算法作业 2

描述最小生成树的并行化算法

Red/Blue Rule

算法:

此算法将一个图中的边分为两类,一类标记为红色,是不属于 MST 的边,一类标记为蓝色,是属于 MST 的边。

标记规则:

Blue:选择一个没有蓝色边的割,将割中权值最小的无色边标记为蓝色。 Red:选择一个没有红色边的环,将环中权值最大的无色边标记为红色。 以任意顺序执行 Red/Blue 规则,当不可以再执行任意一条规则时,取所有蓝色的边就是 MST。

证明引理:

在算法的任意时刻,存在一个 MST 它包含了所有的蓝色边,并且不包含任何红色边。

假设在 t^* 时刻之前,该引理成立,,并且 MST T^* 包含所有蓝色边,不包含红色边,那么

1. $t^* + 1$ 时刻执行的是 Blue Rule。假设蓝色规则选择的割集是(X , V - X),那么割集中一定有至少一条边要属于 T^* ,设为e',而割集中权值最小的边设为e,如果e $\in T^*$,则成立,如果e $\notin T^*$,则 $T^* + e$ 将存在一个环, $T^* + e - e'$ 则也会是一个

MST $(cost(e) \leq cost(e'))$, 成立。

2. t^* + 1时刻执行的是 Red Rule。假设红色规则选择的环是 C_n ,那么环中至少有一条边不属于 T^* ,设为e',而环中权值最大的边设为e,如果e $\notin T^*$,则成立,如果e $\in T^*$,则 T^* + e'将存在一个环, T^* – e + e'则也会是一个MST($cost(e) \ge cost(e')$),成立。

引理成立。

证明算法可以生成 MST:

当算法结束时,若仍有边没有被染色,若这条边和蓝色的边可以构成环,则可以使用红色规则将其标记为红色,若这条边无法与蓝色的边构成环,则可以选择一没有蓝色边的割使用红色规则。所以算法结束时,全部的边都会被染色。

算法正确。

并行性分析:

Red Rule 和 Blue Rule 都可以并行得执行,条件是每次选择的点集不要冲突, Boruvka 算法就是使用 Blue Rule 的并行算法的一个例子。

Boruvka's Algorithm

在 Kruskal's 算法中我们使用 Blue Rule 将边按序一条条加入 MST 中,我们是否可以并行得使用 Blue Rule 从而缩短算法复杂度?

将每个单独的点视作割集的一方,则按照 Blue Rule,割集中最短的边一定在 MST中,也即:与每个点相邻的最短的边一定在 MST 中。

按照这个策略我们最开始至少可以得到 n/2 条 MST 中的边,在这些边集上进行边的收缩形成 Super Node,然后继续执行 Blue Rule 再次获得 MST 中的一些边…按这个策略循环进行直到我们得到了 MST。

伪代码: While Super Node Size!= 1

For each Node, parallel do

Compute smallest weight incident edge

Contract edges

Merge Graph

分析:

1. Compute smallest weight incident edge

对于每个点,我们需要遍历它所有相连的边,所以需要的总时间应该是 $O(\deg(v_i))$ 。而在并行比较中,我们可以采用每两个为一组同时比较大小的方法提高并发度,所以 Span 应该为 $O(\log_2\deg(v_i))$ 。

算法可以在每个点上并发进行,总的 Span 应该是 $O(\max_{i=0\to n}\log(\deg(v_i)))$,最大的度也就是点数 n,所以 Span = $O(\log n)$,而总的 Work 就是所有的度求和,根据握手定理求得为O(m)。

2. Contract edges

选择好要收缩的边之后,我们要决定如何收缩,我们对每个点抛一枚硬币(in parallel)如果是 head,则把这个点标记为中心,如果是 tail,我们把这个点标记为边缘。所有的边缘要向它的邻居寻找中心(只在上一步选择的边中找),找到了就将它和中心之间的边删除,没有找到则自己就是中心。用这种随机化的方法可以加大算法的并发度。

每次收缩点的个数的期望大于等于 n/4(易证)。所以这个操作总的 Work 应该为0 $\left(\sum_{i=0}^{\infty} \left(\frac{3}{4}\right)^i n\right) = O(n)$,Span 应该是操作的执行次数,每次收缩 $\frac{n}{4}$,则在O(log n)次内可以执行完成。这也说明第一步操作我们也需要执行O(log n)次。

