離散数理工学 第 10 回

離散確率論: 乱択データ構造とアルゴリズム (基礎)

岡本 吉央 okamotoy@uec.ac.jp

電気通信大学

2022年1月4日

最終更新: 2021年12月19日 21:06

今日の目標

今日の目標

典型的な乱択アルゴリズムの解析ができるようになる

- ▶ 前進問題
- ▶ 乱択クイックソート

乱択アルゴリズム

乱択アルゴリズムとは?

乱数を用いる (あるいは, 用いてもよい) アルゴリズムのこと

確率的アルゴリズム、乱数使用アルゴリズムとも呼ばれる

なぜ乱数を用いるのか?

- アルゴリズムを設計しやすくなる
- アルゴリズムを解析しやすくなる
- ▶ 乱数を使わないとできないことが、乱数を使うとできる

目次

1 前進問題

2 乱択クイックソート

3 今日のまとめ

前進問題

前進問題

設定

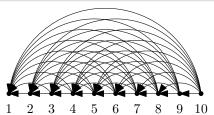
- ▶ 頂点集合を $\{1,2,\ldots,n\}$ とする有向グラフ $(n \ge 2)$
- ▶ 大きな数から小さな数へ向かう辺が必ず存在

行うこと

▶ 頂点 n から始めて, 辺をたどることで頂点 1 に到達

問題

▶ 辺をいくつたどれば頂点1に到達できるか?



乱数を使わないアルゴリズムは 最悪の場合によくない

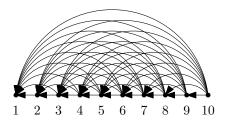
単純なアルゴリズム1(乱数を使わない)

- 1 たどる辺を 任意 に選び, 辺の先に移動する
- 2 移動先から出る辺がなければ終了, そうでなければ1に戻る

たどる辺の数

- ▶ 最悪の場合: n-1個
- ▶ (最善の場合:1個)

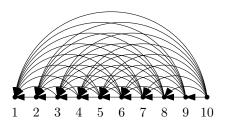
最悪計算量の意味では、よくないアルゴリズム



乱数を使うアルゴリズムはどうか?

単純なアルゴリズム2(乱数を使う)

- 1 たどる辺を 一様分布に従って に選び, 辺の先に移動する
- 2 移動先から出る辺がなければ終了, そうでなければ1に戻る



乱数を使うアルゴリズム:たどる辺の数の期待値

性質:アルゴリズム2でたどる辺数の期待値

単純なアルゴリズム 2 がたどる辺の数の期待値は H_{n-1}

復習: H_{n-1} は n-1 次調和数 であり,

$$H_{n-1} = 1 + \frac{1}{2} + \frac{1}{3} + \dots + \frac{1}{n-1}$$

事実として, $H_{n-1} = \ln n + O(1)$ が成り立つ

lack つまり、単純なアルゴリズム 2 がたどる辺の数の期待値は $O(\log n)$

▶ 任意の $k \in \{1, 2, ..., n\}$ に対して,次の確率変数 R_k を定義

 R_k = 頂点 k から始めて,頂点 1 への到達までにたどる辺数

- ト 任意の $k \in \{1,2,\ldots,n\}$ に対して,次の確率変数 R_k を定義 $R_k =$ 頂点 k から始めて,頂点 1 への到達までにたどる辺数
- ▶ このとき, $E[R_1] = 0$

- ト 任意の $k \in \{1,2,\ldots,n\}$ に対して,次の確率変数 R_k を定義
 - R_k = 頂点 k から始めて,頂点 1 への到達までにたどる辺数
- ▶ このとき, $E[R_1] = 0$ で, $k \ge 2$ のとき,

$$\mathsf{E}[R_k] = \sum_{i=1}^{\kappa-1} \mathsf{E}[R_k|$$
 頂点 k から頂点 i に向かう辺を選ぶ]

 $\cdot \Pr(頂点 k)$ から頂点 i に向かう辺を選ぶ)

lacktriangle 任意の $k\in\{1,2,\ldots,n\}$ に対して,次の確率変数 R_k を定義

 R_k = 頂点 k から始めて,頂点 1 への到達までにたどる辺数

ightharpoonup このとき, ${\sf E}[R_1] = 0$ で, $k \ge 2$ のとき,

$$\mathsf{E}[R_k] = \sum_{i=1}^{\kappa-1} \mathsf{E}[R_k|$$
 頂点 k から頂点 i に向かう辺を選ぶ]

 $\cdot \Pr(頂点 k)$ から頂点 i に向かう辺を選ぶ)

$$= \sum_{i=1}^{k-1} (\mathsf{E}[1+R_i]) \cdot \frac{1}{k-1}$$

- lacktriangle 任意の $k\in\{1,2,\ldots,n\}$ に対して,次の確率変数 R_k を定義
 - R_k = 頂点 k から始めて,頂点 1 への到達までにたどる辺数
- ightharpoonup このとき, ${\sf E}[R_1] = 0$ で, $k \ge 2$ のとき,

$$\mathsf{E}[R_k] = \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_k|$$
 頂点 k から頂点 i に向かう辺を選ぶ]

