

オブジェクトの世代を考慮に入れた インクリメンタルなごみ集め処理

小 池 龍 信[†] 岩 井 輝 男[†] 中 西 正 和[‡]

ごみ集め処理 (GC) を必要とする言語がいくつか存在し、Lisp 言語などの関数型言語処理系には GC が不可欠である。これらの処理系は、実時間性に向いてないとされてきた。理由としては、GC を行なっている時に処理が一時中断することがあげられる。この中断時間をできるだけ減らすための研究がなされている。このような GC を実時間 GC と呼び、その中の一つに Treadmill GC がある。Treadmill GC は複写式 GC を改良したものである。この GC では全てのオブジェクトを双方環状リストで連結し、GC は複写によるオブジェクトの移動ではなく、双方向ポインタのつけかえ (relink) で実現する。これにより複写式 GC の利点を保持し、さらにオブジェクトの移動を行なわないため複写式 GC で問題となる read バリアが解消されている。Treadmill GC の時間的コストは生きているオブジェクトの数に比例する。よって生きているオブジェクトが多い場合には実時間性が乏しい。この問題点の解決方法として世代別 GC の考えを取り入れた。世代別 GC の考え方とは、ある程度生き続けたオブジェクトは半永久に生き残り、また生成して間もないオブジェクトの殆んどは寿命が短いというものである。本稿では、世代別 GC の考え方を取り入れた Treadmill GC (Opportunistic Treadmill GC) の提案及びその実現方法、さらにいくつかのベンチマークアプリケーションを実行し、その実験結果から 1 回の GC 時間、総実行時間を削減したことについて報告を行なう。

Incremental Garbage Collection Considering the Objects' Lifetime

TATSUNOBU KOIKE,[†] TERUO IWAI[†] and MASAKAZU NAKANISHI^{‡†}

Real-time Garbage Collection is a study that makes pause time of GC as short as possible. Treadmill GC, one of the real-time GC algorithms, is improved Copying GC. In this scheme all objects are linked by cyclic doubly-linked lists (treadmill). Objects are not removed by copying, and objects' pointer of treadmill are relinked. This means that advantages of Copying GC are preserved, solving read barrier problem at the same time. We propose the "Opportunistic Treadmill GC", which is a Garbage Collection technique that the collector traces only short-life objects, setting long-life objects out of collector's view. There is a strong evidence that the overwhelming majority of objects die very young, although a small proportion may live for a long time. In Treadmill GC, pause time of GC is mostly the time for relinking alive objects. Especially in the original Treadmill GC, collector has to relink all alive object. However in Opportunistic Treadmill GC, collector only has to relink short-life objects of all alive objects. Hence we can make a pause time of GC shorter and improve effective real-time GC. Then we implemented the original Treadmill GC and Opportunistic Treadmill GC on an incremental garbage collector of the Lisp1.5 based system, and showed how efficient it is by a few experiments. In comparison with the original Treadmill GC, we could decrease average time of one GC execution as well as total execution time. We refined incremental GC so that the real-time systems with our Opportunistic Treadmill GC will be more useful.

1. はじめに

Lisp をはじめとする関数型言語処理系やオブジェ

クト指向言語処理系では、動的に確保されたメモリ領域を再利用するために回収する、ごみ集め処理（以下 GC）が必要となる。一般的に GC は、使用中のメモリ領域を誤って回収することを避けるためにアプリケーションの処理を一旦停止させて行なう。ところがインタラクティブやリアルタイムなアプリケーションには、GC による処理の中止は致命的である。この GC による処理の中止時間になるべく短くすることを目的とした GC が実時間 GC であり、これまでの研究でさ

[†] 慶應義塾大学大学院 理工学研究科 計算機科学専攻

Department of Computer Science, Graduate School of Science and Technology, Keio University

[‡] 慶應義塾大学 理工学部 情報工学科

Department of Information and Computer Science, Faculty of Science and Technology, Keio University

ざまな手法が提案してきた。

メモリ領域の複写をとることによって GC を行なう複写式 GC を実時間化した場合、アプリケーションの実行中に参照したメモリ領域が既に複写されたかどうかを判断しなければならず (read バリア)，その判断によって著しく処理効率が低下してしまう。そこで実時間複写式 GC を改良した Treadmill GC¹⁾ は処理系内部に GC 専用の双方向環状リストを持つ。その双方向環状リストの付け換えを行ない、そのリストの中の場所によって既に再利用可能かどうかを意味的に分類し、メモリ領域自体の複写は行なわない。これにより実時間複写式 GC の欠点である read バリアを解消しつつ、複写式 GC の利点を得ることができる。

