Verschmelzen von Sortierten Listen

Gedankenexperiment:

- 2 Personen teilen sich die Sortieraugabe
- Jeder sortiert die Hälfte der Eingabeliste z.b. Insertion-Sort, Bubble-Sort, . . .
- Zuletzt müssen die beiden sortierten Teillisten gemerged werden.

Algorithmus zum verschmelzen von Listen benötigt

```
Algorithm 1: Merge(A, I, m, r)
Data: Sorted partial lists A[I], \ldots, A[m] and A[m+1], \ldots, A[r]
Result: Sorted list in A[I], \ldots, A[r]
i = 1; j = m + 1; k = 1;
while (i \le m) and (j \le r) do
   if (A[i] \leq A[j]) then
      B[k] = A[i]; i = i + 1;
   else
    |B[k] = A[j]; j = j + 1;
   end
   k = k + 1
end
if (i > m) then
   for h = i \dots r do
    |B[k+h-j]=A[h]
   end
else
   for h = i \dots m do
     |B[k+h-i]=A[h]
   end
end
for h = 1, \ldots, r do
   A[h] = B[h]
end
```

Verschmelzen von Sortierten Listen

Aufwand für unser Gedankenexperiment:

- Jeder sortiert die Hälfte der Eingabeliste Insertion-Sort Aufwand: $2 \cdot \left(\frac{n}{2}\right)^2 = \frac{n^2}{2}$
- Verschmelzen kostet $\mathcal{O}(n)$, ist also vernachlässigbar
- → doppelt so schnell wie sortieren mit Insertion-Sort

Idee: Wiederholtes Teilen der Liste, macht die Prozedur immer schneller

→ Sortieren lässt sich durch divide and conquer lösen.

Merge-Sort

Idee: Falls Liste mehr als 1 Element hat, teile sie in der Mitte Sortiere die zwei Teillisten *recursiv* Verschmelze die sortierten Teillisten

```
Algorithm 2: Merge-Sort(A, I, r)
```

Data: List A, to-be-sorted Interval $I \dots r$ **Result**: Sorted partial list in $A[I], \dots, A[r]$

if l < r then

```
m = \lfloor (l+r)/2 \rfloor;
Merge-Sort(A, I, m);
Merge-Sort(A, m+1, r);
Merge(A, I, m, r);
```

end

Aufwand für Merge-Sort

Der Aufwand für Merge-Sort liegt in $\mathcal{O}(n \log n)$ Intuitive Herleitung siehe Tafel

Formeller Beweis kann mit vollständiger Induktion geführt werden.

Ausgangspunkt: Sei T(n) die Zeit um eine Liste der Länge n zu sortieren, dann gilt (mit geeigneter Konstante c):

$$T(n) = \begin{cases} c & n = 1\\ T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + c \cdot n & n > 1 \end{cases}$$

Aufgabe: Benutze dies um zu beweisen, dass $T(n) \leq 3c \cdot n \cdot \log_2(n)$.

Quicksort

Idee: Wähle ein Pivotelemnt x, Partitioniere die Liste, so dass Elemente > xs recht von x stehen, Elemente < x links.

```
Algorithm 3: Quicksort(A, I, r)
```

Data: List A, to-be-sorted Interval $I \dots r$ **Result**: Sorted partial list in $A[I], \dots, A[r]$

if l < r then

```
p = r;

p = Partition(A, I, r, p);

Quicksort(A, I, p-1);

Quicksort(A, p, r);
```

end

Quicksort

Algorithm 4: Partition(A, I, r, p)

Data: List A, Interval *I* . . . *r*, pivot pos. *p*

```
Result: Pivot position i; Partitioned list A[I], ..., A[r] i = I - 1; i = r;
```

```
X = I - I; J = I,

X = A[p]; swap A[p], A[r]; // park pivot in position I

repeat
```

```
repeat i = i + 1;
```

```
until A[i] \ge x;

repeat

|j = j - 1;

until A[j] \le x or j < i;

if i < j then
```

| swap A[i], A[j] end

until $i \ge j$; swap A[i], A[r]; // correct position of pivot is i **return** i;

Rechenaufwand für Partition ist linear.

