



Kapitel 3

Vektoren

Ein Vektor (Feld, array) verwaltet eine fix vorgegebene Anzahl von Elementen eines einheitlichen Typs.

Zugriff auf ein Element über einen ganzzahligen Index (die Position im Vektor)

Aufwand des Zugriffes für alle Elemente konstant



Methoden

Hashing: Datenorganisationsform

Sortieren: Datenreorganisationsmethoden

Ein *Dictionary* ist eine Datenstruktur, bei der die einzelnen Elemente jeweils aus einem *Schlüssel*- (key) und einem *Information*-Teil (info) bestehen

Unterstützt nur die einfachen Operationen des Einfügens, Löschens und der Suche zur Verfügung stellt.

Beispiele sind

Wörterbücher, Namenslisten, Bestandslisten, etc.

Vektoren sind zur Realisierung von Dictionaries gut geeignet
Struktur

key ₀	key ₁	key ₂	...	key _{n-1}
info ₀	info ₁	info ₂		info _{n-1}

Wörterbuch

(Ausschnitt)

Schlüssel	Information
computable	berechenbar
computation	Berechnung
compute	(be)rechnen
computer	Rechenautomat

Bestandsliste

Schlüssel	Information
1	CPU
4	Bildschirm
17	Tastatur
25	Maus

Construct

Erzeugen eines leeren Dictionary

IsEmpty

Abfrage auf leeres Dictionary

Insert

Einfügen eines Elementes

Delete

Löschen eines Elementes

LookUp

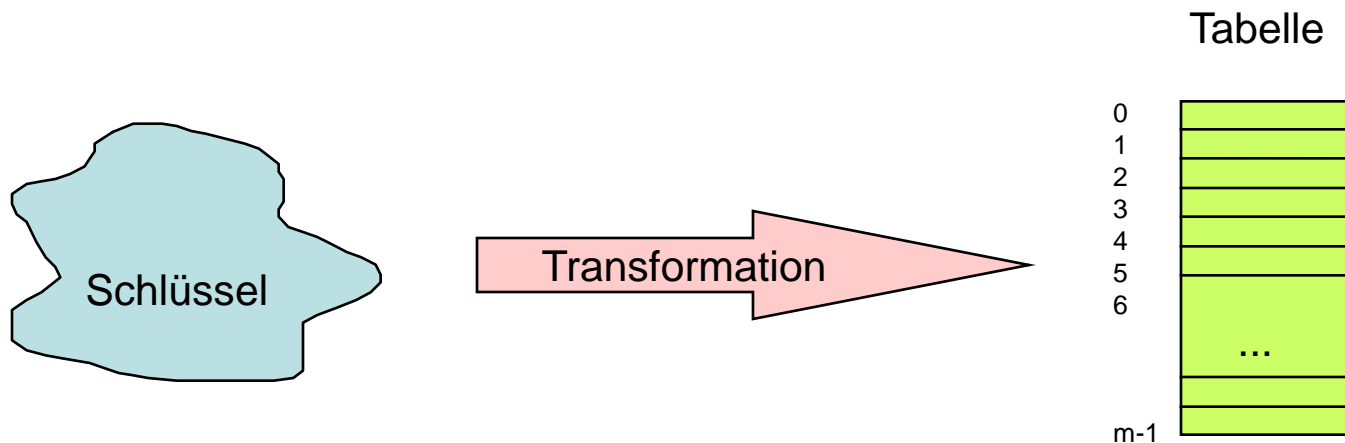
Abfrage eines Elementes über seinen Schlüssel und liefern der Information

```
class Dictionary {  
    private:  
        node { KeyType Key; InfoType Info; };  
        node *Dict;  
        int NumberElements;  
    public:  
        Dictionary(int max) {  
            Dict = new node[max];  
            NumberElements = 0;  
        }  
        ~Dictionary() { delete[] Dict; }  
        void Insert(KeyType k, InfoType I);  
        void Delete(KeyType k);  
        InfoType LookUp(KeyType k);  
};
```

Hashing ist eine Methode Elemente in einer Tabelle direkt zu adressieren, in dem ihre Schlüsselwerte durch arithmetische Transformationen direkt in Tabellenadressen (Indizes) übersetzt werden

Mit anderen Worten, der Index (die Position in der Tabelle) eines Elements wird aus dem Schlüsselwert des Elements selbst berechnet.

Schlüssel \rightarrow Adresse (Index)



Ansatz

Menge K von n Schlüsseln $\{k_0, k_1, \dots, k_{n-1}\}$

Hashtabelle T der Größe m

Randbedingung: $n \gg m$

(Anzahl der möglichen Schlüsselwerte viel größer als Plätze in der Tabelle)

Transformation

Hash-Funktion h

$$h: K \rightarrow \{0, 1, \dots, m-1\}$$

Für jedes j soll der Schlüssel k_j an der Stelle $h(k_j)$ in der Tabelle gespeichert werden. Der Wert $h(K)$ wird als Hash-Wert von K bezeichnet.

Wahl der Hashfunktion (eigentlich) beliebig!

Gewünschte Eigenschaften

Einfach und schnell zu berechnen.

Elemente werden gleichmäßig in der Tabelle verteilt.

Alle Positionen in der Tabelle werden mit gleicher Wahrscheinlichkeit berechnet.

Beispiele

Modulo Bildung, Schlüssel mod m

Man sollte darauf achten, daß m eine Primzahl ist, sonst kann es bei Schlüsseltransformationen (Strings) zu Clusterbildungen (Anhäufungen) durch gemeinsame Teiler kommen.

Bitstring-Interpretation

Teile aus der binären Repräsentation des Schlüsselwertes werden als Hashwert herangezogen.

Transformationstabellen

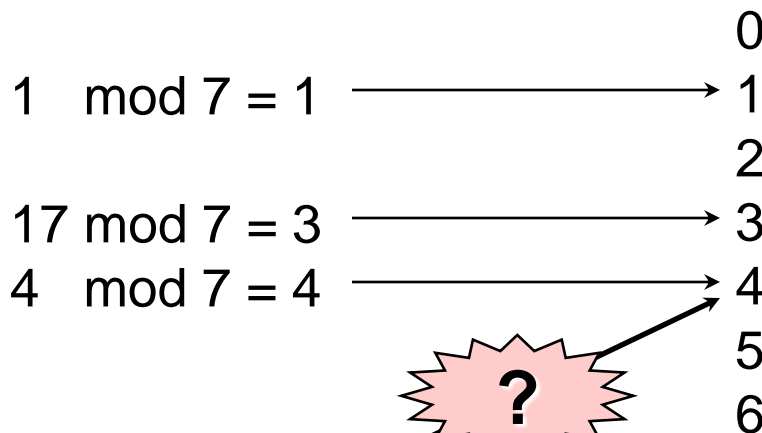
Bestandsliste

Größe der Liste 7

Hashfunktion $h(k) = k \bmod 7$

Datensätze

Schlüssel	Information
1	CPU
4	Bildschirm
17	Tastatur
25	Maus

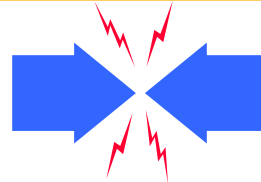


1	CPU
17	Tastatur
4	Bildschirm

$25 \bmod 7 = 4$ → Position in der Tabelle schon besetzt
Kollision



Eine *Kollision* tritt auf, wenn zwei oder mehrere Schlüsselwerte auf dieselbe Tabellenposition abgebildet (*gehasht*) werden.



Dies bedeutet, dass für 2 Schlüssel k_i , k_j , mit $k_i \neq k_j$, gilt $h(k_i) = h(k_j)$.

Diese Situation ist aber zu erwarten, da es viel mehr mögliche Schlüssel als Tabellenplätze gibt ($n \gg m$ als Randbedingung).

Die Hashfunktion h ist i.A. nicht injektiv, d.h. aus $h(x) = h(y)$ folgt nicht notwendigerweise $x=y$.

Eine Kollision löst eine notwendige *Kollisionsbehandlung* aus.



D.h., für den kollidierenden Schlüsselwert muss ein Ausweichplatz gefunden werden.

Maßnahmen zur Kollisionsbehandlung sind meist recht aufwendig und beeinträchtigen die Effizienz von Hashverfahren.

der Kollisionspfad ist definiert durch die Ausweichplätze aller Elemente, die auf den gleichen Platz "ge-hasht" wurden

Wir betrachten nun 2 simple Kollisionsbehandlungen

Separate Chaining und *Double Hashing*

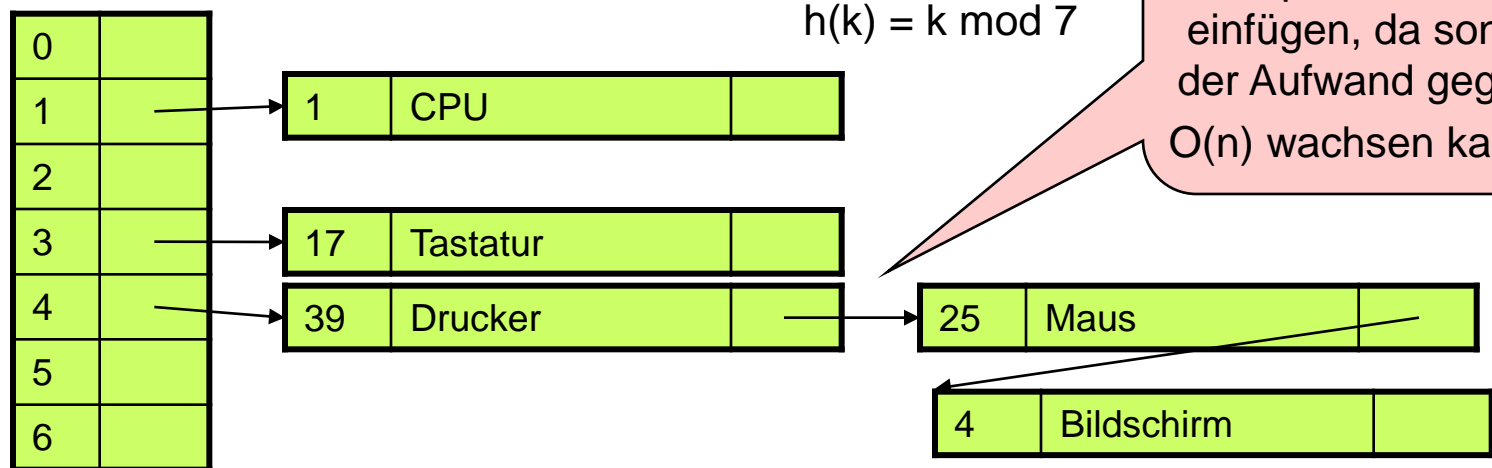
3.2.1 Separate Chaining



Beim Separate (Simple) Chaining wird die Kollisions-behandlung mit linearen Listen bewerkstelligt.

Kollidierende Schlüsselwerte werden in einer linearen Überlaufkette (Liste) ausgehend vom ursprünglich gehashten Tabellenplatz gespeichert.

Beispiel:



Wichtig: Element am Kopf der Liste einfügen, da sonst der Aufwand gegen $O(n)$ wachsen kann!

Der Eintrag des Elementes (39, Drucker) führt zu einer Verlängerung der Überlaufkette.

3.2.2 Double Hashing



Beim *Double Hashing* wird bei Kollision eine zweite, von h unabhängige, Hashfunktion zur Bestimmung einer alternativen Position verwendet.

Überlauf auf Position $a_0 = h(k)$

Bestimmung einer alternativen Position mit Kollisionsfunktion $g : K \rightarrow \{1, \dots, m-1\}$, z.B. $a_{i+1} = (a_i + g(k)) \bmod m$

Beispiel

 ... Kollision

$$h(k) = k \bmod 7$$

$g(k)$ = letzte Ziffer von k mal 3

$$a_0 = 25 \bmod 7 = 4 \quad \text{K}$$

$$a_1 = (4 + (5 \cdot 3)) \bmod 7 = 5$$

$$a_0 = 39 \bmod 7 = 4 \quad \text{K}$$

$$a_1 = (4 + (9 \cdot 3)) \bmod 7 = 3 \quad \text{K}$$

$$a_2 = (3 + (9 \cdot 3)) \bmod 7 = 2$$

0		
1	1	CPU
2	39	Drucker
3	17	Tastatur
4	4	Bildschirm
5	25	Maus
6		



Spezialfall des Double Hashing

Kollisionsbehandlung: Man verwendet den nächsten freien Platz

Bei Erreichen des Tabellenendes sucht man am Tabellenanfang weiter

Hashfunktionen: $a_0 = h(k)$, $a_{i+1} = (a_i + g(k)) \bmod m$

$$g(k) = 1$$

Beispiel

$$\begin{aligned} 25 \bmod 7 &= 4 \\ (4+1) \bmod 7 &= 5 \end{aligned}$$



$$\begin{aligned} 39 \bmod 7 &= 4 \\ (4+1) \bmod 7 &= 5 \\ (5+1) \bmod 7 &= 6 \end{aligned}$$



0		
1	1	CPU
2		
3	17	Tastatur
4	4	Bildschirm
5	25	Maus
6	39	Drucker

Suchen

Solange eine Zieladresse durch ein Element belegt ist, und der gesuchte Schlüsselwert noch nicht gefunden wurde, muss über den Kollisionspfad weitergesucht werden.

Separate Chaining: Verfolgen der linearen Liste

Double Hashing: Aufsuchen aller möglichen Plätze der Kollisionsfkt.

Löschen

Separate Chaining: Entfernen des Listenelements

Double Hashing: Positionen, an denen ein Element gelöscht wurde, müssen gegebenenfalls mit einem speziellen Wert (“wiederfrei”) markiert werden, damit der entsprechende Kollisionspfad für die restlichen Elemente nicht unterbrochen wird.



Generell für Hashverfahren

- + Aufwand beim Zugriff auf ein Element im besten Fall konstant, $O(1)$, einfache Evaluation der Hashfunktion.
- Kollisionsbehandlung aufwendig, volle Hashtabelle führt zu vielen Kollisionen, daher (Faustregel) nie über 70% füllen.
- Kein Zugriff in Sortierreihenfolge möglich.

