SSD 动态规划模型

日期: 2024年3月6日

1 模型

k 为时刻下标, k = 0, 1, 2, 3, ..., N.

 Δt 为采样间隔.

 x_k 为 SSD 当前状态,我们把当前状态简化表示成当前 [k-1,k] 区间的 IOPS (Input/Output Operations Per Second),即相当于 x_k^{IOPS} . 在 k-1 时刻得到,即未来时段需要执行多少 IO 的值. 定义 y_i 含义相同,但 j 属于另一个时间尺度.

 $IO_R_N_k$ 为时段 [k-1,k] 的 IO 读序列的数量, 在 k 时刻得到.

 $IO_W_{N_k}$ 为时段 [k-1,k] 的 IO 写序列的数量, 在 k 时刻得到.

GC RW N_k 为时段 [k-1,k] 的前端 GC 需求数量, 在 k 时刻得到.

 $GC_{-}N_{k-1}$ 为当前 [k-1,k] 计划执行的 GC 数量, 在 k-1 时刻设置.

 V_l 为当前时刻 l 剩余的 VPC 数量 (4kb), l 对应的时间间隔为 10ms, 空白块的更新间隔为 10ms, l 为时刻下标, l=1,2,...,L.

 $BLK_{-}N_{l}$ 为当前时刻 l 空白块数量,在 l 时刻得到,已知 $BLK_{-}N_{0}$. 设置 LBB 和 UBB 为空白块数量在任意时刻的下界约束和上界约束.

 $GC_blk_VPC_l$ 为当前时刻 l 的累计 VPC4KB 个数值,在 l 时刻得到. VPC_l 为当前时刻 VPC4KB 个数值.

 FKB_N 回收单元 4KB 数量,已知.

 ur_k 和 uw_k 分别为当前时刻 k 采取的动作, 即决定执行 IO 读和写命令个数. 记 $u_k = (ur_k, uw_k)$. $ur_k, uw_k \ge 0 \quad \forall k = 0, 1, 2, ..., N-1$.

定义 f_{SSD} 为预测当前时刻 GC 执行数量函数, 对应 $GC_N_k = f_{SSD}(ur_k, uw_k)$.

当前时刻 k 的状态转移函数 $x_{k+1} = \frac{ur_k + uw_k}{\Delta t}$.

我们可以假设 SSD 在整个过程中的是静态的,即执行系统平稳运行,没有发生故障,同时假设处理结束时间为时刻 N. 我们给出以下动态规划模型.

由于带宽波动约束与带宽分配模型可能有不同的时间粒度,假设带宽波动约束的时间粒度更宽,是带宽分配模型的 M 倍. 记带宽波动约束的时间下标为 j=0,1,2,...,N-1,对应 IOPS 序列为 y_j ,令当前时刻 j 的 IOPS 均值为 $AVG_j = \frac{\sum_{i=1}^{i \leq j} y_i}{j}$,最小值为 $MIN_j = \min\{y_1, y_2, ..., y_j\}$,假设成本函数是:

$$g(u_k) = \begin{cases} -x_{k+1}, & \text{if } y_{j+1} \in \left[\frac{0.9j \cdot AVG_j}{j + 0.1}, \frac{-0.9j \cdot AVG_j + (j+1)MIN_j}{0.9}\right] \\ penalty > 0, & \text{otherwise} \end{cases}$$
(1)

区间推导详见附录.

全过程成本函数是:

$$J(x_0; u_0, u_1, ...) = \sum_{k=0}^{N-1} g(u_k)$$
 (2)

我们可以将 SSD 调控问题描述为,找到控制序列 $\pi = \{u_0, u_1, ...\}$,使得全过程成本函数最小,即尽量使得 IOPS 波动平稳且高. 并且保证总时间段内所有 IO 均被执行 (约束8 & 9).

$$\min_{\pi} J_{\pi}(x_0) = \min_{\{u_0, u_1, \dots\}} \sum_{k=0}^{N-1} g(u_k)$$
(3)

$$y_{j} = \frac{\sum_{k=(j-1)\cdot M}^{j\cdot M-1} x_{k}}{M} . \forall j = 1, 2, ..., \lfloor \frac{N}{M} . \rfloor$$
 (4)

$$GC_N_k = f_{SSD}(ur_k, uw_k). \forall k = 0, 1, 2, ..., N - 1.$$
 (5)

$$\sum_{t=0}^{t=k} ur_t \le \sum_{t=1}^{t=k+1} IO_R N_t . \forall k = 0, 1, 2, ..., N-1.$$
(6)

