# 运筹学通论I

#### 胡晓东

应用数学研究所

中国科学院数学与系统科学研究院

http://www.amt.ac.cn/member/huxiaodong/index.html



## 5. 组合优化-算法设计技巧



#### 精确算法

分而治之(搜索、排大小序、旅行商) 动态规划(最短路、三角剖分、背包) 分支定界(整数线性规划、旅行商、工件排序)

#### 近似算法或启发式算法

贪婪策略(最小生成树、最大可满足、背包、顶点覆盖、独立集、旅行商)
局部搜索(最大匹配、旅行商、最大割)
序贯法(工件排序、装箱、顶点着色)
整数规划法(顶点覆盖、最大可满足、最大割)
随机方法(最小割、最大可满足、顶点覆盖)
在线算法(页面调度、k-服务器、工件排序、装箱)
不可近似(最大团、背包、旅行商、装箱、连通控制集等)

#### 5.9 经典例子



到目前为止,当我们考虑如何设计求解一个优化问题的算法的时候,都是假设这个优化问题中的每一个(变)量或者参数都已经知道了。然而,在我们处理实际问题时,常常会发现有些问题的(变)量或者参数的具体数值,事先并不知道,但是我们还是需要即时(online)做出决定或者选择。

我们考虑一个经典的例子:假如这个冬天你决定去滑雪。 那么去之前,你面临两种选择:

- □每次去滑雪时,花1\$钱去租一套滑雪用具。
- □ 花T\$ 钱去买一副滑雪用具,这样整个冬天你就可一直用它。

显然,如果你知道能会花L次,那么当L < T时,你就每次去租;否则 $L \ge T$ ,你就买一套。

#### 5.9 经典例子 (续一)





然而, 你不太确定你能滑多少次。

是买?

是租?

一个可能的(在线)方法是:

首先,滑k次且租k次;

然后,在去滑第k+1次时,再买。









xdhu

#### 5.9 经典例子 (续二)



然而,我们怎么选定这个 k 呢? 更一般的讲,我们如何评价在线算法的优劣呢? 很自然地想法是估计一下你能滑几次,或者给出滑 n 次的概率分布,然后,再算一下在线算法所产生的费用的期望值。然而,一般来讲,这个估计值或者概率分布是非常难确定的。不过,我们可以将在线算法所产生的费用与离线算法(假设所有信息都知道)所产生的费用进行比较和分析,这样的方法被称为竞争分析。

设 A 是一个**在线算法**,S 是**在线**(最小化)问题的一个变量输入序列,用  $c_A(S)$  记算法A 应对S 所产生的费用,用  $c_{opt}(S)$  记**最优离线算法**应对(一次给定的)S 所产生的费用。若对于任意的S,都有

$$c_{A}(S) \leq \alpha c_{opt}(S)$$

则称在线算法 A 是一个  $\alpha$ -竞争算法。

#### 5.9 经典例子 (续三)



让我们再用竞争分析的方法来考虑如何处理滑雪时租-买雪橇问题。最简单的方法是:第一天就买滑雪用具(即k=0),花费T\$。注意,如果(事先知道)只滑了1次,即L=1,那么最优的策略是租,花费 1\$。竞争比是 T,这不是一个常数!

- 一个稍微复杂一点的方法是:前T-1天租,然后再买。
- □ 如果 *L* < *T* , 那么即使事先知道此信息,最优策略也是租。
- □如果 $L \ge T$ ,那么在线算法的费用是 (2T 1)\$; 当事先知道此信息,最优策略是买,费用为T\$.

因此上述在线算法是一个 (2-1/T)-竞争算法。实际上这是最优的在线策略(练习:证明这一结论)。

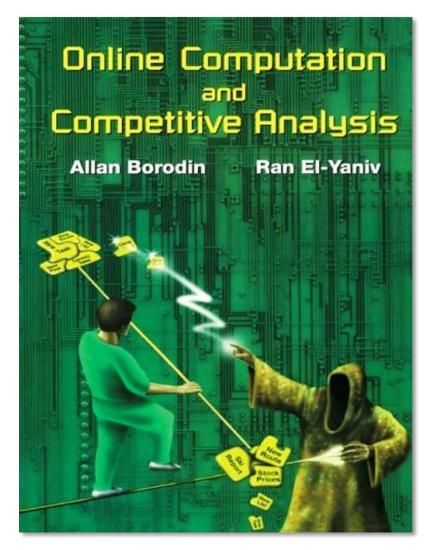
**思考题:** 可否用随机算法处理租-买雪橇问题? 比如,以等概率决定租还是买; 亦或以概率T/(1+T)租,以概率1/(1+T)租买。

#### 5.9 经典例子 (续四)



**竞争分析的核心**可以从 **博弈观点**来解释:这是一个二 人对局,一方是在线**玩家**,另 一方是邪恶的**庄家**。庄家一次 出一张"牌",玩家看到一张 牌以后,就要做出选择(他不 知道庄家以后会出什么牌)。

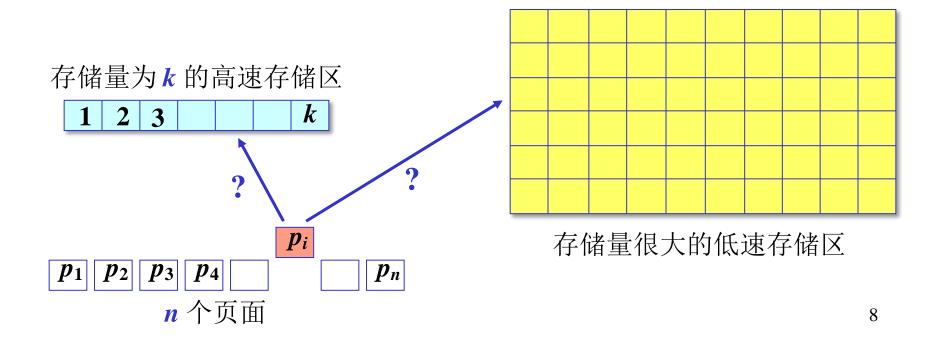
庄家出牌的目的是,使得 玩家做出的一系列选择所产生 的成本越高越好,同时自己所 需要的成本越低越好。



