

Algorithmen und Datenstrukturen Zusammenfassung

Matthias Teschner
Graphische Datenverarbeitung
Institut für Informatik
Universität Freiburg

SS 12

Überblick



- Eigenschaften von Algorithmen
- Entwurfstechniken
- Datenstrukturen
- Sortieren
- Suchen
- Hashverfahren
- Sonstiges

Algorithmus



- wohldefinierte Rechenvorschrift, die eine Menge von Elementen als Eingabe verwendet und eine Menge von Elementen als Ausgabe erzeugt
- beschreibt eine Rechenvorschrift zum Erhalt einer durch die Formulierung eines Problems gegebenen Eingabe-Ausgabe-Beziehung

 $Algorithmus f : Eingabe \rightarrow Ausgabe$

Eigenschaften von Algorithmen



Korrektheit

- Ein korrekter Algorithmus stoppt (terminiert) für jede Eingabeinstanz mit der durch die Eingabe-Ausgabe-Relation definierten Ausgabe.
- Ein inkorrekter Algorithmus stoppt nicht oder stoppt mit einer nicht durch die Eingabe-Ausgabe-Relation vorgegebenen Ausgabe.

Effizienz

- Bedarf an Speicherplatz und Rechenzeit
- Wachstum (Wachstumsgrad, Wachstumsrate) der Rechenzeit bei steigender Anzahl der Eingabe-Elemente (Laufzeitkomplexität)

Korrektheit



- Ein Programm S ist bezüglich einer Vorbedingung P und einer Nachbedingung Q partiell korrekt, wenn für jede Eingabe, die P erfüllt, das Ergebnis auch Q erfüllt, falls das Programm terminiert.
- Ein Programm ist total korrekt, wenn es partiell korrekt ist und für jede Eingabe, die P erfüllt, terminiert.
- Beispiel:
 - Vorbedingung: gültige Werte für Divisor und Dividend
 - Nachbedingung: Programm liefert den ganzzahligen Rest
- Wir beschränken uns auf partielle Korrektheit.

Hoare-Kalkül



- formales System zum Beweisen der Korrektheit imperativer Programme
- von Sir Charles Antony Richard Hoare (1969) entwickelt, mit Beiträgen von Lauer (1971) und Dijkstra (1982)
- besteht aus Axiomen und Ableitungsregeln für alle Konstrukte einer einfachen imperativen Programmiersprache
 - elementare Operationen
 - sequenzielle Ausführung
 - bedingte Ausführung
 - Schleife

Hoare-Tripel



- zentrales Element des Hoare-Kalküls
- beschreibt die Zustandsveränderung durch eine Berechnung

$$\{P\} S \{Q\}$$

- P und Q
 - sind Zusicherungen (Vor- und Nachbedingung).
 - sind Formeln der Prädikatenlogik.
- S ist ein Programmsegment.
- Wenn Programmzustand P vor der Ausführung von S gilt, dann gilt Q nach der Ausführung von S.
- Beispiel: $\{x+1=43\}\ y:=x+1\ \{y=43\}$

Prinzip der Verifikation



$$\{P\} S_1 \{A_1\} S_2 \{A_{n-1}\} S_n\{Q\}$$

- {P} und {Q}
 - sind Vor- und Nachbedingung des Programms S₁, S₂, ..., S_n
 - stellen die Spezifikation der Ein- / Ausgabe-Relation dar
 - sind definierte, bekannte Zusicherungen
- A₁, A₂, ..., A_{n-1}
 - sind unbekannte Zusicherungen
 - werden durch das Hoare-Kalkül bestimmt
 - beispielsweise wird A_{n-1} über eine Hoare-Regel für das Hoare-Tripel $\{A_{n-1}\}$ S_n $\{Q\}$ mit bekanntem S_n und bekanntem $\{Q\}$ bestimmt
- Tritt dabei kein Widerspruch auf, ist S₁, S₂, ..., S_n partiell korrekt bezüglich { P } und { Q }.

