

优先级队列

多叉堆

12-XA

他说了一件事，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

邓俊辉

deng@tsinghua.edu.cn

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, DijkstraPU());`
- ❖ 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

heapify(): 由n个顶点创建初始PQ

总计 $\Theta(n)$

delMax(): 取优先级最高（极短）跨边(u, w)

总计 $\Theta(n * \log n)$

increase(): 更新所有关联顶点到u的距离，提高优先级

总计 $\Theta(e * \log n)$

❖ 总体运行时间 = $\Theta((n+e) * \log n)$

- 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？

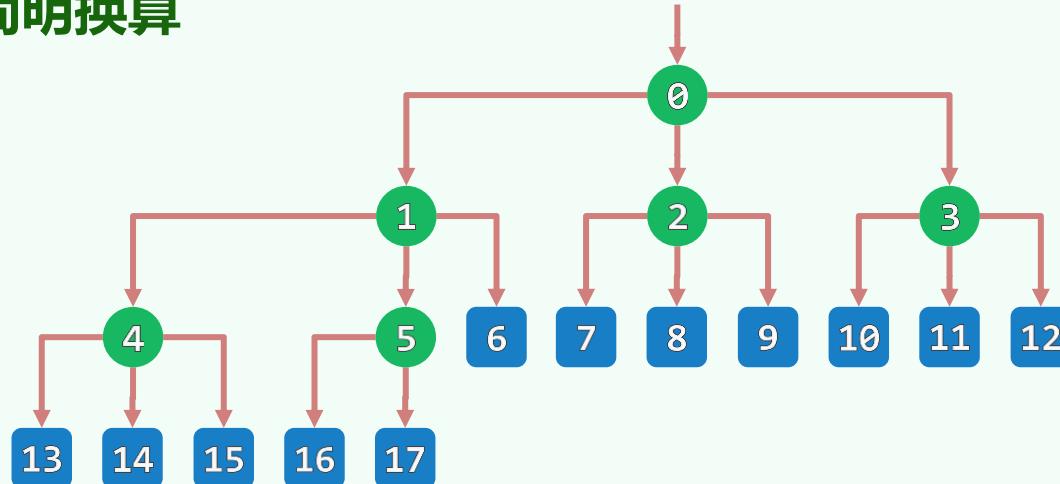
多叉堆

❖ 仍可基于向量实现，且父子节点之间秩的可简明换算

- $\text{parent}(k) = \lfloor (k - 1)/d \rfloor$
- $\text{child}(k, i) = k \cdot d + i, 0 < i \leq d$

❖ 当然， d 不再是2的幂时

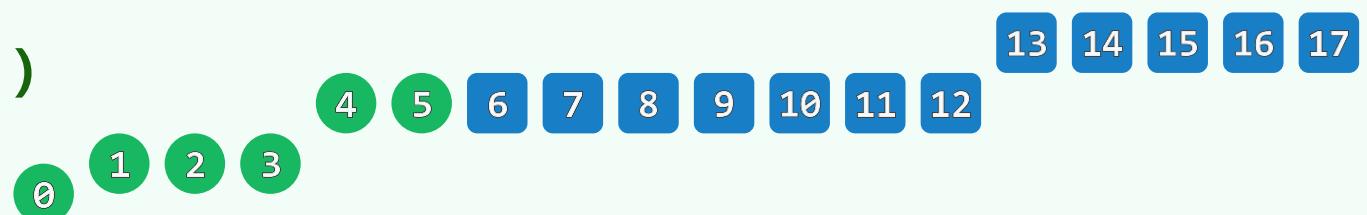
将不再能够借助移位加速秩的换算



❖ heapify() : $\mathcal{O}(n)$

不可能再快了（直接写入，亦不过如此）

❖ delMax() : $\mathcal{O}(\log n)$



实质就是percolateDown() —— 已是极限了（为什么？）

❖ increase() : $\mathcal{O}(\log n)$ —— 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

