

Algorítmica

Curso 2023-2024

Grupo Viterbi



PRÁCTICA 2-DIVIDE Y VENCERÁS

Integrantes:

Miguel Ángel De la Vega Rodríguez	miguevrod@correo.ugr.es
Alberto De la Vera Sánchez	joaquin724@correo.ugr.es
Joaquín Avilés De la Fuente	adelaveras01@correo.ugr.es
Manuel Gomez Rubio	e.manuelgmez@go.ugr.es
Pablo Linari Perez	e.pablolinari@go.ugr.es

Facultad de Ciencias UGR
Escuela Técnica Ingeniería Informática UGR
Granada
2023-2024

Índice general

1 Autores	3
2 Equipo de trabajo	4
3 Objetivos	5
4 Definicion Problema	6
4.1 Problema 1: Subsecuencia de suma máxima	6
4.2 Problema 2: Enlosar un espacio	6
4.3 Problema 3: Viajante de comercio	6
5 Algoritmo Especifico	8
5.1 Problema 1: Subsecuencia de suma máxima.	8
5.1.1 Estudio teórico	8
5.1.2 Estudio empírico	9
5.1.3 Estudio híbrido	9
5.2 Problema 2: Enlosar un espacio	10
5.3 Problema 3: Viajante de comercio	10
5.3.1 Estudio teórico	10
5.3.2 Estudio empírico	11
5.3.3 Estudio híbrido	12
6 Algoritmo Divide y Vencerás	14
6.1 Problema 1: Subsecuencia de suma máxima.	14
6.1.1 Estudio teórico	14
6.1.2 Estudio empírico	15
6.1.3 Estudio híbrido	16
6.1.4 Cálculo del umbral teórico	16
6.2 Problema 2: Enlosar un espacio	17
6.2.1 Estudio teórico	17
6.3 Problema 3: Problema del viajante de comercio.	19
6.3.1 Estudio teórico	19
6.3.2 Estudio Empírico	20
7 Conclusiones	22

Autores

- **Miguel Ángel De la Vega Rodríguez:** 20%
 - Plantilla y estructura del documento \LaTeX
 - Programación Viajante
 - Programación SumaMax (DyV)
 - Tests de eficiencia
- **Joaquín Avilés De la Fuente:** 20%
 - Programacion SumaMax (DyV)
 - Programación Viajante (DyV)
 - Estudio eficiencia teórica algoritmos específicos y DyV
 - Tests de eficiencia
- **Alberto De la Vera Sánchez:** 20%
 - Redacción \LaTeX
 - Estudio de umbrales teóricos y empíricos de DyV
 - Graficas y ajustes
- **Manuel Gomez Rubio** 20%
 - Programacion SumaMax (Kadane)
 - Programacion Loquetas
- **Pablo Linari Pérez:** 20%
 - Programacion SumaMax (Kadane)
 - Programacion Loquetas

Apartado 2

Equipo de trabajo

- **Miguel Ángel De la Vega Rodríguez:** (Ordenador donde se ha realizado el compute)
 - AMD Ryzen 7 2700X 8-Core
 - 16 GB RAM DDR4 3200 MHz
 - NVIDIA GeForce GTX 1660 Ti
 - 1 TB SSD NVMe

Apartado 3

Objetivos

En esta práctica, se pretende resolver problemas de forma eficiente aplicando la técnica de Divide y Vencerás. Para ello, se han planteado varios problemas cuya solución es conocida (excepto para el problema del viajante), y se han implementado algoritmos que los resuelven mediante el método convencional y mediante la técnica de Divide y Vencerás. Posteriormente, se ha buscado un umbral en el cual ambos tengan el mismo tiempo de ejecución, finalmente, se ha buscado el umbral óptimo para cada problema.

Apartado 4

Definicion Problema

Para esta práctica se han planteado tres problemas diferentes, cada uno de ellos con una solución conocida y que se ha implementado mediante la técnica de Divide y Vencerás. Los problemas planteados son los siguientes:

4.1 Problema 1: Subsecuencia de suma máxima

Dado un vector de enteros, se pide encontrar la subsecuencia de suma máxima, es decir, secuencia de elementos consecutivos tanto positivos como negativos cuya suma sea la suma máxima posible. Para ello, se han implementado dos algoritmos, uno que resuelve el problema mediante la técnica de Divide y Vencerás y otro que lo resuelve mediante el algoritmo de Kadane.

4.2 Problema 2: Enlosar un espacio

Dado un espacio de tamaño $n \times n$ (tomaremos una habitación cuadrada), donde $n = 2^k$ para algún $k \geq 1$ y un conjunto de losas en forma de «ele», se pide encontrar la forma de enlosar dicho espacio con este tipo de losas teniendo en cuenta que debemos dejar un espacio de 2×2 tamaño 1×1 sin enlosar que será lo que llamaremos en este problema un sumidero.

La posición del sumidero será proporcionada por el problema indicada así por la celda $A[i][j]$ tq $0 \leq i, j \leq n-1$ de nuestra matriz. Para cada baldosa que coloquemos en la matriz le asociaremos un identificador (entero) distinto.

