アルゴリズムとデータ構造(4) ~ 分割統治法 ~

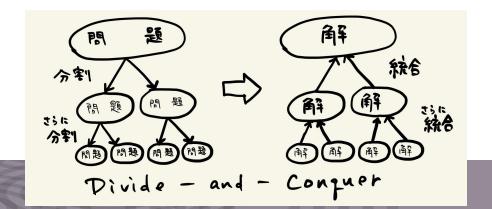
鹿島久嗣

DEPARTMENT OF INTELLIGENCE SCIENCE
AND TECHNOLOGY

分割統治法

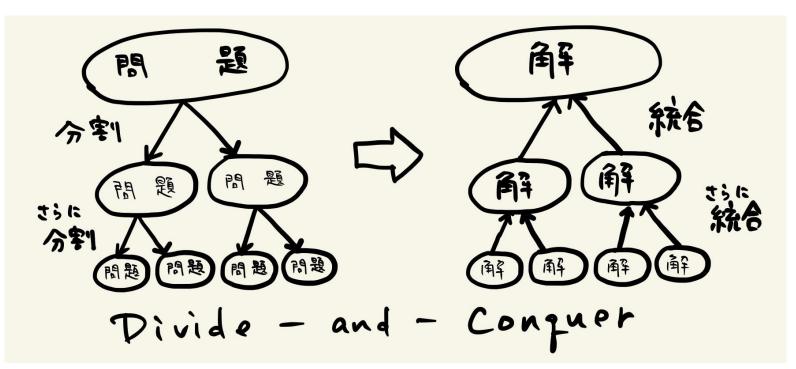
分割統治法: アルゴリズム設計指針の1つで、問題を小問題に分割して解く

- ■特定の問題に対するアドホックな個別の解法ではなく、多くの問題に適用可能なアルゴリズムの一般的な設計指針
 - -分割統治法、動的計画法、...
- ■分割統治法:
 - -元の問題を、同じ構造をもった小さな問題に分割
 - -小さな問題の解を統合して元の問題の解を得る



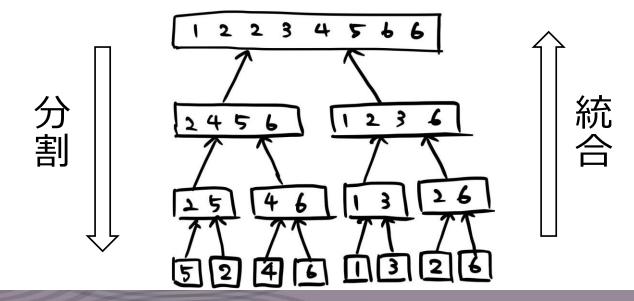
分割統治法: アルゴリズム設計指針の1つで、問題を小問題に分割して解く

- ■分割統治法(Divide-and-conquer):
 - -分割:元の問題を、同じ構造をもった小さな問題に分割
 - -統合:小さな問題の解を統合して元の問題の解を得る



分割統治法の例:マージソート

- ■入力された配列を前後に分割し、それぞれに対してマージ ソートを適用する
 - 再帰的に分割を行うことで、サイズ1の配列まで到達する
 - -逆向きに統合して解を構成する
 - •例:配列(5,2,4,6,1,3,2,6)→(5,2,4,6)と(1,3,2,6)



マージソート: マージソートの計算量は0(nlog n)

- $n = 2^k \text{LUTO}(n \log n)$
 - ただし実用的には次に紹介するクイックソートの方が高速
- 計算量評価の再帰式:

$$T(n) = \begin{cases} 0(1) & (n=1) \\ 2T(n/2) + 0(n) & (n \ge 2) \end{cases} = O(n\log n)$$
 再帰 統合

- 統合のコストは、統合する2つの配列の長さの合計
 - ⇒ 段ごとの総コストはO(n)

マージソート: マージソートの計算量は0(nlog n)

