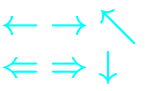


Algorithmen und Datenstrukturen (Th. Ottmann und P. Widmayer)

Folien: Suchverfahren

Autor: Stefan Edelkamp / Sven Schuierer

Institut für Informatik
Georges-Köhler-Allee
Albert-Ludwigs-Universität Freiburg



Überblick

Problemstellung

Binäre Suche

Fibonacci-Suche

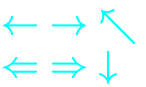
Exponentielle Suche

Interpolationssuche

Das Auswahlproblem

Selbstanordnende lineare Listen

2 Problemstellung



Problem: Gegeben Folge $F = (a_1, \dots, a_n)$. Finde das Element mit Schlüssel k .

Rahmen:

```
class SearchAlgorithm {
    static int searchb(Orderable A[], Orderable k) {
        return search(A,k);
    }
}
```

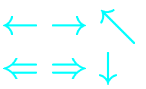
Einfachstes Verfahren: Sequentielle, lineare Suche

```
class SequentialSearch extends SearchAlgorithm {
    public static int search(Orderable A[],Orderable k){
        /* Durchsucht A[1], ..., A[n] nach Element k und
           liefert den Index i mit A[i] = k; -1 sonst */
        A[0] = k; // Stopper
        int i = A.length;
        do i--; while (!A[i].equal(k));
        if (i != 0) // A[i] ist gesuchtes Element
            return i;
        else // es gibt kein Element mit Schluessel k
            return -1;
    }
}
```

Analyse:

- schlechtester Fall: $n + 1$

- im Mittel: $\frac{1}{n} \sum_{i=1}^n i = \frac{1}{n} \frac{n(n+1)}{2} = \frac{n+1}{2}$



Klasse

```
class BinarySearch extends SearchAlgorithm
```

Hauptroutine

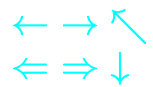
```
public static int search(Orderable A[], Orderable k){
    /* Durchsucht A[1], ..., A[n] nach Element k und
       liefert den groessten Index i >= 1 mit
       A[i] <= k; 0 sonst */
    int n = A.length;
    return search(A, 1, n, k);
}
```

Rekursiver Aufruf

```
public static int search
(Orderable A[], int l, int r, Orderable k){
    /* Durchsucht A[1], ..., A[n] nach Element k
       und liefert den groessten Index
       l <= i <= r mit A[i] <= k; l-1 sonst */
    if (l > r) // Suche erfolglos
        return l-1;

    int m = (l + r) / 2;
    if (k.less(A[m]))
        return search(A, l, m - 1, k);
    if (k.greater(A[m]))
        return search(A, m + 1, r, k);
    else // A[m] = k
        return m;
}
```