4.3 Problema 3: Viajante de comercio

Dado un conjunto de puntos en un plano, se pide encontrar el camino más corto que pase por todos los puntos y vuelva al punto de partida. La representación de este problema viene dada por un viajante que necesita recorrer una serie de ciudades marcadas con puntos en un mapa y debemos indicar el camino más corto para recorrerlos todos y volver a su casa.

Para calcular la distancia entre dos puntos usaremos la distancia euclídea, es decir, dados los puntos (x_1, y_1) y (x_2, y_2) la distancia entre ellos será

$$\text{dist}((x_1, y_1), (x_2, y_2)) = \sqrt{(x_1 - x_2)^2 + (y_1 - y_2)^2}$$

Para ello, se han implementado dos algoritmos, uno que resuelve el problema mediante la técnica de Divide y Vencerás, que divide el problema en subproblemas más pequeños y los resuelve de forma recursiva, y otro algoritmo de fuerza bruta que resuelve el problema de forma exacta, que como veremos más adelante en este

documento no puede superar la cantidad de 12 puntos, pues al tener una eficiencia de $O(n!)$, para $n > 12$ el tiempo de ejecución es inviable.

Para la medición de tiempos de ejecución, se han usado los siguientes tamaños de problema:

- **Problema 1:** Tamaños de problema de 25000 a 5000000 con saltos de 25000
- **Problema 2:** Tamaños de problema de 4 a 10
- **Problema 3:** Tamaños de problema de 50 a 30000 con saltos de 1000. Destacar que hemos hecho otros tests con tamaños de problema mayores, pero usando archivos de tipo texto donde se identifican ciudades de un país y sus coordenadas.

Apartado 5

Algoritmo Especifico

En este apartado, estudiaremos la eficiencia teórica, empírica e híbrida de los algoritmos específicos de cada uno de los problemas.

5.1 Problema 1: Subsecuencia de suma máxima.

Para el primer problema, el algoritmo específico que empleamos es el algoritmo de Kadane.

5.1.1 Estudio teórico

```
1  int kadane(int *a, int size){
2      int max_global = a[0];
3      int max_current = a[0];
4
5      for (int i = 1; i < size; i++) {
6          max_current = max(a[i], max_current + a[i]);
7          if (max_current > max_global) {
8              max_global = max_current;
9          }
10     }
11     return max_global;
12 }
```

Como podemos observar la eficiencia del código en las líneas 6-8, tienen eficiencia $O(1)$. Por tanto, su tiempo de ejecución es constante y notaremos por a . Luego, el bucle `for` se ejecutará $(size - 1) - i + 1$ veces, es decir, $size - i$ veces. Sabiendo que el resto de líneas del código tienen eficiencia $O(1)$, tenemos el siguiente resultado

$$\sum_{i=initial}^{size-1} a$$

Tomaremos $size = n$ e $inicial = 1$ para simplificar el cálculo y veamos que obtenemos ahora

$$\sum_{i=1}^{n-1} a = a \cdot \sum_{i=1}^{n-1} 1 = a \cdot (n - 1)$$

Es claro que $a \cdot (n - 1) \in O(n)$ y por tanto la eficiencia teórica del algoritmo de Kadane es $O(n)$.

