

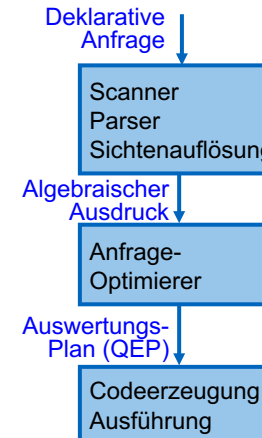
Kapitel 8 Anfragebearbeitung



- Logische Optimierung
- Physische Optimierung
- Kostenmodelle
- „Tuning“

1

Ablauf der Anfrageoptimierung

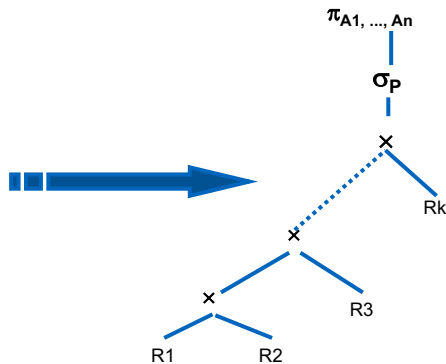


2

Kanonische Übersetzung



select A1, ..., An
from R1, ..., Rk
where P

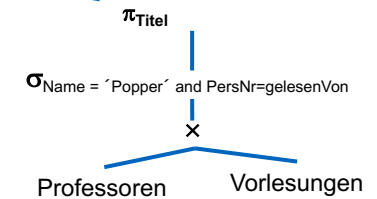


3

Kanonische Übersetzung



select Titel
from Professoren, Vorlesungen
where Name = 'Popper' and
PersNr = gelesenVon



$\pi_{\text{Titel}} (\sigma_{\text{Name} = \text{'Popper' and PersNr} = \text{gelesenVon}} (\text{Professoren} \times \text{Vorlesungen}))$

4

Erste Optimierungsidee: „push-down“ Selektionen TUM

select Titel
from Professoren, Vorlesungen
where Name = 'Popper' **and**
 PersNr = gelesenVon

$\pi_{\text{Titel}} (\sigma_{\text{PersNr=gelesenVon}} ((\sigma_{\text{Name='Popper'}} \text{Professoren}) \times \text{Vorlesungen}))$

5

Optimierung von Datenbank- Anfragen TUM

Grundsätze:
 Sehr hohes Abstraktionsniveau der mengenorientierten Schnittstelle (SQL). Sie ist **deklarativ**, **nicht-prozedural**, d.h. es wird spezifiziert, **was** man finden möchte, aber nicht **wie**.
 Das **wie** bestimmt sich aus der Abbildung der mengenorientierten Operatoren auf Schnittstellen-Operatoren der internen Ebene (Zugriff auf Datensätze in Dateien, Einfügen/Entfernen interner Datensätze, Modifizieren interner Datensätze).
 Zu einem **was** kann es zahlreiche **wie**'s geben: effiziente Anfrageauswertung durch Anfrageoptimierung.
 i.Allg. wird aber nicht die optimale Auswertungsstrategie gesucht (bzw. gefunden) sondern eine einigermaßen effiziente Variante
 • Ziel: „avoiding the worst case“

6

Äquivalenzerhaltende Transformationsregeln TUM

- Aufbrechen von Konjunktionen im Selektionsprädikat
 $\sigma_{c_1 \wedge c_2 \wedge \dots \wedge c_n}(R) \equiv \sigma_{c_1}(\sigma_{c_2}(\dots(\sigma_{c_n}(R)) \dots))$
- σ ist kommutativ
 $\sigma_{c_1}(\sigma_{c_2}(R)) \equiv \sigma_{c_2}(\sigma_{c_1}(R))$
- π -Kaskaden: Falls $L_1 \subseteq L_2 \subseteq \dots \subseteq L_n$ dann gilt
 $\pi_{L_1}(\pi_{L_2}(\dots(\pi_{L_n}(R)) \dots)) \equiv \pi_{L_1}(R)$
- Vertauschen von σ und π
 Falls die Selektion sich nur auf die Attribute A_1, \dots, A_n der Projektionsliste bezieht, können die beiden Operationen vertauscht werden
 $\pi_{A_1, \dots, A_n}(\sigma_c(R)) \equiv \sigma_c(\pi_{A_1, \dots, A_n}(R))$
- \times, \cup, \cap und \bowtie sind kommutativ
 $R \bowtie_c S \equiv S \bowtie_c R$

7

Äquivalenzerhaltende Transformationsregeln TUM

- Vertauschen von σ mit \bowtie
 Falls das Selektionsprädikat c nur auf Attribute der Relation R zugreift, kann man die beiden Operationen vertauschen:
 $\sigma_c(R \bowtie_j S) \equiv \sigma_c(R) \bowtie_j S$
- Falls das Selektionsprädikat c eine Konjunktion der Form „ $c_1 \wedge c_2$ “ ist und c_1 sich nur auf Attribute aus R und c_2 sich nur auf Attribute aus S bezieht, gilt folgende Äquivalenz:
 $\sigma_c(R \bowtie_j S) \equiv (\sigma_{c_1}(R)) \bowtie_j (\sigma_{c_2}(S))$

8

Äquivalenzerhaltende Transformationsregeln

7. Vertauschung von π mit \bowtie

Die Projektionsliste L sei: $L = \{A_1, \dots, A_n, B_1, \dots, B_m\}$, wobei A_i Attribute aus R und B_j Attribute aus S seien. Falls sich das Joinprädikat c nur auf Attribute aus L bezieht, gilt folgende Transformation:

$$\pi_L(R \bowtie_c S) \equiv (\pi_{A_1, \dots, A_n}(R)) \bowtie_c (\pi_{B_1, \dots, B_m}(S))$$

Falls das Joinprädikat sich auf weitere Attribute, sagen wir A_1', \dots, A_p' aus R und B_1', \dots, B_q' aus S bezieht, müssen diese für die Join-Operation erhalten bleiben und können erst danach herausprojiziert werden:

$$\pi_L(R \bowtie_c S) \equiv \pi_L(\pi_{A_1, \dots, A_n, A_1', \dots, A_p'}(R) \bowtie_c \pi_{B_1, \dots, B_m, B_1', \dots, B_q'}(S))$$

Für die X-Operation gibt es kein Prädikat, so dass die Einschränkung entfällt.

9

Äquivalenzerhaltende Transformationsregeln

8. Die Operationen \cup , \bowtie , \cup , \cap sind jeweils (einzeln betrachtet) assoziativ. Wenn also Φ eine dieser Operationen bezeichnet, so gilt:

$$(R \Phi S) \Phi T \equiv R \Phi (S \Phi T)$$

9. Die Operation σ ist distributiv mit \cup , \cap , $-$. Falls Φ eine dieser Operationen bezeichnet, gilt:

$$\sigma_c(R \Phi S) \equiv (\sigma_c(R)) \Phi (\sigma_c(S))$$

10. Die Operation π ist distributiv mit \cup

$$\pi_c(R \cup S) \equiv (\pi_c(R)) \cup (\pi_c(S))$$

10

Äquivalenzerhaltende Transformationsregeln

11. Die Join- und/oder Selektionsprädikate können mittels de Morgan's Regeln umgeformt werden:

$$\begin{aligned} \neg (c_1 \wedge c_2) &\equiv (\neg c_1) \vee (\neg c_2) \\ \neg (c_1 \vee c_2) &\equiv (\neg c_1) \wedge (\neg c_2) \end{aligned}$$

12. Ein kartesisches Produkt, das von einer Selektions-Operation gefolgt wird, deren Selektionsprädikat Attribute aus beiden Operanden des kartesischen Produktes enthält, kann in eine Joinoperation umgeformt werden.

Sei c eine Bedingung der Form $A \theta B$, mit A ein Attribut von R und B ein Attribut aus S .

$$\sigma_c(R \times S) \equiv R \bowtie_c S$$

11

Heuristische Anwendung der Transformationsregeln

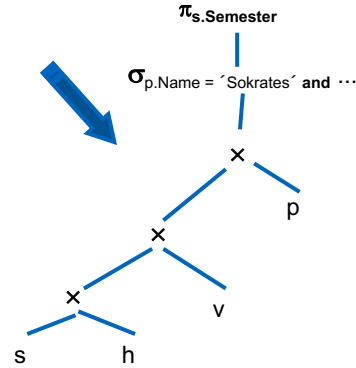
- Mittels Regel 1 werden konjunktive Selektionsprädikate in Kaskaden von σ -Operationen zerlegt.
- Mittels Regeln 2, 4, 6, und 9 werden Selektionsoperationen soweit „nach unten“ propagiert wie möglich.
- Mittels Regel 8 werden die Blattknoten so vertauscht, dass derjenige, der das kleinste Zwischenergebnis liefert, zuerst ausgewertet wird.
- Forme eine X-Operation, die von einer σ -Operation gefolgt wird, wenn möglich in eine \bowtie -Operation um
- Mittels Regeln 3, 4, 7, und 10 werden Projektionen soweit wie möglich nach unten propagiert.
- Versuche Operationsfolgen zusammenzufassen, wenn sie in einem „Durchlauf“ ausführbar sind (z.B. Anwendung von Regel 1, Regel 3, aber auch Zusammenfassung aufeinanderfolgender Selektionen und Projektionen zu einer „Filter“-Operation).

12

Anwendung der Transformationsregeln

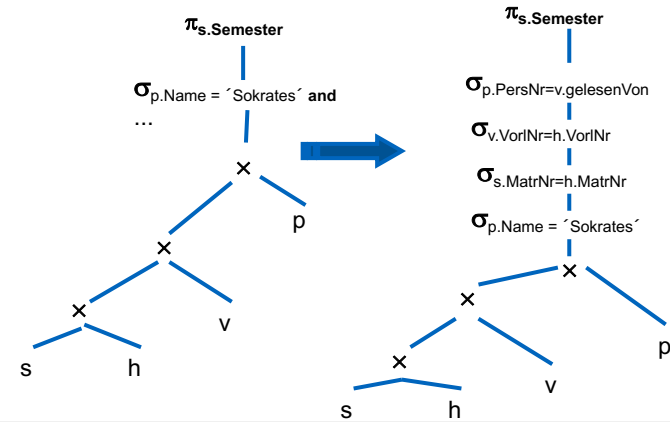


select distinct s.Semester
 from Studenten s, hören h,
 Vorlesungen v, Professoren p
 where p.Name = 'Sokrates' and
 v.gelesenVon = p.PersNr and
 v.VorlNr = h.VorlNr and
 h.MatrNr = s.MatrNr



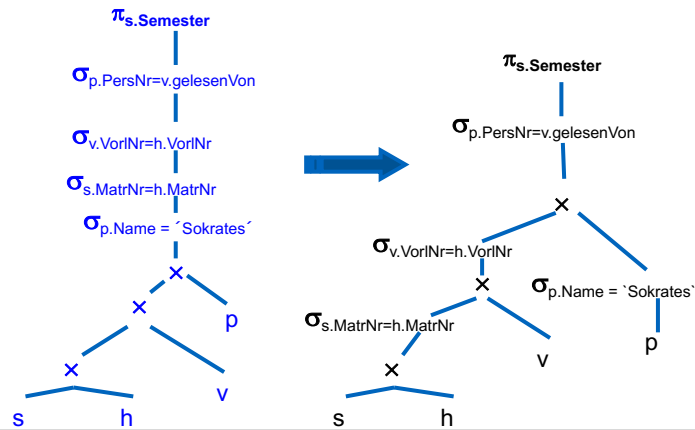
13

Aufspalten der Selektionsprädikate



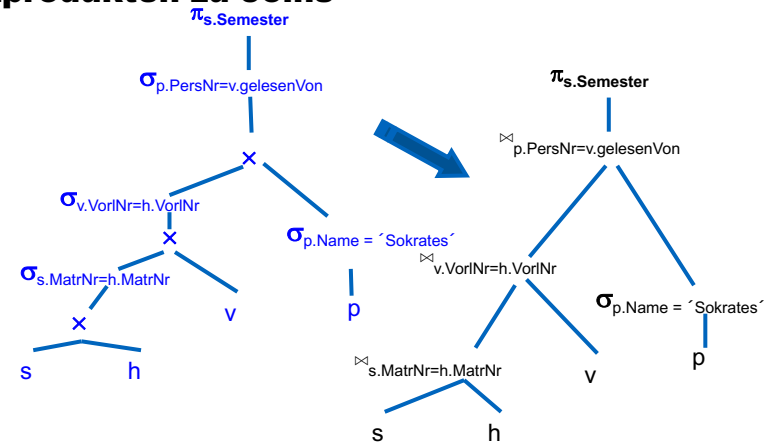
14

Verschieben der Selektionsprädikate „Pushing Selections“



15

Zusammenfassung von Selektionen und Kreuzprodukten zu Joins



16

Optimierung der Joinreihenfolge

Kommutativität und Assoziativität ausnutzen

17

Was hat's gebracht?

