



算法设计与分析基础《Introduction to the Design and Analysis of Algorithms》 变治法

南京大学软件学院 李传艺 lcy@nju.edu.cn 费彝民楼917

2018/1/14



目录



- 变治法回顾
 - 。 概念
 - o 预排序
- 高斯消去法
- 平衡查找树
- 堆和堆排序
- 霍纳法则和二进制幂
- 问题化简



变治法回顾



- 变治的三种方式
 - 一个更简单的实例——实例化简——预排序,将问题变为排序好的列表的问题
 - 一个实例的不同表现——改变表现——平衡查找树、堆——改变数据结构
 - 变为另一个问题的实例——问题化简——对NP难问题和NP完全问题的定义

预排序

- 查找问题——折半查找、插值查找
- 检验元素唯一性
- 。 模式计算
- 计算最近元素
- 分治法解凸包问题



高斯消去法(1)



- 如何解n元一次方程组?
 - 利用一个表达式得到一个变量使用其它变量表达的方式,带入其它方程,消去一个变量
 - 变为n-1元一次方程组——什么设计策略?
 - 。 递归下去
- 过程太复杂
- 高斯消去法
 - 将方程组系数变为一个下三角全部是0的矩阵

$$\begin{array}{c} \alpha_{11} \chi_{1} + \alpha_{12} \chi_{2} + \cdots + \alpha_{1n} \chi_{n} = b_{1} \\ \alpha_{21} \chi_{1} + \alpha_{22} \chi_{2} + \cdots + \alpha_{2n} \chi_{n} = b_{2} \\ \vdots \\ \alpha_{n1} \chi_{1} + \alpha_{n2} \chi_{2} + \cdots + \alpha_{nn} \chi_{n} = b_{n} \end{array}$$

$$\Rightarrow \begin{array}{c} \alpha'_{11} \chi_{1} + \alpha'_{12} \chi_{2} + \cdots + \alpha'_{1n} \chi_{n} = b'_{1} \\ \alpha_{21} \chi_{2} + \cdots + \alpha'_{2n} \chi_{n} = b'_{2} \\ \vdots \\ \alpha'_{nn} \chi_{n} = b'_{n} \end{array}$$

$$A = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ a_{21} & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} B = \begin{bmatrix} b_{1} \\ b_{2} \\ \vdots \\ b_{n} \end{bmatrix} A' = \begin{bmatrix} a_{11} & a_{12} & \cdots & a_{1n} \\ 0 & a_{22} & \cdots & a_{2n} \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ a_{n1} & a_{n2} & \cdots & a_{nn} \end{bmatrix} B' = \begin{bmatrix} b_{1} \\ b_{2} \\ \vdots \\ b_{n} \end{bmatrix}$$



高斯消去法(2)



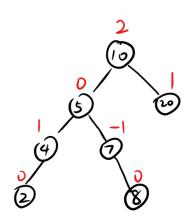
- \bullet 变换成功后, x_n 可以得到,然后逆向将其带回变换后的方程组,一一求解
- 化简为一个容易求解的实例
- 此时关键问题:如何变换得到下三角为0的系数矩阵?
- 通过初等变换——不改变方程组的解
 - 交换方程组中两个方程的位置
 - 把一个方程替换为它的非零倍
 - 把一个方程替换为它和另一个方程倍数之间的和或差
 - 。 用第一个方程的一个倍数和第二个方程求差,将第二个方程中 x_1 系数变为0; 同样与其它方程求差,将所有 x_1 系数变为0;
 - \circ 再用第二个方程与其它方程作同样操作,将所有第二个方程后的所有 x_2 系数变为0;
 - 最终得到下三角为0的系数矩阵
- LU分解
- 计算矩阵的逆



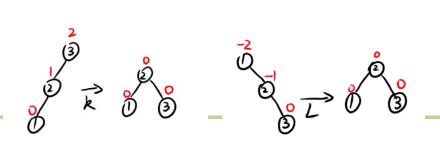
平衡查找树(1)

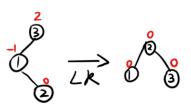


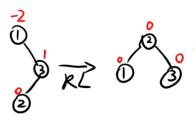
- 二叉查找树
 - 平均情况下,查找、插入和删除时间都是O(logn)
 - 最坏情况下是O(n): 极度不平衡, 高度是n-1
- 两种避免二叉树退化到最差情况的方案 AVL树,红黑树、分裂树
 - 实例化简:将不平衡二叉树转变为平衡的状态,使得问题变得简单
 - 改变表现:允许单个节点中不止包含一个元素 2-3树、3-4树、B树