Asymptotische Analyse



- Methode zur Einschätzung des Grenzverhaltens einer Funktion (bei uns Laufzeitverhalten für wachsende Eingabegrößen)
- Fokus auf den wesentlichen Trend des Grenzverhaltens
- ermöglicht die Einordnung von Funktionen in Funktionenklassen
- Beispielsweise können die Landau-Symbole Θ, Ο, Ω verwendet werden, um Klassen von Funktionen zu beschreiben.
- Funktionenklassen werden zur Beschreibung von Laufzeit bzw. Komplexität von Algorithmen verwendet (aymptotische Effizienz eines Algorithmus).

O-Notation



$$f \in \Theta(g) : \exists c_1 > 0 \quad \exists c_2 > 0 \quad \exists n_0 \quad \forall n > n_0 : c_1 \cdot g(n) \leq f(n) \leq c_2 \cdot g(n)$$

$$f \in O(g) : \exists c > 0 \quad \exists n_0 \quad \forall n > n_0 : f(n) \leq c \cdot g(n)$$

$$f \in \Omega(g) : \exists c > 0 \quad \exists n_0 \quad \forall n > n_0 : f(n) \geq c \cdot g(n)$$

$$f \in o(g) : \forall c > 0 \quad \exists n_0 \quad \forall n > n_0 : f(n) \leq c \cdot g(n)$$

$$f \in \omega(g) : \forall c > 0 \quad \exists n_0 \quad \forall n > n_0 : f(n) \leq c \cdot g(n)$$

O-Kalkül



Einfache Regeln

$$f = O(f)$$

$$O(O(f)) = O(f)$$

$$kO(f) = O(f)$$

$$O(f + k) = O(f)$$

Addition

$$O(f) + O(g) = O(\max\{f, g\})$$

Multiplikation

$$O(f) \cdot O(g) = O(f \cdot g)$$

Praktische Relevanz der Funktionenklassen



Rechner B 10fach schneller als Rechner A

Maximale Problemgröße auf Rechner B bei						
gegebener Problemgröße p auf Rechner A						
Laufzeit /	Problemgröße					
Komplexität	auf Rechner B					
n	10 p					
n ²	3.16 p					
n ³	2.15 p					
2 ⁿ	$p + 3.32 = p + log_2 10$					

$$10 \cdot 2^p = 2^{\log_2 10} \cdot 2^p = 2^{p + \log_2 10}$$

 Polynomielle Laufzeiten erlauben die Bearbeitung einer um einen Faktor größeren Problemgröße bei schnellerer Hard-/ Software. Exponentielle Laufzeiten nicht.

Laufzeitkomplexität



for i:=0 to n-1 do	O(n)		
begin		O(n)	O(n) · O(i) = O(n ²)
s:=0;	O(1)		
for j:=0 to i do	O(i+1)	O(i)	
s:=s+x[j];	O(3)	O(i)	
a[i]:=s/(i+1);	O(4)	O(1)	
end;			

i ist von n abhängig, kann nicht als konstant angesehen werden.

Wie oft werden Anweisungen in der inneren Schleife in Abhängigkeit von der Problemgröße n ausgeführt?

$$1 + 2 + \dots + n = \frac{n(n+1)}{2} = O(n^2)$$

Gaußsche Summenformel

Universität Freiburg - Institut für Informatik - Graphische Datenverarbeitung

Rekursionsgleichungen



beschreiben die Laufzeit bei Rekursionen

$$T(n) = \left\{ \begin{array}{cc} T_{\rm rivialfall\ f\"ur\ n_0} \\ f_0(n) & n = n_0 \\ a \cdot T\left(\frac{n}{b}\right) + f(n) & n > n_0 \end{array} \right.$$
 Lösung von a Teilproblemen mit reduziertem Aufwand n/b

- n_0 ist üblicherweise klein, oft ist $f_0(n_0) \in \Theta(1)$
- üblicherweise a>1 und b>1
- Je nach Lösungstechnik wird f₀ vernachlässigt.
- T ist nur für ganzzahlige n/b definiert, was auch gern bei der Lösung vernachlässigt wird.