18

Einfügen von Projektionen

19

Eine weitere Beispieloptimierung

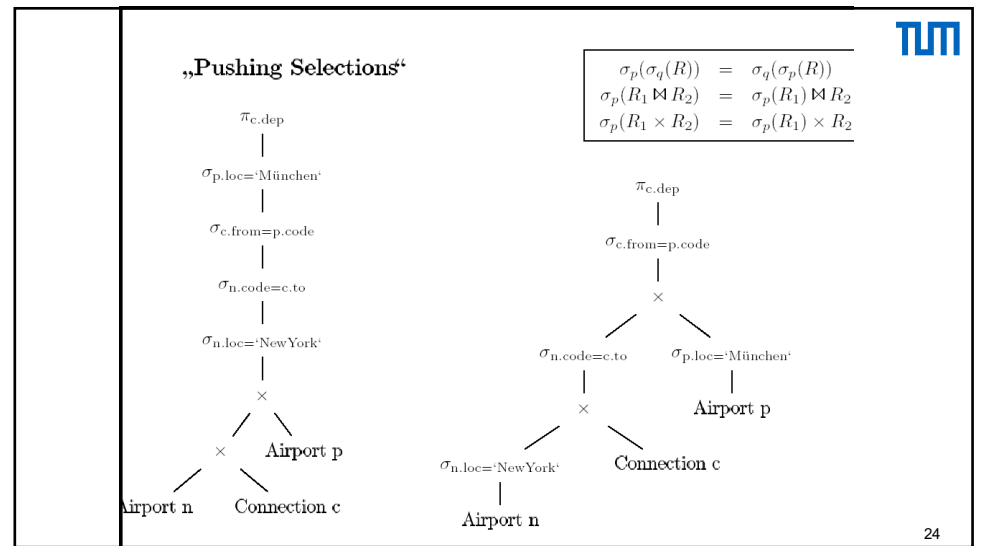
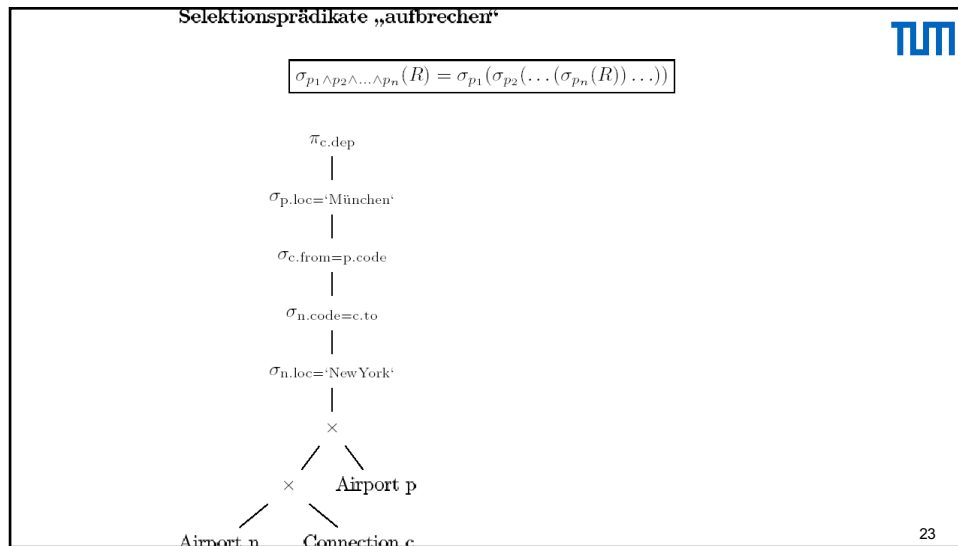
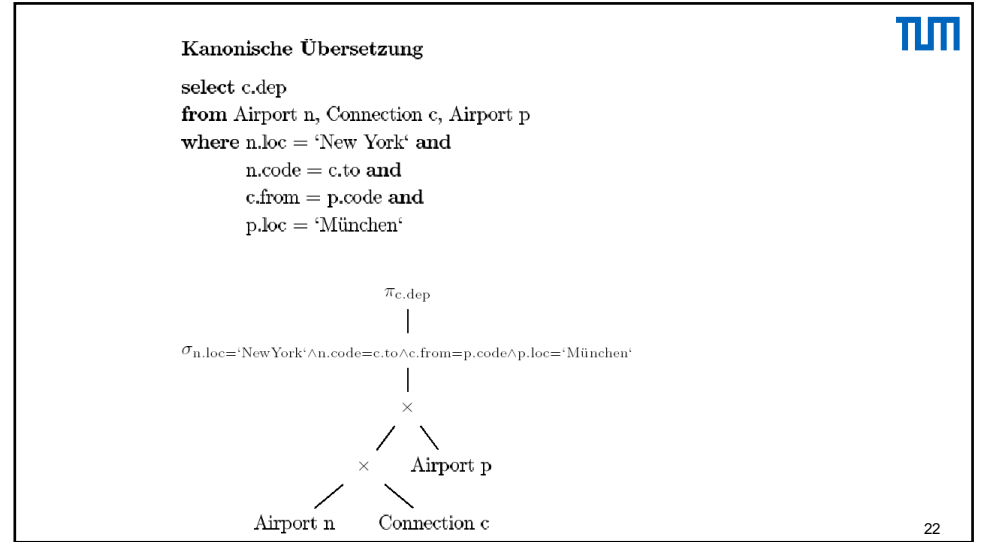
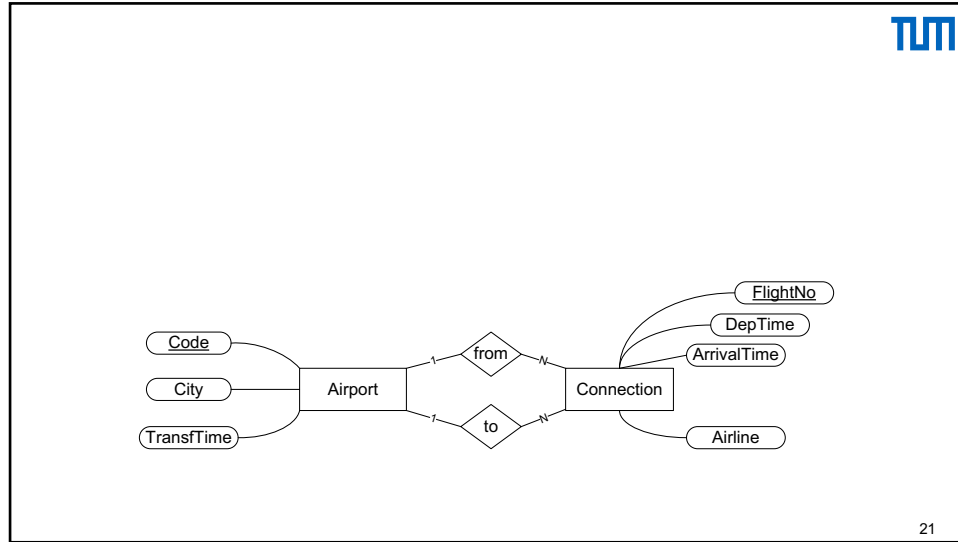
SQL-Anfrage: Von München direkt nach NY?

```

select c.dep
from Airport n, Connection c, Airport p
where n.loc = 'New York' and
      n.code = c.to and
      c.from = p.code and
      p.loc = 'München'
    
```

Airport p			Connection c			Airport n			
p.code	p.loc	c.from	c.to	...	n.code	n.loc	...
MUC	München	...					JFK	New York	...
...					LGA	New York	...
						

20



Zusammenfassung von $\sigma \times$ zu \bowtie

$\sigma_{R,A=S,B}(R \times S) = R \bowtie_{R,A=S,B} S$

25

$(R_1 \bowtie R_2) \bowtie R_3 = R_1 \bowtie (R_2 \bowtie R_3)$

26

MUC \rightarrow NY mit genau einmal Umsteigen

```

select a1.loc
from Airport a0, Connection c1,
      Airport a1, Connection c2, Airport a2
where a0.loc = "München" and
      a0.code = c1.from and
      c1.to = a1.code and
      a1.code = c2.from and
      c2.to = a2.code and
      a2.loc = "New York"
    
```

27

Iterator

28

Entschachtelung / Unnesting



```
select s.Name, p.VorNr
from Studenten s , prüfen p
where s.MatrNr = p.MatrNr and p.Note = (
  select min(p2.Note)
  from prüfen p2
  where s.MatrNr=p2.MatrNr )
```

automatisch

```
select s.Name, p.VorNr
from Studenten s , prüfen p ,
  (select p2.MatrNr as ID, min(p2.Note) as beste
  from prüfen p2
  group by p2.MatrNr) m
where s.MatrNr=p.MatrNr and m.ID=s.MatrNr
and p.Note=m.beste
```

Dependent Join (nested loop Semantik)



$$T_1 \bowtie_p T_2 := \{t_1 \circ t_2 | t_1 \in T_1 \wedge t_2 \in T_2(t_1) \wedge p(t_1 \circ t_2)\}.$$

Einfache Entschachtelung



```
Q2:
select s.*
from Studenten s
where exists (select * from prüfen p
              where s.MatrNr = p.MatrNr)
```

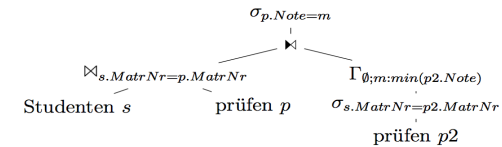
$$(Studenten\ s) \bowtie (\sigma_{s.MatrNr=p.MatrNr}(prüfen\ p))$$

$$(Studenten\ s) \bowtie_{s.MatrNr=p.MatrNr} (prüfen\ p)$$

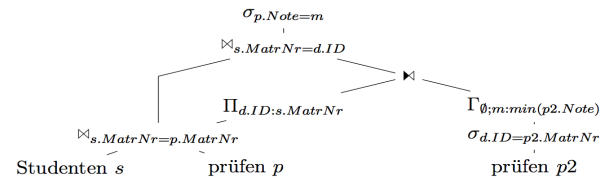
$$T_1 \bowtie_p T_2 \equiv T_1 \bowtie_{p \wedge T_1 = \mathcal{A}(D)} D (D \bowtie T_2)$$



wobei $D := \Pi_{\mathcal{F}(T_2) \cap \mathcal{A}(T_1)}(T_1)$.



ig 8.9: Original-Anfrage Q1



Weitere Transformationsregeln



$$D \bowtie \sigma_p(T_2) \equiv \sigma_p(D \bowtie T_2).$$

$$D \bowtie \sigma_p(T_2) \equiv \sigma_p(D \bowtie T_2).$$

$$D \bowtie (\Gamma_{A;a:f}(T)) \equiv \Gamma_{A \cup A(D);a:f}(D \bowtie T)$$

$$D \bowtie (\Pi_A(T)) \equiv \Pi_{A \cup A(D)}(D \bowtie T)$$

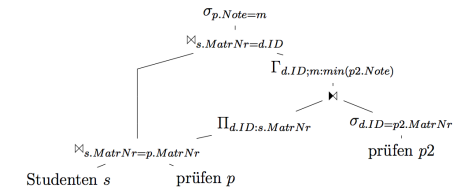
$$D \bowtie (T_1 \cup T_2) \equiv (D \bowtie T_1) \cup (D \bowtie T_2)$$

$$D \bowtie (T_1 \cap T_2) \equiv (D \bowtie T_1) \cap (D \bowtie T_2)$$

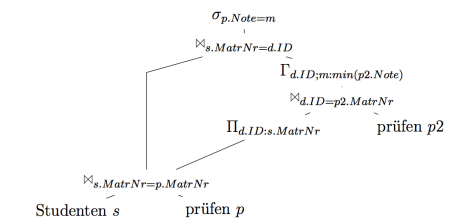
$$D \bowtie (T_1 \setminus T_2) \equiv (D \bowtie T_1) \setminus (D \bowtie T_2)$$

33

Beispiel



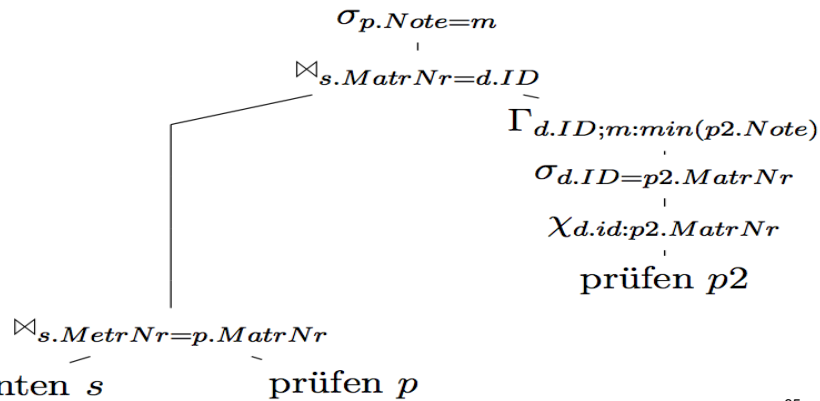
8.11: Vertauschen von Gruppierung/Aggregation mit dem a



8.12: Elimination des abhängigen Joins

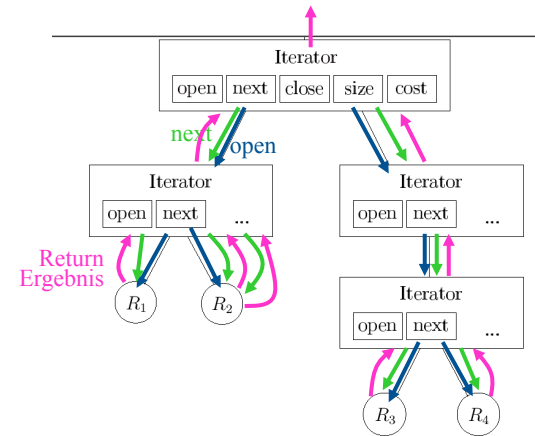
34

Entkoppelung rechter Seite von linker Seite: optional

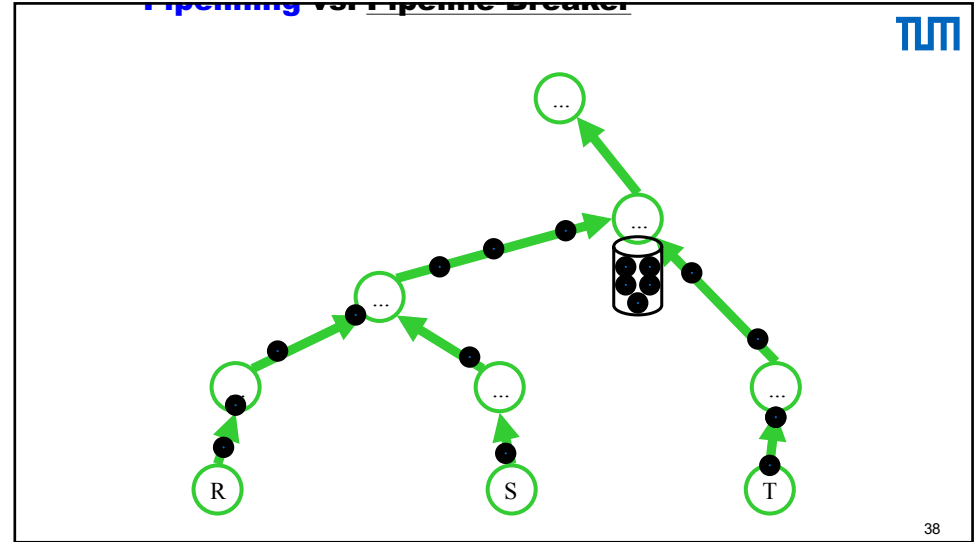
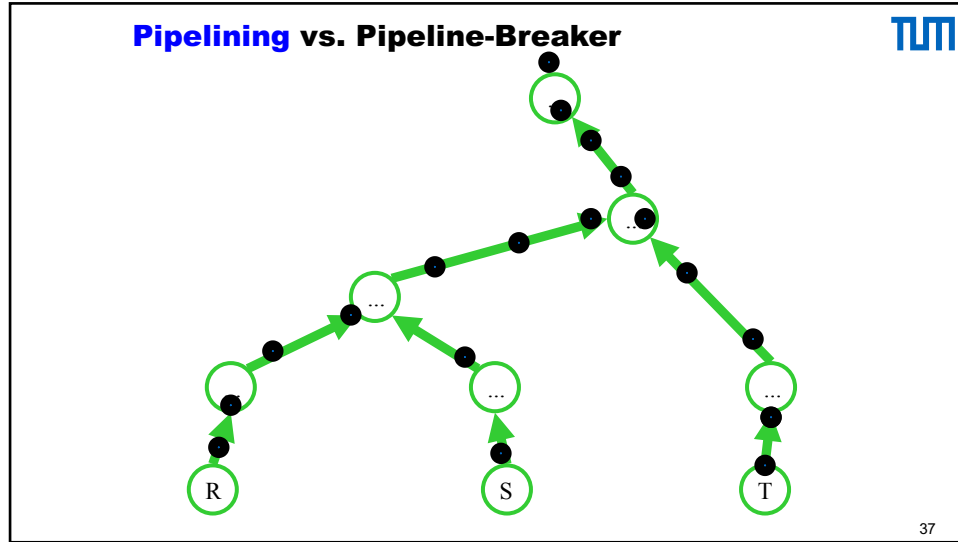


35

Pull-basierte Anfrageauswertung



36



- ### Pipeline-Breaker
- Unäre Operationen
 - sort
 - Duplikatelimination (unique,distinct)
 - Aggregatoperationen (min,max,sum,...)
 - Binäre Operationen
 - Mengendifferenz
 - Je nach Implementierung
 - Join
 - Union
- 39

