

实验 2 动态规划和FFT

实验设备和环境

实验 2.1 求矩阵链乘最优方案

实验内容及要求

实验过程（含具体方法和步骤）

实验结果与分析

实验 2.2 FFT

实验内容及要求

实验过程（含具体方法和步骤）

实验结果与分析

实验总结

实验 2 动态规划和FFT

实验设备和环境

macOS Mojave 10.14.6 MacBook Pro (Retina, 13-inch, Early 2015) 处理器 2.9 GHz Intel Core i5

实验 2.1 求矩阵链乘最优方案

实验内容及要求

动态规划法

■ 实验2.1：求矩阵链乘最优方案

- n 个矩阵链乘，求最优链乘方案，使链乘过程中乘法运算次数最少。
- n 的取值5, 10, 15, 20, 25，矩阵大小见2_1_input.txt。
- 求最优链乘方案及最少乘法运算次数，记录运行时间，画出曲线分析。
- 仿照P214 图15-5，打印 $n=5$ 时的结果并截图。
- 提示：
 - 考虑4B int类型，上限2147483647；8B long int类型，上限9,223,372,036,854,775,807。
 - 计算过程，所给数据求出的乘法运算次数变量可能超出int类型，但在long int范围内。

■实验2.1 矩阵链乘 输入输出

□ex1/input/2_1_input.txt（已给出）：

- 每个规模的数据占两行：
 - n
 - 矩阵大小向量 $p = (p_0, p_1, \dots, p_n)$ ，矩阵 A_i 大小为 $p_{i-1} * p_i$

□ex1/output/

- result.txt：每个规模的结果占两行
 - 最少乘法运算次数
 - 最优链乘方案（要求输出括号化方案，参考P215 print_opt_parens算法）
- time.txt：每个规模的运行时间占一行

□同行数据间用空格隔开

实验过程（含具体方法和步骤）

全局变量有：输入规模 N 、矩阵大小 array（设为 long int 就不需要考虑类型转换）、运算次数 m （设为 long int 因为 int 不够用）、最优方案记录 s 。

```
1 // global variables
2 long int array[26];
3 int N;
4 long int m[25][25];
5 int s[24][25];
```

参考课本，又考虑了 c 语言中以 0 为起始，实现了本算法中需要的 `MATRIX_CHAIN_ORDER()` 和 `PRINT_OPTIMAL_PARENS()`，如下：

`MATRIX_CHAIN_ORDER()` 值得一提的是，书中的无穷，可以用 `0x7fffffffffffffff` 表达。

```
1 void MATRIX_CHAIN_ORDER(long int p[], int len){
2     int n = len-1;
3     int i, l, j, k;
4     long int q;
5     for(i = 0; i < n; i++){
6         m[i][i] = 0;
7         for(l = 1; l < n; l++){
8             for(i = 0; i < n-l+1; i++){
9                 j = i+l;
10                m[i][j] = 0x7fffffffffffffff; // max
11                //printf("%ld\n", m[i][j]);
12                for(k = i; k <= j-1; k++){
13                    q = p[i]*p[k+1]*p[j+1]+m[i][k]+m[k+1][j];
14                    if(q < m[i][j]){
15                        m[i][j] = q;
16                        s[i][j] = k;
17                    }
18                }
19            }
20        }
21    }
22 }
```

PRINT_OPTIMAL_PARENS() 将所有打印内容写进 time.txt

```
1 void PRINT_OPTIMAL_PARENS(int i, int j, FILE *fp){
2     if(i == j)
3         fprintf(fp, "A%d", i+1);
4     else{
5         fprintf(fp, "(");
6         PRINT_OPTIMAL_PARENS(i, s[i][j], fp);
7         PRINT_OPTIMAL_PARENS(s[i][j]+1, j, fp);
8         fprintf(fp, ")");
9     }
10 }
```

