

# 原题

---

四点考完，七点坐德旺敲的。

1. 已知 $f(n) = 6n^2, g(n) = n^2$  要求用 $\Theta$ 的定义证明 $f(n) = \Theta(g(n))$
2. 用递归求(1,2,..n)的全排列
3. 用动态规划求解最大公共子序列（要求原理、伪代码）
4.
  - 描述归并排序的算法
  - 给出m个已经按从小到大排好顺序的数组，求前k个最小的
5. 用最优队列求解最短路径
  - 求单源最短路径Dijkstra的算法
  - 求第二最短路径算法
6. 给定一个网络 $G=(V,E)$ ，令 $f$ 为 $G$ 的流， $G_f$ 为 $G$ 关于 $f$ 的剩余网络，令 $f'$ 为 $G_f$ 的流  
证明：
  - $f+f'$ 仍为 $G$ 的流
  - $|f+f'| = |f| + |f'|$
7. 用回溯法求解最大装载问题，给出最大重量 $W=12, w = \langle 8, 6, 2, 3 \rangle$ 
  - 写出约束函数 $C(i)$ 的伪代码
  - 写出限界函数 $B(i)$ 的伪代码
  - 画出解空间树，标出每个结点的约束函数值和限界函数值
8. NP、NPC的概念
  - NP的英文全称
  - NPC的定义
  - 什么是验证算法
  - 如何证明一个问题为NPC

---

## 重点在于书本上的概念、定理证明、经典算法、经典题目分析

复习的时候整理了前7节的考点，大家可以参考对比一下

### 原题

#### 1. 算法的特点

#### 2. 算法正确性证明（循环不变量证明）

#### 3. 时间复杂度

#### 4. 算法分析

##### 4.1 概率分析

##### 4.2 分摊分析

##### 4.2.1. 合计方法

##### 4.2.2. 记账方法

##### 4.3. 势能方法(略)

#### 5. 递归：替换方法、递归树估计复杂度、公式法

##### 递归复杂度分析

#### 6. 分治：经典排序、大数乘法、矩阵乘法等书上算法

#### 7. 动态规划：最优子结构的证明、装配线调度、矩阵链乘、最长公共子序列、01背包、最优二叉搜索树

# 1. 算法的特点

- 有穷性
- 可行性
- 确定性
- 输入
- 输出

## 2. 算法正确性证明（循环不变量证明）

用循环不变量证明**算法的正确性**。对于一个给定的循环不变量，我们必须遵循三个原则。

- **初始步**：在循环的第一次迭代之前，循环不变量为真。
- **归纳步**：假设在循环的k次迭代之前循环不变量为真，那么在k+1次迭代之前循环不变量同样为真。
- **终止步**：当循环结束时，不变量能够提供我们有用的属性，用于帮助我们证实算法是正确的。

## 3. 时间复杂度

- $\Theta$

存在 $c_1, c_2, n_0$ ，对于任意给定的 $n \geq n_0$ ，满足

$$0 \leq c_1 g(n) \leq f(n) \leq c_2 g(n)$$

则记 $f(n) = \Theta(g(n))$ ，表示两个函数同阶

在数学中极限的概念为

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = c \quad (0 < c < \infty)$$

- $O$

存在 $c_1, n_0$ ，对于任意给定的 $n \geq n_0$ ，满足

$$0 \leq f(n) \leq c_1 g(n)$$

则记 $f(n) = O(g(n))$ ，称 $g(n)$ 为 $f(n)$ 的渐进上界

在数学中极限的概念为

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = 0$$

- $\Omega$

- 存在 $c_1, n_0$ ，对于任意给定的 $n \geq n_0$ ，满足

$$0 \leq c_1 g(n) \leq f(n)$$

则记 $f(n) = \Omega(g(n))$ ，称 $g(n)$ 为 $f(n)$ 的渐进下界

在数学中极限的概念为

$$\lim_{n \rightarrow \infty} \frac{f(n)}{g(n)} = \infty$$

- 渐进符号的性质

- $f(n) = \Theta(g(n))$ 当且仅当 $f(n) = O(g(n))$ 且 $f(n) = \Omega(g(n))$
- $f_1(n) = O(g_1(n)), f_2(n) = O(g_2(n))$ , 则 $f_1 + f_2 = O(\max\{g_1, g_2\})$
- 传递性

$$f(n) = \Theta(g(n)), g(n) = \Theta(h(n))$$

$$f(n) = \Theta(h(n))$$

- 可加性

$$f(n) = \Theta(h(n)), g(n) = \Theta(h(n))$$

$$f(n) + g(n) = \Theta(h(n))$$

- 自反性

$$f(n) = \Theta(f(n))$$

- 对称性(仅对 $\Theta$ 成立)