Der natürliche Verbund zweier Relationen R und S

R		
A	B	C
a ₁	b ₁	c ₁
a ₂	b ₂	c ₂
a ₃	b ₃	c ₁
a ₄	b ₄	c ₂
a ₅	b ₅	c ₃
a ₆	b ₆	c ₂
a ₇	b ₇	c ₆

S		
C	D	E
c ₁	d ₁	e ₁
c ₃	d ₂	e ₂
c ₄	d ₃	e ₃
c ₅	d ₄	e ₄
c ₇	d ₅	e ₅
c ₈	d ₆	e ₆
c ₅	d ₇	e ₇

 \bowtie

$R \bowtie S$				
A	B	C	D	E
a ₁	b ₁	c ₁	d ₁	e ₁
a ₃	b ₃	c ₁	d ₁	e ₁
a ₅	b ₅	c ₃	d ₂	e ₂

40

Implementierung des Joins: Strategien

J1 nested (inner-outer) loop

- „brute force“-Algorithmus

```

foreach  $r \in R$ 
  foreach  $s \in S$ 
    if  $s.B = r.A$  then  $Res := Res \cup (r \circ s)$ 
    
```

$O(N^2)$ -Komplexität

41

iterator NestedLoop_p

open

- Öffne die linke Eingabe

next

- Rechte Eingabe geschlossen?
 - Öffne sie
- Fordere rechts solange Tupel an, bis Bedingung p erfüllt ist
- Sollte zwischendurch rechte Eingabe erschöpft sein
 - Schließe rechte Eingabe
 - Fordere nächstes Tupel der linken Eingabe an
 - Starte **next** neu
- Gib den Verbund von aktuellem linken und aktuellem rechte Tupel zurück

close

- Schließe beide Eingabequellen

42

Implementierung des Joins: Strategien

Block-Nested Loop Algorithmus

43

Index-Join

Beispiel:

R	A
8	8
7	7
...	8
0	0
7	7
10	10

→

B-Baum

S	B
5	5
6	6
7	7
...	...
8	8
8	8
11	11

44

Der Merge-Join

- Voraussetzung: R und S sind sortiert (notfalls vorher sortieren)

Beispiel:

R	
	A
0	5
7	6
...	...
7	7
8	8
8	8
10	11

S	
B	
5	
6	
...	...
7	
8	
8	
11	

45

Implementierung des Joins: Strategien

J4 Hash-Join

R und S werden mittels der gleichen Hashfunktion h – angewendet auf $R.A$ und $S.B$ – auf (dieselben) Hash-Buckets abgebildet

Hash-Buckets sind i.Allg. auf Hintergrundspeicher (abhängig von der Größe der Relationen)

Zu „joinende“ Tupel befinden sich dann im selben Bucket
Wird (nach praktischen Tests) nur vom Merge-Join „geschlagen“, wenn die Relationen schon vorsortiert sind

46

Konzeptuelle Idee des Hash-Joins

R	
...	A
r_1	5
r_2	7
r_3	8
r_4	5

S	
B	...
5	s_1
7	s_2
10	s_3
5	s_4

$h(A)$ $h(B)$

r_1	5
5	s_1
r_4	5
5	s_4
10	s_3

Bucket 1

r_2	7
7	s_2

Bucket 2

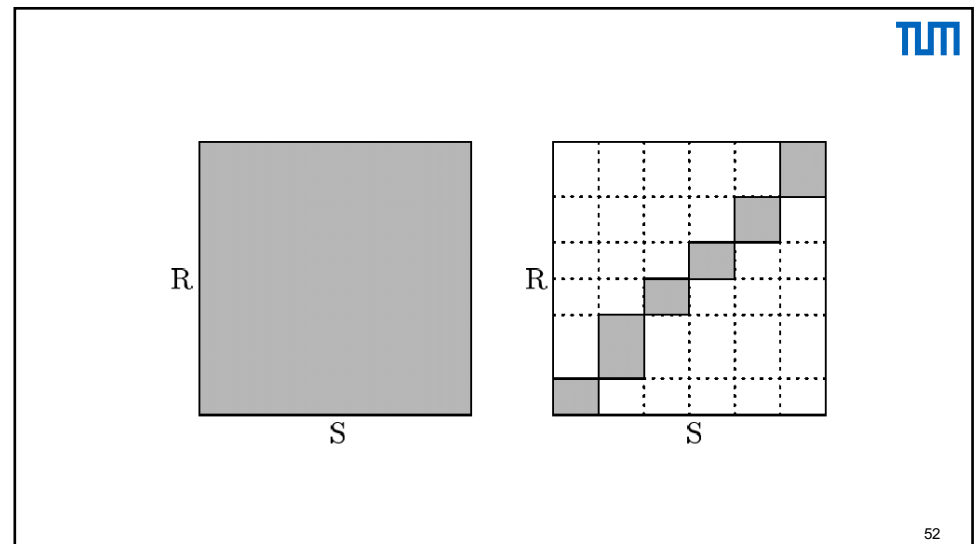
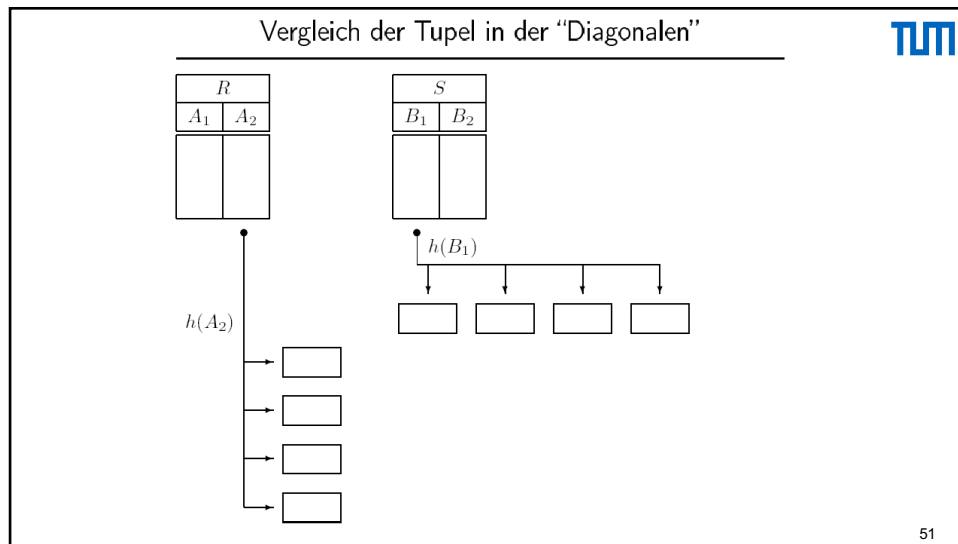
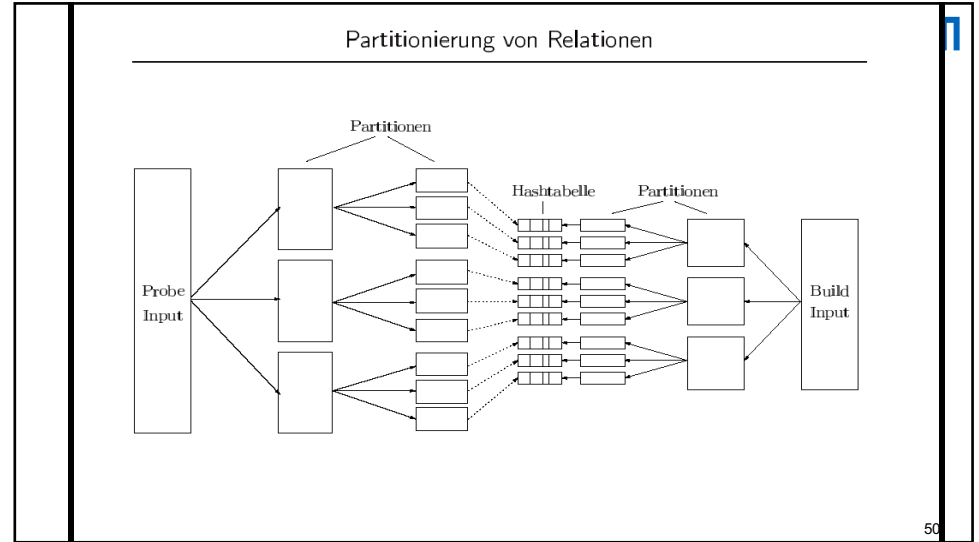
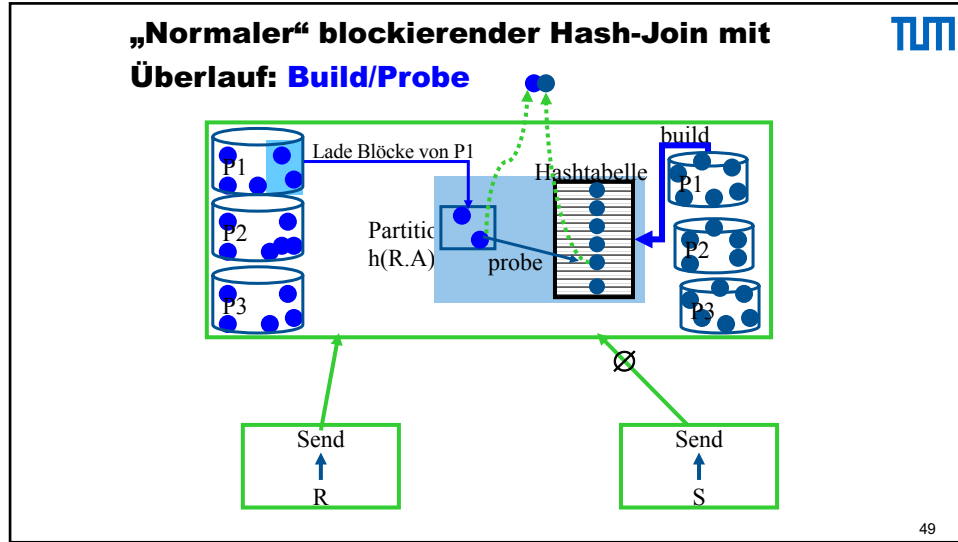
r_3	8
-------	---

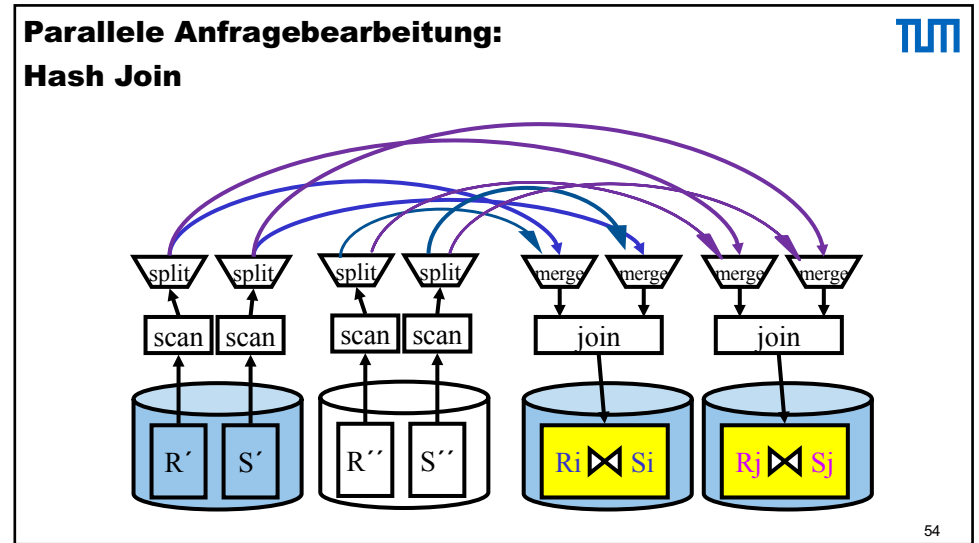
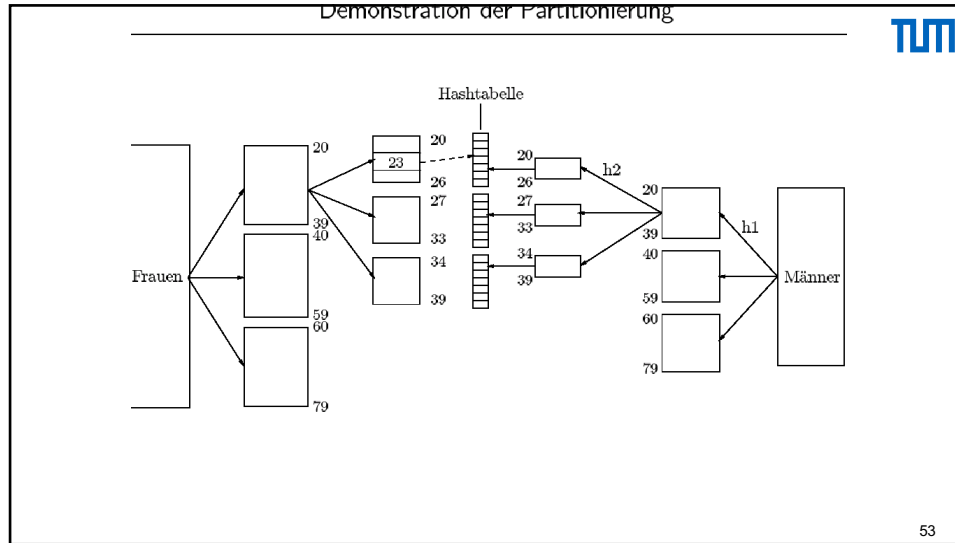
Bucket 3

47

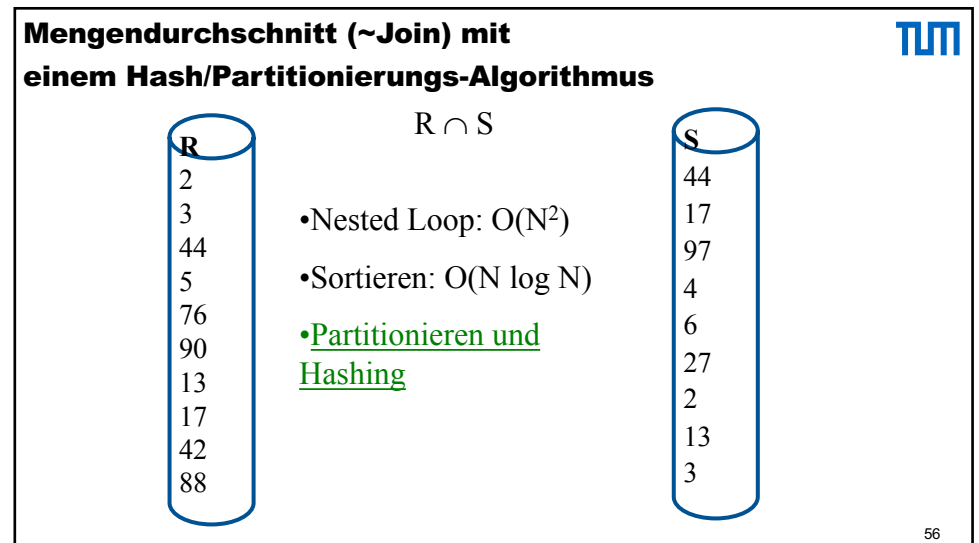
„Normaler“ blockierender Hash-Join mit Überlauf: Partitionieren