 $\cdot \Pr(頂点 k)$ から頂点 i に向かう辺を選ぶ)

$$= \sum_{i=1}^{k-1} (\mathsf{E}[1+R_i]) \cdot \frac{1}{k-1} = \sum_{i=1}^{k-1} (1+\mathsf{E}[R_i]) \cdot \frac{1}{k-1}$$

▶ 任意の $k \in \{1, 2, ..., n\}$ に対して,次の確率変数 R_k を定義

 R_k = 頂点 k から始めて、頂点 1 への到達までにたどる辺数

▶ このとき, $E[R_1] = 0$ で, $k \ge 2$ のとき,

$$\mathsf{E}[R_k] = \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_k|$$
 頂点 k から頂点 i に向かう辺を選ぶ]

 $\cdot \Pr(頂点 k)$ から頂点 i に向かう辺を選ぶ)

$$= \sum_{i=1}^{k-1} (\mathsf{E}[1+R_i]) \cdot \frac{1}{k-1} = \sum_{i=1}^{k-1} (1+\mathsf{E}[R_i]) \cdot \frac{1}{k-1}$$

$$= 1 + \frac{1}{k-1} \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_i]$$

▶ 任意の $k \in \{1, 2, ..., n\}$ に対して,次の確率変数 R_k を定義

 R_k = 頂点 k から始めて,頂点 1 への到達までにたどる辺数

▶ このとき, $E[R_1] = 0$ で, $k \ge 2$ のとき,

$$\mathsf{E}[R_k] = \sum_{i=1}^{\kappa-1} \mathsf{E}[R_k|$$
 頂点 k から頂点 i に向かう辺を選ぶ]

 $\cdot \Pr(頂点 k)$ から頂点 i に向かう辺を選ぶ)

$$= \sum_{i=1}^{k-1} (\mathsf{E}[1+R_i]) \cdot \frac{1}{k-1} = \sum_{i=1}^{k-1} (1+\mathsf{E}[R_i]) \cdot \frac{1}{k-1}$$

$$= 1 + \frac{1}{k-1} \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_i]$$

この漸化式を解きたい

解きたい漸化式:再掲

解きたい漸化式

$$\mathsf{E}[R_k] = \begin{cases} 0 & (k=1) \\ 1 + \frac{1}{k-1} \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_i] & (k \ge 2) \end{cases}$$

解きたい漸化式:再掲

解きたい漸化式

$$\mathsf{E}[R_k] = \begin{cases} 0 & (k=1) \\ 1 + \frac{1}{k-1} \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_i] & (k \ge 2) \end{cases}$$

 $k \ge 2$ のとき, 両辺を k-1 倍すると

$$(k-1)\mathsf{E}[R_k] = k-1 + \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_i]$$

▶ $k \ge 2$ のとき,両辺を k-1 倍すると

$$(k-1)\mathsf{E}[R_k] = k-1 + \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_i]$$

▶ $k \ge 2$ のとき,両辺を k-1 倍すると

$$(k-1)\mathsf{E}[R_k] = k-1 + \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_i]$$

 \blacktriangleright よって, $k \ge 3$ のとき

$$(k-2)\mathsf{E}[R_{k-1}] = k-2 + \sum_{i=1}^{k-2} \mathsf{E}[R_i]$$

▶ $k \ge 2$ のとき,両辺を k-1 倍すると

$$(k-1)\mathsf{E}[R_k] = k-1 + \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_i]$$

 \blacktriangleright よって, $k \ge 3$ のとき

$$(k-2)\mathsf{E}[R_{k-1}] = k-2 + \sum_{i=1}^{k-2} \mathsf{E}[R_i]$$

▶ 上の式から下の式を引くと、k>3のとき

$$(k-1)\mathsf{E}[R_k] - (k-2)\mathsf{E}[R_{k-1}] = 1 + \mathsf{E}[R_{k-1}]$$

▶ $k \ge 2$ のとき,両辺を k-1 倍すると

$$(k-1)\mathsf{E}[R_k] = k-1 + \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_i]$$

 \blacktriangleright よって, $k \ge 3$ のとき

$$(k-2)\mathsf{E}[R_{k-1}] = k-2 + \sum_{i=1}^{k-2} \mathsf{E}[R_i]$$

▶ 上の式から下の式を引くと、k>3のとき

$$\begin{array}{rcl} (k-1)\mathsf{E}[R_k] - (k-2)\mathsf{E}[R_{k-1}] & = & 1 + \mathsf{E}[R_{k-1}] \\ (k-1)\mathsf{E}[R_k] & = & 1 + (k-1)\mathsf{E}[R_{k-1}] \end{array}$$

▶ $k \ge 2$ のとき,両辺を k-1 倍すると

$$(k-1)\mathsf{E}[R_k] = k-1 + \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[R_i]$$

 \blacktriangleright よって, $k \ge 3$ のとき

$$(k-2)\mathsf{E}[R_{k-1}] = k-2 + \sum_{i=1}^{k-2} \mathsf{E}[R_i]$$

▶ 上の式から下の式を引くと、k>3のとき

$$\begin{array}{rcl} (k-1)\mathsf{E}[R_k] - (k-2)\mathsf{E}[R_{k-1}] & = & 1 + \mathsf{E}[R_{k-1}] \\ (k-1)\mathsf{E}[R_k] & = & 1 + (k-1)\mathsf{E}[R_{k-1}] \\ \\ \mathsf{E}[R_k] & = & \frac{1}{k-1} + \mathsf{E}[R_{k-1}] \end{array}$$