Substitutionsmethode



- Lösung raten und mit Induktion beweisen
- Beispiel: $T(n) = \left\{ \begin{array}{cc} 1 & n=1 \\ 2 \cdot T\left(\frac{n}{2}\right) + n & n>1 \end{array} \right.$
- Vermutung: $T(n) = n + n \log n$
- Induktionsanfang für n=1: $T(1) = 1 + 1\log 1 = 1$
- Induktionsschritt von n/2 nach n:

$$T(n) = 2 \cdot T\left(\frac{n}{2}\right) + n$$

$$= 2 \cdot \left(\frac{n}{2} + \frac{n}{2}\log\frac{n}{2}\right) + n \quad \text{Induktions vor aussetzung}$$

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

$$= n + n\log n - n + n$$

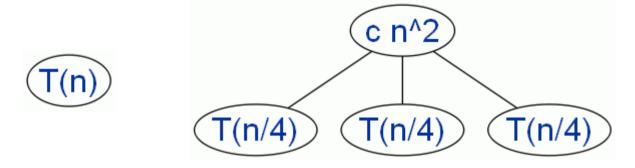
$$= n + n\log n$$

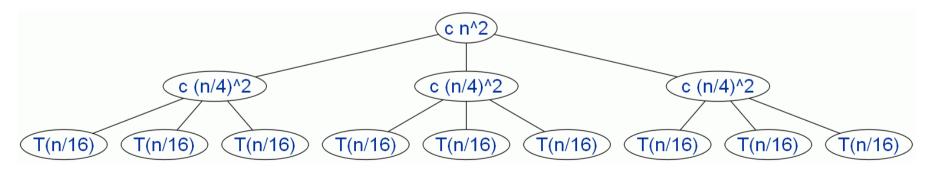
Universität Freiburg - Institut für Informatik - Graphische Datenverarbeitung

Rekursionsbaum-Methode



- kann zum Aufstellen von Vermutungen verwendet werden
- Beispiel: $T(n) = 3 T(n/4) + \Theta(n^2) \le 3 T(n/4) + cn^2$





Mastertheorem



$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$$

- Fall 1: $T(n) \in \Theta\left(n^{\log_b a}\right)$ falls $f(n) \in O\left(n^{\log_b a \epsilon}\right)$ $\epsilon > 0$
- Fall 2: $T(n) \in \Theta\left(n^{\log_b a} \log n\right)$ falls $f(n) \in \Theta\left(n^{\log_b a}\right)$
- Fall 3: $T(n)\in\Theta\left(f(n)\right)$ falls $f(n)\in\Omega\left(n^{\log_b a+\epsilon}\right)$ $\epsilon>0$ $af\left(\frac{n}{b}\right)\leq cf(n)\ \ 0< c<1$ $n>n_0$

Verschiedene Laufzeiten



- Laufzeit hängt nicht immer ausschließlich von der Größe des Problems ab, sondern auch von der Beschaffenheit der Eingabemenge
- Daraus ergeben sich
 - beste Laufzeit
 beste Laufzeitkomplexität für eine Eingabeinstanz der Größe n
 - schlechteste Laufzeit schlechteste Laufzeitkomplexität für eine Instanz der Größe n
 - mittlere oder erwartete Laufzeit gemittelte Laufzeitkomplexität für alle Eingabeinstanzen der Größe n

Überblick



- Eigenschaften von Algorithmen
- Entwurfstechniken
- Datenstrukturen
- Sortieren
- Suchen
- Hashverfahren
- Sonstiges

Teile und Herrsche



- Teile das Gesamtproblem in kleinere Teilprobleme auf.
- Herrsche über die Teilprobleme durch rekursives Lösen.
 Wenn die Teilprobleme klein sind, löse sie direkt.
- Verbinde die Lösungen der Teilprobleme zur Lösung des Gesamtproblems.
- rekursive Anwendung des Algorithmus auf immer kleiner werdende Teilprobleme
- direkte Lösung eines hinreichend kleinen Teilproblems