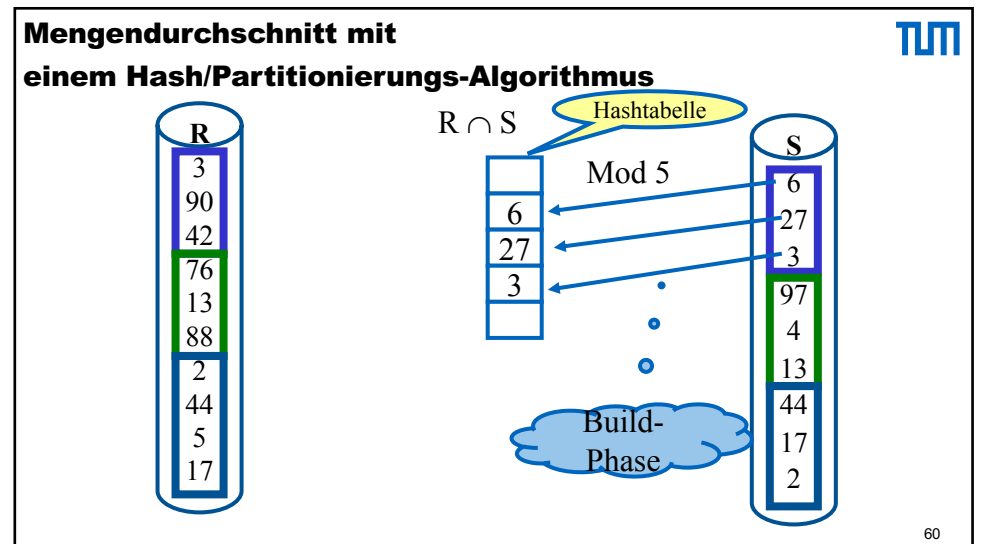
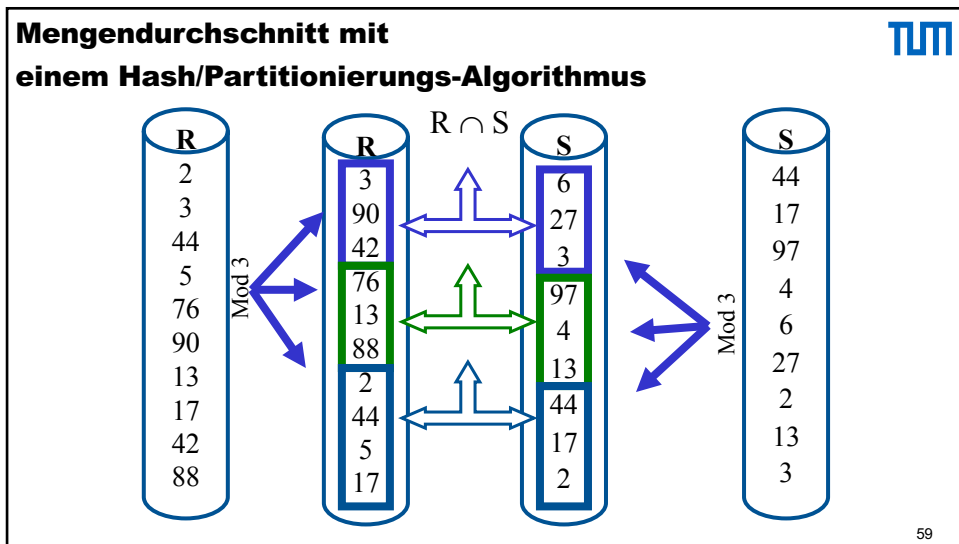
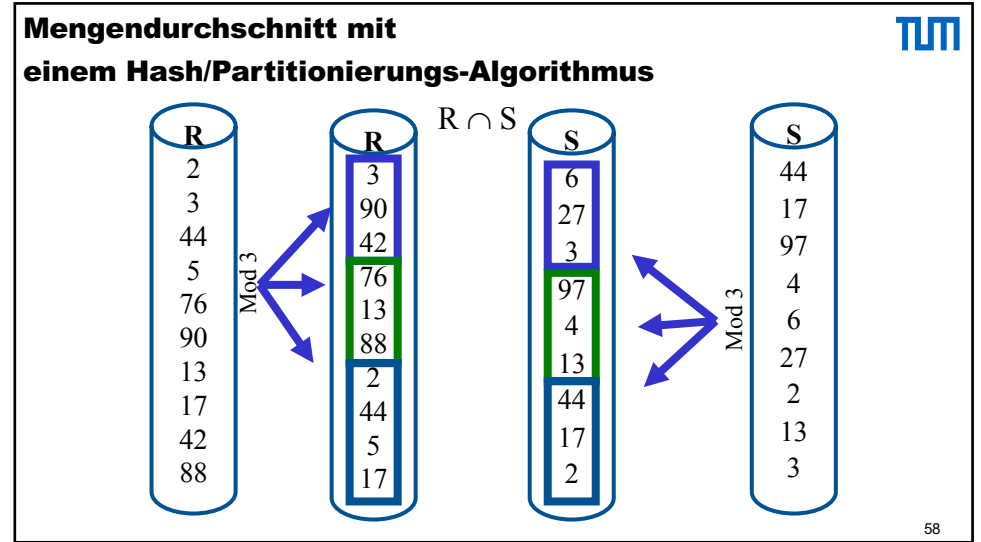
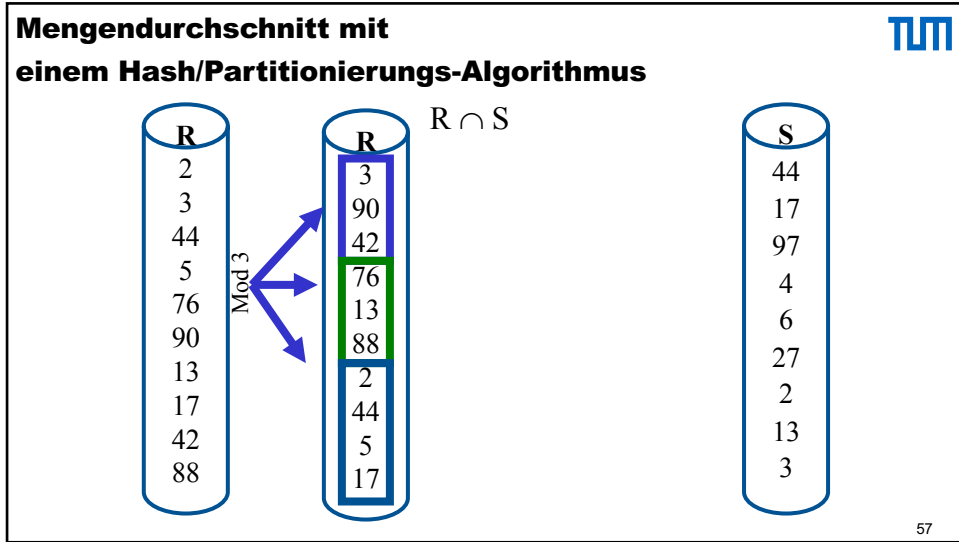
48



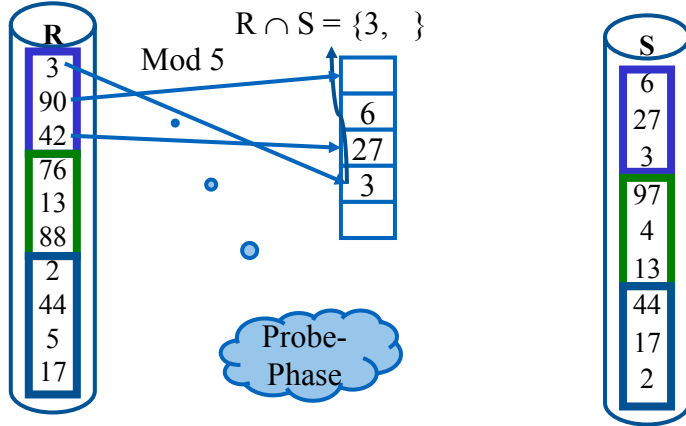


- Paralleler Hash Join – im Detail**
1. An jeder Station werden mittels Hash-Funktion h_1 die jeweiligen Partitionen von R und S in R_1, \dots, R_k und S_1, \dots, S_k zerlegt
 - h_1 muss so gewählt werden, dass alle R_i 's aller Stationen in den Hauptspeicher passen
 2. Für alle $1 \leq i \leq n$: Berechne jetzt den Join von R_i mit S_i wie folgt
 - a. Wende eine weitere Hash-Funktion h_2 an, um R_i auf die l Stationen zu verteilen
 - Sende Tupel t an Station $h_2(t)$
 - b. Eintreffende R_i -Tupel werden in die Hash-Tabelle an der jeweiligen Station eingefügt
 - c. Sobald alle Tupel aus R_i „verschickt“ sind, wird h_2 auf S angewendet und Tupel t an Station $h_2(t)$ geschickt
 - d. Sobald ein S_i -Tupel eintrifft, werden in der R_i -Hashtabelle seine Joinpartner ermittelt.
- TUM
- 55

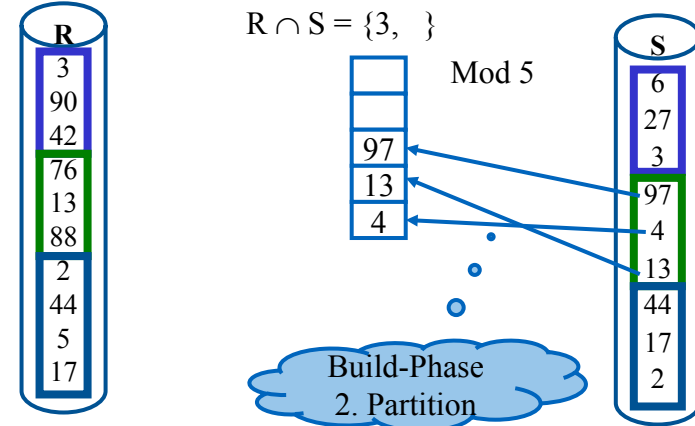




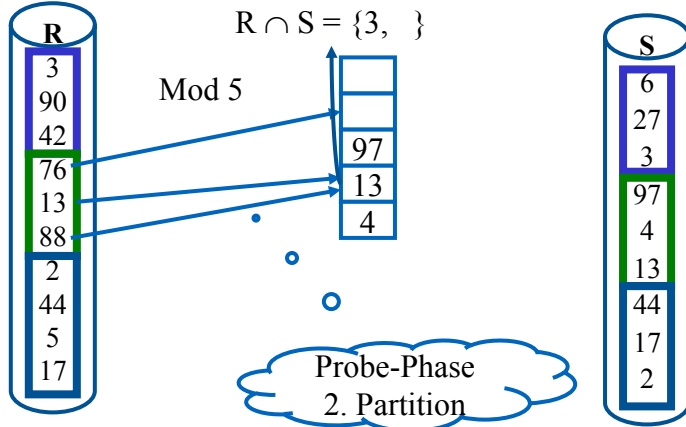
Mengendurchschnitt mit einem Hash/Partitionierungs-Algorithmus



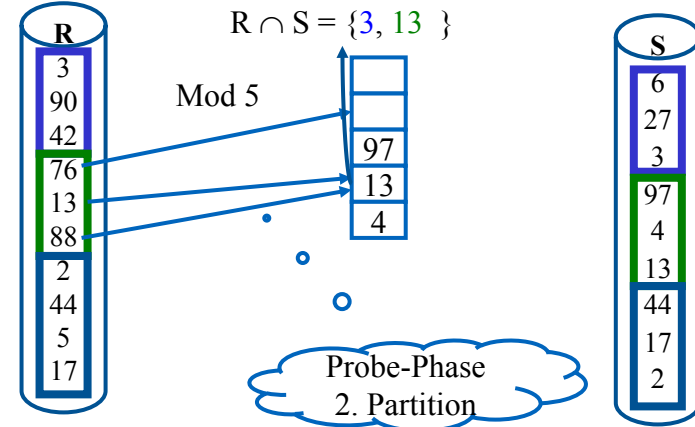
Mengendurchschnitt mit einem Hash/Partitionierungs-Algorithmus



Mengendurchschnitt mit einem Hash/Partitionierungs-Algorithmus



Mengendurchschnitt mit einem Hash/Partitionierungs-Algorithmus



Mengendurchschnitt mit einem Hash/Partitionierungs-Algorithmus

$R \cap S = \{3, 13, 2, 44, 17\}$

65

Vergleich: Sort/Merge-Join versus Hash-Join

66

Parallelausführung von Aggregat-Operationen

Min: $\text{Min}(R.A) = \text{Min}(\text{Min}(R1.A), \dots, \text{Min}(Rn.A))$
Max: analog
Sum: $\text{Sum}(R.A) = \text{Sum}(\text{Sum}(R1.a), \dots, \text{Sum}(Rn.A))$
Count: analog
Avg: man muß die Summe und die Kardinalitäten der Teilrelationen kennen; aber vorsicht bei Null-Werten!
 $\text{Avg}(R.A) = \text{Sum}(R.A) / \text{Count}(R)$ gilt nur wenn A keine Nullwerte enthält.