▶ したがって, $k \ge 3$ のとき

$$\mathsf{E}[R_k] = \frac{1}{k-1} + \mathsf{E}[R_{k-1}]$$

▶ したがって, $k \ge 3$ のとき

$$\begin{split} \mathsf{E}[R_k] &= \frac{1}{k-1} + \mathsf{E}[R_{k-1}] \\ &= \frac{1}{k-1} + \frac{1}{k-2} + \mathsf{E}[R_{k-2}] \end{split}$$

▶ したがって, $k \ge 3$ のとき

$$E[R_k] = \frac{1}{k-1} + E[R_{k-1}]
= \frac{1}{k-1} + \frac{1}{k-2} + E[R_{k-2}]
= \cdots
= \frac{1}{k-1} + \frac{1}{k-2} + \cdots + \frac{1}{2} + \underbrace{E[R_2]}_{-1}$$

▶ したがって, $k \ge 3$ のとき

(厳密には数学的帰納法で証明)

$$\begin{split} \mathsf{E}[R_k] &= \frac{1}{k-1} + \mathsf{E}[R_{k-1}] \\ &= \frac{1}{k-1} + \frac{1}{k-2} + \mathsf{E}[R_{k-2}] \\ &= \cdots \\ &= \frac{1}{k-1} + \frac{1}{k-2} + \cdots + \frac{1}{2} + \underbrace{\mathsf{E}[R_2]}_{=1} \\ &= H_{k-1} \end{split}$$

▶ 特に, $n \ge 2$ に対して,

$$\mathsf{E}[R_n] = H_{n-1}$$



期待値が分かるとなぜよいか?

- たどる辺数の期待値が分かったからといって, アルゴリズムがそれだけの辺数しかたどらないとは限らない (乱数を使っているから)
- ▶ しかし、マルコフの不等式から

$$\Pr(R_n \ge 2H_{n-1}) \le \frac{\mathsf{E}[R_n]}{2H_{n-1}}$$

$$= \frac{H_{n-1}}{2H_{n-1}} = \frac{1}{2}$$

- ▶ つまり, $\Pr(R_n < 2H_{n-1}) \ge 1 \frac{1}{2} = \frac{1}{2}$
- $ightharpoonup rac{1}{2}$ 以上の確率で,たどる辺数は少ない($2H_{n-1}$ 未満)

しっかりとした確率を導出するために、チェルノフ上界の技法を使う

前進問題:チェルノフ上界の技法

 $ightharpoonup R_n$ の代わりに 2^{R_n} を考えてみる

証明したいこと

任意の k = 1, 2, ..., n に対して

$$\mathsf{E}[2^{R_k}] = k$$

これが正しいとすると,

$$\Pr(R_n \ge 2\log_2 n) = \Pr(2^{R_n} \ge 2^{2\log_2 n})$$
$$= \Pr(2^{R_n} \ge n^2) \le \frac{\mathsf{E}[2^{R_n}]}{n^2} = \frac{1}{n}$$

ightharpoonup つまり, $1-\frac{1}{n}$ 以上の確率でたどる辺数は少ない $(2\log_2 n$ 未満)

$$\Pr(R_n < 2\log_2 n) = 1 - \Pr(R_n \ge 2\log_2 n) \ge 1 - \frac{1}{n}$$

前進問題:チェルノフ上界の技法 -- 証明 (1)

先ほどと同様な手順で進める

$$ightharpoonup$$
 $\mathsf{E}[2^{R_1}]=\mathsf{E}[2^0]=1$, $\mathsf{E}[2^{R_2}]=\mathsf{E}[2^1]=2$ で, $k\geq 2$ のとき,

$$\mathsf{E}[2^{R_k}] = \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[2^{R_k}|$$
 頂点 k から頂点 i に向かう辺を選ぶ]

 $\cdot \Pr(頂点 k)$ から頂点 i に向かう辺を選ぶ)

$$\begin{split} &= \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[2^{1+R_i}] \cdot \frac{1}{k-1} = \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[2 \cdot 2^{R_i}] \cdot \frac{1}{k-1} \\ &= \sum_{i=1}^{k-1} 2 \; \mathsf{E}[2^{R_i}] \cdot \frac{1}{k-1} = \frac{2}{k-1} \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[2^{R_i}] \end{split}$$

▶ この漸化式を解きたい

前進問題:チェルノフ上界の技法 -- 解きたい漸化式

解きたい漸化式

$$\mathsf{E}[2^{R_k}] = \begin{cases} 1 & (k=1) \\ \frac{2}{k-1} \sum_{i=1}^{k-1} \mathsf{E}[2^{R_i}] & (k \geq 2) \end{cases}$$

前進問題:チェルノフ上界の技法 -- 証明 (2)

▶ $k \ge 2$ のとき,両辺を k-1 倍すると

$$(k-1)\mathsf{E}[2^{R_k}] = 2\sum_{i=1}^{k-1}\mathsf{E}[2^{R_i}]$$

 \blacktriangleright よって, $k \ge 3$ のとき

$$(k-2)\mathsf{E}[2^{R_{k-1}}] = 2\sum_{i=1}^{k-2}\mathsf{E}[2^{R_i}]$$

▶ 上の式から下の式を引くと, $k \ge 3$ のとき

$$(k-1)\mathsf{E}[2^{R_k}] - (k-2)\mathsf{E}[2^{R_{k-1}}] = 2\mathsf{E}[2^{R_{k-1}}]$$

