

## Description

### TSP问题（任选一个数据集）

大规模输入文件为tsp.txt，每一行为每个城市的坐标

小规模输入文件为tsp2.txt，文件内是城市之间的距离矩阵

补充说明：可以自行调整数据规模，例如删减至10个城市，提交时需要将输入文件也一起打包  
输出文件为经过城市的顺序（从0开始编号）

## Solution

### 0.问题再现

假设有一个旅行商要拜访 $n$ 个城市，他必须选择所要走的路径，路径的限制是每个城市只能拜访一次，而且最后要回到原来出发的城市。路径的选择目标是要求得的路径路程为所有路径之中的最小值。

### 1. 算法选择

- TSP问题是个NP完全问题，其求解算法主要包括：
  1. DFS、BFS穷举搜索树，时间复杂度为 $O(n!)$
  2. 状压DP，时间复杂度为 $O(2^n n^2)$
  3. 一些随机的、启发式的搜索算法，比如遗传算法、蚁群算法、模拟退火算法、粒子群算法等，能把时间复杂度优化到一个多项式时间
- 课本上的方法即用DFS穷举搜索树，这种方法十分好写，而且课本已经给出了并行方案，所以一开始我也是采用此种方法的。

然而，此种算法时间复杂度实在太高了，不剪枝的话，即使是跑老师给的小数据集， $17!$ 仍然是一个天文数字（ $17! = 3.5e14 = 3e6\text{秒} = 34\text{天}$ ），并行了也好不到哪里去。

然后就尝试了各种剪枝，如剪去已经大于当前最小值的枝等，优化完也仍然较慢，用OpenMP多线程跑小数据集十几分钟跑了百分之三十。这样子并行优化还不如算法优化，因此放弃了暴搜+剪枝的方案

- 然后考虑模拟退火等启发式算法，首先这些算法对我来说实现起来还是比较麻烦的，而且也暂时想不到什么好方法并行。关键是这些启发式算法还有个最大缺点，就是只能求近似最优解，不能保证一定能求出最优解，所以也放弃了这种方法。
- 因此，最后采用了状压DP的方法，时间复杂度为 $O(2^n n^2)$ ，跑个规模17的数据集还是很快的 $2^{17} * 17^2 = 37879808$ ，串行理论时间复杂度不到一秒，虽然规模48那个数据集跑起来还是要几天几夜（那个数据集要跑感觉只能用遗传算法求近似最优解了）。

### 2. 串行算法思路及实现

- 状压DP，即状态压缩动态规划，是利用计算机二进制的性质来描述状态的一种DP方式。要实现算法，一是要找好状态转移方程，二是要用二进制描述好每个状态。
- 推导状态转移方程：

假设从顶点 $s$ 出发，令 $dp(i, State)$ 表示从顶点 $i$ 出发经过 $State$ （是一个点的集合）中各个顶点一次且仅一次，最后回到出发点 $s$ 的最短路径长度。现在开始推导其状态转移方程：

1. 当V为空集，那么 $dp(i, State)$ ，表示直接从i回到s了，此时 $dp(i, State) = c_{is} (i \neq s)$
2. 如果State不为空，那么就是对子问题的最优求解。必须在State这个城市集合中，尝试每一个，并求出最优解。 $dp(i, State) = \min(C_{ik} + dp(k, State - (k)))$

以上即为算法的状态转移方程。另外，不难发现最终路径是个环，所以不论出发点定在哪里，结果都是一样的。所以为了简化过程，不妨假设起点都为0号城市。

- 利用二进制描述状态：

考虑dp数组的第二维State，其含义是经过城市编号的点集，则自然想到若有N个城市，能用一个N-1位二进制数来表示每种状态（无需考虑出发点），该二进制数的第n位是否为1表示第n个城市是否在集合中。例如，对于N=4，集合{1,3}可表示为二进制数101，对应十进制数即为3，因此，第二维可用一个 $2^{n-1}$ 规模的十进制数表示。根据二进制位运算，可以定义以下操作：

