

基于DRL的动态租用实例任务调度

刘肇泽

控制与计算机工程学院

2023年10月12日

目录

- 1 数学模型 实例建模 任务建模 任务调度流程建模
- 2 DQN结构
- 3 实验结果
- 4 问题与展望
- 5 参考文献



摘要

与 Cost-Aware 的不同之处:

- ① 引入了 On Demand 和 Spot 两种计费规则的实例
- ② 引入了 Moldable 和 Rigid 两种任务类型
- 3 引入了任务的挂起、恢复和跨区域调度

- 1 数学模型
- ② DQN结构
- 3 实验结果
- 4 问题与展望
- 5 参考文献

使用 T 表示时间段, t 表示时刻.

华北电力大学 NORTH CHINA ELECTRIC POWER UNIVERSITY

- ① 数学模型 实例建模 任务建模 任务调度流程建模
- ② DQN结构
- 3 实验结果
- 4 问题与展望
- 5 参考文献



实例 (Instance) 的数学模型

固有属性:

- I_c 实例的计算核心数
- I_m 实例的内存大小
- I_r 实例所在区域
- I_b 实例的计费类型 (On Demand/Spot)
- v_s 实例中任务挂起 (suspend) 速度
- v_r 实例中任务恢复 (resume) 速度

计费类型:

- On Demand: 每小时价格固定
- Spot: 每小时价格随市场波动

状态属性:

- T_r 实例的剩余租期 (remain time)
- t_i 实例空闲的时刻 (idle time)

学此史力大学 NORTH CHINA ELECTRIC POWER UNIVERSITY

1 数学模型

买例建模 **任务建模** 任务调度流程建模

- 2 DQN结构
- 3 实验结果
- 4 问题与展望
- 5 参考文献



任务 (Job) 的数学模型

固有属性:

- J_c 任务需要的计算核心数
- J_m 任务需要的内存大小
- J_t 任务的类型 (Moldable/Rigid)

状态属性:

- *J_l* 任务长度(小时)
- t_s 任务提交时刻 (submit time)
- J_r 任务上一次执行所在的区域



Downey 加速模型

并行度 (parallelism) 具有均值 A 和标准差 σ 两个参数. 将 $0 \le \sigma \le 1$ 的模型称为Low variance model, 将 $\sigma > 1$ 的模型称为High variance model.

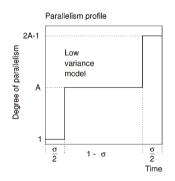


图: Low variance model

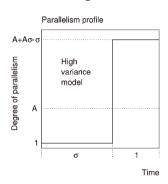


图: High variance model

Downey 加速模型

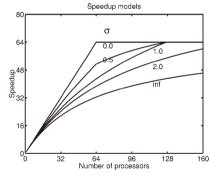
加速系数 SU(n) 的计算

当 $0 \leqslant \sigma \leqslant 1$ 时:

$$SU(n) = \begin{cases} \frac{An}{A + \sigma(n-1)/2}, & 1 \leq n \leq A, \\ \frac{An}{\sigma(A-1/2) + n(1-\sigma/2)}, & A < n \leq 2A - 1, \\ A, & n > 2A - 1. \end{cases}$$

当 $\sigma > 1$ 时:

$$SU(n) = \begin{cases} \frac{nA(\sigma+1)}{A+A\sigma-\sigma+n\sigma}, & 1 \leqslant n \leqslant A+A\sigma-\sigma, \\ A, & n > A+A\sigma-\sigma. \end{cases}$$



S: Speedup curves for a range of values of σ when A = 64

其中 n 为计算核心数.



任务类型 J_t 与实际执行时间 T^e

Moldable/Rigid

任务类型 J_t 影响任务实际执行时间 T^e 的计算.

