

实验二：分治法——实验报告

陈潇涵 PB13000689 少年班学院

实验目的

通过实现二分查找和 Fibonacci 数的分治算法以及矩阵乘法中的 Strassen Algorithm，初步理解分治法的原理并利用它来解决一些经典问题。

实验原理

一般思路：

1. 分解：将问题分解为规模较小的两个子问题。（一般来说分解成尽可能相等的两个部分效果更好）
2. 分治：对分解得到的两个子问题再用分治法求解。
3. 合并：将已经得到的两个子问题的结果进行合并。

二分查找原理：

1. 分解：将 x 与数组的中间元素比较大小。
2. 分治：递归地在一个数组中查找 x 。
3. 合并：合并是平凡的，无需合并。

Fibonacci数的分治算法原理：

Fibonacci 数的分治算法原理建立在如下观察的基础上：

$$\begin{pmatrix} f_{n+1} & f_n \\ f_n & f_{n-1} \end{pmatrix} = \begin{pmatrix} 1 & 1 \\ 1 & 0 \end{pmatrix}^n \quad (1)$$

因此，我们对上式右侧的矩阵的幂次用分治法进行计算，然后将所得结果矩阵的 $(1,1)$ 处的元素取出即得到了我们所需的结果。

使用分治法计算矩阵幂次的方法如下（设上述的常矩阵为 a ）：

1. 分解：若 n 是 2 的倍数，那么将幂次分解为 $a^n = a^{n/2} * a^{n/2}$ ，否则将其分解为 $a^n = a^{\lfloor n/2 \rfloor} * a^{\lfloor n/2 \rfloor} * a$ 。
2. 分治：计算 $a^{n/2}$ 的值。
3. 合并：按照分解中的分解方式计算乘积。

矩阵乘法的 Strassen Algorithm

矩阵乘法的 Strassen Algorithm 运用分治法，将原来 $n * n$ 的矩阵乘法分解为 7 次 $\frac{n}{2} * \frac{n}{2}$ 规模的矩阵乘法和若干次矩阵加法和矩阵减法。如此进行分解后，利用主方法可以很快地得出结论，Strassen Algorithm 的时间渐进复杂度为 $O(n^{2.81})$ ，要优于朴素的矩阵乘法 $\Theta(n^3)$ 的时间复杂度。

由于 Strassen Algorithm 的公式比较复杂，就不再这里赘述。

实验内容

二分查找

二分查找法关键部分主要是处理目标元素有重复的时候。这部分代码如下：（代码比较丑，辛苦助教了！）

```

if source[middle] == wanted:

    # if source[middle] == wanted, search the left half in loops.
    # store the target's index in k_new.
    # keep searching recursively until the can't find the target.
    # this means the last k is the index that target first appears.
    k = middle
    end = middle
    while end > 0:
        k_new = binary_search(source, wanted, start, end)
        if k_new == -1:
            return k
        k = k_new
        end = end / 2
    # this part deals with the case in which source[0] == wanted
    if source[start] == wanted:
        return start

```

如果查找到了目标元素，那么就在 $source[0, \dots, k-1]$ 里查找目标元素，每次查找时，如果查找到，就把新得到的下表 k_{new} 赋值给 k ，然后将搜索范围限制到前面一半，即 $source[0, \dots, \frac{k-1}{2}]$ ，如此重复下去，直到在某次搜索中找不到目标元素，那么上一次的 k 即是目标元素第一次出现的位置的下标。

Fibonacci 数

主调函数调用如下函数：

```

def matrix_pow(matrix, n):
    """
    Function Description:
        This function calculate the nth power of matrix.
    Parameter Type:
        n: the power of the matrix
        matrix: given in the following form
        [
            [a11, a12, ..., a1n],
            [a21, a22, ..., a2n],
            ...
            [an1, an2, ..., ann]
        ]
    Return Type:
        Return the result of the power with the same format as
        matrix.
    """
    if n == 1:
        return matrix

    if n % 2 == 0:
        temp = matrix_pow(matrix, n / 2)
        return naive_matrix_multiply(temp, temp)
    else:
        temp = matrix_pow(matrix, n / 2)
        return naive_matrix_multiply(matrix,
            naive_matrix_multiply(temp, temp))

```

该函数比较简单，思路很清晰，若 n 是 2 的倍数，那么将幂分解为 $matrix^n = matrix^{n/2} * matrix^{n/2}$ ，否则将其分解为 $matrix^n = matrix^{\lfloor n/2 \rfloor} * matrix^{\lfloor n/2 \rfloor} * matrix$ 。

