std;
21
22  #define PRINT_VECTOR 0
23
24  /**
25   * Genera un número uniformemente distribuido en el
26   * intervalo [0,1)
27   */
28  double uniforme() {
29      int t = rand();
30      double f = ((double) RAND_MAX + 1.0);
31      return (double) t/f;
32  }
33
34  /**
35   * Imprime el contenido de k vectores
36   */
37  void imprimir_vector(int* T, int n) {
38      for (int i = 0; i < n; i++) {
39          cout << T[i] << " ";
40      }
41      cout << " " << endl;
42  }
43
44  /**
45   * Mezcla dos vectores ordenados en un tercero
```

```

46  */
47  void merge(int T1[], int T2[], int S[], int n1, int n2) {
48      int p1 = 0, p2 = 0, p3 = 0;
49
50      while (p1 < n1 && p2 < n2) {
51          if (T1[p1] <= T2[p2]) {
52              S[p3] = T1[p1];
53              p1++;
54          }
55          else {
56              S[p3] = T2[p2];
57              p2++;
58          }
59
60          p3++;
61      }
62
63      while (p1 < n1) {
64          S[p3++] = T1[p1++];
65      }
66
67      while (p2 < n2) {
68          S[p3++] = T2[p2++];
69      }
70  }
71
72  /**
73   * Mezcla k vectores ordenados en un vector solución
74   */
75  int* mezcla_vectores(int** T, int k, int n) {
76      int* S = new int[k*n]; // Vector mezcla
77      assert(S);
78
79      if (k > 1) {
80          int* aux = new int [k*n];
81          assert(aux);
82
83          // Primera mezcla
84          merge(T[0], T[1], S, n, n);
85
86          // Resto de mezclas
87          for (int i = 2; i < k; i++) {
88              merge(S, T[i], aux, i*n, n);
89              swap(S, aux); // Intercambiamos punteros
90          }
91
92          delete [] aux;
93      }
94
95      else {
96          for (int i = 0; i < n; i++) {
97              S[i] = T[0][i];
98          }
99      }
100
101      return S;

```

```

102 }
103
104 int main(int argc, char * argv[]) {
105     if (argc != 3) {
106         cerr << "Formato " << argv[0] << ": <num_elem>" << " <num_vect>" << endl;
107         return -1;
108     }
109
110     int n = atoi(argv[1]); // número de elementos
111     int k = atoi(argv[2]); // número de vectores
112
113     int** T;
114     T = new int* [k];
115     assert(T);
116
117     for (int i = 0; i < k; i++)
118         T[i] = new int [n];
119
120     int N = k*n;
121     int* aux = new int [N];
122     assert(aux);
123
124     // Genera todos los enteros entre 0 y k*n-1
125     srand(time(0));
126     for (int j = 0; j < N; j++)
127         aux[j] = j;
128
129     // Para cada uno de los k vectores se lanza el algoritmo S (sampling) de Knuth
130     for (int i = 0; i < k; i++) {
131         int t = 0;
132         int m = 0;
133
134         while (m < n) {
135             double u = uniforme();
136
137             if ((N - t) * u >= (n - m)) {
138                 t++;
139             }
140
141             else {
142                 T[i][m] = aux[t];
143                 t++;
144                 m++;
145             }
146         }
147     }
148
149     delete [] aux;
150
151     #if PRINT_VECTOR
152     // Imprimir los k vectores
153     for (int i = 0; i < k; i++) {
154         cout << "Vector " << i + 1 << ": ";
155         imprimir_vector(T[i], n);
156     }
157     #endif

```