複写式 GCにおいては、使用中のメモリ領域を全て複写しなければならない。複写したもののはほとんどは、過去の GC において複写を経験したものであることがわかっている。このことからある程度の回数の GC を経験したものは、半永久的に回収することができず、生成されてから間もないものほど回収されやすい、ということがいえる。これが世代の概念であり、半永久的に回収できないと判断されたものを GC の対象外とすることによって、メモリ領域の複写回数を軽減することができる²⁾。このように複写式 GC に世代の概念をとりいれ、世代によって別々の管理を行なう手法が世代別 GC の基本的な考え方である。

世代別 GC も数多くの研究がされており、そのほとんどが複写式 GC を基本としたものである。Treadmill GC も上述したように複写式 GC を改良したものである。Treadmill GC にさらに世代の概念をとりいれることによって、GC による処理の中止時間を短くすることが本研究の目的である。本稿では、世代別 GC の手法を Treadmill GC 上で実現する **Opportunistic Treadmill GC** の手法の提案を行なう。また、実時間 GC の目的である 1 回の GC による処理の中止時間を短くする、という点について、通常の Treadmill GC に比べ改良できたことを実験的評価によって示し、その有効性について検証する。

2. 実時間 GC

実時間 GC ではアプリケーションの処理に対し、

- メモリ領域の枯渇による停止を防ぐ
- 每回の GC による中断時間を短くすることを目的とする。実時間 GC は、アプリケーションの処理を行なう mutator と、GC を行なう collector を実際に並列に動作させる並列 GC と、mutator の処理中に collector の処理を時間的に分散させ、疑似的

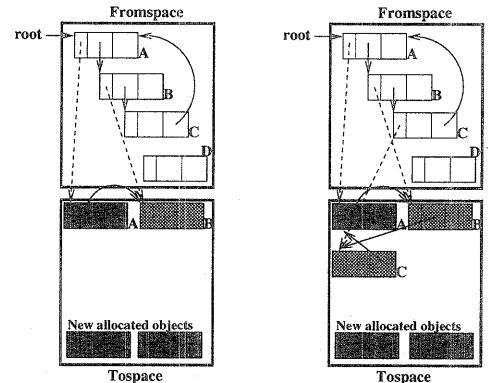


図 1 実時間複写式 GC
Fig. 1 Incremental copying GC.

に mutator が停止していないように見せるインクリメンタル GC の 2 通りの方法で実現される。

実時間 GC では、mutator と collector の間でオブジェクトの参照関係の整合性を保つために、mutator は collector に協調し同期をとらなければならない。

2.1 write バリア型 GC

mutator がオブジェクト間のポインタを書き換える際に同期をとるもので、大きく 2 種類に分類される³⁾。

◦ Snapshot at beginning⁴⁾

GC 開始時に生きていたものを保持する方針。

◦ Incremental update

GC 終了時に生いているものを保持する方針。

2.2 read バリア型 GC

mutator がオブジェクトを読み込む際に同期をとるもので、H. G. Baker によって提案された、複写式 GC を実時間化した **Incremental copying GC**⁵⁾¹⁾ が最も知られている。mutator はオブジェクトを読み込む際にそれが From 空間にあるのか、To 空間にあるのかを逐一調べ、もし From 空間にあればそれを To 空間に複写する。また新しいオブジェクトは To 空間に割り当てる。(図 1)。

オブジェクトの読み込みの頻度は、ポインタの書き換えの頻度よりもはるかに多い。例えば Lisp では、car や cdr などの頻繁に使用される関数が呼び出されるたびに read バリアを必要とする。複写の際の時間的負荷はポインタの走査に比べてはるかに大きく、また collector の作業時間は生きているオブジェクトが既に To 空間にあるかどうかに依存している。このため Incremental copying GC によるコストは大きく、さらに予想できないことから、厳密な実時間性を要求するアプリケーションには適していない¹⁾⁶⁾³⁾⁷⁾。

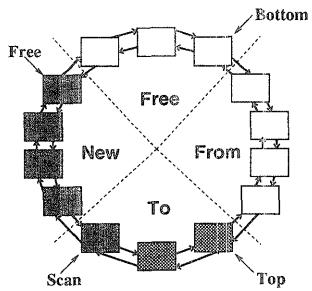


図 2 Treadmill GC
Fig. 2 Treadmill GC.