Strassen Algorithm

Strassen Algorithm 的实现也比较简单，只需要跟着算法的描述一步步计算即可。主要代码如下：

```

m1 = strassen(matrix_add(a11, a22), matrix_add(b11, b22))
m2 = strassen(matrix_add(a21, a22), b11)
m3 = strassen(a11, matrix_sub(b12, b22))
m4 = strassen(a22, matrix_sub(b21, b11))
m5 = strassen(matrix_add(a11, a12), b22)
m6 = strassen(matrix_sub(a21, a11), matrix_add(b11, b12))
m7 = strassen(matrix_sub(a12, a22), matrix_add(b21, b22))

c11 = matrix_add(matrix_sub(matrix_add(m1, m4), m5), m7)
c12 = matrix_add(m3, m5)
c21 = matrix_add(m2, m4)
c22 = matrix_add(matrix_add(matrix_sub(m1, m2), m3), m6)

```

值得注意的是处理规模不是 2 的幂次的矩阵时处理方法：将矩阵扩充成下一个 2 的幂次的大小，多出的位置用 0 填充。然后用 Strassen Algorithm 计算结果，最后将计算结果中所需要的部分取出即得到了最后的结果。这样处理的好处是可以将 Strassen Algorithm 用于一般的矩阵乘法上，即非方阵的乘法。

实验中出现的问題

二分查找法

二分查找法试验中出现了一个比较大的问题，那就是在处理有多个相同元素的情况时，我是用的循环一个一个往前找，后来经助教指出来这里是有问题的。因为如果有大量的相同元素，那么我这样做就失去了二分查找法的优势，时间复杂度会变为 $O(n)$ 。

这里正确的做法是改变二分查找法的查找范围，变为从数组开头到上一次找到的位置之前，如此反复查找，直到找不到所要找的元素，那么上一次确定的位置即是数组中第一次出现所要查找元素的位置。

Fibonacci

Fibonacci 数试验中，我一开始写的是下面这样的

```
return naive_matrix_multiply(matrix_pow(matrix, n / 2), matrix_pow(matrix, n / 2))
```

这样写的问题很明显，虽然用到了分治法，但是这样的递归式是 $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + O(1)$ ，这样的时间复杂度仍然是 $O(n)$ ，而且还多出了很多递归调用付出的代价，因此速度比朴素的 Fibonacci 数的算法还要慢很多很多。后来发现了该问题并修改成如下所示：

```
def matrix_pow(matrix, n):
    """
    Function Description:
        This function calculate the nth power of matrix.
    Parameter Type:
        n: the power of the matrix
        matrix: given in the following form
        [
            [a11, a12, ..., a1n],
            [a21, a22, ..., a2n],
            ...
            [an1, an2, ..., ann]
        ]
    Return Type:
        Return the result of the power with the same format as
        matrix.
    """
    if n == 1:
        return matrix

    if n % 2 == 0:
        temp = matrix_pow(matrix, n / 2)
        return naive_matrix_multiply(temp, temp)
    else:
        temp = matrix_pow(matrix, n / 2)
        return naive_matrix_multiply(matrix,
                                       naive_matrix_multiply(temp, temp))
```

Strassen Algorithm

Strassen Algorithm 的实现过程没有什么特别大的问题，因为它的实现方法定义得非常清晰。唯一的问题就在于运行时间很长，比朴素算法还要长很多。这个问题我们在实验分析里再详细探讨。