有且仅有 $g(n) = \Theta(f(n))$ 成立时,  $f(n) = \Theta(g(n))$ 成立

$$\bullet \quad n! \geq 2^n \geq n^2 \geq n \lg n \geq n \geq \lg n$$

## 4. 算法分析

### 4.1 概率分析

目的：分析算法的平均时间复杂度

大假设：每个实例都有同样的机会作为算法的输入而被计算

**exp1 雇佣问题：**

考虑一个更实际的问题：假设你要聘用一个秘书。你对目前聘用的秘书不满意，你一直在试图寻找更合适的人选。因此，对当前的求职者面试之后，你决定，如果求职者的能力比当前秘书强，则解雇现在的秘书，并聘用该求职者。当然，面试的费用很低，而聘用的费用是昂贵的。你愿意支付这种策略所需要的费用，但是想预计整个费用是多大。

```

1 HireAssistant(n)
2   best ← 0
3   for i ← 1 to n do
4     面试第i个人
5     if 第i个人强于当前秘书:
6       best ← i
7       hire candidate i

```

其中best=0表示原来没有秘书，best表示当前最好的秘书。

设面试费用为 $C_{interview}$ ，聘用费用为 $C_{hire}$ ，m表示雇佣操作执行的次数

无论是否聘用，都需要面试。故算法总费用为 $O(nC_{interview} + mC_{hire})$

- 最好情况  
面试的第一个秘书就是最好的秘书  
总费用为 $O(nC_{interview} + C_{hire})$
- 最坏情况

面试的秘书一个比一个好，即每次都要聘用新秘书

总费用为 $O(nC_{interview} + nC_{hire})$

- 平均情况

面试第 $i$ 个秘书，聘用他的概率为 $P(i)$

总费用为 $O(nC_{interview} + P(1)C_{hire} + P(2)C_{hire} + \dots + P(n)C_{hire})$

关键为 $P(i)$ 是什么：对于第 $i$ 个求职者，他是前 $i$ 个人里最好的那个的概率为 $1/i$ ，故她被聘用的概率也为 $1/i$

由此可得，总费用为：

$$O(nC_{interview} + \sum_{i=1}^n 1/i C_{hire}) = O(nC_{interview} + \lg n C_{hire})$$

### exp2 电梯问题：

电梯里有12个人，每个人随机的选择10楼中的任一楼层出去。

问，电梯平均需要停下的次数是多少？

设在第 $i$ 层停下的概率为 $P(i)$

$$P(i) = 1 - \overline{P(i)} = 1 - (1 - 1/10)^{12} = 1 - 0.9^{12}$$

总的停下的次数为

$$\sum_{i=1}^{10} P(i) = 10 * (1 - 0.9^{12}) \approx 7.176$$

## 4.2 分摊分析

如果整个运算序列的总费用是小的，那么可以推断出每个运算的分摊费用也是小的。即使其中某个运算的费用很大，其他运算的低成本可以通过平均或分摊来抵消该运算的高成本，使得每个运算的平均费用保持较小。(类似生活费的使用)

如果每个操作是不一样的，但是这些操作的总体是固定的，那么我们就可以计算这些操作的总体，然后取平均

### 4.2.1. 合计方法

将 $n$ 个操作一起考虑，考虑总体平均的最坏情况，而不是只考虑单个操作最坏的情况

在最坏情况下，由 $n$ 个运算构成的总体的运行时间和为 $T(n)$ ；每个运算的分摊费用可定义为 $T(n)/n$ 。

注意这个分摊费用的计算方法对每个运算都是成立的，即使当序列中存在几种类型的运算时也一样。

#### exp1. 出入栈

现在对一个初始为空的栈，执行一个由 $n$ 个Push、Pop和MultiPop运算构成的序列所花费的时间进行分析。栈运算MultiPop( $S, k$ )，它弹出栈 $S$ 顶部的 $k$ 个元素，但如果栈中元素的个数小于 $k$ ，则此运算将把栈清空。