- 对于第y个城市，他的二进制表达为， $1 << (y-1)$ ;
- 对于数字x，要看它的第i位是不是1，那么可以通过判断布尔表达式  $((x >> (i-1)) \& 1) == 1$  的真值来实现；
- 由动态规划公式可知，需要从集合中剔除元素。假如集合用索引x表示，要剔除元素标号为i，我们异或运算实现减法，其运算表示为： $x = x \wedge (1 << (i-1))$ 。

- 数据结构、全局变量定义：

```
#define N 17          // 城市数量
#define INF 1 << 30  // 定义最大值， 用于tsp更新dp数组

// 用于计算时刻
#define GET_TIME(now) \
{ \
    struct timeval t; \
    gettimeofday(&t, NULL); \
    now = t.tv_sec + t.tv_usec / 1000000.0; \
}

const int M = 1 << (N - 1); // 状态数 M = 2^(n-1)
int g[N][N];                // 存原始图
int dp[N][M];               // dp数组，dp[point][state]表示从point出发经过state中各个点一次
                             // 且仅一次，最后回到出发点的最短路径长度
vector<int> path;           // 路径数组，用于打印路径
```

- 求解TSP函数主体：

```
/**
 * @brief 串行版本的tsp求解函数，用状压dp实现，理论复杂度为 $O((2^n) * (n^2))$ ，由于路径是一个环，设出发点为0号城市
 * @param void
 * @return void
 * @author 黄海宇
 * @date 2021/5/3
 */
void Serial_TSP() {
    // 初始化，不经过任何点的dp数组状态置为g[i][0]，即该点到出发点0号城市之间的距离
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        dp[i][0] = g[i][0];
    }
    // 进入状态处理循环，第一层for，遍历状态维，即经过城市集合
    for (int j = 1; j < M; j++) {
```

```

// 第二层for, 遍历当前城市
for (int i = 0; i < N; i++) {
    // 初始化当前状态最小路径长度为inf
    dp[i][j] = INF;
    // 如果要经过路径上的城市包括当前城市, 违规, 进入下一次循环
    if ((j >> (i - 1)) & 1) == 1) {
        continue;
    }
    // 遍历转移自哪个状态, 取min{c_ik+d(k,V-{k})});
    for (int k = 1; k < N; k++) {
        if ((j >> (k - 1)) & 1) == 0) {
            continue;
        }
        if (dp[i][j] > g[i][k] + dp[k][j ^ (1 << (k - 1))]) {
            // 状态转移
            dp[i][j] = g[i][k] + dp[k][j ^ (1 << (k - 1))];
        }
    }
}
}
}
}
}

```

- 根据dp结果找到路径并将其打印

可以用dp数组来反向推出其路径。其算法思想如下:

比如在第一步时, 我们就知道那个值最小, 因为dp[][]数组我们已经计算出来了, 由计算可知  $C_{01} + d(1, 2, 3, 4)$  最小, 所以一开始从起始点0出发, 经过1。接下来同样计算  $d(1, \{2, 3, 4\})$ , 由计算可知  $C_{14} + d(4, 2, 3)$  所以  $0 \rightarrow 1 \rightarrow 4$ , 接下来同理求  $d(4, \{2, 3\})$ , 以此类推, 最终反向推出整条路径。

```

/**
 * @brief 用于判断是否所有城市都已经被访问过了
 * @param visited 传入访问记录数组
 * @return 所有城市都已经被访问过了, 则返回1, 否则返回0
 * @author 黄海宇
 * @date 2021/5/3
 */
bool isVisited(bool visited[]) {
    for (int i = 1; i < N; i++) {
        if (visited[i] == 0) {
            return 0;
        }
    }
    return 1;
}

/**
 * @brief 用于根据dp结果找到最短路径并将其输出
 * @param void
 * @return void
 * @author 黄海宇
 * @date 2021/5/3
 */