計算量評価の再帰式:

$$T(n) = \begin{cases} 0(1) & (n = 1) \\ 2T(n/2) + 0(n) & (n \ge 2) \end{cases}$$

$$T(n) = 2T(n/2) + cn = 2\left(T\left(\frac{n}{2^2}\right) + c\frac{n}{2}\right) + cn$$

$$= 2\left(2\left(\cdots\left(2\left(\frac{n}{2^k}\right) + c\frac{n}{2^{k-1}}\right) + c\frac{n}{2^{k-2}}\right)\cdots\right) + c\frac{n}{2}\right) + cn$$

$$= c2^k + \underbrace{cn + \cdots + cn}_{k} = O(n\log n)$$

分類定理(簡易版): 計算量の再帰式から計算量を導く定理

- T(n)の漸化式からT(n)のオーダーを導く
- ■定理:大きさnの問題を大きさ $\frac{n}{b}$ の問題 a 個に分割した

ーつまり、
$$T(n) = \begin{cases} c & (n = 1) \\ aT(\frac{n}{b}) + cn & (n \ge 2) \end{cases}$$

-このとき:
$$T(n) = \begin{cases} O(n) & (a < b) \\ O(n \log n) & (a = b) \\ O(n^{\log_b a}) & (a > b) \end{cases}$$

クイックソート

クイックソート: 分割統治法にもとづく高速なアルゴリズム

- ■最もよく用いられる、分割統治に基づくソートアルゴリズム
- ■平均計算量 $O(n \log n)$ だが、最悪では $O(n^2)$ かかる
 - -ただし、実用的には速い
 - --その場でのソートが可能

p: 配列中でソートする部分の先頭r: 配列中でソートする部分の末尾

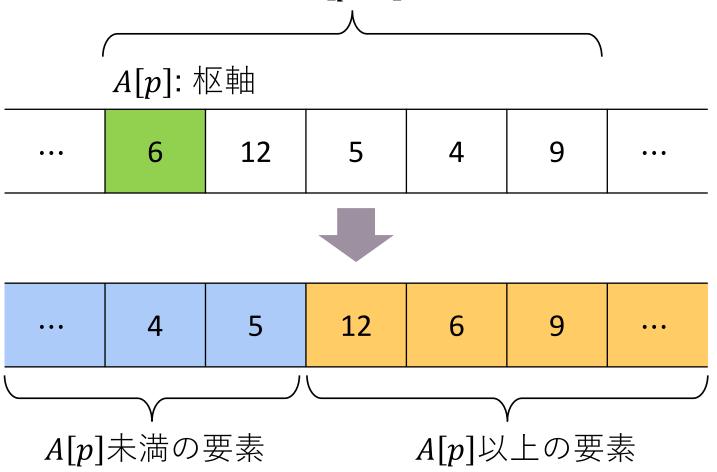
- アルゴリズム QuickSort(*A*, *p*, *r*)
- 1. $(A,q) \leftarrow \text{Partition}(A,p,r)$: 分割点qをみつけて分割
- 2. QuickSort(A, p, q)
- 3. QuickSort(*A*, *q* + 1, *r*) ∫ クイックソートを適用

分割したそれぞれについて クイックソートを適用

分割関数 Partition (A, p, r):

基準となる要素(枢軸)との大小比較で2グループに分割

•A[p:r]をA[p]未満の要素と、A[p]以上の要素に分割 A[p:r]



分割関数 Partition(A, p, r):

基準となる要素(枢軸)との大小比較で2グループに分割

- ■クイックソートでは、ある数との大小で要素を2群に分割する
 - -比較対象の要素A[p]を枢軸(pivot)とよぶ
- $\blacksquare A[p:r]$ をA[p]以下の要素と、A[p]以上の要素に分割
 - -A[p]以下の要素が新たにA[p:q]となる
 - -A[p]より大きい要素が新たにA[q+1:r]となる
 - -2つのインデックス i,j を使って配列A[p:r]を操作:
 - 1. j = rから左に走査して、枢軸以下の要素を発見する
 - 2. i = pから右に走査して、枢軸以上の要素を発見する
 - → 両者を入れ替える
 - X なお、i = j となった時点で停止する

O(r-p)