- 普通方法

MultiPop最多可执行 $n$ 次，由于栈的大小为 $n$ ，单次运算的时间复杂度最多为 $O(n)$ 。

最坏情形的总费用为 $O(n^2)$ ，每个运算的平均费用为 $O(n^2)/n = O(n)$

- 合计方法

弹出的数量不可大于压入栈的数量。故MultiPop中的Pop数量加上Pop的数量总和a最多等于Push的次数b。有

$$a \leq b \text{ 且 } a + b = n$$

$$\text{求 } \max\{a + b\}$$

因此整个运算的费用最多为 $O(n)$ ，每个运算的平均/分摊费用为 $O(n)/n = O(1)$

## exp2. 计数器

用数组 $A[0, \dots, k-1]$ 存储一个k位的二进制数，低位在 $A[0]$ ，高位在 $A[k-1]$ 。初始状态 $A=0$ ，问做n次加一运算Increment的最坏时间复杂度是多少？

二进制运算的时间复杂度的主要来源是位的翻转

- 普通方法

当A全部为1时，为单次Increment的最坏情况，此时所有位数都需要翻转。时间复杂度为 $O(k)$

做n次Increment的最坏时间复杂度为 $O(k) * n = O(kn)$ ，每个运算的分摊费用为 $O(kn)/n = O(k)$

- 合计方法

从初始状态做n次Increment，不是每次都会有k次翻转的。

列出表格可知，最 $A[0]$ 每次都翻转， $A[1]$ 每两次Increment翻转一次， $A[2]$ 每4次Increment翻转一次.... $A[i]$ 每 $2^i$ 次Increment翻转一次。且 $2^i \leq n, i \leq \log_2 n$

$$\sum_{i=0}^{\log_2 n} \frac{n}{2^i} \approx 2n$$

做n次Increment的最坏时间复杂度为 $O(n)$ ，每个运算的分摊费用为 $O(n)/n = O(1)$

## 4.2.2. 记账方法

将不同的运算赋予不同的费用，当其他操作执行时消耗/增加这些操作的存款

在选择每个运算的分摊费用时，必须使总的分摊费用为总的实际费用的上界。令序列中的第i运算的实际费用为 $c_i$ ，分摊费用为 $\hat{c}_i$ ，则需要保证

$$\sum_{i=1}^n c_i \leq \sum_{i=1}^n \hat{c}_i$$

主要思想：用 $\hat{c}_i$ 代替 $c_i$ ，证明 $\sum_{i=1}^n c_i \leq \sum_{i=1}^n \hat{c}_i$ 成立，最后得到总体平均时间复杂度 $O(\hat{c}_i n)$

## 4.3. 势能方法(略)

将存款赋予整体数据结果

太难了，略

# 5、递归：替换方法、递归树估计复杂度、公式法

## 递归复杂度分析

定义  $T(1) = 1; T(0) = 0$

## • 替换方法

1. 猜测或通过递归树得出复杂函数的上界
2. 通过数学归纳法证明上界的正确性

exp 6.

$$T(n) = T(n-1) + (n-1)$$

分析其递归复杂度

- 猜测  $T(n) = O(n^2)$
- 证明  $T(n) \leq cn^2$ 
  1. 当  $n=1$  时,  $T(1) = 1 \leq c * 1^2$ , 当  $c \geq 1$  时
  2. 假设在  $n=k-1$  时成立,  $T(k-1) \leq c(k-1)^2$

$$\begin{aligned} T(k) &= T(k-1) + (k-1) \\ &\leq c(k-1)^2 + (k-1) \\ &= ck^2 - 2ck + c + k - 1 \\ &\leq ck^2 - 2ck + 2c + k - 1 \\ &= ck^2 + (k-1)(1-2c) \\ &\leq ck^2 \quad (c \geq \frac{1}{2} \text{ 时}) \end{aligned}$$