实验结果

实验结果均正常，并由助教检查过。我们把主要的精力放在实验结果分析上。

实验分析

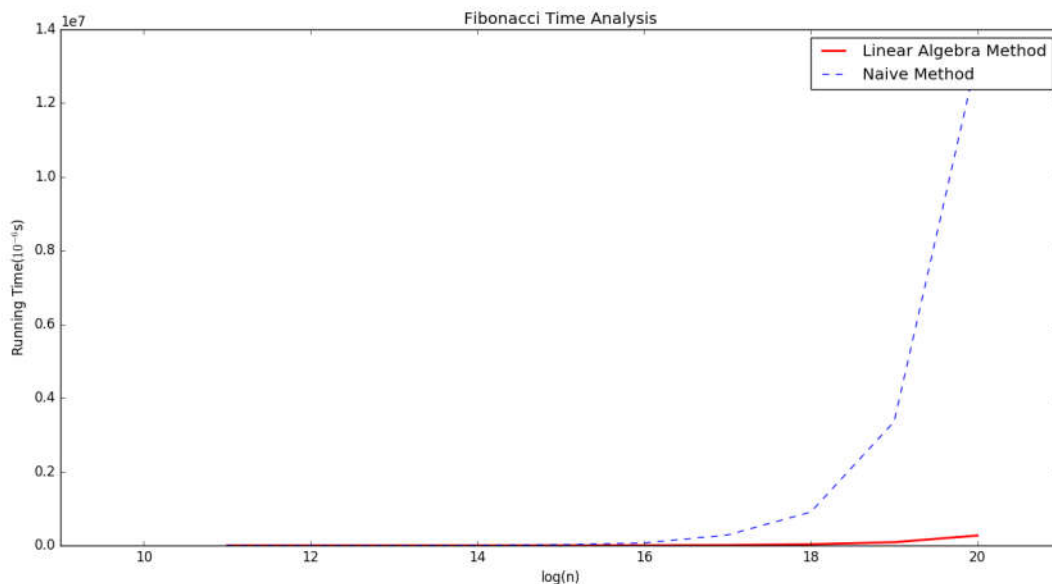
二分查找

二分查找法我并没有重点考察，感觉没有什么特别的地方需要考察。

Fibonacci 数

我们来分析一下 Fibonacci 数的线性代数方法和朴素方法的时间分析。根据递归式和主方法，我们很容易的知道线性代数的递归式和时间复杂度为 $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + O(1)$ 和 $\Theta(\log n)$ 。而朴素方法的时间复杂度为 $\Theta(n)$ 。于是我令

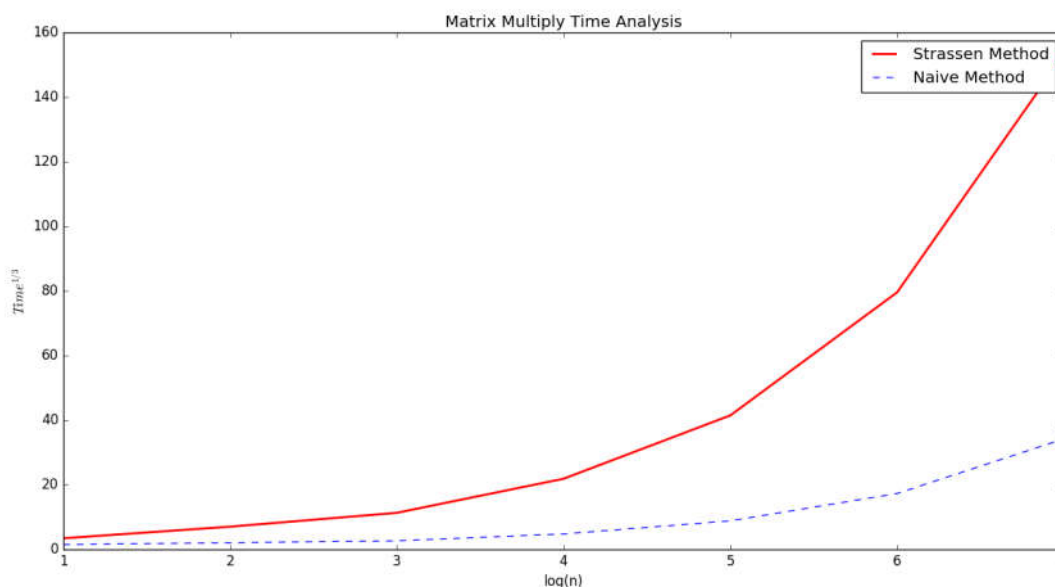
$k = 11, 12, \dots, 20, n = 2^k$ ，测量用两种方法计算的 n 个 Fibonacci 数所用的时间。并作出了如下 $RunningTime - \log n$ 关系图，注意图中纵坐标的值是扩大了 10^6 后的结果。



