

# Lab1: FFT

## 一、运行结果

```
user20302010040@ubuntu01:~$ ./fft 25
size: 33554432
minimal time spent: 3879.3119 ms
threads: 24, baseline time spent: 256.9555 ms
result: correct (err = 2.983364e-11)
user20302010040@ubuntu01:~$
```

## 二、算法思路

主要目标是实现cache-oblivious的FFT算法，本部分描述串行化实现，下一部分进行优化。

首先需要实现cache-oblivious的矩阵转置函数，论文中的相关描述如下图所示：

Optimal work and cache complexities can be obtained with a divide-and-conquer strategy, however. If  $n \geq m$ , the REC-TRANSPOSE algorithm partitions

$$A = (A_1 \ A_2), \quad B = \begin{pmatrix} B_1 \\ B_2 \end{pmatrix}$$

and recursively executes REC-TRANSPOSE( $A_1, B_1$ ) and REC-TRANSPOSE( $A_2, B_2$ ). Otherwise, it divides matrix  $A$  horizontally and matrix  $B$  vertically and likewise performs two transpositions recursively. The next two lemmas provide upper and lower bounds on the performance of this algorithm.

该函数中，对于矩阵 $A_{m \times n}$ 和需要求得的转置矩阵 $B_{n \times m}$ ，按照 $n$ 和 $m$ 的大小关系进行横切或纵切，递归地对小矩阵进行转置操作，从而减少cache miss。由于FFT中使用该函数时，被转置的矩阵其实是一维数组，所以在实现函数 `transpose` 时，按照一维数组的形参，如下：

```
B[j * M + i] = A[i * N + j];
```

函数 `student_fft` 分为六步，首先要将输入输出数组视为二维矩阵 ( $X_{n_1 \times n_2}, Y_{n_2 \times n_1}$ )，求出 $n_1$ 和 $n_2$ ，满足 $n_1 == n_2$ 或 $n_1 == 2n_2$ ，之后 $X$ 上的 $(j_1, j_2)$ 为 $X[j_1 n_2 + j_2]$ ， $Y$ 上的 $(i_2, i_1)$ 为 $Y[i_2 n_1 + i_1]$ ，可推导公式得：

$$Y[i_2 n_1 + i_1] = \sum_{j_2=0}^{n_2-1} ((\sum_{j_1=0}^{n_1-1} X[j_1 n_2 + j_2] W_{n_1}^{-i_1 j_1}) W_n^{-i_1 j_2}) W_{n_2}^{-i_2 j_2}. i_1, j_1 \in [0, n_1 - 1], i_2, j_2 \in [0, n_2 - 1]$$

六步分别为：转置，FFT，乘twiddle factor，转置，FFT，转置。

- 转置。  $x[j_1 n_2 + j_2] \rightarrow a[j_2 n_1 + j_1]$

```
transpose(n1, n2, in, arr1, n1, n2, 0, 0);
```

- FFT。  $a[j_2n_1 + j_1] \longrightarrow b[j_2n_1 + i_1]$

```
for (int i = 0; i < n2; i++) {  
    naive_fft(n1, arr1 + n1 * i, arr2 + n1 * i);  
}
```

- 乘twiddle factor。  $b[j_2n_1 + i_1] \longrightarrow c[j_2n_1 + i_1]$

```
for (int i = 0; i < n2; i++) {  
    double theta_i = theta0 * i;  
    for (int j = 0; j < n1; j++) {  
        arr2[i * n1 + j] *= (cos(theta_i * j) - sin(theta_i * j) * I);  
    }  
}
```

- 转置。  $c[j_2n_1 + i_1] \longrightarrow d[i_1n_2 + j_2]$

```
transpose(n2, n1, arr2, arr1, n2, n1, 0, 0);
```

- FFT。  $d[i_1n_2 + j_2] \longrightarrow e[i_1n_2 + i_2]$

```
for (int i = 0; i < n1; i++) {  
    naive_fft(n2, arr1 + n2 * i, arr2 + n2 * i);  
}
```

- 转置。  $e[i_1n_2 + i_2] \longrightarrow y[i_2n_1 + i_1]$

```
transpose(n1, n2, arr2, out, n1, n2, 0, 0);
```

### 三、优化方法

- 使用OpenMP进行并行设计。在student\_fft的step2和step5均涉及到复数个fft的计算，通过并行可以进行程序的优化；同时，step3的乘法同样可以利用并行来加快速度。
- 使用cache-oblivious的矩阵转置。该转置方法通过减少cache miss的次数来优化程序。
- 避免重复计算。在student\_fft和naive\_fft中均提前计算  $2 * \text{PI} / n$ ，该值在循环中多次使用，在循环迭代中保持不变，单次计算来减小计算开销。