

## Inhaltsverzeichnis

1. Laufzeiten.....	2
1.2 O-Notation.....	3
2. Sortieren.....	3
3. Lineare Datenstrukturen.....	6
3.1 Liste.....	6
3.2 Queues.....	6
3.3 Stack.....	7
4. Binärbäume.....	8
4.1 Suchbäume.....	9
4.2 AVL Bäume.....	9
5. Graphen.....	11
6. Greedy Algorithmen.....	13
7. Amortisierte Kostenanalyse.....	14
8. Priority.....	14
9. Rekursion.....	15
9.1 Master Theorem.....	17
9.2 Backtracking.....	17
9.3 Dynamische Programmierung.....	17

# 1. Laufzeiten

## Lineare Suche:

- Gesucht wird der Index einer Zahl  $x$  in einem **ungeordneten** Array
- alle Werte durchgehen und mit  $x$  vergleichen
- wird das Element gefunden kann abgebrochen werden
- Die lineare Suche benötigt im **Worst-case** eine **lineare Laufzeit** abhängig von Eingabegröße  $n$

## Binäre Suche:

- Gesucht wird der Index einer Zahl in einem (aufsteigend) **sortierten** Array
- In jedem Schritt wird das Element in der Mitte verglichen, ob es größer/kleiner gleich ist
- Nun lässt sich immer die Hälfte der Werte ausschließen
- Falls das Element enthalten ist wird es nach  **$\log_2(n)$**  Vergleichen gefunden
- Falls es nicht gefunden wird, wird irgendwann auf einem leeren Bereich gesucht
- Man weiß, dass es nicht enthalten war

## Die Laufzeit eines Algorithmus:

- Soll unabhängig vom System sein
- schwierig von der konkreten Eingabe zu bestimmen
- Konzept der Laufzeit abhängig der **Eingabelänge  $n$**  (wenn man sich auf z.B. Int Werte begrenzt ist ihre Größe Dauer zu Addition etc. Konstant)
- ... in **Best-case** (nicht sehr nützlich)
- ... in **Worst-case** (einfach zu bestimmen gute obere Schranke)
- ... in **Average-case** (etwas schwerer zu bestimmen)
- Eine Operation besteht aus einer maximalen Anzahl an Basisoperationen und die benötigen eine maximale konstante Zeit, wenn man von Ints ausgeht
- Für die Laufzeit lassen sich die Anzahl der Operationen zählen

## 1.2 O-Notation

Die O-Notation ist eine Laufzeitbeschreibung in Abhängigkeit von der Eingabegröße  $n$ .

Dabei beschreibt  $O(n)$  die obere Schranke:

- Ab einer gewissen Größe ist  $c \cdot O(n \mid n^3 \mid \log n \dots)$  ( $c$  konstant) immer größer als die echte Laufzeit

### Regeln:

- Produkt-regel:  $O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$
- Summen-regel:  $O(f) + O(g) = O(f + g)$
- Absorptions- regel:  $O(f + g) = O(f)$ , wenn  $g \in O(f)$

Zusätzlich beschreibt  $\Omega(n)$  eine **untere Schranke** und  $\Theta(n)$  einen **Durchschnittswert** in dem alle Werte liegen

## 2. Sortieren

Die untere Schranke für das sortieren eines Arrays im Worst-case ist

$\Omega(n \log(n))$  (Beweis über alle Permutationen in einem Binärbaum)

Algorithmus	Worst-Case	Best-Case	Average-Case	Bemerkungen
SelectionSort	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(n^2)$	$\mathcal{O}(n^2)$	
BubbleSort		$\mathcal{O}(n)$		
InsertionSort				
ShakerSort				
GnomeSort				
HeapSort	$\mathcal{O}(n \log(n))$	$\mathcal{O}(n \log(n))$	$\mathcal{O}(n \log(n))$	
MergeSort				rekursiv, $\mathcal{O}(n)$ zus. Platz
QuickSort	$\mathcal{O}(n^2)$			rekursiv

