

Práctica 4

Programación dinámica

Algorítmica

segfault

Celia Arias Martínez

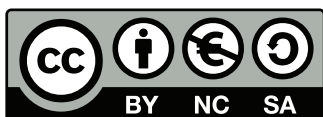
Miguel Ángel Fernández Gutiérrez

Sergio Quijano Rey

Lucía Salamanca López



UNIVERSIDAD
DE GRANADA



Este trabajo se distribuye bajo una licencia CC BY-NC-SA 4.0.

Eres libre de distribuir y adaptar el material siempre que reconozcas a los autores originales del documento, no lo utilices para fines comerciales y lo distribuyas bajo la misma licencia.

creativecommons.org/licenses/by-nc-sa/4.0/

Práctica 4

Programación dinámica

Algorítmica

segfault

Celia Arias Martínez

Miguel Ángel Fernández Gutiérrez

Sergio Quijano Rey

Lucía Salamanca López



UNIVERSIDAD
DE GRANADA

Índice

I	Introducción	2
II	Desarrollo	3
	Máxima subsecuencia de caracteres (LCS)	3
1.	Enfoque por programación dinámica	3
1.1.	Naturaleza n-etápica	3
1.2.	Verificación del principio de optimalidad de Bellman	3
1.3.	Planteamiento de recurrencia	4
1.4.	Cálculo de la solución	4
1.5.	Un ejemplo ilustrativo	6
2.	Análisis empírico	7
3.	Comparación de enfoques	8
III	Conclusiones	9
IV	Anexos	10

I | Introducción

En la **práctica 4**, de programación dinámica, teníamos que elegir entre los dos problemas propuestos:

- **Viajante de comercio:** dado un conjunto de ciudades y una matriz con las distancias entre ellas encontrar el camino más corto que las recorra todas una vez.
- **Subsecuencia de caracteres más larga:** encontrar la máxima subsecuencia de caracteres comunes.

Nosotros hemos decidido estudiar el segundo problema.

Objetivo de esta práctica

En esta práctica, pretendemos apreciar la utilidad de los algoritmos de programación dinámica para encontrar la solución óptima en problemas que podemos dividir en subproblemas superpuestos.

Para ello, daremos una solución al problema de la *subsecuencia de caracteres más larga* y compararemos la eficiencia de este algoritmo respecto al algoritmo de *fuerza bruta* y *recurrencias*.

II | Desarrollo

Máxima subsecuencia de caracteres (LCS)

Dadas dos secuencias de caracteres, encontrar la máxima subsecuencia de caracteres común que aparecen en ambas cadenas de izquierda a derecha (no necesariamente de forma contigua).

1 Enfoque por programación dinámica

Aplicamos programación dinámica en cuatro fases:

1. Verificación de la naturaleza n -etápica del problema.
2. Verificación del principio de optimalidad de Bellman.
3. Planteamiento de una recurrencia.
4. Cálculo de la solución.

1.1 Naturaleza n -etápica

El resultado es consecuencia de una sucesión de decisiones: en la etapa n debemos elegir qué cadena de caracteres dejamos fija y qué puntero movemos hacia la derecha.

Una solución optimal de decisiones será aquella que maximice la función objetivo, es decir, aquella que proporcione la subsecuencia de caracteres más larga.

1.2 Verificación del principio de optimalidad de Bellman

El **principio de optimalidad de Bellman (POB)**, es una condición necesaria para la optimalidad en programación dinámica.

Tenemos que escribir el valor del problema en la etapa n en función de los valores en la etapa 1 y las decisiones óptimas tomadas en las etapas anteriores. De esta forma conseguimos obtener subproblemas más simples, ya que no tendremos que volver a calcular todas las soluciones, pues tenemos asegurado que utilizamos solo las óptimas.

En nuestro problema la función a maximizar es el número de caracteres en común en las dos subsecuencias. Tendremos, por tanto, en la etapa n :

$$f_n(i, j) = \max\{f(i-1, j), f(i, j-1)\} + \delta_{ij}$$

donde δ_{ij} es la función que dados dos índices, cada uno respectivo a una subcadena, devuelve uno si coinciden y cero en caso contrario.

