

グリッドコンピューティングにおける制約条件付きスケジューリング問題へのACO法の適用

13H023 恩田 征

1. はじめに

マシンを複数繋ぐことと、それらを統合的に利用することの間には大きなギャップが存在する。複数のマシンを繋ぐことはグリッドの要件ではあるが、それだけではリソースを有効に活用することは難しい。多数のタスクから構成される大規模なジョブ群に対して、多数のリソースの統合的活用を検討するのが、グリッドコンピュータにおけるスケジューリング問題である。本研究では、スケジューリング問題に焦点を当て、先行制約を持つ問題に対し、最適化手法である ACO 法 (Ant Colony Optimization) の適用を試みる。特に、制約を考慮するノード空間では解候補の選択対象から除外されるノードが存在するため、選択される可能性のあるノードに対してのみ蒸発する改良を試みる。

2. スケジューリング問題

本研究では次の想定で、スケジューリング問題を考える。

1. ネットワークには1つのスケジューラとM個のマシンが接続されている。
2. ネットワークには、J個ジョブが同時に投入される。
3. ジョブjはN(j)個から構成されている。
4. 各マシンのメモリサイズにより、処理できるタスクに関して制限がある。(容量制約)
5. 各ジョブのタスク間には処理順に関する先行制約が存在する場合がある。

と想定する。スケジューリング問題とは、容量制約と先行制約を満たしながら「ジョブの処理完了時刻が最も早くなるように、全てのタスクについて処理リソースとそのリソースでの処理開始時刻を決めること」となる。

3. 最適化手法

3.1 ACOの適用

ACO 法はアリがフェロモンに基づいて餌を探索する行動を模した多点探索法である。解候補の空間をノード空間とし、複数のアリエージェントが、ノード上に蓄積されたフェロモン量をたよりに最適解の探索を行う。まず、解候補を表現するノード空間として、ジョブ内タスクの先行制約を満たす割り当て順序を決めるノード空間(処理順ノード空間)、タスクを

マシンへ割り当てる順序を決めるノード空間(配置順ノード空間)、割り当てマシンを決めるノード空間(割り当てノード空間)の3つのノード空間を定義する。処理順ノード空間ではタスクの先行制約を考慮し、配置順ノード空間では全てのタスクの割り当て順序を考慮し、割り当てノード空間ではタスクの容量制約を考慮する。そして、ガントチャート上に時間的先行制約を考慮してタスクを前詰め配置し、各タスクの処理開始時刻を得る。

3.2 ノード空間

ジョブ内先行制約を踏まえたジョブ内タスクの処理順を決める処理順ノード空間の構成について記す。各ジョブの処理順ノード空間は 図1に示すようなノード空間でジョブjにおけるノード(α, β)は、 β 番目に割り当てられるタスクが α であることを意味する。したがって、処理順ノード空間は $N(j) \times N(j)$ の長方形の空間となる。なお、一度選択されたタスク番号はそれ以降の処理において、選択候補から除外する。また、アリが選択できるのは先行制約を満たすタスク番号のみである。

		処理順					
		1	2	...	β	...	$N(i)$
タスク番号	1	1	1	...	1	...	1
	2	2	2	...	2	...	2
	:	:	:		:		:
	α	α	α	...	α	...	α
	:	:	:		:		:
	$N(j)$	$N(j)$	$N(j)$...	$N(j)$...	$N(j)$

図1 ジョブjの処理順ノード空間

各ジョブの先行制約を満たしつつ作業のガントチャートの配置順を決めるノード空間は、図2に示すような空間とする。ノード(α, β)は、 β 番目に配置されるタスクがジョブ α に属していることを意味する。配置順ノード空間は $J \times U$ の横非常に長い空間となる。

$$U = \sum_{j=1}^J N(j)$$

U はスケジューリングの対象となるジョブに含まれるタスクの総数である。また、ジョブごとにタスクリストを準備し、処理順ノード空間で決定された処理順にタスクを登録する。

		配置順					
		1	2	...	β	...	U
ジョブ番号	1	1	1	...	1	...	1
	2	2	2	...	2	...	2
	\vdots	\vdots	\vdots		\vdots		\vdots
	a	a	a	...	a	...	a
	\vdots	\vdots	\vdots		\vdots		\vdots
	J	J	J	...	J	...	J

