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->pfs()...
- ❖ 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());
 - Dijkstra算法: g->pfs(0, DijkPU());
- ❖ 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 $\mathcal{O}(n+e)$ 和 $\mathcal{O}(n^2)$...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

```
\underline{\text{heapify}}() \sim \underline{\text{percolateDown}}() : \underline{\text{hn}} \cap \underline{\text{phonomodel model max}}() \sim \underline{\text{percolateDown}}() : \underline{\text{phonomodel model model
```

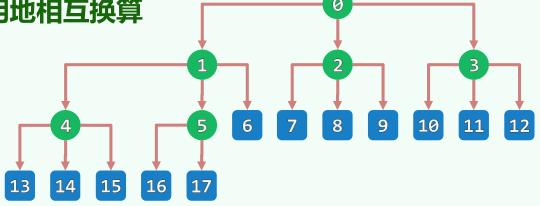
- ❖ 总体运行时间 = $\mathcal{O}(n + e \cdot \log n)$
 - 对于稀疏图,处理效率很高
 - 对于稠密图,反而不如常规实现的版本
- ❖ 有无更好的办法?

多叉堆

❖ 仍可基于向量实现,且父、子节点的<mark>秩</mark>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,不能借助移位运算加速



❖ 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(): ∅(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

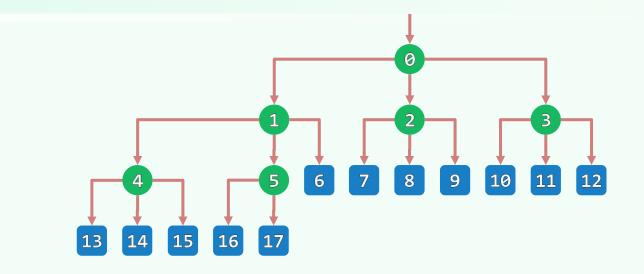
$$\log_{\mathbf{d}} n$$

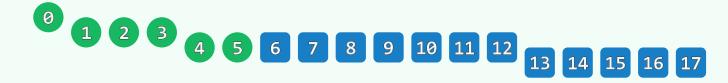
❖ 相应地, 上滤成本降至

$$\log_{\mathbf{d}} n$$

❖ 但 (只要d>4) 下滤成本却增至

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





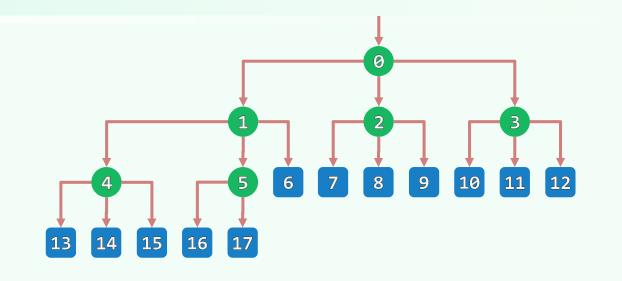
PFS

❖ 如此,PFS的运行时间将是:

$$n \cdot d \cdot \log_d n + e \cdot \log_d n$$
$$= (n \cdot d + e) \cdot \log_d n$$



总体性能达到最优: $\mathcal{O}(e \cdot \log_{(e/n+2)} n)$





* 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