El caso base es:

$$f_1(i, j) = \text{máx}\{\delta_{ij}\} = \delta_{ij}$$

Es obvio que la solución proporcionada en la etapa n es optimal, pues estamos calculando el máximo de dos funciones optimales. De igual forma, si $f_{n-1}(i-1, j)$ ó $f_{n-1}(i, j-1)$ no son optimales en el paso anterior hubiéramos calculado $f'_{n-1}(i-1, j)$ ó $f'_{n-1}(i, j-1)$.

Por tanto, podemos decir que el problema cumple el principio de optimalidad de Bellman.

1.3 Planteamiento de recurrencia

La recurrencia planteada ha sido la siguiente:

$$LCS[i, j] = \begin{cases} 1 + LCS[i-1, j-1] \\ \text{máx}\{LCS[i-1, j], LCS[i, j-1]\} \end{cases}$$

Si encontramos dos caracteres que coincidan aumentamos en uno el tamaño de la solución parcial que tenemos y llamamos a la función moviendo a la izquierda los dos punteros. Si no coinciden volvemos a llamar a la función moviendo el puntero una posición a la izquierda sobre la cadena primera, y después volvemos a llamarla moviendo el puntero de la segunda cadena. De los valores obtenidos cogemos siempre el máximo.

De esta forma conseguimos asegurar el principio de optimalidad: si estamos en la etapa n , las decisiones tomadas hasta la etapa $n-1$ son óptimas.

1.4 Cálculo de la solución

Para ello, hemos planteado el siguiente algoritmo:

```

1 vector<vector<int>> > constructLCSMat(string str1, string str2) {
2     vector<vector<int>> > lcs_mat(str1.size() + 1, vector<int>(str2.size() + 1, 0));
3
4     for ( int i = 1; i <= str1.size(); i++ ) {
5         for ( int j = 1; j <= str2.size(); j++ ) {
6             if ( str1[i-1] == str2[j-1] )
7                 lcs_mat[i][j] = 1 + lcs_mat[i-1][j-1];
8             else
9                 lcs_mat[i][j] = max(lcs_mat[i-1][j], lcs_mat[i][j-1]);
10        }
11    }
12
13    return lcs_mat;
14 }
```

```
1 string getLCS(string str1, string str2) {
2     vector<vector<int>> > lcs_mat = constructLCSMat(str1, str2);
3     string word;
4
5     int i = str1.size(), j = str2.size();
6
7     while ( j > 0 ) {
8         j--;
9         if ( lcs_mat[i][j] != lcs_mat[i][j+1] ) {
10             word = str2[j] + word;
11             i--;
12         }
13     }
14
15     return word;
16 }
```

En el que utilizamos las siguientes funciones y estructuras de datos:

- Una función **constructLCSMat**, donde creamos la matriz que utilizaremos para encontrar el número de caracteres y las letras que conforman la máxima subsecuencia en común. Con dos bucles `for` anidados recorreremos las dos palabras, comprobando si coinciden las letras y consultando los datos de la matriz ya escritos anteriormente, como podemos ver en la recurrencia especificada antes.

Cuando la matriz esté calculada, la devolvemos. Esta matriz será usada por la función `getLCS`.

- La función **getLCS**, que recibe como argumentos las dos palabras estudiadas. Dentro llamamos a la función `constructLCSMat` para construir la matriz. Con el bucle `while` recorreremos la matriz de derecha a izquierda por filas, empezando por la última fila y la última columna: cuando veamos que el valor respecto a la columna anterior cambia, subimos de fila y guardamos la letra que corresponda a esa posición, ya que significará que hemos sumado uno, y por tanto que los valores en la palabra de *i* y *j* coinciden.

