

# 并行程序设计与算法实验

## Lab8-并行多源最短路径搜索

姓名_	
学号_	22331095
学院	计算机学院
专业	计算机科学与技术

2025年5月14日

### 1 实验目的

- 评估并行化最短路径算法的性能。
- 探索不同最短路径算法的并行适应性。

### 2 实验内容

实现并行的多源最短路径搜索,具体要求如下:

• 使用 OpenMP、Pthreads 或 MPI 中的任意一种并行编程模型来实现。

你选择的并行框架是: OpenMP

• 选用任意一种最短路径算法作为基础进行并行化,如 Bellman-Ford、Dijkstra (针对每个源点执行)、Floyd-Warshall 或 Johnson 算法。

你选用的算法是: Floyd-Warshall

• 简要描述所选算法的实现要点。

#### 回答:

- **初始化**: 构造  $n \times n$  距离矩阵, 使用权重或  $\infty$  填充无边对角线为 0。
- 三**重循环**: 外层按中间顶点 k 迭代,内层双重循环更新所有 (i, j) 对应距离。
- **状态转移**: 利用中间顶点 k 判断是否可通过 k 缩短  $i \rightarrow j$  路径。
- -**复杂度**: 时间复杂度  $O(n^3)$ ,空间可优化为原地更新或交替使用两张矩阵。
- **负环检测**: 若算法完成后存在  $d_{ii} < 0$ ,则图中含负权回路。

下面是我实现的外层并行 Floyd-Warshall 算法程序的部分核心代码

Listing 1: 并行 Floyd-Warshall

```
dist[i][j] = new_dist;
}
}
}
}
```

### 3 实验结果与分析

### 3.1 实验配置简述

• **所用算法:** Floyd-Warshall

• 并行框架: OpenMP

• **并行方式**: 我实现了两种不同的并行策略,在执行程序时可以选择模式切换策略。 第一种是进行外层循环并行化,按行划分(每个线程处理一组完整的行),无数据 依赖的并行计算;第二种是三维分块并行化,连续访问块内元素。

#### • 测试数据特征:

- 数据集 1: 节点数量 930, 平均度数 14.54, 边数量 13521
- 数据集 2 (若有): 节点数量 525, 平均度数 27.98, 边数量 14691
- (可添加更多数据集)

#### 数据集 1 (节点数量: 930, 平均度数: 14.54) 的性能数据:

表 1: 数据集 1 (930 节点, 平均度数 14.54) 上 Floyd-Warshall 的并行性能 (串行时间  $T_s$  = 138 毫秒)

线程数量 (p)	运行时间 $T_p$ (毫秒)	加速比 $S_p = T_s/T_p$	并行效率 $E_p = S_p/p$
1	138	1.00	1.00
2	115	1.20	0.60
4	110	1.25	0.31
8	76	1.82	0.23
16	56	2.46	0.15

数据集 2 (节点数量: 525, 平均度数: 27.98) 的性能数据:

200 毛刀)						
	<b>线程数</b> 量 (p)	运行时间 $T_p$ (毫秒)	加速比 $S_p = T_s/T_p$	并行效率 $E_p = S_p/p$		
-	1	230	1.00	1.00		
	2	158	1.46	0.73		
	4	82	2.80	0.70		
	8	56	4.11	0.51		
	16	26	8.85	0.55		

表 2: 数据集 2 (525 节点, 平均度数 27.98) 上 Floyd-Warshall 的并行性能 (串行时间  $T_s$  = 230 毫秒)

### 3.2 并行性能分析

根据你的实验数据,结合你选择的算法、并行框架、并行方式以及测试数据的特征(节点数量、平均度数等),分析程序的并行性能。可辅以图表(如加速比曲线、效率曲线)进行更直观的分析。

• 运行时间随线程数增加的变化趋势。

**回答:** 从表格和加速比曲线可以看出,随着线程数 p 的增加,运行时间  $T_p$  显著下降。对于数据集 1,  $T_p$  从 138 ms 降至 56 ms; 对于数据集 2,  $T_p$  从 230 ms 降至 26 ms。总体呈现快速下降到缓慢下降的趋势,表明并行加速在低线程数时收益较大,随后受内存带宽与同步开销影响,降幅趋缓。

• 加速比的变化情况。

回答: 加速比  $S_p = T_s/T_p$  随 p 增加而上升,但并非线性。

数据集 1:  $S_2 = 1.20$ ,  $S_4 = 1.25$ ,  $S_8 = 1.82$ ,  $S_{16} = 2.46$ ;

数据集 2:  $S_2 = 1.46$ ,  $S_4 = 2.80$ ,  $S_8 = 4.11$ ,  $S_{16} = 8.85$ .

数据集 2 的  $S_p$  更接近理想线性 ( $S_p = p$ ), 因其图更密集, 计算量更大, 降低了 线程间空闲与同步损耗。

• 并行效率的变化情况,分析影响并行效率的主要因素。

回答: 并行效率  $E_p = S_p/p$  随 p 增加而下降:

数据集 1:  $E_2 = 0.60$ ,  $E_4 = 0.31$ ,  $E_8 = 0.23$ ,  $E_{16} = 0.15$ ;

数据集 2:  $E_2 = 0.73$ ,  $E_4 = 0.70$ ,  $E_8 = 0.51$ ,  $E_{16} = 0.55$ .

主要影响因素包括:内存带宽瓶颈、线程创建与同步开销、负载不均衡。数据集 1 较稀疏,单线程计算少,开销占比高;数据集 2 计算密集度高,效率下降较慢。

• 不同数据特征(如节点数量、平均度数)对并行性能的影响。

回答:

- 节点数量: 两数据集节点数比较,数据集 1 更大 (930 vs. 525),但数据集 1 运行的更慢,说明节点数量非主要因素。
- 平均度数:数据集 2 平均度数 27.98 大于数据集 1 的 14.54,意味着更多的 边更新操作,使得并行工作量更大,线程利用率更高,从而在相同 p 下获得 更高的  $S_p$  与  $E_p$ 。

注:实验报告格式参考本模板,可在此基础上进行修改;实验代码以 zip 格式另提交;最终提交内容包括实验报告 (pdf 格式) 和实验代码 (zip 压缩包格式)