```

158
159     int* S;
160     clock_t t_antes = clock();
161     // Mezclamos los k vectores por el algoritmo clásico
162     S = mezcla_vectores(T, k, n);
163     clock_t t_despues = clock();
164     cout << k << " " << ((double)(t_despues - t_antes)) / CLOCKS_PER_SEC << endl;
165
166     #if PRINT_VECTOR
167         cout << endl << "Vector mezcla: ";
168         imprimir_vector(S, k*n);
169     #endif
170
171     delete [] S;
172
173     for (int i = 0; i < k; i++)
174         delete [] T[i];
175
176     delete [] T;
177
178     return 0;
179 }

```

---

**Eficiencia teórica**

**Eficiencia empírica**

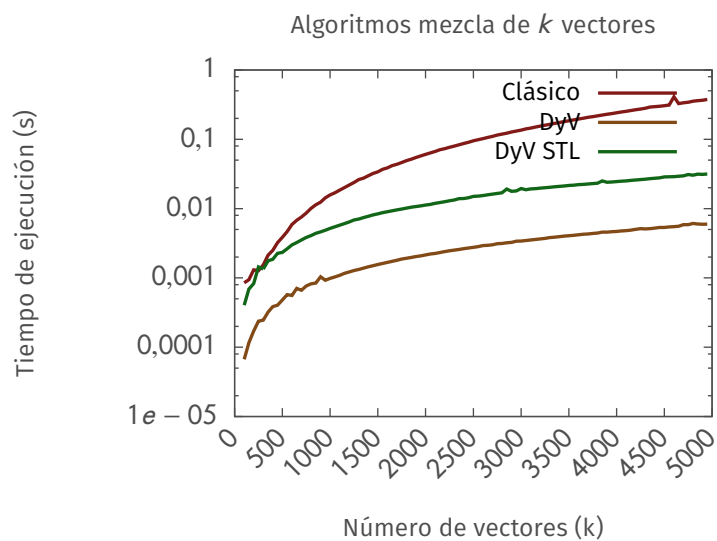
**Eficiencia híbrida**

## **Algoritmo *divide y vencerás***

**Eficiencia teórica**

**Eficiencia empírica**

**Eficiencia híbrida**



## **Algoritmos de ordenación**

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

**Burbuja**

Revisa cada elemento de la lista con el siguiente, intercambiándose de posición si no están en el orden correcto. Su eficiencia teórica es  $O(n^2)$ .

### **Inserción**

Consideramos el elemento  $N$ -ésimo de la lista y lo ordenamos respecto de los elementos desde el primero hasta el  $N-1$ -ésimo. Su eficiencia teórica es  $O(n^2)$ .

### **Selección**

Consiste en encontrar el menor de todos los elementos de la lista e intercambiarlo con el de la primera posición. Luego con el segundo, y así sucesivamente hasta ordenarlo todo. De nuevo, su eficiencia teórica es  $O(n^2)$ .

### **Eficiencia $O(n \log n)$**

#### **Mergesort**

Se basa en la técnica de divide y vencerás. Consiste en dividir la lista en sublistas de la mitad de tamaño, ordenando cada una de ellas de forma recursiva. Si el tamaño de la lista es 0 ó 1 la lista ya está ordenada. Para acabar juntamos todas las sublistas en una sola. Su eficiencia teórica es  $O(n \log n)$ .

En este caso, podemos observar ciertas anomalías en la gráfica, pues presenta unos *picos* para ciertos tamaños del vector. No sabemos bien a qué puede ser debido, pues hemos realizado cuidadosamente la ejecución en varias máquinas, así como en distintos sistemas operativos, obteniendo siempre el mismo resultado.

#### **Quicksort**

También se basa en la técnica de divide y vencerás. En primer lugar elegimos un elemento de la lista, que llamaremos *pivote*. A continuación los elementos de la lista se ordenarán de forma que la derecha del pivote queden los mayores que él, y a la izquierda los menores. De esta forma dividimos la lista en dos sublistas, la de la derecha y la de la izquierda. Repetiremos el proceso mientras las sublistas tengan más de un elemento. Su eficiencia teórica también es  $O(n \log n)$ .

#### **Heapsort**

Este algoritmo consiste en almacenar todos los elementos del vector a ordenar en una estructura de datos llamada montículo (*heap*). Luego, se extrae el nodo que queda como nodo raíz del montículo (cima) en sucesivas iteraciones obteniendo el conjunto ordenado. Basa su funcionamiento en una propiedad de los montículos, por la cual, la cima contiene siempre el menor elemento (o el mayor, según se haya definido el montículo) de todos los almacenados en él. Su eficiencia teórica es  $O(n \log n)$ .

## Otros algoritmos

### Floyd

Es un algoritmo de análisis sobre grafos para encontrar el camino mínimo en grafos ponderados. El algoritmo compara todos los posibles caminos a través del grafo entre cada par de vértices. Es un ejemplo de **programación dinámica**, y su eficiencia teórica es  $O(n^3)$ .

### Hanoi

Hay tres pilas de discos, llamadas origen, auxiliar y destino. La primera de ellas está ordenada según tamaño creciente de los discos, de arriba hacia abajo. Se moverá un disco de la pila origen a la destino si hay un único disco en la pila origen. En caso contrario, se moverán todos los discos a la auxiliar, excepto el más grande. Por último, moveremos el disco mayor al destino, y movemos los  $n - 1$  restantes encima del mayor. El número de pasos crece exponencialmente con el número de discos, y su eficiencia teórica es  $O(2^n)$ .



## **Cálculo de la eficiencia empírica**

Puesto que la eficiencia teórica de cada algoritmo es diferente, no podemos realizar las mediciones para los mismos valores de entrada en todos los algoritmos. Así, los agrupamos según su orden de eficiencia.

Para el cálculo de la eficiencia empírica, hemos utilizado un *script* que realiza tantas ejecuciones de cada algoritmo como le indiquemos, tomando como parámetros el valor inicial, el incremento, y el valor final de los datos de entrada.