2.3 Treadmill GC

Baker によって提案された Treadmill GC¹⁾ は、Incremental copying GC を改良したもので、図 2 のように全てのオブジェクトを双方向環状リスト (treadmill) で連結し、GC は複写による移動ではなく双方向ポインタの付け換え (relink) により行なう手法である。これにより複写式 GC による利点を保持しつつ、オブジェクトが移動することができないため、Incremental copying GC の欠点である read バリアを解消している¹⁾⁶⁾³⁾⁷⁾。

Treadmill GC では、Free ポインタと Bottom ポインタ及び、Scan ポインタと Top ポインタ（図 2 参照）が出会った時点で、flipping (From 空間と To 空間の入れ換え), recoloring (色の塗り替え, black → white), そして root insertion が行なわれ GC が終了する。

3. 世代別 GC

3.1 世代別 GC の基本的な手法

オブジェクトには、ある程度生き続けたものは半永久的に生き残るという性質があること、また生成されたオブジェクトのほとんどは寿命が短く、生成されてからすぐにごみとなってしまうことが知られている。そこでオブジェクトをその寿命に応じていくつかの世代に分け、寿命の短い世代の領域のみを頻繁に複写式 GC を行なう手法が基本的な世代別 GC である。複写式 GC の時間的負荷は生きているオブジェクトの量に比例するため、寿命の短い世代の GC は短時間で終了する。短寿命領域のオブジェクトは、GC を経験した回数がある一定の回数 (**Advancement Threshold**) を越えた場合には長寿命領域に複写される。この複写を殿堂入り (tenuring) という。オブジェクトが tenuring される率は低いため、長寿命領域を GC する頻度は極めて低くなり、GC による中断時間を削減する効率の良い手法である。

3.2 殿堂入り問題と Advancement Threshold

世代別 GC では、Advancement Threshold の値をいくつに設定するかが GC の効率に大きな影響を与える。この値が大き過ぎると、長寿命とみなしてもよいはずのオブジェクトが、短寿命領域間で繰り返し複写されなかなか GC の対象外となりえない。また小さ過ぎると、実際には短寿命であるにも関わらず tenuring され、長寿命領域内でごみ (tenured garbage) となってしまい長寿命領域が無駄に消費されてしまう。長寿命領域が全て使用されると長寿命領域をも含めた GC を行なう必要がある。長寿命領域では生きているオブジェクトが多く、この GC には長い時間がかかるため、長寿命領域の GC はなるべく行なわない方がよい。よって、長寿命領域の前の世代においてオブジェクトの大多数はごみとして回収し、長寿命領域でごみとなることを避ける必要がある。

Wilson らは Advancement Threshold の値は 1 から 2 の間が良いとしている²⁾。それは、

- Advancement Threshold が 1 の時、
GC の直前に生成されたオブジェクトが tenured garbage になりやすい。
 - Advancement Threshold が 2 以上の時、
2 回及び 3 回以上の GC 後に生き残るオブジェクトに大差がない。
- という実験結果に基づく主張である。

4. Opportunistic Treadmill GC

複写式 GC を基本とした Treadmill GC でも、オブジェクトの世代毎に別々の管理を行なう手法が有効である⁸⁾、と考えられる。そこで本稿ではオブジェクトの世代を考慮に入れ、Advancement Threshold を 1 から 2 の間とするインクリメンタル Treadmill GC (Opportunistic Treadmill GC) の手法を提案する。

4.1 Opportunistic Treadmill GC の手法

インクリメンタル GC では、ある一定量のオブジェクトを生成する毎に GC を起動し、その生成量に比例した量のオブジェクトを走査することを繰り返す。そこで本稿では、このように起動した GC を 1 回の GC と呼び、root insertion から次の root insertion までを 1 回の GC サイクルと呼ぶ。Advancement Threshold は、何回の GC サイクルを経験したかを表すものとなる。以下で述べる手法に従うことにより、生きているオブジェクトが 1 回の GC サイクル中で relink されるのは 1 回限りであるので、Advancement Threshold の本来の意味は満たしていることになる。