Separate Chaining

- + Dynamische Datenstruktur, beliebig viele Elemente.
- Speicherplatzaufwendig (zusätzliche Zeigervariable).

Double Hashing

- + Optimale Speicherplatzausnutzung.
- Statische Datenstruktur, Tabellengröße vorgegeben.
- Kollisionbehandlung komplex, „wiederfrei“ Markierung beim Löschen.

Datenverwaltung

Einfügen und Löschen unterstützt

Datenmenge

beschränkt

abhängig von der Größe der vorhandenen Hashtabelle

Modelle

Hauptspeicherorientiert

Unterstützung simpler Operationen

keine Bereichsabfragen, keine Sortierreihenfolge

Speicherplatz	$O(1)$
Konstruktor	$O(1)$
Zugriff	$O(1)$
Einfügen	$O(1)$
Löschen	$O(1)$

gültig nur für
reines
Hashverfahren
ohne Kollisions-
behandlung

Bitte beachten: Aufwand von Hashing stark abhängig vom Kollisionsverfahren, geht bei Kollisionen oft gegen $O(n)$

3.3 Dynamische Hash-Verfahren



Dynamische Hash-Verfahren versuchen im Falle von Kollisionen die ursprüngliche Hashtabelle zu erweitern

Anlegen von Überlaufbereichen (z.B. lineare Listen)

Vergrößerung des Primärbereichs (ursprüngliche Tabelle)

Erfordert Modifikation der Hash-Funktion

Ansatz: Familien von Hash-Funktionen

$$h_1: K \rightarrow \text{addr}_1$$

...

$$h_n: K \rightarrow \text{addr}_n$$

Wobei $|\text{addr}_1| < |\text{addr}_2| < \dots < |\text{addr}_n|$

Ziel: Wechsel von addr_i auf addr_{i+1} erfordert minimale Reorganisation der Hash-Tabelle (d.h. Umspeichern von Daten minimieren)

Simpler Ansatz

$$|\text{addr}_{i+1}| = 2 * |\text{addr}_i|$$

$h(x)$ ist eine Hash-Funktion

$h_i(x)$ seien die i „least significant bits“ von $h(x)$

Somit gilt

$$h_{i+1}(x) = h_i(x) \text{ oder}$$

$$h_{i+1}(x) = h_i(x) + 2^i$$

Beispiel:

$$\text{addr}_2 = 0 \dots 3,$$

$$\text{addr}_3 = 0 \dots 7,$$

$$h(x) = x$$

4 Adresswechsel

Wert	$h(x)$	binär	$h_2(x)$	$h_3(x)$
7	7	00111	11=3	111=7
8	8	01000	00=0	000=0
9	9	01001	01=1	001=1
10	10	01010	10=2	010=2
13	13	01101	01=1	101=5
14	14	01110	10=2	110=6
23	23	10111	11=3	111=7
26	26	11010	10=2	010=2

„Two-Disk-Access“ Prinzip

Finden eines Schlüssel mit maximal 2 Platten Zugriffen

Hashverfahren für externe Speichermedien

Linear Hashing

Verzeichnisloses Hashverfahren

Primärbereiche, Überlaufbereiche

Extendible Hashing

Verzeichnis mit binärer Expansion

Primärbereiche

Bounded Index Size Extendible Hashing

Verzeichnis mit beschränkter Größe

Binäre Expansion der Blöcke

W. Litwin 1980

Organisation der Elemente in Blöcken (Buckets)

Analog zu B-Bäumen

Blockgröße b , dh in einer Adresse in der Tabelle können bis zu b Elemente gespeichert werden (=Block)

Idee

Bei Überlauf eines Blocks (= $b+1$. Element von einem Block wird eingefügt) (Splitting) wird der Primär- und Überlaufbereich um jeweils einen Block erweitert

Primärbereich durch Hinzufügen eines Blocks am Ende der Hash-Tabelle

Überlaufbereich durch lineare Liste für einzelne Blocks

Rundennummer d speichert die Anzahl der Splits pro Block ab, es gibt gleichzeitig Blocks die d Mal und Blocks die $d+1$ Mal gesplittet wurden

Splitting wird „Runden“-weise durchgeführt

Eine Runde endet, wenn alle ursprünglichen N Blocks (für Runde R) gesplittet worden sind

Blocks 0 bis $\text{NextToSplit}-1$ sind schon gesplittet

Nächster Block zum Splitten ist definiert durch Index NextToSplit

Aktuelle Rundennummer ist definiert durch d

Suche

Suche nach Wert x

$a = h_d(x)$;

if ($a < \text{NextToSplit}$) $a = h_{d+1}(x)$;

$d=2$, $\text{NextToSplit}=1$, $b=3$

000	8				2=000010
01	17	25			8=001000
10	34	50	2		17=010001
11					25=011001
					28=011100
100	28				34=100010
					50=110010

Einfügen

Suche Block (h_d oder h_{d+1})

Falls Block voll

Füge Element in einen Überlaufblock

Neues Element in der linearen Liste

Splitte Block NextToSplit und erhöhe NextToSplit um 1

Beispiel: Einfügen von 6 (=000110)

d=2, NextToSplit=1, b=3

000	8				2=000010
01	17	25			8=001000
10	34	50	2		17=010001
11					25=011001
100	28				28=011100
					34=100010
					50=110010

d=2, NextToSplit=2, b=3

000	8				
001	17	25			
10	34	50	2		
11					
100	28				
101					

→

6			
---	--	--	--

Aktuelle $h_i(x) = h_3(x)$

$d=3$, NextToSplit=0, $b=3$

000	8			
001	17	25		
010	34	50	2	
011				
100	28			
101	5			
110				
111	55			

2=000010 28=011100
 5=000101 34=100010
 8=001000 50=110010
 17=010001 55=110111
 25=011001

Einfügen: 16, 13, 21, 37

$d=3$, NextToSplit=0, $b=3$

000	8	16		
001	17	25		
010	34	50	2	
011				
100	28			
101	5	13	21	
110				
111	55			

16=010000
 13=001101
 21=010101
 37=100101

Split

$d=3$, NextToSplit=1, $b=3$

0000	16			
001	17	25		
010	34	50	2	
011				
100	28			
101	5	13	21	
110				
111	55			
1000	8			

Überlaufblock

37

Die Rundenummer d wird erhöht, wenn das Splitting einmal durch ist, d.h.

```
if (NextToSplit ==  $2^d$ ) { d++; NextToSplit=0; }
```

In der Praxis keine linearen Adressräume sondern Aufteilen des Primärbereiches auf mehrere Hash Dateien pro Platte
Zuordnungssystem über Verwaltungsblöcke

Hash-Verfahren mit Index

R. Fagin, J. Nievergelt, N. Pippenger and H.R. Strong, 1979

Idee

Wenn Primärbereich zu klein wird, Vergrößerung durch Verdopplung

Primärbereich wird über Index T verwaltet

Bei Überlauf eines Blocks Split dieses Blocks und Verwaltung des Blocks durch Verdoppeln des Index

Index ist viel kleiner als die Datei, daher Verdoppeln viel günstiger

Keine Überlaufbereiche

Eigenschaften

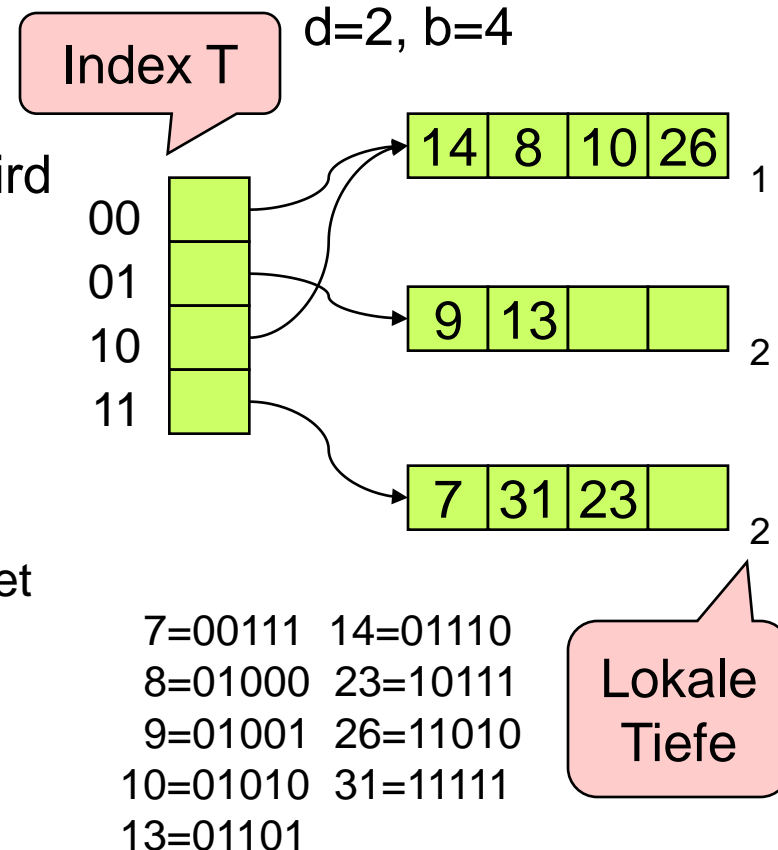
Jeder Indexeintrag referenziert genau einen Datenblock

Jeder Datenblock hat $\leq b$ Einträge und wird von genau 2^k mit k aus N_0 Indexeinträgen referenziert

Die Anzahl der Indexeinträge, die den Block referenzieren ist im Block lokal bekannt

Wird durch eine lokale Tiefe $t \leq d$ verwaltet
(Gegensatz globale Tiefe d für die gesamte Hash-Tabelle)

Anzahl der den Block referenzierenden Indexeinträge entspricht 2^{d-t}



Suche

Element x im Block $T[h_d(x)]$

Zwei Fälle zu unterscheiden falls ein Block überläuft

$t < d$: mehrere Indexeinträge referenzieren diesen Block

$t = d$: ein Indexeintrag referenziert diesen Block

Fall 1: $t < d$

z. B. Einfügen von 6

$6 = 00110$

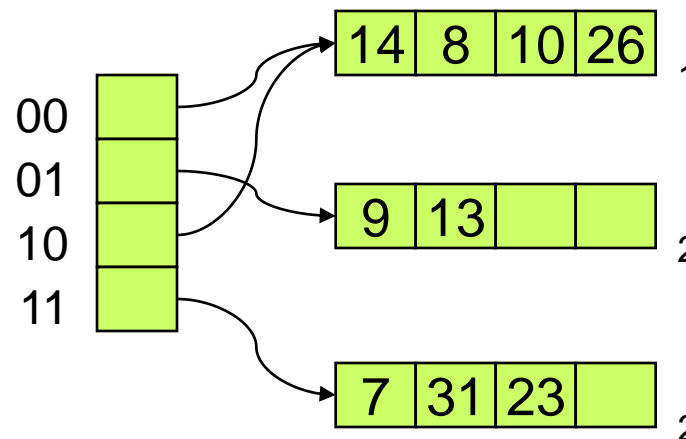
Fall 2: $t = d$

z. B. Einfügen von 15, 19

$15 = 01111$

$19 = 10011$

$d=2, b=4$



$7 = 00111$
 $8 = 01000$
 $9 = 01001$
 $10 = 01010$
 $13 = 01101$
 $14 = 01110$
 $23 = 10111$
 $26 = 11010$
 $31 = 11111$

Versuch den Split ohne Indexexpansion durchzuführen

Neuen Datenblock anfordern

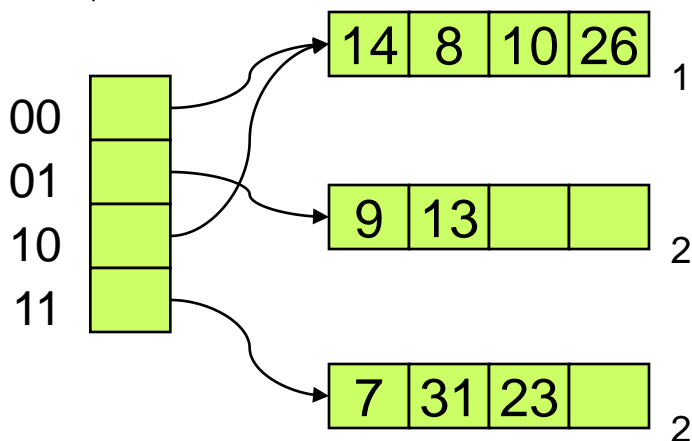
Aufteilung der Daten des überlaufenden Blocks nach h_{t+1}

$t = t + 1$ für alten und neuen Datenblock

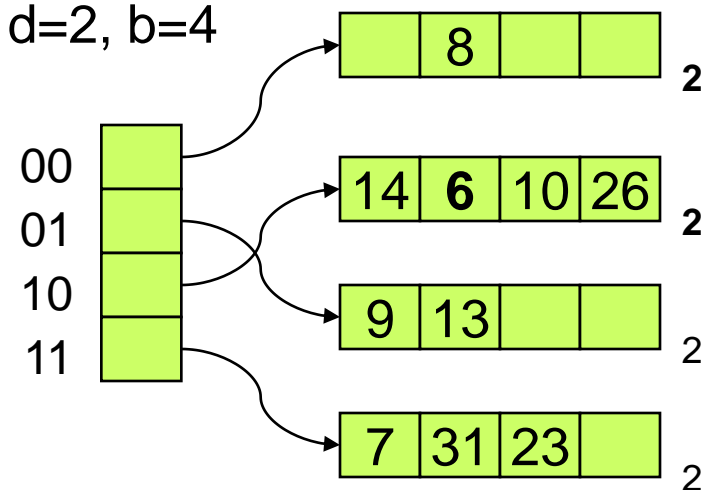
Falls Split wieder zu einem Überlauf führt, wiederholen

Beispiel: Einfügen von 6 (=00110)

$d=2, b=4$



$d=2, b=4$



Erfordert eine Indexexpansion (Verdoppelung des Indexes)