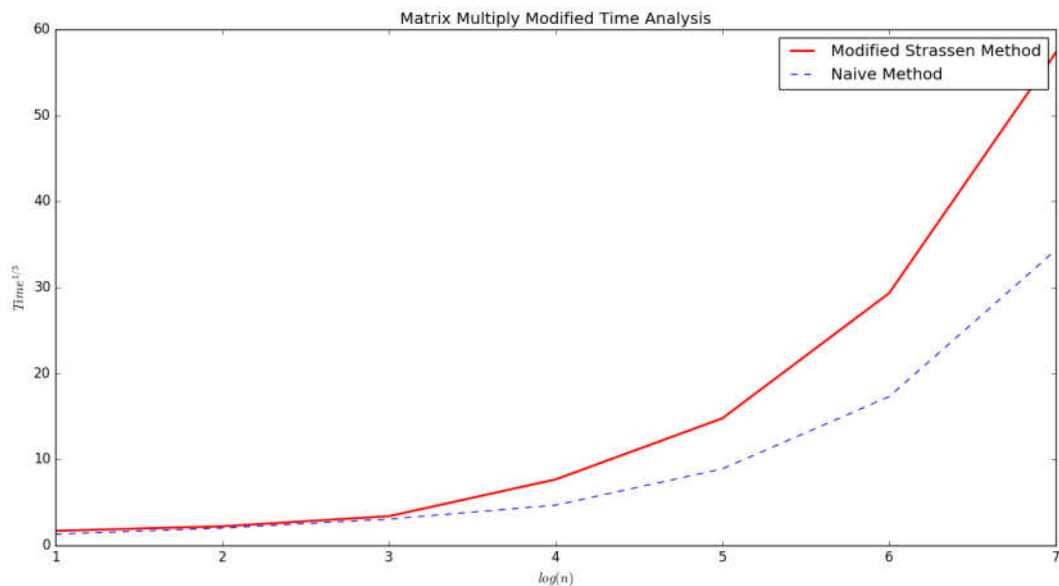
从图中可以清晰的看到，随着 n 的增大，朴素算法的计算时间显著增加，而线性代数算法的计算时间增加相对十分。 $\log n = 20$ 时，朴素算法的计算时间已经是线性代数算法计算时间的数十倍。这一时间走向和我们通过计算得到的渐进时间的走向是一致的。可见线性代数算法比朴素算法要优越许多。

Strassen Algorithm

根据实验原理中的分析，我们已经知道 Strassen Algorithm 的时间复杂度为 $O(n^{2.81})$ 。为了探究 Strassen Algorithm 的实际效果，我们仿照 Fibonacci 数中的画图方法，观察 Strassen Algorithm 和朴素算法的计算时间比较。如下图所示是 $Time^{\frac{1}{3}} - \log(n)$ 关系图：



出乎意料的是，Strassen Algorithm 所花费的时间竟然是朴素算法的几十倍！那我们写这样一个算法的目的是什么？！为了搞清楚这个问题，我上网搜了一些资料，然后对算法研究了一下。发现，当问题规模较小时，朴素算法算得很快。然而 Strassen Algorithm 却需要花去大量时间对问题进行分割，其中有大量的复制操作，以及递归调用时也会有相当的开销。因此，若问题规模不大，Strassen Algorithm VS 朴素算法占不了任何便宜。后来又在网上看到，为了一定程度上规避这个问题，一般在实现 Strassen Algorithm 时，当问题规模小于一定数量时（比如 8），程序直接调用朴素算法算出结果。我沿着这个思路对算法进行了改进，并得到了如下结果：



通过比较这两张图的纵坐标（图形看上去形状差不多）我们可以发现，改进后的 **Strassen Algorithm** 的速度提高了将近 10 倍！

我认为，鉴于 **Strassen Algorithm** 中进行了大量的时间复杂度为 $\Theta(n^2)$ 的复制操作，以及它所造成的递归调用的开销，而且它和朴素算法时间复杂度的阶数本来差的就不多，只有在 n 相当大的时候 **Strassen Algorithm** 才能体现它的优势。然而无奈我用的 Python，运算速度较之 C 相对慢得多，当阶数高的时候，运算时间已经无法忍受了，因此没有办法进行进一步的实验。

实验总结

本次实验比较简单，但是仍然遇到了一些问题，在助教的帮助下才比较顺利的完成实验。学习到了编程中的一些技巧，对分治法的理解也更加深入了一些。

我期待下一次的实验！

注：这一次实验报告晚交了，主要是错误地估计了写报告需要花费的时间，以及在写的时候，一些工具上的问题、markdown 的编写和 latex 公式的支持、图片插入等问题花了我一些时间。下次编写报告应该会轻松许多！希望助教谅解！

代码解释

我的代码放在了 `divideconquer.py` 文件中。

```
binarysearch(source, wanted, start, end) # 二分查找

naive_fibonacci(n) # 朴素 Fibonacci 数算法

la_fibonacci(n)    # 线性代数 Fibonacci 数算法

naive_matrix_multiply(a, b) # 朴素矩阵乘法

strassen_matrix_multiply(a, b) # Strassen Algorithm
```