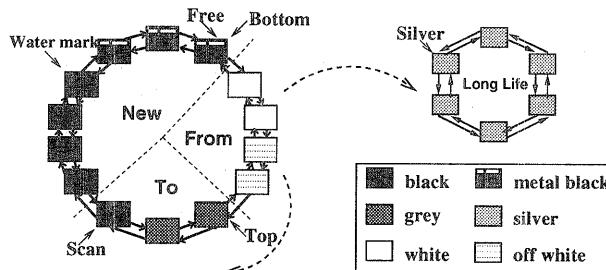


図 3 Opportunistic Treadmill GC
Fig. 3 Opportunistic Treadmill GC

marking color

オブジェクトの色分けは、E. W. Dijkstra のトリカラーマーキング (black, grey, white) の 3 色に加え、以下の色を追加する。

- **silver** … 長寿命オブジェクト。
- **metal black** … 1 回の GC サイクル終了直前に生成されたオブジェクト。
- **off white** … collector に走査されておらず、生成時に metal black であったオブジェクト。

silver, metal black で色づけされたオブジェクトは、black 同様、既に走査済みであるものとし、collector はそのオブジェクトの参照先を走査することはない。

長寿命 treadmill

長寿命オブジェクトは通常の treadmill からは取り除き、長寿命オブジェクト用の treadmill (図 3 参照) に属するものとする。これにより、collector は長寿命オブジェクトを走査の対象外とすることになる。

オブジェクトの生成

watermark (図 3) 以前に生成されたオブジェクトは、Treadmill GC 同様に black で割り当てる。しかし watermark 以降は GC サイクルの終了直前であると判断し、watermark 以前に生成されたオブジェクトに比べ生成されてから十分な時間が経過しないまま、次回の GC サイクルを迎えてしまう。従って次回の GC サイクル中で生き残っても長寿命とはいえない。このようなオブジェクトはあらかじめ metal black で割り当てる。

flipping とリカラーリング

1 回の GC サイクルが終了し 4 つのポインタ (Free, Scan, Bottom, Top) の位置を置き換える点については、通常の Treadmill GC と同様である。

オブジェクトのリカラーリングフェーズでは、black であったものは white に色を変えるだけでなく、metal black であったものは off white に色を変える。

生きているオブジェクトの relink

collector は From 空間の生きているオブジェクトを

relink して、その位置を置き換える。Scan ポインタの指しているオブジェクトの参照先が、

- white のオブジェクトであった場合
長寿命 treadmill へ relink して、その参照先を全て走査した後 silver に色づけする。
- off white のオブジェクトであった場合
To 空間へ relink して、その参照先を全て走査した後 black に色づけする。

基本的に以上の手法により、black で割り当てられたオブジェクトが 1 回の GC を生き残るとすると、black → white → silver という順にリカラーリングされ、長寿命オブジェクトとなる。このようなオブジェクトの Advancement Threshold は 1 である。また、metal black で割り当てられたオブジェクトが 2 回の GC を生き残るとすると、metal black → off white → grey → black → white → silver という順にリカラーリングされ、長寿命オブジェクトとなる。このようなオブジェクトの Advancement Threshold は 2 である。

mutator と collector の同期

Treadmill GC は read バリアを解消した手法で、比較的 mutator の負荷が軽い write バリアで実装することができる。Opportunistic Treadmill GC では、回収効率よりも実時間性を最重要目的とすることから、Snapshot at beginning アルゴリズムを採用する。

4.2 Opportunistic Treadmill GC の正当性

Snapshot at beginning アルゴリズムは、GC が開始された時点で生きているオブジェクトは、GC が終了するまでたとえごみになってしまって生きているとみなし、次回の GC で回収する、という考え方に基づいて正当性を保証している。また silver のオブジェクトからのみに参照されているオブジェクトは、Ungar が提案した Remember set によって保持し、ルート集合の一部とみなす。従って、Opportunistic Treadmill GC の正当性を示すには、tenured garbage を回収できることを示せばよい。

tenured garbage は長寿命 treadmill 内に存在する。

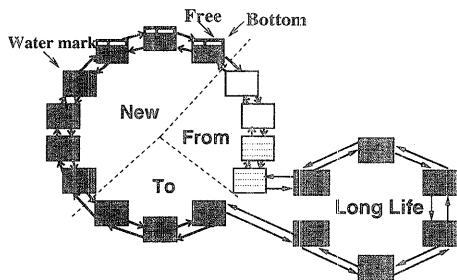


図 4 Long Life Insertion
Fig. 4 Long Life Insertion.