Quicksort

Algorithm 5: Qicksort(A, I, r)

Data: List A, to-be-sorted Interval $I \dots r$

Result: Sorted partial list in $A[I], \ldots, A[r]$

```
if l < r then
```

```
p = r;

p = Partition(A, I, r, p);

Quicksort(A, I, p-1);

Quicksort(A, p, r);
```

end

Vergleich Sortierverfahren

Worst case and average run time are no the only important criteria

- Stability: Equal elements are not reordered
- In place: Requires little extra space
- Nearly sorted lists should take only $\mathcal{O}(n)$ time

| | • | |
|-----------|-------------------------------|--------------------------------------|
| | • | Disadvantage |
| insertion | $\Theta(N)$ for nearly sorted | $\Theta(N^2)$ otherwise |
| bubble | $\Theta(N)$ for nearly sorted | $\Theta(N^2)$ otherwise |
| | | $\mathcal{O}(N)$ extra space |
| quick | $\Theta(N \ln N)$ average | $\Theta(N^2)$ worst case, not stable |

Lineare Sortierverfahren

Im Allgemeinen lässt sich Sortieren nicht schneller als $\mathcal{O}(n \log n)$ lösen.

Daten mit bekanntem (kleinen) Wertebereich (e.g. Integers in [0, ..., m]) können aber in $\mathcal{O}(n)$ sortiert werden.

Bucketsort: Verteile n Daten auf m+1 "Buckets", sammle Buckets der Reihe nach ein.

Radixsort: Für Worte der Länge / über einem fixen Alphabet: Sortiere (Bucketsort) nach erstem Buchstaben, sortiere dann jede subliste nach dem zweiten Buchsteben, etc.

Ebenso für Zahlen sortiere nach der ersten, zweiten, ..., Ziffer.

Binäre Suche

- Naive Suche in einer Liste durchläuft die Liste der Reieh nach
- Worst case (und average case) daher $\mathcal{O}(n)$.
- In sortierten Listen lässt sich viel schneller, in $\mathcal{O}(\log n)$ suchen.
- Binäre Suche halbiert das Suchinterval in jedem Schritt
- Telephonbücher wären unbrauchbar ohne sortiert zu sein.

```
Algorithm 6: BinarySearch(A, s, I, r)
Data: Sorted List A, search key s, Interval I...r
Result: Position of s, or 0 if not found
repeat
   m = |(I+r)/2|;
   if s < A[m] then
     r = m - 1:
   else
    I = m + 1;
   end
until s == A[m] or l > r;
if s == A[m] then
   return m;
else
   return 0;
```

end

Algorithm 7: InterpolationSearch(A, s, l, r)

Data: Sorted List *A*, search key *s*, Interval *l* . . . *r*

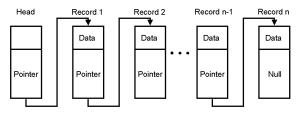
Result: Position of *s*, or 0 if not found **repeat**

```
repeat
    m = \lfloor (I + (r - I) \frac{s - \lfloor A[I] \rfloor}{A[I] - A[I]}) \rfloor;
    if s < A[m] then
     r=m-1:
    else
     I = m + 1:
    end
until s == A[m] or l > r;
if s == A[m] then
    return m;
else
    return 0;
end
```

- Interpolationssuche "rät" die Position von s durch Interpolation.
- Beschleunigung für gleichmässig verteilte Daten
- Worst case aber $\mathcal{O}(n)$!

Linked Lists and Arrays

- Arrays (Felder) erlauben "random access", i.e. direkten Zugriff auf das k-te Element
- Zum Einfügen und Löschen muss der gesamte Rest des Arrays verschoben werden
 - \rightarrow teure $\mathcal{O}(n)$ Operation
- Linked Lists erlauben einfaches Einfügen und Löschen (O(1))
- Nur sequenzieller Zugriff möglich
- random access $\mathcal{O}(n)$
- → keine binäre Suche möglich



Binäre Suchbäume

Binäre Bäume als Verallgemeinerung der linked List

x.key: Schlüssel x.data: weiter Daten

x.father: Zeiger auf Vater von x

x.left: linkes Kind von xx.right: rechtes Kind von x

Eigenschaft binärer Suchbaum:

Ist y im linken Unterbaum von x, dann $y.key \le x.key$ im rechten Unterbaum $y.key \ge x.key$

Suchen in Binärbäumen

```
Algorithm 8: Search(p, s)
```

Data: Binary tree with root p, search key s **Result**: Pointer to node containing s, or NULL if not found while $p \neq NULL$ and $p.key \neq s$ do | if s < p.key then | p = p.left; else | p = p.right;

end

return p;

end

Aufwand abhängig von der Höhe des Baums $\mathcal{O}(h(T))$

Tree Traversal

Aufgabe: Durchlaufe den Baum, besuche jede Node z.b. um die Daten auszugeben

- Gewöhnlich depth-first nicht breadth-first
- Drei Möglichkeiten für depth-first: pre-order, in-order, post-order
- Ausgabe eines binären Baums in-order ergibt sortierte Liste

Algorithm 9: InOrder(p) Data: Binary tree with root pResult: Visit every node to do something (function Visit()) if $p \neq NULL$ then InOrder(p.left); Visit(p); Inorder(p.right); end

Einfügen in Binären Bäumen

Einfügen einer neuen node q in den Baum

- Suche nach q.key um die richtige Stelle r zu finden
- attache q als Kind von r
- g wird also immer als Blatt

Aufwand wie Suche, i.e. $\mathcal{O}(h)$

```
Algorithm 10: Insert(root, q)
Data: Binary tree starting at root, new node q
r = NULL; p = root;
while p \neq NULL do
   r=p;
   if q.key < p.key then
      p = p.left;
   else
     p = p.right;
   end
end
q.father = r; q.left = NULL; q.right = NULL;
if r == NULL then
   root = q;
else
   if q.key < r.key then
       r.left = a;
   else
       r.right = q;
   end
end
```

Successor und Predecessor

Gegeben Node q finde den nächst grösseren (kleineren) Wert

- Predecessor: Grösster Wert im linken Subbaum
- Successor: Kleinster Wert im rechten Subbaum

```
Algorithm 11: Successor(q)
```

```
if q.right \neq NULL then

| return Minimum(q.right)
else

| p = q.father;
while p \neq NULL and q == p.right do

| q = p; p = p.father;
end
return p;
```

Entfernen aus Binären Bäumen

Etwas komplizierter als Einfügen, erfordert Fallunterscheidung

- 1. Fall q hat keine Kinder q kann einfach entfernt werden
- 2. Fall q hat ein Kind verbinde Kind von q mit dessen Vater
- 3. Fall q hat 2 Kinder

Finde Ersatzknoten für q: Entweder Predecessor oder Successor von qE.g. y ist Successor von qErsetze q durch y, verbinde Kind von y.right mit y.father

Aufwand wie Suche, i.e. $\mathcal{O}(h)$

Entfernen aus Binären Bäumen

Algorithm 12: Delete(*root*, *q*)

// continued ...

```
// ... continued
// connect child p of r with father of r, in order
if r.left \neq NULL then
   p = r.left;
else
 p = r.right;
end
if p \neq NULL then
   p.father = r.father
end
if r.father ==NULL then
   root = p; // new root p
else
   if r == r father left then
       r.father.left = p;
   else
       r.father.right = p
   end
end
Free memory of node r
```

AVL Bäume

- Einfügen und Insertieren führt zu unbalancierten Bäumen
- AVL-Bäume (wie auch Red-Black Bäume) sind höhenbalancierte Bäume
- Sei bal(v) = h(v.left) h(v.right) die Balance von v
- Ein AVL-Baum ist ein binärer Baum falls für alle Knoten v $bal(v) \in \{-1, 0, 1\}$
- Die Höhe eine AVL-Baums ist in $\mathcal{O}(\log n)$

Rebalancierung von AVL Bäume

- Einfügen und Insertieren führt zu unbalancierten Bäumen
- Nach jeder Insertion oder Deletion wird der Baum rebalanciert.
- Insertion und Deletion führt schlimmstenfalls zu eine Node mit $bal(v)=\pm 2$
- Es muss also nur eine kleine lokale Dis-balance ausgeglichen werden
- Dies erfolgt durch "Rotations" Operationen

 \rightarrow Tafel