- Sortieren von Listen  $\Rightarrow$  **MergeSort**
- Kleine Arrays  $\Rightarrow$  **InsertionSort**
- Mittlere Arrays  $\Rightarrow$  **QuickSort**
  - bei kleinen Teilen zu **InsertionSort** wechseln.
- Große Arrays  $\Rightarrow$  **HeapSort**

### **Selectionsort**

- In jedem Durchlauf wird das größte/(kleinste) Element gesucht und an die erste,zweite... Stelle getauscht → schlechteste Version

### **Bubble-,Insertion-,Shakersort**

- In jedem Durchlauf werden immer nur die Nachbarn verglichen und getauscht, wird in einem Durchlauf nicht mehr getauscht kann gestoppt werden.

### **Gnomesort**

- Es wird nur eine Schleife genutzt
- $i$  und  $i+1$  haben keinen Fehler gehen nach rechts vor
- $i$  und  $i+1$  haben einen Fehler tausche und gehe nach links zurück

### **Heapsort**

*Ein Heap ist ein Binärbaum, bei dem der Wert des Vaters immer größer als der seiner Kinder ist.*

- Das Array kann einen Binärbaum darstellen (Vater  $i$  → Kinder  $2i+1|2$ )
- Wende auf jeden Knoten des Symbolisierten Arrays Heapify an → Man erhält einen Heap

In jeder Runde

- Trage die Wurzel als größtes Element in die Liste ein und entferne sie
- Tausche ein Blatt an die Stelle der Wurzel
- Wende Heapify auf die Wurzel an

#### **Heapify**

- Wird auf einen Knoten angewendet dabei müssen alle Knoten darunter die Heapbedingung erfüllen
- Hat der gewählte Knoten größere Kinder, dann tausche mit dem größten  
→ Gehe mit dem Knoten immer weiter runter bis dies nicht mehr der Fall ist

## Mergesort

- Rekursives Verfahren
- Ist die Größe der Element 2(arbiträr klein) sortiere (z.B. Bubblesort)
- Teile den zu sortierenden Teil in der Hälfte und rufe auf beide Mergesort auf
- Mische die Stapel zusammen man muss immer nur die obersten Elemente vergleichen
- Es wird zusätzlicher Speicher verbraucht, da viele Arrays genutzt werden müssen oder man legt das ganze in einer Liste an
- In jeder Ebene des Rekursionsbaums wird  $O(n)$  aufwand betrieben. Durch die Halbierung ist der Baum  $\log(2)$  tief → was zur Laufzeit führt

## Quicksort

- Rekursives Verfahren ohne zusätzlichen Speicher
- Wähle ein Element aus dem Array als **Pivot** Element
- Sortiere die größeren Elemente davor und die kleineren dahinter
- Rufe auf beiden Teilen wieder Quicksort auf
- Die Wahl des Pivot Element ist wichtig, wenn man das Maximum bzw. Minimum wählt ist es Selectionsort
- Somit wählt man das Pivot Element zufällig um nicht auf vorsortieren Arrays immer eine schlecht Laufzeit zu haben
- Oder man nutzt Clever Quicksort, welches die Mitte aus 3 Elementen nimmt → Damit lässt sich der Faktor etwas verbessern

## 3. Lineare Datenstrukturen

Die ADT lassen sich oft generisch für alle möglichen Datentypen nutzen um diese zu verwalten

### 3.1 Liste

- Einzelne Elemente vom Typ Item die kreuz und quer im Speicher stehen können
- Um eine Liste durchzugehen wird ein Iterator gebraucht, der durch alle Elemente geht

#### Einfache Liste ohne Durchlauf

Die Liste speichert Objekte der Klasse Data.