```

```

void FindAndPrintPath() {
    bool visited[N] = {false};
    int par = 0, min = INF, S = M - 1, temp;
    path.push_back(0);

    while (!isVisited(visited)) {
        for (int i = 1; i < N; i++) {
            if (visited[i] == false && (S & (1 << (i - 1))) != 0) {
                if (min > g[i][par] + dp[i][(S ^ (1 << (i - 1)))]) {
                    min = g[i][par] + dp[i][(S ^ (1 << (i - 1)))];
                    temp = i;
                }
            }
        }
        par = temp;
        path.push_back(par);
        visited[par] = true;
        S = S ^ (1 << (par - 1));
        min = INF;
    }
    cout << "The path is: ";
    for (auto val:path) {
        cout << val << " -> ";
    }
    cout << 0;
}

```

- init函数用于接收输入邻接矩阵并转存到二维数组g中

```

/**
 * @brief 初始化函数，用于接受输入的邻接矩阵并将其存入g中
 * @param void
 * @return void
 * @author 黄海宇
 * @date 2021/5/3
 */
void init() {
    for (int i = 0; i < N; ++i) {
        for (int j = 0; j < N; ++j) {
            cin >> g[i][j];
        }
    }
}

```

### 3. 使用OpenMP的并行算法思路及实现

- 要实现并行化，首先要找到可并行化的部分，该部分要求一是不能有数据依赖，二是并行工作量不能太少，否则切换进程的时间还不如串行，可以看到串行版本的TSP函数主体求解时嵌套了三个for，那最好当然是并行最外层循环，然而，最外层循环用来遍历dp数组的状态维，存在数据依赖，不能直接拆分并行。因此，考虑对这层for进行分类，去除数据依赖。考虑State的意义，它是每个状态经过中间点的集合，可对集合中点的个数进行分类，可以证明，集合中元素相等的一类状态不会互相影响，一个状态只依赖于点集中点的数量减一的状态集。因此，可先以此对外层循环分类，分类后的每一类状态便可以用来并行了。

因此下面关注两个点，一是对状态进行分类，二是利用OpenMP具体实现并行

- 对状态进行分类：

点集中的点的个数，其实就是二进制数中1的个数，因此写一个小接口，用来计算N-1位二进制数中有n个1的所有数即可。将此接口设计为内联函数，以加快运行速度。

用到的全局变量：

```
int b[M]; // 存放相同城市数的state集合的十进制表示（仅在两个多线程版本用到）
```

接口代码：

```
/**
 * @brief 找到所有N位二进制数里面有n个1对应的十进制数，并存到b数组中，设置为inline函数，加快运行时速度
 * @param n 所求二进制数中1的个数
 * @return 返回b数组有效长度
 * @author 黄海宇
 * @date 2021/5/3
 */
inline int gather(int n) {
    bool first = 1; // 特判第一次进入循环
    int r, c;
    int cnt = 0;
    for (int j = (1U << n) - 1; first || r < (1 << (N - 1));) {
        b[cnt] = j; // 将得到的每个数存入b数组
        cnt++;
        c = j & -j;
        r = j + c;
        j = (((r ^ j) >> 2) / c) | r;
        first = 0;
    }
    return cnt;
}
```

- 利用OpenMP实现并行：

OpenMP版本的并行实现十分简单，引入个头文件，在要并行的循环前加个parallel for即可，我的for里也没有要特殊处理的私有变量，因此处理起来十分简单。

OpenMP并行版本函数主体：

```
/**
 * @brief 使用openmp的并行版本的tsp求解函数，并行部分为state集合中定点数相同的dp数组状态的处理
```

```

* @param void
* @return void
* @author 黄海宇
* @date 2021/5/3
*/
void openmp_parallel_TSP() {
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        dp[i][0] = g[i][0];
    }
    // 对经过的城市集合进行分类, 经过城市数量相同的归为同一类
    for (int n = 1; n < N; n++) {
        // 求出同类情况, 并放入b数组中, b数组有效长度存入cnt
        int cnt = gather(n);
        // 同一类之间没有数据依赖, 因此可以并行处理同一类情况的状态
        #pragma omp parallel for num_threads(thread_count)
        for (int index = 0; index < cnt; ++index) {
            int j = b[index];
            for (int i = 0; i < N; i++) {
                dp[i][j] = INF;
                if (((j >> (i - 1)) & 1) == 1) {
                    continue;
                }
                for (int k = 1; k < N; k++) {
                    if (((j >> (k - 1)) & 1) == 0) {
                        continue;
                    }
                    if (dp[i][j] > g[i][k] + dp[k][j] ^ (1 << (k - 1))) {
                        dp[i][j] = g[i][k] + dp[k][j] ^ (1 << (k - 1));
                    }
                }
            }
        }
    }
}