3. Merge Graph

这一步更改图的存储表示,对于邻接链表保存的图来说,将两个点 merge 在一起只需要更改指针即可,所以更改一个点的 Work 是O(1),总的 work 就是O(n),span 是O(1)。

$$\begin{split} W_{total} &= W_{find} + W_{Contract} + W_{merge} \\ &= O(\log n) * O(m) + O(n) + O(\log n) * O(n)O(m\log n) \\ &= O(m\log n) \\ S_{total} &= S_{find} + S_{Contract} + S_{merge} = O(\log n) * O(\log n) + 2 * O(\log n) = O(\log n^2) \end{split}$$

分布式系统中的 MST 算法: GHS 算法

MST 的 Kurskal Prim 算法都只能每次工作在一个节点上,而且需要每个节点直到关于图的全部信息,在分布式系统的 message-passing 模型中,每个节点只直到他的相邻节点的信息,所以我们需要新的算法,这个算法由 Gallager, Humblet ,Spira 在 1983 年提出,称为GHS 算法,与 Borůvka's algorithm 有很大相似之处。

先决条件:

- 1. 算法工作在连通无向图上
- 2. 图中每条边权值不同(可以移除,不过有这个条件算法更容易描述)
- 3. 每个节点最初只了解邻居节点的权值
- 4. 消息可以在任意边上传递且不会出现错误,在一个不可知延迟过后总可以到达目标节点
- 5. 处理消息遵循 FIFO 原则。

定义最小生成树的片段是最小生成树的子树, 那么将满足性质:

给一个片段 T, e 是片段中所有点中向外延伸权值最小的(称为 MWOE),则 T+e 仍然是一个片段。使用 Blue Rule 可以容易证明

算法流程:

初始时,将每个单独的节点当作一个片段,并且将它的等级(level)设置为 0,每条边都视为 Basic 状态。算法在执行过程中会通过合并两个片段改变片段 level,并且每个等级大于 0 的片段都具有与核心边相关的独立 ID。在算法执行过程中,图中每条边都可以被划分到三类中的一类:

- 1. Branch 已经确认是 MST 中的边
- 2. Rejected 已经确认不是 MST 中的边
- 3. Basic 不属于上述两种情况的边

初始化结束,唤醒任意多个节点,每个已唤醒的节点需要做:

- 1. 选择 MWOE 标记为 Branch 边
- 2. 沿着这条边发送消息给另一边的节点,如果对方没有被唤醒,唤醒它
- 3. 等待对方返回消息

如果有两个点选择了相同的边,那么这两个点就合并作为 level 1 的片段,给予这个片段的 ID 为这条边的权值,这条边就作为核心边。

对于每个 level 大于 0 的片段、需要循环做三件事情:

- 1. 广播:核心边两端的节点沿着 Branch 边 (除核心边之外) 向片段中的其他点通 知自己的 ID 和 level。
- 2. 聚拢:与广播的传播方式相反,从叶子节点开始(叶子是在这个片段中只有一条 Branch 边连接的点),搜寻它的 MWOE,然后沿着 Branch 边发送消息 (MWOE 的权值),对于每个非叶子节点,收到它连接的其他全部节点的信息后,得到自己的 MWOE,继续传播,最后 MWOE 将会传播到核心边所关联到的两个节点,这两个节点将可以得知这个片段的 MWOE,和达到这条边的路径。
- 3. 改变 ID:核心边得到片段 MWOE 以及到达 MWOE 的路径后,将沿着此路径发送消息给 MWOE 所对应的另一个片段的节点,如果另一方 level 和自己相等,那么这两个片段合并,level 加一,核心边变成这条边,然后返回执行广播;如果对方 level 高于自己,则对方将自己吸收,可以证明不论对方此时执行哪个步骤,这个吸收都可以无条件执行。

直到只剩下一个片段,算法找到了 MST。

(a) Sort processes by finish time

Init last = 0, count = 0;

For each pi in processes:

if (Si > last)

last = Fi;

count++;

return count;

(b) 成立

若要证明 K*就等于最小的 check(BestS)数. 从两点证明:

K* <= BestS

反证法:如果 BestS < K*那么在 K*选定的集合中,一定有至少两个区间被同一个 check 所覆盖(鸽巢原理),这与 K*中所有的区间都不覆盖矛盾,所以结论成立。

K* >= BestS (下文中端点表示 起始点/结束点)

构造法: 所有区间都会与 K*中至少一个区间相交。若 K*中某个区间 k 包含了某个长度更小的区间 r,则用 r 替换 k。这样所有区间都会覆盖 K*中的某个端点。