 $\mathsf{E}[2^{R_k}] = \frac{k}{k-1}\mathsf{E}[2^{R_{k-1}}]$

前進問題:チェルノフ上界の技法 -- 証明 (3)

▶ したがって, $k \ge 3$ のとき

(厳密には数学的帰納法で証明)

$$\begin{aligned} \mathsf{E}[2^{R_k}] &= \frac{k}{k-1} \mathsf{E}[2^{R_{k-1}}] \\ &= \frac{k}{k-1} \cdot \frac{k-1}{k-2} \mathsf{E}[2^{R_{k-2}}] \\ &= \cdots \\ &= \frac{k}{k-1} \cdot \frac{k-1}{k-2} \cdot \cdots \cdot \frac{3}{2} \mathsf{E}[2^{R_2}] \\ &= k \end{aligned}$$

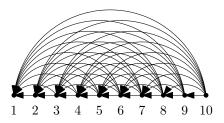
前進問題:まとめ

乱数を使わないアルゴリズム

▶ 最悪時:たどる辺数 = n-1

乱択アルゴリズム

- ightharpoonup 期待値:たどる辺数 = H_{n-1} (= $\ln n + O(1)$)
- ▶ 高確率:たどる辺数 = $O(\log n)$
- ∴ 乱数を使うことで、問題を高速に解けた



目次

1 前進問題

2 乱択クイックソート

3 今日のまとめ

ソーティング

ソーティング (整列問題) とは?

- ightharpoonup 入力:異なる n 個の数から成る配列 $A=(a_1,a_2,\ldots,a_n)$ (配列)
- ▶ 出力:A の並べ替え $A' = (a'_1, a'_2, \dots, a'_n)$ で, $a'_1 < a'_2 < \dots < a'_n$ を満たすもの

例:
$$A = (8,3,5,1,7,9,2,4) \rightsquigarrow A' = (1,2,3,4,5,7,8,9)$$

アルゴリズムにおける基本的な問題

クイックソート:基本的な考え方

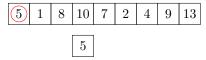
クイックソート

再帰によってソーティングを行うアルゴリズム (の1つ)

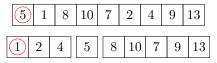
- A から要素を1つ選択 (その要素を ピボット と呼ぶ)
- 2 A を 3 つの部分に分割
 - $ightharpoonup A_1$: ピボットよりも小さい要素から成る配列
 - ▶ p : ピボット
 - ▶ A₂: ピボットよりも大きい要素から成る配列
- **4** A'₁ と p と A'₂ をこの順に連結して出力
- ▶ アルゴリズムの正当性は直ちに分かる
- ightharpoonup ピボットの選択法, A_1, A_2 の作成法によって, 細かな実装が変わる

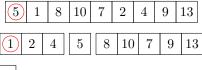
5	1	8	10	7	2	4	9	13
---	---	---	----	---	---	---	---	----





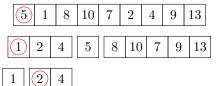


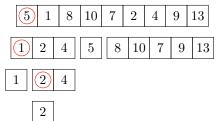


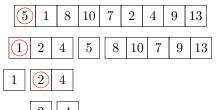


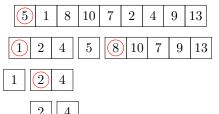
1

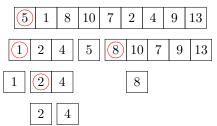


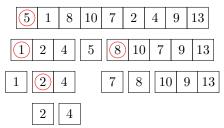


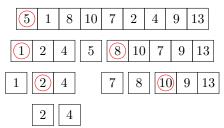


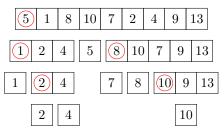


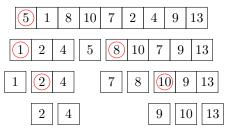


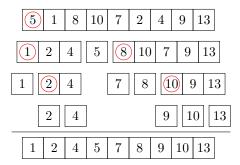












クイックソート: ピボット選択法

ピボットの選択法, A_1, A_2 の作成法によって, 細かな実装が変わる

よく使われるピボット選択法

- ▶ 配列の先頭の要素をピボットとする
- ▶ 配列の先頭の3要素の中央値をピボットとする
- ▶ 配列の中のランダムな要素をピボットとする (乱択アルゴリズム) (各要素が選択される確率は同一(一様分布に従う標本抽出))

乱択クイックソート (適当な疑似コード)

```
1: def quicksort(A) # A: array of distinct numbers
2: return nil if length(A) == 0
3: p = a number in A chosen uniformly at random
4: delete p from A
5: foreach e in A {
6: print "G"
7: if e
```

乱択クイックソート

乱択クイックソート (Ruby)

```
1: def quicksort(a)
2: return nil.to_a if a.length == 0
3: p = a.sample()
4: a.delete(p)
4': a1 = Array.new(); a2 = Array.new()
5: a.each { |e|
6:
     print "G"
7:
       e < p ? a1 << e : a2 << e
8:
9:
     return quicksort(a1) + [p] + quicksort(a2)
10: end
```