67

Join mit Hashfilter (Bloom-Filter)

$R \bowtie S$				
A	B	C	D	E
a_1	b_1	c_1	d_1	e_1
a_3	b_3	c_1	d_1	e_1
a_5	b_5	c_3	d_2	e_2

68

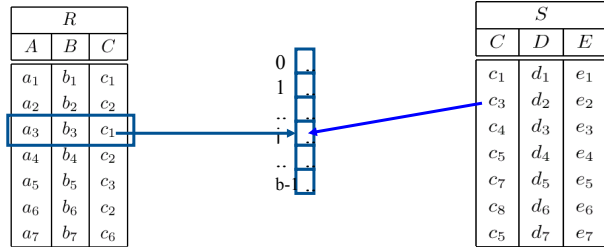
Join mit Hashfilter



(False Drop Abschätzung)

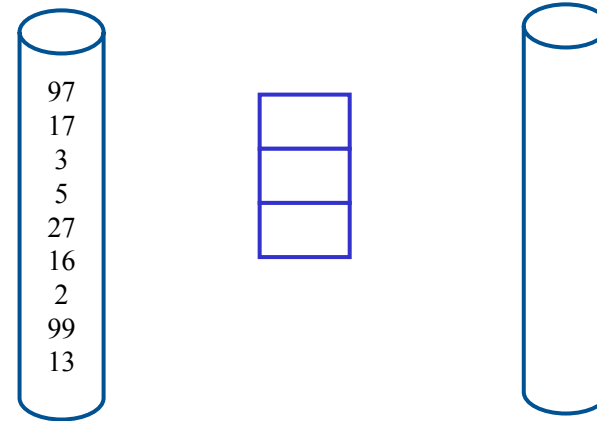
Wahrscheinlichkeit, dass ein bestimmtes Bit j gesetzt ist

- W. dass ein bestimmtes $r \in R$ das Bit setzt: $1/b$
- W. dass kein $r \in R$ das Bit setzt: $(1-1/b)^{|R|}$
- W. dass ein $r \in R$ das Bit gesetzt hat: $1 - (1-1/b)^{|R|}$



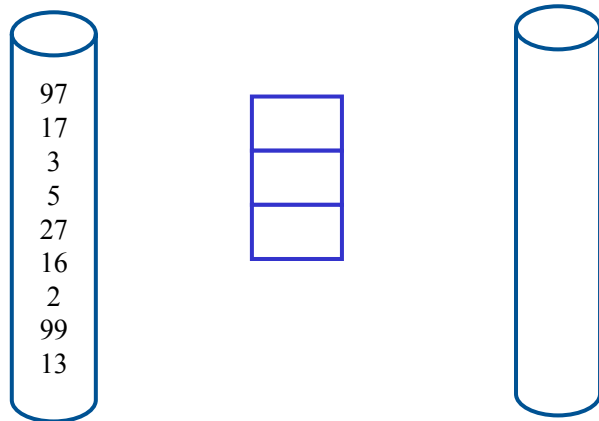
69

Illustration: Externes Sortieren



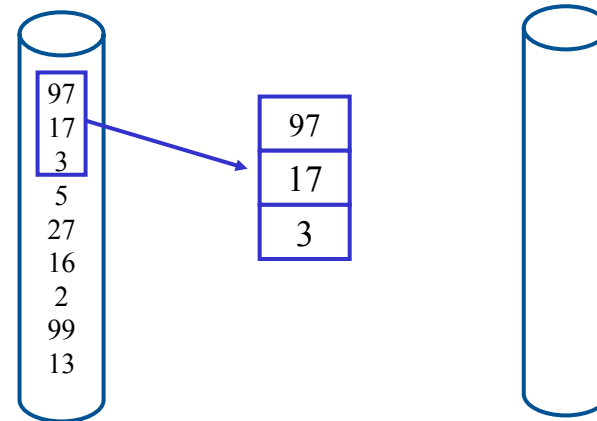
70

Illustration: Externes Sortieren

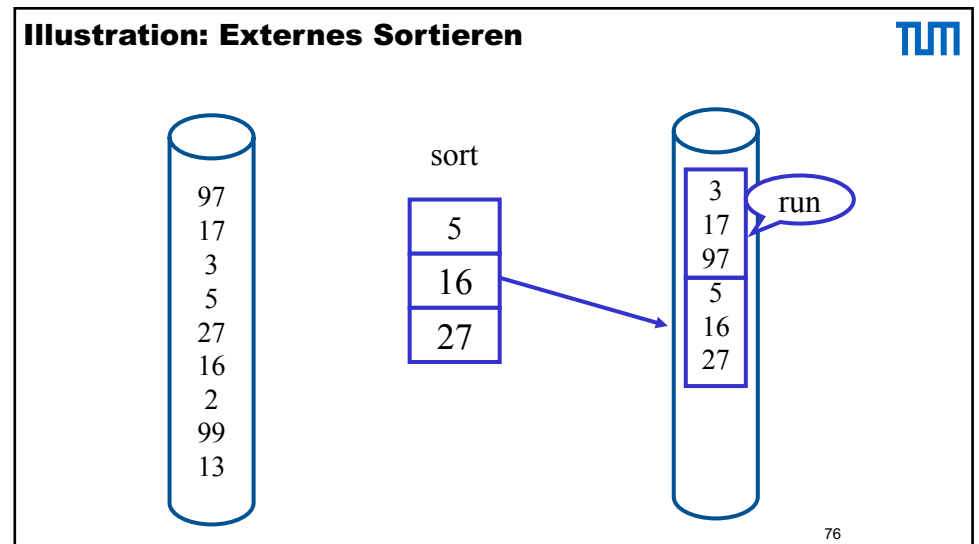
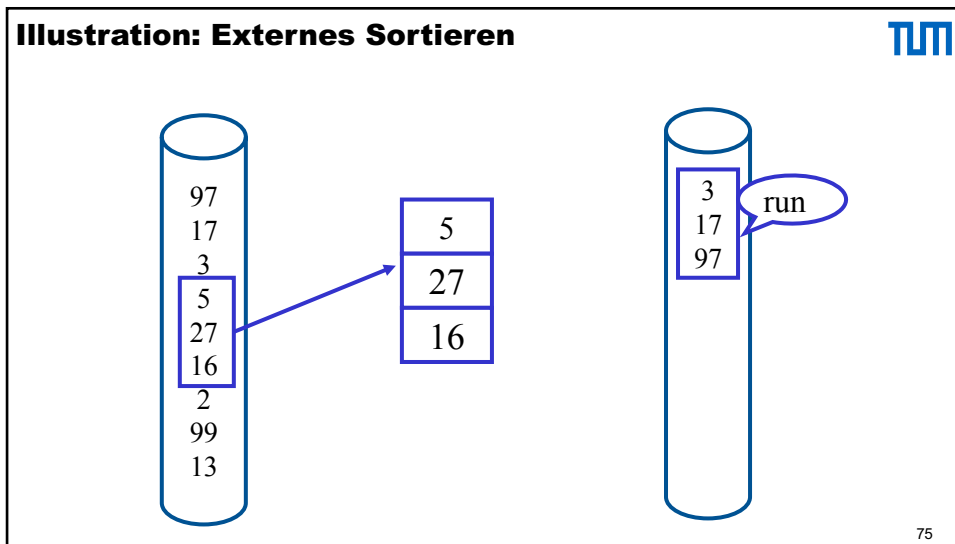
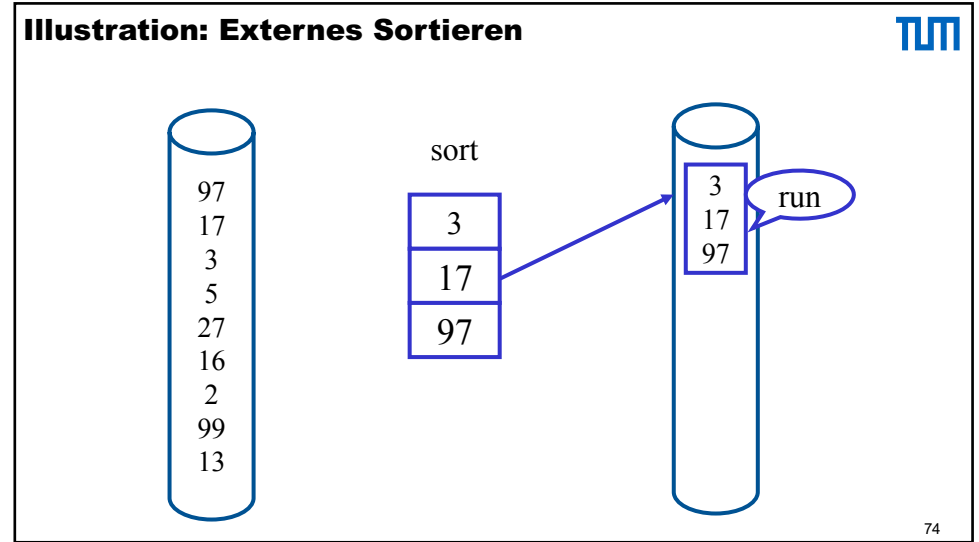
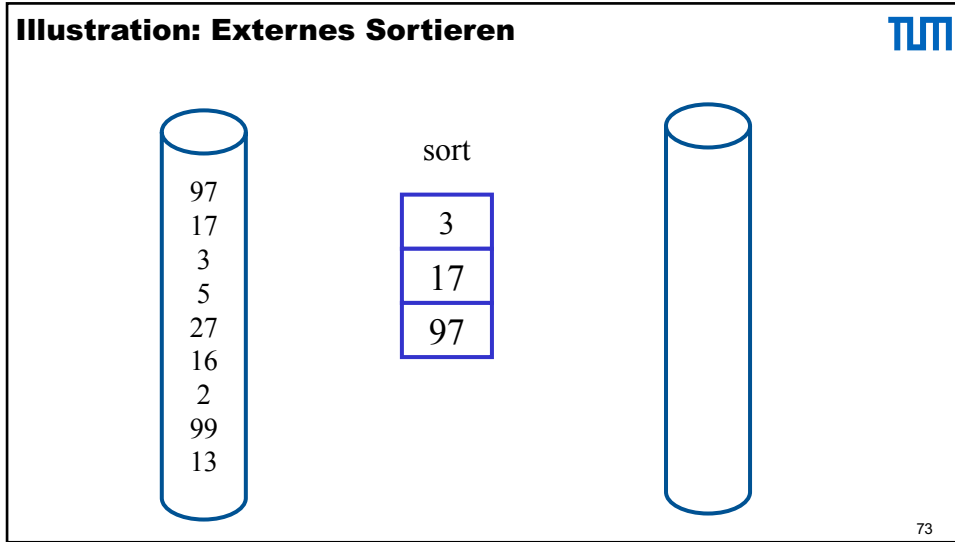


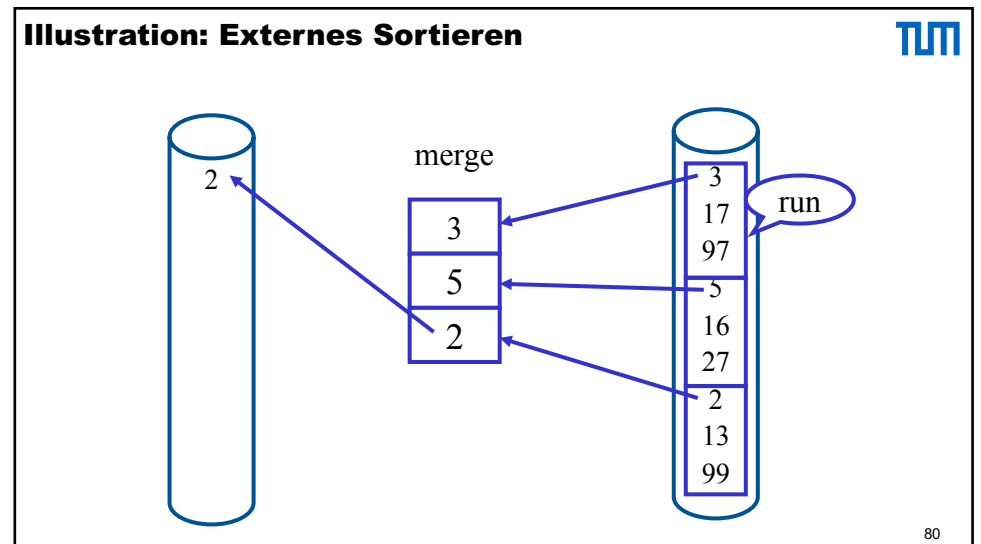
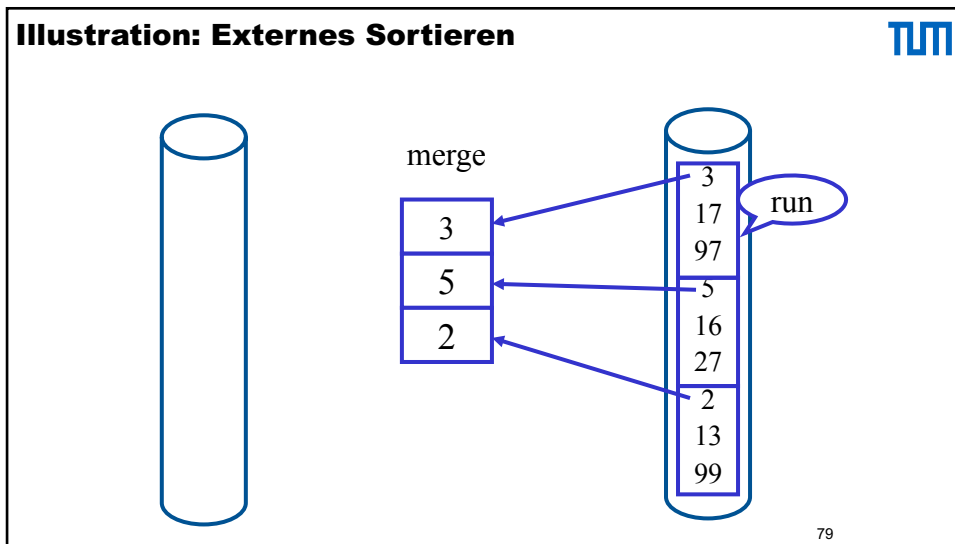
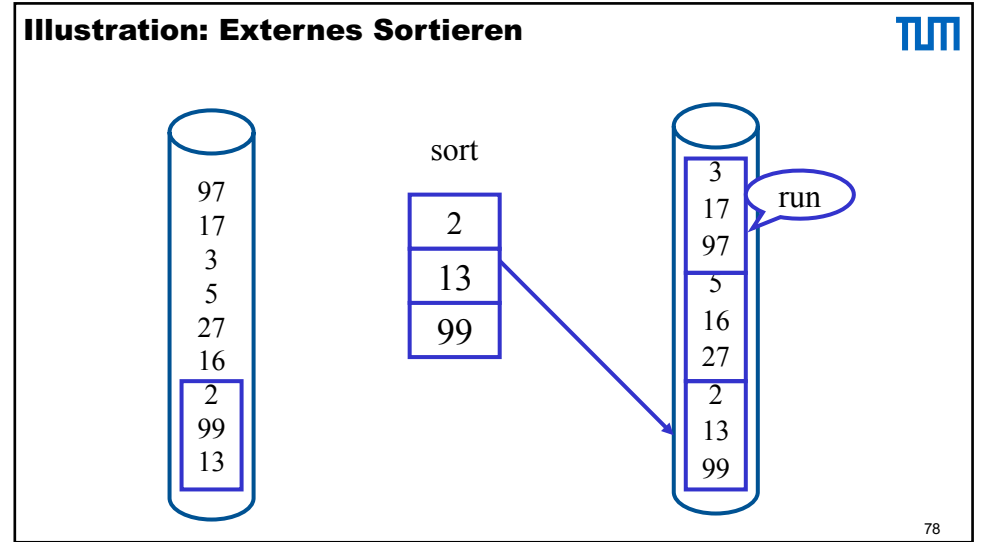
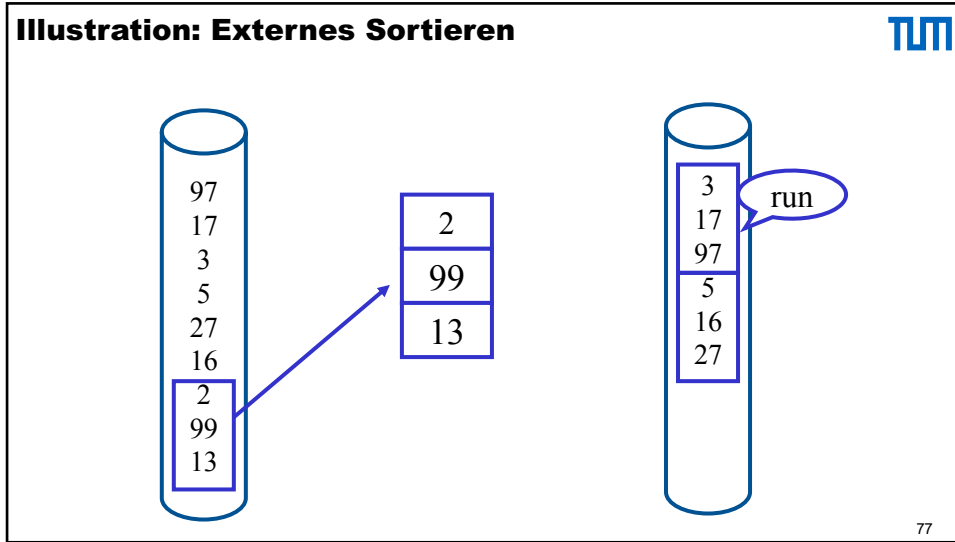
71