#### 5.9 页面调度问题

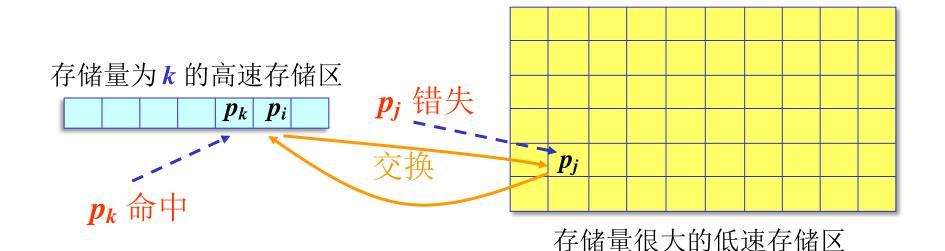


首先考虑虚拟存储系统设计中的一个核心问题:页面调度。在系统的每一层中,都有一定量的存储单元,称为页面。第一层是低速存储区,它可以存储n个页面  $P = \{p_1, p_2, \dots, p_n\}$ ,第二层是高速存储区,它可以存贮P中的任意一个k-子集,其中k < n。



#### 5.9 页面调度问题(续一)





当请求调用页面 $p_i$ 时,它必须是放在高速存储区中。若 $p_i$ 已在高速存储区中,那么就称该请求"命中",系统不需要进行任何操作;否则称其为"错失",系统必须将页面 $p_i$ 从低速存储区拷贝到高速存储区中的某个单元。为了存储页面 $p_i$ ,系统需要决定将高速存储区中的某一个页面移至低速存储区,称为页

面"交换"。 页面调度问题是,给定一系列调用页面请求  $R = \langle r_1, r_2, ..., \rangle$ ,如何在产生"错失"时,进行相应的页面"交换",使得所有请求都得到满足,且进行交换的次数最少。

#### 5.9 页面调度问题(续二)



人们提出并研究过许多非常简单的在线调度页面的策略。首先,考虑这样一个策略,"新进先出"策略  $A_{LIFO}$ :将最近一次放人高速存储区的页面交换出去。假定交替请求调用两个不同的页面 p 和 q,即  $R = \langle r_1 = p, r_2 = q, r_3 = p, r_4 = q, \ldots \rangle$ ,且在初始状态,页面 p 在低速存储区,而页面 q 在高速存储区。

根据"新进先出"策略  $A_{LIFO}$ ,当请求调用页面 p 时,系统会将它与页面 q 交换,此后当请求调用页面 q 时,系统又会将页面 p 与其交换回来,这个过程将不断地重复。而最优的离线调度策略是,将页面 p 与高速存储区中的页面  $q' \neq q$  进行交换,此后,就不用再进行任何交换了。由此可知,对于任意一个常数  $\alpha$ ,"新进先出"策略  $A_{LIFO}$  不是一个 $\alpha$ -竞争策略。

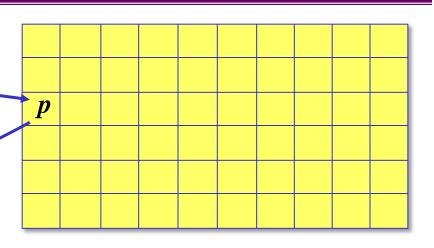
#### 5.9 页面调度问题(续三)



存储量为 k 的高速存储区



"新进先出"调度策略



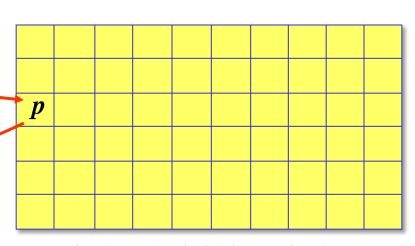


$$R = \langle r_1 = p, r_2 = q, r_3 = p, r_4 = q \dots \rangle$$

存储量为k的高速存储区



最优离线调度策略



存储量很大的低速存储区

### 5.9 页面调度问题(续四)



我们下面再考虑另外一个简单的在线页面调度策略,"最少调用"策略  $A_{LFU}$ : 交换出去最少被调用的页面。例如,当请求调用页面  $r_{11}=d$  时,前面的页面调用请求如下,其中页面 d 不在高速存储区中,

$$r_1 = a, r_2 = b, r_3 = a, r_4 = c, r_5 = b, r_6 = a, r_7 = a, r_8 = b, r_9 = c, r_{10} = a$$