Algorithm 1: 计算任务实际执行时间 T^e

```
1 if J_t = Moldable then
 T^e = J_l \cdot \frac{SU(J_c)}{SU(I_c)};
 3 end
 4 if J_t = Rigid then
      if J_c \leqslant I_c then
           T^e = J_1:
       else
           任务调度失败:
 9
       end
10 end
```



挂起时间 T^s 与恢复时间 T^r

当正在执行任务的实例到期时,任务需要挂起到硬盘,该操作需要的时间为:

$$T^s = \frac{J_m}{v_s}$$

当任务首次在实例中运行或从挂起状态恢复时,任务需要加载到内存,该操作需要的时间为:

$$T^r = egin{cases} rac{J_m}{v_r}, & J_r = None \, ext{or} \, J_r = I_r, \ 2 imes rac{J_m}{v_r}, & ext{otherwise}. \end{cases}$$

学此史力大学 NORTH CHINA ELECTRIC POWER UNIVERSITY

1 数学模型

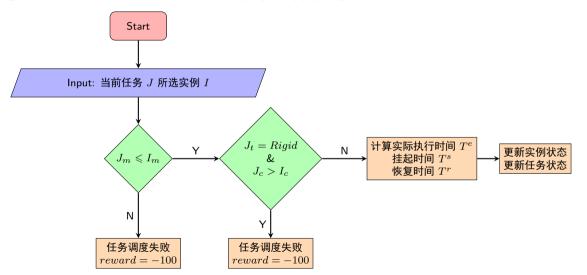
实例建模 任务建模

任务调度流程建模

- 2 DQN结构
- 3 实验结果
- 4 问题与展望
- 5 参考文献

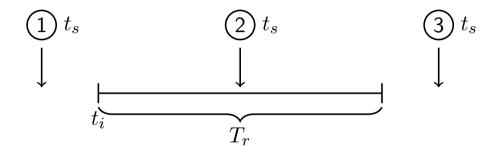


任务调度流程





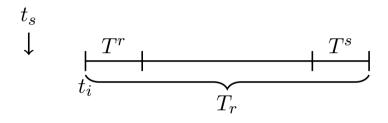
任务提交的三种情况



- ① 任务在实例空闲之前提交 $t_s \leq t_i$
- ② 任务在实例空闲之后、到期之前提交 $t_i < t_s < t_i + T_r$
- **③** 任务在实例到期之后提交 $t_s \geqslant t_i + T_r$

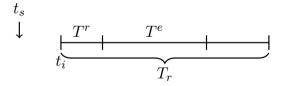


情况一: 任务在实例空闲之前提交 $t_s \leqslant t_i$ $_{_{_{_{_{_{_{_{_{_{1}}}}}}}}}}$ 世界 $t_s \leqslant t_i$



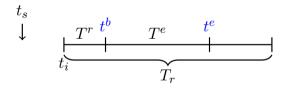
```
1 while T_r-T^r-T^s\leqslant 0 do
2  \mid T^r\leftarrow T^r+1;  \mid /* 续租一小时 */
3 \mid \mathsf{cost}\leftarrow t_i时刻的实例价格;
```

任务能够全部执行 $T^e \leqslant T_r - T^r$

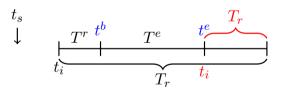


任务能够全部执行 $T^e \leqslant T_r - T^r$

任务在 $t^b = t_i + T^r$ 时刻开始执行, 在 $t^e = t^b + T^e$ 时刻结束执行.



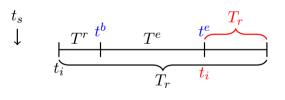
任务能够全部执行 $T^e \leqslant T_r - T^r$



任务在 $t^b = t_i + T^r$ 时刻开始执行, 在 $t^e = t^b + T^e$ 时刻结束执行. 更新实例状态:

- 实例剩余租期 $T_r \leftarrow T_r T^r T^e$
- 实例空闲的时刻 $t_i \leftarrow t^e$

任务能够全部执行 $T^e \leqslant T_r - T^r$



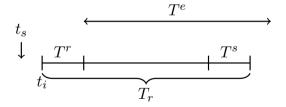
任务在 $t^b = t_i + T^r$ 时刻开始执行, 在 $t^e = t^b + T^e$ 时刻结束执行. 更新实例状态:

- 实例剩余租期 $T_r \leftarrow T_r T^r T^e$
- 实例空闲的时刻 $t_i \leftarrow t^e$

更新任务状态:

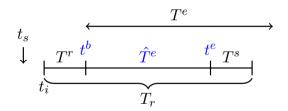
- 任务长度 $J_l \leftarrow 0$
- 任务上一次执行所在的区域 $J_r \leftarrow I_r$

任务只能部分执行 $T^e > T_r - T^r$

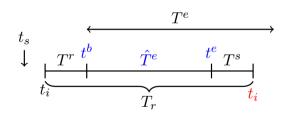


任务只能部分执行 $T^e > T_r - T^r$

任务在 $t^b = t_i + T^r$ 时刻开始执行, 在 $t^e = t_i + T_r - T^s$ 时刻结束执行. 任务实际执行时长 $\hat{T}^e = t^e - t^b$.



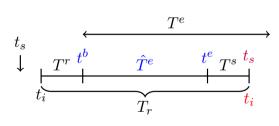
任务只能部分执行 $T^e > T_r - T^r$



任务在 $t^b = t_i + T^r$ 时刻开始执行, 在 $t^e = t_i + T_r - T^s$ 时刻结束执行. 任务实际执行时长 $\hat{T}^e = t^e - t^b$. 更新实例状态:

- 实例剩余租期 $T_r \leftarrow 0$
- 实例空闲的时刻 $t_i \leftarrow t_i + T_t$

任务只能部分执行 $T^e > T_r - T^r$



任务在 $t^b=t_i+T^r$ 时刻开始执行, 在 $t^e=t_i+T_r-T^s$ 时刻结束执行. 任务实际执行时长 $\hat{T}^e=t^e-t^b$. 更新实例状态:

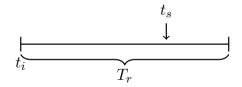
- 实例剩余租期 $T_r \leftarrow 0$
- 实例空闲的时刻 $t_i \leftarrow t_i + T_t$

更新任务状态:

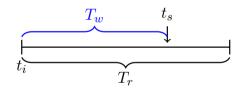
• 任务长度
$$J_l \leftarrow \begin{cases} J_l - \hat{T}^e, & J_t = \mathsf{Rigid}, \\ J_l - \hat{T}^e / \frac{SU(J_c)}{SU(I_c)}, & J_t = \mathsf{Moldable}. \end{cases}$$

- 任务上一次执行所在的区域 $J_r \leftarrow I_r$
- 任务提交时刻 $t_s \leftarrow t_i$





华ルセクな学情况二: 任务在实例空闲之后、到期之前提交 $t_i < t_s < t_i + T_r$

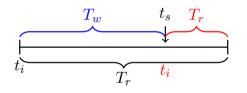


浪费时间 $T_w = t_s - t_i$.



华北東力大管情况二:任务在实例空闲之后、到期之前提交

$$t_i < t_s < t_i + T_r$$



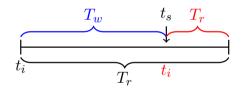
浪费时间 $T_w = t_s - t_i$. 更新实例状态:

- 实例剩余租期 $T_r \leftarrow T_r T_w$
- 实例空闲的时刻 $t_i \leftarrow t_s$



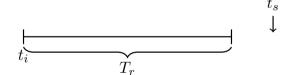
华北東力大管情况二:任务在实例空闲之后、到期之前提交

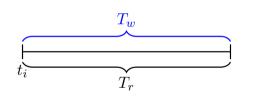
$$t_i < t_s < t_i + T_r$$



浪费时间 $T_w = t_s - t_i$. 更新实例状态:

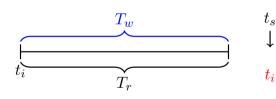
- 实例剩余租期 $T_r \leftarrow T_r T_w$
- 实例空闲的时刻 $t_i \leftarrow t_s$ 转换为情况一.





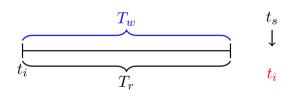
浪费时间 $T_w = T_r$.

