

# 第十二讲 在线算法

主讲教师: XXX

讲义整理: XXX

2021 年 1 月 10 日

## 1 Competitive Analysis

在线算法的性能通过一种类似于近似比的概念来衡量, 即 **competitive ratio**;

若  $A$  表示在线算法,  $OPT$  表示相同问题的最优离线 (offline) 算法,  
对于输入  $I$ ,  $A(I)$  表示该算法的消耗,  $OPT(I)$  表示最优解的消耗, 则 **competitive ratio** 定义如下:

设  $c$  为 **competitive ratio**, 对于最小化问题,  $\forall I$ , 存在常数  $\beta$  使得

$$A(I) \leq c * OPT(I) + \beta$$

同时, 我们称这一算法为  $c$ -competitive 算法。

## 2 k-Server Problem

### 2.1 特殊情况:paging problem

首先考虑一个操作系统或体系结构中的常见问题, 它是 **k-Server Problem** 的一种特殊情况;

有容量为  $k$  pages 的 **cache** 以及容量为  $n$  pages 的主存;

访问 **cache** 中的数据没有消耗, 而如果访问的数据不在 **cache** 中, 则必须将其从主存中移动到 **cache** 中, 记消耗为 1。

目标: 对于一段请求序列, 要求总 **cost** 最小化。

### 2.2 问题描述

对于一个加权网络  $G = (V, E)$ , 有  $K$  个 **server** 在初始分布在某些顶点上;  
请求集合  $\sigma = (r_1, r_2, \dots, r_n)$  逐次到来 (每个请求发生在一个顶点上)

当一个请求发生时，必须有一个 **server** 存在于这个顶点上，否则就需要分配一个 **server** 前往这个顶点；

目标：将总的路程消耗（每个 **server** 移动路程的总和）最小化。

可以注意到，当网络为完全图时，且所有边权均为 1 时，**k-Server Problem** 即: **paging problem**。

### 2.3 贪心算法

**k-Server Problem** 的贪心算法：当每次请求发生时，派遣离这一顶点最近的 **server** 前往该顶点。

这一贪心算法并不能提供一个可观的解，考虑如下最坏情况：

对于一个只有三个顶点的图，同时有两个 **servers**(**server** 可以位于任意位置)，顶点 **C** 位于顶点 **A**, **B** 之间，且  $d(A, C) < d(B, C)$

发生的请求序列为： $\sigma = (A, B, C, A, C, A, C, A, C \dots)$

可以注意到，这种情况下会存在一个 **servers** 不断往返于 **A, C** 之间，而位于 **B** 的 **server** 并不会移动，而最优解显然是两个 **servers** 位于 **A** 与 **C**，则在之后不会发生任何移动。

### 2.4 k-Server on a Line

接下来我们将给出一种算法，从较为特殊的情况开始，逐渐一般化，首先考虑一条线上的 **k-Server** 问题。

#### 2.4.1 Algorithm DC

如果请求发生在 **server** 的凸包之外，则派遣距离它最近的 **server** 前往（和贪心一致）；

如果请求发生在两个 **server** 之间，则两个 **servers** 将同时前往这一顶点（以相同的速度），先到达一方将进行服务，而此时未到达的一方停止；

注意这里“停止”的含义，实际上未到达的 **server** 仍然位于先前的顶点，但是如果之后的请求发生在相同位置，它将继续先前走过的路开始前进，这可以等价地视作 **server** 所在的这一点与请求发生的顶点之间的边的权重降低了。

继续考虑上述贪心算法中的最坏情况，这一算法可以有效避免这个情况。

### 2.4.2 Analysis

**Theorem 1** DC 算法是  $K$ -competitive 算法;

**Proof 2.1** 通过 *Amortized Analysis* 的 *Potential Function* 方式来证明这一点。

我们将构造一个势能函数  $\Phi$ ，它具有如下特点：

假设最优解  $OPT$  与  $DC$  算法，对于相同问题同时进行运算，

如果  $OPT$  将  $server$  移动了距离  $d$ ， $\Phi$  至多增加  $kd$ ，

如果  $DC$  将  $server$  移动了距离  $d$ ， $\Phi$  最少减少  $d$ ；

假设  $\Phi_i$  是第  $i$  次请求发生后势能函数的值；

则  $n$  次请求发生后势能函数的增量： $\Phi_n - \Phi_0$ ，最多为  $k * OPT(\sigma) - DC(\sigma)$ 。

*Potential Function* 如下：

$M_{min}$  表示  $OPT$  的  $servers$  与  $DC$  的  $servers$  之间最小权完美匹配的  $cost$ 。

$s_i$  表示  $DC$  的第  $i$  个  $server$  所在的顶点

$$\Sigma = \sum_{i < j} d(s_i, s_j)$$

则势能函数为： $\Phi = k * M_{min} + \Sigma$

(PS: 别问是怎么构造的，问就是试出来的)

可以依次考虑，一次请求下仅有  $OPT$  移动了  $server$ /仅有  $DC$  移动了  $server$ /双方都移动了  $server$  的情况，可以发现构造的函数是符合之前的要求的。

## 2.5 k-Server on a Tree

在树图的情况下，考虑如下定义：

一个请求的 **neighbor**: 当一个  $server$  所在的顶点与请求所在的顶点之间的通路上没有其他  $server$ ，则称这个  $server$  为该请求的 **neighbor**。

当一个请求发生时，一个请求所有的 **neighbor** 都以相同的速度向请求派遣（执行方式与之前的  $k$ -Server on a Line 一致）。

同样可以证明这也是一个  $K$ -competitive 算法。

## 2.6 k-Server on a General Network

定义一个算法的  $configuration$   $C$  为  $K$  个  $servers$  所在顶点的集合。

### 2.6.1 Work-Function Algorithm (WFA)

定义 Working Function  $W(C)$  表示从初始 configuration  $C_0$  经过请求序列  $\sigma_i$ , 到最终的 configuration  $C$  的最优 cost。

函数  $\operatorname{argmin}()$  表示使得 () 内函数式达到最小时变量的取值;

则对于请求  $r_{i+1}$ , 该算法将移动 server  $s \in C$  至点  $r$   
 $s = \operatorname{argmin}_{x \in C} W(C - x + r) + d(x, r)$

可以证明这是一个  $(2k-1)$ -competitive 算法

## 2.7 k-Server 的相关猜想

1. k-Server 问题存在一个 k-competitive 的在线算法;
2. WFA 本身是一个 k-competitive 的算法 (只不过没人给出约束为紧的例子)。