Белорусский государственный технологический университет

Кафедра Информационных Систем и Технологий

**Курс «Математическое программирование»**

**Отчёт по лабораторной работе №4**

**динамическое программирование**

**Вариант 14**

Выполнила: Столяров Д.С.

ФИТ 2 курс 4 группа

Проверил: Харланович А.В.

Минск 2020

**Лабораторная работа 4**

**ДИНАМИЧЕСКОЕ ПРОГРАММИРОВАНИЕ**

**ЦЕЛЬ РАБОТЫ:** освоить общие принципы решения задач методом динамического программирования, сравнить полученные решения задач с рекурсивным методом.

**Ход выполнения работы**

**Задание 1.** На языке С++ сгенерировать случайным образом строку букв латинского алфавита  длиной  символов и длиной .

**Решение:**

#define \_rand(min, max) ( rand() % ((max) - (min) + 1) + (min) )

int \_tmain(int argc, \_TCHAR\* argv[])

{

setlocale(LC\_ALL, "rus");

srand(time(NULL));

char abc[25]; // наш алфавит

char s1[300];

char s2[250];

// заполняем массив

for (int i = 97, n = 0; i <= 122; ++i, ++n)

{

abc[n] = (char)i;

}

for (int i = 0; i < 300; i++)

{

s1[i] = abc[\_rand(0, 25)];

}

for (int i = 0; i < 250; i++)

{

s2[i] = abc[\_rand(0, 25)];

}

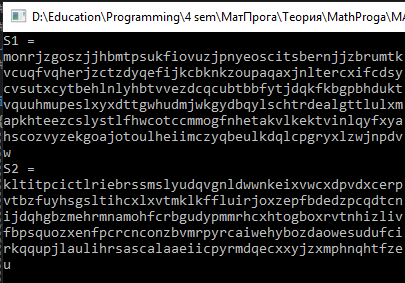


Рис.1 – пример генерации строк

**Задание 2.** Вычислить двумя способами (рекурсивно и с помощью динамического программирования)  – Левенштейна для , где - длина строки ,  - строка, состоящая из первых  символов строки . (копии экрана и код вставить в отчет).

**Решение:**

Ниже приведены варианты реализации нахождения дистанции Левенштейна при помощи динамического программирования и при помощи рекурсивного алгоритма.

Исходный код реализации через динамическое программирование:

int min3(int x1, int x2, int x3)

{ return std::min(std::min(x1,x2),x3); }

int levenshtein(int lx, const char x[],int ly, const char y[])

{

int \*\*matr;

int w, left, top, left\_top;

matr = new int\*[lx];

for (int i = 0; i < lx; i++)

matr[i] = new int[ly];

matr[0][0] = 0;

for (int i = 1; i < lx; i++)

matr[i][0] = i;

for (int j = 1; j < ly; j++)

matr[0][j] = j;

for (int i = 1; i < lx; i++)

for (int j = 1; j < ly; j++){

w = x[i - 1] == y[j - 1] ? 0 : 1;

top = matr[i - 1][j];

left = matr[i][j - 1];

left\_top = matr[i - 1][j - 1];

matr[i][j] = std::min(left\_top + w, std::min(top + 1, left + 1));

}

return matr[lx-1][ly-1];

}

Пример реализации рекурсивным методом:

int min3(int x1, int x2, int x3)

{ return std::min(std::min(x1,x2),x3); }

int levenshtein\_r(int lx, const char x[],

int ly, const char y[])

{

int rc = 0;

if (lx == 0) rc = ly;

else if (ly == 0) rc = lx;

else if (lx == 1 && ly == 1 && x[0] == y[0]) rc = 0;

else if (lx == 1 && ly == 1 && x[0] != y[0]) rc = 1;

else rc = min3(

levenshtein\_r(lx-1, x, ly, y)+1,

levenshtein\_r(lx, x, ly-1, y)+1,

levenshtein\_r(lx-1, x, ly-1, y)+(x[lx-1] == y[ly-1]?0:1)

);

return rc;

};

На рисунке 5 представлены дистанции Левенштейна вычисленные при помощи метода динамического программирования, а также рекурсивным алгоритмом.

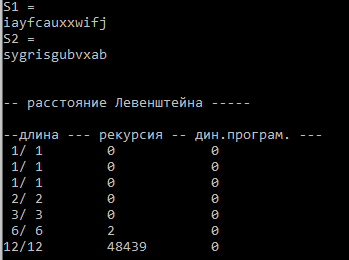


Рис. 2 – проверка работоспособности решений

**Задание 3.** Выполнить сравнительный анализ времени затраченного на вычисление дистанции Левенштейна для двух методов решения. Построить графики зависимости времени вычисления от . (копии экрана и график вставить в отчет).

**Решение:**

На графике, представленном на рисунке можно заметить, что выполнение с помощью динамического алгоритма, вычисления производятся в разы быстрее, чем с помощью рекурсивного алгоритма.

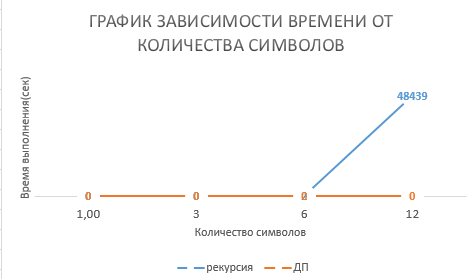


Рис. 3 – сравнительный анализ времени выполнения

**Задание 4.** Реализовать вручную пример вычисления дистанции Левенштейна при помощи рекурсивного алгоритма (в соответствии с вариантом) (каждый шаг алгоритма по примеру из лекции вставить в отчет).

|  |  |
| --- | --- |
| Задание 4 | |
| Сан | Сонар |

**Решение:**

1.  
2.  
3.  
4.  
5.  