- `List()` - Leere Liste anlegen, Konstruktor
- `bool empty()` - prüfen, ob sie leer ist
- `Data front()` - erstes Element holen
- `void push_front(Data d)` - Element am Anfang hinzufügen
- `void pop_front()` - erstes Element löschen
- `Data back()` - letztes Element holen
- `void push_back(Data d)` - Element am Ende hinzufügen
- `void pop_back()` - letztes Element löschen
- `void insert(pos, Data d)` - Füge Element vor dem an Position pos ein
- `void erase(pos)` - Lösche das Element an Position pos

#### Die Attribute

- `head : Item`
- `tail : Item`

#### Die Klasse Item

##### ■ Attribute

- `data : Data`
- `next : Item`
- `prev : Item`

##### ■ Methoden

- `Item(d : Data)`
- `getData() : Data`
- `setData(d : Data)`
- `getNext() : Item`
- `setNext(n : Item)`
- `getPrev() : Item`
- `setPrev(n : Item)`

### 3.2 Queues

- Warteschlange bei der immer nur auf das zuerst hinzugefügte Element zugegriffen werden kann
- Reihenfolge ändert sich nur bei Priority Queues

#### Der ADT Queue

In der Queue werden Zeiger auf Elemente der Klasse Data gespeichert.

- `Queue()` erstellt eine leere Queue
- `isEmpty() : boolean` prüft, ob die Queue leer ist.
- `peek() : Data` gibt das erste Element zurück, ohne es zu entfernen.
- `enqueue(data : Data)` fügt ein Element am Ende der Queue hinzu
- `dequeue() : Data` nimmt das erste Element aus der Queue

### 3.3 Stack

- Stapel bei dem man immer nur auf das zuletzt hinzugefügte Element zugreifen kann

#### Der ADT Stack

In dem Stack werden Zeiger auf Elemente der Klasse Data gespeichert.

- `Stack()` erstellt einen leeren Stack
- `isEmpty()` : `boolean` prüft, ob der Stack leer ist.
- `top()` : Data gibt das oberste Element zurück, ohne es zu entfernen.
- `push(data : Data)` legt ein Element auf den Stack.
- `pop()` : Data nimmt das oberste Element vom Stack.

- Gut im arithmetische Ausdrücke zu überprüfen, Klammern zu zählen usw.

## 4. Binärbäume

### Rekursive Definition: Binärbaum

Ein **Binärbaum**  $T$  mit Werten aus  $\mathcal{V}$  ist

- entweder der **leere Baum**  $\perp$ ,
- ein einzelner **Knoten** ( $v$ ) mit  $v \in \mathcal{V}$ , genannt **Blatt**
- oder ein Tripel  $(L, v, R)$  mit einem Wert  $v \in \mathcal{V}$  und **zwei Binärbäumen**  $L$  und/oder  $R$ , den sogenannten **linken** und **rechten Teilbäumen**.

### Tiefe

- Wurzel Tiefe 0 sonst Anzahl der Vorgänger
- Hat ein Baum Tiefe  $d$ , dann hat er maximal  $2^{d+1}$

### Traverse

Postorder: Links Rechts Wurzel

*Rechts vom Knoten*

Preorder: Wurzel Links Rechts

*Links vom Knoten*

Inorder: Links Wurzel Rechts

*Unter dem Knoten*

## 4.1 Suchbäume

*Suchbäume sind Binärbäume, bei dem alle Werte im rechten Teilbaum größer sind alle Werte im Linken Teilbaum kleiner sind*

- Durch die Inorder Traverse lassen sich Suchbaum in aufsteigender Reihenfolge ausgeben
- In Suchbäumen sich einfach nach Werte suchen, indem man immer nur entscheidet ob das Element kleiner oder größer ist. Die Anzahl der Vergleiche hängt nur von der Tiefe ab
- Knoten werden als Blatt eingefügt da wo man sie beim Suchen erwarten würde
- Beim Löschen von Knoten die nicht Blätter sind, ersetzt man den gelöschten Knoten gegen den größten des rechten Teilbaums oder den kleinsten des linken



## 4.2 AVL Bäume

Ein Binärbaum heißt *Balanciert*, wenn sich die Tiefe jedes Knoten des linken und rechten Teilbaums um maximal 1 unterscheidet.