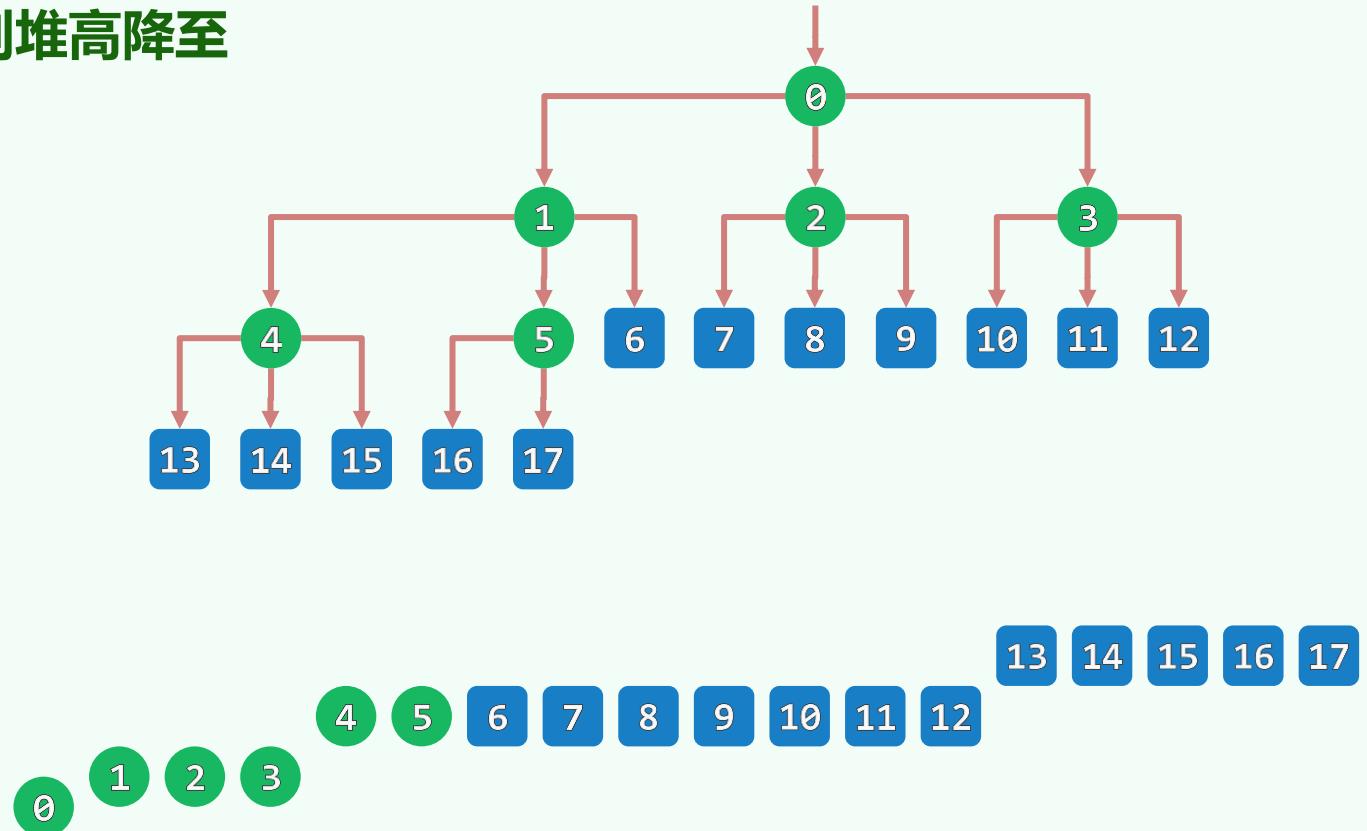
$$\mathcal{O}(\log_d n)$$

❖ 相应地 , 上滤成本降至

$$\log_d n$$

但下滤成本却增至

$$d \cdot \log_d n = \frac{d \cdot \ln 2}{\ln d} \cdot \log_2 n$$



❖ 综合考量 , 利大于弊 . . .