核心计时写在了 MATRIX_CHAIN_ORDER() 前后：

```
1 start_t = clock();
2 MATRIX_CHAIN_ORDER(array, N+1);
3 end_t = clock();
4 total_t = (double) (end_t - start_t) / CLOCKS_PER_SEC;
```

其他就是一些 I/O 上的问题了，见源代码。

实验结果与分析

- 打印 n=5 时的结果并截图

代码为：

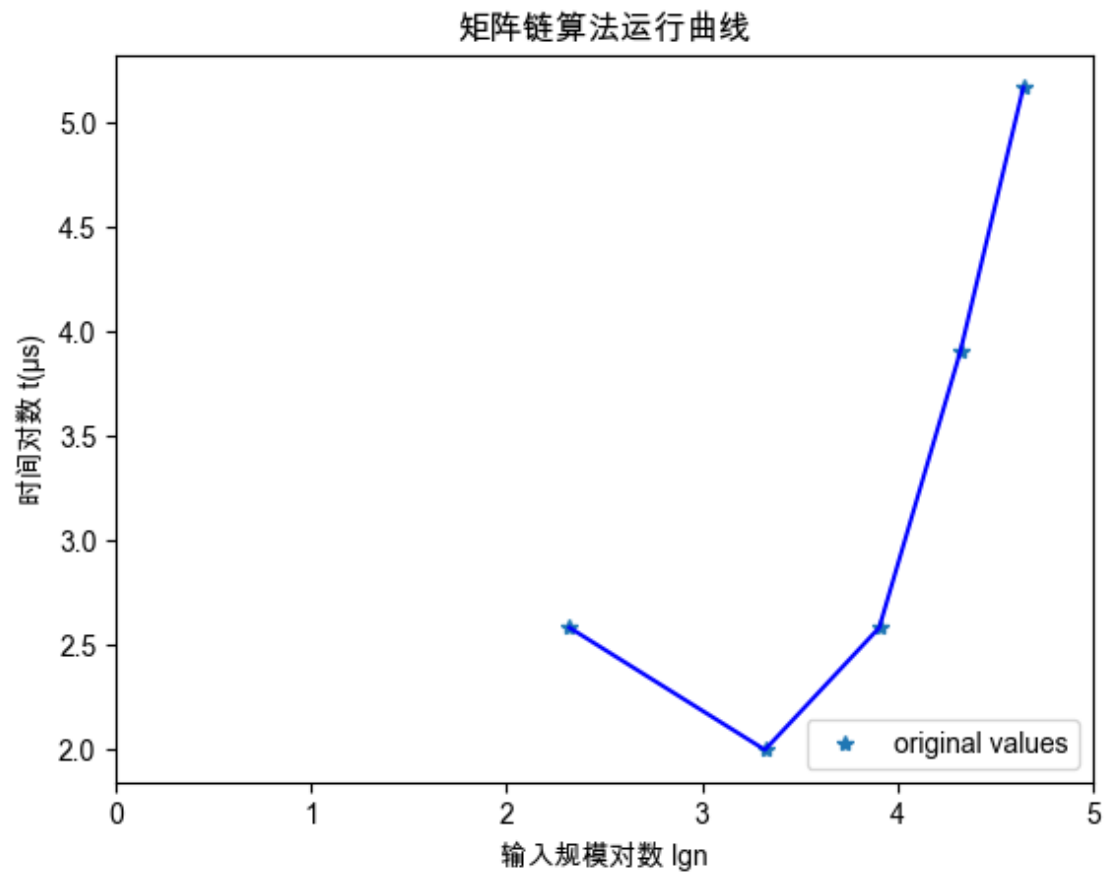
```
1 if(N == 5){
2     for(int i = 0; i < N; i++) {
3         for (int j = i; j < N; j++)
4             printf("%ld ", m[i][j]);
5         printf("\n");
6     }
7 }
```