Neuen Speicherbereich für 2^d zusätzliche Referenzen anfordern

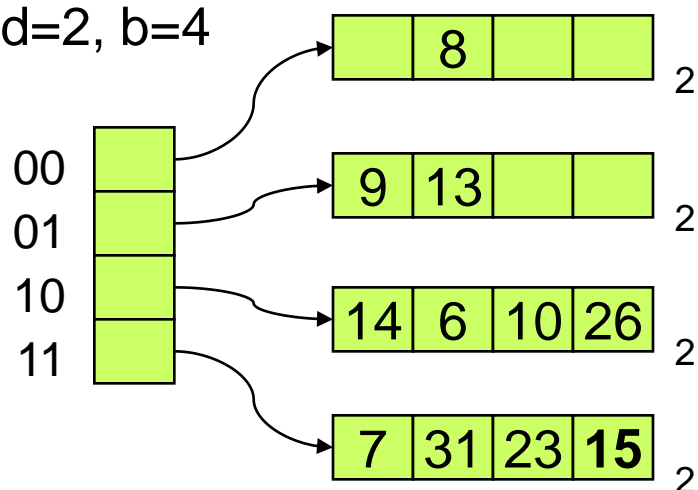
Für jedes $T[x]$, für das gilt $x \geq 2^d$: Indexeintrag $T[x] = T[x - 2^d]$

$d = d+1$

Danach Rückführung auf Fall 1

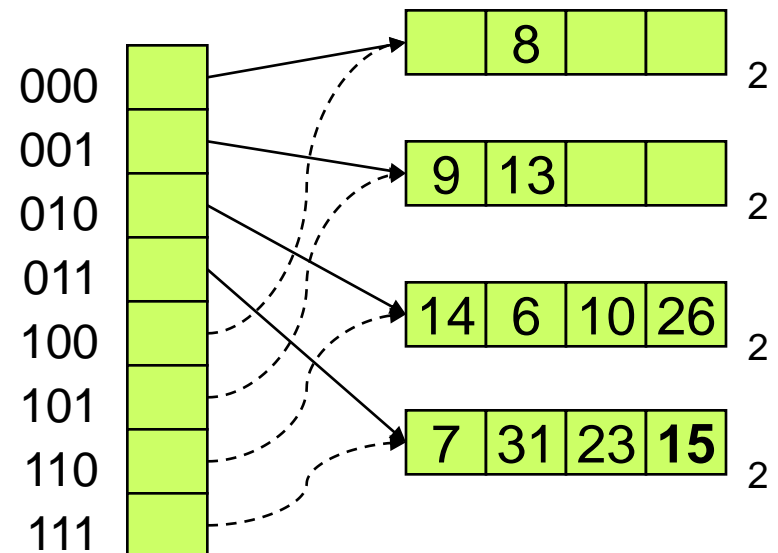
Beispiel: Einfügen von 15 und 19

$d=2, b=4$



Index-
expansion

$d=3, b=4$



Einfügen Fall 2: $t = d$ (2)

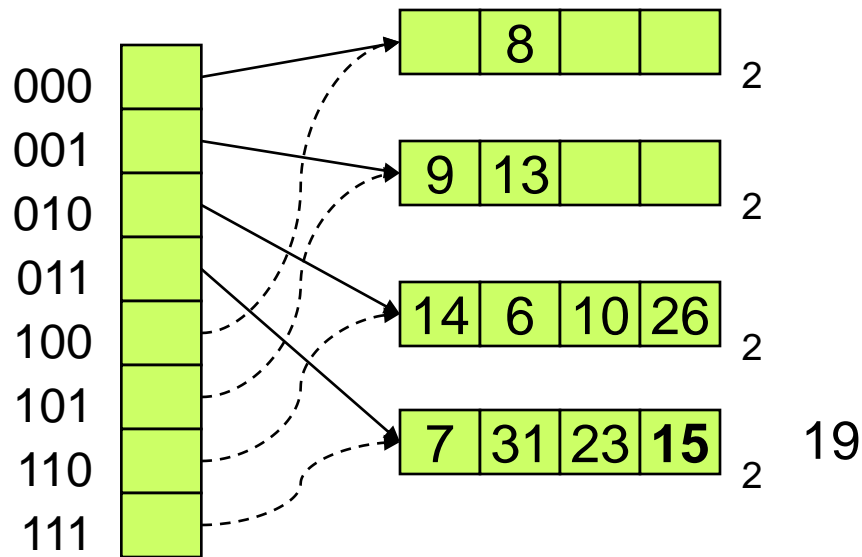


Jetzt Fall 1

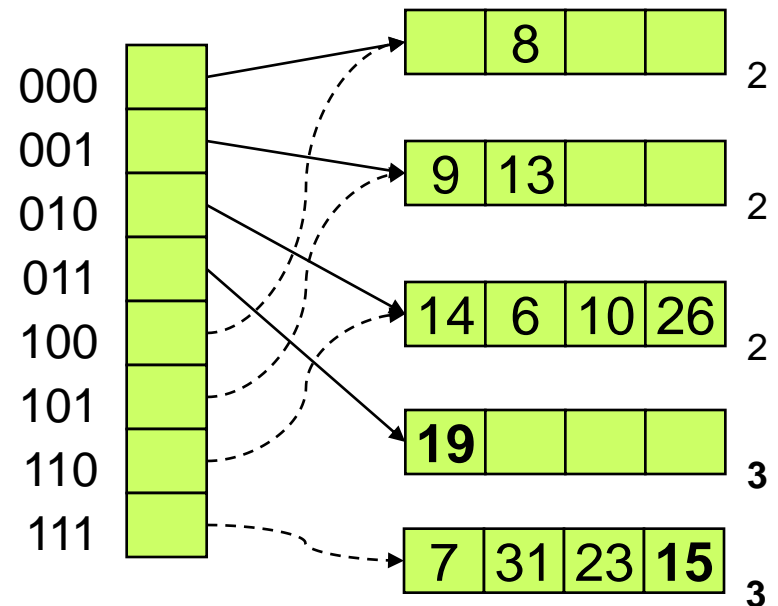
7=00111
15=01111
19=10011
23=10111
31=11111



$d=3, b=4$

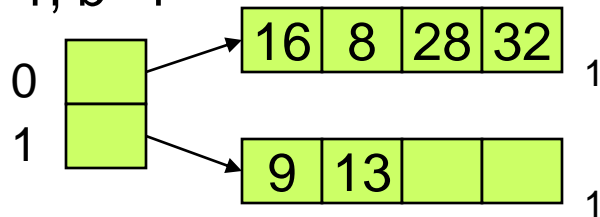


$d=3, b=4$



Indexexpansion kann scheitern, mehrfache Verdoppelungen

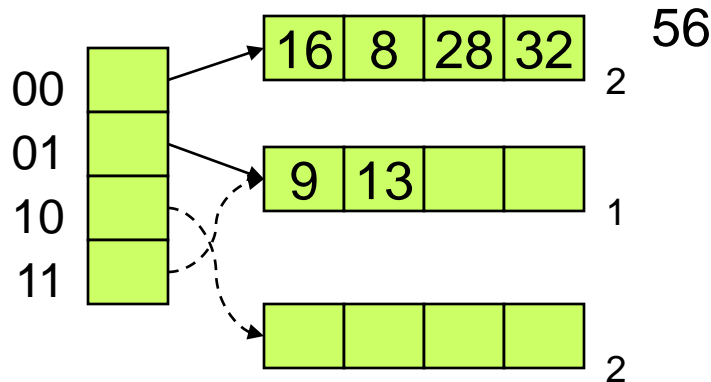
$d=1, b=4$



8=001000
9=001001
13=001101
16=010000
28=011100
32=100000
56=111000

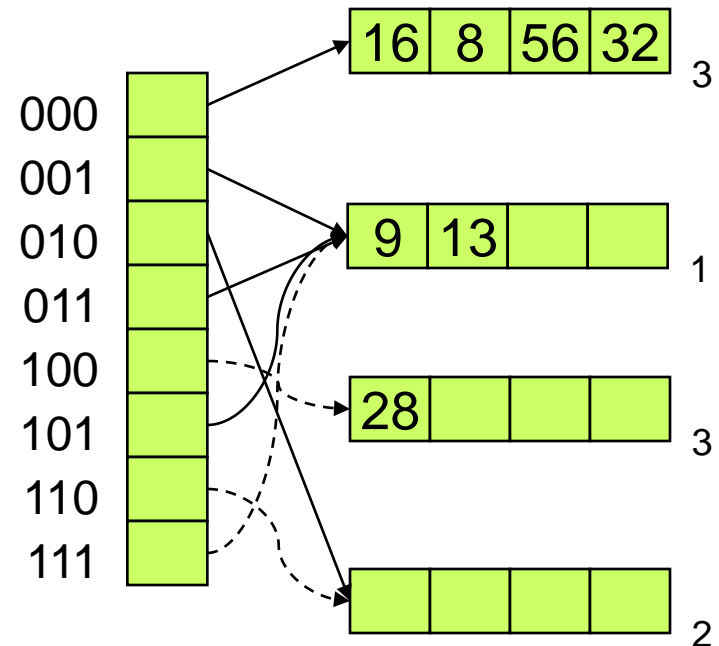
Einfügen 56

$d=2, b=4$



1. Indexexpansion

$d=3, b=4$



2. Indexexpansion

Löschen leerer Blöcke nicht einfach

- Verschmelzung mit ihren Split-Buddies („Split-Images“)

- Analog für Indexverkleinerung

Falls Index im Hauptspeicher gehalten werden kann, nur ein externer Zugriff notwendig

Im worst case exponentielles Indexwachstum

- Typisch bei clustered data (Daten sind nicht gleichverteilt)

- Daher Speicherplatzbedarf für Index im worst case nicht akzeptierbar

- Index normalerweise im Hauptspeicher

Problem der Blockung des Index auf der Platte

Keine garantierte Mindestauslastung

Analyse komplex

Es lässt sich zeigen, dass Extendible Hashing zur Speicherung einer Datei mit n Datensätzen und einer Blockgröße von b Datensätzen ungefähr $1.44 \cdot (n/b)$ Blöcke benötigt

Das Verzeichnis hat durchschnittlich für gleichverteilte Datensätze $n^{1+1/b}/b$ Einträge

Großer Vorteil falls das Verzeichnis in den Hauptspeicher passt, nur ein Plattenzugriff auf einen Datensatz notwendig

3.3.3 Bounded Index Size Extendible Hashing



Ansatz durch

- Primärbereich (analog zu Extendible Hashing)

- Index mit beschränkter Größe

- Binäre Expansion der Datenbereiche

 - (1 Block, 2, 4, ... Blöcke)

Versucht dem Unvermögen des Extendible Hashings, den Index auf der Platte unterzubringen, mit einer speziellen Indexstruktur zu begegnen

Index besteht aus x Bereichen

Ein Bereich enthält y Einträge der Form $\langle z, \text{ptr} \rangle$ wobei

ptr ist eine Adresse auf einen Plattenblock

z gibt die Anzahl der Verdoppelungen der entspr. Datenbereiche

d.h. ptr ist die Adresse eines Datenbereichs mit 2^z Plattenblöcken

x und y sind Potenzen von 2

Hash-Werte werden gezont interpretiert, z.B.

16 Indexbereiche ($x=16$), 32 Einträge pro Indexbereich ($y=32$), 4 Blöcke in jedem Datenbereich

Hash-Signatur für den 0. Block der vom 20. Eintrag im Indexbereich 10 referenziert wird