 = 5.

 = 4.

1.  

 = 3.

1.  
2.  
3.  

 = 2.

1.  
2.  
3.  

 = 1.

1.  

 = 3.

 = 2.

1.  

 = 1.

1.  

 = 1.

 = 1.

1. 
2. 
3. 
4. 
5. 
6. 
7. 
8. 
9. 
10. 
11. 
12. 
13. 
14. 
15. 

**Задание 5.**

Выполнить сравнительный анализ времени затраченного на решение задачи об оптимальной расстановке скобок при умножении нескольких матриц для двух методов решения (рекурсивное решение, динамическое программирование). Размерность матриц взять в соответствии с вариантом. Объяснить в отчете принцип расставления скобок по итоговой матрице + код + копии экрана.

**Решение:**

Программный код:

// расстановка скобок (рекурсия)

#define INFINITY 0x7fffffff

#define NINFINITY 0x80000000

int OptimalM(int i, int j, int n, const int c[], int \*s){

#define OPTIMALM\_S(x1,x2) (s[(x1-1)\*n+x2-1])

int o = INFINITY;

int bo = INFINITY;

if (i<j){

for (int k = i; k<j; k++){

bo = OptimalM(i, k, n, c, s) + OptimalM(k + 1, j, n, c, s) + c[i - 1] \* c[k] \* c[j];

if (bo < o){

o = bo;

OPTIMALM\_S(i, j) = k;

}

}

}

else o = 0;

return o;

#undef OPTIMALM\_S

};

// расстановка скобок (динамическое программирование)

int OptimalMD(int n, const int c[], int\* s){

#define OPTIMALM\_S(x1,x2) (s[(x1-1)\*n+x2-1])

#define OPTIMALM\_M(x1,x2) (M[(x1-1)\*n+x2-1])

int \*M = new int[n\*n], j = 0, q = 0;

for (int i = 1; i <= n; i++)

OPTIMALM\_M(i, i) = 0;

for (int l = 2; l <= n; l++){

for (int i = 1; i <= n - l + 1; i++){

j = i + l - 1;

OPTIMALM\_M(i, j) = INFINITY;

for (int k = i; k <= j - 1; k++){

q = OPTIMALM\_M(i, k)+OPTIMALM\_M(k + 1, j)+c[i - 1]\*c[k]\* c[j];

if (q < OPTIMALM\_M(i, j)){

OPTIMALM\_M(i, j) = q;

OPTIMALM\_S(i, j) = k;

}

}

}

}

return OPTIMALM\_M(1, n);

#undef OPTIMALM\_M

#undef OPTIMALM\_S

};

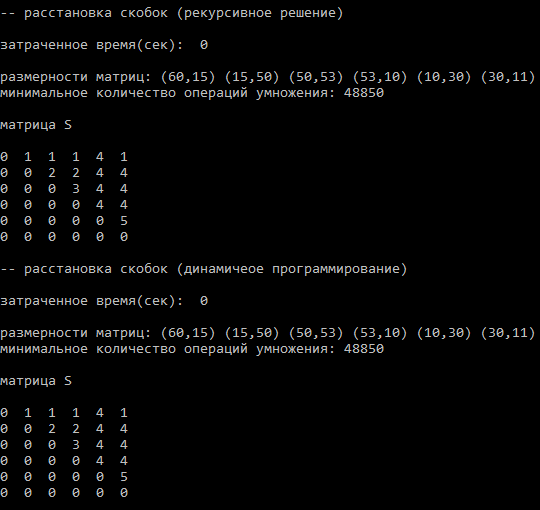


Рис. 4 – результат выполнения программы

Принцип расстановки скобок по итоговой матрице:

Скобки расставляются по принципу «сначала внешние – затем внутренние». Имеется 6 матриц, вот их размерность:

А1=60\*15,

А2=15\*50,

А3=50\*53,

А 4 =53\*10,

А 5 =10\*30,

А 6 =30\*11.

Матрица S:

|  |  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | **1** | **2** | **3** | **4** | **5** | **6** |
| **1** | 0 | 1 | 1 | 1 | 4 | 1 |
| **2** | 0 | 0 | 2 | 2 | 4 | 4 |
| **3** | 0 | 0 | 0 | 3 | 4 | 4 |
| **4** | 0 | 0 | 0 | 0 | 4 | 4 |
| **5** | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 5 |
| **6** | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 | 0 |

Найдем элемент (1,6) в матрице S, он равен 1. Это означает, что точка разрыва между 1-ой и 6-ой матрицей находится после 1-ой матрицы. Что позволяет расставить скобки следующим образом:

A1\*(A2\*A3\*A4\*A5\*A6)

Точку разрыва между второй и шестой матрицей определяет элемент (2,6). Он равен 4. Следовательно разрыв будет после четвертой матрицы.

A1\*((A2\*A3\*A4)\*(A5\*A6))

Далее берем элемент (2,4) и получаем, что он равен 2. Следовательно получаем:

A1\*(A2\*(A3\*A4))\*(A5\*A6))

Это выражение и есть конечное.

Полученная расстановка скобок позволяет получить минимальное количество операций умножения, равное 48850.