他说到一件事, 时常萦绕我的心头, 就是每个人若能窥清其他人的心意, 那么愿意下来的人会多于愿意高升的人

匏有苦葉,濟有深涉 深則厲,淺則揭

优先级队列 多叉堆



优先级搜索

- **❖ 回顾图的PFS以及统一框架**: g-><u>pfs</u>()...
- ❖ 无论何种算法,差异仅在于所采用的优先级更新器prioUpdater()
 - Prim算法: g->pfs(0, PrimPU());
- ❖ 每一节点引入遍历树后,都需要
 - 更新树外顶点的优先级(数),并
 - 选出新的优先级最高者
- ❖ 若采用邻接表,两类操作的累计时间,分别为ø(n+e)和ø(n²)
- ❖ 能否更快呢?

优先级队列

- ❖ 自然地,PFS中的各顶点可组织为优先级队列
- ❖ 为此需要使用PQ接口

```
heapify(): 由n个顶点创建初始PQ 总计♂(n)
```

delMax(): 取优先级最高 (极短) 跨边(u, w) 总计⊘(n * logn)

increase(): 更新所有关联顶点到∪的距离,提高优先级 总计仓(e * logn)

- ❖ 总体运行时间 = ∅((n+e)*logn)
 - 对于稀疏图,处理效率很高
 - 对于稠密图,反而不如常规实现的版本
- ❖ 有无更好的办法?

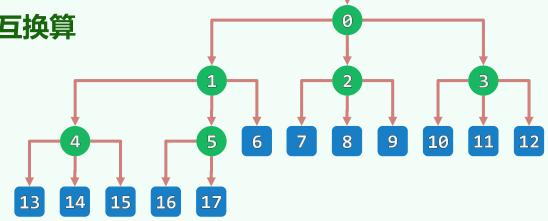
多叉堆

❖ 仍可基于向量实现,且父、子节点的秩可简明地相互换算

-
$$parent(k) = \lfloor (k-1)/d \rfloor$$

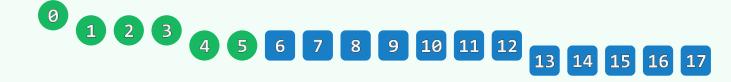
-
$$child(k,i) = k \cdot d + i, 0 < i \le d$$

//d不是2的幂时,不能借助移位加速秩的换算



❖ heapify(): O(n)

//不可能再快了



❖ delMax(): O(logn)

//实质就是percolateDown(), 已是极限了——为什么?

❖ increase(): O(logn)

//实质就是percolateUp() —— 似乎仍有改进空间...

上山容易下山难

❖ 若将二叉堆改成多叉堆 (d-heap)

则堆高降至

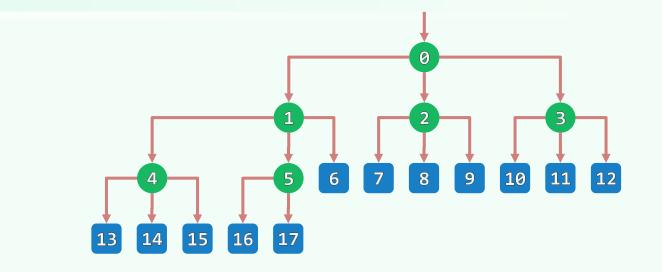
$$\mathcal{O}(\log_d n)$$

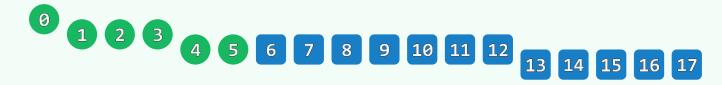
❖ 相应地, 上滤成本降至

$$\log_d n$$

但 (只要d>4) 下滤成本却增至

$$d \cdot \log_d n = \frac{d}{\ln d} \cdot \ln n$$





PFS

❖ 如此,PFS的运行时间将是:

� 取 $d \approx e/n + 2$ 时

总体性能达到最优: $\mathcal{O}(e \cdot \log_{(e/n+2)} n)$ 0 1 2 3 4 5 6 7 8 9 10 11 12

* 对于稀疏图保持高效: $e \cdot \log_{(e/n+2)} n \approx n \cdot \log_{(n/n+2)} n = \mathcal{O}(n \log n)$

对于稠密图改进极大: $e \cdot \log_{(e/n+2)} n \approx n^2 \cdot \log_{(n^2/n+2)} n \approx n^2 = \mathcal{O}(e)$

对于一般的图,会自适应地实现最优