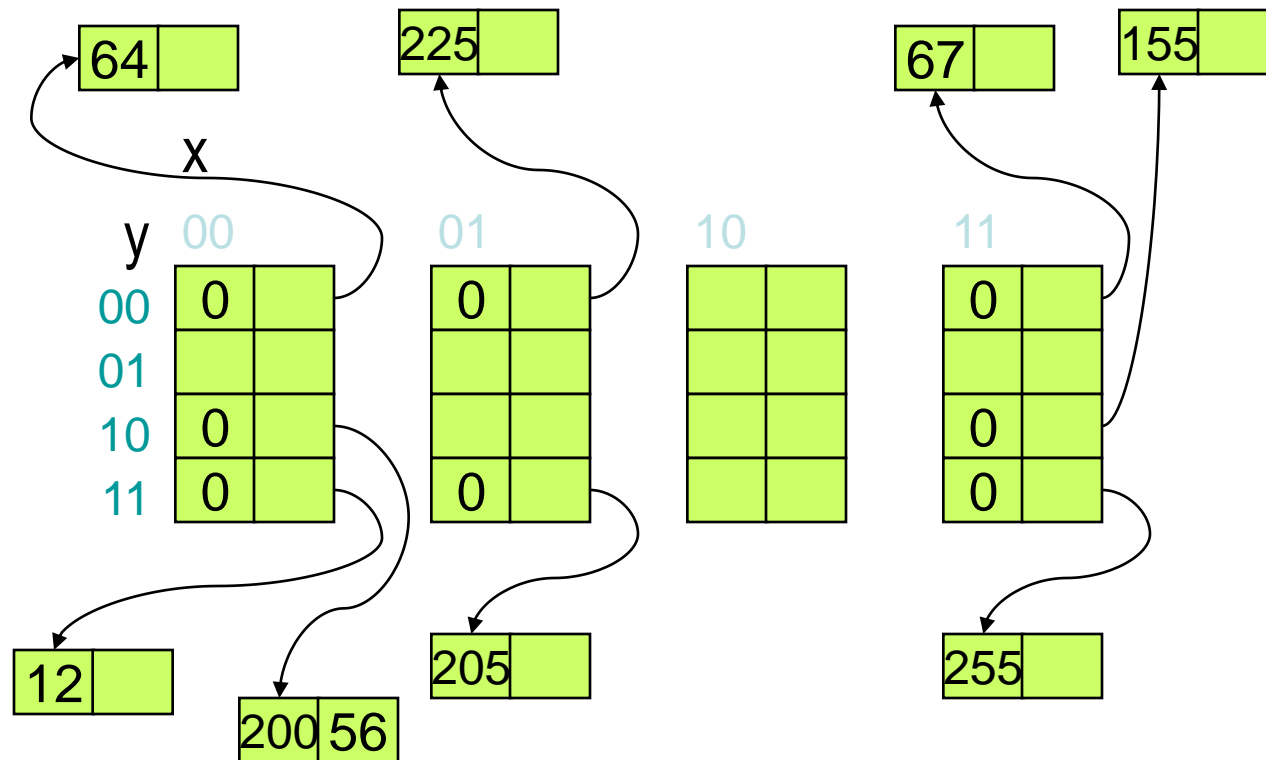
0110 00 10100 1010

10. Indexbereich

0. Plattenblock

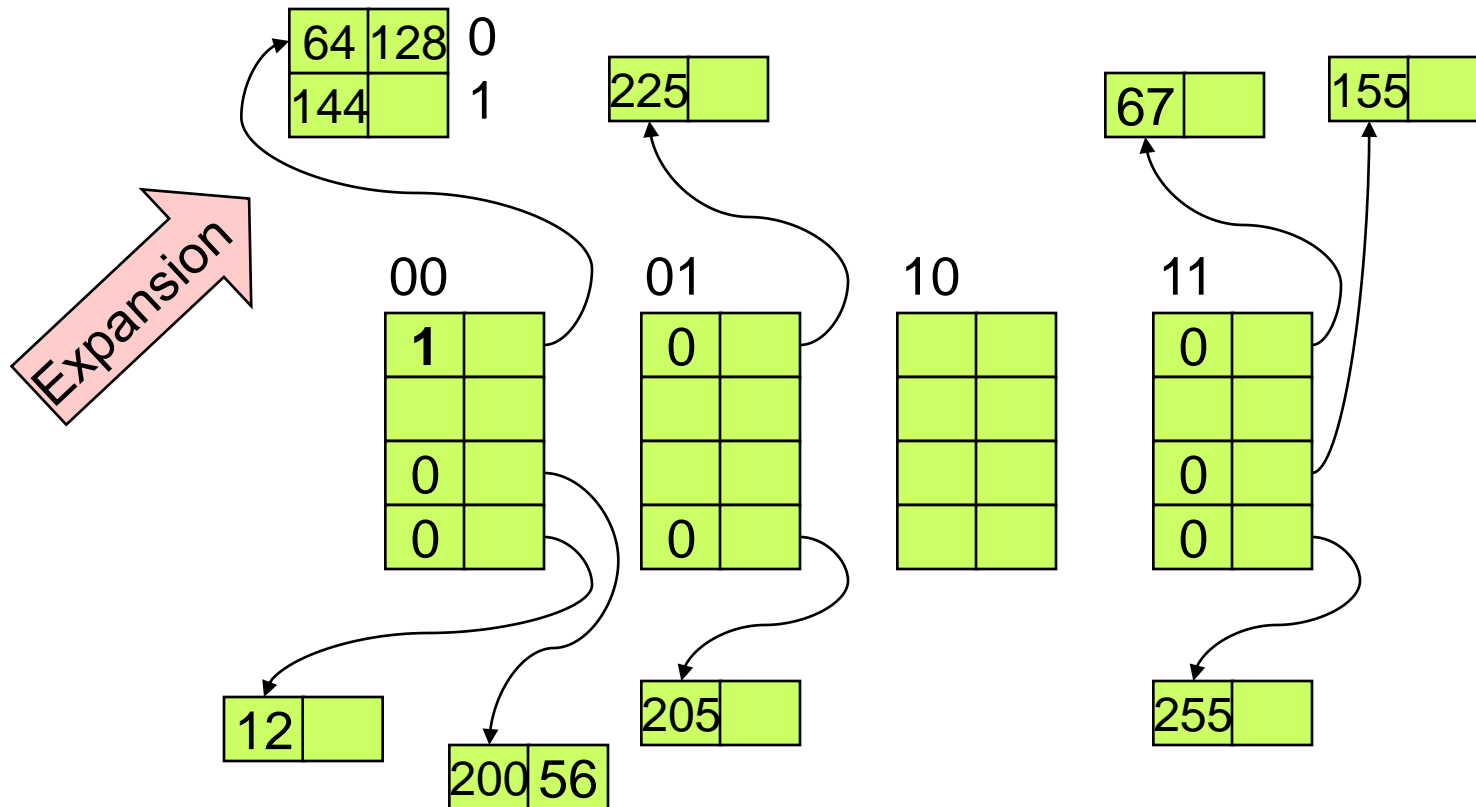
20. Eintrag im IB 10

$b=2$ (Blockgröße), $x=4$ (Indexbereiche), $y=4$ (Einträge pro IB)



$255 = 1111 \text{ } 11 \text{ } 11$
 $200 = 1100 \text{ } 10 \text{ } 00$
 $56 = 0011 \text{ } 10 \text{ } 00$
 $64 = 0100 \text{ } 00 \text{ } 00$
 $155 = 1001 \text{ } 10 \text{ } 11$
 $67 = 0100 \text{ } 00 \text{ } 11$
 $12 = 0000 \text{ } 11 \text{ } 00$
 $205 = 1100 \text{ } 11 \text{ } 01$
 $225 = 1110 \text{ } 00 \text{ } 01$

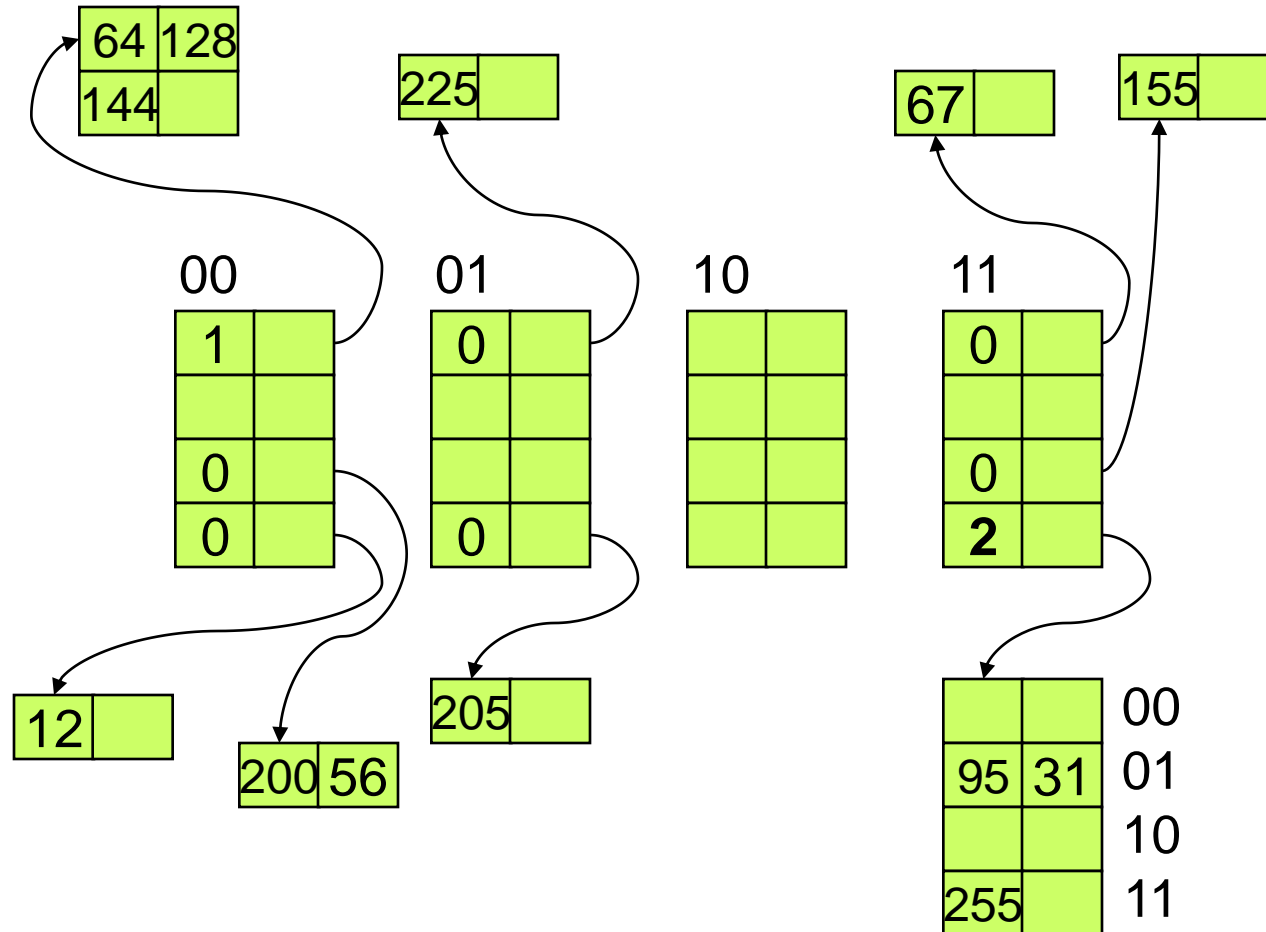
Einfügen von 128 und 144, im ersten Verdopplungsversuch erfolgreich



255 = 1111 11 11
200 = 1100 10 00
56 = 0011 10 00
64 = 0100 00 00
155 = 1001 10 11
67 = 0100 00 11
12 = 0000 11 00
205 = 1100 11 01
225 = 1110 00 01

128 = 1000 00 00
144 = 1001 00 00

Einfügen von 95 und 31, erst im zweiten Verdopplungsversuch erfolgreich



255 = 1111 11 11
 200 = 1100 10 00
 56 = 0011 10 00
 64 = 0100 00 00
 155 = 1001 10 11
 67 = 0100 00 11
 12 = 0000 11 00
 205 = 1100 11 01
 225 = 1110 00 01
 128 = 1000 00 00
 144 = 1001 00 00

 95 = 0101 11 11
 31 = 0001 11 11

Punkte, die zu beachten sind:

Kosten der periodischen Reorganisation

Häufigkeit von Einfügen und Löschen

Average Case versus Worst Case Aufwand

Erwartete Abfrage Typen

- Hashing ist generell besser bei exakten Schlüsselabfragen

- Indexstrukturen (z.B. Suchbäume) sind bei Bereichsabfragen vorzuziehen

Das *Sortieren* von Elementen (Werten, Datensätzen, etc.) stellt in der Praxis der EDV eines der wichtigsten und aufwendigsten Probleme dar.

Es existieren hunderte Sortialgorithmen in den verschiedensten Varianten für unterschiedlichste Anwendungsfälle.

Hauptspeicher - Externspeicher

Sequentiell - Parallel

Insitu - Exsitu

Stable - Unstable

...

Sortiervverfahren gehören zu den am umfangreichsten analysierten und verfeinerten Algorithmen in der Informatik.

Hauptspeicher - Externspeicher

Kann der Algorithmus nur Daten im Hauptspeicher oder auch Files (Dateien) oder Bänder auf dem Externspeicher (Platte, Bandstation) sortieren?

Insitu - Exsitu

Kommt das Sortierverfahren mit ursprünglichen Datenbereich aus (insitu) oder braucht es zusätzlichen Speicherplatz (exsitu)?

Worst Case - Average Case

Ist das (asymptotische) Laufzeitverhalten des Sortierverfahrens immer gleich oder kann es bei speziellen Fällen “entarten” (schneller oder langsamer werden)?

Stable - Unstable

Wenn mehrere Datensätze denselben Schlüsselwert haben, bleibt dann die ursprüngliche Reihenfolge nach dem Sortieren erhalten?

Aufgabe

Ein Vektor der Größe n der Form $V[0], V[1], \dots, V[n-1]$ ist zu sortieren.

Lexikographische Ordnung auf den Elementen.

Nach dem Sortieren soll gelten: $V[0] \leq V[1] \leq \dots \leq V[n-1]$.

Elementare (Simple) Verfahren (Auswahl)

Selection Sort

Bubble Sort

Verfeinerte („Intelligentere“) Verfahren (Auswahl)

Quicksort

Mergesort

Heapsort

```
class Vector {
    int *a, size;
public:
    Vector(int max) { a = new int[max]; size = max; }
    ~Vector() { delete[] a; }
    void Selectionsort();
    void Bubblesort();
    void Quicksort();
    void Mergesort();
    int Length();
private:
    void quicksort(int, int);
    void mergesort(int, int, int*);
    void swap(int&, int&);
};
```