$$\sum_{t=0}^{t=k} u w_t \le \sum_{t=1}^{t=k+1} IO_W_{N_t}. \forall k = 0, 1, 2, ..., N-1.$$
(7)

$$\sum_{t=0}^{t=N-1} ur_t = \sum_{t=1}^{t=N} IO_R N_t.$$
 (8)

$$\sum_{t=0}^{t=N-1} uw_t = \sum_{t=1}^{t=N} IO_-W_-N_t.$$
(9)

$$VPC_{l} = GC_blk_VPC_{l} - GC_blk_VPC_{l-1}.$$

$$\tag{10}$$

$$VPC_0 = GC_blk_VPC_0. (11)$$

$$VPC_1, ..., VPC_N$$
(按顺序挑选的非零 VPC 序列){ VPC_m } (12)

$$BLK_N_{l+1} = BLK_N_l + \frac{GC_N_k}{\Delta t/10ms} \cdot \frac{FKB_N - VPC_m}{VPC_m} - \frac{uw_k}{\Delta t/10ms}, \forall k = 0, 1, 2, ..., N-1,$$

从初始时刻开始,当执行的 GC 总数超过 VPC_1 ,则调用 VPC_2 代入计算,以此类推 (13)

$$(k) \cdot (\Delta t/10ms) \le l < (k+1) \cdot (\Delta t/10ms). \tag{14}$$

$$LBB \le BLK_{-}N_{l} \le UBB, \quad LBB = 0, \quad UBB = 576000, \forall l = 1, 2, ..., L.$$
 (15)

函数 $GC_N_k = f_{SSD}(ur_k, uw_k)$ 输出为以下方程变量 GCW 的解:

$$c_1 \cdot GCR1 + c_2 \cdot GCR2 + d \cdot GCW = P - a \cdot ur_k - b \cdot uw_k \tag{16}$$

$$GCW - GCR1 - GCR2 = 0 (17)$$

$$GCR1: GCR2 = constant$$
 (18)

$$GCR1, GCR2 \ge 0$$
 (19)

$$(a, b, c_1, c_2, d) = (0.1343, 0.1851, 0.2297, 0.4508, 1.0852 \times 10^{-13})$$
 (20)

$$P = 467798.1 \tag{21}$$

2 附录

2.1 反馈函数推导

公式(1)的推导过程如下:

带宽波动标准为: (平均值-最小值)/平均值 $\leq 10\%$. 即 $\frac{AVG_j - MIN_j}{AVG_j} \leq 10\%$. 并且可以得到

$$MIN_j \ge 0.9 \cdot AVG_j \tag{22}$$

在加入 y_{i+1} 后的平均值 AVG_{i+1} 是

$$AVG_{j+1} = \frac{j \cdot AVG_j + y_{j+1}}{j+1}$$
 (23)

所以, y_{i+1} 应该满足

1. 如果 y_{i+1} 是最小值, 此时有 $y_{i+1} \leq MIN_i$.

$$\frac{AVG_{j+1} - y_{j+1}}{AVG_{j+1}} \le 10\% \tag{24}$$

即

$$\frac{j \cdot AVG_j + y_{j+1} - (j+1) \cdot y_{j+1}}{j \cdot AVG_j + y_{j+1}} \le 10\%$$
 (25)

讲一步

$$y_{j+1} \ge \frac{0.9j \cdot AVG_j}{j + 0.1} \tag{26}$$

并且有

$$\frac{0.9j \cdot AVG_j}{j + 0.1} \le \frac{j \cdot MIN_j}{j + 0.1} < MIN_j \tag{27}$$

2. y_{i+1} 非最小值, 此时有 $y_{i+1} ≥ MIN_i$.

$$\frac{AVG_{j+1} - MIN_j}{AVG_{j+1}} \le 10\% \tag{28}$$

即

$$\frac{j \cdot AVG_j + y_{j+1} - (j+1) \cdot MIN_j}{j \cdot AVG_j + y_{j+1}} \le 10\%$$
 (29)

$$y_{j+1} \le \frac{-0.9j \cdot AVG_j + (j+1)MIN_j}{0.9} \tag{30}$$

并且有
$$\frac{-0.9j \cdot AVG_j + (j+1)MIN_j}{0.9} \ge \frac{-j \cdot MIN_j + (j+1)MIN_j}{0.9} = \frac{MIN_j}{0.9} \ge MIN_j$$
即 $MIN_j \le \frac{-0.9j \cdot AVG_j + (j+1)MIN_j}{0.9}$.