HW8 Report

完成情况

- ✓ 边切分算法
- ☑ 随机顶点切分算法
- ☑ 切分可视化
- ✓ 大图处理
- ☑ 启发式顶点切分算法
- ☑ 混合顶点切分算法

文件结构

- p_way_edge_cut.py : 边切分算法
- p_way_random_vertex_cut.py: 随机顶点切分算法
- p_way_heuristic_vertex_cut.py: 启发式顶点切分算法
- p_way_hybrid_vertex_cut.py: 混合顶点切分算法
- utils.py: 工具函数hw8_data: 测试数据output: 输出结果
- report.pdf: 实验报告

运行环境

Python 3.8.2

运行方式

其

中, program.py 为 p_way_edge_cut.py 、 p_way_random_vertex_cut.py 、 p_way_heuristic_vertex_cut.py 、 p_way_hybrid_vertex_cut.py 之一。

- -od --output_dir: 输出文件夹, 默认为 output
- -i --input_file: 输入文件, 默认为 hw8_data/small-5.graph
- -n --num_partitions : 切分数, 默认为 4
- -t --degree_threshold: 混合顶点切分算法的阈值,仅在 p_way_hybrid_vertex_cut.py 中需要设置 使用,默认为 100
- -d --print detail: 是否打印详细信息, 默认为 False
- -b --print_both: 是否同时打印切分结果和详细信息, 默认为 False
- -m --draw mermaid: 是否绘制Mermaid图, 默认为 False
- -hu --huge_graph: 是否处理大图,仅在输入文件为 twitter-2010.graph 时需要开启,且无法与 -m 、 -d 、 -b 同时使用
- -h --help: 帮助信息

实现细节

输入与输出

在读取小文件时,可使用 open 函数直接读取文件,并通过 struct 模块解析二进制文件,将解析出的 src 与 dst 以元组形式存储到 edges 中;在读取大文件时,使用 mmap 模块将文件映射到内存中,在

需要用到时再进行解析,以防止内存不足。

对于小文件,输出时可统计每个切分包含哪些边,可进行选择性存储,并据此绘制 mermaid 图;对于大文件,输出时只统计每个切分的边数;由于对大文件无法将所有边存储在内存中进行哈希去重,因此为保证前后一致性,对于重边只能将其重复计算在内。

输出的文件所在位置及命名为:

正常输出: output/(algorithm)_output/(input_file)_(num_partitions)part.txt

详细输出: output/(algorithm)_output/(input_file)_(num_partitions)part_detailed.txt mermaid 图: output/(algorithm)_output/(input_file)_(num_partitions)part_mermaid.md

其中, algorithm 为 edge_cut 、 random_vertex_cut 、 heuristic_vertex_cut 、 hybrid_vertex_cut 之 一, input_file 为输入文件名(去除 .graph 后缀), num_partitions 为切分数(2、3、4、8之一)。

边切分算法

首先统计所有不重复的顶点,并平均分配到每个切分中,作为 master_vertices; 然后遍历所有边,若边的两个顶点均在同一切分的 master_vertices 则将其加入该切分的 edges, 否则将其分别加入起点与终点所在切分的 replicated edges; 最后更新起点与终点所在切分的 vertices。

随机顶点切分算法

此处实现的是对边进行循环放置,即从切分 ø 开始,每次随机选择一个切分,将边放入该切分中,直到所有边都被放置。对顶点,由于不需要实现基于哈希函数的顶点飞行主控,因此在顶点第一次出现时将其放入所在切分的 master_vertices 中,同时加入该切分的顶点集 vertices;此后出现的顶点直接加入所在切分的 vertices 中。

启发式顶点切分算法

在随机顶点切分算法的基础上,添加对顶点所在切分的统计 vertex_to_machines ,记录每个顶点在哪些切分中出现过;在放置一条新边时,若存在若干切分同时包含边的两个顶点,则选择其中包含较少边的切分放置该边;若存在若干切分包含边的一个顶点,则同样选择其中包含较少边的切分放置该边;否则选取所有切分中包含边最少的切分放置该边。在选取完切分后,对其他变量的维护与随机顶点切分算法相同。

此外,启发式顶点切分算法很可能无法将边均匀分配到各个切分中,尤其是当所有顶点连通时,甚至可能将所有边都放入一个切分中。因此添加限定,首先计算出每个切分的平均边数,当某个切分的边数超过平均边数时,将其从候选切分中剔除,重新选择切分。