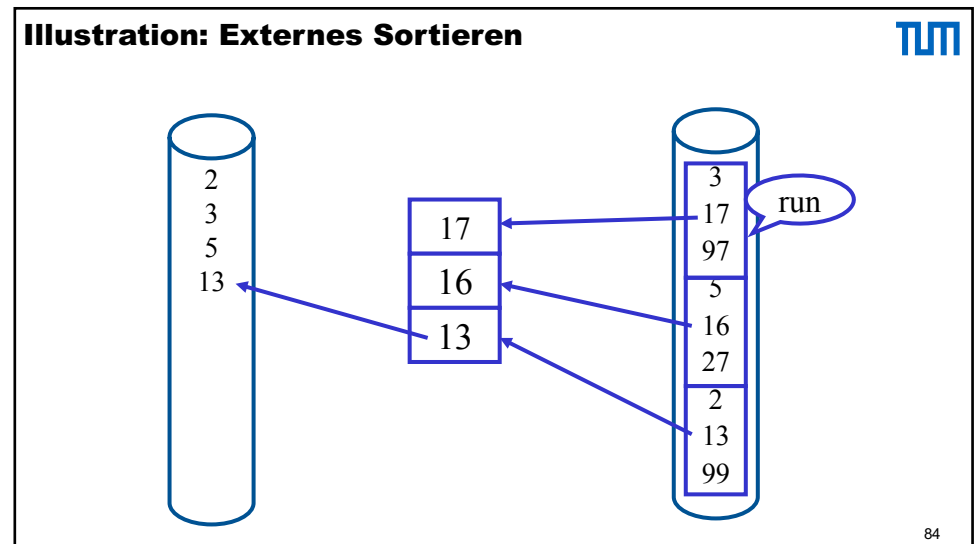
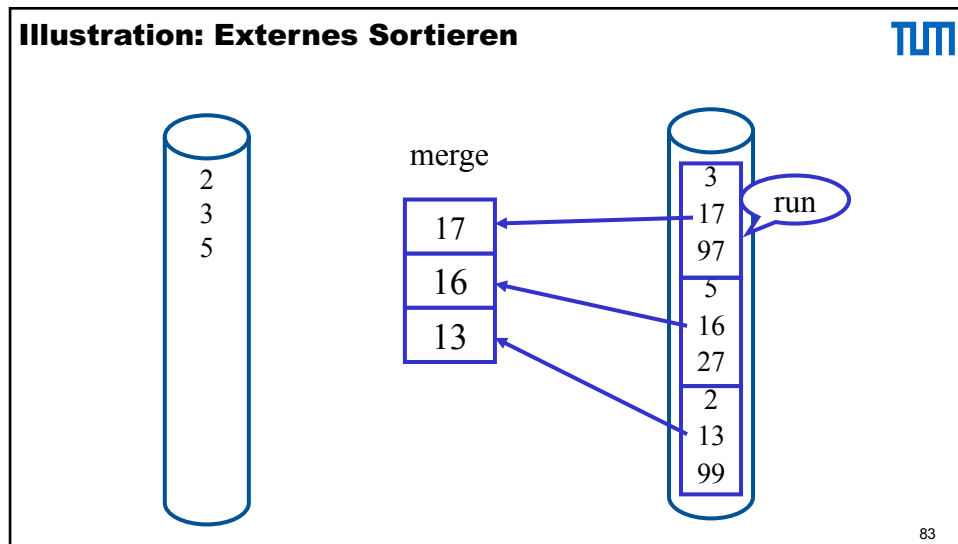
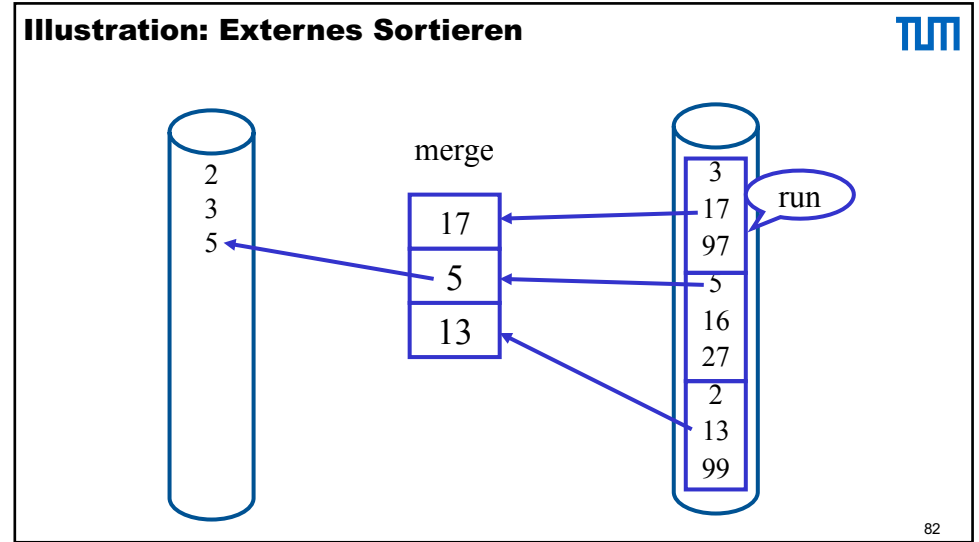
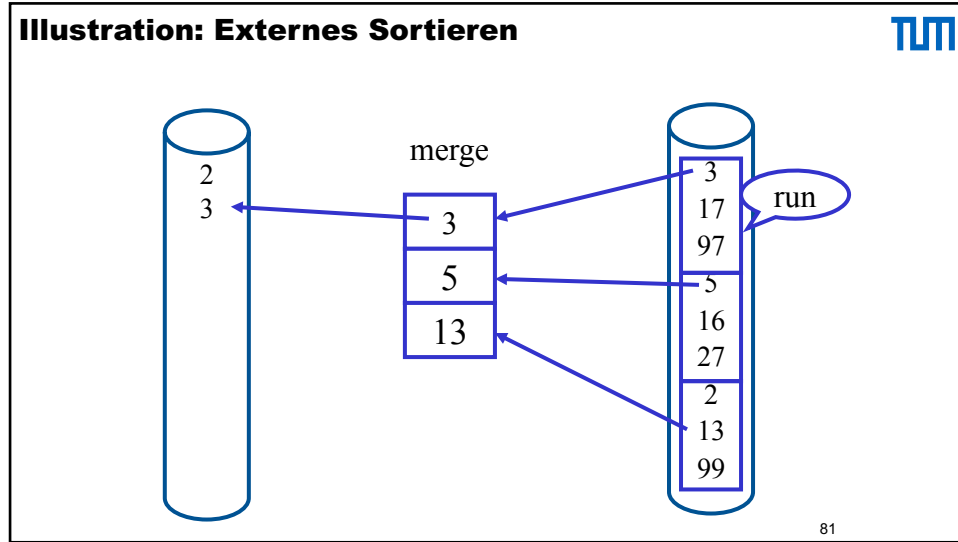
Illustration: Externes Sortieren



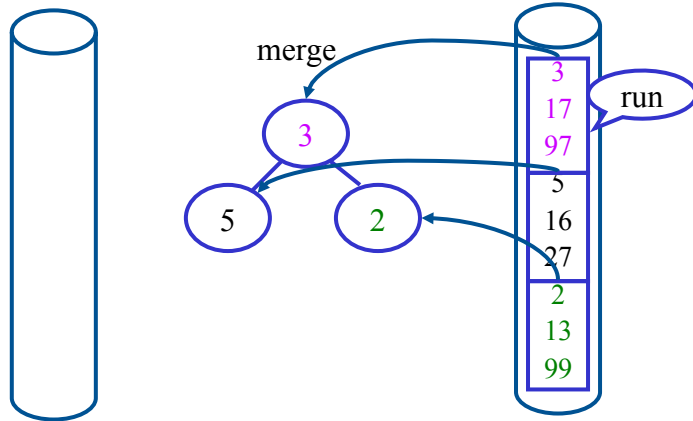
72





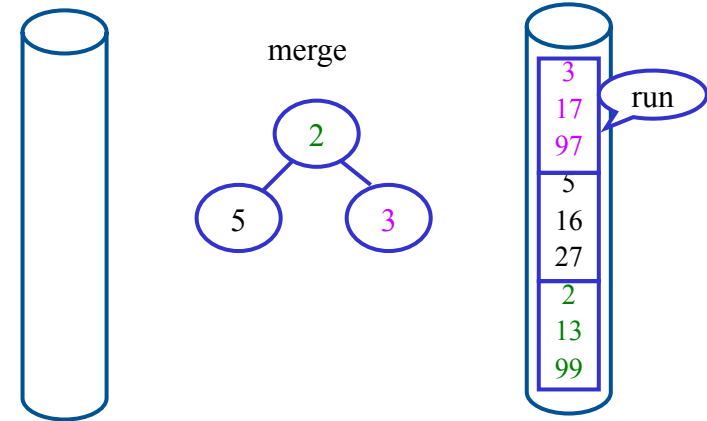


Externes Sortieren: Merge mittels Heap/Priority Queue 



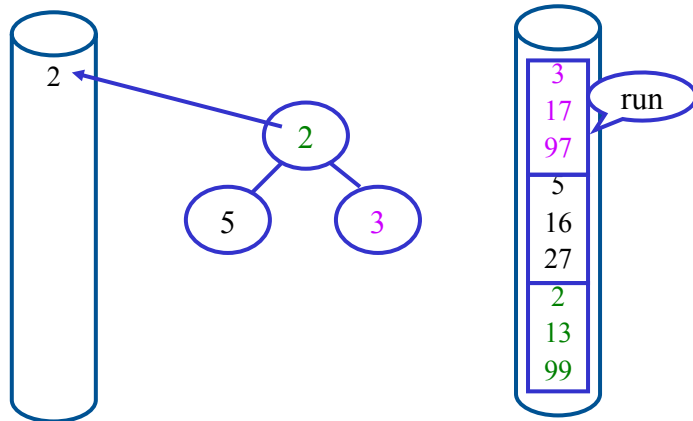
85

Externes Sortieren: Merge mittels Heap/Priority Queue 



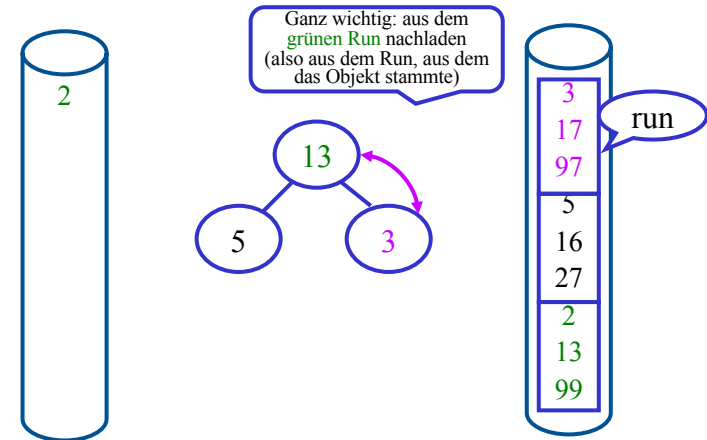
86

Externes Sortieren: Merge mittels Heap/Priority Queue 

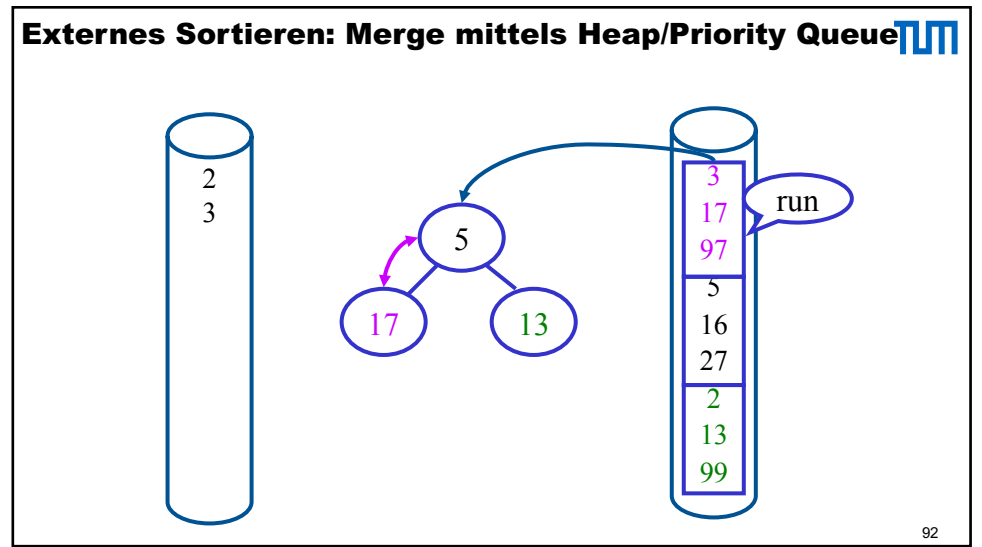
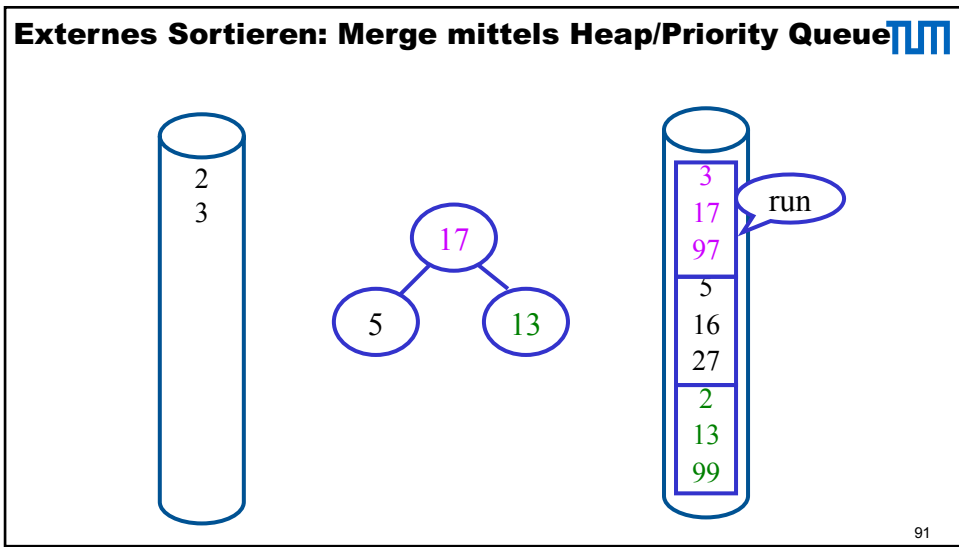
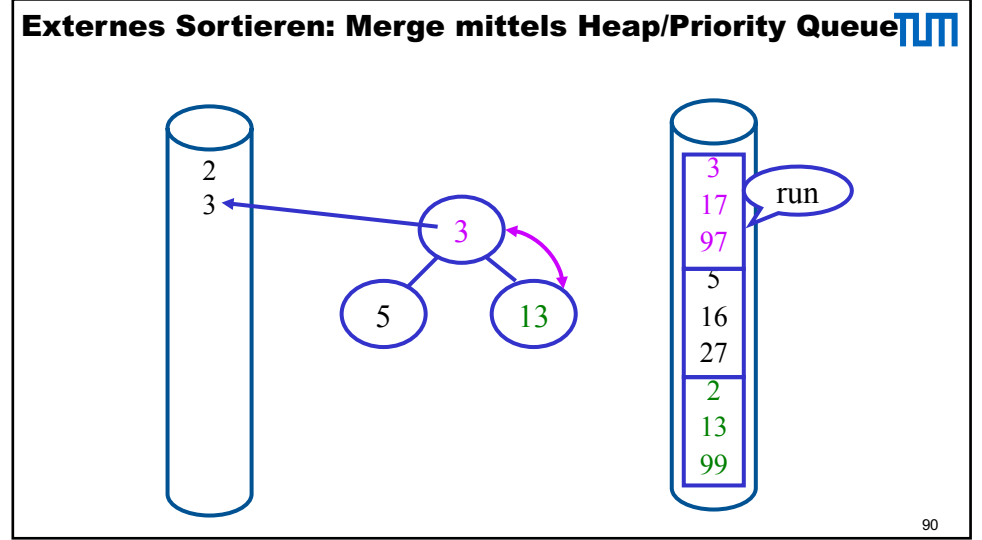
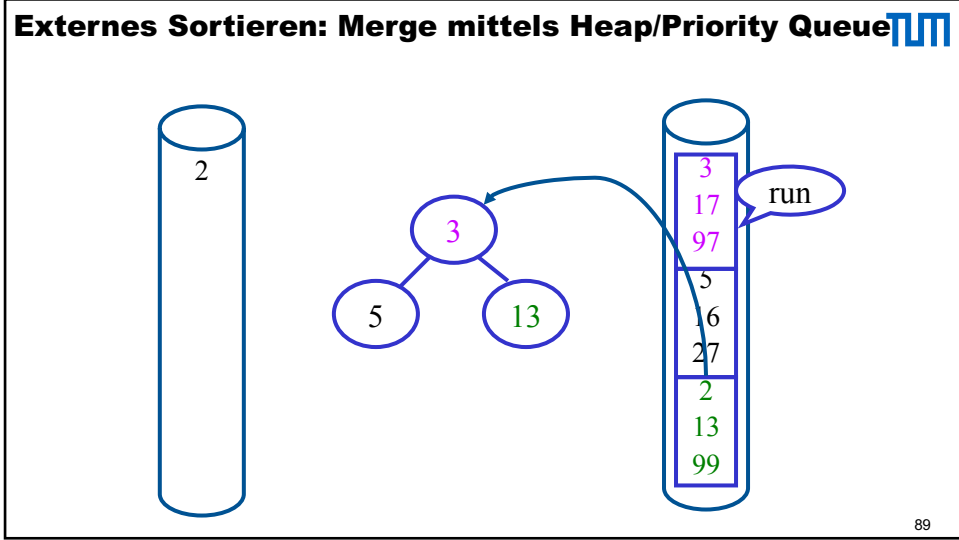