- AVL树(Adelson-Velsky and Landis Tree)——平衡查找树
 - 每个节点的左右子树高度差不大于1的二叉查找树;左右子树高度差称为**平衡因子**
 - 如果每次查找、插入和删除操作都保证是在AVL树上进行,则最坏情况也是O(logn)
 - 如果插入新的元素后发现不再平衡,通过旋转操作变为平衡
 - 右单旋转
 - 左单旋转
 - 左右双转
 - 右左双转





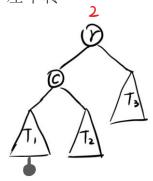


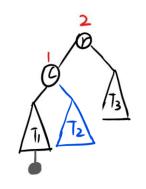


平衡查找树(2)

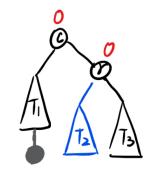


- 一般形式下的各种旋转操作
 - o 左单转

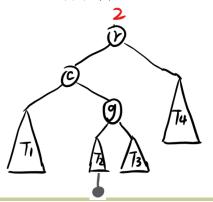


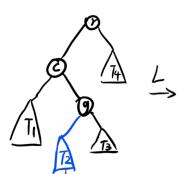


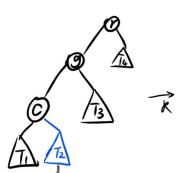


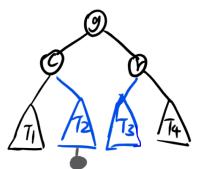


○ 左右双转











平衡查找树(3)



- 通过插入操作构建一个AVL树
 - 例: 5, 6, 8, 3, 2, 4, 7
 - 具体过程
 - 搜索插入位置
 - 插入
 - 检查平衡因子,如果不符合则旋转;直到满足平衡
 - 直到所有元素都插入
- ■删除操作
 - 查找到元素
 - 删除节点,检查平衡因子;不满足则旋转直到满足
- 优点: 最差情况下, 查找、插入和删除操作都是O(logn)
- 缺点:每一次插入、删除都需要检查和维护平衡型,操作复杂,阻碍了AVL树成为实现 字典的标准结构
- 课后作业:没有实现过AVL树的同学,用任意一种语言实现AVL树的结构和操作

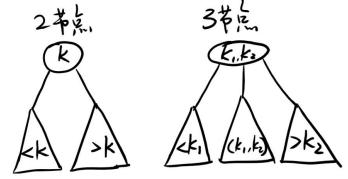


平衡查找树(4)



2-3树

- 。 改变了树的表现形式
- 允许两种节点:一种有两个子树一个键值的2节点,一种有三个子树两个键值的3节点



- 所有叶子节点都在同一层: 必须是一个绝对平衡的树,每个非叶子节点的平衡因子都是0;每个节点最多可以有2个键值
- 高为h的2-3树包含的节点数大于等于高度为h的满二叉树的节点数,即至少有2^h-1个节点

■ 查找

○ 如果是2节点;如果是3节点;

插入

- 。 一定插入叶子节点;
- 如果插入后有两个元素,则完成;
- 如果插入后有三个则分裂,最小的和最大的放到两个叶子节点,中间的提到父节点里;
- 直到没有包含三个键值的节点。



平衡查找树(5)

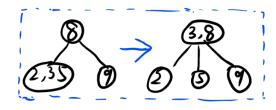


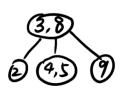
■ 2-3树例子: 构造9, 5, 8, 3, 2, 4, 7数列的2-3树

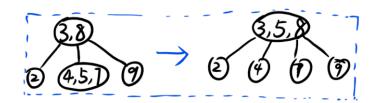
9 5.9

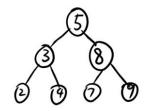












■删除

- 把上面的列表中9删掉,如何操作?
- 把5删掉如何操作?
- 。 比较复杂的过程
- 课后作业:选择一种语言实现2-3树的结构和操作
- 优点:相对与平衡二叉树可能降低了树的高度,提高操作效率



堆和堆排序



- 课后作业: 实现堆数据结构
 - o root
 - o max()
 - o get(i)
 - o insert(i)
 - o remove(i)



霍纳法则和二进制幂(1)



蛮力求多项式值

 $P(x) = 2x^4 - x^3 - 3x^2 + x - 5$ 1 1 1

444 244 244 444

霍纳法则

改变计算方式,减少计算次数

$$\frac{1}{2}$$
 $\frac{1}{(20)}$ $\frac{-1}{-1}$ $\frac{-3}{-1}$ $\frac{+1}{-5}$ $\frac{-5}{(20)}$ $\frac{-1}{-1}$ $\frac{-3}{-1}$ $\frac{+1}{-5}$ $\frac{-5}{-5}$ $\frac{-5}{12}$ $\frac{37}{76}$