❖ 如此，PFS的运行时间将是：

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

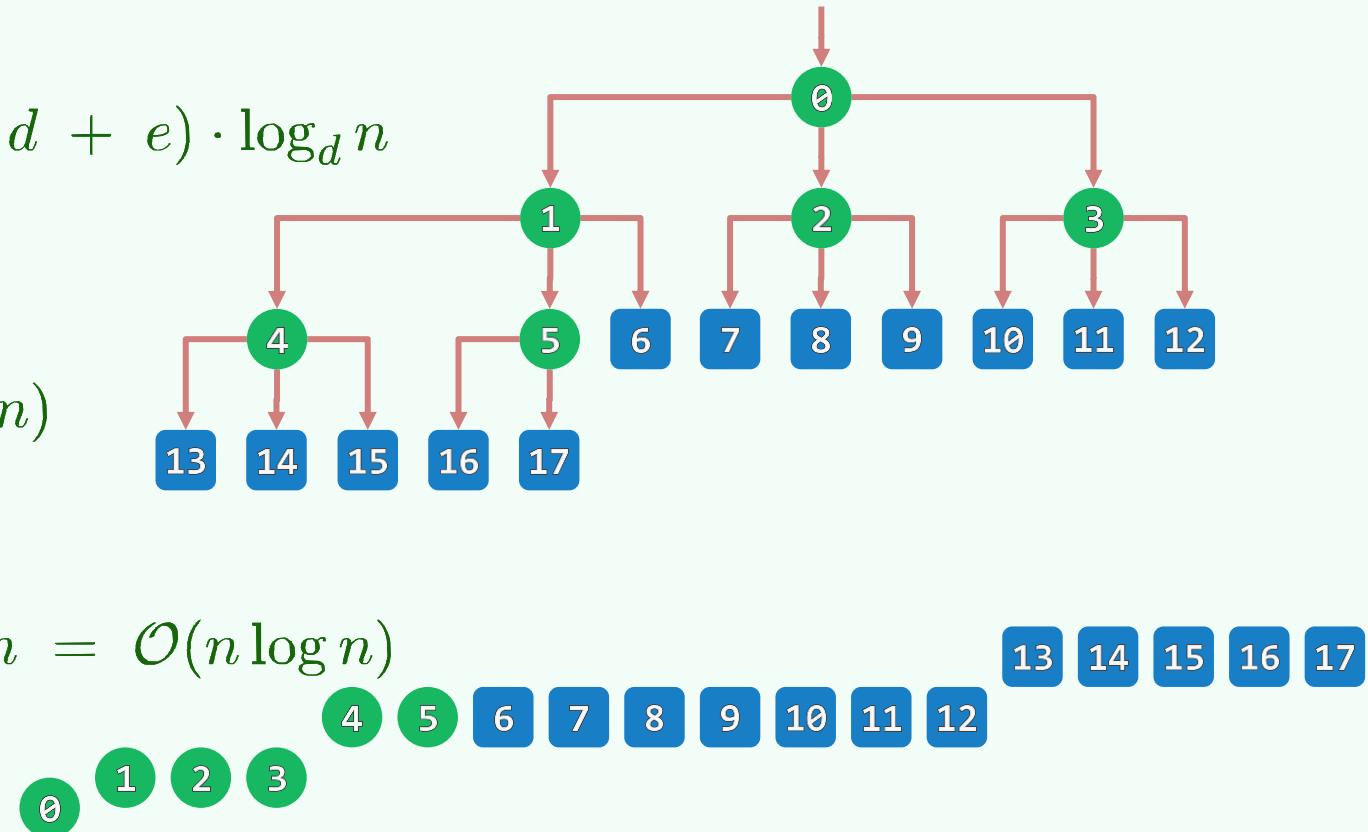
❖ 取 $d \approx e/n + 2$ 时

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

Fibonacci堆

❖ 左式堆 \times (新的上滤算法 + 懒惰合并)

❖ 各接口的分摊复杂度

`delMax()` $O(\log n)$

`insert()` $O(1)$

`merge()` $O(1)$

`increase()` $O(1)$

❖ 于是，基于PFS框架的算法采用Fibonacci堆后，运行时间自然就是

$$n \cdot \mathcal{O}(\log n) + e \cdot \mathcal{O}(1) = \mathcal{O}(e + n \log n)$$