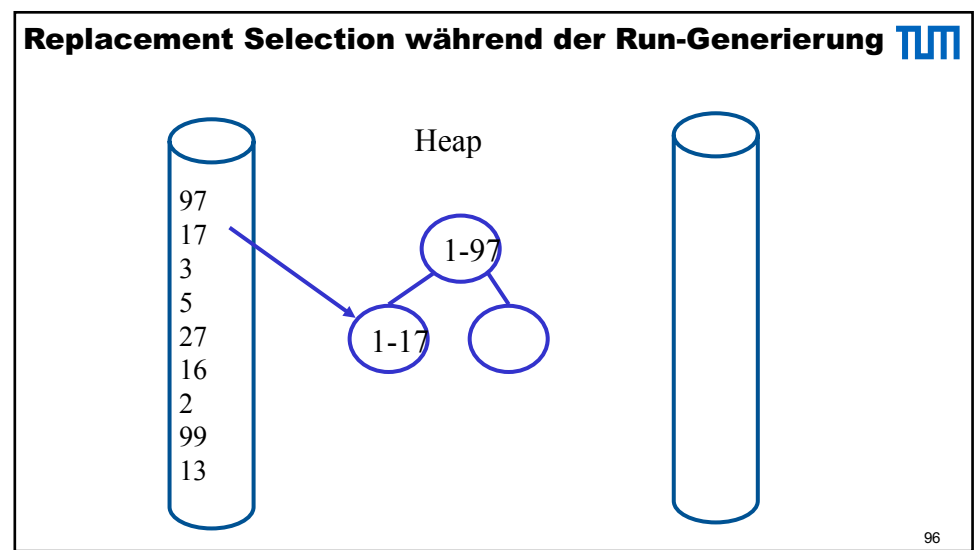
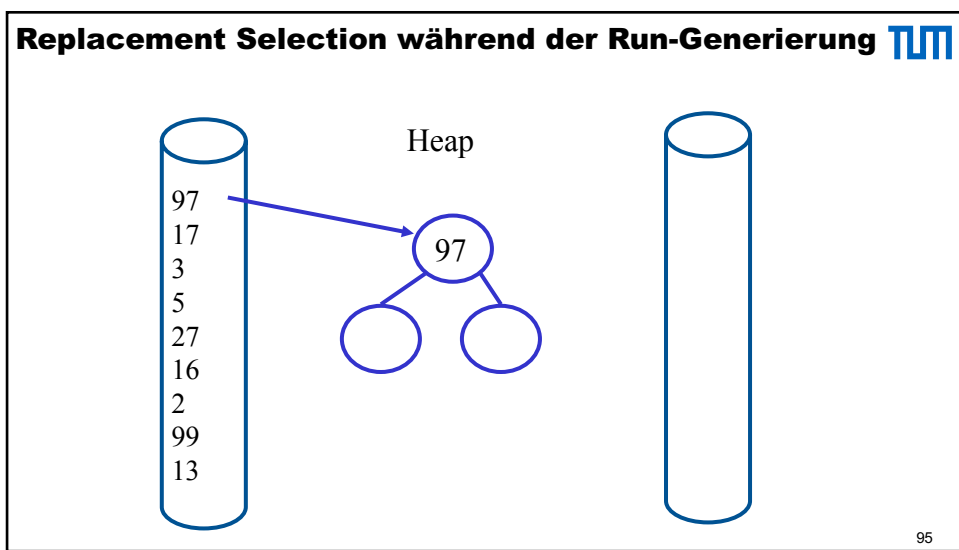
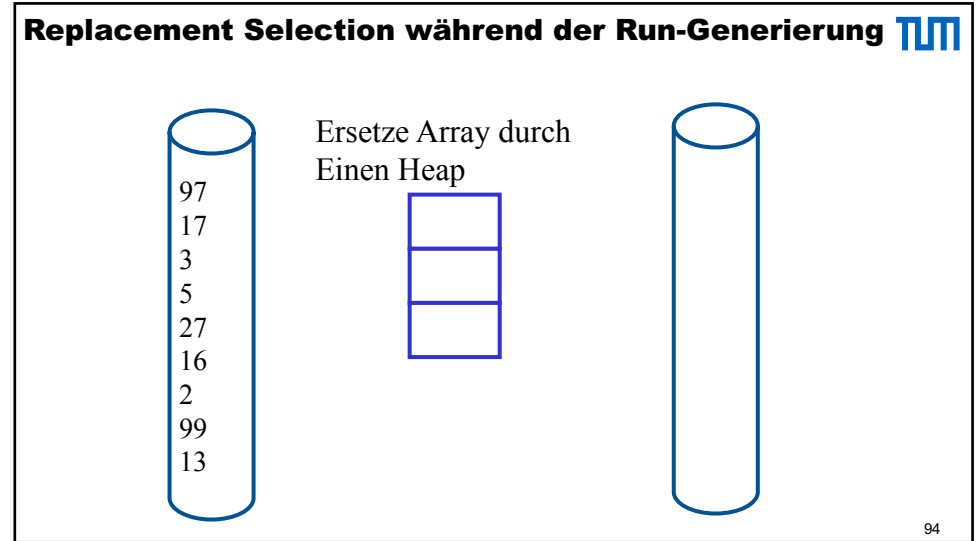
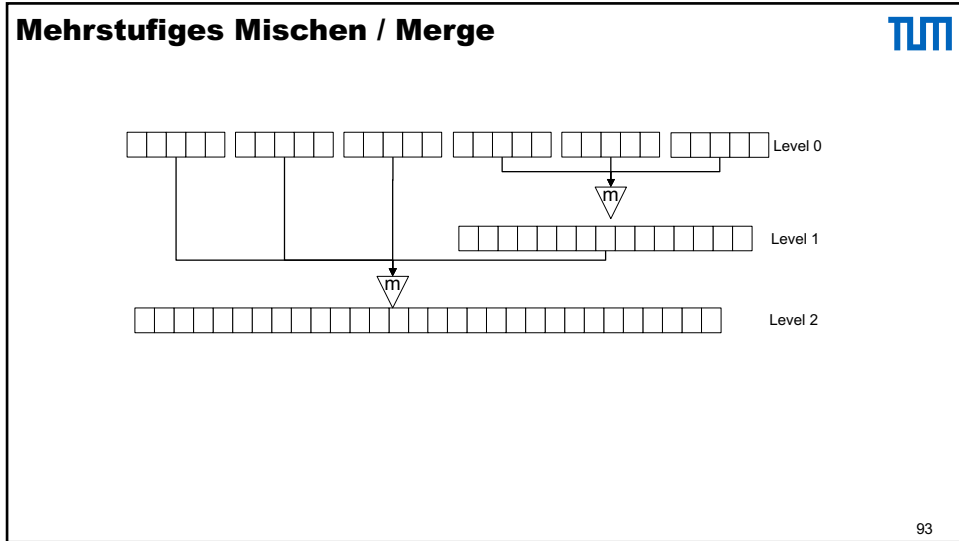
87

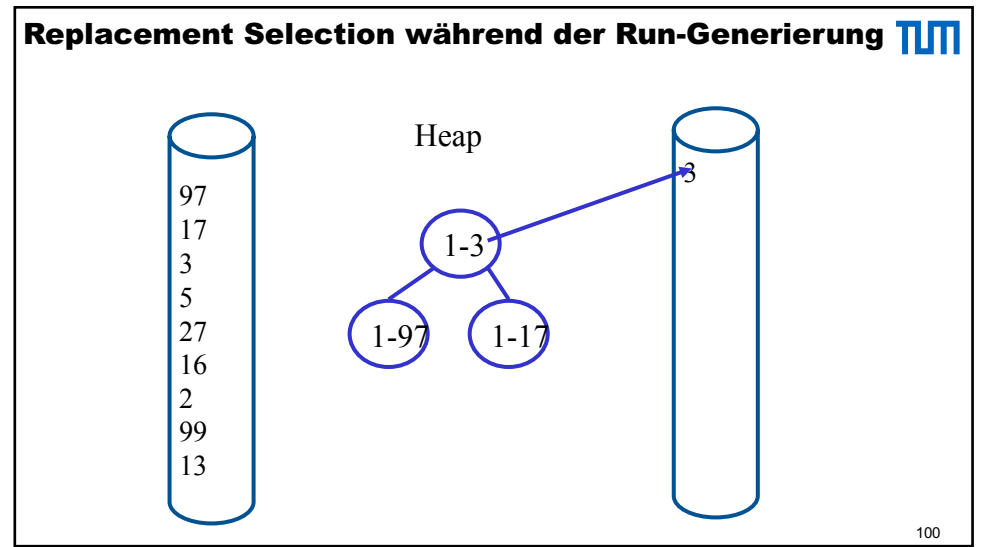
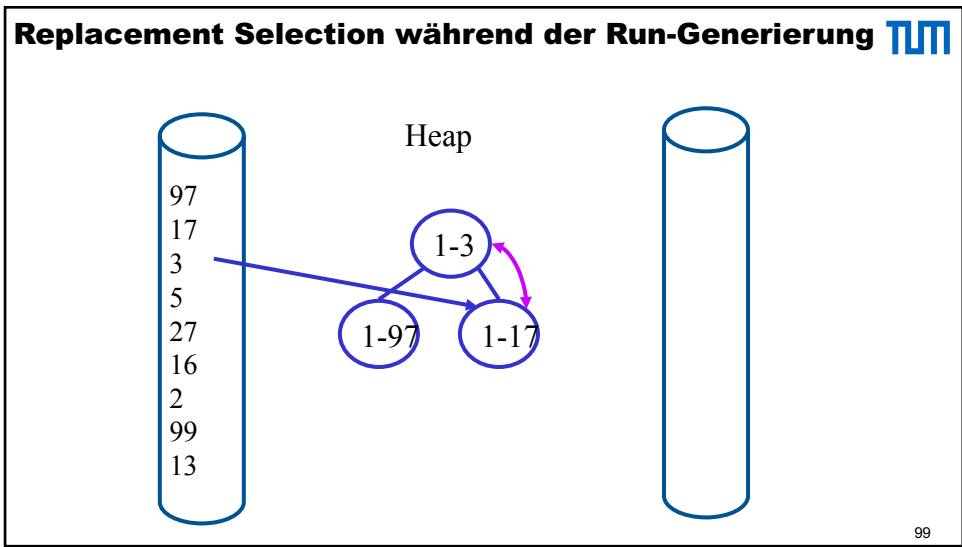
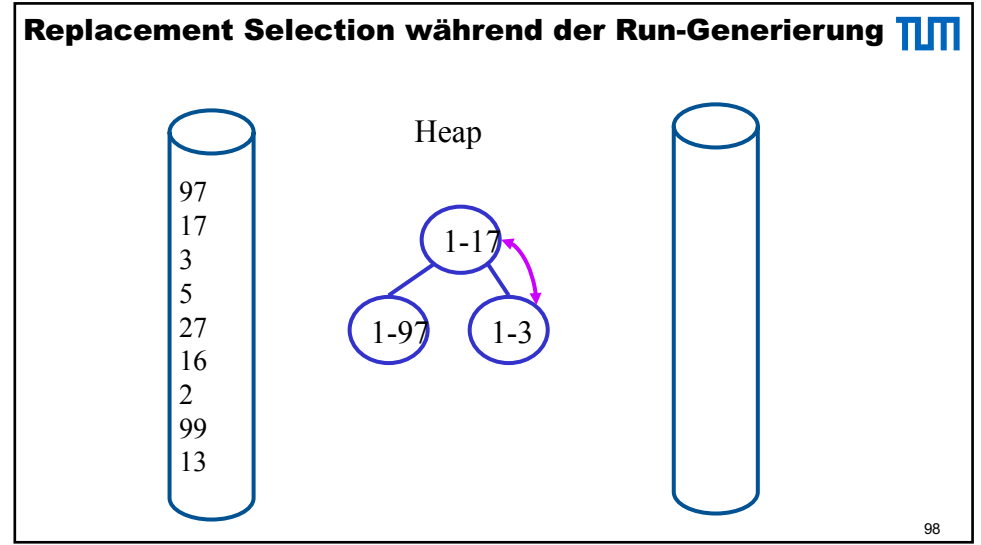
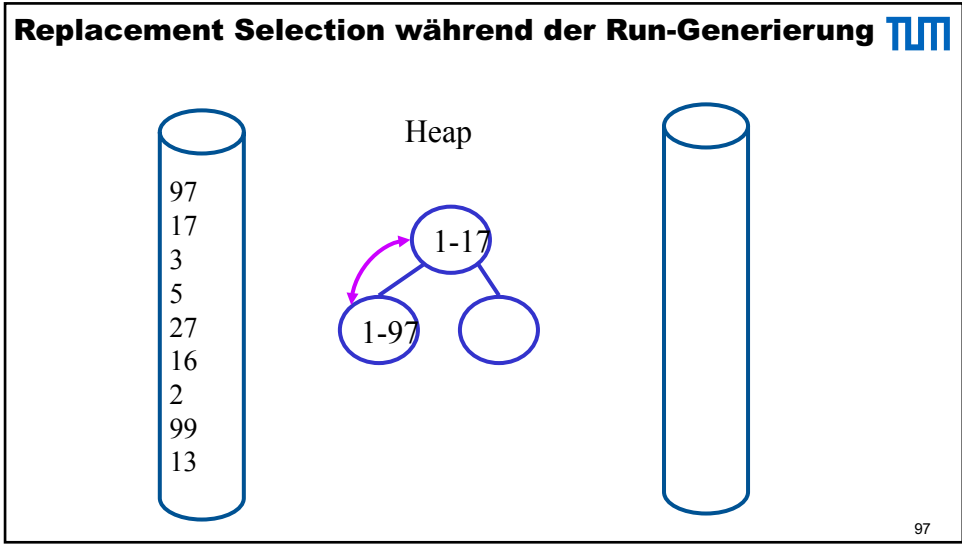
Externes Sortieren: Merge mittels Heap/Priority Queue 