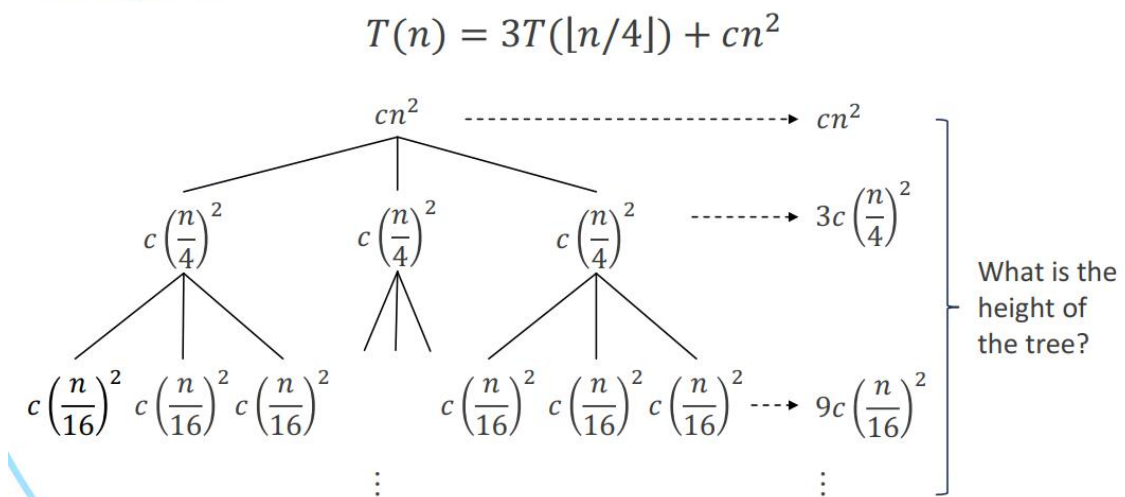
替换法的问题是猜测是正确的, 但是数学归纳法推导不出来。一般是因为假设的算法复杂度的上界  $O$  不够紧导致的。将**猜测的上界减去一个低阶的项**, 这样能够用数学归纳法推导出算法的正确上界

可以使用递归树来对替换方法中的复杂度做一个合理的猜测。递归树这种方式不是一个严格的证明, 我们还是要用之前的替代法的方式来证明算法的界

## • 递归树

将递归树上所有层上的所有节点的cost加起来就就可以得到一个估计

### Example 11



设其中有  $k$  层,  $k$  满足  $(\frac{n}{4^k}) = 1, k = \log_4 n$

总的递归复杂度 $T(n)$ 为

$$\begin{aligned} T(n) &= cn^2 + 3c\left(\frac{n}{4}\right)^2 + 9c\left(\frac{n}{16}\right)^2 + \dots \\ &= cn^2 + \frac{3}{16}cn^2 + \left(\frac{3}{16}\right)^2cn^2 + \left(\frac{3}{16}\right)^3cn^2 + \dots \\ &= \sum_{i=0}^{\log_4 n} \left(\frac{3}{16}\right)^i cn^2 \leq \sum_{i=0}^{\infty} \left(\frac{3}{16}\right)^i cn^2 = cn^2 \frac{1}{1 - \frac{3}{16}} = O(n^2) \end{aligned}$$

## • 公式法

$$T(n) = aT(n/b) + f(n)$$

- 当 $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ 时

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n)$$

- 当 $f(n) \neq \Theta(n^{\log_b a})$ , 谁大选谁

$$\begin{aligned} F &= \max\{f(n), n^{\log_b a}\} \\ T(n) &= \Theta(F) \end{aligned}$$

exp13.

$$T(n) = 9T(n/3) + n$$

$$a=9, b=3, f(n)=n, \quad n^{\log_b a} = n^2$$

$$f(n) = O(n^{\log_b a}), \quad \text{选 } n^{\log_b a}$$

$$T(n) = \Theta(n^2)$$

exp14.

$$T(n) = T(2n/3) + 1$$

$$a = 1, \quad b = \frac{3}{2}, \quad f(n) = 1, \quad n^{\log_b a} = n^0 = 1$$

$$f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \lg n) = \Theta(\lg n)$$

exp15.

$$T(n) = 3T(n/4) + n \lg n$$

---

## 6. 分治：经典排序、大数乘法、矩阵乘法等书上算法

---

常考点

排序的算法思路必须掌握，概率较大

### 1. 归并排序

- 证明归并排序的正确性
- 归并排序的递归方程与时间复杂度

$$T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n)$$

$\Theta(n)$ : 合并子问题的解的时间

使用公式法可得  $T(n) = \Theta(n \lg n)$

## 2. 快速排序

- 证明快速排序的正确性
- 快速排序的递归方程与时间复杂度

$$T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n)$$

$\Theta(n)$ : 合并子问题的解的时间

使用公式法可得  $T(n) = \Theta(n \lg n)$

## 3. 大数乘法

假设两个整数  $u, v$  分别用  $n$  位的二进制表示，每个整数可分解为高位、低位两部分，每部分为  $n/2$  位。假设整数  $u$  分成  $w$  和  $x$ ，整数  $v$  分为  $y$  和  $z$  两部分