Selection Sort oder Minimumsuche Algorithmus

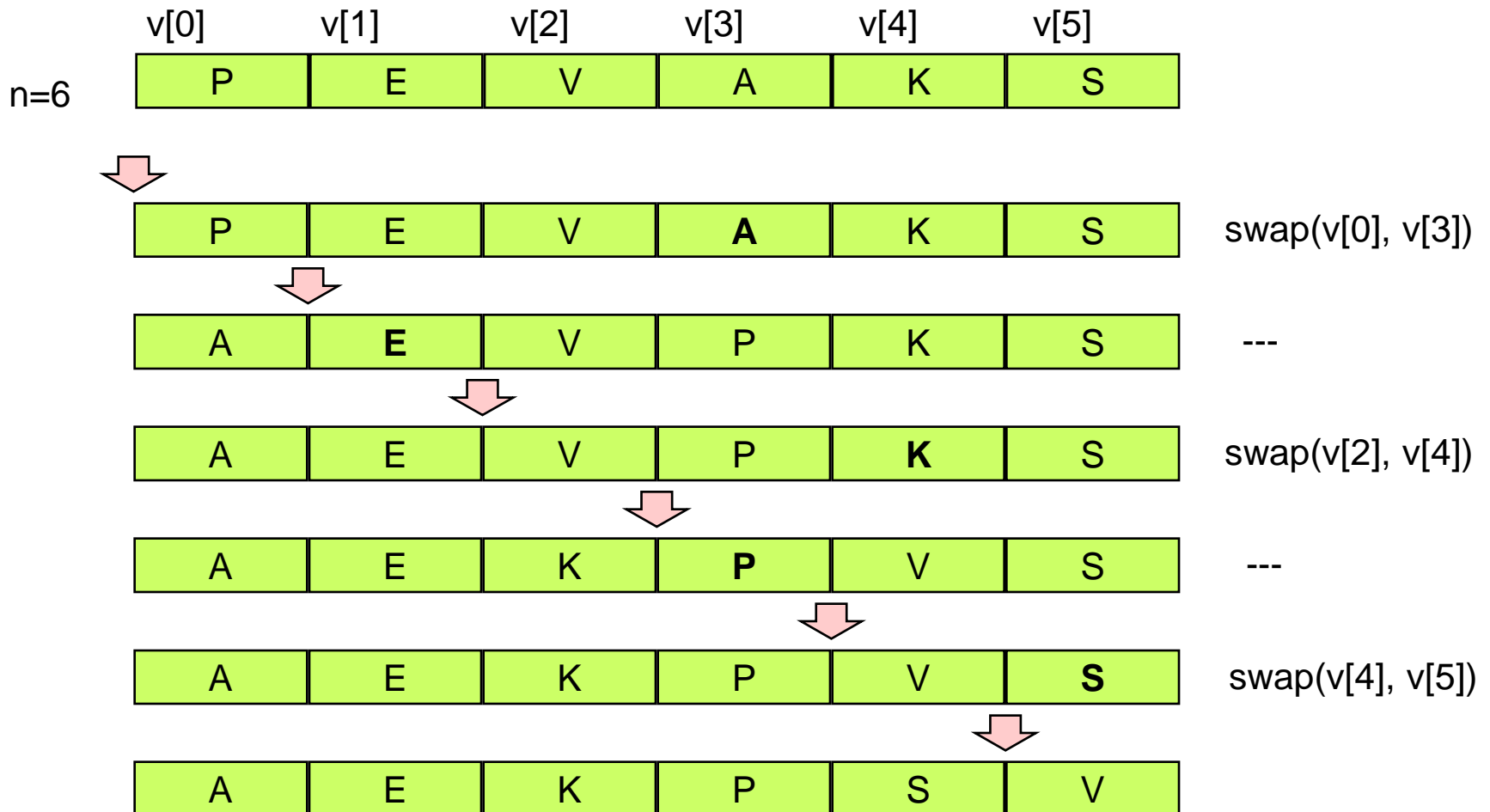
Finde das kleinste Element im Vektor und vertausche es mit dem Element an der ersten Stelle. Wiederhole diesen Vorgang für alle noch nicht sortierten Elemente.

Swap

Das Vertauschen (*Swap*) zweier Elemente (`int`) stellt einen zentralen Vorgang beim Sortieren dar.

```
void swap(int &x, int &y) {  
    int help = x;  
    x = y;  
    y = help;  
}
```

Beispiel



Algorithmus

```
void Vector::Selectionsort() {  
    int n = Length();  
    int i, j, min;  
    for(i = 0; i < n; i++) {  
        min = i;  
        for(j = i+1; j < n; j++)  
            if(a[j] < a[min]) min = j;  
        swap(a[min], a[i]);  
    }  
}
```

Eigenschaften

Hauptspeicheralgorithmus

Insitu Algorithmus

sortiert im eigenen Datenbereich, braucht nur eine temporäre Variable,
konstanter Speicherplatzverbrauch

Aufwand

generell $O(n^2)$

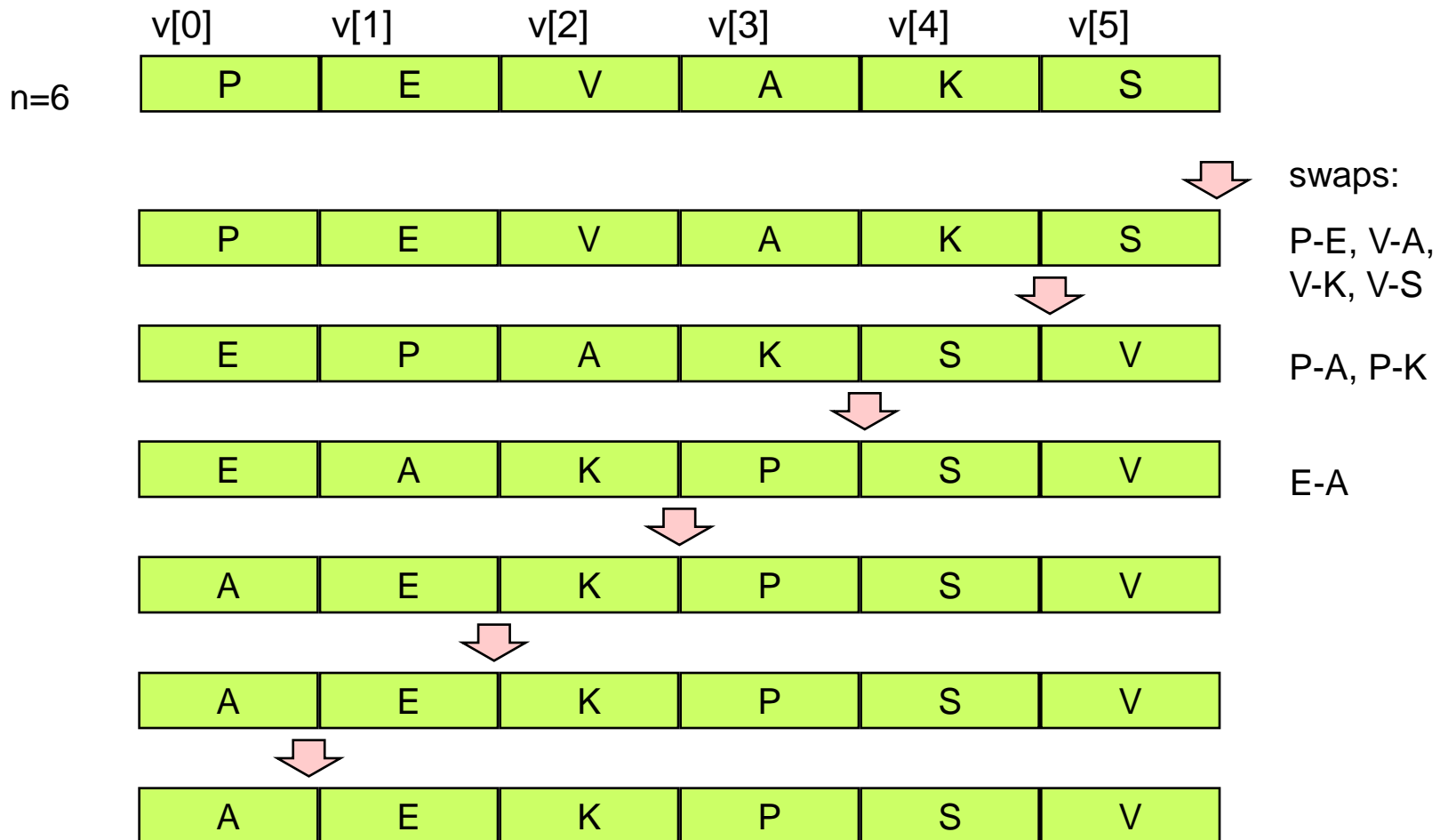
Bubble Sort Algorithmus

Wiederholtes Durchlaufen des Vektors.

Wenn 2 benachbarte Elemente aus der Ordnung sind (größeres vor kleinerem), vertausche (swap) sie.

Dadurch wird beim ersten Durchlauf das größte Element an die letzte Stelle gesetzt, beim 2. Durchlauf das 2.größte an die vorletzte Stelle, usw. Die Elemente steigen wie Blasen (bubbles) auf.

Beispiel



Algorithmus

```
void Vector::Bubblesort() {  
    int n = Length();  
    int i, j;  
    for(i = n-1; i >= 1; i--)  
        for(j = 1; j <= i; j++)  
            if(a[j-1] > a[j])  
                swap(a[j-1], a[j]);  
}
```

Eigenschaften

Hauptspeicheralgorithmus

Insitu Algorithmus

sortiert im eigenen Datenbereich, braucht nur eine temporäre Variable,
konstanter Speicherplatzverbrauch

Aufwand

generell $O(n^2)$

Quicksort (Hoare 1962) Algorithmus

Der Vektor wird im Bezug auf ein frei wählbares Pivotelement durch Umordnen der Vektorelemente in 2 Teile geteilt, sodaß alle Elemente links vom Pivotelement kleiner und alle Elemente rechts größer sind.

Die beiden Teilvektoren werden unabhängig voneinander wieder mit quicksort (rekursiv) sortiert.

divide-and-conquer
Paradigma

Das Pivotelement steht dadurch auf seinem endgültigen Platz. Es bleiben daher nur mehr $n-1$ Element (in den beiden Teile) zu sortieren (Verringerung der Problemgröße)

Beruh auf dem “divide-and-conquer” Ansatz

Beliebiges Element als Pivotelement wählen

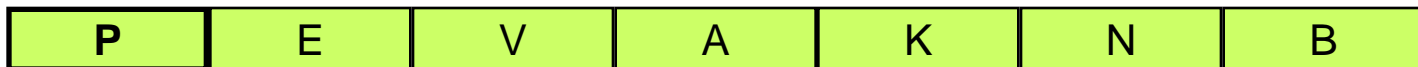
(im u.a. Bsp. linkes Element im Vektor, auch zufällige Wahl oder Median aus 3 zufälligen üblich)

Pivotelement von links bzw. rechts in den Vektor 'hineinsinken' lassen,

d.h. jeweils sequentiell von links mit allen kleineren Elementen, von rechts mit allen größeren vertauschen.

Bei Blockierung, d.h. links kleineres und rechts größeres Element, diese beiden Elemente vertauschen