打印结果如下：

```
0 15903764653528 74062781976714 128049683226820 154865959097238
0 43981152513978 105723424955724 138766801119366
0 119490227350806 183439291324068
0 120958281818244
0
```

- 比较实际复杂度和理论复杂度是否相同，给出分析。

实际拟合曲线如下：



横坐标为 [5, 10, 15, 20, 25] 的对数，时间为换算成微秒后取的对数。前两个点看起来误差有点大，不妨对后三个点做拟合，计算得到斜率为 3.492，与理论分析到的 $O(n)$ 的复杂度接近。考虑到误差，可以认为实际复杂度和理论复杂度相同。

实验 2.2 FFT

实验内容及要求

FFT

■实验2.2: FFT

- 多项式 $A(x) = \sum_{i=0}^{n-1} a_i x^i$ ，系数表示为 $(a_0, a_1, \dots, a_{n-1})$ 。
- n 取 $2^3, 2^4, \dots, 2^8$ ，不同规模下的 A 见2_2_input.txt。
- 用FFT求 A 在 $\omega_n^0, \omega_n^1, \dots, \omega_n^{n-1}$ 处的值。
- 记录运行时间，画出曲线分析；打印 $n = 2^3$ 时的结果并截图。

2020-12-7

算法基础 (2020年秋)

4

■实验2.2 FFT 输入输出

- ex2/input/2_2_input.txt (已给出):
 - 每个规模的数据占两行:
 - n
 - 多项式 A 的系数表示 $(a_0, a_1, \dots, a_{n-1})$
- ex2/output/
 - result.txt: 每个规模的结果占一行
 - DFT结果 y 的实部
 - time.txt: 每个规模的运行时间占一行
- 同行数据间用空格隔开

实验过程 (含具体方法和步骤)

核心是对 `RECURSIVE_FFT()` 的实现，要注意什么量必须为复数 (即考虑类型转换)

```
1  complex double *RECURSIVE_FFT(complex double a[], int n){
2      if(n == 1)
3          return a;
4      complex double w_n = cos(2*PAI/n) + sin(2*PAI/n)*_Complex_I;
5      complex double w = 1;
6      complex double *a_0 = (complex double *)malloc(sizeof(complex
double)*n/2);
7      complex double *a_1 = (complex double *)malloc(sizeof(complex
double)*n/2);
8      for(int i = 0; i < n/2; i++){
9          a_0[i] = a[2*i];
10         a_1[i] = a[2*i+1];
11     }
12     complex double *y_0 = RECURSIVE_FFT(a_0, n/2);
13     complex double *y_1 = RECURSIVE_FFT(a_1, n/2);
14     complex double *y = (complex double *)malloc(sizeof(complex
double)*n);
```

```

15     for(int k = 0; k < n/2; k++){
16         y[k] = y_0[k] + w*y_1[k];
17         y[k+n/2] = y_0[k] - w*y_1[k];
18         w *= w_n;
19     }
20     free(a_0);
21     free(a_1);
22     return y;
23 }