Binäre Suche ohne Rekursion

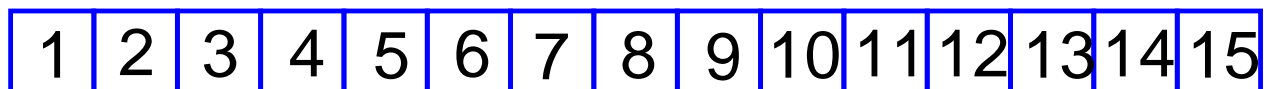
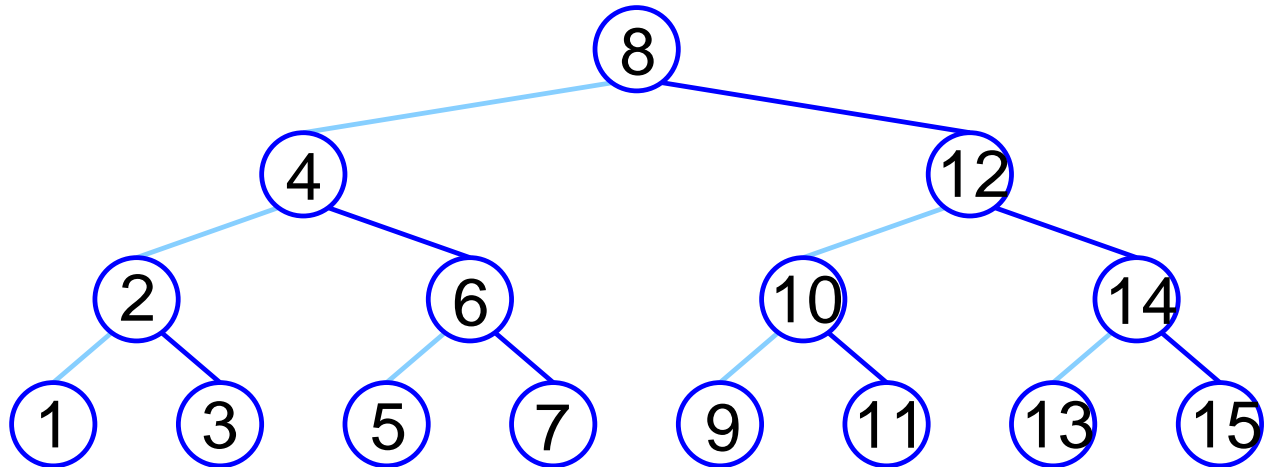


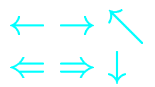
```
public static int search(Orderable A[], Orderable k) {
    int n = A.length, l = 1, r = n;
    while (l <= r) {
        int m = (l + r) / 2;
        if (k.less(A[m])) { r = m - 1; }
        else if (k.greater(A[m])) { l = m + 1; }
        else return m;
    }
    return l-1;
}
```

Annahme: Binärer Vergl.-Operator mit 3 Ausgängen

Worst Case ($n = 2^k - 1$): bei $k = \log(n + 1)$ Vergl.

Average Case ($n = 2^k - 1$):





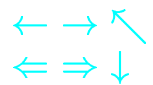
Auswertung: $\sum_{i=1}^k i2^{i-1}$

$$\begin{array}{rcl} & 1 \cdot 2^{k-1} & = 2^k - 2^{k-1} \\ & \vdots & = \vdots \\ & 1 \cdot 2^1 + \dots + 1 \cdot 2^{k-1} & = 2^k - 2 \\ \underline{1 \cdot 2^0 + 1 \cdot 2^1 + \dots + 1 \cdot 2^{k-1}} & & = \underline{2^k - 1} \\ & & = k2^k - 2^k + 1 \end{array}$$

Erwartungswert:

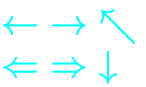
$$\begin{aligned} E &= \left(\sum_{i=1}^k i2^{i-1} \right) / n \\ &= (k2^k - 2^k + 1) / n \\ &= ((n+1) \log(n+1)) / n - (n+1) / n + 1 / n \\ &= (n+1) \log(n+1) / n \approx \log(n+1) - 1 \end{aligned}$$

Implementation



```
public static int search(Iterable A[], Iterable k){
    /* Durchsucht A[1], ..., A[n] nach Element k und
       liefert den Index i mit A[i] = k; -1 sonst */
    int n = A.length-1;
    int fibMinus2 = 1, fibMinus1 = 1, fib = 2;
    while (fib - 1 < n) {
        fibMinus2 = fibMinus1;
        fibMinus1 = fib;
        fib       = fibMinus1 + fibMinus2;
    }
    int offset = 0;
    while (fib > 1) {
        /* Durchsuche den Bereich [offset+1,offset+fib-1]
           nach Schlüssel k (Falls fib = 2, dann besteht
           [offset+1,offset+fib-1] aus einem Element!) */
        int m = min(offset + fibMinus2,n);
        if (k.less(A[m])) {
            // Durchsuche [offset+1,offset+fibMinus2-1]
            fib       = fibMinus2;
            fibMinus1 = fibMinus1 - fibMinus2;
            fibMinus2 = fib - fibMinus1;
        }
        else if (k.greater(A[m])) {
            // Durchsuche [offset+fibMinus2+1,offset+fib-1]
            offset    = m;
            fib       = fibMinus1;
            fibMinus1 = fibMinus2;
            fibMinus2 = fib - fibMinus1;
        }
        else // A[m] = k
            return m;
    }
    return -1;
}
```