霍纳法则和二进制幂(2)



- 单纯计算an时,霍纳法则有用吗?
- 两种基于改变表现的求幂的算法
- 指数n的数位表示

$$Q^{n} \qquad n = p(n) = b_{1} n^{2} + \dots + b_{i} n^{i} + \dots + b_{o} = n \cdot (b_{1} n^{2-1} + \dots + b_{i} n^{i-1} + \dots + b_{1}) + b_{o}$$

$$= n \cdot (n \cdot (b_{1} n^{2-1} + \dots + b_{2}) + b_{1}) + b_{o}$$

$$\alpha_{n} = \alpha_{b_{\infty}} = \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$= \alpha_{\infty} \cdot (\omega \cdot (\cdots) + \beta_{1}) \cdot \alpha_{p_{0}}$$

$$=$$



霍纳法则和二进制幂(3)



は果
$$\alpha^{b_1}$$
 (α^{b_1})、 $\alpha^{b_{1-1}}$ (α^{b_1})、 α^{b_1-2} - (α^{b_1})、 α^{b_2} の (α^{b_1})、 α^{b_2} の (α^{b_1})。 α^{b_2} の (α^{b_1}) の (α^{b_2}) の (α^{b_2}) の (α^{b_1}) の (α^{b_2}) の ($\alpha^$

- 优点:减少乘法次数
- 从左向右计算
- 从右向左计算



问题化简(1)



- 把一个要解决的问题化简为一个我们知道如何求解的问题
- 例子
 - 求最小公倍数
 - 计算图中路径数量
 - 。 优化问题的化简
 - o 线性规划
 - 。 化简为图的问题
- 求最小公倍数
 - 24和60的最小公倍数: lcm(24,60)
 - o 24=2*2*2*3; 60=2*2*3*5
 - o lcm(24,60) = (2*2*3)*3*5 = 24*60 / (2*2*3) = 24*60 / gcd(24,60)
- 计算图中路径的数量
 - 计算给定图中两个顶点间路径的数量
 - 如何判断两点之间是否存在路径?
 - 。 邻接矩阵的幂代表什么?



问题化简(2)



■ 优化问题的化简

- 。 求函数的最小值,理解为求负函数的最大值
- 拉格朗日乘子法: 将带约束的求极值问题转化为简单的求极值问题
 - max f(x,y) subject to g(x,y)=c
 - Max F(x,y,a) = f(x,y) + a*(g(x,y)-c)
- 求函数极值问题, 化简为求导数为0的解方程问题

■ 线性规划问题

- 多变量线性函数的最优化问题,变量满足的约束是以线性等式或者不等式出现的
- 例:一家具厂生产桌子和椅子,桌子售价50元、椅子售价30元,生产桌子需要木工4小时,油漆工2小时,生产椅子需要木工3小时,油漆工1小时。该厂每月可用木工工时120小时,油漆工工时50小时。问该厂如何生产才能使每月销售收入最大?

max: $z=50X_1+30X_2$
s.t. $4X_1 + 3X_2 \le 120$
$2X_1 + X_2 \le 50$
$X_1 \ge 0 X_2 \ge 0$

- o 单纯形法,Karmarkar算法
- o 将问题转化为线性规划问题:背包问题,给定承重为W的背包和n个重量为 $w_1, w_2, ..., w_n$ 价值为 $v_1, v_2, ..., v_n$ 的物品,求物品中价值最大的一个子集,且要能够放到背包中



问题化简(3)



- 化简为图问题
 - 很多问题都能够化简为标准的图问题
 - o Spark GraphX的应用
 - 推荐技术
 - 分类技术
 - 游戏类题目转化为图问题时,节点表示可能的状态,边则表示状态之间可能的转变:状态空间图
 - 例: 一农夫带着一头狼,一只羊和一个白菜过河,小船只能一次装载农夫和一样货物,狼会吃羊, 羊会吃白菜,只有农夫在时才安全。现欲让所有物品包括农夫都安全过道河对岸,求最佳答案。



总结



- 变治法的三种体现
 - 变为一种简单的实例求相同问题
 - 改变问题的表现形式——数据结构: 平衡二叉树、堆
 - 化简问题——转换为一个已知解法的问题
- 平衡二叉树
- 2-3树
- 堆
- 霍纳法则和在二进制幂中的应用
- 下次内容——时空权衡





谢谢!