5.1.2 Estudio empírico

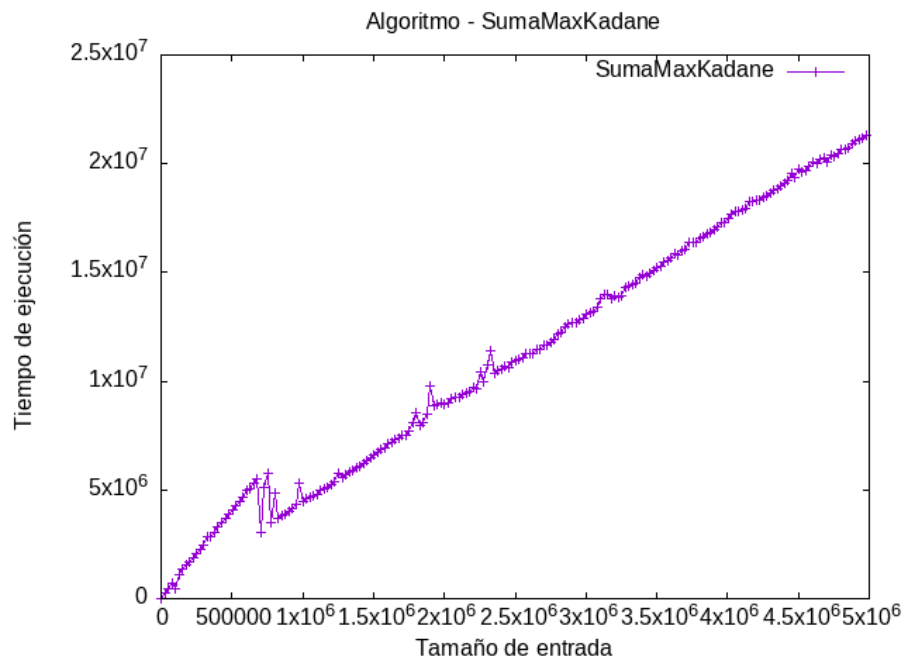


Figura 5.1: Ejecución algoritmo SumaMaxKadane

5.1.3 Estudio híbrido

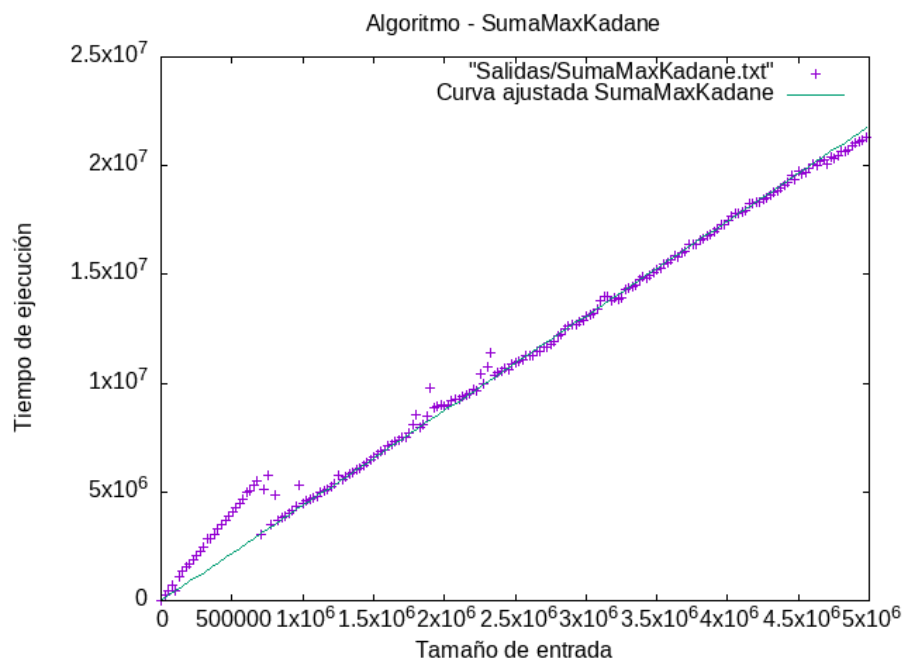


Figura 5.2: Ajuste híbrido

Tras la interpretación de los datos empíricos en gnuplot y de la formula teorica del método, obtenemos que las constantes ocultas son:

$$T_{Kadane} = 1.64263x + 0.996451$$

5.2 Problema 2: Enlosar un espacio

Para el segundo problema el algoritmo específico que empleamos para resolver el problema es el siguiente :

```

1
2 void resuelve2(int i,int j,int n, vector<vector<int>> & mat){
3     losas++;
4     for(int l = 0; l< n; l++){
5         for(int k = 0; k<n; k++){
6             if(mat[i+l][j+k] == 0){
7                 mat[i+l][j+k] = losas;
8             }
9         }
10    }
11 }
12

```

El código consiste en rellenar las posiciones de una matriz 2x2 con un valor entero en las posiciones donde el valor sea 0. Podemos observar que hay dos bucles for anidados los cuales son $O(n)$ y el interior del bucle más profundo es $O(1)$ por tanto la eficiencia de este código es de $O(n^2)$

5.3 Problema 3: Viajante de comercio

Para el tercer problema el algoritmo específico que empleamos para resolver el problema es el siguiente :

5.3.1 Estudio teórico

```

1
2 vector<Point> bruteForceTSP(const std::vector<Point>& points) {
3     std::vector<int> permutation(points.size());
4
5     std::iota(permutation.begin(), permutation.end(), 0);
6
7     double minDistance = std::numeric_limits<double>::max();
8     std::vector<int> bestPermutation;
9     do {
10         double distance = 0;
11         for (int i = 0; i < permutation.size() - 1; ++i) {
12             distance += points[permutation[i]].distanceTo(
13                 points[permutation[i + 1]]);
14         }
15         distance += points[permutation.back()].distanceTo(
16             points[permutation.front()]);
17         if (distance < minDistance) {
18             minDistance = distance;
19             bestPermutation = permutation;
20         }
21     } while (next_permutation(permutation.begin(), permutation.end()));
22 }

```

```

19         }
20     } while (std::next_permutation(permutation.begin(),
21                                   permutation.end()));
22
23     std::vector<Point> bestPath;
24
25     for (int index : bestPermutation) {
26         bestPath.emplace_back(points[index]);
27     }
28
29     return bestPath;

```

Destacar que hemos implementado una clase Point que no tiene nada en particular, pues solo se ha implementado como método útil el método **distanceTo(const &Point p)** que calcula la distnacia entre dos puntos mediante la distnacia euclídea, veámoslo:

```

1     double distanceTo(const Point &p) const {
2         return sqrt(pow(x - p.x, 2) + pow(y - p.y, 2));
3     }

```

Para estudiar la eficiencia de dicho algoritmo hay que tener claro como funcionan ciertas funciones de las librerías de C++, así como su eficiencia teórica. En este caso, la función **std::iota** tiene eficiencia $O(n)$ y se encarga de rellenar un **vector<int>** con una permutación que se inicia en 0 (último parámetro dado) y acaba en $n - 1$ (tamaño del vector), definido a partir de los puntero al inicio y final del vector.