また長寿命 treadmill は、通常の treadmill と同様に双方向環状リストであるため、図 4 のように To 空間へ挿入 (Long Life Insertion) し silver から black とすれば、次回の GC サイクルで tenured garbage は必ず回収され、かつ生きていたオブジェクトは再び長寿命 treadmill を構成できる。

以上のことから、Opportunistic Treadmill GC は正当性を満たした GC であるといえる。

4.3 Minimum safe relinking rate

Treadmill GC における回収作業は、生きているオブジェクトの relink である。よってオブジェクトの生成量と relink すべき生きているオブジェクトの量との比率を、Minimum safe relinking rate と呼び、以下の式で与えられる。

m 個のオブジェクトを生成した時、1 個のオブジェクトを relink するものとする。また、1 回の GC サイクルで長寿命を除いて生き残るオブジェクトの個数は、常に N とすると、1 回の GC サイクル中で Nm 個のオブジェクトが生成される。新たに生成されたオブジェクトの中のごみオブジェクトは、次回の GC サイクルまでに回収されることなく、 Nm 個のオブジェクトが次回の GC サイクル中に生成される。ここで、 N 個のオブジェクトが全て off white のオブジェクトであり、 $Young$ を通常の treadmill に属しているオブジェクトの個数とすると、

$$(N + Nm) + Nm = N(1 + 2m) \leq Young$$

$$m \leq \frac{Young - N}{2N}$$

となり、 M 個のオブジェクトが生成されたら 1 回の GC を起動するとすると、その時の GC では、

$$\frac{M}{m} \geq \frac{M}{\frac{Young - N}{2N}} = \frac{2MN}{Young - N}$$

の個数の生きているオブジェクトを relink すればよい。

Treadmill GC においては、生きているオブジェクトを全て relink しなければならない。その個数を N'

とし、オブジェクトの総個数を $MAXCELLS$ とする
と 1 回の GC では、

$$\frac{M}{m} \geq \frac{M}{\frac{MAXCELLS - N'}{2N'}} = \frac{2MN'}{MAXCELLS - N'}$$

の個数の生きているオブジェクトを relink することになる。

Opportunistic Treadmill GC で 1 回の GC サイクルで長寿命を除いて生き残るオブジェクトの個数 N と、Treadmill GC で 1 回の GC サイクルで生き残るオブジェクトの個数 N' とでは明らかに、 $N \ll N'$ の関係がある。よって、

$$\frac{2MN}{Young - N} \ll \frac{2MN'}{MAXCELLS - N'} \quad (1)$$

であるといえる。このことから Opportunistic Treadmill GC では、Treadmill GC に比べて、1 回の GC で relink すべきオブジェクトの個数が少なく、1 回の GC 時間を削減することができると考えられる。

GC が進むに伴い、 $Young$ の値は次第に減少していく。よって式 (1) の大小関係が逆転することがあります。そのような場合になった時点での Long Life Insertion を行なえば良く、この時の GC サイクルのみに限っては、Treadmill GC と同様の Minimum safe relinking rate となる。

5. 実験結果及び考察

5.1 実験方法

本研究の実験では、Lisp1.5 ベースの処理系に、Opportunistic Treadmill GC (OPTMGC) と Treadmill GC (TMGC) を実装し、各種ベンチマークアプリケーションのインタプリタによる実行で比較を行なった。測定項目は以下の通りである。

- (1) 1 回の GC 時間 ... 1 回の GC 時間の平均値
- (2) 総実行時間 ... アプリケーションの総実行時間
- (3) 長寿命を含めた GC の頻度と負荷の割合

ベンチマークアプリケーションには次のものを利用した。

• boyer

ある規則に従って項書き換えを行ない、定理の自動証明を行なうアプリケーションである。多くのセルを消費すると共に、副作用によるポインタの書き換えが頻繁に行なわれる。世代間ポインタが数多く出現する。

• BIT (bit '(a b c d e f g h i j k l))

リストを引数として与えると、リストの各要素をこの順で葉に持つ全ての二進木リストを返すアプリケーションである。生成されたセルの多くが長い間生き続け、最終的に返される二進木リストに使われるセルの数は非