因为页面a被调用了5次,页面b被调用了3次,而页面c被调用了2次,所以"最少调用"策略 $A_{LFU}$ ,系统将页面c与页面d进行交换。

**练习**. 证明:对于任意一个常数 α, "最少调用"策略  $A_{LFU}$  也不是一个 α-竞争算法。

#### 5.9 页面调度问题(续五)



最后,我们讨论另外一个简单的页面调度在线策略, "最近最先"策略 ALRU: 交换出这样一个页面它最近的一次 调用是最早产生的。我们将证明这是一个最优的在线策略。 假设,当请求调度页面  $r_{11} = d$  时,已有的页面调度请求记录 如下,其中页面d不在高速存储区,

 $r_1=a, r_2=b, r_3=a, r_4=c, r_5=b, r_6=a, r_7=a, r_8=b, r_9=c, r_{10}=a$ 

因为最近一次调用页面 a 是在时刻10,最近一次调用页面 b和页面 c 分别是在时刻 8 和时刻 9, $A_{LRII}$  将页面 b 与页面 d进行交换。

在下述定理的证明中,我们将所考虑的在线算法产生的费用 与任意一个离线算法产生的费用的下界相比较。这是在分析算 法性能时常用的一个典型技巧(不仅适用于在线算法,同样也 适用于近似算法)。 13

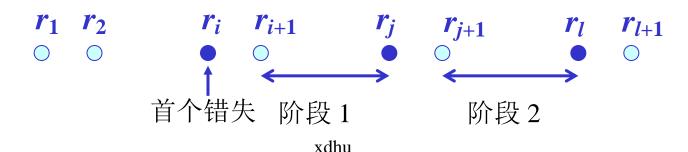
#### 5.9 页面调度问题(续六)



**定理1** "最近最先"策略  $A_{LRU}$  是一个 k-竞争算法,其中 k 是高速存储区含有的单元数(一个单元可存储一个页面)。

证明 设  $A_{opt}$  为最优离线策略。对于任意给定的页面调度请求系列R,我们分析一下依据"最近最先"策略  $A_{LRU}$  系统应如何调度页面。我们将这一过程分为不同的阶段,每一个阶段中恰好产生了k 次错失,且最后一次请求是个错失。或者表述为:第一阶段的最后一个请求 $r_i$  满足

 $j = \min \{ t / \text{在处理 } r_{i+1}, ..., r_t \text{时, } A_{LRU} 产生了 k 次错失 \}.$ 



#### 5.9 页面调度问题(续七)



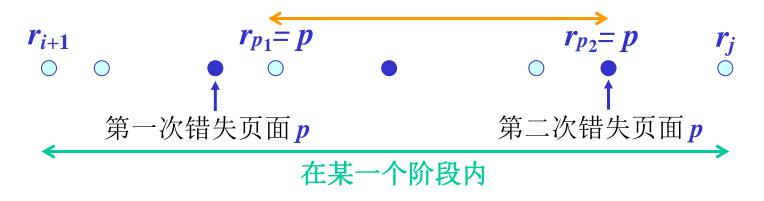
易知,在每一个阶段,"最近最先"原则  $A_{LRU}$  都产生了 k 次错失。下面我们来证明,最优离线策略  $A_{opt}$  在每一个阶段至少产生一次错失。为此,我们分两种情况讨论。

情形 1. 在同一个阶段  $A_{LRU}$  在处理请求调度页面 p 是产生 了两次错失。此时,在第一次错失页面p后,p被交换到高速 存储区中,而后又被其他某个页面交换出了高速存储区,因为 页面 p 是高速存储区中最近被调用的一个页面。 因此,若  $A_{LRII}$  在处理请求调度页面 p 是再次产生错失,则意味着其他 k个页面,在调用页面 $r_{p_2}$ 请求发出之前,且在第一次错失页 面 p 之后,就已经在高速存储区内了。因而,在这一个阶段, 至少有k+1个不同的页面被请求调用,这说明,最优离线策 略Aopt 在处理这些页面调度请求时,至少会产生一次错失。

#### 5.9 页面调度问题(续八)



在高速存储区中的k个页面在第二次错失页面p时,就已经被请求调用了。

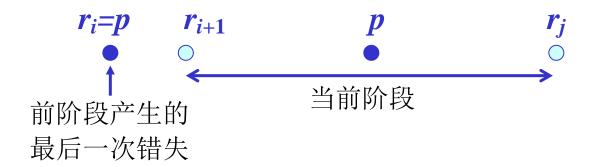


情形 2. 在某一个阶段内,"最近最先"策略  $A_{LRU}$  产生了 k 次不同的错失。此时,我们再针对该阶段内最后一次错失,假设在处理请求调度页面 p 时产生,分两种子情形讨论。

#### 5.9 页面调度问题(续九)



情形 2.1 在该阶段存在一次错失页面 p,且在前一个阶段的最后一次错失也是在处理调用页面 p 请求时产生的。这种子情形与前一种情形十分相似。 实际上,在第二次错失页面 p 之前,除了页面 p,一定还请求调用了 k 个页面,这样才能迫使交换页面 p。因而,在该阶段内一定请求调用了至少 k+1 个不同的页面。



#### 5.9 页面调度问题(续十)



情形 2.2 在前阶段不存在错失页面p。此时,在此阶段开始前,最优离线策略  $A_{opt}$  一定置页面p 于高速存储区内(我们不必考虑其他 k-1 个单元)。不过,注意,在当前阶段中,有k 个请求调用不同的页面,它们不包含页面p。因而处理所有这些页面调度请求,最优离线策略  $A_{opt}$  必须交换 p。