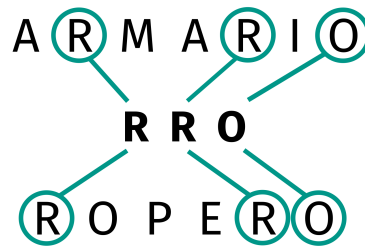
1.5 Un ejemplo ilustrativo

Para ilustrar lo que hacen nuestras funciones, tomamos como ejemplo las secuencias de caracteres:

`str1="ropero"`

`str2="armario"`

Evidentemente, la solución es **"rro"**.



La función `getLCS` llamaría en primer lugar, a `constructLCSMat`, que generaría la siguiente matriz:

	a	r	m	a	r	i	o
r	0	0	0	0	0	0	0
o	0	0	1	1	1	1	1
p	0	0	1	1	1	1	2
e	0	0	1	1	1	1	2
r	0	0	1	1	1	2	2
o	0	0	1	1	1	2	3

Esta matriz, será procesada en `getLCS`. En su recorrido, obtendremos la subsecuencia más corta:

	a	r	m	a	r	i	o
r	0	0	0	0	0	0	0
o	0	0	1	1	1	1	1
p	0	0	1	1	1	1	2
e	0	0	1	1	1	1	2
r	0	0	1	1	1	2	2
o	0	0	1	1	1	2	3

Teniendo como resultado la subsecuencia **"rro"** (ropero, armario).

2 Análisis empírico

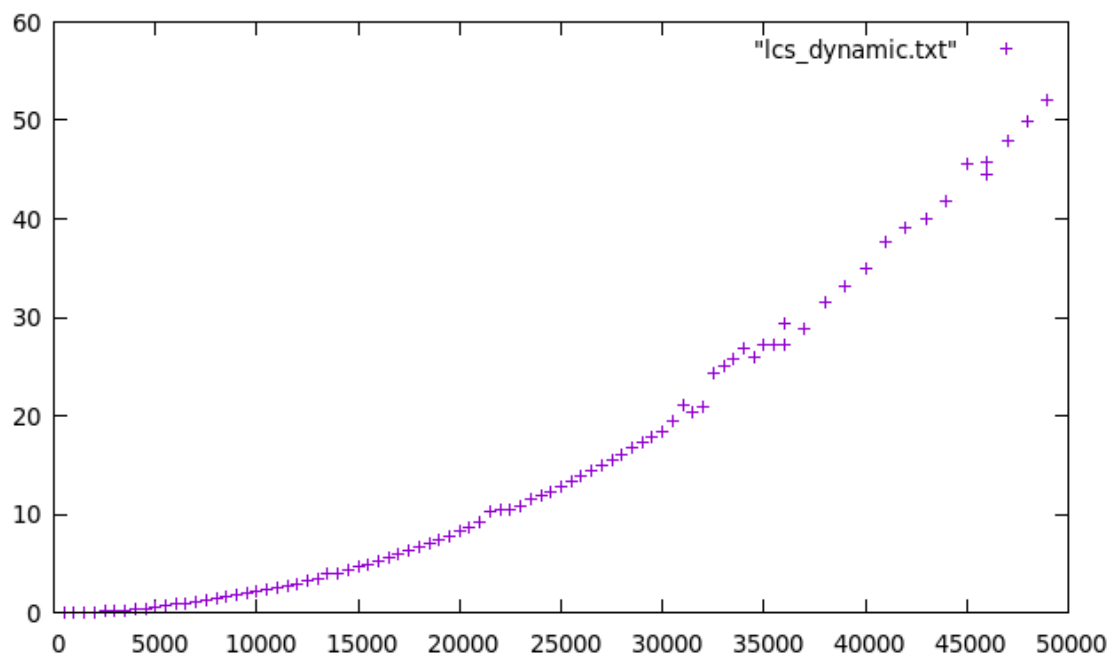
Para el análisis de tiempo, hemos creado un código que ejecute, sobre un mismo conjunto de datos aleatorio, dos algoritmos: `dynamic`, el explicado anteriormente (que hace uso de programación dinámica) y `brute`, por fuerza bruta usando la recursividad, directamente.