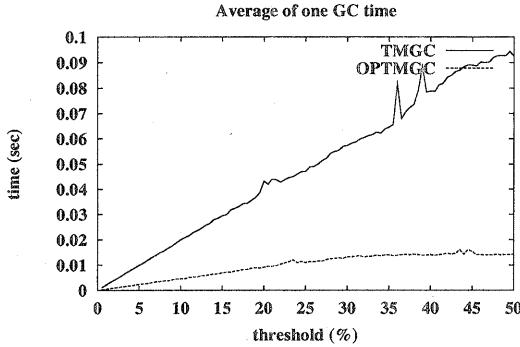


図 5 (boyer) の 1 回の GC 時間
Fig. 5 A GC time of (boyer).

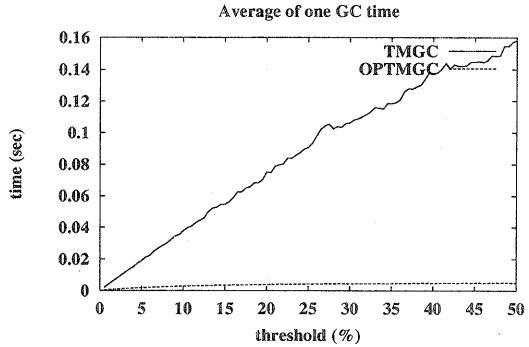


図 6 (bit '(a b c d e f g h i j k l)') の 1 回の GC 時間
Fig. 6 A GC time of (bit '(a b c d e f g h i j k l)').

常に多い。

• NQUEEN (nqueen 11)

探索問題を扱うアプリケーションで、引数に与える数値によって異なるが多くのセルを消費し、ごみの出る量も多い。

5.2 結果及び考察

4.3 節で述べた Minimum safe relinking rate に従って GC を行なう。OPTMGC と TMGC について、GC が起動されるまでのセルの生成量を、メモリ領域に対して 1%~50%まで 0.5%ずつ変化させ、それぞれの場合において上述した項目について測定した結果を示す。

5.2.1 1 回の GC 時間の比較

図 5、図 6 及び図 7 は、横軸がメモリ領域に対する、GC が起動されるまでのセルの生成量 (M) の割合を表し、縦軸は 1 回の GC 時間の平均値を表している。

OPTMGC、TMGC 共に GC の処理は Minimum safe relinking rate に従って行なっている。4.3 節で述べたように、OPTMGC の方が TMGC に比べ 1 回の GC で relink すべきセルの数が極端に少ないとこ

は理論的にも明らかであり、よって図 5 から図 7 に示す通り OPTMGC による 1 回の GC 時間は大幅に削減されている。

TMGC では、GC が起動されるまでに生成されるセルの量が増加すると、1 回の GC 時間も線形的に増加する。それに対して OPTMGC では、GC が起動されるまでに生成されるセルの量がメモリ領域に対する割合が 30%を超えたあたりからはほぼ横這いとなる。このことから、GC が起動されるまでに生成されるセルの量を変化させて実行しても、OPTMGC では GC 時間に影響しない、といえる。その理由としては、TMGC では GC サイクルを通して relink すべき生きているセルの量が多い場合、GC が起動されるまでに生成されるセルの量が増加すると、1 回の GC で re-

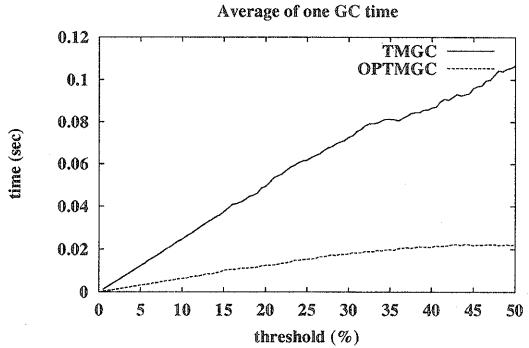


図 7 (nqueen 11) の 1 回の GC 時間
Fig. 7 A GC time of (nqueen 11).

link すべきセルの量も大きく増加するが、OPTMGC では relink すべきセルの量が極端に少ないので、GC が起動されるまでに生成されるセルの量が増加しても、1 回の GC で relink すべきセルの量はわずかしか増加しないためである。

5.2.2 総実行時間の比較

図 8 は、横軸がメモリ領域に対する、GC が起動されるまでのセルの生成量 (M) の割合を表し、縦軸は TMGC による総実行時間を 1 とした時の OPTMGC による総実行時間である。