```

- 1
- 1

#### 4. 使用Pthread的并行算法思路及实现

- Pthread版本的并行思路与OpenMP版本相同, 仍是考虑对外层for进行分类, 将点集中元素个数相同的每一类状态进行并行处理。不过Pthread版本并行实现起来较为复杂, 需要设计线程函数, 并自己设计负载均衡策略。
- 用到的全局变量和数据结构:

```

int b[M]; // 存放相同城市数的state集合的十进制表示（仅在两个多线程版本用到）

/**
 * @brief 该结构体用于存放向pthread的线程函数传入的多个参数
 * @author 黄海宇
 * @date 2021/5/3
 */
struct parameter {
    void* rank; // 线程号
    int* ar; // 待划分的数组
    int len; // 待划分的数组的长度
};

```

由于b数组一直在发生变化，要创建多次线程，因此线程函数的参数要传入不止一个，而pthread\_create()函数用于传递线程函数参数的参数只有一个，因此考虑而外设计parameter结构体，用于将待传入参数进行打包。实际要传入的参数包括线程号、待划分的数组以及待划分的数组长度。

- 利用Pthread实现并行的函数主体：

```

/**
 * @brief 使用pthread的并行版本的tsp求解函数，并行部分为state集合中定点数相同的dp
数组状态的处理
 * @param void
 * @return void
 * @author 黄海宇
 * @date 2021/5/3
 */
void pthread_parallel_TSP() {
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        dp[i][0] = g[i][0];
    }
    // 对经过的城市集合进行分类，经过城市数量相同的归为同一类
    for (int n = 1; n < N; n++) {

        // 求出同类情况，并放入b数组中，b数组有效长度存入cnt
        int cnt = gather(n);
        // 同一类之间没有数据依赖，因此可以并行处理同一类类情况的状态

        long thread; // 线程号
        pthread_t* thread_handles; // 线程指针

        // 为线程指针申请内存
        thread_handles = (pthread_t*)malloc(thread_count *
        sizeof(pthread_t));

        // 开启thread_count个线程，每个线程启用线程函数
        for (thread = 0; thread < thread_count; thread++) {
            struct parameter* par = new parameter;
            par->rank = (void*)thread;
            par->len = cnt;
            par->ar = b;
            pthread_create(&thread_handles[thread], NULL, Thread_work,
                (void*)par);
        }
    }
}

```

```

    }

    // 同步线程
    for (thread = 0; thread < thread_count; thread++)
        pthread_join(thread_handles[thread], NULL);

    free(thread_handles);
}
}

```

逻辑上，并行策略与OpenMP相同。实际上，函数主体主要包括以下工作：

1. 每次对状态进行分类；
  2. 每次分类后开启thread\_count个线程，所以一共需要开启N\*thread\_count次线程；
  3. 对于开启的每个线程，先将待传入参数打包到一个parameter结构体中，再通过pthread\_create调用线程函数；
  4. 同步线程，释放之前申请的空间
- 线程函数工作：

```

/**
 * @brief pthread的线程函数
 * @param arg 打包多个参数的参数结构体，包括线程号、待划分数组、待划分数组的长度
 * @return void*
 * @author 黄海宇
 * @date 2021/5/3
 */
void* Thread_work(void* arg) {
    // 解引用传入的参数结构体
    struct parameter* p = (parameter*)arg;
    void* rank = p->rank;
    int* ar = p->ar;
    int n = p->len;
    free(p);
    long my_rank = (long)rank;

    // 计算各线程负责处理的数组区间的左右值，尽量负载均衡
    long long my_n = n / thread_count;
    long long res = n % thread_count;
    long long my_left;
    long long j;

    if (my_rank < res) {
        my_n++;
        my_left = my_n * my_rank;
    } else {
        my_left = my_n * my_rank + res;
    }
    long long my_right = my_left + my_n;

    // 各线程处理各自负责部分的数组
    for (int index = my_left; index < my_right; ++index) {
        j = ar[index];
        for (int i = 0; i < N; i++) {
            dp[i][j] = INF;
            if (((j >> (i - 1)) & 1) == 1) {