ソーティング・アルゴリズムの理論的性能評価

評価尺度として,以下のものがよく用いられる

- ▶ 比較回数:2要素の比較を行った回数
- ▶ 移動回数:要素を移動した回数
- ▶ 領域量:入力配列以外に用いた変数の数

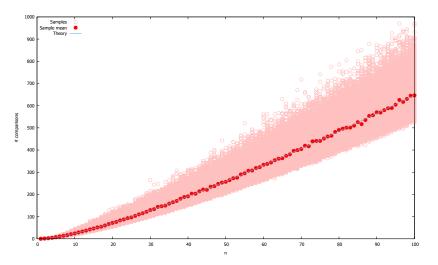
ここでは, **比較回数** に注目 (比較回数 = 出力された G の個数)

▶ 乱択クイックソートにおいて,比較回数は使用される乱数によって変わる (つまり,確率変数)

 $X_A =$ 入力 A に対する乱択クイックソートの比較回数 (確率変数)

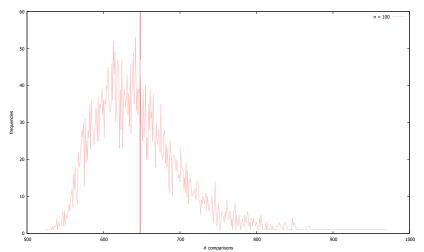
クイックソート:実験してみた(1)

各 n に対して,入力を $(n, n-1, \ldots, 1)$ として, 5050 回実行



クイックソート:実験してみた(2)

比較回数の頻度分布



n = 100 のとき, 入力を (n, n - 1, ..., 1) として 5050 回実行した

乱択クイックソートの解析:注目する確率変数

 $X_A = \lambda \lambda A$ に対する乱択クイックソートの比較回数 (確率変数)

 x_n = 入力サイズを n としたときの, 最悪時期待比較回数

 $= \max\{\mathsf{E}[X_A] \mid |A| = n\} \qquad (実数)$

目標:次を証明すること

 x_n が小さいこと

(具体的には, $x_n = O(n \log n)$ となること)

そのために x_n が満たす漸化式を導出する

乱択クイックソートの解析:注目する確率変数

 $X_A = \lambda \lambda A$ に対する乱択クイックソートの比較回数 (確率変数)

$$x_n$$
 = 入力サイズを n としたときの, 最悪時期待比較回数

$$= \max\{\mathsf{E}[X_A] \mid |A| = n\} \qquad (実数)$$

目標:次を証明すること

 x_n が小さいこと

(具体的には, $x_n = O(n \log n)$ となること)

そのために x_n が満たす漸化式を導出する

▶ $x_0 = 0$ (要素数 0 の入力に対して, 比較は行わない)

$$n \geq 1$$
 のとき, $x_n = \mathsf{E}[X_A]$ となるような入力 A を考えてみると $x_n = \mathsf{E}[X_A]$

岡本 吉央 (電通大)

$$n \ge 1$$
 のとき, $x_n = \mathsf{E}[X_A]$ となるような入力 A を考えてみると

$$x_n = \mathsf{E}[X_A]$$

$$= \sum_{i=1}^n \mathsf{E}[X_A \mid a_i' \,\, \mathsf{がピボット}] \Pr(a_i' \,\, \mathsf{がピボット})$$
 $(ただし, \, a_i' \,\, \mathsf{tt} \,\, A \,\, \mathcal{O}$ 中で i 番目に小さい要素)

$$n \ge 1$$
 のとき, $x_n = \mathsf{E}[X_A]$ となるような入力 A を考えてみると

$$x_n$$
 = $\mathsf{E}[X_A]$ = $\sum_{i=1}^n \mathsf{E}[X_A \mid a_i' \,\,$ がピボット] $\Pr(a_i' \,\,$ がピボット) $($ ただし, $a_i' \,\,$ は $A \,\,$ の中で $i \,\,$ 番目に小さい要素) = $\sum_{i=1}^n \mathsf{E}[X_A \mid a_i' \,\,$ がピボット] $\frac{1}{n}$

$$n \ge 1$$
 のとき, $x_n = E[X_A]$ となるような入力 A を考えてみると

$$x_n = \sum_{i=1}^n \mathsf{E}[X_A \mid a_i' \,\,$$
がピボット $] \frac{1}{n}$ (ただし、 $a_i' \,\,$ は $A \,\,$ の中で $\,i \,\,$ 番目に小さい要素)

 $n \ge 1$ のとき, $x_n = \mathsf{E}[X_A]$ となるような入力 A を考えてみると

$$x_n = \sum_{i=1}^n \mathsf{E}[X_A \mid a_i' \,\,$$
がピボット $] \frac{1}{n}$ (ただし、 $a_i' \,\,$ は $A \,\,$ の中で $\,i \,\,$ 番目に小さい要素)

ここで, a'_i がピボットであるとき

$$|A_1| = i - 1, |A_2| = n - i$$

 $n \ge 1$ のとき, $x_n = \mathsf{E}[X_A]$ となるような入力 A を考えてみると

$$x_n = \sum_{i=1}^n \mathsf{E}[X_A \mid a_i' \,\,$$
がピボット] $\frac{1}{n}$ (ただし、 $a_i' \,\,$ は A の中で i 番目に小さい要素)