Por otro lado, la función **std::next_permutation** tiene eficiencia $O(n)$ y se encarga de generar la siguiente permutación posible, devolviendo false si ya ha devuelto todas las permutaciones posible. Por tanto, el bucle do-while se ejecutará $n!$ veces, donde n es el tamaño del vector de puntos.

Por ahora tenemos una eficiencia de $O(n)$ en la llamda a la función **std::iota**, el bucle **do-while**, que a continuación veremos su eficiencia, y el bucle for de la línea 24 que es claro que tiene eficiencia $O(n)$ pues recorre la mejor permutación con n elementos, es decir, tenemos que la eficiencia teórica de dicha función es $\max\{O(\text{bucle do-while}), O(n)\}$.

Dentro del bucle **do-while** tenemos un bucle for que recorre la permutación de tamaño n y realiza una operación de eficiencia $O(1)$, por tanto, la eficiencia del bucle for es $O(n)$. El resto de operaciones de dicho bucle son de eficiencia $O(1)$, por lo que la eficiencia del bucle **do-while** es $O(n \cdot n!)$, es decir, la eficiencia de la función es $O(n \cdot n!)$.

5.3.2 Estudio empírico

En esta parte el estudio empírico lo hemos realizado hasta el valor $n=13$ ya que sino el tiempo de ejecución pasaba a ser excesivo

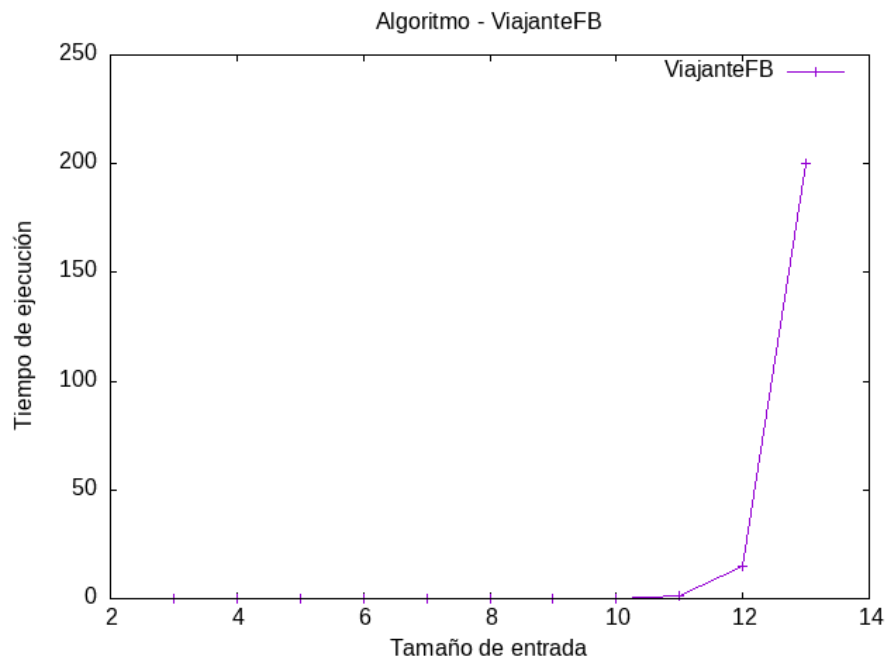


Figura 5.3: Ejecución algoritmo viajante fuerza bruta

5.3.3 Estudio híbrido

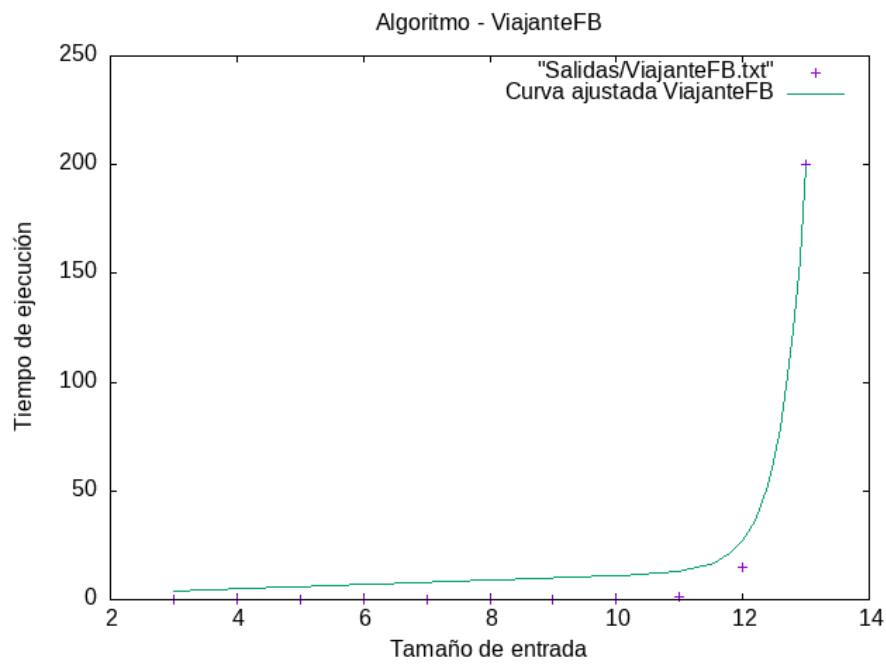


Figura 5.4: Ajuste híbrido

Tras la interpretación de los datos empíricos en gnuplot y de la formula teorica del método, obtenemos que las constantes ocultas son:

$$T_{ViajanteFB} = 2.97582 \cdot 10^{-8}x! + x + 1$$

Apartado 6

Algoritmo Divide y Vencerás

En este apartado, estudiaremos la eficiencia teórica, empírica e híbrida de los algoritmos divide y vencerás de cada uno de los problemas.

6.1 Problema 1: Subsecuencia de suma máxima.

Para el primer problema, el algoritmo DyV que empleamos es el siguiente:

6.1.1 Estudio teórico

```
1  int maxSubArray(const int * const arr, int low, int high, int
2      threshold) {
3      if (high - low + 1 <= threshold) {
4          return kadane(arr, low, high);
5      }
6
7      int mid = low + (high - low) / 2;
8
9      int leftSum = maxSubArray(arr, low, mid, threshold);
10     int rightSum = maxSubArray(arr, mid + 1, high, threshold);
11
12     int crossLeftSum = numeric_limits<int>::min();
13     int crossRightSum = numeric_limits<int>::min();
14     int sum = 0;
15
16     for (int i = mid; i >= low; --i) {
17         sum += arr[i];
18         crossLeftSum = max(crossLeftSum, sum);
19     }
20
21     sum = 0;
22     for (int i = mid + 1; i <= high; ++i) {
23         sum += arr[i];
24         crossRightSum = max(crossRightSum, sum);
25     }
26
27     int crossSum = crossLeftSum + crossRightSum;
```

```

28         return max(max(leftSum, rightSum), crossSum);
29     }

```

Este algoritmo hace uso de la técnica de **Divide y Vencerás** para resolver el problema de la subsecuencia de suma máxima, en el cual se divide el problema en subproblemas más pequeños y se resuelven de forma recursiva. Como se observa se usa el **algoritmo de Kadane** para resolver el caso base dado como el parámetro **threshold**.

El caso base solo usará cuando lleguemos a tamaños del problema menores o iguales a **threshold**, por lo que podemos obviar su eficiencia, ya que tardará un tiempo constante en resolverlo. Por otro lado, el resto de las operaciones son la mayoría de eficiencia $O(1)$, excepto los bucles for que tienen eficiencia $O(n/2) = O(n)$ y las llamadas recursivas al algoritmo con un tamaño $n/2$ (destacar que tomaremos $n = high - low$ como el tamaño del problema). Tomando estas ideas previas y usando la regla del máximo, veamos los calculos de la eficiencia teórica:

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

Pasemos ahora a resolver dicha ecuación de recurrencia. Aplicando el siguiente cambio de variable $n = 2^m$ obtenemos

$$T(2^m) = 2T(2^{m-1}) + 2^m \implies T(2^m) - 2T(2^{m-1}) = 2^m$$

Resolvamos la parte homogénea de la ecuación, es decir, la ecuación $T(2^m) - 2T(2^{m-1}) = 0$. Obtenemos el polinomio característico de la parte homogénea que es $p_H(x) = x - 2$ cuya raíz es $x = 2$.

Obtengamos ahora la parte no homogénea

$$2^m = b_1^m q_1(m) \implies b_1 = 2 \wedge q_1(m) = 1 \text{ con grado } d_1 = 0$$

Tenemos entonces el siguiente polinomio característico

$$p(x) = (x - 2)(x - b_1)^{d_1+1} = (x - 2)^2$$

Por tanto la solución general es

$$t_m = c_{10}2^m m^0 + c_{11}2^m m^1 \stackrel{*}{\implies} t_n = c_{10}n + c_{11}n \log_2(n) \implies T(n) = c_{10}n + c_{11}n \log_2(n)$$