図2 配置順ノード空間

タスクの割り当てマシンを決めるノード空間は、図3に示すようなノード空間で、ジョブ j におけるノード(α, β)はタスク β をマシン α に割り当ててを意味する。したがって、割り当てノード空間は $N(j) \times M$ の長方形の空間となる。なお、アリが選択できるのは、容量制約を満たすマシン番号のみである。もし、タスクサイズよりマシン α のメモリが小さいなら、タスク β はマシン α に割り当てることができないので、ノード(α, β)の初期フェロモン量を 0、それ以外の割り当て可能なノードの初期フェロモン量は適当な正の値に設定する。これにより、ノード(α, β)の初期選択確率は 0 となり、以降のサイクルにおいても選択されることはない。

		タスク番号					
		1	2	...	β	...	$N(j)$
マシン番号	1	1	1	...	1	...	1
	2	2	2	...	2	...	2
	\vdots	\vdots	\vdots		\vdots		\vdots
	a	a	a	...	a	...	a
	\vdots	\vdots	\vdots		\vdots		\vdots
	M	M	M	...	M	...	M

図3 割当てノード空間

通常の ACO では、一世代終了するごとに、一定の蒸発率 ϕ を用いて、処理順ノード空間、配置順ノード空間および割当てノード空間のノード上のフェロモン蓄積量を蒸発・減少させることになる。ただし、本研究では処理順ノード空間では先行制約のため選択の対象外となるノードが存在する。また、配置順ノード空間でも各ジョブの選択回数制約から選択の対象外となるノードが存在する。そこで、制約上除外されるノードに対しては蓄積フェロモンの蒸発を行わず、選択される可能性のあるノードに対しての蒸発を行うという蒸発率の適用箇所の変更を考えた。

4. 数値実験

以下のように問題を設定し、数値実験を行った。

- ・ マシン台数 10 台 , 1 ジョブの含むタスク数 30~80 個
- ・ ジョブ数 5 個 , タスク総数 280 個
- ・ 容量制約率 $a=40\%$, $b=0\%$
- ・ アリ数 50 匹 世代数 10000

「なし」は通常の ACO 法であり、「あり」は蒸発率変更を含んだ結果である。

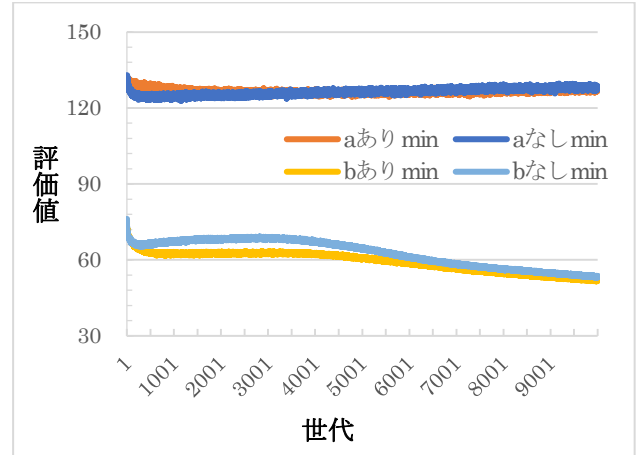


図4 最良評価値の平均の推移(100 回試行)

表 1 最良評価値の最小値・最大値・平均値(100 回試行)

	MIN	MAX	AVERAGE
a あり	94	111	104.20
a なし	95	108	103.02
b あり	46	50	47.69
b なし	45	52	48.94

図4において、容量制約率によって、大きく結果の収束性に変化が見られた。蒸発率の変更により最小値の平均の推移は、変更ありの方が良い結果に収束していることがわかる。しかし表1を見てみると、aの環境では最良評価値の平均は変更なしの方が良い結果となっており、必ずしも変更を加えることにより最良解を効率良く得ることができず、良い結果が得られるわけではないことも分かった。

5. おわりに

蒸発率の適用箇所の変更により、結果にどのような法則性の差があるのか、またその解決策を今後の課題とし、様々な問題の作成や、蒸発率など値の設定、プログラムの改善を行っていく必要がある。