在上面的分析中,我们已经证明:在"最近最先"策略  $A_{LRU}$ 产生 k 次错失的时候,最优离线策略  $A_{opt}$  至少会产生一次错失。最后,我们需要考虑最初的那次错失。回忆一下,策略  $A_{LRU}$  和  $A_{opt}$  开始面临和处理的请求调用页面是一样的。因此,当"最近最先"策略  $A_{LRU}$  产生第一次错失的时候,调用的页面不在高速存储区内,而在应用离线最优策略  $A_{opt}$  时,这个页面也不会在高速存储区内。换言之,这两个策略都会产生一次错失。

#### 5.9 页面调度问题(续十一)



**练习**\*\* 考虑这样一个在线策略,"先进先出"策略 $A_{FIFO}$ : 交换出在高速存储区时间最长的页面。应用与证明**定理1**的类似方法,证明"先进先出"策略 $A_{FIFO}$  也是一个k-竞争算法。

**练习\*\***考虑这样一个离线策略, "最后到达"策略A<sub>LFD</sub>: 当产生一个错失以后,将高速存储区中的这样一个页面交换出来,再次调用该页面的请求最后到达。证明这是一个最优离线算法。

通过与最优离线策略"最后到达" $A_{LFD}$ 进行比较分析,我们还可以证明,"最近最先"策略 $A_{LRU}$ 和"先进先出"策略 $A_{FIFO}$ 的竞争比是最好可能的。

#### 5.9 k-车问题



2008年北京奥组委交给我的一项任务:调度北京的 k 辆110警车。这些车停放在北京的街道上。当我接到一个报警电话,就要指派一辆警车去现场处理情况。在我指派警车时,我不知道(也无法知道)下一次哪里需要警车过去处理紧急情况。我该怎么调度使得这 k 辆警车行驶的总里程最小?

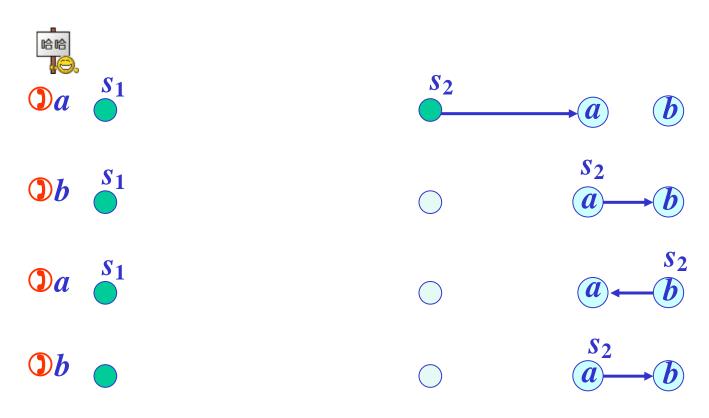




#### 5.9 k-车问题 (续一)



最简单的在线算法是**贪婪策略**: 让距离事发地最近的警车去。我们用**竞争分析**法看看这是不是一个好的在线算法呢? 不是!



#### 5.9 k-车问题 (续二)



注意这个贪婪策略的最大缺点是: 总是调度一辆警车出现场,而另一辆警车总是休息。这就促使我们采用**公平的策略,平衡**每一辆警车的行驶距离: 考虑每一辆车x已经行驶的里程D(x),和执行本次任务 $r_i$  需行驶的里程 $d(x,r_i)$ ,使得两项之和最小的警车s 去执行任务,亦即

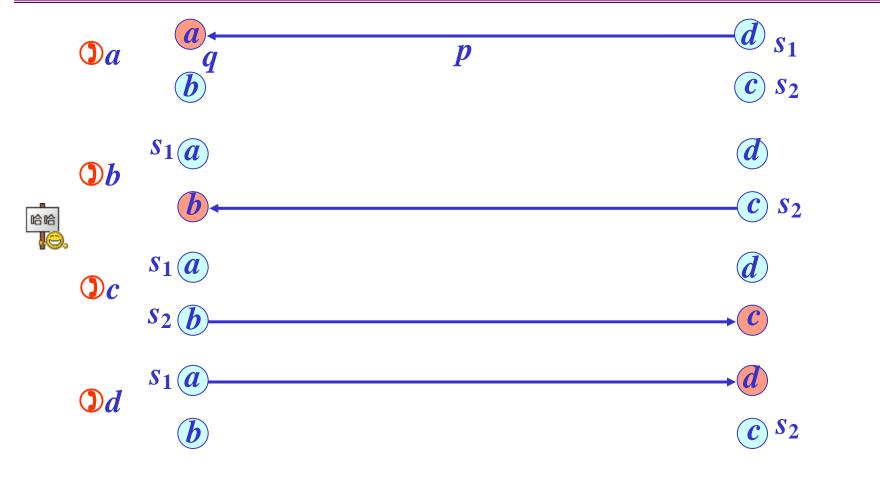
$$D(s) + d(s, r_i) \equiv \min \{ D(x) + d(x, r_i) \mid x \}.$$

这个策略可以应付前面的情况,但是它是否可以应付 所有的情况吗?很遗憾,不能!