Backtracking



- Versuch-und-Irrtum-Prinzip (trial and error)
- Erreichte Teillösung wird schrittweise zur Gesamtlösung ausgebaut.
- Bewertungsfunktion prüft Gültigkeit eines Schrittes.
- Wenn klar ist, daß Teillösung nicht zur Gesamtlösung führt, können Schritte rückgängig gemacht werden und Alternativen getestet werden.
- Tiefensuche
- oft rekursiv implementiert

Greedy



- Wähle schrittweise den Folgezustand, der aktuell (lokal) den größten Zugewinn verspricht.
- Eine Bewertungsfunktion muss existieren, um aus möglichen Folgezuständen den optimalen zu ermitteln.
- Schritte werden nicht rückgängig gemacht.
- einfach zu realisieren
- löst viele Probleme nicht optimal (lokales Optimum statt globales Optimum)
- löst eventuell Probleme nicht in optimaler Zahl von Schritten, z. B. Gradientenabstiegsverfahren im Vergleich zu konjugierten Gradienten

Dynamische Programmierung



- berechne optimale Lösungen kleiner Teilprobleme direkt
- setze Lösungen für nächstgrößere Teilprobleme aus bekannten Lösungen für kleinere Probleme zusammen
- berechnete Teilergebnisse werden gespeichert (tabelliert) und bei Bedarf wiederverwendet
- wird bei Problemen angewendet, die aus vielen gleichartigen Teilproblemen bestehen
- Rekursion wird durch Wiederverwendung von bereits berechneten Teilproblemen vermieden (Rekursion berechnet eventuell gleiche Teilprobleme mehrmals.)

Vollständige Aufzählung



- Systematische Erzeugung aller Lösungskandidaten
- Auswahl des optimalen Lösungskandidaten anhand einer Zielfunktion (Kostenfunktion)
- meist schlechte Effizienz

Sweep-Verfahren



- Raum mit allen Elementen des Problems wird ausgefegt bzw. abgetastet (sweep).
- Eine Status-Struktur wird während des Abtastens aller Elemente mitgeführt und aktualisiert (Sweep-Status-Struktur).
- In der Regel wird das Problem mit einer (n-1)dimensionalen Struktur abgetastet.
 - 1D-Feld wird durch Punkt abgetastet (ausgefegt).
 - 2D-Ebene wird durch 1D-Gerade abgetastet.
 - 3D-Raum wird durch 2D-Ebene abgetastet.
- Wenn alle Elemente des Problems besucht (abgetastet) wurden, kann aus der Sweep-Status-Struktur die Lösung ermittelt werden.
 Institut für Informatik - Graphische Datenverarbeitung

Überblick



- Eigenschaften von Algorithmen
- Entwurfstechniken
- Datenstrukturen
- Sortieren
- Suchen
- Hashverfahren
- Sonstiges

Implementierung von Mengen



- Implementierungen von Datenstrukturen sind durch unterschiedliche Laufzeiten für verschiedene Operationen charakterisiert.
- statische Datenstrukturen
 - Feld

Die Größe eines Feldes kann während der Laufzeit eines Programms nicht verändert werden.

- dynamische Datenstrukturen
 - Liste, verkettet oder doppelt verkettet
 - Baum
 - Graph

Beispiele



- Feld
 - Zugriff auf ein Element über einen Index
- Liste
 - Element besitzt Verweis auf das folgende Element
- Stapel
 - Elemente können nur in umgekehrter Reihenfolge des Einfügens gelesen oder gelöscht werden
- Warteschlange
 - Elemente können nur in gleicher Reihenfolge des Einfügens gelesen oder gelöscht werden
- Graphen, Bäume
 - Elemente besitzen variable Anzahl von Verweisen auf weitere Elemente

Max-Heap / Min-Heap



- Folge von Daten ist ein Max-Heap, wenn
- die Schlüssel beider Nachfolgeknoten eines jeden Knotens k äquivalente Aussagen kleiner sind als der Schlüssel von Knoten k
 - der Schlüssel des Feldes an Stelle k kleiner ist als die Schlüssel an den Stellen 2k und 2k+1
 - über die Relationen anderer Knoten ist nichts bekannt
 - aus den Anforderungen ergibt sich, dass der Wurzelknoten den größten Schlüssel enthält