$$\begin{array}{l} u = \overbrace{*** ***)^{w(n/2 \text{位})}} \quad \overbrace{*** ***)^{x(n/2 \text{位})}} \\ v = \overbrace{*** ***)^{y(n/2 \text{位})}} \quad \overbrace{*** ***)^{z(n/2 \text{位})}} \end{array}$$

$$u = w * 2^{n/2} + x$$

$$v = y * 2^{n/2} + z$$

$$uv = wy2^n + (xy + zw)2^{n/2} + xz$$

值得注意的是，乘以  $2^n$  表示向左位移  $n$  位，这个运算耗时  $\Theta(n)$ 。

- 递归方程与时间复杂度

要算出  $T(n)$ ，需要 4 次两个  $n/2$  位整数的乘法，以及三次加法运算，后者耗时  $\Theta(n)$ ，即

$$T(n) = 4T(n/2) + \Theta(n)$$

利用公式法可得  $T(n) = \Theta(n^2)$

## 4. 矩阵乘法

计算两个  $n \times n$  的矩阵  $A, B$  的乘积  $C$

可将  $A, B$  分为 4 个  $n/2 \times n/2$  的矩阵

$$A = \begin{pmatrix} A_{11} & A_{12} \\ A_{21} & A_{22} \end{pmatrix} \quad B = \begin{pmatrix} B_{11} & B_{12} \\ B_{21} & B_{22} \end{pmatrix} \quad C = \begin{pmatrix} C_{11} & C_{12} \\ C_{21} & C_{22} \end{pmatrix}$$

$$C = \begin{pmatrix} A_{11}B_{11} + A_{12}B_{21} & A_{11}B_{12} + A_{12}B_{22} \\ A_{21}B_{11} + A_{22}B_{21} & A_{21}B_{12} + A_{22}B_{22} \end{pmatrix}$$

- 递归方程与时间复杂度



因此，两个 $n \times n$ 矩阵乘积的计算量是2个 $n/2 \times n/2$ 矩阵乘积计算量的8倍，再加上 $n/2 \times n/2$ 阶矩阵相加的4倍，后者最多需要 $\Theta(n^2)$ ，因此有

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1) & n = 1 \\ 8T(n/2) + \Theta(n^2) & n > 1 \end{cases}$$

### 改进

根据Strassen算法，原来需要求解8个子问题，现在只需要求解7个

$$T(n) = \begin{cases} \Theta(1) & n = 1 \\ 7T(n/2) + \Theta(n^2) & n > 1 \end{cases}$$

## 7. 动态规划：最优子结构的证明、装配线调度、矩阵链乘、最长公共子序列、01背包、最优二叉搜索树

常考点，都需要掌握

较难。

### 1. 动态规划的算法思想

动态规划算法的计算步骤：

- 找出最优解的结构  
构造出原问题和它的子问题之间的递归方程，例如 $F(n) = F(n-1) + F(n-2)$
- 递归定义一个最优解的值
- 将求出的子问题的值保存在一个表(一般为数组)中，以方便数据的保存和读取
- 以递归出口为计算的起点，自底向上将数组填满