### Definition: Balancefaktor

Der **Balancefaktor**  $bal(v)$  eines Knotens  $v$  ist die Differenz der Höhe des linken Kindes und des rechten Kindes:

$$bal(v) = height(\text{linkes Kind von } v) - height(\text{rechtes Kind von } v).$$

Falls das entsprechende Kind nicht existiert wird die entsprechende Höhe auf -1 gesetzt.

Fibonacci-Bäume sind Balancierte Bäume mit minimaler Anzahl Knoten für ihre Tiefe dabei gilt:

### Lemma

Es gilt  $N(h) = f_{h+3} - 1$  für alle Höhen  $h$ .

### Satz

Ein balancierter Baum mit  $n$  Knoten hat eine Höhe von  $\mathcal{O}(\log(n))$ .

### AVL Bäume

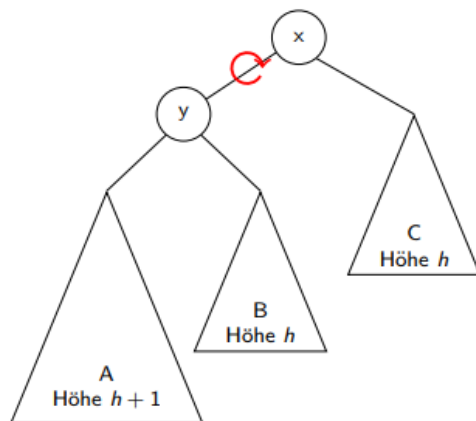
sind Balancierte Suchbäume

- Einfügen funktioniert wie bei der Binären Suche
- Nach dem Einfügen muss der Baum wieder balanciert werden, indem man die Faktoren auf dem Rückweg aktualisiert
- löschen Funktioniert auch wie oben, auf dem Rückweg muss dann auch wieder die Höhen aktualisiert werden
- Mit einer Operation Löschen bzw. Einfügen wird der Balancefaktor um maximal 1 geändert

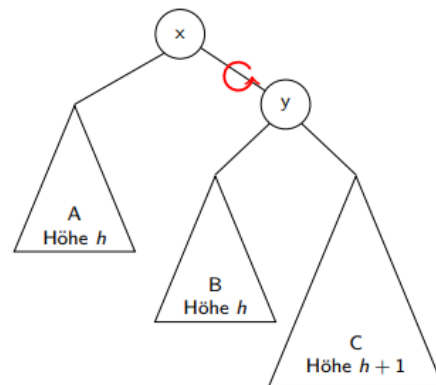
### ■ Insgesamt ergeben sich die folgenden Laufzeiten:

- Suche:  $\mathcal{O}(\log(n))$
- Einfügen:  $\mathcal{O}(\log(n))$
- Löschen:  $\mathcal{O}(\log(n))$

## AVL Bäume balancieren



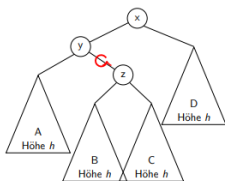
- $bal(x) = 2$
- $bal(y) = 1$



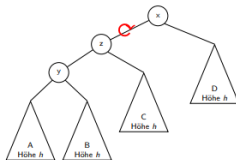
- $bal(x) = -2$
- $bal(y) = -1$

### Rechtsrotation an X

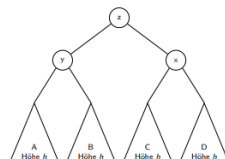
Wenn bei Faktoren das selbe Vorzeichen haben wird nur eine einzelne Rotation benötigt B wird neues Kind von y



**1. Schritt**  
Links-Rotation am linken Kind.



**2. Schritt**  
Rechts-Rotation



### Linksrotation an X

$$x=2 \ y=-1$$

Links (linkes Kind) und dann Rechts an xy

Simultan für

$$x=-2 \ y=1$$

Rechts (rechtes Kind) und dann Links an xy

## 5. Graphen

### Breitensuche

- Starte bei einem Knoten und Markiere in als fertig
- Tue alle Nachbarn die noch nicht abgearbeitet sind in die Queue
- Arbeite solange weiter bis die Queue leer ist
- Die Ausgabe der Knoten ist nach Entfernung zum Startknoten sortiert
- $O(|V|+|E|)$

