

減価償却法

アルゴリズム論

中野

Note 7 減価償却法

2020.5.11 作成 2021.05.24

Amortized Analysis (減価償却解析)(ならし解析)

アルゴリズムの解析の手法である。

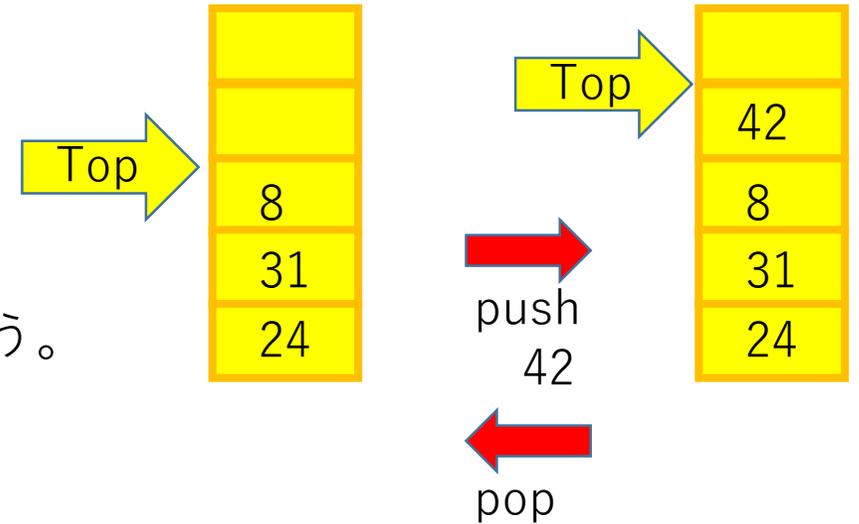
(コードの中にはamortizedに関連することはでてこない。)

n 個のoperationの列が、総計で、高々、 $T(n)$ 時間かかる、
という解析である。

("高々"という制限が大切です。これに対して、確率的に平均 $\bigcirc\bigcirc$ 時間
というと大幅に平均をうわまわるものも、きわめて少ない確率でなら、
存在するかもしれない。

これに対して、本手法では、最悪でも、 n 個のoperationで $\bigcirc\bigcirc$ 時間以
内ということを保証します。)

スタック



下記の3つのoperationをサポートするスタックを考えよう。

PUSH(S,x) スタック S に object x を積む

POP(S) スタック S から object をひとつ取り出す

MULTIPOP(S,k) スタック S から object をk個取り出す。

(ただし、S に object が k-1個以下しかないときは、空になるまで取り出す。)

空のスタックS に n 回のoperationを実行するときを考えよう。

PUSH(S,x)は $O(1)$ 時間、

POP(S)は $O(1)$ 時間、

MULTIPOP(S,k)は $O(k)$ 時間かかる。これは $O(n)$ 時間であるともいえる。

よって、n回のoperationでは、計 $O(n^2)$ 時間かかる。

スタック (つづき)

しかし、各objectは、1回スタックに積まれたら、1回取り出させるだけである。

よって、 n 回のoperationにおいて、

スタックから取り出されるobjectの総数 \leq スタックに積まれるobjectの総数となるはずである。

よって、 n 回のoperationでは、

高々 n 個のobjectがスタックに積まれ、

高々 n 個のobjectがスタックから取り出されることになる。

したがって、空のスタック S に n 回のoperationを実行すると、計算時間は、合計、 $O(n)$ 時間となる。

また、各operationの、amortized 計算時間は $O(1)$ 時間である、という。

Incrementing a binary counter

16	8	4	2	1
2^4	2^3	2^2	2^1	2^0
1	0	1	1	1

0から順に、1,2,3,...を数える、**k bit**の2進カウンタをプログラムで実現するとしよう。

bit の配列 $A[k]$ を用意し、

$A[0]$ を最下位bitに対応させ、 $A[k-1]$ を最上位bitに対応させるとしよう。

値は $A[0] \cdot 2^0 + A[1] \cdot 2^1 + \dots + A[k-1] \cdot 2^{k-1}$ で計算できることになる。

はじめは $A[0] = A[1] = A[2] = \dots = A[k-1] = 0$ とする。

```
INCREMENT(A)
i = 0
While i < k and A[i] = 1 do
    A[i] = 0
    i = i + 1
if i < k
    then A[i] = 1
```

1を0に

0を1に

010100111111
010101000000

1回の INCREMENT(A) の計算時間は $O(k)$ 時間であるから、
 n 回の INCREMENT(A) の計算時間は、合計、 $O(kn)$ 時間である。

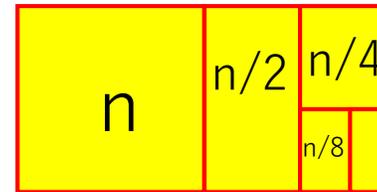
Incrementing a binary counter (つづき)

しかし、
A[0]は毎回反転するが、
A[1]は2回に1回反転するだけであるし、
A[2]は4回に1回反転するだけである。
A[3]は8回に1回反転するだけである。

よって、

$$\sum_{i=0,1,2,\dots,\log n} n/2^i < 2n$$

したがって、n回の INCREMENT(A)の計算時間は、
(最悪で、)合計、 $O(n)$ 時間となる。
また、1回の INCREMENT(A)の amortized 計算時間は
 $O(1)$ 時間である、という



```
00000
00001
00010
00011
00100
00101
00110
00111
01000
01001
01010
01011
01100
...
```