donde en (*) hemos deshecho el cambio de variable

Aplicando la regla del máximo tenemos $T(n) \in O(n \log(n))$

6.1.2 Estudio empírico

Como podemos observar en la gráfica, el algoritmo de DyV

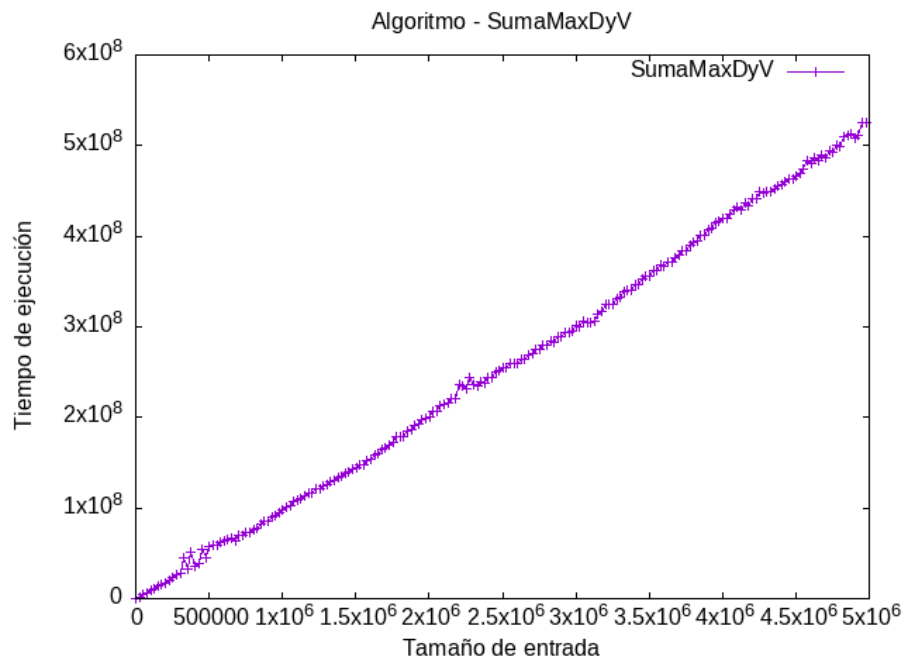


Figura 6.1: Ejecución algoritmo SumaMaxDyV

6.1.3 Estudio híbrido

Tras la interpretación de los datos empíricos en gnuplot y de la formula teorica del método, obtenemos que las constantes ocultas son:

$$T_{SumaMaxDyV} = 1.65508x + 0.991967$$

6.1.4 Cálculo del umbral teórico

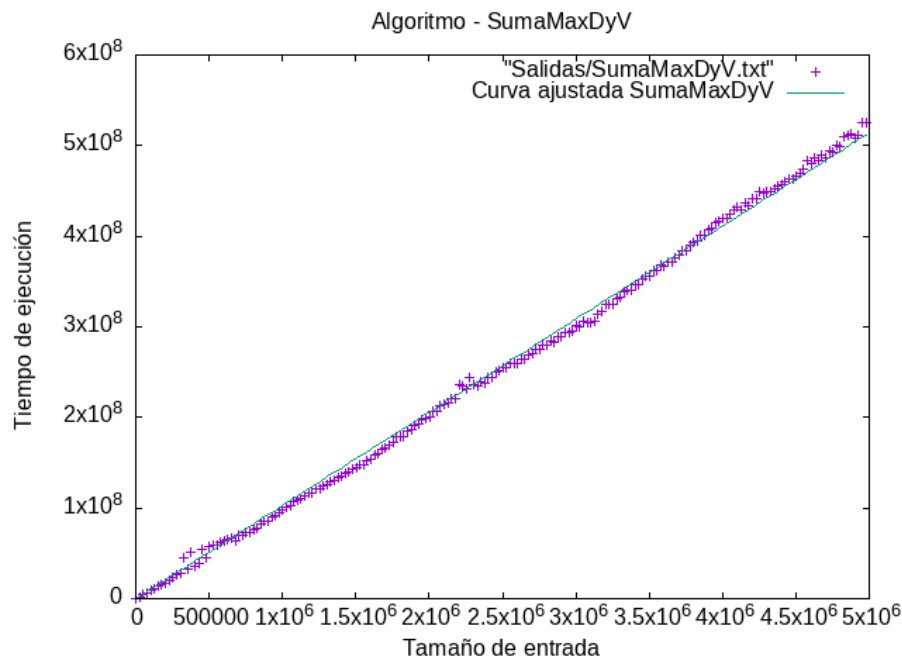


Figura 6.2: Ajuste híbrido algoritmo SumaMaxDyV

6.2 Problema 2: Enlosar un espacio

Para el segundo problema, el algoritmo DyV que empleamos es el siguiente:

6.2.1 Estudio teórico

```

1  void resolver(int n,int i,int j,vector<vector<int>> &mat){
2      if(n == 2){
3          resuelve2(i, j, n, mat);
4      }
5      else{
6          getSumidero(i,j,mat,n);
7          if(i_sumidero < i + n/2 && j_sumidero < j + n/2){
8              enlosar(i+n/2-1,j+n/2,i+n/2,j+n/2-1,i+n/2,j+n
9                  /2,mat);
10         }
11         else if(i_sumidero >= i+n/2 && j_sumidero < j +n/2){
12             enlosar(i+n/2-1,j+n/2 -1, i+n/2 -1 , j+n/2 , i+
13                 n/2 ,j + n/2 ,mat);
14         }
15         else if(i_sumidero < i +n/2 && j_sumidero >= n/2 + j)
16         { //Superior izquierda
17             enlosar(i+n/2-1,j+n/2 -1, i+n/2 , j+n/2-1 , i+n
18                 /2 ,j + n/2 ,mat);
19         }
20         else{
21             enlosar(i+n/2-1,j+n/2 -1, i+n/2 , j+n/2-1 , i+n
22                 /2 -1 ,j + n/2 ,mat);
23         }
24         resolver(n/2,i,j,mat);
    }