Beispiel: Folge ist ein Max-Heap

7 5 6 4 2 1 3

Feldrepräsentation

7 5 6 4 2 1 3

Baum



- verallgemeinerte Listen
 - Elemente können mehr als nur einen Nachfolger haben
- spezieller Graph
 - Graph G besteht aus Knoten V,
 die durch Kanten E verbunden sind G = (V, E)
 - Kanten sind gerichtet oder ungerichtet
 - Zahl der Knoten: |V| = n, Zahl der Kanten: |E| = m
 - G ist ein Baum
 - gdw. zwischen je zwei Knoten genau ein Weg existiert
 - gdw. G zusammenhängend ist und m=n-1
 - gdw. G keinen Zyklus enthält und m=n-1

Baum

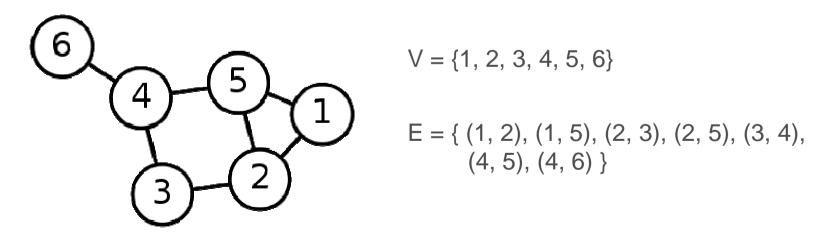


- Wurzel, innerer Knoten, Blatt, ...
- Suchbaum / Blattsuchbaum
- Suchbaum-Eigenschaft
 - sortierte Ausgabe
 - min / max
 - Einfügen, Löschen
- AVL-Baum
 - Definition
 - Einfügen / Rotation

Graph



- Graph G ist ein Paar zweier Mengen G = (V, E) mit
 - $V = \{v_0, ..., v_{n-1}\}$ Menge von n unterschiedlichen Knoten (Vertices / Vertex)
 - E = $\{e_0, ..., e_{m-1}\}$ Menge von m Kanten mit $e_i = (v_j, v_k)$ (Edge, Arc)



Wikipedia: Graph (Graphentheorie)

Graph



- Eigenschaften
 - Nachbarschaft, Grad
- Repräsentation
 - Adjazenzmatrix
 - Adjazenzliste
- Traversierung
 - Tiefensuche mit Stack
 - Breitensuche mit Schlange
- Kürzester Weg
 - Breitensuche in ungewichteten Graphen
 - Dijkstra in gewichteten Graphen

Überblick



- Eigenschaften von Algorithmen
- Entwurfstechniken
- Datenstrukturen
- Sortieren
- Suchen
- Hashverfahren
- Sonstiges

Verfahren



Verfahren	bester Fall O (x)	mittlerer Fall O (x)	schlechtester Fall O (x)	stabil	rekursiv	Speicher O (x)
Bubble	n	n ²	n^2	ja	nein	1
Selection	n^2	n^2	n^2	ja	nein	1
Insertion	n	n^2	n^2	ja	nein	1
Heap	n log n	n log n	n log n	nein	nein	1
Quick	n log n	n log n	n^2	nein	ja	1
Merge	n log n	n log n	n log n	ja	ja	n
Counting	n	n	n	ja	nein	n
Radix	n	n	n	ja	nein	n
Bucket	n	n	n	ja	nein	n

Abschätzung der Tiefe des Entscheidungsbaums



 in Entscheidungsbaum mit n! Blättern ist die mittlere und die maximale Tiefe eines Blattes bestenfalls log n!

$$\log n! = \log (1 \cdot 2 \cdot \ldots \cdot n - 1 \cdot n)$$

$$= \log (1 \cdot 2 \cdot \ldots \cdot \frac{n-1}{2} \cdot \frac{n}{2} \cdot \ldots \cdot n - 1 \cdot n)$$

$$\geq \log (\frac{n}{2} \cdot \ldots \cdot n - 1 \cdot n)$$

$$\geq \log (\frac{n}{2})^{\frac{n}{2}}$$

$$= \frac{n}{2} \log (n) - 1$$

$$\in \Omega(n \log n)$$

• untere Schranke für vergleichsbasiertes Sortieren $\Omega(n \log n)$

Überblick



- Eigenschaften von Algorithmen
- Entwurfstechniken
- Datenstrukturen
- Sortieren
- Suchen
- Hashverfahren
- Sonstiges