5 Exponentielle Suche



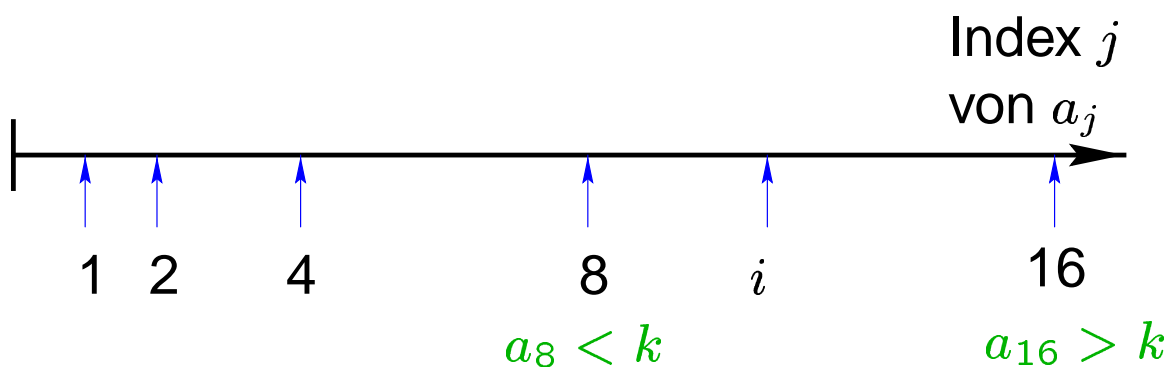
Annahme: n sehr groß, i mit $a_i = k$ klein

Denke-Zahl-Aus: Logarithmische Anzahl von Fragen

Eingabe: Sortierte Folge a_1, \dots, a_n , Schlüssel k

Ausgabe: Index i mit $a_i = k$

```
j = 1;
while (k > a_j) j = 2*j;
return search (a, j/2, j, k);
```

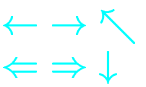


Analyse:

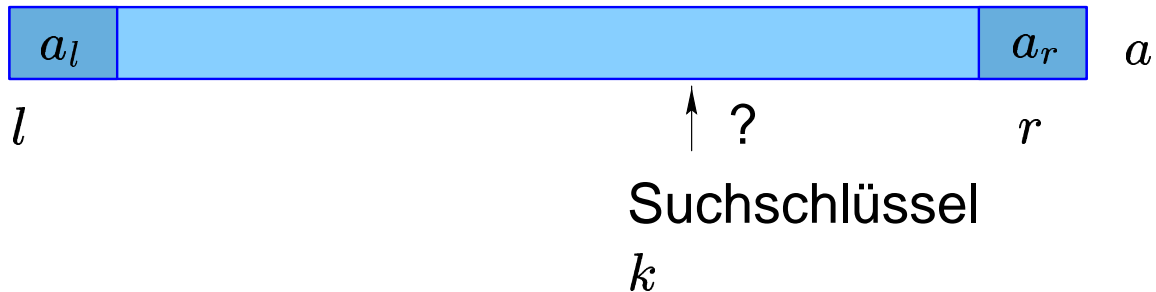
- $a_j \geq k$: $\lceil \log i \rceil$
- Binäre Suche: $2 \lceil \log(i/2 + 1) \rceil$

Gesamtaufwand: $O(\log i)$

6 Interpolationssuche



Idee: Suche von Namen im Telefonbuch, z.B. Bayer und Zimmermann



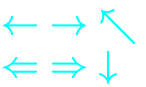
Erwartete Position von k (bei Gleichverteilung aller gespeicherten Schlüssel):

$$l + (r - l) \frac{k - a_l}{a_r - a_l}$$

Analyse:

- im schlechtesten Fall: $O(n)$
- im Mittel bei Gleichverteilung: $O(\log \log n)$

7 Das Auswahlproblem



Problem: Finde das i -kleinste Element in einer Liste F mit n Elementen

Naive Lösung

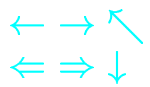
```
j = 0
while (j < i)
    bestimme kleinstes Element a_{min}
    entferne a_{min} aus F;
    j = j + 1;
return a_{min}
```

Anzahl der Schritte: $O(i \cdot n)$ für $i = n/2$ (Median):
 $O(n^2)$ (Sortieren ist besser)

Verfahren mit Heap

```
verwandle F in einen min-Heap
j = 0;
while (j < i)
    a_{min} = delete-min(F);
    j = j + 1;
return a_{min}
```

Anzahl der Schritte: $O(n + i \cdot \log n)$
für $i = n/2$ (Median): $O(n \log n)$

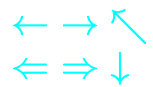


Basisklasse:

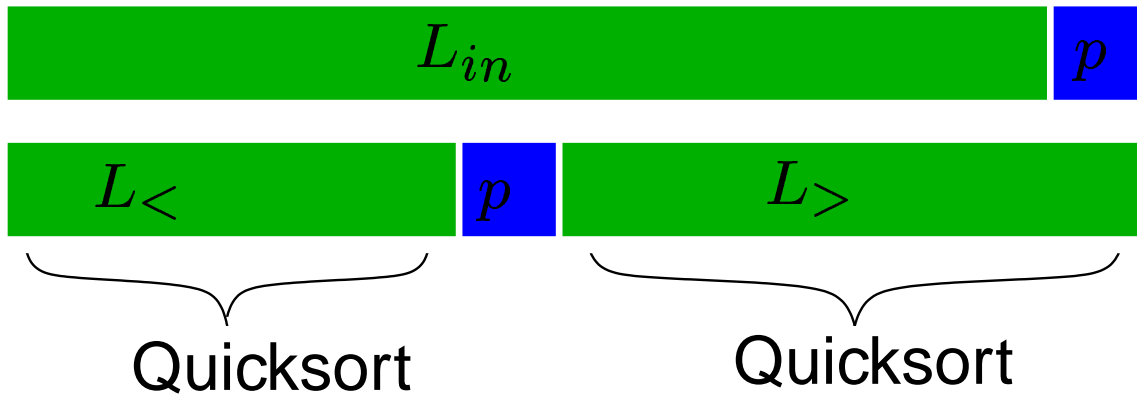
```
class SelectAlgorithm {
    static void swap (Object A[], int i, int j) {
        Object o = A[i]; A[i] = A[j]; A[j] = o;
    }
    static void select (Orderable A[], int i) {
        IthElement.select(A, i);
    }
    static void printArray (Orderable A[]) {
        for (int i = 1; i < A.length; i++)
            System.out.print(A[i].toString()+" ");
        System.out.println();
    }
}
```

In IthElement extends SelectAlgorithm:

```
public static Orderable select(Orderable A[],int i){
    // Suche das i-groesste Element in A[1],...,A[n]
    int n = A.length - 1;
    A [0].minKey(); // Stopper
    if (i <= n) return A[selectIndex (A, i, 1, n)];
    return A[0];
}
```

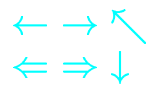


Idee: Aufteilung von $F = (a_1, \dots, a_n)$ in zwei Gruppen bzgl. Pivotelement p (Quicksort)



```
public static int selectIndex
  (Orderable A[],int i,int l,int r) {
  // Suche den Index des i-groessten Elementes
  // in A[l],...,A[r]
  if (r > l) {
    int p = pivotElement(A, l, r);
    int m = Quicksort.divide(A, l, r, p);
    if (i <= m - 1)
      return selectIndex (A, i, l, m - 1);
    return selectIndex (A, i - (m - 1), m, r);
  }
  else return l;
}
```

Nur **eine** der zwei durch Aufteilung entstandenen Folgen wird weiter betrachtet.