```

其他就是一些 I/O 上的问题了，见源代码。

实验结果与分析

- 打印 $n = 2^3$ 时的结果并截图

打印结果如下：

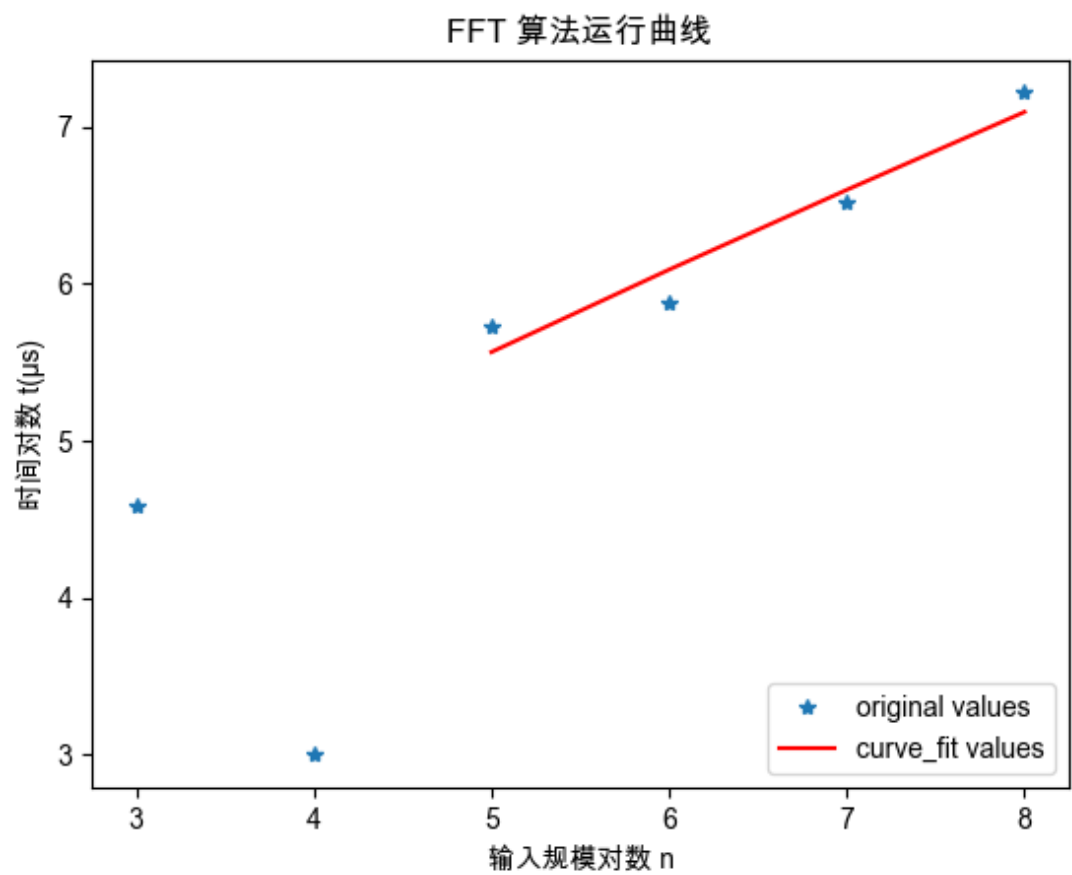
```

/Users/zengjing/CLionProjects/untitled27/cmake-build-debug/untitled27
n=8, time=0.000028s
-10.000000 15.778175 5.000000 0.221825 -8.000000 0.221825 5.000000 15.778175
n=16, time=0.000011s
n=32, time=0.000023s
n=64, time=0.000052s
n=128, time=0.000090s
n=256, time=0.000184s

```

- 比较实际复杂度和理论复杂度是否相同，给出分析。

实际运行曲线如下：



横坐标为 [8, 16, 32, 64, 128, 256] 的对数，时间为换算成微秒后取的对数。前两个点看起来误差有点大，不妨对后三个点做拟合。拟合思路（截取部分代码）如下：

```
1 def func(x, a, b):
2     return a * (np.array(x) + np.log2(x)) + b
3 #非线性最小二乘法拟合
4 popt, pcov = curve_fit(func, x[2:], y[2:])
5 #获取popt里面是拟合系数
6 print(popt)
7 a = popt[0]
8 b = popt[1]
9 yvals = func(x[2:], a, b)
10
11 plot2 = plt.plot(x[2:], yvals, 'r', label='curve_fit values')
```

考虑到误差，可以认为实际复杂度和理论复杂度相同。

实验总结

动态规划法关于起始点为 0 的处理，让我思考了许久，理解更加深刻了。

FFT 对复数的处理也要考虑到课本没有提及的细节。

相比 lab1，这次实验的 I/O 处理更流畅了。