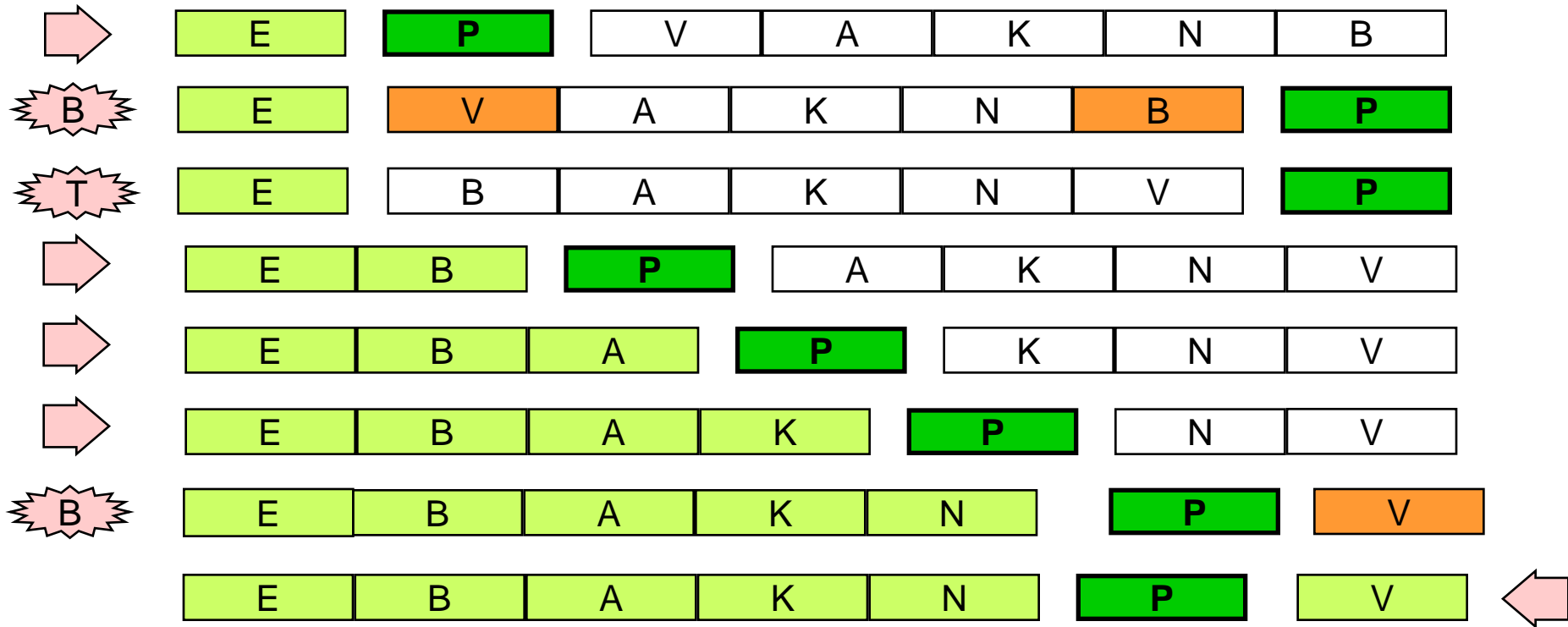
Pivotelement









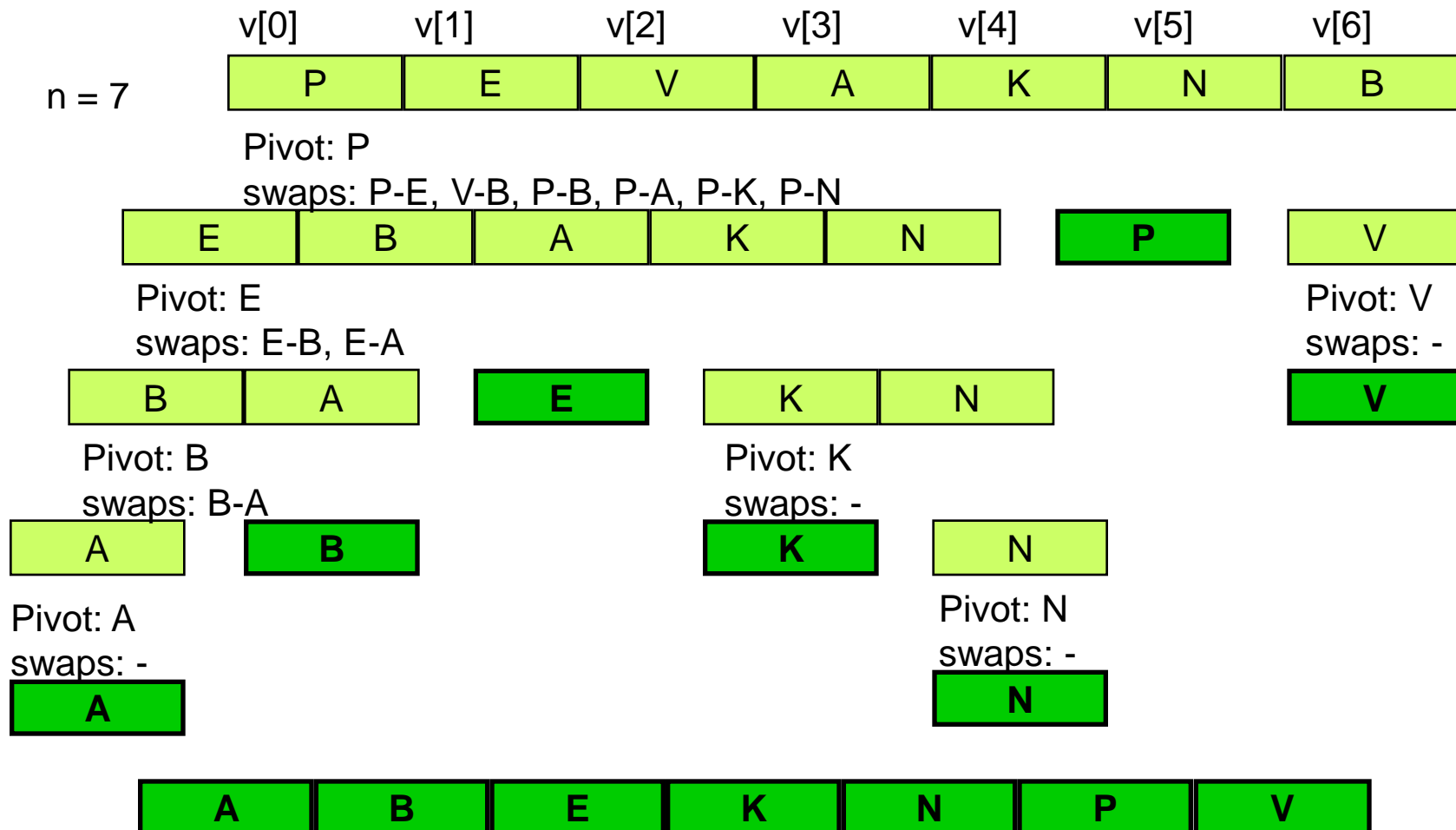
von links hineinsinken

von rechts hineinsinken

Pivotelement umordnen (2)



-  von links hineinsinken  ungeordnete Elemente
-  von rechts hineinsinken  blockierende Elemente
-  Blockierung u. Tausch  Pivotelement



```
void Vector::Quicksort() {
    quicksort(0, Length()-1);
}

void Vector::quicksort(int l, int r) {
    int i, j; int pivot;
    if(r > l) {
        pivot = a[r]; i = l-1; j = r;
        for(;;) {
            while(a[++i] < pivot);
            while(a[--j] > pivot) if (j == l) break;
            if(i >= j) break;
            swap(a[i], a[j]);
        }
        swap(a[i], a[r]);
        quicksort(l, i-1);
        quicksort(i+1, r);
    }
}
```

Hauptspeicheralgorithmus

Insitu Algorithmus

sortiert im eigenen Datenbereich, braucht nur temporäre Hilfsvariable (Stack), konstanter Speicherplatzverbrauch

Aufwand

Im Durchschnitt $O(n \cdot \log(n))$

Kann zu $O(n^2)$ entarten

Beispiel: Vektor ist vorsortiert und als Pivotelement wird immer das erste oder letzte Vektorelement gewählt

Empfindlich auf unvorsichtige Wahl des Pivotelements

Stabilität nicht einfach realisierbar

Rekursiver Algorithmus

Komplex zu realisieren, wenn Rekursion nicht zur Verfügung steht

Mergesort (???, 1938) Algorithmus

Der zu sortierende Vektor wird rekursiv in Teilvektoren halber Länge geteilt, bis die (trivialen, skalaren) Vektoren aus einem einzigen Element bestehen

Danach werden jeweils 2 Teilvektoren zu einem doppelt so großen Vektor gemerged (sortiert)

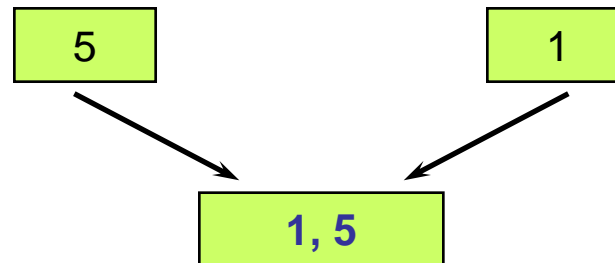
Beim Mergen werden sukzessive die ersten beiden Element der Vektoren verglichen und das kleinere in den neuen Vektor übertragen, bis alle Elemente im neuen Vektor sortiert gespeichert sind

Das Mergen wird solange wiederholt, bis in der letzten Phase 2 Vektoren der Länge $n/2$ zu einem sortierten Vektor der Länge n verschmelzen

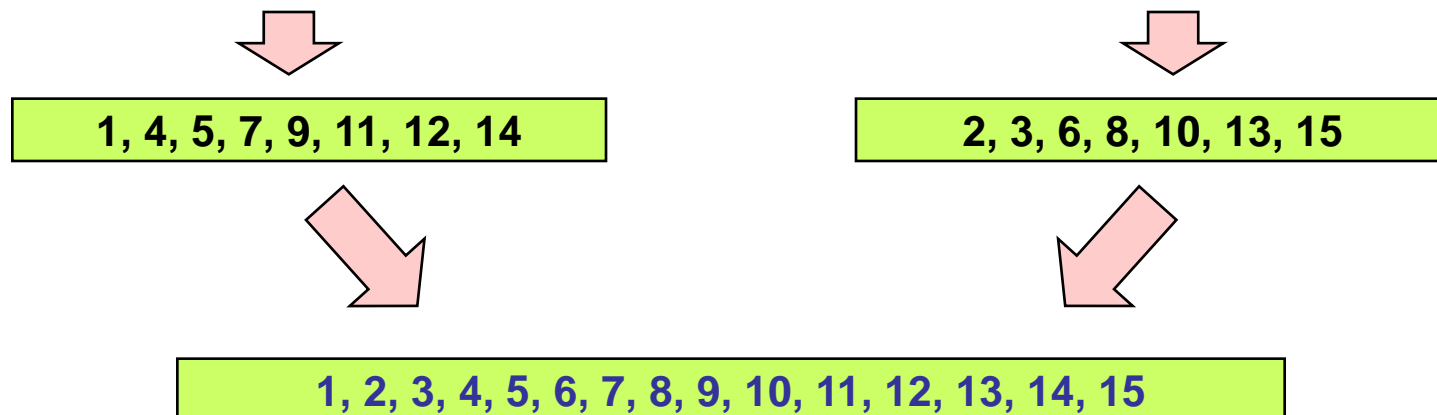
“divide-and-conquer” Ansatz

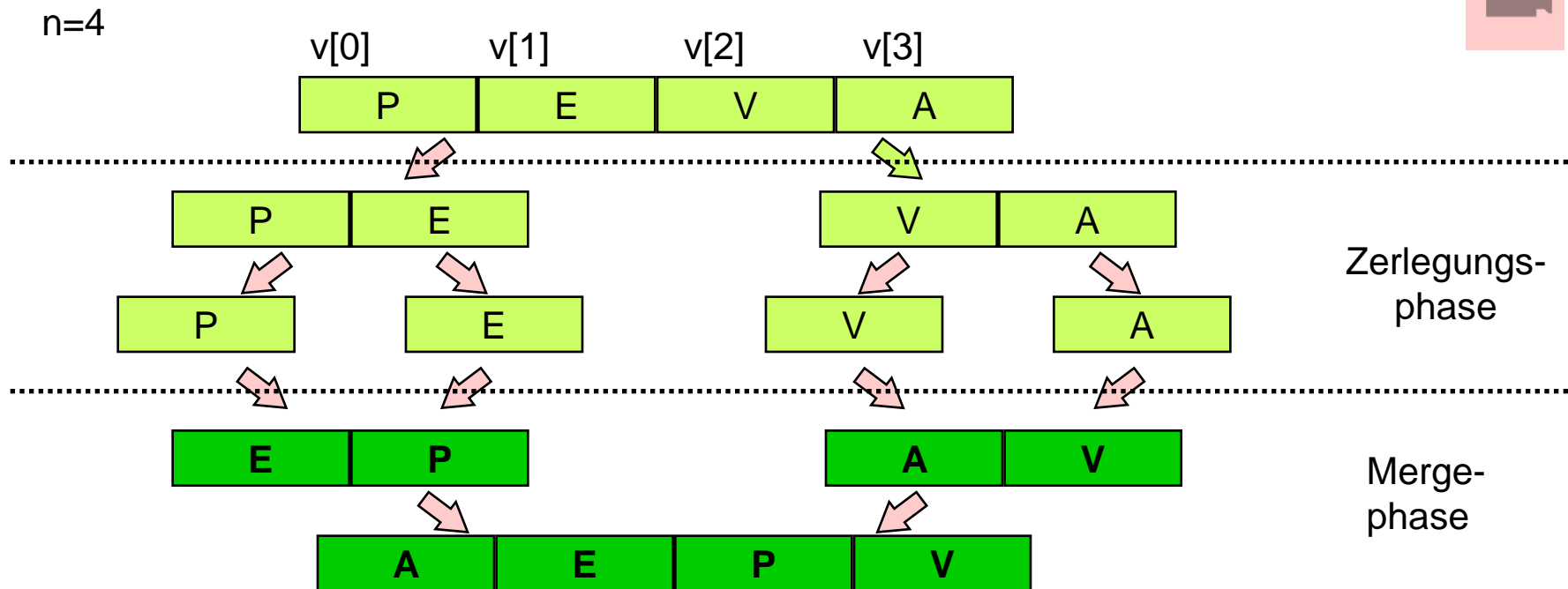
Merging zweier Vektoren

trivialer Fall



allgemeiner Fall





```
void Vector::Mergesort() {
    if (size>1) {
        int m=size/2;
        Vector left(m);
        Vector right(size-m);
        for (int i=0; i<m; ++i) left.a[i]=a[i];
        for (int i=0; i<m; ++i) right.a[i]=a[i+m];

        left.Mergesort();
        right.Mergesort();

        int li=0;
        int ri=0;
        for (int i=0; i<size; ++i)
            if (li>=left.size) a[i]=right.a[ri++];
            else if (ri>=right.size) a[i]=left.a[li++];
            else a[i]=(right.a[ri]<left.a[li])?
                                right.a[ri++]:left.a[li++];
    }
}
```

korrekt?


```
void Vector::Mergesort() {  
    int *buf=new int[Length()];  
    mergesort(0, Length()-1, buf);  
    delete[] buf;  
}
```

```
void Vector::mergesort(int left, int right, int* buf) {  
    if(right > left) {  
        int i, j, k, m;  
        m = (right+left)/2;  
        mergesort(left, m, buf);  
        mergesort(m+1, right, buf);  
  
        for(i=m+1; i>left; --i) buf[i-1] = a[i-1];  
        for(j=m; j<right; ++j) buf[right+m-j] = a[j+1];  
        for(k=left; k<=right; ++k)  
            a[k]=(buf[i]<buf[j])?buf[i++]:buf[j--];  
    }  
}
```



korrekt?

Eigenschaften

Hauptspeicheralgorithmus, aber auch als Externspeicheralgorithmus verwendbar.

Extern Sortieren: statt Teilphase wird oft vorgegebene Datenaufteilung genommen, oder nur soweit geteilt, bis sich Teilvektor (Datei) im Hauptspeicher sortieren lässt.

Stabiles Sortiervverfahren

Mergen muss korrekt implementiert sein

Exsitu Algorithmus

braucht einen zweiten ebenso großen Hilfsvektor zum Umspeichern

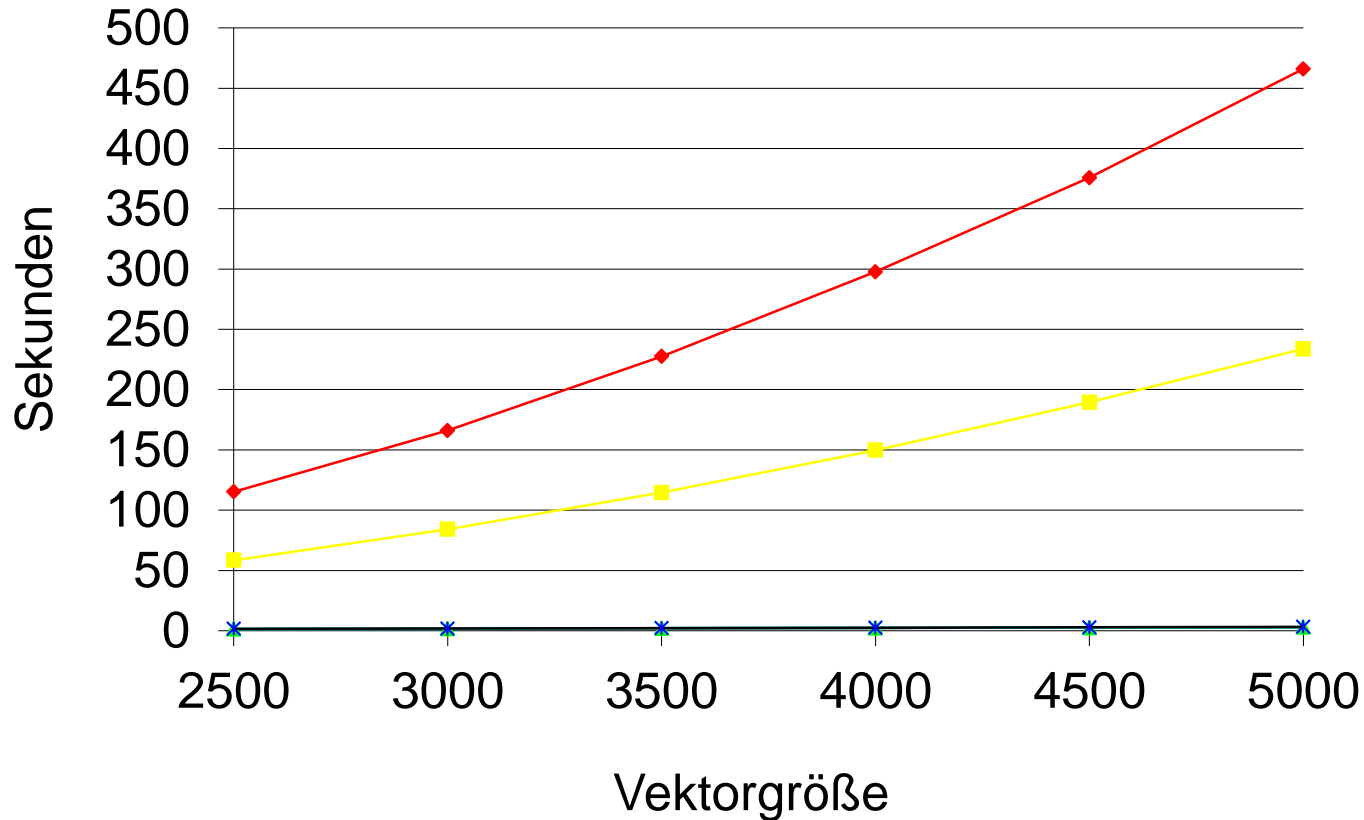
Aufwand

Generell $O(n \cdot \log(n))$

Braucht doppelten Speicherplatz

Rekursiver Algorithmus

Komplex zu realisieren, wenn Rekursion nicht zur Verfügung steht.