ここで, a'_i がピボットであるとき

- $|A_1| = i 1, |A_2| = n i$
- ▶ $:: E[X_{A_1}] \le x_{i-1}$ かつ $E[X_{A_2}] \le x_{n-i}$

 $n \ge 1$ のとき, $x_n = \mathsf{E}[X_A]$ となるような入力 A を考えてみると

$$x_n = \sum_{i=1}^n \mathsf{E}[X_A \mid a_i' \;$$
がピボット $] \frac{1}{n}$ (ただし, $a_i' \;$ は $A \;$ の中で $i \;$ 番目に小さい要素)

ここで, a'_i がピボットであるとき

- $|A_1| = i 1, |A_2| = n i$
- ▶ $\therefore E[X_{A_1}] \le x_{i-1}$ かつ $E[X_{A_2}] \le x_{n-i}$

したがって, n > 1 のとき

$$x_n \le \sum_{i=1}^n (n-1+x_{i-1}+x_{n-i})\frac{1}{n}$$

 $n \ge 1$ のとき, $x_n = \mathsf{E}[X_A]$ となるような入力 A を考えてみると

$$x_n = \sum_{i=1}^n \mathsf{E}[X_A \mid a_i' \;$$
がピボット $] \frac{1}{n}$ (ただし, $a_i' \;$ は $A \;$ の中で $i \;$ 番目に小さい要素)

ここで, a'_i がピボットであるとき

- $|A_1| = i 1, |A_2| = n i$
- ▶ $:: E[X_{A_1}] \le x_{i-1}$ かつ $E[X_{A_2}] \le x_{n-i}$

したがって, n > 1 のとき

$$x_n \le \sum_{i=1}^n (n-1+x_{i-1}+x_{n-i})\frac{1}{n} = n-1+\sum_{i=0}^{n-1} \frac{2}{n}x_i$$

x_n に関して得られた漸化式

$$x_0 = 0$$
 $x_n \le n - 1 + \sum_{i=0}^{n-1} \frac{2}{n} x_i \quad (n \ge 1)$

x_n に関して得られた漸化式

$$x_0 = 0$$
 $x_n \le n - 1 + \sum_{i=0}^{n-1} \frac{2}{n} x_i \quad (n \ge 1)$

ここで,次の漸化式を満たす数列 $\{t_n\}_{n\geq 0}$ を考える

$$t_0 = 0$$

 $t_n = n - 1 + \sum_{i=0}^{n-1} \frac{2}{n} t_i \quad (n \ge 1)$

x_n に関して得られた漸化式

$$x_0 = 0$$

$$x_n \le n - 1 + \sum_{i=0}^{n-1} \frac{2}{n} x_i \quad (n \ge 1)$$

ここで、次の漸化式を満たす数列 $\{t_n\}_{n\geq 0}$ を考える

$$t_0 = 0$$

 $t_n = n - 1 + \sum_{i=0}^{n-1} \frac{2}{n} t_i \quad (n \ge 1)$

▶ このとき, 任意の $n \ge 0$ に対して次が成り立つ (演習問題)

$$x_n \le t_n$$

▶ つまり, t_n の上界が分かれば, x_n の上界となる

漸化式を解く (1)

$$t_n = n - 1 + \sum_{i=0}^{n-1} \frac{2}{n} t_i \quad (n \ge 1)$$

漸化式を解く(1)

$$t_n = n - 1 + \sum_{i=0}^{n-1} \frac{2}{n} t_i \quad (n \ge 1)$$

この式において,添え字をずらしたものを考えると

$$t_{n+1} = n + \sum_{i=0}^{n} \frac{2}{n+1} t_i \quad (n \ge 0)$$

漸化式を解く (1)

$$t_n = n - 1 + \sum_{i=0}^{n-1} \frac{2}{n} t_i \quad (n \ge 1)$$

この式において,添え字をずらしたものを考えると

$$t_{n+1} = n + \sum_{i=0}^{n} \frac{2}{n+1} t_i \quad (n \ge 0)$$

これら2つの式を変形すると

$$nt_n = (n-1)n + \sum_{i=0}^{n-1} 2t_i \quad (n \ge 1)$$

$$(n+1)t_{n+1} = n(n+1) + \sum_{i=0}^{n} 2t_i \quad (n \ge 0)$$

漸化式を解く (1)