```



```

        continue;
    }
    for (int k = 1; k < N; k++) {
        if (((j >> (k - 1)) & 1) == 0) {
            continue;
        }
        if (dp[i][j] > g[i][k] + dp[k][j] ^ (1 << (k - 1))) {
            dp[i][j] = g[i][k] + dp[k][j] ^ (1 << (k - 1));
        }
    }
}
}
return nullptr;
}

```

线程函数的主要工作有：

1. 解引用传入的parameter结构体，将其空间进行回收；
2. 计算本线程所负责区间的左右端点。为实现负载均衡，首先将总的待处理数组长度均分，再将所剩余数res分配到前res个线程中；
3. 各线程处理各自负责部分的数组。由于各线程更新dp数组的不同位置处，因此不存在共享变量导致的临界区问题，因此也不需加锁。
4. 最后返回nullptr，一开始没注意要有返回值导致开-O2编译参数时出现一些奇怪的问题。

## 5. 程序执行及运行结果显示

- 为便于比较，将三个版本的解法均写入同一个程序中。主函数实现如下：

```

int main() {
    // 计时开始时刻和计时结束时刻
    double start, stop;
    init();

    // 串行版本:
    cout << "1. Serial Version:" << endl;
    GET_TIME(start);
    Serial_TSP();
    GET_TIME(stop);
    cout << "The minimal distance: " << dp[0][M - 1] << endl;
    printf("Serial run time: %e\n\n", stop - start);
    FindAndPrintPath();
    cout << endl << endl;

    cout << "-----" << endl << endl;

    // 重置dp数组和path, 不影响下个版本的工作
    memset(dp, 0, sizeof(dp));
    path.clear();

    // OpenMP版本:
    cout << "2. OpenMP Version:" << endl;
    GET_TIME(start);
    openmp_parallel_TSP();
    GET_TIME(stop);
}

```

```

    cout << "The minimal distance: " << dp[0][M - 1] << endl;
    printf("parallel with openmp run time: %e\n\n", stop - start);
    FindAndPrintPath();

    cout << endl << endl;

    cout << "-----" << endl << endl;

    // 重置dp数组和path, 不影响下个版本的工作
    memset(dp, 0, sizeof(dp));
    path.clear();

    // Pthread版本:
    cout << "3. Pthread Version:" << endl;
    GET_TIME(start);
    pthread_parallel_TSP();
    GET_TIME(stop);
    cout << "The minimal distance: " << dp[0][M - 1] << endl;
    printf("parallel with pthread run time: %e\n\n", stop - start);
    FindAndPrintPath();

    return 0;
}

```

值得注意的是, 为了避免上个版本的运行结果影响下个版本, 需在两个版本的调用间重置dp数组和path。

- 编译:

由于本程序同时包括OpenMP版本和Pthread版本, 因此两个动态链接库都要加入编译参数中

```
g++ -Wall -g -o tsp tsp.cpp -fopenmp -lpthread
```

- 运行:

改变输入输出流, 重定向到文件:

```
./tsp <输入文件名 >输出文件名
```

- 运行结果举例:

数据集: tsp2.txt, 17个城市

线程数: 4

```
huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL ~/workspace/hpc/mid_project ./tsp <tsp2.txt
1150 10:36:03
1. Serial Version:
The minimal distance: 2085
Serial run time: 8.793497e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8
-> 11 -> 15 -> 0

-----

2. OpenMP Version:
The minimal distance: 2085
parallel with openmp run time: 1.916814e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8
-> 11 -> 15 -> 0

-----

3. Pthread Version:
The minimal distance: 2085
parallel with pthread run time: 2.897620e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8
-> 11 -> 15 -> 0%
```