—◆— Bubble Sort

—■— Selection Sort

—▲— Quicksort

—×— Mergesort

—×— Heapsort

Man nennt diese bekannten Verfahren *Vergleichende Sortierv Verfahren* (Comparison sort)

Die Reihenfolge der Elemente wird dadurch bestimmt, dass die Elemente miteinander verglichen werden

Nur Vergleiche der Form $x_i < x_j$, $x_i \leq x_j$, ... angewendet

Diese Algorithmen zeigen als günstigste Laufzeit eine Ordnung von $O(n \log n)$, d.h. wir konnten bis jetzt als untere Grenze $\Omega(n \log n)$ feststellen

Vermutung: Das Problem des Sortierens durch Vergleichen der Elemente lässt sich mit $\Omega(n \log n)$ beschreiben

Falls gültig \Rightarrow Algorithmische Lücke geschlossen, da $\Omega(P) = O(A)$

Betrachtung der Vergleichenden Sortierverfahren durch Entscheidungsbäume

Der Entscheidungsbaum enthält alle möglichen Vergleiche eines Sortierverfahrens um eine beliebige Sequenz einer vorgegebenen Länge zu sortieren

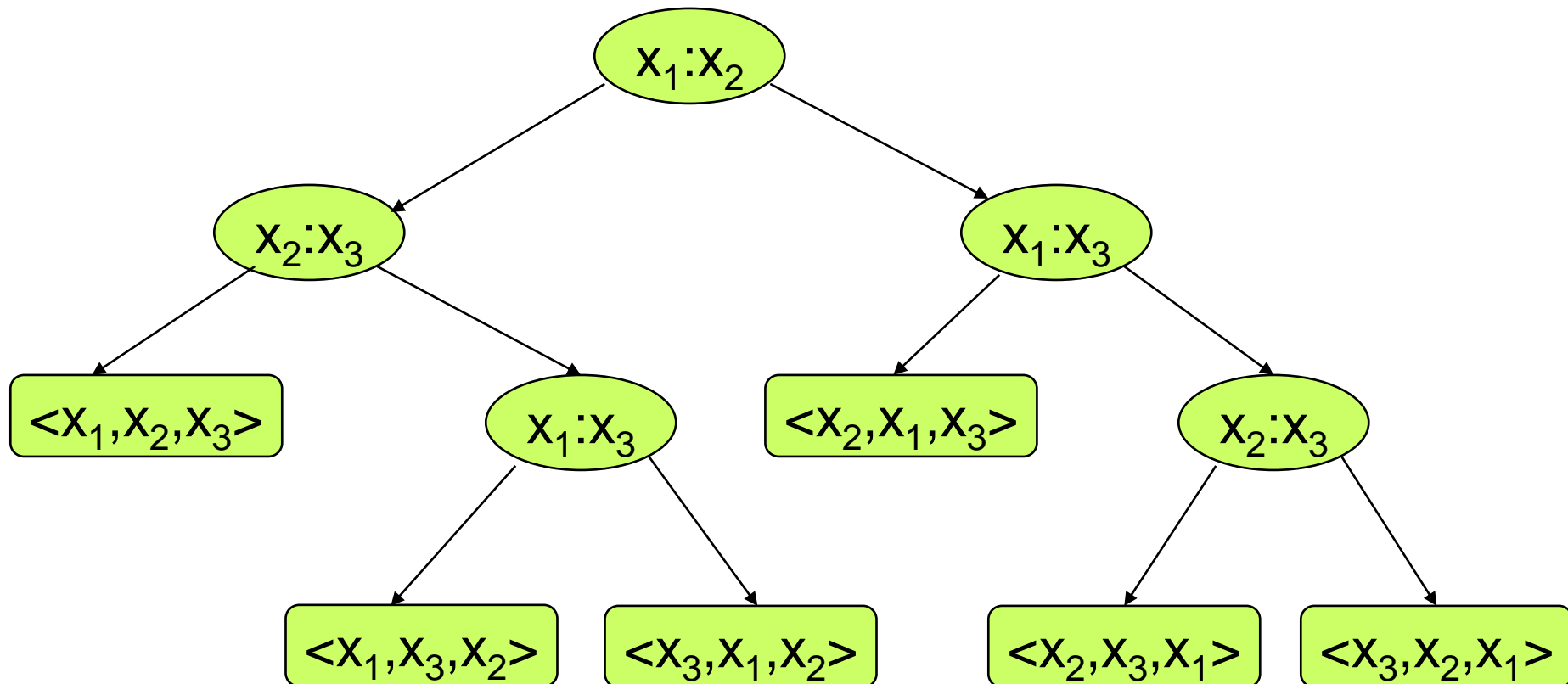
Die Blattknoten repräsentieren alle möglichen Permutationen der Eingabe Sequenz

Die Wege von der Wurzel zu den Blättern definieren die notwendigen Vergleiche um die entsprechenden Permutationen zu erreichen

Entscheidungsbaum für 3 Elemente

d.h. $3! = 6$ mögliche Permutationen der Eingabe Elemente $\langle x_1, x_2, x_3 \rangle$

Linker Nachfolger Relation $x:y$ erfüllt, rechter Nachfolger nicht erfüllt



Wir ignorieren Swappen, Administrationsoperationen, etc.

Die Anzahl der Blätter im Entscheidungsbaum ist $n!$

Die Anzahl der Blätter in einem binären Baum ist $\leq 2^h$

daher

$$2^h \geq n!$$

$$h \geq \lg(n!)$$

Stirlingsche Näherung $n! = \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n (1 + \theta(1/n)) > \left(\frac{n}{e}\right)^n$

$$h > \lg\left(\frac{n}{e}\right)^n = n \lg n - n \lg e$$

$$h = \Omega(n \lg n)$$

d.h. Algorithmische Lücke für
Vergleichende Sortiervverfahren
geschlossen

Sortiervverfahren, die NICHT auf dem Vergleich zweier Werte beruhen, können eine Eingabe Sequenz in linearer Zeit sortieren

Erreichen die Ordnung $O(n)$

Beispiele

Counting Sort

Radix Sort

Bucket Sort

3.5.1 Counting Sort



1954 Erstmals verwendet von Harold H.Seward MIT Thesis
„Information Sorting in the Application of Electronic Digital
Computers to Bussiness Operations“ als Grundlage für Radix
Sort.

1956 Erstmals publiziert von E.H. Fried

1960 unter dem Namen Mathsor von W. Feurzeig.

Bedingung

Die zu sortierenden n Elemente sind Integer Werte im Bereich 0 bis k

Es gilt üblicherweise $k > n$

Falls **k von der Ordnung n** ist ($k = O(n)$) ist der Aufwand für das Sortierverfahren Counting Sort $O(n)$

Ansatz

Gegeben sei eine exakte Permutation

Jedes Element wird einfach auf die Position seines Wertes in einem Zielvektor gestellt

5	8	4	2	7	1	6	3
---	---	---	---	---	---	---	---

Erweiterung

Die Elemente stammen aus dem Bereich $[1..k]$ und es gibt keine doppelten Werte

Frage: wie können wir den ersten Ansatz erweitern?

Allgemeiner Fall

Die Elemente sind aus dem Bereich $[1..k]$, Doppelte sind erlaubt

Idee des Counting Sort

Bestimme für jedes Element x die Anzahl der Elemente kleiner als x im Vektor, verwende diese Information um das Element x auf seine Position im Ergebnisvektor zu platzieren

Eingangsvektor **A**, Ergebnisvektor **B**, Hilfsvektor **C**

```
for (i=1; i<=k; i++)
```

```
    C[i] = 0;
```

```
for (j=1; j<=length(A); j++)
```

```
    C[A[j]] = C[A[j]] + 1;
```

1: C[i] enthält die Anzahl der Elemente gleich i, $i = 1, 2, \dots, k$

```
for (i=2; i<=k; i++)
```

```
    C[i] = C[i] + C[i-1];
```

2: C[i] enthält die Anzahl der Elemente kleiner oder gleich i

```
for (j=length(A); j>=1; j--) {
```

```
    B[C[A[j]]] = A[j];
```

```
    C[A[j]] = C[A[j]] - 1;
```

```
}
```

3: Jedes Element wird an seine korrekte Position platziert
Falls alle Element A[j] unterschiedlich sind ist die korrekte Position in C[A[j]], da Elemente gleich sein können wird der Wert C[A[j]] um 1 verringert

1:

A

3	6	4	1	3	4	1	4
---	---	---	---	---	---	---	---

C

2	0	2	3	0	1
---	---	---	---	---	---

2:

C

2	2	4	7	7	8
---	---	---	---	---	---

3:

1. Durchlauf

B

						4	
--	--	--	--	--	--	---	--

C

2	2	4	6	7	8
---	---	---	---	---	---

3:

2. D.

B

	1					4	
--	---	--	--	--	--	---	--

C

1	2	4	6	7	8
---	---	---	---	---	---



3:

3. D.

B

	1				4	4	
--	---	--	--	--	---	---	--

C

1	2	4	5	7	8
---	---	---	---	---	---

3:

Ende

B

1	1	3	3	4	4	4	6
---	---	---	---	---	---	---	---

```
for(i=1; i<=k; i++)                                O(k)
  C[i] = 0;
-----
for(j=1; j<=length(A); j++)                         O(n)
  C[A[j]] = C[A[j]] + 1;
-----
for(i=2; i<=k; i++)                                O(k)
  C[i] = C[i] + C[i-1];
-----
for (j=length(A); j>=1; j--) {
  B[C[A[j]]] = A[j];                                O(n)
  C[A[j]] = C[A[j]] - 1;
}
```

Daraus folgt, dass der Gesamtaufwand $O(n + k)$ ist

In der Praxis haben wir sehr oft $k = O(n)$, wodurch wir einen realen Aufwand von $O(n)$ erreichen

Man beachte, dass kein Vergleich zwischen Werten stattgefunden hat, sondern die Werte der Elemente zur Platzierung verwendet wurden (vergl. Hashing)

Counting Sort ist ein stabiles Sortierverfahren

Garantiert durch letzte Schleife, die von hinten nach vorne arbeitet

Kein insitu Verfahren, 3 Vektoren der Größe $O(n)$ notwendig

Radixsort betrachtet die Struktur der Schlüsselwerte

Die Schlüsselwerte der Länge b werden in einem Zahlensystem der Basis M dargestellt (M ist der Radix)

z.B. $M=2$, die Schlüssel werden binär dargestellt, $b = 4$

	8	4	2	1	Gewicht
9 =	1	0	0	1	$b = 4$
	3	2	1	0	Stelle #

Es werden Schlüssel sortiert, indem ihre einzelnen Bits an derselben Bit Position miteinander verglichen werden

Das Prinzip lässt sich auch auf alphanumerische Strings erweitern

Allgemeiner Radix Sort Algorithmus

```
for(Index i läuft über alle b Stellen) {  
    sortiere Schlüsselwerte mit einem (stabilen)  
    Sortierverfahren bezüglich Stelle i  
}
```

Richtung des Indexlaufs, Stabilität

Von links nach rechts

d.h. `for(int i=b-1; i>=0; i--) { ... }`

Führt zum *Binären Quicksort (Radix Exchange Sort)*

Von rechts nach links und stabiles Sortierverfahren

d.h. `for(int i=0; i<b; i++) { ... }`

Führt zum *LSD-Radixsort (Straight Radix Sort)*

Sehr altes Verfahren

1929 erstmals für maschinelles Sortieren von Lochkarten.