Dynamic Table

テーブル(配列・表としてよい)に、将来、どのくらいの個数のobjectがはいるのかが予想できないとしよう。それでも、テーブルの未使用率が定数(たとえば50%)以下であるようにしたい。objectは追加されるだけとしよう。(削除はされない。)

方針は、以下である。

はじめは、大きさが1のテーブルを用意しておく。はじめは、このテーブルは空である。

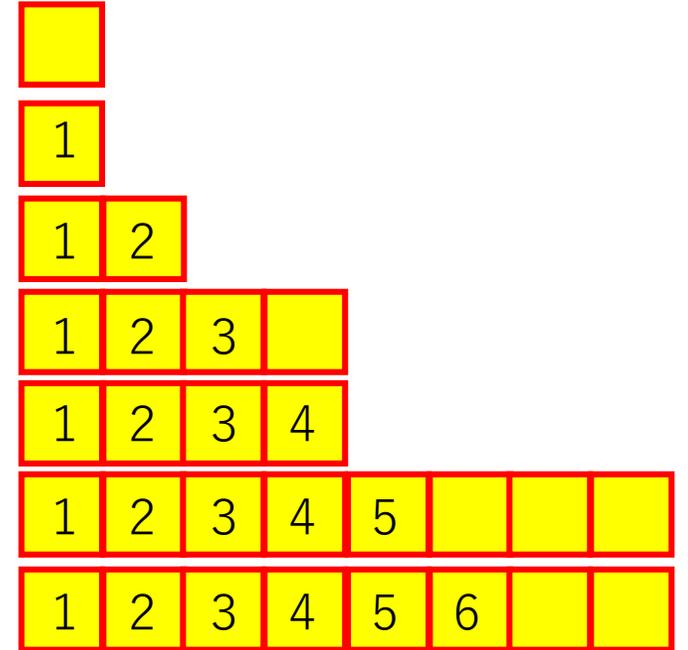
順次objectを追加するとき、

(1)もし、そのテーブルにまだ空きがあれば、そこにobjectを追加する。

(2)もし、そのテーブルにもう空きがなければ、倍のサイズのテーブルを

準備し、旧テーブルをすべてコピーし、新たにできた空きにobjectを追加する。

としよう。



Dynamic Table (つづき)

つまり、

2回目の追加のときに、大きさ2のテーブルを作成し、
3回目の追加のときに、大きさ4のテーブルを作成し、
5回目の追加のときに、大きさ8のテーブルを作成し、
9回目の追加のときに、大きさ16のテーブルを作成し、 ...
のように進む。

n 個のobjectを追加するとしよう。

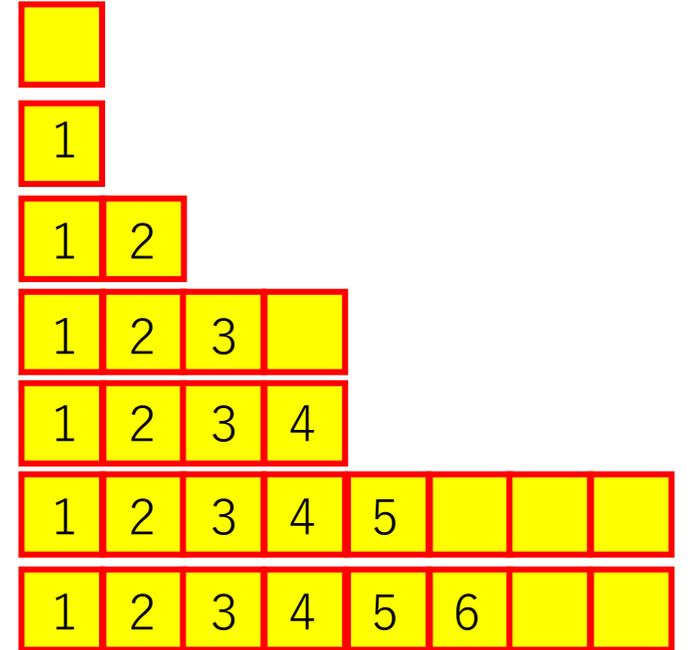
i 回目の追加を考えよう。

i が2のべき乗+1のときは、 $O(i)$ 時間かかる!!!!

(旧テーブルのコピーに $i-1$ 回の演算が必要。

i 番目のobjectの新テーブルへの追加に1回の演算が必要。計 i 回の演算が必要。)

よって、 n 回のobjectの追加の計算時間は $O(n^2)$ 時間である。



Dynamic Table (つづき)

しかし、(amortized analysisを使えば。。。)
i 回目のobject追加のときに必要な演算の個数を c_i とすると、

$$\sum_{i=0,1,2,\dots,n} c_i < n + \sum_{i=0,1,2,\dots,\log n} 2^i < n + 2n = 3n$$

である。

よって、**n回**のobjectの追加の計算時間は**合計 $O(n)$ 時間**である。

よって、1回のobjectの追加のamortized計算時間は $O(1)$ 時間である。

objectが追加および削除されるときも同様に解析できる。
削除したとき、テーブルの使用率が50%以下になったら、
より小さいテーブルにコピーしなおす。