**练习**证明: 若要使得所有车辆行驶的路程之和最小,每一次只需调度一辆车。

#### 5.9 k-车问题 (续三)





平衡策略使得每一辆车都是水平行驶,每一次行驶的里程是p。而最优的(离线)策略是:每一辆车都是垂直行驶,每一次行驶的里程是q。q可以比p任意小。

#### 5.9 k-车问题 (续四)



非常有趣的是,若把平衡策略做出如下修改:

$$D(s) + 2d(s, r_i) \equiv \min\{ D(x) + 2d(x, r_i) \mid x \}.$$

那么,就得到处理两辆警车调度问题的一个10-竞争在线算法。

- $\square$  已经证明在距离空间上不存在  $\alpha$ -竞争算法,其中 $\alpha < k$ 。
- □ 已经证明在基于树结构的距离空间上,存在 k-竞争算法。
- □ 已经证明存在 (2k-1)-竞争算法。
- □ 人们猜测存在 *k*-竞争算法。

#### 5.9 排序问题



2008年北京奥组委交给我的另一项任务是:在奥运村**调度**来注册的运动员。每当一个运动员来注册,需要给他/她在 k 个注册台中指定一个,为其办理相关手续。可不知道运动员是什么时候来,在某段时间内有多少位运动员来注册;且每位运动员注册需要的时间可能不一样;目标是在最短的时间内帮助所有运动员注册完毕,即最后一个运动员注册完的时间最早。

怎么调度呢?

 $M_1$   $J_1$   $J_3$   $J_6$   $J_7$   $M_2$   $J_2$   $J_4$   $J_5$   $J_8$  完工时间

#### 5.9 排序问题 (续一)

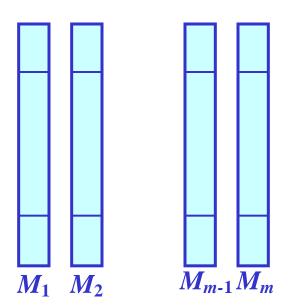


m(m-1)+1 位运动员先后到达,用时分别为

$$t_1=1, t_2=1, \ldots, t_{m(m-1)}=1$$

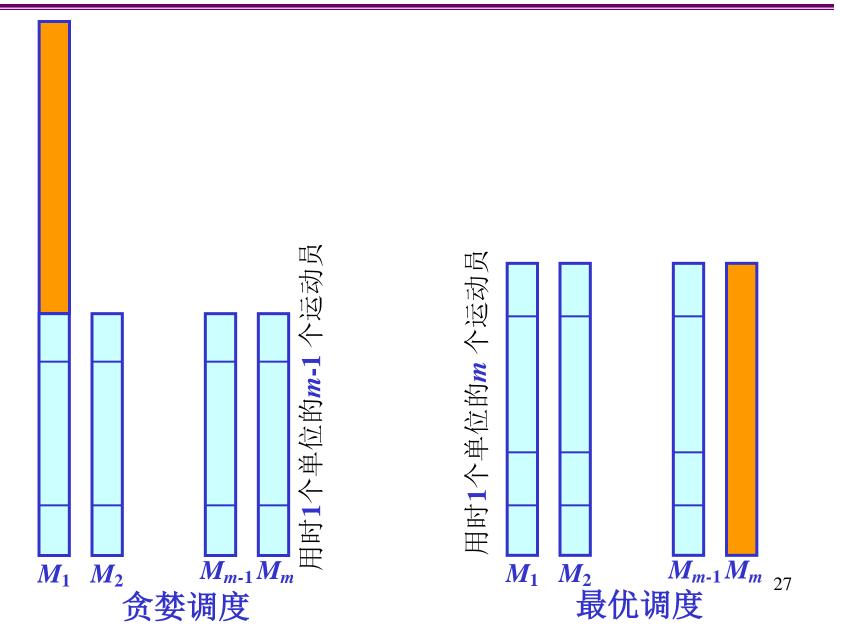
$$t_m=m$$





#### 5.9 排序问题 (续二)





#### 5.9 排序问题 (续三)



定理 2 "列表排序" 贪婪算法是一个 2-竞争算法。给定多处理器排序问题的一个实例 I,设  $c_{LS}(I)$  为列表排序方法所产生的完工时间, $c_{opt}(I)$  为最优排序所产生的完工时间。则  $c_{LS}(I)/c_{opt}(I) \leq (2-1/m)$ .

证明. 设  $T = t_1 + t_2 + ... + t_{|J|}$ 。则最优排序所产生的完工时间  $c_{\text{opt}}(I) \geq T/m$ 。现假定按照列表排序,机器  $M_i$  的完工时间是最晚的,并设  $J_j$  是最后分配到这台机器上加工的工件。因为列表排序是将工件  $J_j$  分配给完工时间最早的那台机器,所以其他机器的完工时间至少在时间  $c_{\text{LS}}(I) - t_j$  以后。因此有

$$T \ge m(c_{\mathrm{LS}}(\mathbf{I}) - t_j) + t_j$$
,即  $c_{\mathrm{LS}}(\mathbf{I}) \le \frac{T}{m} + \frac{(m-1)t_j}{m}$ 。又因为  $t_j \le c_{\mathrm{opt}}(\mathbf{I})$ 。所以有  $c_{\mathrm{LS}}(\mathbf{I}) \le c_{\mathrm{opt}}(\mathbf{I}) + \frac{m-1}{m}c_{\mathrm{opt}}(\mathbf{I}) = (2 - \frac{1}{m})c_{\mathrm{opt}}(\mathbf{I})$ .