混合顶点切分算法

首先计算每个顶点的度数,并依据设定的阈值 degree_threshold 将顶点分

为 high_degree_vertices 与 low_degree_vertices; 对于 high_degree_vertices,将边放入源顶点经过哈

希对应的切分中;对于 low_degree_vertices,将边放入目标顶点经过哈希对应的切分中。为了保持与之前算法的一致性,同样不维护顶点的飞行主控,而是在顶点第一次出现时将其放入所在切分的 master vertices 中。

实验结果

详细结果见 output 文件夹,在此仅就其中部分数据进行展示分析。 针对输出情况的具体分析如下:

edge_cut

对比文件夹

下 roadNet-PA_2part.txt 、 roadNet-PA_3part.txt 、 roadNet-PA_4part.txt 、 roadNet-PA_8part.txt 四个文件,可以发现切分数增多时,总顶点、总复制边数明显增大,开销变大,性能在四种切分算法中最差。

random_vertex_cut

对比文件夹

下 roadNet-PA_2part.txt 、 roadNet-PA_3part.txt 、 roadNet-PA_4part.txt 、 roadNet-PA_8part.txt 四个文件,可以发现切分数增多时,总顶点数同样也在变大,而由于切分方式,总边数不变。由于顶点是随机分配的,因此总顶点数与 edge_cut 相近。但经观察发现一个奇怪的现象,

在 roadNet-PA 与 twitter-2010 上, random_vertex_cut 所得到的复制点的总数明显多于 edge_cut ,而在 synthesized-1b 上则是少于,没有想明白为什么,或许与随机分配的方式有关。观察数据

知, synthesized-1b 的边为按照出发点由小到大的顺序生成的,而 roadNet-PA 是按照边的临近性生成

的,twitter-2010的许多顶点都有通往自己序号 ± 1 的边,因此可能是由于这种特殊性导致的。

heuristic_vertex_cut

对比文件夹

下 roadNet-PA_2part.txt 、 roadNet-PA_3part.txt 、 roadNet-PA_4part.txt 、 roadNet-PA_8part.txt 四个文件,可以发现切分数增多时,总顶点数同样在变大,但不是很明显(例如

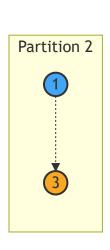
在 roadNet-PA 上, 4part 与 8part 的总顶点数仅相差 20k 左右,仅占总数约 1220k 的 1.64%)。同时,该方法在四种方法中,总复制边数最少。但由于其难以同时满足并行性与最优化,因此性能不如 hybrid_vertex_cut。

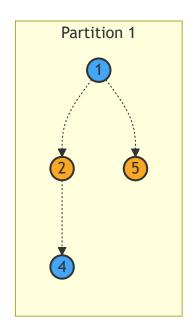
hybrid_vertex_cut

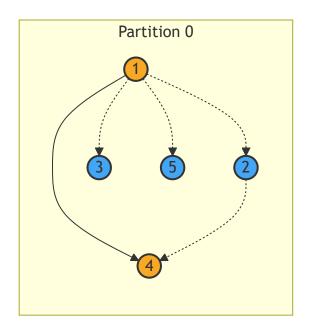
观察发现其在 twitter-2010 上与 synthesized-1b 上的产生的总点数接近 heuristic_vertex_cut ,但在 roadNet-PA 上产生的复制点明显多于 heuristic_vertex_cut 而接近 edge_cut 。由于其在进行度数计

在 small-5.graph 上的实验结果

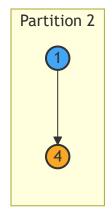
edge_cut

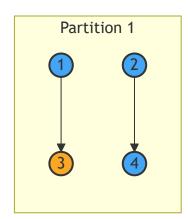


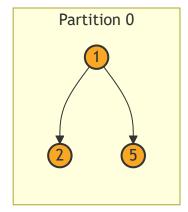




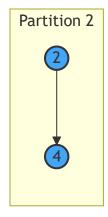
random_vertex_cut

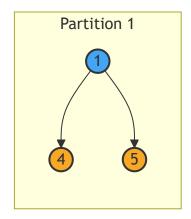


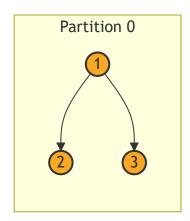




heuristic_vertex_cut







hybrid_vertex_cut