### 最优子结构

问题中最优解中所包含的子问题的解为子问题的最优解

### 2. 装配线调度问题

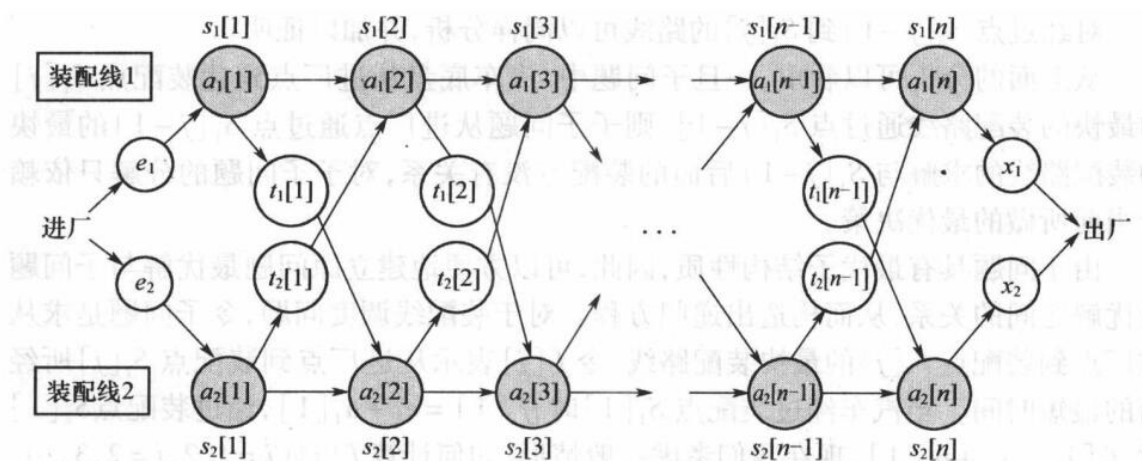


图 6.2

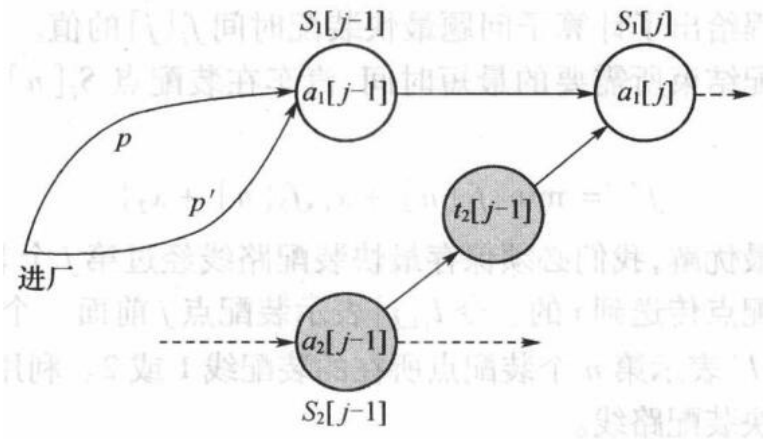
- 最优子结构

考虑子问题，汽车从进厂到装配点 $S_1[j]$ 的最短装配时间问题。有以下三种情况

- 如果 $j=1$ ，需要计算到达 $S_1[1]$ 需要的时间
- $j>1$ ，到达 $S_1[j]$ 有两种走法
  1. 从 $S_1[j-1]$ 直接到 $S_1[j]$
  2. 从 $S_2[j-1]$ 经过时间 $t_2[j-1]$ 到 $S_1[j]$

**定理6.1** 若到达 $S_1[j]$ 的最短装配路线是从进厂点经过路线 $p$ 到 $S_1[j-1]$ 再到 $S_1[j]$ ，则 $p$ 也一定是从进厂点到 $S_1[j-1]$ 最快的装配路线。(用反证法证明)

对经过 $S_2[j-1]$ 再到 $S_1[j]$ 的情况可同理分析



- 构造原问题最优解与其子问题最优解之间的关系

**递归**

$$T_1[j] = \min(T_1[j-1] + a_1[j], T_2[j-1] + t_2[j-1] + a_1[j])$$

递归出口为 $j=1$ 时，即 $T_1[1]$ 、 $T_2[1]$

时间复杂度为 $O(2^n)$

**动态规划**

设 $f_i[j]$ 表示从进厂点到装配点 $S_i[j]$ 所经历的最短时间。将递归出口作为动态规划求解起点

- 起点
 
$$f_1[1] = e_1 + a_1[1], f_2[1] = e_2 + a_2[1]$$
- 动态规划方程

$$f_1[j] = \min(f_1[j-1] + a_1[j], f_2[j-1] + t_2[j-1] + a_1[j])$$

$$f_2[j] = \min(f_2[j-1] + a_2[j], f_1[j-1] + t_1[j-1] + a_2[j])$$

采用自底向上的方式求解，从而避免大量重复计算

时间复杂度为 $O(n)$ ，比指数级的递归有效很多

### 3. 矩阵链乘

给定一个有 $n$ 个矩阵的矩阵链 $A_1, A_2, \dots, A_i, \dots, A_n$ ，矩阵 $A_i$  ( $1 \leq i \leq n$ ) 的维数为 $p_{i-1} \times p_i$ ，矩阵链乘法问题就是如何对矩阵乘积 $A_1 A_2 \dots A_i \dots A_n$ 加括号，使得它们的标量乘法次数达到最少。

考虑有三个矩阵的矩阵链  $A_1, A_2, A_3$  的乘积问题。假设它们的维数分别是  $10 \times 100, 100 \times 5$  和  $5 \times 50$ , 则

计算  $((A_1 A_2) A_3)$ :

$A_1 A_2 = 10 \times 100 \times 5 = 5000, A_1 A_2$  的维数为  $10 \times 5$ , 因此

$$((A_1 A_2) A_3) = 10 \times 5 \times 50 = 2500$$

总计 7500 次标量乘法运算。

计算  $(A_1 (A_2 A_3))$ :