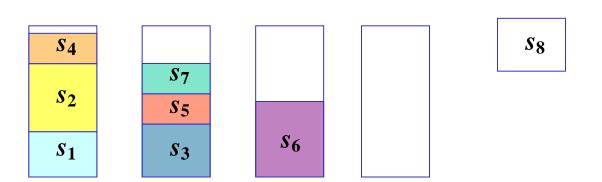
#### 5.9 装箱问题



29

2008年北京奥组委交给我的最后一项任务是:在奥运村的邮局装箱。每当客人来邮寄包裹,需要把包裹装到一个规格一定的箱子里,装满了以后,就可以运往目的地了。可不知道什么时候客人会来寄包裹,每一个包裹都有多大;目标是用最少的箱子把客人的包裹都装下(然后寄走)。

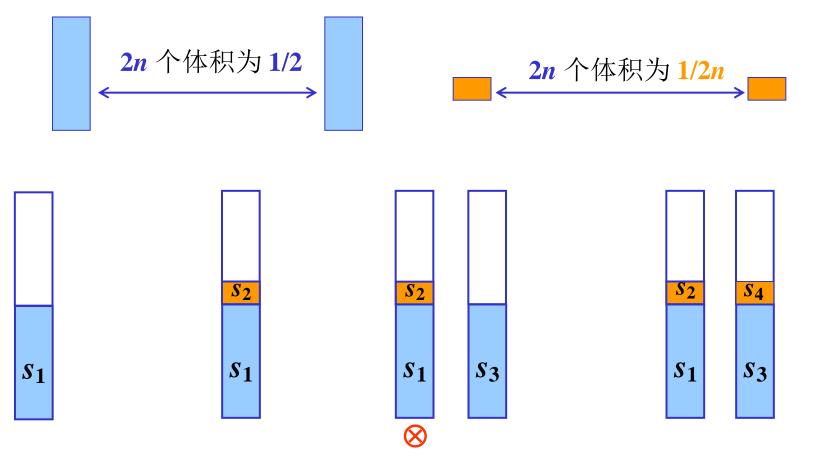
一个简单的贪婪策略是"**邻近试装**":每收到一个包裹,试试将其装入当前的箱子中;如果"装得下",那么就装;如果"装不下",那么就将这个箱子打包(运走);并取一个新的箱子,把它装入。



#### 5.9 装箱问题 (续一)

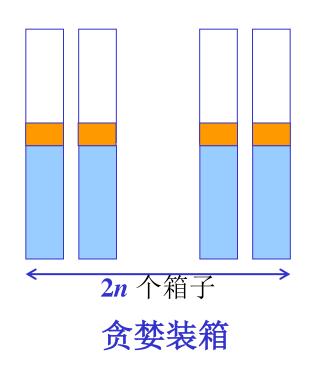


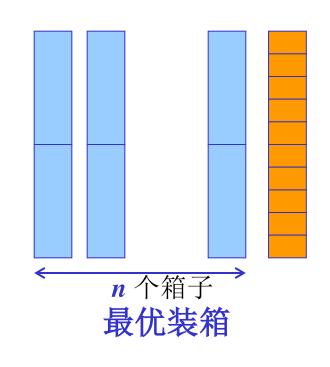
先后收到 4n 个包裹  $I=\{s_1=1/2, s_2=1/2n, s_3=1/2, s_4=1/2n, \dots\}$ 



#### 5.9 装箱问题 (续二)







定理3"邻近试装"贪婪算法是一个2-竞争算法。

注意,我们可以将装箱问题看作排序问题的对偶问题。

### 5.9 竞争群组检测问题



1943年 R. Dorfman 为美国公共健康服务和筛选服务系统设计了一个方案,用来筛查出应征参军的报名者中携带淋病病毒的年青人。通常的筛查方法是采集血样以后,对它们一个一个地进行检测,而 R. Dorfman 的建议是采用群组检测技巧。





### 5.9 竞争群组检测问题(续一)



应用这个新技巧便产生了一个非常有趣的数学问题,组合 **群组检测**。假设在给定的n个样本中,(在做任何检测以前) 已知其中含有 d 个"坏"样本。用尽可能少次的测试检测出所 有 d 个坏样本。





假设对(可含有任意多个样本的)一个群组的样本进行检 测,可能出现两种结果:"纯净的",即阴性(群组中的所有 样本都是好的),和"污染的",即阳性(群组中的样本中至 少有一个是坏的)。 xdhu 33

#### 5.9 竞争群组检测问题(续二)





一个经典的结果是这样的: 若 $n \leq \frac{21}{8}d$ ,则**逐个检测**是最好的方法。换言之,如果事先知道存在很多的坏样本,那么采用群组检测技巧并不能节省检测的次数。另外,当事先知道没有很多坏样本的时候,采用二**分检测法**是非常有效率的。

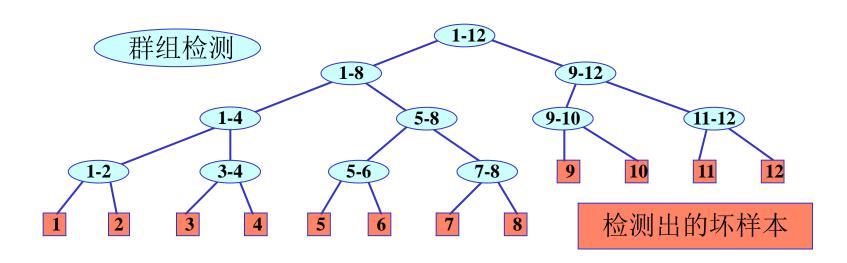
我们这里要讨论的是组合群组检测问题的在线形式,**竞争合群组检测**:只有在检测出所有的 d 个坏样本以后,我们才能知道 n 个样本中有多少个坏样本(即知道 d 的确切数值)。很显然,要为竞争组合群组检测问题设计出有效的测试方案比(离线)组合群组检测问题要更加困难。