$$t_n = n - 1 + \sum_{i=0}^{n-1} \frac{2}{n} t_i \quad (n \ge 1)$$

この式において,添え字をずらしたものを考えると

$$t_{n+1} = n + \sum_{i=0}^{n} \frac{2}{n+1} t_i \quad (n \ge 0)$$

これら2つの式を変形すると

$$nt_n = (n-1)n + \sum_{i=0}^{n-1} 2t_i \quad (n \ge 1)$$

$$(n+1)t_{n+1} = n(n+1) + \sum_{i=0}^{n} 2t_i \quad (n \ge 0)$$

下から上を引くと, $n \ge 1$ のとき,

$$(n+1)t_{n+1} - nt_n = 2n + 2t_n$$

整理すると, $n \ge 1$ のとき,

$$(n+1)t_{n+1} = 2n + (n+2)t_n$$

整理すると, $n \ge 1$ のとき,

$$(n+1)t_{n+1} = 2n + (n+2)t_n$$

両辺を 2(n+1)(n+2) で割ると, $n \ge 1$ のとき,

$$\frac{t_{n+1}}{2(n+2)} = \frac{n}{(n+1)(n+2)} + \frac{t_n}{2(n+1)}$$

整理すると, $n \ge 1$ のとき,

$$(n+1)t_{n+1} = 2n + (n+2)t_n$$

両辺を 2(n+1)(n+2) で割ると, $n \ge 1$ のとき,

$$\frac{t_{n+1}}{2(n+2)} = \frac{n}{(n+1)(n+2)} + \frac{t_n}{2(n+1)}$$

ここで, $s_n = \frac{t_n}{2(n+1)}$ と置くと, 得られる漸化式は

$$s_0 = \frac{t_0}{2(0+1)} = 0$$

$$s_1 = \frac{t_1}{2(1+1)} = 0$$

$$s_{n+1} = \frac{2}{n+2} - \frac{1}{n+1} + s_n \quad (n \ge 1)$$

整理すると, $n \ge 1$ のとき,

$$(n+1)t_{n+1} = 2n + (n+2)t_n$$

両辺を 2(n+1)(n+2) で割ると, $n \ge 1$ のとき,

$$\frac{t_{n+1}}{2(n+2)} = \frac{n}{(n+1)(n+2)} + \frac{t_n}{2(n+1)}$$

ここで, $s_n = \frac{t_n}{2(n+1)}$ と置くと, 得られる漸化式は

$$s_0 = \frac{t_0}{2(0+1)} = 0$$

$$s_1 = \frac{t_1}{2(1+1)} = 0$$

$$s_{n+1} = \frac{2}{n+2} - \frac{1}{n+1} + s_n \quad (n \ge 1)$$

解けそうな形に近づいてきた

$$n \ge 2$$
 のとき,

$$s_n = \frac{2}{n+1} - \frac{1}{n} + s_{n-1}$$

$$n \ge 2$$
 のとき,

$$s_n = \frac{2}{n+1} - \frac{1}{n} + s_{n-1}$$
$$= \left(\frac{2}{n+1} - \frac{1}{n}\right) + \left(\frac{2}{n} - \frac{1}{n-1}\right) + s_{n-2}$$

 $n \ge 2$ のとき,

$$s_n = \frac{2}{n+1} - \frac{1}{n} + s_{n-1}$$

$$= \left(\frac{2}{n+1} - \frac{1}{n}\right) + \left(\frac{2}{n} - \frac{1}{n-1}\right) + s_{n-2}$$

$$= \left(\frac{2}{n+1} - \frac{1}{n}\right) + \left(\frac{2}{n} - \frac{1}{n-1}\right) + \dots + \left(\frac{2}{3} - \frac{1}{2}\right) + s_1$$

 $n \ge 2$ のとき,

$$s_n = \frac{2}{n+1} - \frac{1}{n} + s_{n-1}$$

$$= \left(\frac{2}{n+1} - \frac{1}{n}\right) + \left(\frac{2}{n} - \frac{1}{n-1}\right) + s_{n-2}$$

$$= \left(\frac{2}{n+1} - \frac{1}{n}\right) + \left(\frac{2}{n} - \frac{1}{n-1}\right) + \dots + \left(\frac{2}{3} - \frac{1}{2}\right) + s_1$$

$$= \frac{2}{n+1} + \frac{1}{n} + \frac{1}{n-1} + \dots + \frac{1}{3} - \frac{1}{2}$$

 $n \ge 2$ のとき,

$$s_{n} = \frac{2}{n+1} - \frac{1}{n} + s_{n-1}$$

$$= \left(\frac{2}{n+1} - \frac{1}{n}\right) + \left(\frac{2}{n} - \frac{1}{n-1}\right) + s_{n-2}$$

$$= \left(\frac{2}{n+1} - \frac{1}{n}\right) + \left(\frac{2}{n} - \frac{1}{n-1}\right) + \dots + \left(\frac{2}{3} - \frac{1}{2}\right) + s_{1}$$

$$= \frac{2}{n+1} + \frac{1}{n} + \frac{1}{n-1} + \dots + \frac{1}{3} - \frac{1}{2}$$

$$= \frac{1}{n+1} + H_{n+1} - \frac{1}{2} - 1 - \frac{1}{2}$$

復習: $H_{n+1} = 1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{n+1}$ (調和数)

 $n \ge 2$ のとき,

$$s_{n} = \frac{2}{n+1} - \frac{1}{n} + s_{n-1}$$

$$= \left(\frac{2}{n+1} - \frac{1}{n}\right) + \left(\frac{2}{n} - \frac{1}{n-1}\right) + s_{n-2}$$

$$= \left(\frac{2}{n+1} - \frac{1}{n}\right) + \left(\frac{2}{n} - \frac{1}{n-1}\right) + \dots + \left(\frac{2}{3} - \frac{1}{2}\right) + s_{1}$$

$$= \frac{2}{n+1} + \frac{1}{n} + \frac{1}{n-1} + \dots + \frac{1}{3} - \frac{1}{2}$$

$$= \frac{1}{n+1} + H_{n+1} - \frac{1}{2} - 1 - \frac{1}{2}$$

$$= H_{n+1} + \frac{1}{n+1} - 2$$

復習: $H_{n+1} = 1 + \frac{1}{2} + \dots + \frac{1}{n+1}$ (調和数)