经验证，计算结果正确。

串行时间0.087s，四线程OpenMP时间0.019s，四线程Pthread时间0.028s，并行优化效果明显

## 6. 性能比较与分析

- 测试环境：联想小新Air13 Laptop 8处理器
- 测试方法：改变数据集规模和线程数，纵向和横向比较串行方案、OpenMP并行方案、Pthread并行方案的性能
- 部分测试过程：

thread\_count = 4, N = 5:

```
huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL ~/workspace/hpc/mid_project g++ -Wall -g -o tsp tsp.cpp -fopenmp -lpthread
1181 11:40:15
huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL ~/workspace/hpc/mid_project ./tsp <tsp3.txt
1182 11:40:18
1. Serial Version:
The minimal distance: 23
Serial run time: 5.006790e-06

The path is: 0 -> 1 -> 4 -> 2 -> 3 -> 0

-----

2. OpenMP Version:
The minimal distance: 23
parallel with openmp run time: 1.509190e-04

The path is: 0 -> 1 -> 4 -> 2 -> 3 -> 0

-----

3. Pthread Version:
The minimal distance: 23
parallel with pthread run time: 2.091885e-03

The path is: 0 -> 1 -> 4 -> 2 -> 3 -> 0%
```

数据规模较小时，并行处理带来的增益小于线程切换带来的开销，因此串行版本反而更快。

thread\_count = 8, N = 17:

```

huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL [~/workspace/hpc/mid_project] g++ -Wall -g -o tsp tsp.cpp -fopenmp -lpthread
huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL [~/workspace/hpc/mid_project] ./tsp <tsp2.txt
1. Serial Version:
The minimal distance: 2085
Serial run time: 9.121799e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0
-----

2. OpenMP Version:
The minimal distance: 2085
parallel with openmp run time: 3.342199e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0
-----

3. Pthread Version:
The minimal distance: 2085
parallel with pthread run time: 3.017402e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0

```

数据规模较大时，并行优化效果开始明显，OpenMP与Pthread运行性能不相上下，并行运行时间约为串行的32%

thread\_count = 4, N = 22:

```

huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL [~/workspace/hpc/mid_project] g++ -Wall -g -o tsp tsp.cpp -fopenmp -lpthread
huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL [~/workspace/hpc/mid_project] ./tsp <test22.undefine
1. Serial Version:
The minimal distance: 1574
Serial run time: 3.155641e+00

The path is: 0 -> 1 -> 9 -> 11 -> 2 -> 17 -> 13 -> 14 -> 8 -> 21 -> 19 -> 15 -> 18 -> 5 -> 10 -> 12 -> 3 -> 16 -> 20 -> 4 -> 7 -> 6 -> 0
-----

2. OpenMP Version:
The minimal distance: 1574
parallel with openmp run time: 7.548981e-01

The path is: 0 -> 1 -> 9 -> 11 -> 2 -> 17 -> 13 -> 14 -> 8 -> 21 -> 19 -> 15 -> 18 -> 5 -> 10 -> 12 -> 3 -> 16 -> 20 -> 4 -> 7 -> 6 -> 0
-----

3. Pthread Version:
The minimal distance: 1574
parallel with pthread run time: 7.442939e-01

The path is: 0 -> 1 -> 9 -> 11 -> 2 -> 17 -> 13 -> 14 -> 8 -> 21 -> 19 -> 15 -> 18 -> 5 -> 10 -> 12 -> 3 -> 16 -> 20 -> 4 -> 7 -> 6 -> 0