$(A_2 A_3) = 100 \times 5 \times 50 = 25000, A_2 A_3$  的维数为  $100 \times 50$ , 因此

$$(A_1 (A_2 A_3)) = 10 \times 100 \times 50 = 50000$$

总计 75000 次标量乘法运算。

- 最优子结构

记  $A_{i..j} = A_i A_{i+1} \dots A_j$

设  $A_{i..j}$  的一种最优完全括号化方式是把  $A_k$  和  $A_{k+1}$  用括号隔开, 即

$$A_{i..j} = A_{i..k} A_{k+1..j}$$

### 定理6.2

若  $A_{i..j}$  的一种最优完全括号化方式是把  $A_k$  和  $A_{k+1}$  用括号隔开, 则其中子问题  $A_{i..k}$  和  $A_{k+1..j}$  的加括号方式也一定是最优的 (用反证法证)

- 构造原问题最优解与其子问题最优解之间的关系

- 递归

设  $P(n)$  为  $n$  个矩阵有几种加括号的方式

$$P(n) = \begin{cases} 1 & n = 1 \\ \sum_{k=1}^{n-1} P(k)P(n-k) & n \geq 2 \end{cases}$$

时间复杂度为  $O(2^n)$

- 动态规划

$$A_{i..j} = A_{i..k} A_{k+1..j}$$

```

1  设  $m[i, j]$  为  $A_{i..j}$  矩阵链相乘的乘法次数,  $p_x$  为第  $x$  个矩阵的列数
2  $$
3   $m[i, j] = \begin{cases}$ 
4   $0 & i=j$ 
5   $\underset{i \leq k < j}{\min} (m[i, k] + m[k+1, j] + p_{i-1} p_k p_j) & i < j$ 
6   $\end{cases}$ 
7  $$

```

## 4. 最长公共子序列

公共子序列定义:  $z$  的所有元素都在  $x$  中, 并且是在  $x$  中是从左到右 (不一定相邻) 排列的

- 最优子结构

**定理 6.3** 给定两个序列  $X_m = \langle x_1, x_2, \dots, x_m \rangle$  和  $Y_n = \langle y_1, y_2, \dots, y_n \rangle$ , 并令  $Z_k = \langle z_1, z_2, \dots, z_k \rangle$  为  $X_m$  和  $Y_n$  的某个最长公共子序列, 则

(1) 若  $x_m = y_n$ , 那么  $z_k = x_m = y_n$  且  $Z_{k-1}$  就是  $X_{m-1}$  和  $Y_{n-1}$  的一个最长公共子序列;

(2) 若  $x_m \neq y_n$ , 且  $z_k \neq x_m$ , 那么  $Z_k$  就是  $X_{m-1}$  和  $Y_n$  的一个最长公共子序列;

(3) 若  $x_m \neq y_n$ , 且  $z_k \neq y_n$ , 那么  $Z_k$  就是  $X_m$  和  $Y_{n-1}$  的一个最长公共子序列。

- 构造原问题最优解与其子问题最优解之间的关系

- 递归

对X的每个子序列枚举, 验证是否是Y的子序列。X的长度为m, Y的长度为n。X有 $2^m$ 个子序列, 要验证每个子序列是否为Y的一个子序列, 要花费 $\Theta(n)$ 的时间。

故算法的时间复杂度为 $\Theta(n2^m)$

- 动态规划

设 $c[i, j]$ 表示 $X_i$ 和 $Y_j$ 的最长公共子序列的长度。

考虑找子问题 $X_i = \langle x_1, x_2, \dots, x_i \rangle$  和  $Y_j = \langle y_1, y_2, \dots, y_j \rangle$  的最长公共子序列长度

递归出口: 当 $i=0$ 或 $j=0$ 时,  $c[i, j] = 0$

1. 当 $x_i = y_j$ 时

$$c[i, j] = c[i-1, j-1] + 1$$

2. 当 $x_i \neq y_j$ 时

$$c[i, j] = \begin{cases} 0 & i=0/j=0 \\ c[i-1, j-1] + 1 & x_i = y_j \\ \max(c[i, j-1], c[i-1, j]) & x_i \neq y_j \end{cases}$$