Verfahren



- Sequentielle / lineare Suche
 - Feld muss nicht sortiert sein, Laufzeit O(n)
- Binäre Suche
 - Feld muss sortiert sein, Laufzeit O(log n)
- Exponentielle Suche
 - sinnvoll, wenn Schlüssel k klein gegenüber Anzahl der Elemente n
 - Feld ist sortiert, Laufzeit O(log k)
- Interpolationssuche
 - Feld ist sortiert, vermutet lineares Verhalten der Schlüsselwerte
 - Laufzeit O (1), wenn die Vermutung stimmt, sonst O (log (log (n)))
- i-kleinstes Element
 - naiv O(n²), min-Heap O (n log n),
 - basierend auf Quick-Sort bei guter Pivotisierung O (n)

Überblick

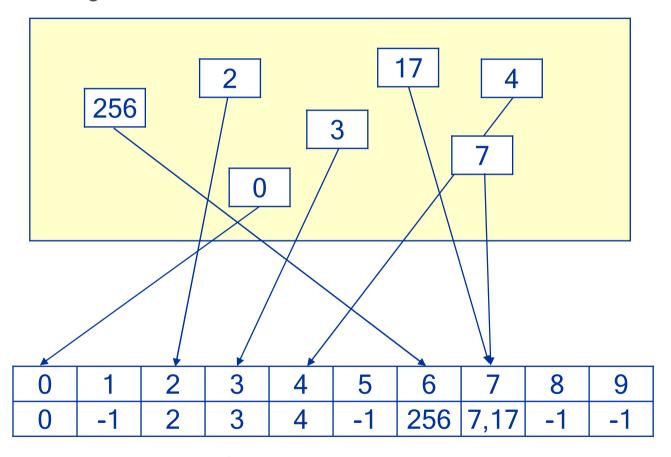


- Eigenschaften von Algorithmen
- Entwurfstechniken
- Datenstrukturen
- Sortieren
- Suchen
- Hashverfahren
- Sonstiges

Hashverfahren / Hashing



Menge mit n=7 Elementen



Hashtabelle t der Größe m=10

Hashfunktion:

 $h(s) = s \mod 10$

Hashwerte /

Hashindizes:

$$h(256) = 6$$

$$h(2) = 2$$

$$h(0) = 0$$

$$h(3) = 3$$

$$h(17) = 7$$

$$h(7) = 7$$

$$h(4) = 4$$

Hashkollision:

$$h(7) = h(17)$$

Kollisionsbehandlung



- Verkettung (dynamisch, Zahl der Elemente variabel)
 - kollidierende Schlüssel werden in Liste gespeichert
- Offene Hashverfahren (statisch, Zahl der Elemente fest)
 - Bestimmung einer Ausweichsequenz (Sondierungsreihenfolge),
 Permutation aller Hashwerte (Indizes der Hashtabelle)
 - lineares, quadratisches Sondieren: einfach, führt zu Häufungen, da Sondierungsreihenfolge vom Schlüssel unabhängig
 - uniformes Sondieren, double hashing: unterschiedliche Sondierungsreihenfolgen für unterschiedliche Schlüssel, vermeidet Häufungen von Elementen
- Effizienzsteigerung der Suche durch Umsortieren von Elementen beim Einfügen (Brent, Ordered Hashing)

Überblick



- Eigenschaften von Algorithmen
- Entwurfstechniken
- Datenstrukturen
- Sortieren
- Suchen
- Hashverfahren
- Sonstiges

Sonstiges



- Fibonacci-Zahlen, spezielle Summen, Rechenregeln
- Polynomprodukt / Matrixmultiplikation
- Topologische Sortierung
- Auswertung von Klammerausdrücken