クイックソートの計算量: 「平均で」 $O(n \log n)$ を実現できる

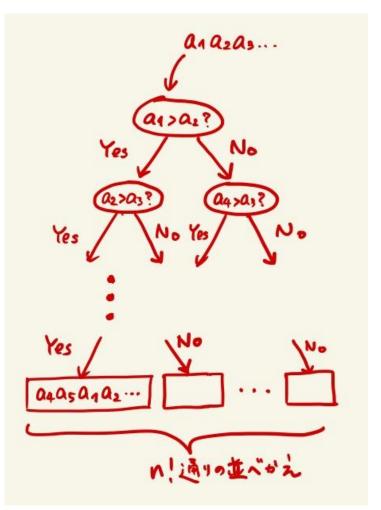
- ■最悪の場合: n個の要素がn-1個と1個に分割されたとすると $O(n^2)$
 - -1回の分割でサイズが定数個しか減らない場合
- 最良の場合:
- n個の要素が $\frac{n}{2}$ 個 2セットに分割されたとすると $O(n \log n)$
 - -分割定理でa = b の場合
 - -定数分の1のサイズに分割される場合
- ■最悪の場合を避けるために:ランダムに枢軸を選択
 - -問題例に依存しない平均計算量を達成できる

ソートの計算量の下界

ソートの計算量の下界: $O(n \log n)$ より小さい計算量は達成できない

- ■ソートのアルゴリズムは最悪計算量O(n log n)が必要
- ■n個の要素はすべて異なるとすると、ソート後に得られる列の可能性はn!通り
- ■ソートは2つの数の比較を繰り返すことで動く
- ■ソートの流れを2分木で書くことにする:
 - -各頂点で2つの数を比較して分岐
 - -葉は、ある特定の並べ替えに対応
 - -全ての並べ替えが可能であるために葉がn!個は必要
 - -これを実現するためには少なくとも木の高さが $O(n \log n)$

ソートの計算量の下界: $O(n \log n)$ より小さい計算量は達成できない



この高さがどう頑張っても O(n log n)になることを示す

一番下では、とある並び替えが得られる

ソートの計算量の下界: $O(n \log n)$ より小さい計算量は達成できない

- ■全ての可能な並び替えが得られるためには、最下段の要素が少なくとも n! は必要
- 図の高さがちょうど h (完全2分木) とすると、最下段の要素(葉)の数は 2^h
 - -逆に2^h個の葉をもつ木で最も低いのが完全2分木
- ■よって、 $2^h \ge n!$ でないといけない

木の高さが比較回数(=計算量)に対応

- ■対数をとると $h \ge \log n! \ge \log(n/e)^n = n \log n n \log e = O(n \log n)$
 - -なお、Stirlingの公式 $n! \ge \sqrt{2\pi n} (n/e)^n \ge (n/e)^n$

順序統計量

順序統計量: 小さい方からk番目の要素は線形時間で発見可能

- ■順序統計量:小さい方からk番目の要素
- 自明なやり方: ソートを使えばO(n log n)
- 工夫すればO(n)で可能:
 - -平均的にO(n)で見つける方法
 - -<u>最悪ケース</u>でO(n)で見つける方法の二つのやり方を紹介する

平均O(n)の順序統計量アルゴリズム: クイックソートと同じ考え方で可能

- $(A,q) \leftarrow \text{Partition}(A,p,r)$ を実行した結果:
 - 1. $k \leq q$ であれば、求める要素はA[p:q]にある
 - 2. k > qであれば、求める要素はA[q + 1:r]にある
 - -再帰的にPartitionを呼ぶことで範囲を限定していく
- ■平均的には問題サイズは半々になっていく:

平均O(n)の順序統計量アルゴリズム: クイックソートと同様に最悪ケースで $O(n^2)$ かかってしまう

- - 1. $k \leq q$ であれば、求める要素はA[p:q]にある
 - 2. k > qであれば、求める要素はA[q + 1:r]にある
 - -再帰的にPartitionを呼ぶことで範囲を限定していく
- 平均的には問題サイズは半々になっていくので*O(n)*

$$T(n) = T\left(\frac{n}{2}\right) + O(n) = O(n)$$
 $(注: ウイックソートでは2T(rac{n}{2}) だった$

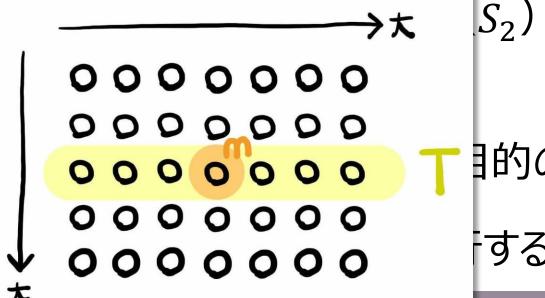
- ■最悪ケースでは問題サイズは定数しか減らないので $O(n^2)$
- ■問題サイズが確実に比率で減っていくようにしたい