```

数据规模越大，并行优化效果越明显，OpenMP与Pthread运行性能仍然不相上下，并行运行时间约为串行的26%

thread\_count = 8, N = 22:

```

huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL ~ /workspace/hpc/mid_project  g++ -Wall -g -o tsp tsp.cpp
-fopenmp -lpthread
huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL ~ /workspace/hpc/mid_project  ./tsp <test22.undefine
1. Serial Version:
The minimal distance: 1574
Serial run time: 3.155641e+00

The path is: 0 -> 1 -> 9 -> 11 -> 2 -> 17 -> 13 -> 14 -> 8 -> 21 -> 19 -> 15 -> 18 -> 5 -> 10 -> 12 ->
3 -> 16 -> 20 -> 4 -> 7 -> 6 -> 0

-----

2. OpenMP Version:
The minimal distance: 1574
parallel with openmp run time: 7.548981e-01

The path is: 0 -> 1 -> 9 -> 11 -> 2 -> 17 -> 13 -> 14 -> 8 -> 21 -> 19 -> 15 -> 18 -> 5 -> 10 -> 12 ->
3 -> 16 -> 20 -> 4 -> 7 -> 6 -> 0

-----

3. Pthread Version:
The minimal distance: 1574
parallel with pthread run time: 7.442939e-01

The path is: 0 -> 1 -> 9 -> 11 -> 2 -> 17 -> 13 -> 14 -> 8 -> 21 -> 19 -> 15 -> 18 -> 5 -> 10 -> 12 ->
3 -> 16 -> 20 -> 4 -> 7 -> 6 -> 0

```

数据规模保持不变时，线程数增加，并行优化效果越明显，OpenMP与Pthread运行性能仍然不相上下，并行运行时间约为串行的22%

- 结论：
  1. 数据规模在30以下时，三种版本的性能表现均可接受
  2. 数据规模较小时，并行优化效果不明显
  3. 随着数据规模越来越大，并行优化效果越来越明显，当数据规模达到25时，八线程并行运行时间为串行的约16%
  4. 数据规模保持不变时，随着线程数增加，并行优化效果越来越明显

## 7.加入其他优化策略

- 为了使性能再上一层楼，在原来并行策略上又加入了编译指令的O2优化，以及对内层for进行循环展开
- O2优化：

原理是编译器提供的满足用户优化需要的选项，包括：

1) 精简操作指令；2) 尽量满足cpu的流水操作；3) 通过对程序行为地猜测，重新调整代码的执行顺序；4) 充分使用寄存器

此优化策略实现起来十分简单，稍微修改编译指令，加入-O2编译参数即可：

```
g++ -O2 -Wall -g -o tsp tsp.cpp -fopenmp -lpthread
```

优化效果：

未开启O2：



```

huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL ~/workspace/hpc/mid_project g++ -Wall -g -o tsp tsp.cpp -fopenmp -lpthread
huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL ~/workspace/hpc/mid_project ./tsp <tsp2.txt
1. Serial Version:
The minimal distance: 2085
Serial run time: 9.121799e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0
-----

2. OpenMP Version:
The minimal distance: 2085
parallel with openmp run time: 3.342199e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0
-----

3. Pthread Version:
The minimal distance: 2085
parallel with pthread run time: 3.017402e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0

```

开启O2:

```

huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL ~/workspace/hpc/mid_project ./tsp <tsp2.txt
1. Serial Version:
The minimal distance: 2085
Serial run time: 4.838610e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0
-----

2. OpenMP Version:
The minimal distance: 2085
parallel with openmp run time: 9.988070e-03

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0
-----

3. Pthread Version:
The minimal distance: 2085
parallel with pthread run time: 2.138495e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0

```

这种方法串行并行一起优化了，能将运行时间减少到原来的50%左右

- 循环展开:

循环展开即手动展开嵌套在内部的循环，能够增大指令调度的空间，减少循环分支指令的开销，可以更好地实现数据预取技术。

下面对OpenMP的并行版本的最内层循环进行16次循环展开:

```

/**
 * @brief 设置为内联函数，用于循环展开
 * @param void
 * @return void
 * @author 黄海宇
 * @date 2021/5/3
 */
inline void unroll_loop(int i, int j, int n) {
    if (((j >> (n - 1)) & 1) != 0) {
        if (dp[i][j] > g[i][n] + dp[n][j ^ (1 << (n - 1))]) {
            dp[i][j] = g[i][n] + dp[n][j ^ (1 << (n - 1))];
        }
    }
}