Los tamaños de prueba para ejecutar el algoritmo han sido:

- desde 500 hasta 3600 en saltos de 500
- desde 3600 hasta 56000 en saltos de 10000.
- hasta 49000 en saltos de 1000.

A su vez cada iteración la hemos hecho 100 veces y hemos calculado la media, con el fin de eliminar los mejores y peores casos.

Gráfico 2.1. Datos empíricos: algoritmo dinámico



Los datos de las gráficas se encuentran en la *sección IV: Anexo I* de este documento.

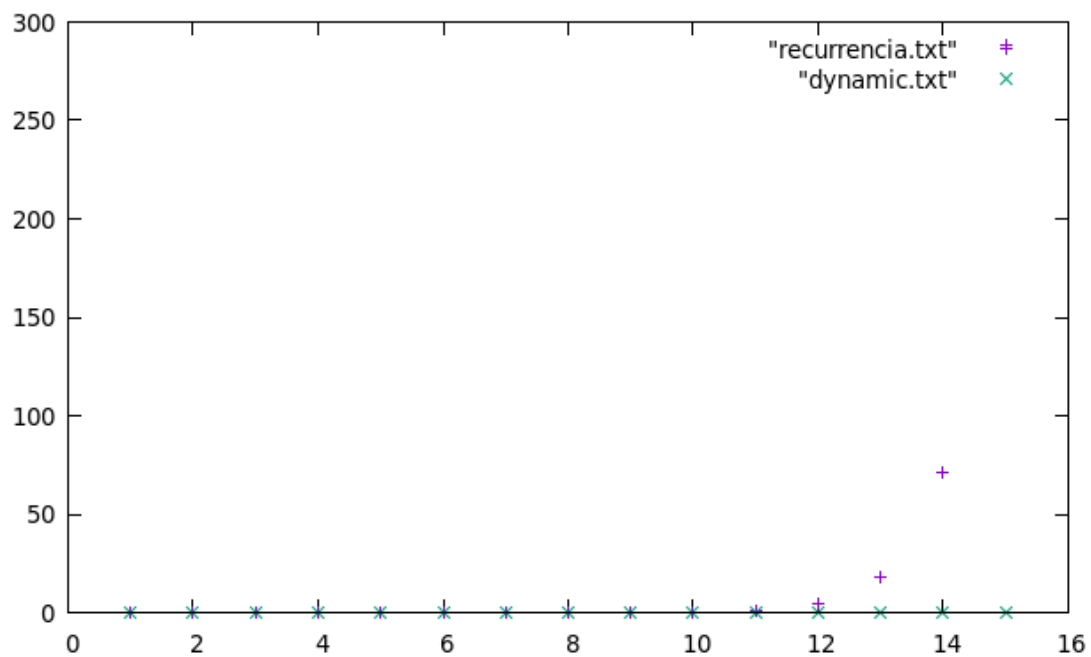
Podemos decir que la gráfica crece de forma cuadrática, por lo que podemos ejecutarlo para valores suficientemente grandes. Esto se debe que tenemos que generar la matriz, que es de complejidad $O(n^2)$. Puede parecer una complejidad alta, pero comparada con el coste de llamar a la función recursivamente es aceptable. Probaremos lo dicho empíricamente en la sección siguiente.

3 Comparación de enfoques

Hemos comparado nuestro algoritmo con un algoritmo de *recurrencia* simple. Como *recurrencia* solo funciona para tamaños muy pequeños hemos recogido datos con $n = 17$.

Podemos observar en el gráfico 6.2 que a partir de $n = 13$ se aprecia una diferencia notable en los tiempos de ejecución: con estos valores nuestro algoritmo parece que se mantiene constante mientras que el algoritmo de fuerza bruta, por recurrencia, crece exponencialmente.

Gráfico 3.1. Contraste de datos empíricos: algoritmo dinámico vs. fuerza bruta



III | Conclusiones

Con esta práctica, hemos aprendido a crear algoritmos de programación dinámica para resolver problemas encadenados que podemos optimizar.

Hemos comprobado las cuatro condiciones que tiene que reunir un problema para poder resolverse con programación dinámica.