最悪O(n)の順序統計量アルゴリズム: うまく「だいたい真ん中」をとってくる

- Order(A, k): Aの中からk番目に小さい要素を見つける
 - 1. A を5個ずつのグループに分け、各グループをソートして中央値(3番目の値)を見つけ、これらを集めてTとする(定数個の要素のソートは定数時間でできることに注意)
 - 2. Tの中央値mをみつける Order(T, [n/10])
 - 3. Aをmより小さいもの(S_1)、同じもの(S_2)、大きいもの(S_3)に分割する
 - 4. (i) $k \le |S_1|$ ならばOrder (S_1, k) を実行 (ii) $|S_1| < k \le |S_1| + |S_2|$ ならば mは目的の要素 (iii) $k > |S_1| + |S_2|$ ならば Order $(S_3, k (|S_1| + |S_2|))$ を実行する。

最悪O(n)の順序統計量アルゴリズム: うまく「だいたい真ん中」をとってくる

- Order(A, k): Aの中からk番目に小さい要素を見つける
 - 1. A を5個ずつのグループに分け、各グループをソートして 中央値(3番目の値)を見つけ、これらを集めてTとす る(定数個の要素のソートは定数時間でできることに注意)
 - 2. *T*の中央値*m*をみつける Order(*T*, |*n*/10|)
 - 3. *Aをm*より小 もの (S_3)
 - 4. (i) $k \leq |S_1|$ (ii) $|S_1| <$ (iii) $k > |S_1|$ Order(



S₂) 、大きい

目的の要素

する。

最悪O(n)の順序統計量アルゴリズム:計算量の漸化式

- $T(n) = O(n) + T\left(\left\lfloor \frac{n}{5} \right\rfloor\right) + T\left(\left\lceil \frac{3}{4}n \right\rceil\right) = O(n)$
 - -ステップ4の分岐で (i)Order(S_1, k) が選ばれたとする
 - -中央値m以上の要素が少なくとも $\frac{1}{4}$ n個ある
 - -したがって中央値より小さい要素数は最大 $\frac{3}{4}n$ 個
- ■直観的には「各グループの中央値を集めた中の中央値は 概ね全体の中央値になっている」
 - -全体を分割した小グループのそれぞれの中央値をあつめて その中央値をとると、おおむね全体の中央値が取れるはず

最悪O(n)の順序統計量アルゴリズム:計算量の漸化式

$$T(n) = O(n) + T\left(\left[\frac{n}{5}\right]\right) + T\left(\left[\frac{3}{4}n\right]\right) = O(n)$$

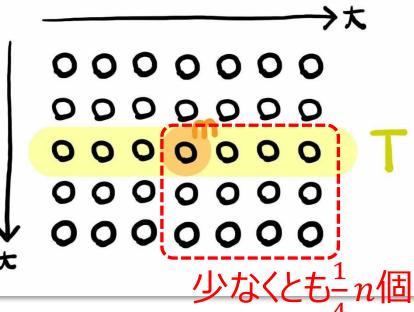
-ステップ4の分岐で (i)Order(S_1, k) が選ばれたとする

-中央値m以上の要素が少なくとも $\frac{1}{4}$ n個ある

-したがって中!

■直観的には「~ 概ね全体の中

-全体を分割し その中央値を



た中の中央値は

中央値をあつめて央値が取れるはず

最悪O(n)の順序統計量アルゴリズム: 計算量の導出

*定理: $s_1 + s_2 + \dots + s_d < 1$ としてT(n) $= \begin{cases} c & (n \le n_0) \\ T(s_1 n) + T(s_2 n) + \dots + T(s_d n) + c'n & (n > n_0) \end{cases}$ とするとき、 $T(n) \le \frac{cn}{1 - (s_1 + s_2 + \dots + s_d)} = O(n)$

•今回のケースでは $s_1 = \frac{1}{5}$, $s_2 = \frac{3}{4}$ であり、bの定理を使うと T(n) = O(n)