1. $p = a_r$ folgt $T(n) \leq T(n - 1) + O(n)$

Laufzeit im schlimmsten Fall: $O(n^2)$

Beispiel: Auswahl des Minimums in aufsteigend sortierter Folge

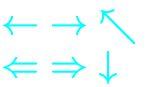
2. Randomisiert

$p =$ ein zufälliges Element aus a_1, \dots, a_n

3. Median-of-Median

Bestimme Pivotelement als Median von Medianen von 5-er Gruppen

\Rightarrow lineare Komplexität



MF-Regel (Move-to-front): Mache ein Element zum ersten Element der Liste, nachdem auf das Element (als Ergebnis einer erfolgreichen Suche) zugegriffen wurde.

T-Regel (Transpose): Vertausche ein Element mit dem unmittelbar vorangehenden, nachdem auf das Element zugegriffen wurde.

FC-Regel (Frequency Count): Nach jedem Zugriff auf ein Element wird dessen Häufigkeitszähler um 1 erhöht. Ferner wird die Liste nach jedem Zugriff neu geordnet und zwar so, daß die Häufigkeitszähler der Elemente in absteigender Reihenfolge sind.

Beispiel Liste $L = \{1, 2, 3, 4, 5, 6, 7\}$.

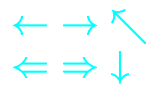
a) Greife 10x nacheinander auf $1, \dots, 7$ zu.

b) Greife 10x auf 1, dann zehnmals auf 2, usw. zu.

$$\text{MTF: a) } \frac{7 \cdot 8}{2} + 7 \cdot 9 \cdot 7 = 6.7 \quad \text{b) } \frac{7 \cdot 8}{2} + 9 \cdot 7 \cdot 1 = 1.3$$

Durchschnittliche (statischen) Zugriffskosten:

$$(10 \cdot \sum_{i=1}^7 i) / 70 = 4$$



Experimente: MTF besser als T und FC (Übung)

Ziel: Vergleich MTF mit beliebiger Strategie

$s = s_1 s_2 s_3 \dots s_m$: Folge von Suchanfragen

A : Verfahren zur Selbstanordnung

$C_A(s) = \sum_{i=1}^m C_A(s_i)$: Kosten zur Verarbeitung von s

$V_A(s) = \sum_{i=1}^m V_A(s_i)$: # Vertauschungen nach vorn

$H_A(s) = \sum_{i=1}^m H_A(s_i)$: # Vertauschungen n. hinten

Bemerkung: Für MTF-, T- und FC-Regel gilt:

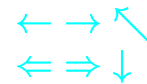
$$H_{MTF}(s) = H_T(s) = H_{FC}(s) = 0$$

Weiterhin: $V_A(s) \leq C_A(s) - m$.

Satz: Für jeden Algorithmus A zur Selbstanordnung von Listen und für jede Folge s von m Zugriffsoperationen gilt

$$C_{MTF}(s) \leq 2 \cdot C_A(s) + H_A(s) - V_A(s) - m.$$

D.h. (grob) MTF-Regel höchstens doppelt so schlecht ist wie jeder andere Algorithmus zur Selbstanordnung von Listen.



Überblick, [2](#)

Amortisierung, [18](#)

Analyse, [6](#)

Das Auswahlproblem, [11](#)

Exkurs: Simulation einer Schlange durch zwei Stapel, [20](#)

Exponentielle Suche, [9](#)

Fibonacci-Suche, [7](#)

Frequency Count, [16](#)

Implementation, [8](#), [21](#), [22](#)

Implementation (Rahmen), [12](#)

Interpolationssuche, [10](#)

Median-of-Median, [15](#)

Move-To-Front Analyse, [24](#)

Potentialfunktion, [23](#)

Problemstellung, [3](#)

Selbstanordnende lineare Listen, [16](#)

Wahl des Pivotelements, [14](#)