#### 5.9 竞争群组检测问题(续三)



下面我们看一个简单的例子,它可以说明即使在开始检测之前不知道坏样本的确切个数,群组检测法仍然是有效的。首先我们构造一棵二叉树T如下:

- □ 根节点在第一层,下面是第二层、第三层,等等。
- □在同一层的节点由左到右排序。

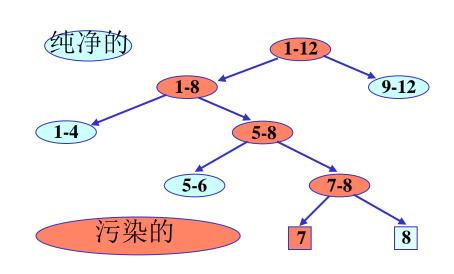


#### 5.9 竞争群组检测问题(续四)



根据这种广**度优先搜索序**,我们可以设计如下二**分检测法**:在每一步,若检测出一个被污染的群组 X ,则将其进行二分,得到两个子群组 X' 和 X'' ,然后分别检测它们,其中X' 含有  $2^{\lceil \log |X| \rceil - 1}$  个样本,而  $X'' = X \setminus X'$  。

右图给出了将二分检测 法应用于前面的二叉树 T<sub>B</sub> 时可能发生的一种情况。 检测的最后结果表明,经 过9次检测,仅有第7个 样本是坏的。



**练习** 当仅有第 9 个样本和第10 个样本是坏的时候,二分检测 法需要做 7 次检测。

#### 5.9 竞争群组检测问题(续五)



#### Algorithm 14.1 Bisecting Algorithm

```
G := \emptyset (a bin for good items)
D := \emptyset (a bin for defectives)
test all items in S.
if S is a pure set then G := S and Q := \emptyset
else Q := \{S\} (a queue of contaminated subsets to be tested)
repeat take the first element X of Q,
       bisect X into X' and X'',
       test X'.
       if X' is contaminated then test X''
       (if X' is pure, then X'' must be contaminated. No need to test X''.)
       for Y := X' and X'' do
           if Y is pure then G := G \cup Y.
           if Y is contaminated and singleton then D := D \cup Y.
           else push Y into Q.
       end-for
until Q = \emptyset
```

#### 5.9 竞争群组检测问题(续六)



注意,如果给定的样本中有很多的坏样本,那么二分检测法需要的检测次数要多于逐一检测法。比如,在前面的例子中,当所有标号为奇数的样本都是坏的时候,二分检测法需要对所有 23 个节点对应的群组进行检测。

对于一个检测算法 A,我们用  $N_A(s)$  来表示它检测样本实例 s 所需要的检测次数,并定义

$$M_{\mathbf{A}}(d \mid n) = \max \{N_{\mathbf{A}}(s) \mid s \in S(n, d)\},$$

其中S(n,d)表示n个样本中含有d个坏样本的所有实例的集合。 称算法 A 是  $\alpha$ -竞争算法 如果存在一个常数 c 使得对任意 0 < d < n,

$$M_{\mathbf{A}}(d \mid n) \leq \alpha M(d, n) + c,$$

其中M(d,n)表示针对(未检测就)已知n个样本中含有d个坏样本的所有实例,最优检测算法所需要做的最多检测次数。

#### 5.9 竞争群组检测问题(续六)



注意,我们在上述定义中排除了d=0 和 d=n 这两种情形,这是因为 M(0,n)=M(n,n)=0,而任意一个合理的算法都需要进行至少一次检测。此外, $M(1,n)=\lceil \log n \rceil$ 。

练习\*对任意正整数  $1 \le d \le n-1$ ,  $M_{\rm B}(d/n) \le 2n-1$ 。

**引理 1** 假设 n 是 2 的一个次幂。则对任意  $1 \le d \le n$ , $M_{\rm B}(d/n) \le 2d (\log n/d + 1) - 1$ 。

引理 2 对任意  $0 \le d \le n$ ,  $M_{\rm B}(d/n) \le 2d (\log n/d + 1) + 1$ 。

引理 3 对任意 0 < d < 8n/21,  $M(d, n) \ge d (\log n/d + 1.096) - 0.5 \log d - 1.222$ 。

定理 4 对任意  $1 \le d \le n-1$ ,  $M_{\rm B}(d/n) \le 2M(d,n) + 5$ 。

#### 5.9 随机在线算法



我们前面讨论的在线算法都属于确定性的。这类算法有一个缺点,"敌手算法"总可以清楚地知道在线算法遇到某个实例时所会采取的步骤,从而它可以邪恶地预设一个实例,使得在线算法陷入窘境。因而,人们提出了一种随机在线算法,它可以更好地对付"敌手算法"。



一个随机**在线算法 A** 是确定性在线算法空间 { **A**<sub>x</sub> }的一个概率分布。或者更加简单地说,一个随机在线算法就是一个可以掷硬币的在线算法。

#### 5.9 随机在线算法 (续一)



不过请注意,当我们设计一个随机在线算法时,必须说明允许敌手知道在线算法的什么信息。我们假设,敌手是无法预测出一个在线算法掷硬币的结果,或者等价地,敌手必须事先预设好一系列"陷阱"。严格地说,我们可以假定敌手是知道随机在线算法 A 所采用的确定性在线算法空间的概率分布,但是他无法预知掷硬币的结果是"正面"还是"背面"。