Así mismo, hemos observado la utilidad de este tipo de algoritmos: al contrario de algoritmos simples de recurrencia en cada iteración no hay que volver a comprobar todas las soluciones posibles, ya que hemos guardado las mejores soluciones anteriores (en este caso, en una tabla o matriz).

Esto es de especial relevancia en los que queremos encontrar la solución óptima tomando una serie de decisiones: el tiempo será peor que en algoritmos *greedy*, sin embargo nos aseguramos de que la solución proporcionada es la mejor.

IV | Anexos

Anexo I. Códigos

Programación dinámica: lcs_dynamic.hpp

```

1  /**
2   * @brief Longest Common Subsequence: encontrar subcadena mas larga - Programacion Dinamica
3   * @file lcs_dynamic.cpp
4   * @author segfault
5   */
6  #include <vector>
7  #include <string>
8  #include <iostream>
9
10 using namespace std;
11
12
13 namespace dynamic {
14
15     /**
16      * @brief Calcula el maximo de dos enteros
17      * @param a: uno
18      * @param b: el otro
19      * @return el maximo de ambos
20      */
21     int max(int a, int b) {
22         if (a > b)
23             return a;
24         else
25             return b;
26     }
27
28     /**
29      * @brief Funcion para imprimir la matriz LCS, incluyendo caracteres
30      * @param mat: matriz LCS
31      * @param str1: primera palabra
32      * @param str2: segunda palabra
33      */
34     void printmat(vector<vector<int>> > mat, string str1, string str2) {
35         // cabecera: segunda palabra
36         cout << "      ";
37         for ( int i = 0; i < str2.size(); i++ )
38             cout << str2[i] << ' ';
39         cout << endl;
40
41         for ( int i = 0; i < mat.size(); i++ ) {
42             // primera palabra
43             if ( i == 0 )
44                 cout << " ";

```

```

45         else
46             cout << str1[i-1] << ' ';
47
48         // imprimir elementos de la matriz
49         for ( int j = 0; j < mat[0].size(); j++ )
50             cout << mat[i][j] << " ";
51
52         cout << endl;
53     }
54 }
55
56 /**
57  * @brief Crea la matriz LCS
58  * @param str1: primera palabra
59  * @param str2: segunda palabra
60  * @return matriz LCS de las palabras str1, str2
61  */
62 vector<vector<int>> > constructLCSMat(string str1, string str2) {
63     vector<vector<int>> > lcs_mat(str1.size() + 1, vector<int>(str2.size() + 1, 0));
64
65     for ( int i = 1; i <= str1.size(); i++ ) {
66         for ( int j = 1; j <= str2.size(); j++ ) {
67             if ( str1[i-1] == str2[j-1] )
68                 lcs_mat[i][j] = 1 + lcs_mat[i-1][j-1];
69             else
70                 lcs_mat[i][j] = max(lcs_mat[i-1][j], lcs_mat[i][j-1]);
71         }
72     }
73
74     //printmat(lcs_mat, str1, str2);
75
76     return lcs_mat;
77 }
78
79 /**
80  * @brief Obtiene la LCS (longest common subsequence)
81  * @param str1: primera palabra
82  * @param str2: segunda palabra
83  * @return la subcadena comun mas larga
84  */
85 string getLCS(string str1, string str2) {
86     vector<vector<int>> > lcs_mat = constructLCSMat(str1, str2);
87     string word;
88
89     int i = str1.size(), j = str2.size();
90
91     while ( j > 0 ) {
92         j--;
93         if ( lcs_mat[i][j] != lcs_mat[i][j+1] ) {
94             word = str2[j] + word;
95             i--;
96         }
97     }
98
99     return word;