```

```

20         resolver(n/2,i+n/2,j,mat);
21         resolver(n/2,i,j+n/2,mat);
22         resolver(n/2, i+n/2, j+n/2, mat);
23     }
24
25
26 }
```

Como el código se sustenta de la implementación de if/else anidados, su eficiencia teórica se calculará sobre el bloque de sentencias dentro de un if/else con peor eficiencia. Además, vemos que intervienen dos llamadas a funciones dentro del segundo else.

```

1  void getSumidero(int i , int j , vector<vector<int>> & mat ,int n
   ){
2      for (int x = i; x< i + n; x++) {
3          for (int y = j; y < j + n; y++) {
4              if (mat[x][y] != 0)
5                  i_sumidero = x, j_sumidero = y;
6          }
7      }
8  }
9
10 void enlosar(int i1, int j1,int i2 , int j2 , int i3 , int j3,
   vector<vector<int>> &mat){
11     losas++;
12     mat[i1][j1] = losas;
13     mat[i2][j2] = losas;
14     mat[i3][j3] = losas;
15
16 }
```

De aquí, tenemos que la eficiencia de la función getSumidero es claramente $O(n^2)$. Mientras que la llamada a función enlosar $O(1)$. A partir de esto, podemos calcular la eficiencia total del código resuelve:

$$T(n) = 4T\left(\frac{n}{2}\right) + n^2$$

Pasemos ahora a resolver dicha ecuación de recurrencia. Aplicando el siguiente cambio de variable $n = 2^m$ obtenemos

$$T(2^m) = 4T(2^{m-1}) + 4^m \implies T(2^m) - 4T(2^{m-1}) = 4^m$$

Resolvamos la parte homogénea de la ecuación, es decir, la ecuación $T(2^m) - 4T(2^{m-1}) = 0$. Obtenemos el polinomio característico de la parte homogénea que es $p_H(x) = x - 4$ cuya raíz es $x = 4$.

Obtengamos ahora la parte no homogénea

$$4^m = b_1^m q_1(m) \implies b_1 = 4 \wedge q_1(m) = 1 \text{ con grado } d_1 = 0$$

Tenemos entonces el siguiente polinomio característico

$$p(x) = (x - 4)(x - b_1)^{d_1+1} = (x - 4)^2$$

Por tanto la solución general es

$$t_m = c_{10}4^m m^0 + c_{11}4^m m^1 \implies t_m = c_{10}(2^m)^2 m^0 + c_{11}(2^m)^2 m^1$$

Deshacemos el cambio de variable

$$t_n = c_{10}n^2 + c_{11}n^2 \log_2(n) \implies T(n) = c_{10}n^2 + c_{11}n^2 \log_2(n)$$

Aplicando la regla del máximo tenemos $T(n) \in O(n^2 \log(n))$

6.3 Problema 3: Problema del viajante de comercio.

Para el tercer problema, nos encontramos ante un problema de complejidad NP-duro, por lo que no podemos encontrar una solución exacta en tiempo polinómico. Sin embargo, podemos encontrar una solución aproximada aplicando la técnica de Divide y Vencerás. Para ello, usamos el algoritmo de fuerza bruta para encontrar la solución exacta para subconjuntos del problema total y luego unimos las soluciones parciales para obtener una solución que se optimiza para asegurar un cierto mínimo de precisión.

6.3.1 Estudio teórico

Para el tercer problema, el algoritmo DyV que empleamos es el siguiente:

```

1      std::vector<Point> divideAndConquerTSP(const std::vector<Point>&
2          points) {
3          if (points.size() <= UMBRAL) {
4              return bruteForceTSP(points);
5          }
6
7          int mid = points.size() / 2;
8          std::vector<Point> left(points.begin(), points.begin() +
9              mid);
10         std::vector<Point> right(points.begin() + mid, points.end()
11             );
12
13         std::vector<Point> leftTour = divideAndConquerTSP(left);
14         std::vector<Point> rightTour = divideAndConquerTSP(right);
15
16         std::vector<Point> combinedTour = leftTour;
17         combinedTour.insert(combinedTour.end(), rightTour.begin(),
18             rightTour.end());
19
20         return optimizeTour(combinedTour);
21     }
22
23     std::vector<Point> optimizeTour(const std::vector<Point>& tour) {
24         std::vector<Point> currentTour = tour;
25         bool improvement = true;
26
27         while (improvement) {
28             improvement = false;
29
30             for (int i = 1; i < currentTour.size() - 2; ++i) {
31                 for (int j = i + 2; j < currentTour.size(); ++j) {
32
33                     double originalDistance = currentTour[i - 1].
34                         distanceTo(currentTour[i]) +
35                             currentTour[j - 1].
36                                 distanceTo(
37                                     currentTour[j]);
38                     double swappedDistance = currentTour[i - 1].
39                         distanceTo(currentTour[j - 1]) +
40                             currentTour[i].distanceTo(
41                                 currentTour[j]);

```

```

35         if (swappedDistance < originalDistance) {
36             std::reverse(currentTour.begin() + i,
37                           currentTour.begin() + j);
38             improvement = true;
39         }
40     }
41 }
42
43 return currentTour;
44 }
```

En primer lugar, destacar que obviaremos el caso base, pues su eficiencia es constante y no afecta al cálculo de la eficiencia, por tanto, nos centraremos en el resto del algoritmo.