### Tiefensuche

- Starte bei einem Knoten markiere diesen als besucht
- Lege alle nicht besuchten Nachbarn auf den Stack
- Arbeite den Stack ab bis dieser leer ist
- $O(|V|+|E|)$

### Minimale Spannbäume

Algorithmus von Jannik & Prim:

Wähle Knoten und checke in einer Tabelle alle Knoten wie teuer es ist diese anzuschließen

→ günstigsten anschließen und wiederholen

- $O(n^2+m)$

Algorithmus von Kruskal:

- Starte ohne Kanten
- sortiere die Kanten aufsteigend
- Wähle eine Kante immer, wenn sie keinen Kreis erzeugt
- Um zu checken ob zwei Knoten schon vorher verbunden waren nutzt man die Unionfind Datenstruktur die für eine Zusammenhangskomponente immer einen Repräsentanten hat

### Algorithmus von Dijkstra (Kürzeste Wege)

- Hebe den Startknoten hoch
- Die Prognose eines Knoten, die Knoten zu einem Nachbarknoten der schon hochgehoben wurde, sonst ist sie unendlich
- Hebe nach und nach die Knoten hoch und aktualisiere dabei immer die Prognose und die Vorgänger

#### 4. Möglichkeit: Vorrangwarteschlange mit Fibonacci-Heaps

Die verbliebenen Knoten werden in einem **Fibonacci-Heap** gespeichert. Dann gilt

$$T_{Dijkstra}(n, m) = \mathcal{O}(n \log(n) + m).$$

Zum Vergleich:

- Lineare Suche:  $\mathcal{O}(n^2 + m)$
- Min-Heaps:  $\mathcal{O}((n + m) \log(n))$

## 6. Greedy Algorithmen

*Greedy Algorithmen sind eine Klasse von Algorithmen die in jedem Schritt die geizigste/ gewinnbringenste Wahl treffen, sodass es immer noch möglich bleibt die Optimale Lösung zu treffen*

- Greedy Schritte sind optimale Lösungen für Teilprobleme
- Austauschargument existiert eine Optimale Lösung und eine Unterlösung die nicht Teil dieser Optimalen Lösung ist, so lässt sich etwas austauschen, sodass die Teillösung immer noch optimal und Teil dieser ist

### Rucksack Problem

- hier lässt sich **kein** Greedy Algorithmus nutzen um ein optimales Ergebnis zu erzielen
- Wähle in jedem Schritt das Element, welches am wenigsten platz verbraucht| am wertvollsten ist| den meisten nutzen pro Platz hat

### Intervall Scheduling

- Greedy-Wahl: wähle immer den Job der möglich ist und als erstes endet

### Codebäume

*Für einen optimalen Präfixcode lässt sich einfach Huffman nutzen*

$$\text{Kompressionfaktor}(w) := \frac{|code^*(w)|}{|w|}$$

$$\text{Kompressionsrate}(w) := \frac{|w|}{|code^*(w)|}$$

## 7. Amortisierte Kostenanalyse

*Nicht Klausurrelevant*

## 8. Priority

- Datenstruktur als Queue, bei dem sich Elemente mit einer größeren Priorität vordrängeln können.
- Realisierung als Dynamisches Array (aufwändig)
- Realisierung als Fibonacci-Heap
  - Ansammlung an Min-heaps in einer doppelt verketteten Liste
  - Jedes Kind ist größer als der Vater
  - Es gibt eine Referenz auf das kleinste Element

### Priority Queues

Es wird eine spezielle Form der Warteschlange verwendet, die **Priority Queue** oder **Vorrangwarteschlange**. Jedem Element in ihr ist eine **Priorität** in Form einer Zahl zugeordnet. Sie stellt die folgenden Operationen zur Verfügung:

- `void insert(Object obj, int prio)` – Fügt obj mit der Priorität prio ein.
- `boolean isEmpty()` – Prüft, ob die Vorrangwarteschlange leer ist.
- `Object deleteMin()` – Löscht das Objekt mit der **niedrigsten** Priorität.
- `void decreasePriority(Object obj, int prio)` – Senkt die Priorität auf prio. Wenn der neue Wert größer ist als der aktuelle, geschieht nichts.