在设计在线算法时引入 随机性对应对"**邪恶敌手**"是 非常有用的,因为"敌手"无 法预选知晓在线算法的所有信 息和运行时的具体状态。



#### 5.9 随机在线算法 (续二)



假设一个在线算法 A 是确定性在线算法空间  $\{A_x\}$  的一个概率分布。称其为一个应对任意邪恶敌手的 $\alpha$ -竞争算法,如果存在一个常数  $\alpha$  使得

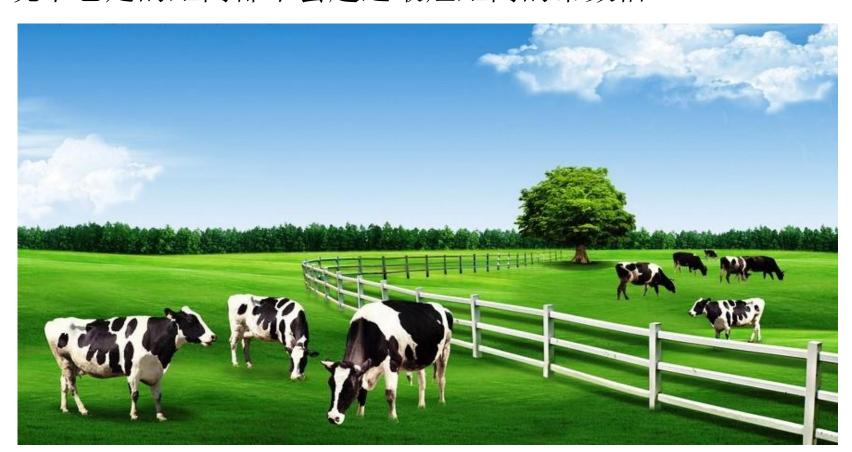
$$\text{EXP}[c_{A_x}(S)] \leq \alpha c_{\text{opt}}(S), \forall S_{\circ}$$

我们称一个应对在线算法 A 的在线敌手 Q 是**自适应的**,如果 A 和 Q 都必须在 Q 给定下一个"请求"前,对当前面临的"请求"做出回应;亦即,敌手 Q 可以从在线算法 A 对他的请求  $r_i$  所做出的回应  $a_i$  中了解在线算法 A 的信息,但这只能是在他已经做出了他自己的回应  $q_i$  以后,并且他给出下一个请求  $r_{i+1}$  之前。

#### 5.9 练习题

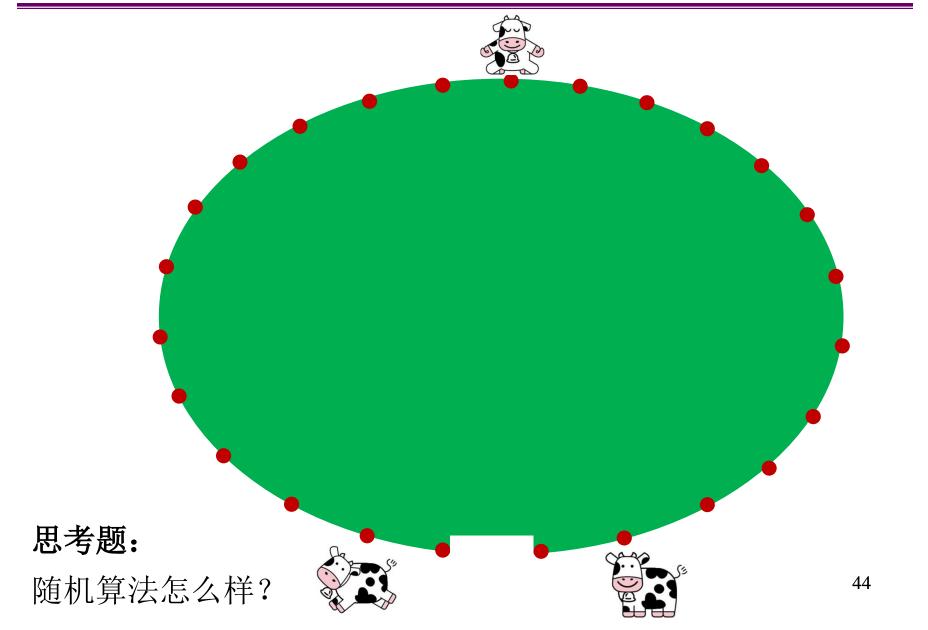


假设一个奶牛场只有一个出入口,有一只奶牛想回到奶牛场中,但是它不知道沿着木栏逆时针走距离入口近,还是顺时针走距离入口近。请问:它应该怎么走,才能确保在任何情况下它走的距离都不会超过最短距离的常数倍?



## 5.9 练习题 (续一)





#### 5.9 练习题 (续二)



假设你有机会与n个女/男孩逐个约会。在每一次约会时,若你选择接受她/他,则没有机会见到后面的;若你选择放弃她/他,则没有机会再接受她/他。问你怎么做出选择呢?



#### 5.9 练习题 (续三)



生活中类似情形很多: 选投资项目, 选秀投票, 或者有几个工作的机会。现实的情况都不容你脚踩几条船来比较, 只能是一个个的考虑抉择, 错过了, 就无法再重新考虑。注意, 对于任何一种选择策略, 都可以给出一个具体实例, 使得该策略得到最差的结果。