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$s_n = H_{n+1} + \frac{1}{n+1} - 2$$

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$s_n = H_{n+1} + \frac{1}{n+1} - 2$$

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$t_n = 2(n+1)s_n = 2(n+1)H_{n+1} + 2 - 4(n+1)$$

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$s_n = H_{n+1} + \frac{1}{n+1} - 2$$

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$t_n = 2(n+1)s_n = 2(n+1)H_{n+1} + 2 - 4(n+1)$$

$$x_n \le t_n = 2(n+1)H_{n+1} + 2 - 4(n+1)$$

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$s_n = H_{n+1} + \frac{1}{n+1} - 2$$

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$t_n = 2(n+1)s_n = 2(n+1)H_{n+1} + 2 - 4(n+1)$$

$$x_n \le t_n = 2(n+1)H_{n+1} + 2 - 4(n+1)$$

$$H_{n+1} \le 1 + \ln(n+1)$$
 なので (第8回の演習問題)

$$x_n < 2(n+1)(1+\ln(n+1))+2-4(n+1)$$

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$s_n = H_{n+1} + \frac{1}{n+1} - 2$$

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$t_n = 2(n+1)s_n = 2(n+1)H_{n+1} + 2 - 4(n+1)$$

$$x_n \le t_n = 2(n+1)H_{n+1} + 2 - 4(n+1)$$

$$H_{n+1} \le 1 + \ln(n+1)$$
 なので (第8回の演習問題)

$$x_n \le 2(n+1)(1+\ln(n+1))+2-4(n+1)$$

= $2(n+1)\ln(n+1)-2n$

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$s_n = H_{n+1} + \frac{1}{n+1} - 2$$

したがって, $n \ge 0$ に対して,

$$t_n = 2(n+1)s_n = 2(n+1)H_{n+1} + 2 - 4(n+1)$$

$$x_n \le t_n = 2(n+1)H_{n+1} + 2 - 4(n+1)$$

$$H_{n+1} \le 1 + \ln(n+1)$$
 なので (第8回の演習問題)

$$x_n \le 2(n+1)(1+\ln(n+1))+2-4(n+1)$$

= $2(n+1)\ln(n+1)-2n = O(n\log n)$

乱択クイックソートの解析:まとめ

ここまでで分かったこと

任意の $n \ge 0$ と, |A| = n であるような任意の入力 A に対して

$$\mathsf{E}[X_A] \le 2(n+1)\ln(n+1)$$

乱択クイックソートの解析:まとめ

ここまでで分かったこと

任意の $n \ge 0$ と, |A| = n であるような任意の入力 A に対して

$$\mathsf{E}[X_A] \le 2(n+1)\ln(n+1)$$

したがって, マルコフの不等式を適用してみると

$$\Pr(X_A \ge 4(n+1)\ln(n+1)) \le \frac{\mathsf{E}[X_A]}{4(n+1)\ln(n+1)}$$
$$\le \frac{2(n+1)\ln(n+1)}{4(n+1)\ln(n+1)} = \frac{1}{2}$$

ightharpoonup つまり、比較回数が $4(n+1)\ln(n+1)$ を超える確率は高くない

乱択クイックソートの解析: まとめ

ここまでで分かったこと

任意の $n \ge 0$ と, |A| = n であるような任意の入力 A に対して

$$\mathsf{E}[X_A] \le 2(n+1)\ln(n+1)$$

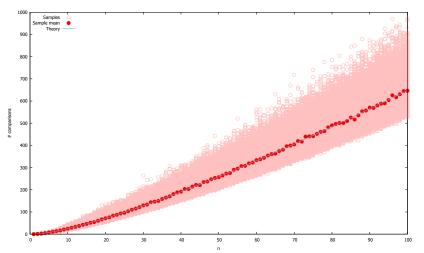
したがって、マルコフの不等式を適用してみると

$$\Pr(X_A \ge 4(n+1)\ln(n+1)) \le \frac{\mathsf{E}[X_A]}{4(n+1)\ln(n+1)}$$
$$\le \frac{2(n+1)\ln(n+1)}{4(n+1)\ln(n+1)} = \frac{1}{2}$$

- ▶ つまり、比較回数が 4(n+1) ln(n+1) を超える確率は高くない
- ▶ 「チェルノフ上界の技法」を用いると, $n \to \infty$ のとき, この確率が 0 に収束することを証明できる (ちょっと面倒で, 他のアイディアも必要なので, 省略)

クイックソート:実験してみた(1)再掲

各 n に対して,入力を $(n, n-1, \ldots, 1)$ として,5050 回実行



青い線 は $t_n = 2(n+1)H_{n+1} + 2 - 4(n+1)$ を示している

目次

1 前進問題

2 乱択クイックソート

3 今日のまとめ

今日の目標

今日の目標

典型的な乱択アルゴリズムの解析ができるようになる

- ▶ 前進問題
- ▶ 乱択クイックソート

目次

1 前進問題

2 乱択クイックソート

3 今日のまとめ