Como podemos observar, el algoritmo divide el problema en dos subproblemas de tamaño $n/2$ y los resuelve de forma recursiva. A continuación, se define un vector de puntos que será la solución y para combinar los resultados simplemente uniremos las soluciones parciales, mediante el **.insert** de la STL de C++, lo cual tiene una eficiencia $O(1)$ porque los insertamos al final.

HAY QUE MIRAR LA EFICIENCIA DE OPTIMIZE

Veamos ahora los calculos para la eficiencia teórica:

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

Pasemos ahora a resolver dicha ecuación de recurrencia. Aplicando el siguiente cambio de variable $n = 2^m$ obtenemos

$$T(2^m) = 2T(2^{m-1}) + 1 \implies T(2^m) - 2T(2^{m-1}) = 1$$

Resolvamos la parte homogénea de la ecuación, es decir, la ecuación $T(2^m) - 2T(2^{m-1}) = 0$. Obtenemos el polinomio característico de la parte homogénea que es $p_H(x) = x - 2$ cuya raíz es $x = 2$.

Obtengamos ahora la parte no homogénea

$$1 = b_1^m q_1(m) \implies b_1 = 1 \wedge q_1(m) = 1 \text{ con grado } d_1 = 0$$

Tenemos entonces el siguiente polinomio característico

$$p(x) = (x - 2)(x - b_1)^{d_1+1} = (x - 2)(x - 1)$$

Por tanto la solución general es

$$t_m = c_{10}2^m m^0 + c_{20}1^m m^0 \xrightarrow{*} t_n = c_{10}n + c_{20}1^{\log_2(n)} \implies T(n) = c_{10}n + c_{20}$$

donde en (*) hemos deshecho el cambio de variable

Aplicando la regla del máximo tenemos $T(n) \in O(n)$

6.3.2 Estudio Empírico

Para determinar el umbral con el que obtenemos la mejor relación entre eficiencia y precisión, hemos realizado una serie de pruebas con diferentes valores de umbral, a partir de tamaño 10, el algoritmo de fuerza bruta se vuelve completamente inviable, de forma similar, para tamaño menor a 4, el algoritmo no nos produce ninguna mejora en cuanto a eficiencia debido a la cantidad de llamadas recursivas que saturan la pila, y la precisión disminuye de forma considerable. Por ello, hemos decidido realizar las pruebas para tamaños de 4 a 10, con distintas ciudades con solución ya conocida, para comparar los tiempos de ejecución y la precisión de los resultados obtenidos:

Tiempo de ejecución

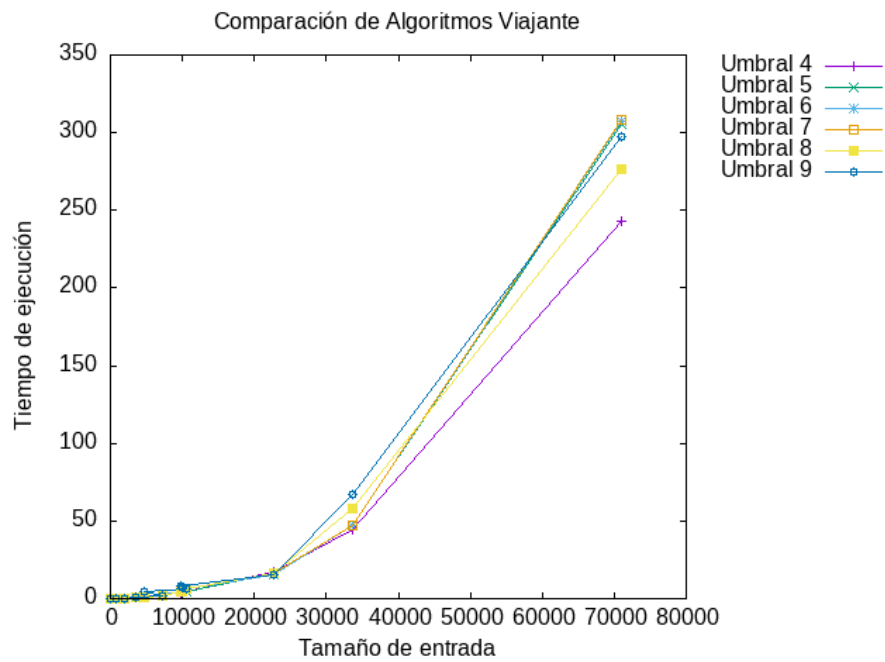


Figura 6.3: Ejecución algoritmo Viajante

Como se puede apreciar, los mejores resultados se han obtenido con los umbrales 4,8. Para decidir cual de los dos umbrales es el mejor, nos fijamos en la precisión que nos proporciona cada uno de ellos:

Precisión

Apartado **7**

Conclusiones