遍历所有只与 K*中某一个端点相交的区间,将被交端点标记 flag。不会有某一个区间的两个端点都被标记为 flag,因为如果是,则可以将此区间替换使将其标记为 flag 的区间,然后 K*的数目将会加一。通过这一步,所有只与 K*中某一个端点相交的区间都可以在 K*的区间上找到对应的 flag。

遍历所有只与 K*中某两个端点相交的区间, 如果这两个端点有至少一个标记为 flag,则跳过, 否则, 有五种情况:

通过这一步, 所有只与 K*中某两个端点相交的区间都可以在 K*的区间上找到对应的 flag。

此时每个 K*中的区间最多有一个 flag。将所有 K*中的没有 flag 的区间随机取一个端点标记为 flag,此时 flag 的总数就为 K*的个数。

遍历所有与 K*中某三个或三个以上的端点相交的区间,这些区间都可以在所交的端点中找到有 flag 的端点(因为有三个相交端点表示至少跨过了一个区间,而每个区间都至少有一个 flag)。通过这一步,所有与 K*中某三个或三个以上的端点相交的区间都可以在 K*的区间上找到对应的 flag。

至此,所有的区间都可以在 K*上找到对应的 flag,在 flag 处设置 check,就可以检查所有的区间了,所以 K*是一个可行解,K* >= BestS。

因为 K* >= BestS, K* <= BestS, 所以 K* == BestS

3. 证明树高小于等于 Ign

归纳法:

通过此方法构造出的高为 2 的树满足结论(至少两个节点,一定满足)通过此方法构造出的高小于等于 k 的树满足结论时,

当两颗等于 k 的树与他合并时,新树的高为 k+1。若 $\log x < k$, $\log y <$

k, 则 $\log(x + y) < 2 * k$ 。此种方法构造的高为 k+1 的树满足结论。

当高小于 k+1 的树与满足结论的高为 k+1 的树合并时,结果仍然满足。 构造高为 k+1 的树的方法只有以上两种方法,所以高为 k+1 的树满足结论。

归纳得出结论正确。

4. MST 的随机化算法

1994年. David Karger, Philip Klein, 和 Robert Tarjan.共同提出了最小生成树的一个随机化算法,结和了分治,贪心,随机三种算法设计思想,这个算法可以在线性时间期望内找到最小生成树。

名词:

F-heavy : F 是图 G 上的一个森林,一条 F-heavy 的边就是将这条边加入森林 F 会形成一个环,并且这条边在环中是权值最大的。

F-light :F 是图 G 上的一个森林,一条 F-light 的边就是非 F-heavy 的边

定理:

- 1. F-heavy 一定不在最小生成树中。我们使用 Red Rule 可以证明。
- 2. 随机抽样定理

H 是 G 根据每条边按概率 p 所选取的子图,F 是 H 上的最小生成森林,则 F-light 边数最多是 $\frac{n}{n}$ 。

算法描述:

输入图G

如果G是空的,返回空森林

执行两次 Borůvka 收缩,将G转化为G',收缩的边集为 F_0

在G'中按概率 p 选择一些边形成子图 H,在 H 上递归调用算法得到最小生成树森林 F_1 移除G'中对 F_1 来说所有的 F-heavy

在G'上递归调用算法得到最小生成树森林 F_2

返回 $F_0 \cup F_2$

复杂度分析:

除去递归, 每次算法执行耗时 O(m), m 为边树。

算法的递归可以看作生成一棵二叉树,左子树是递归执行随机取样得到的边,右子树是执行所有 F-light 的边,算法总的执行时间就是二叉树所有点的边数求和。

递归树中处于 d 深度的节点最多有 $\frac{n}{4d}$ 个 vertices。

我们可以把一个树的节点分为两类节点:

- 1. 第一个右节点/根节点
- 2. 左节点

所有的第二类节点都可以与第一类节点构成一条路径。

考虑任意一条从 k 条边开始的左路径,因为每向下走一步,在期望条件下路径数减少 1/2,则这条路径上全部的边数求和为 2k(根据生成多项式)。

所以所有节点的边数和就是 2* (所有第一类节点的边数和)

根节点为 m,而其他右节点的边数为父亲节点的 F-light 边,已经证明这个边数为 2*父亲节点数,所以全部右节点的边数为 $\sum_{d=1}^{\infty}\frac{2^{d-1}n}{4^d}=\frac{n}{2}$ 。每层 2^{d-1} 个树节点,每个树节点有 $\frac{n}{4^d}$ 个图节点。

所以最后复杂度为 O(m + n) = O(m)