図 8 から、OPTMGC は TMGC に比べ 1 回の GC 時間の削減のみならず、アプリケーションの実行時間をも短縮することができている。また、GC が起動されるまでのセルの生成量を、TMGC と OPTMGC とでそれぞれ別にしても、どんな場合においても OPTMGC によって GC を行なう方が効率が良いこともわかる。

5.2.3 長寿命を含めた GC の頻度と負荷の割合

OPTMGC では 4.3 節で述べたように、TMGC との Minimum safe relinking rate の大小関係が逆転し

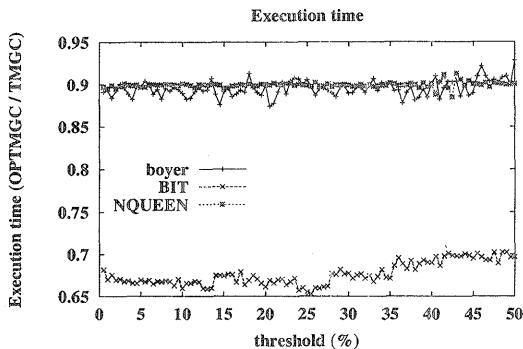


図 8 TMGC に対する OPTMGC の総実行時間の割合
Fig. 8 Execution time rate of OPTMGC to TMGC.

表 1 Long Life Insertion 回数
Table 1 Number of times Long Life Insertion.

アプリケーション	回数
boyer	0.935
BIT	1.968
NQUEEN	0.161

た時点で Long Life Insertion を行なう。表 1 はそれぞれのベンチマークアプリケーションの 1 回の実行において、Long Life Insertion を行なった回数を表している。

OPTMGC では、Long Life Insertion によって長寿命のセルは通常の treadmill の To 空間に挿入される。よって Long Life Insertion を行なった直後の GC サイクルで多くのセルを relink しなければならない。図 9 は、Long Life Insertion を行なった直後の GC サイクルにおける GC 時間が、OPTMGC の GC 時間全体に対してどの程度の割合を占めているかを表している。またこの図は TMGC の GC 時間を 1 としたものである。

6. 結論及び今後の展望

6.1 結論

複写式 GC をベースとした Treadmill GC は、実時間 GC において read バリアの問題を解消し複写式 GC の利点を効果的に發揮する手法である。しかしオブジェクトの生存率が高い場合には効率は低下する。そこで本稿では、実時間 GC においてもオブジェクトの世代の概念を効果的に反映させるために、双方向環状リスト内の位置を意味的に世代分割して世代ごとに別々の管理を行なう手法である、Opportunistic Treadmill GC を提案した。

Opportunistic Treadmill GC について以下のとおり

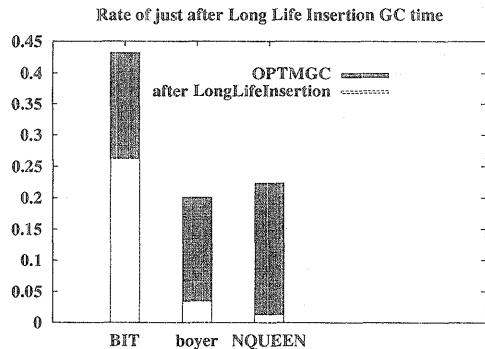


図 9 GC 時間の割合
Fig. 9 Rate of GC time.

が結論として導くことができる。

- 複写式 GC をベースとした Treadmill GC は、オブジェクトの生存率が高い場合に効率は低下する。しかし Opportunistic Treadmill GC では、長寿命と判断したオブジェクトを GC の対象外とすることによって、生き残るオブジェクトのうち、まだ生成されてから間もないものだけを GC の対象として処理すれば良い。これによって GC 時間を削減することが可能となった。
- 生き残ったオブジェクトを長寿命とみなすための条件を、そのオブジェクトが生成された時期が GC の直前直後かで区別し、Advancement Threshold の値を平均的に 1 から 2 の間に設定することにより効率の良い世代昇格方針を実現した。
- 1 回の GC は、Minimum safe relinking rate に従って行なうため、1 回の GC で行なう作業量を制限することにより、GC による中断時間を平均的に時間分散させかつその中断時間も極端に短くした。
- GC を起動するまでに生成するオブジェクトの量が、どのような場合においても Treadmill GC と比較して効率良く実行できる。
- 長寿命を含めた GC を行なうには、Long Life Insertion をすることによって解決している。Long Life Insertion 直後は多くのオブジェクトを GC の対象としなければならなくなるが、その場合は最悪でも Treadmill GC と同等である、という制限ができる。

