Take Home Message

Take Home Message 1

- 1.学会将问题进行简化,从最简单的case入手
- 2.对于问题的解决方法,不要盲目去试,需要基于对于问题结构和解的观察来设计算法 -- The Art of Algorithm

Take Home Message 2

- 1.采样 小样本估计总体
- 2.要深入理解代码需要每一步自己执行,观察其中规律
- 3.对于参数的思考:由固定参数能否考虑成变量
- 4.脱离思维定式(比如子树不一定只能选儿子)
- 5.对于许多无结构问题,尝试引入结构(比如说二维平面求最近点)
- 6.对于问题, 先写一个笨办法, 发现冗余, 再尝试改进

• Take Home Message 3

- 节省空间-以算代存
- 以存函数代替存值

Take Home Message 4

- 动态规划省时间: 去冗余
 - 只算回溯路径附近
 - OPT表中很稀疏,则只算变化处
- 如果子问题过于粗糙,往往建立不了work的递归关系
 - 则此时做更细的子问题(例如 d(v) -> d(v, k)) 描述解的性质

Take Home Message 5

- 1.对于有向无环图,可以线性化求解
- 2.对于问题的定义,发现无法解决时可以考虑更细化定义问题
- 3.Greedy算法能够解决的问题背后往往同时能够通过DP解决,虽然可能会效率低
- 4.AI可以做一些启发式的工作,并且可以以此作为启发分析隐藏层的解释性

Take Home Message 6

- IS/SSP -- 多个选择项, 立即知道必送堆
 - version 1: DP
 - version 2: Greedy
- 算法设计的哲学
 - 找准限制,放松之,但要适度

Take Home Message 7

- 1.我们常常会观察到:对于循环等等,一次慢的操作之后会有多次较为快速的操作,此时不要再使用单次O的最坏情形估计,可以考虑均摊分析的方法(一串情况求平均)
- 2.求和: 把single op的时间表示成势能的下降(考虑到便于累加的形式), 便于求和
- 3.抽象:将一个问题的思考转移到其等价的问题思考求解上,例如对于示例向量问题的求解方法,可以抽象到图的问题求解方法上

Take Home Message 8

• 要写整数线性规划约束目标函数的时候,先用自然语言描述,尤其是 IF THEN

Take Home Message 9

- 1.任何一个代数对象的背后往往都有几何直观
- 2.矩阵A乘向量的理解,要抛弃仅仅是点积的理解,要有多种理解 (2.向量加权 3.线性变换)

Take Home Message 10

- A -> A+epsilon(即加上一个噪声),噪声有时是好东西
- 很多问题都有另外一个侧面 > 对偶的思想
- 把带约束的问题转化成无约束的优化函数
- 无约束不可导 -> 找近似 -> 控制近似程度

Take Home Message 11

- 求解约束优化问题时,始终会有原目标函数大于等于拉格朗日 L(x,lamda),大于g(lamda)
- 拉格朗日乘子 就是 对偶变量 就是 边际成本
- 拉格朗日乘子也有量纲
- 等式的最优解是考虑拉格朗日条件;不等式考虑KKT条件

Take Home Message 12

- 1.找x时需要同时满足多个条件,怎么办? -- IMPROVEMENT
 - 先满足其中几个,然后再迭代优化其他条件的不满足程度
- 2.新思路哪里来? --已有思路,已有方法的转化
- 3.千方百计引入对偶变量 -- 将方法转化

Take Home Message 13

- 考虑KKT时:在严格约束难以直接达到的情况下,考虑分步分阶段达到,不要 one-hit
- 不要trick, 用log barrier近似

课程总结

- 如何解决问题
 - 观察——·问题的可分解性:问题的最简单实例是什么?复杂的实例能否分解成简单的实例

- 观察二 -- 可行解的形式以及解之间的变换关系:问题的可行解的形式是什么?可行解的总数有多少?可行解能否一步一步地逐渐构建出来?我们能否对一个可行解施加小幅扰动,将之变换成另一个可行解?
- 观察三--类似的问题: 和给定问题类似的问题有哪些? 解决类似问题的算法能否直接应用于解决当前的问题? 如果不能, 那又是什么因素造成了妨碍? 能否想办法消除妨碍?
- **观察四--现有算法的不足**:现有的求解算法有哪些不足?比如:是否存在冗余计算?如果存在的话,能否想办法去消除冗余计算?

• 解决问题的思想

- 基于对问题结构观察的算法设计
- 从最简单的例子做起
- 试图把大的问题分解成小问题
- 试图从粗糙解开始逐步改进
- 试图枚举所有的解,但是"Being Smart"
- 难以优化的函数,用上界或下界函数代替
- 复杂操作的潜力一定要挖尽
- 求同时满足多个条件的解,分步满足,并利用对称性
- 想想对偶
- Random Sampling
- Scaling Numbers
- Best -> Sufficiently Good(求解最优往往耗时费力,求解次优以兼顾效率)
- 模拟算法的执行,观察规律
- 思考设置额外的参数能否让问题的求解变得简单

• 能够理解别人的解答,但不理解怎样能够想到这样的解答?

• 锻炼问题求解的思想,知其然,知其所以然