```

```

100     }
101
102 }

```

Fuerza bruta: lcs_brute.hpp

```

1  /**
2   * @brief Longest Common Subsequence: encontrar cadena mas larga - version Fuerza Bruta
3   * @file lcs_brute.cpp
4   * @author segfault
5   * @note Tener mucho cuidado al ejecutar, para valores muy grandes usar valgrind
6   *       para que la recursividad no acabe con vuestro ordenador
7   */
8  #include <vector>
9  #include <string>
10
11 using namespace std;
12
13
14 namespace brute {
15
16     /**
17      * @brief Devuelve todas las subsecuencias de un texto
18      * @param text: el texto del que queremos obtener todas las subsecuencias
19      * @return un vector con todas las subsecuencias
20      */
21     vector<string> getSubsequences(string text) {
22         if ( text.size() > 1 ) {
23             vector<string> subsequences;
24
25             string slice = string(text.begin() + 1, text.end());
26
27             for ( auto sub : getSubsequences(slice) ) {
28                 string current1 = text[0] + sub;
29                 string current2 = "" + sub;
30                 subsequences.push_back(current1);
31                 subsequences.push_back(current2);
32             }
33
34             return subsequences;
35         } else {
36             vector<string> subsequences;
37
38             subsequences.push_back(text);
39             subsequences.push_back("");
40
41             return subsequences;
42         }
43     }
44
45     /**
46      * @brief Calcula una porcion de un string
47      * @param text: el texto del que quiero obtener una porcion suya
48      * @param start: la posicion de inicio
49      * @param end: la posicion final

```

```

50     * @return text[start:end]
51     * */
52     string slice(string text, int start, int end) {
53         string current;
54
55         for(int i = start; i <= end; i++){
56             current.push_back(text[i]);
57         }
58
59         return current;
60     }
61
62     /**
63     * @brief Encuentra por fuerza bruta la subsecuencia comun mas larga
64     * @param text1: el primer texto
65     * @param text2: el segundo texto
66     * @return la subsecuencia comun mas larga,
67     *         "" si no hay ninguna letra en comun
68     * */
69     string getLCS(string text1, string text2) {
70         string largest = "";
71
72         for(auto sub1 : getSubsequences(text1)){
73             for(auto sub2 : getSubsequences(text2)){
74                 if(sub1 == sub2 && sub1.size() > largest.size()){
75                     largest = sub1;
76                 }
77             }
78         }
79
80         return largest;
81     }
82
83 }

```

Programa para ejecutar: lcs.cpp

```

1  /**
2   * @brief Interfaz para LCS
3   * @file lcs.cpp
4   * @author segfault
5   * */
6
7  #include "lcs_dynamic.hpp"
8  #include <iostream>
9  #include <vector>
10
11 using namespace std;
12
13 int main(int argc, char** argv) {
14     if ( argc != 3 ) {
15         cerr << "[ERROR] - Debe usar este programa como: [nombre-programa] <str1> <str2>\n";
16         exit(EXIT_FAILURE);
17     }
18

```



```

19     string str1 = argv[1], str2 = argv[2];
20
21     vector<vector<int> > mat = dynamic::constructLCSMat(str1, str2);
22     dynamic::printmat(mat, str1, str2);
23
24     string result = dynamic::getLCS(str1, str2);
25     cout << "LCS: " << result << endl;
26
27     exit(EXIT_SUCCESS);
28 }

```

Medición de tiempos: measure_separate.cpp

```

1  /**
2   * @brief Medicion de tiempos para LCS
3   * @filename measure.cpp
4   * @author segfault
5   */
6  #include "lcs_dynamic.hpp"
7  #include "lcs_brute.hpp"
8  #include <iostream>
9  #include <fstream>
10 #include <chrono>
11 #include <stdlib.h>
12 #include <time.h>
13 #include <cstdlib>
14 #include <vector>
15
16 using namespace std;
17
18
19 /**
20 * @brief Inicia generador aleatorio
21 */
22 void startRandom() {
23     std::srand(time(NULL));
24 }
25
26 /**
27 * @brief Genera un numero aleatorio en un rango especifico
28 * @param min: minimo en rango [min..max]
29 * @param max: maximo en rango [min..max]
30 * @return Numero aleatorio en rango [min..max]
31 */
32 int randomInt(int min, int max) {
33     int value = min + std::rand() % (max + 1 - min) ;
34     return value;
35 }
36
37 /**
38 * @brief Genera un string aleatorio de cierto size
39 * @param size: tamaño del string aleatorio que queremos
40 * @return el string especificado
41 */
42 string generateRandomString(int size){