以上のことから Opportunistic Treadmill GC は有効な手法であると考えられ、実時間システムへの応用が期待できる。

6.2 今後の展望

本稿では、Opportunistic Treadmill GC がインク

リメンタル GC としてより有効な特長をもつことを示したが、以下のことを課題として解決することによってより効果的な並列 GC への適用が期待できる。

● 1回の GC 時間の上限

並列 GC では、1回の GC 時間を最悪の場合でも一定短時間以内に抑えることを保証しなければならない。Opportunistic Treadmill GC では、Snapshot at beginning アルゴリズムを採用しているため、GC サイクル開始時に root 集合が直接指すオブジェクトを relink するといった root insertion に費やす時間は、root 集合の大きさに依存し一定短時間以内を保証できない。また、Long Life Insertion 後の GC サイクルは長寿命オブジェクトを含めた GC となり、Treadmill GC と同等の手法となることからここでも 1回の GC 時間を一定短時間以内を保証できない。

● 回収効率の向上

また Opportunistic Treadmill GC は非常に保守的な手法である。Snapshot at beginning アルゴリズムによる floating garbage や、長寿命と判断した tenured garbage を即時回収することができない。並列 GC では回収効率の向上をはかり、安定したオブジェクトの提供を保証しなければならない。

参考文献

- 1) Baker, H. G.: The Treadmill: Real-Time Garbage Collection Without Motion Sickness, *ACM SIGPLAN Notices*, Vol. 27, No. 3 (1992).
- 2) Wilson, P. R. and Moher, T. G.: Design of the Opportunistic Garbage Collector, *ACM SIGPLAN Notices*, Vol. 24, No. 10, pp. 23-35 (1989).
- 3) Wilson, P. R.: Uniprocessor Garbage Collection Techniques, *Proceedings of International Workshop on Memory Management* (Bekkers, Y. and Cohen, J.(eds.)), Lecture Notes in Computer Science, Vol. 637, University of Texas, USA, Springer-Verlag (1992).
- 4) Yuasa, T.: Real-Time Garbage Collection on General-Purpose Machines, *Journal of Software and Systems*, Vol. 11, No. 3, pp. 181-198 (1990).
- 5) Baker, H. G.: List Processing in Real-Time

on a Serial Computer, *Communications of the ACM*, Vol. 21, No. 4, pp. 280-94 (1978). Also AI Laboratory Working Paper 139, 1977.

- 6) Jones, R. and Lins, R.: *Garbage Collection: Algorithms for Automatic Dynamic Memory Management*, Wiley (1996). With a chapter on Distributed Garbage Collection by R. Lins.
- 7) Wilson, P.R. and Johnstone, M.S.: Truly Real-Time Non-Copying Garbage Collection, *OOPSLA/ECOOP '93 Workshop on Garbage Collection in Object-Oriented Systems* (Moss, E., Wilson, P. R. and Zorn, B.(eds.)) (1993).
- 8) Koike, T., Iwai, T. and Nakanishi, M.: Incremental Garbage Collection Considering the Objects' life time, *Proceedings of the Seventeenth IASTED International Conference on Applied Informatics* (1999). To appear.

(平成 10 年 12 月 25 日受付)

(平成 11 年 2 月 15 日採録)



小池 龍信（学生会員）

平成 9 年慶應義塾大学理工学部卒業。平成 11 年同大学大学院理工学研究科修士課程修了。Lisp 处理系の研究に興味を持つ。



岩井 輝男（正会員）

平成 8 年慶應義塾大学大学院理工学研究科博士課程単位取得退学。同年より同大学研究生。Lisp に興味を持ち、並列 Lisp、並列処理の研究を行なう。



中西 正和（正会員）

昭和 41 年慶應義塾大学工学部卒業。昭和 44 年同大学工学部助手。平成 1 年同大学理工学部教授。工学博士。昭和 42 年日本初の実用 Lisp 处理系を作成。以後、記号処理言語、人工知能用言語等の研究に従事。昭和 57 年 Lisp マシン SYNAPSE の開発など。