```

```

    }
}

/**
 * @brief 使用循环展开的openmp的并行版本
 * @param void
 * @return void
 * @author 黄海宇
 * @date 2021/5/3
 */
void openmp_unroll_loop_parallel_TSP() {
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        dp[i][0] = g[i][0];
    }
    // 对经过的城市集合进行分类，经过城市数量相同的归为同一类
    for (int n = 1; n < N; n++) {
        // 求出同类情况，并放入b数组中，b数组有效长度存入cnt
        int cnt = gather(n);
        // 同一类之间没有数据依赖，因此可以并行处理同一类情况的状态
        #pragma omp parallel for num_threads(thread_count)
        for (int index = 0; index < cnt; ++index) {
            int j = b[index];
            for (int i = 0; i < N; i++) {
                dp[i][j] = INF;
                if (((j >> (i - 1)) & 1) == 1) {
                    continue;
                }
                unroll_loop(i, j, 1);
                unroll_loop(i, j, 2);
                unroll_loop(i, j, 3);
                unroll_loop(i, j, 4);
                unroll_loop(i, j, 5);
                unroll_loop(i, j, 6);
                unroll_loop(i, j, 7);
                unroll_loop(i, j, 8);
                unroll_loop(i, j, 9);
                unroll_loop(i, j, 10);
                unroll_loop(i, j, 11);
                unroll_loop(i, j, 12);
                unroll_loop(i, j, 13);
                unroll_loop(i, j, 14);
                unroll_loop(i, j, 15);
                unroll_loop(i, j, 16);
            }
        }
    }
}

```

注意循环展开函数必须写成内联函数

优化效果：

```

huanghy@huanghy-Lenovo-XiaoXin-Air-13IWL ~/workspace/hpc/mid_project ./tsp <tsp2.txt
1. Serial Version:
The minimal distance: 2085
Serial run time: 6.358194e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0
-----

2. OpenMP with Loop Unrolling Version:
The minimal distance: 2085
parallel with loop unrolling openmp run time: 5.192041e-03

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0
-----

3. Pthread Version:
The minimal distance: 2085
parallel with pthread run time: 2.199507e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0
-----

4. OpenMP Version:
The minimal distance: 2085
parallel with openmp run time: 1.325202e-02

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0
-----

```

八线程数据规模为17的数据集用带循环展开的OpenMP能跑到0.005s，突破了一个数量级，运行时间又下降了约50%

## 8. 最好效果

用OpenMP并行化，线程数thread\_count=8，编译参数开启-O2，循环展开16次，跑tsp2.txt数据集，运行最快时间为：

```

2. OpenMP with Loop Unrolling Version:
The minimal distance: 2085
parallel with loop unrolling openmp run time: 5.192041e-03

The path is: 0 -> 3 -> 12 -> 6 -> 7 -> 5 -> 16 -> 13 -> 14 -> 2 -> 10 -> 9 -> 1 -> 4 -> 8 -> 11 -> 15 -> 0

```

0.005192秒

## 9. 实验过程中遇到的困难和感想

### 1. 困难：

使用pthread\_create时，之前线程函数一直只有一个，这次线程函数要传入的参数不止一个。

解决方法：

自定义一个参数结构体，将要传的参数打包，这样pthread\_create就只需要传一个参数了，到线程函数里再将结构体解引用。要注意传入的是指针，因此为了防止几个线程同时对其进行修改，因此没创建一个线程都要新创建一个参数结构体，在线程函数里再将其释放掉即可。



## 2. 困难:

遇到很奇怪的情况: 开-02之后Pthread版本会发生段错误, 但不开-02却没事

### 解决方法:

多线程debug十分麻烦, 在经历了一系列波折后, 发现竟然是线程函数没有返回值导致的, 加了个`return nullptr`就好了, 可见以后要吸取教训, 不能靠默认返回值。

### ● 感想:

这次实验着实让我收获颇丰, 不仅让我更加熟练掌握了Pthread和OpenMP并程序的编写方法, 更让我培养了考虑优化算法性能、优化程序性能的能力。同时, 通过踩一些坑, 也能让我以后碰到这些情况能处理得更加得心应手。