时间复杂度为 $O(m+n)$

## 5.01背包

- 最优子结构

**定理 6.4** 假设子问题 $(i, w)$ 的最优装载中含有物品 $i$ , 则其中子问题 $(i-1, w-w_i)$ 的装载方案也一定是最优的。

- 构造原问题最优解与其子问题最优解之间的关系

- 动态规划

$V[i, w]$ 为将物品1~物品 $i$ 装入载重为 $w$ 的背包中能获得的\*\*最大价值\*\*, 有以下两种情况

1. 物品 $i$ 放不进背包

$$V[i, w] = V[i-1, w]$$

2. 物品 $i$ 可以放入背包

$$V[i, w] = \max(V[i-1, w], V[i-1, w-w_i] + v_i)$$

$$V[i, w] = \begin{cases} V[i-1, w] & w_i > w \\ \max(V[i-1, w], V[i-1, w-w_i] + v_i) & w_i \leq w \end{cases}$$

## 6. 最优二叉搜索树

二叉搜索树：左孩子值  $\leq$  根结点  $\leq$  右孩子值

构造一棵二叉树，使得在所有搜索中，访问节点数最小，即求最优二叉搜索树。

设在搜索树上的关键字为序列  $K = \langle k_1, k_2, \dots, k_n \rangle$ ，其中  $(k_1 \leq k_2 \leq \dots \leq k_n)$ 。设  $p_i$  为  $k_i$  被搜索到的概率。

设不在二叉搜索树上的关键字为序列  $D = \langle d_0, d_1, \dots, d_n \rangle$ ，其中  $d_0$  表示所有比  $k_1$  小的关键字， $d_n$  表示所有比  $k_n$  大的关键字。设  $q_i$  为  $d_i$  被搜索到的概率

有  $\sum_{i=1}^n p_i + \sum_{i=0}^n q_i = 1$ ，其中  $\sum_{i=1}^n p_i$  表示搜索成功的概率， $\sum_{i=0}^n q_i$  表示搜索失败的概率

搜索  $k_i$  的代价为从根结点到  $k_i$  的访问节点数，即为  $k_i$  的深度  $(d_T(k_i)) + 1$ 。则搜索整棵二叉搜索树的代价为

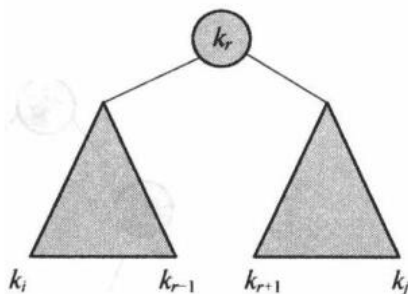
$$E(T) = \sum_{i=1}^n (d_T(k_i) + 1)p_i + \sum_{i=0}^n (d_T(d_i) + 1)q_i$$

- 最优子结构

**定理 6.5** 若一棵最优二叉搜索树  $T$  有一棵包含关键字  $k_i, \dots, k_j$  以及  $d_{i-1}, \dots, d_j$  的子树  $T'$ ，那么这棵子树  $T'$  是子问题  $(i, j)$  的最优二叉搜索树。

- 构造原问题最优解与其子问题最优解之间的关系

考虑子问题  $(i, j)$ ，利用关键字  $\langle k_i, k_{i+1}, \dots, k_j \rangle$  和  $\langle d_{i-1}, d_i, \dots, d_j \rangle$  构造最优二叉搜索树。假定从  $\langle k_i, k_{i+1}, \dots, k_j \rangle$  中选择一个  $k_r$  作为最优二叉搜索树的根，则可分解为构造左右子树的最优二叉搜索树的问题



- 动态规划

当  $j = i - 1$ ，树中仅有  $d_{i-1}$ ，因此  $e[i, j] = q_{i-1}$

当  $j \geq i$ ，选择  $k_r$  作为树根。左右子树中的每个结点深度加一，因此搜索期望代价增长为

$$w[i, j] = \sum_{i=1}^n p_i + \sum_{i=0}^n q_i$$

$$e[i, j] = \begin{cases} q_{i-1} & j = i - 1 \\ \min_{i \leq r \leq j} (e[i, r-1] + e[r+1, j] + w[i, j]) & i \leq j \end{cases}$$

- 贪心：贪心选择结构证明、任务选择
- 图：Prim、Kruskal、FloydWarshall、Dijkstra（只有这四个

不考各种图的二级结论，只需要掌握经典算法即可

- 网络流

不会考太难，掌握基本概念、如何通过增广路径求最大流即可。

增广那块会考定理推理

匹配问题、Dinc、二分图匹配都不怎么考

- P、NP、NPC

必考点

简单的话只出基本概念

难的话要求证NPC

---

一个又想署名又怕被找的小本科生一枚