```

```

43     string random_string;
44
45     for ( int i = 0; i < size; i++ ) {
46         char random_char = randomInt(97, 122);
47         random_string.push_back(random_char);
48     }
49
50     return random_string;
51 }
52
53 int main(int argc, char** argv) {
54     int n;
55
56     if ( argc < 2 ) {
57         cerr << "Error, parametros incorrectos" << endl;
58         cerr << "Modo de uso: [nombre-programa] <size>" << endl;
59         return 1;
60     } else {
61         n = atoi(argv[1]);
62     }
63
64     string t1 = generateRandomString(n);
65     string t2 = generateRandomString(n);
66
67     ofstream fb, fd;
68     fb.open("brute_output.txt", ios::app);
69     fd.open("dynamic_output.txt", ios::app);
70
71     // Dynamic
72     // =====
73
74     // Empiezo a cronometrar
75     auto start = chrono::high_resolution_clock::now();
76
77     // Se calcula y muestra la solucion
78     string common = dynamic::getLCS(t1, t2);
79
80     // Termino de cronometrar
81     auto end = chrono::high_resolution_clock::now();
82
83     // Tomo el tiempo
84     auto duration_microseconds = chrono::duration_cast<chrono::microseconds>(end - start).count();
85     auto duration_seconds = duration_microseconds / 1000000.0;
86
87     fd << n << ", " << (double)duration_seconds << endl;
88
89     // Brute
90     // =====
91
92     // Idem anterior
93     start = chrono::high_resolution_clock::now();
94     common = brute::getLCS(t1, t2);
95     end = chrono::high_resolution_clock::now();
96     duration_microseconds = chrono::duration_cast<chrono::microseconds>(end - start).count();

```

```
97     duration_seconds = duration_microseconds / 1000000.0;
98
99     fb << n << ", " << (double)duration_seconds << endl;
100
101     fd.close();
102     fb.close();
103
104     // Todo ha salido OK
105     return 0;
106 }
```

En los archivos adjuntos hay una versión `measure.cpp`, que escribe los datos en un mismo archivo.

Anexo II. Tablas

Datos 1. Tiempos de ejecución de algoritmo dinámico

n	Tiempo (ms)	n	Tiempo (ms)
1000	0.026903	15500	4.93255
1500	0.054192	17500	6.27291
2000	0.087033	18000	6.65608
2500	0.131351	18500	7.05251
3000	0.19033	21500	10.2461
3500	0.258181	23500	11.5364
6500	0.97556	27000	15.0008
7000	1.06814	32000	20.9819
7500	1.21023	32500	24.302
8000	1.39687	33000	25.0637
8500	1.62728	34500	26.0168
9000	1.8008	39000	33.0729
9500	1.94643	40000	34.885
10000	2.15833	41000	37.5861
10500	2.28479	42000	39.1102
11000	2.47876	43000	40.0442
11500	2.74841	44000	41.8295
12000	2.95987	48000	49.8505
12500	3.26362	49000	52.0673
14500	4.33622	56000	405.349
15000	4.61496		

Datos 2. Comparación de tiempos: dinámico vs. fuerza bruta

Algoritmo dinámico		Fuerza bruta	
<i>n</i>	Tiempo (ms)	<i>n</i>	Tiempo (ms)
1	7e-06	1	1.4e-05
2	9e-06	2	2.9e-05
3	8e-06	3	7e-05
4	7e-06	4	0.000208
5	8e-06	5	0.000538
6	8e-06	6	0.001815
7	1e-05	7	0.006395
8	1e-05	8	0.021562
9	1e-05	9	0.076892
10	1.1e-05	10	0.276634
11	1.1e-05	11	1.11327
12	1.2e-05	12	4.51193
13	1.2e-05	13	17.9169
14	1.4e-05	14	71.6379
15	1.4e-05	15	288.533