→ lässt sich gut nutzen um den Dijkstra durchzuführen

Fibonacci-Heaps

### Die amortisierten Kosten

- Erzeugen:  $\mathcal{O}(1)$
- Einfügen :  $\mathcal{O}(1)$
- Minimum löschen:  $\mathcal{O}(D(n))$
- Senken:  $\mathcal{O}(1)$

## 9. Rekursion

Fakt:

*Alle primitiv rekursiven Funktionen lassen sich auch in iterativer Schreibweise schreiben und sind dabei auch effizienter*

- haben Rekursionsanker
- haben Rekursionsschritte wie z.B.  $n \cdot n - 1$  (Fakultät)

### Euklidischer Algorithmus GGT

#### Der größte gemeinsame Teiler

$$ggT(a, b) = \begin{cases} ggT(a - b, b) & \text{falls } a \geq b > 0 \\ ggT(b, a) & \text{falls } b > a \\ a & \text{falls } b = 0 \end{cases}$$

End/Tailrekursionen führen die Rekursion als letztes durch (lassen sich auch durch Iterationen ersätzen)

### Quickselect

Gesucht wird das k größte Element aus einem Array

- Suche ein Pivot Element aus
- sortieren die Elemente davor und dahinter
- rufe rekursiv auf den übrigen Teil Quickselect auf
- Weil der Worstcase nur selten auftritt hat Quickselect eine erwartete Laufzeit  $O(n)$

#### Median der Mediane

- Mit Quickselect wird in 5 Blöcken jeweils der Median gewählt
- Dann wird der Median dieser Mediane als Pivot Element gewählt
- Eine Aufteilung ist dann im schlechtesten Fall 0.3 / 0.7

## 9.1 Master Theorem

### Satz: Das Master-Theorem

Seien  $a \geq 1$  und  $b > 1$  Konstanten,  $f(n)$  eine Funktion und sei  $T(n)$  auf den nicht-negativen ganzen Zahlen definiert durch:

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n),$$

wobei  $n/b$  entweder  $\lfloor n/b \rfloor$  oder  $\lceil n/b \rceil$  ist.

- 1** Gilt  $f(n) \in \mathcal{O}(n^d)$  mit  $d = \log_b a - \varepsilon$  für ein  $\varepsilon > 0$ , dann ist

$$T(n) \in \Theta(n^{\log_b a})$$

- 2** Gilt  $f(n) \in \mathcal{O}(n^d)$  mit  $d = \log_b a$ , dann ist

$$T(n) \in \Theta(n^d \log(n))$$

- 3** Gilt  $f(n) = \Omega(n^d)$  mit  $d = \log_b a + \varepsilon$  für ein  $\varepsilon > 0$ , und ist  $af(n/b) \leq cf(n)$  für eine Konstante  $c < 1$  und alle hinreichend großen  $n$ , dann ist

$$T(n) \in \Theta(f(n)).$$

a: Anzahl der Teile

b: 1/b größter Anteil eines Teilproblem

d:  $f(n)$  = Zeit für die Aufteilung und Kombination

## 9.2 Backtracking

Wird ein Ergebnis in z.B. einen Binärbaum gefunden, dann der Ruckweg genutzt werden um den Weg wiederherzustellen, oder die Berechnung durchzuführen

## 9.3 Dynamische Programmierung

Bei einer mehrfach Rekursion werden oft einige Teilprobleme öfter berechnet → führt zu viel längerer Laufzeit bsw. Rekursive Berechnung der Fibonacci Zahlen

- Durch Speicherung von Zwischenergebnissen kann schneller auf diese zugegriffen werden ohne sie schon zu bearbeiten

→ Nur wenn es wirklich viele Redundanzen in der Rekursion gibt, sollte man den größeren Speicheraufwand auf sich nehmen

- Speicherung der Werte funktioniert am besten in einem Array (ein oder zweidimensional)