Las gráficas anteriores han sido realizadas a partir de los datos recogidos en las siguientes tablas.

### **Tablas**

## Gráficos comparativos

A continuación se muestra una serie de gráficos que corresponden a la comparación de aquellos algoritmos que son de un mismo orden.

### Algoritmos que son $O(n^2)$

Observamos que el algoritmo **burbuja** es claramente más lento para estos valores. Esto se verá reflejado cuando calculemos los valores de las constantes ocultas en la eficiencia híbrida.

### Algoritmos que son $O(n \log n)$

Estos algoritmos se ejecutan en tiempos similares, aunque **quicksort** es ligeramente más rápido, manteniendo de forma uniforme la diferencia con los otros dos algoritmos a medida que aumenta el número de valores.

### Algoritmos de ordenación

En este último gráfico, puede observarse claramente la tendencia de los algoritmos cuyo orden de eficiencia es  $O(n \log n)$  a ser más rápidos que aquellos que son  $O(n^2)$ . Se ha utilizado una escala logarítmica para poder representar todos los algoritmos en un mismo gráfico.

## Cálculo de la eficiencia híbrida

A continuación se recogen los gráficos que muestran tanto la eficiencia empírica como la función ajustada o *eficiencia híbrida* de cada algoritmo. Para el ajuste, se ha utilizado la función que corresponde en cada caso a la eficiencia teórica de cada algoritmo. Además, utilizamos el mayor número de constantes ocultas posibles, a fin de que el ajuste sea mejor.

El valor de estas constantes ocultas puede verse reflejado también en las gráficas. Son precisamente estas constantes las que hacen que un algoritmo se ejecute más rápidamente que otro, aunque tengan el mismo orden de eficiencia teórica.

### Eficiencia $O(n^2)$

Para ajustar los algoritmos de ordenación cuadráticos hemos usado una función  $f(x)$  de la forma:

$$f(x) = a_0x^2 + a_1x + a_2$$

Con ayuda de gnuplot hemos calculado los valores de las constantes ocultas, así como la gráfica que muestra tanto el ajuste como los valores experimentales.

### **Eficiencia $O(n \log n)$**

La función utilizada para ajustar los valores en los algoritmos de ordenación de orden superlineal es:

$$f(x) = a_0 x \log(x) + a_1 x + a_2$$

### **Eficiencia $O(n^3)$**

En el caso del algoritmo de Floyd la función  $f(x)$  utilizada es:

$$f(x) = a_0 x^3 + a_1 x^2 + a_2 x + a_3$$

.

### **Eficiencia $O(2^n)$**

Por último, ajustamos el algoritmo de Hanoi mediante la función:

$$f(x) = a_0 2^{a_1 x + a_2}$$

obteniendo el resultado mostrado a continuación.

En general, las constantes ocultas tienen un valor muy pequeño, en algunos casos del orden de  $10^{-9}$ . Esto es porque el ordenador ejecuta los algoritmos en cuestión de segundos o milésimas de segundo, para los tamaños de entrada relativamente “pequeños” que hemos introducido.

## Comparativa según optimización y sistema operativo

Hemos elegido un representante de cada orden de eficiencia, y hemos realizado una comprativa para analizar cómo varían los tiempos de ejecución según el sistema operativo y el nivel de optimización.

Para cada algoritmo seleccionado veremos dos gráficas: una que compara la ejecución sin optimización en los sistemas operativos *macOS* y *Linux*; y otra que compara la ejecución en *Linux* con los distintos tipos de optimización del compilador.

**Representante de  $O(n^2)$  : Inserción**

**Representante de  $O(n \log n)$  : Quicksort**

**Representante de  $O(n^3)$  : Floyd**

**Representante de  $O(2^n)$  : Hanoi**

Podemos observar en los cuatro casos que las variaciones entre ejecuciones en distintos sistemas operativos es prácticamente inapreciable, salvo alguna excepción. Del mismo modo, los tiempos de ejecución disminuyen significativamente, en general, de manera proporcional al nivel de optimización, tal y como cabía esperar.

## **Ajuste con otras funciones**

Veamos por último lo que ocurre si intentamos ajustar los datos recogidos experimentalmente a una función que no coincide con la eficiencia teórica del algoritmo.

Observamos que la curva ajustada y los datos experimentales no coinciden apenas que en unos cuantos puntos. Esto era de esperar, pues hemos ajustado los datos con funciones que difieren notablemente de su eficiencia teórica.

## **Anexo**

### **Características de los ordenadores donde se ha ejecutado**

1. Apple MacBook Pro, Intel(R) Core(TM) i5-5257U CPU @ 2.70GHz, 8GB RAM.  
Compilador: clang-800.0.38  
Sistema operativo: macOS Sierra
2. Dell XPS 13, Intel(R) Core(TM) i5-7200U CPU @ 2.50GHz, 8GB RAM.  
Compilador: g++ 6.3.1  
Sistema operativo: Arch Linux