华ル史 $^{\prime}$ 大労情况三: 任务在实例到期之后提交 $t_s\geqslant t_i+T_r$



浪费时间 $T_w = T_r$. 更新实例状态:

- 实例剩余租期 $T_r \leftarrow 0$
- 实例空闲的时刻 $t_i \leftarrow t_s$



浪费时间 $T_w = T_r$. 更新实例状态:

- 实例剩余租期 $T_r \leftarrow 0$
- 实例空闲的时刻 $t_i \leftarrow t_s$ 转换为情况一.



任务调度成功时的奖励

$$reward = \max\left\{-(\xi \cdot \mathsf{cost} + \eta \cdot T_w) \cdot \frac{t^e - t_s}{t^e - t^b}, -50\right\}$$

将租金cost和浪费的时间 T_w 作为惩罚项, 任务相应比 $(t^e-t_s)/(t^e-t^b)$ 作为系数. 限制任务调度成功时的奖励不超过 -50, 与任务调度失败的奖励 -100 拉开差距. 其中, ξ 和 η 是超参数.

华北电力大学

- 1 数学模型
- 2 DQN结构
- 3 实验结果
- 4 问题与展望
- 5 参考文献



状态向量的构成

DQN输入的状态向量为:

$$\begin{bmatrix} J_c & J_m & J_t & J_r & t_i^{(1)} - t_s & T_r^{(1)} - J_l & \dots & t_i^{(n)} - t_s & T_r^{(n)} - J_l \end{bmatrix}$$

即:任务需要的计算核心数、任务需要的内存大小、任务的类型、任务上一次执行所在的 区域;任务提交给每个实例后预计的等待时间和实例剩余的租期.

华北电力大学

- 1 数学模型
- 2 DQN结构
- 3 实验结果
- 4 问题与展望
- 5 参考文献



训练过程

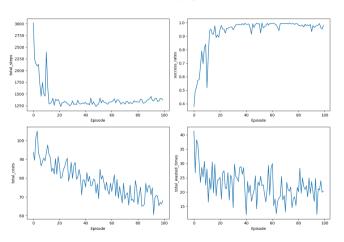


图: 训练过程中调度总数、调度成功率、总开销、总浪费时间的变化



调度算法评估

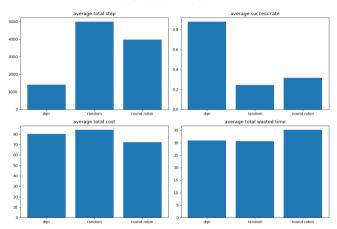


图: DQN、Random、Round-Robin三种调度算法的表现

华北电力大学

- 1 数学模型
- 2 DQN结构
- 3 实验结果
- 4 问题与展望
- 5 参考文献



问题一: 时间指标

在任务调度流程中,记录了每次调度任务的提交时刻 t_s ,开始时刻 t^b 和结束时刻 t^e . 应当如何使用这些时间数据更好地比较不同调度算法的性能?目前想到的方法:

- ① 比较平均每次任务调度的响应时间 t^e-t_s
- ② 比较平均每次任务调度的相应比 $t^e t_s/t^e t^b$
- ③ 比较平均每个任务从第一次提交到最终全部完成的时间



问题二: 调度成功率

目前DRL调度算法的成功率不能达到 100%. 为了保证调度流程能够正常进行, 在DRL调度失败时使用Round-Robin调度算法, 将任务分配到可以执行的实例上.

是否有可行的办法使DRL调度算法的成功率稳定在 100%?

- 应用DQN的全部高级技巧: 优先经验回放、双Q学习、对决网络和噪声网络
- ② 增加训练轮数
- **3** . . .

华北电力大学

- 1 数学模型
- 2 DQN结构
- 3 实验结果
- 4 问题与展望
- 5 参考文献



参考文献



A parallel workload model and its implications for processor allocation. *Cluster Computing*, pages 133–145, May 1998.

Luke M. Leslie, Young Choon Lee, Peng Lu, and Albert Y. Zomaya.

Exploiting Performance and Cost Diversity in the Cloud.

In 2013 IEEE Sixth International Conference on Cloud Computing, pages 107–114, Santa Clara, CA, June 2013. IEEE.