1954 H.H. Seward [MIT R-232 (1954), p25-28]

eigenständig und ausführlich: P.Hildebrandt , H. Isbitz, H. Rising,
J. Schwartz

[JACM 6 (1959), 156-163]

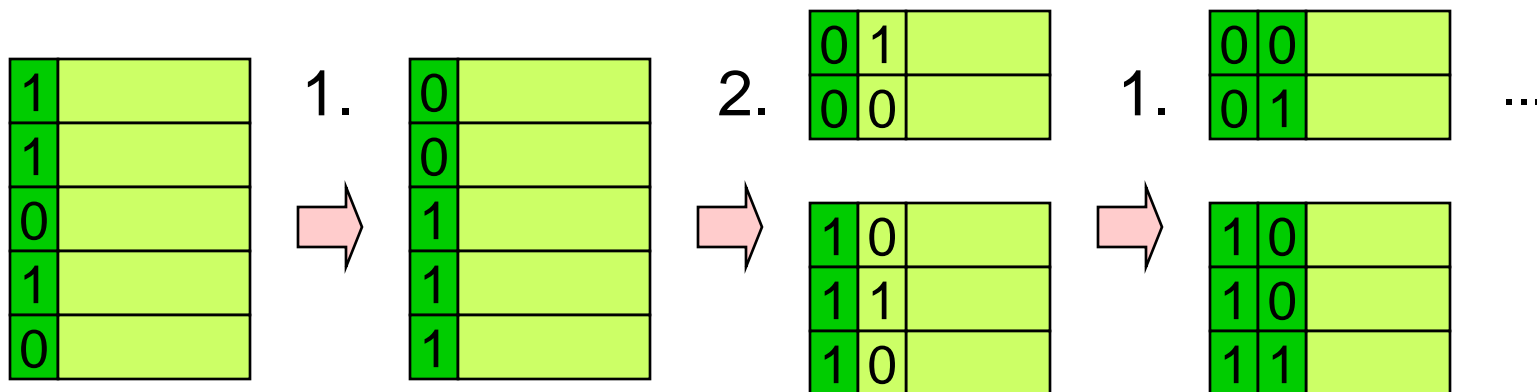
1 Jahr vor Quicksort

Binärer Quicksort Algorithmus

Betrachte Stellen von links nach rechts

1. Sortiere Datensätze bezogen auf das betrachtete Bit
2. Teile die Datensätze in M unabhängige, der Größe nach geordnete, Gruppen und sortiere rekursiv die M Gruppen wobei die schon betrachteten Bits ignoriert werden

Beispiel

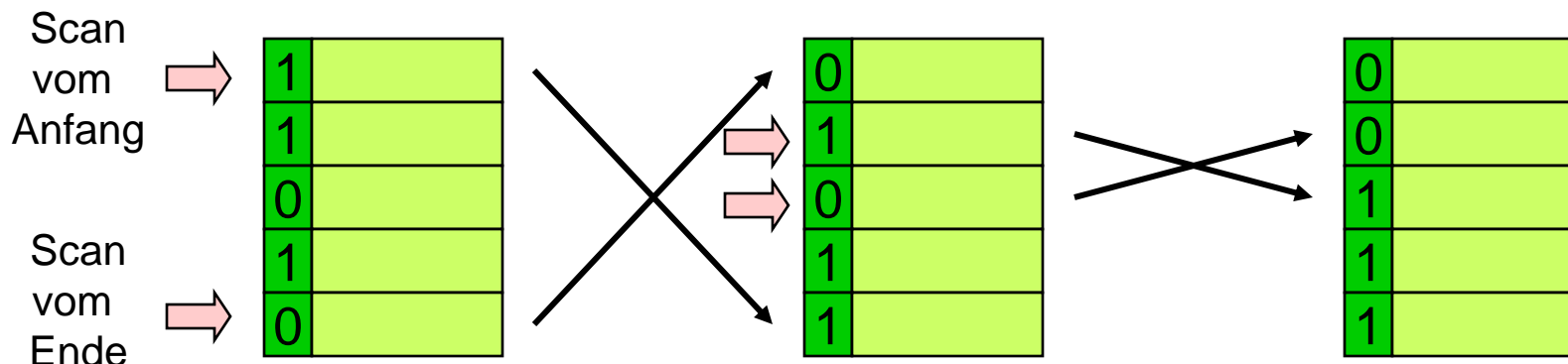


Aufteilung der Datensätze durch insitu Ansatz ähnlich des Partitionierens beim Quicksort

```
do {  
    scan top-down to find key starting with 1;  
    scan bottom-up to find key starting with 0;  
    exchange keys;  
} while (not all indices visited)
```

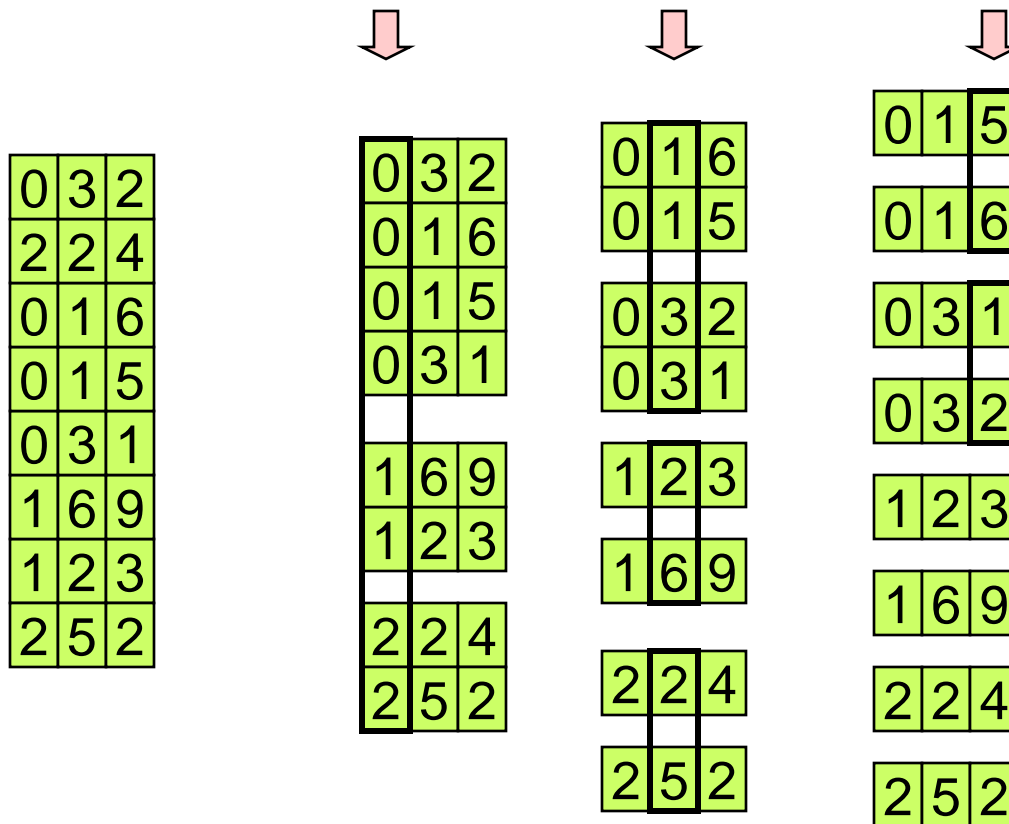


Beispiel



Anzahl der Gruppen M ist 10

Zahlenwerte 0 bis 9



Binärer Quicksort verwendet im Durchschnitt
ungefähr $N \log N$ Bitvergleiche

$\log N$ (Kodierung des Zahlenwerts) = konstanter Faktor

N = Unsicherheit in der Zahlendarstellung

Gut geeignet für kleine Zahlen

Benötigt relativ weniger Speicher als andere Lineare
Sortierverfahren

Es ist ein Instabiles Sortierverfahren

Ähnlich dem Quicksort nur für positive ganze Zahlen

Bei einem stabilen Sortierverfahren wird die relative Reihenfolge von gleichen Schlüsseln nicht verändert

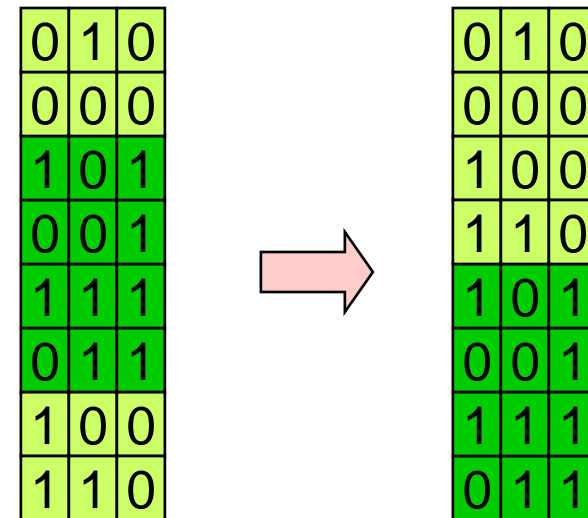
Beispiel

Erster Durchgang von letztem Beispiel

Die relative Reihenfolge der Schlüssel die mit 0 enden bleibt unverändert, dasselbe gilt für die Schlüssel, die mit 1 enden

Stabilität garantiert Korrektheit des Algorithmus

Mögliches Verfahren: Counting Sort



Anzahl der Gruppen M ist 10

Ziffern 0 bis 9

																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																																					</
--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	--	----

Sortieren von n Zahlen, Schlüssellänge b

```
for(Index i läuft über alle b Stellen) {  
    sortiere n Schlüsselwerte mit einem (stabilen)  
    Sortierverfahren bezüglich Stelle i  
}
```

Bei der Anwendung eines Sortierverfahrens mit der Laufzeit $O(n)$ (wie z.B. Partitionierung bei Radix Exchange Sort, Counting Sort bei Straight Radix Sort) ist daher die Ordnung von Radix Sort $O(bn)$

Wenn man b als Konstante betrachtet kommt man auf $O(n)$

Bei Zahlenbereich von m Werten Darstellung am Computer mit $b = \log(m)$ Stellen, da aber Wertebereich am Computer begrenzt, Ansatz b konstant akzeptierbar

Kein insitu Verfahren, doppelter Speicherplatz notwendig
führt in der Praxis zum Einsatz von $O(n \log n)$ Verfahren

Annahme über die n Eingabe Elemente, dass sie gleichmäßig über das Intervall $[0,1)$ verteilt sind

Bucket Sort Algorithmus

Teile das Intervall $[0,1)$ in n gleichgroße Teil-Intervalle (Buckets) und verteile die n Eingabe Elemente auf die Buckets

Da die Elemente gleichmäßig verteilt sind, fallen nur wenige Elemente in das gleiche Bucket

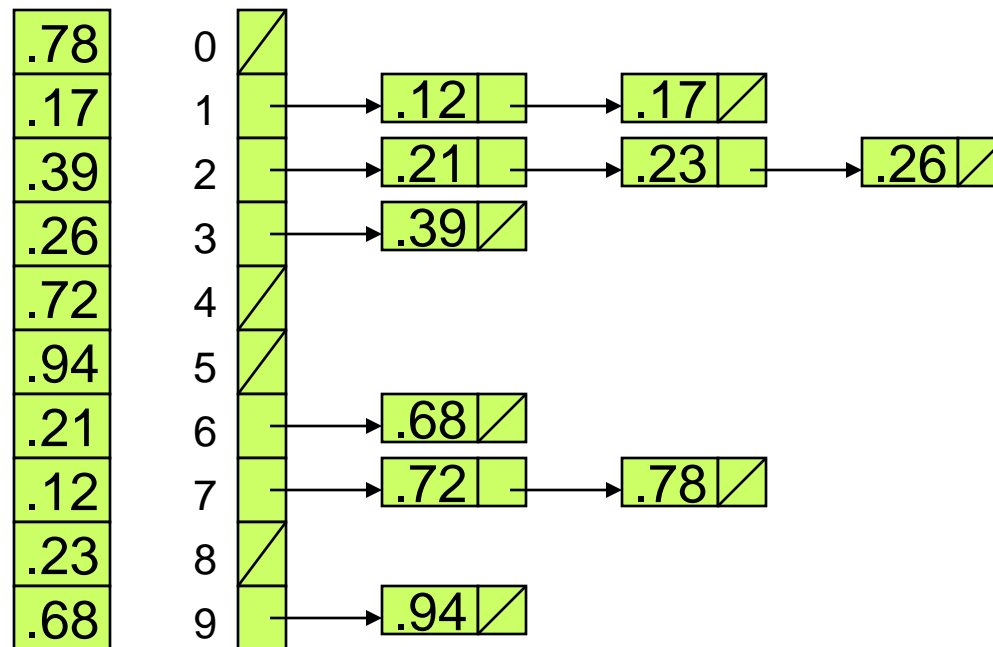
Sortiere die Elemente pro Bucket mit Selection Sort

Besuche die Buckets entlang des Intervalls und gib die sortierten Elemente aus

Eingabe Vektor A der Größe 10

Bucket Vektor B verwaltet Elemente über lineare Listen

Bucket B[i] enthält die Werte des Intervalls $[i/10, (i+1)/10)$



```
n = length(A) ;  
for(i=1; i<=n; i++)  
    insert A[i] into list B[ $\lfloor n \cdot A[i] \rfloor$ ];  
for(i=0; i<n; i++)  
    sort list B[i] with insertion sort;  
Concatenate the lists B[0], B[1], ..., B[n-1]  
together in order
```



Alle Anweisungen außer Sortieren sind von der Ordnung $O(n)$

Analyse des Sortierens

n_i bezeichnet die Zufallszahl der Elemente pro Bucket

Selection Sort läuft in $O(n^2)$ Zeit, d.h. die erwartete Zeit zum Sortieren eines Buckets ist $E[O(n^2)] = O(E[n^2])$, da alle Buckets zu sortieren sind

$$\sum_{i=0}^{n-1} O(E[n_i^2]) = O\left(\sum_{i=0}^{n-1} E[n_i^2]\right) \Rightarrow O(n)$$

Um den Ausdruck zu berechnen

Verteilung der Zufallsvariable n_i bestimmen

Es gibt n Elemente mit n Buckets, d.h. die Wahrscheinlichkeit eines Elements in ein Bucket zu fallen ist $p = 1/n$

n_i folgt der Binomial-Verteilung

$$E[n_i] = n \cdot p = 1 \text{ und } \text{Var}[n_i] = n \cdot p \cdot (1-p) = 1 - 1/n$$

$$E[n_i^2] = \text{Var}[n_i] + E^2[n_i] = 1 - 1/n + 1^2 = 2 - 1/n = \Theta(1)$$

Daraus folgt, dass der Aufwand für Bucket Sort $O(n)$ ist

Dictionary

Hashing

Statische und dynamische Verfahren

Sortieren

Klassische Verfahren $O(n^2)$ und $O(n \log n)$

Lineare Verfahren $O(n)$