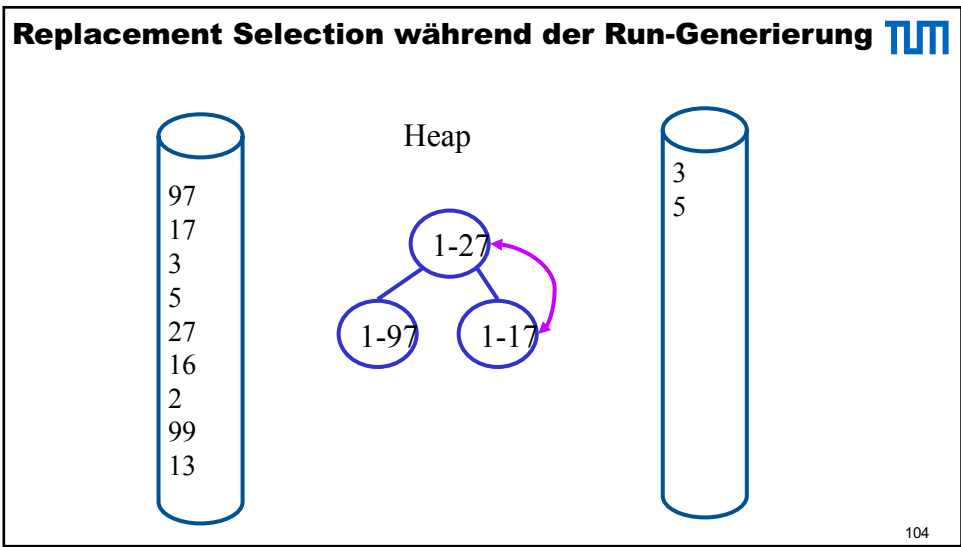
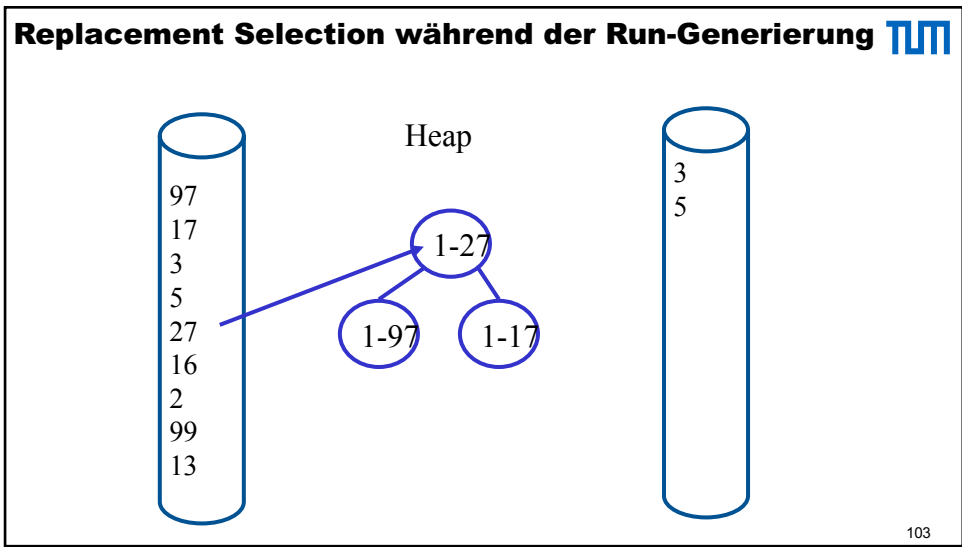
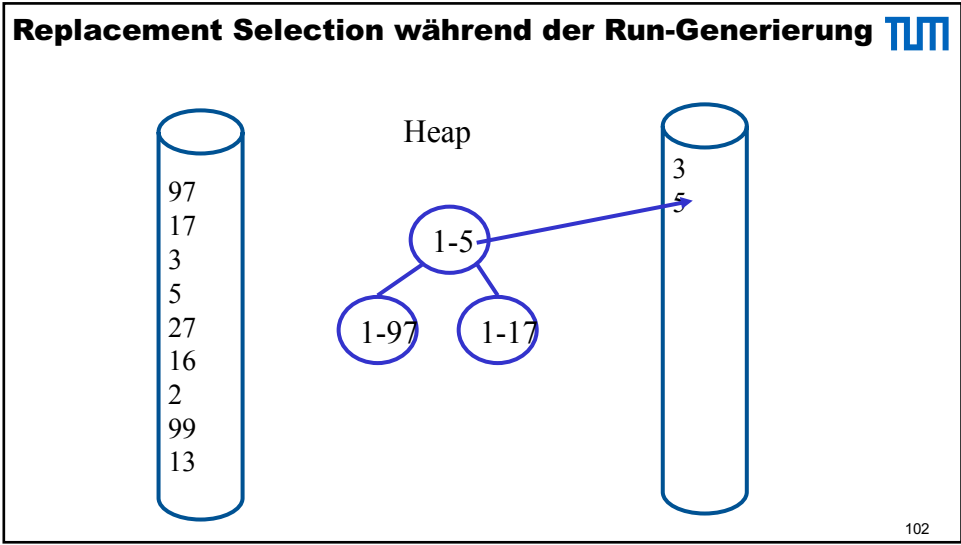
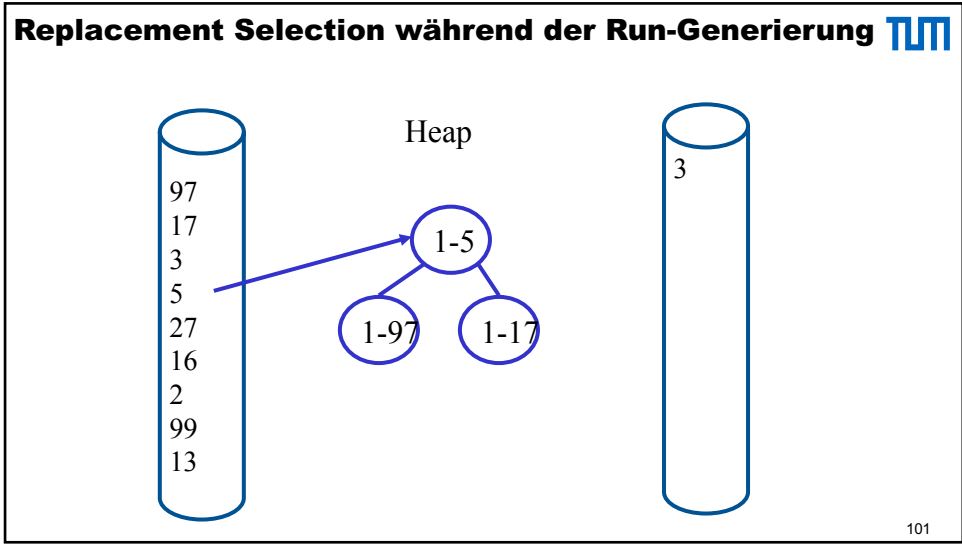


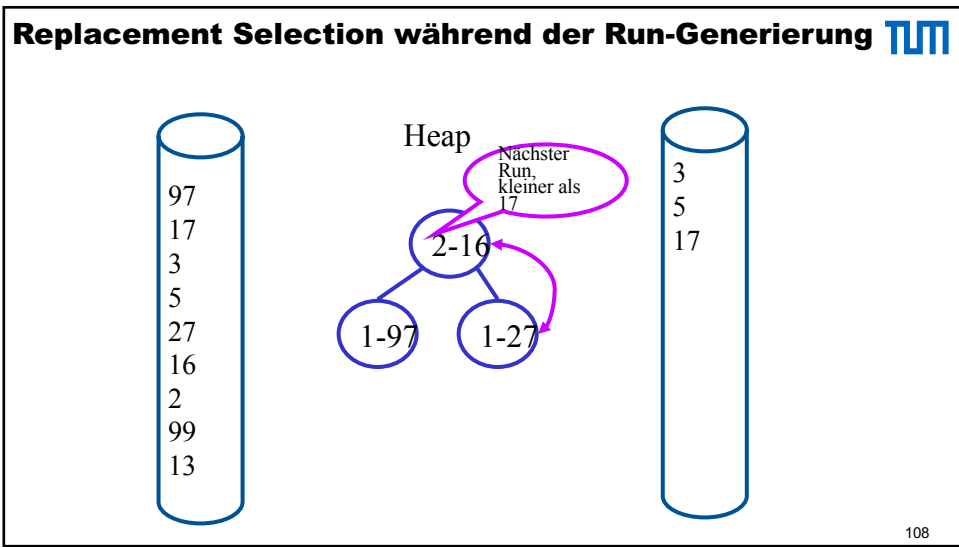
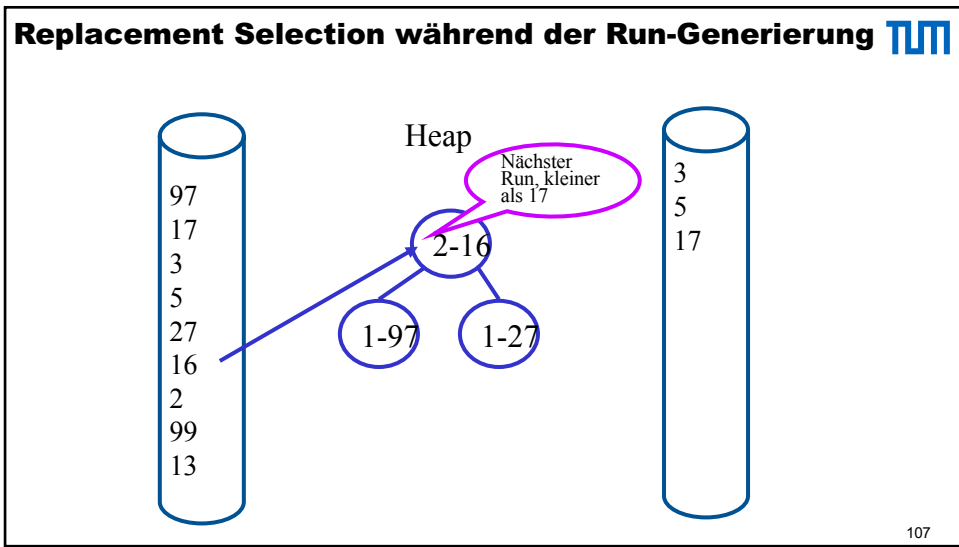
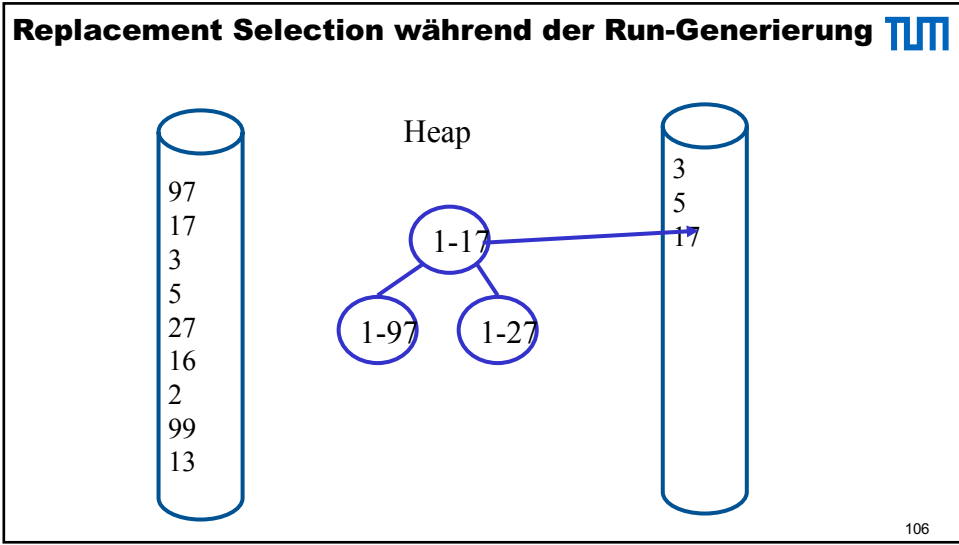
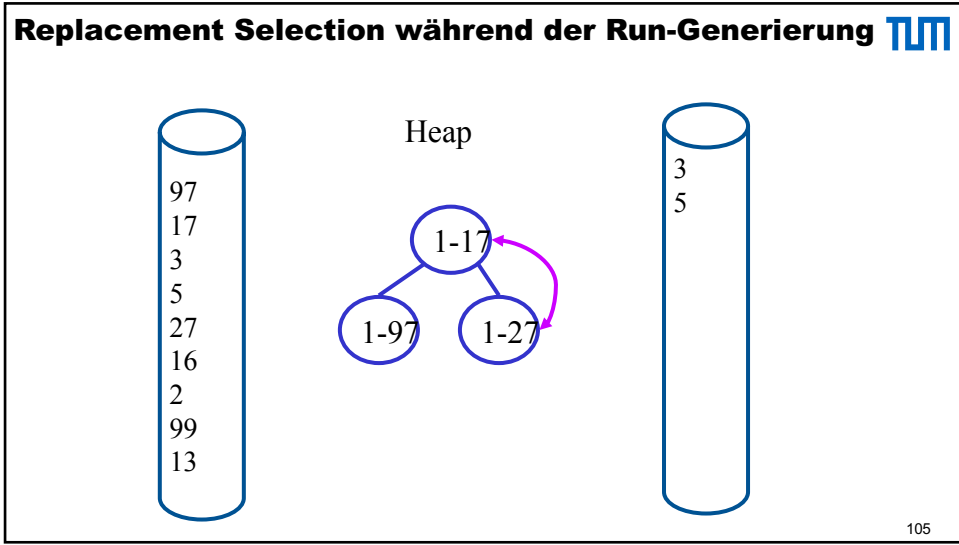
88

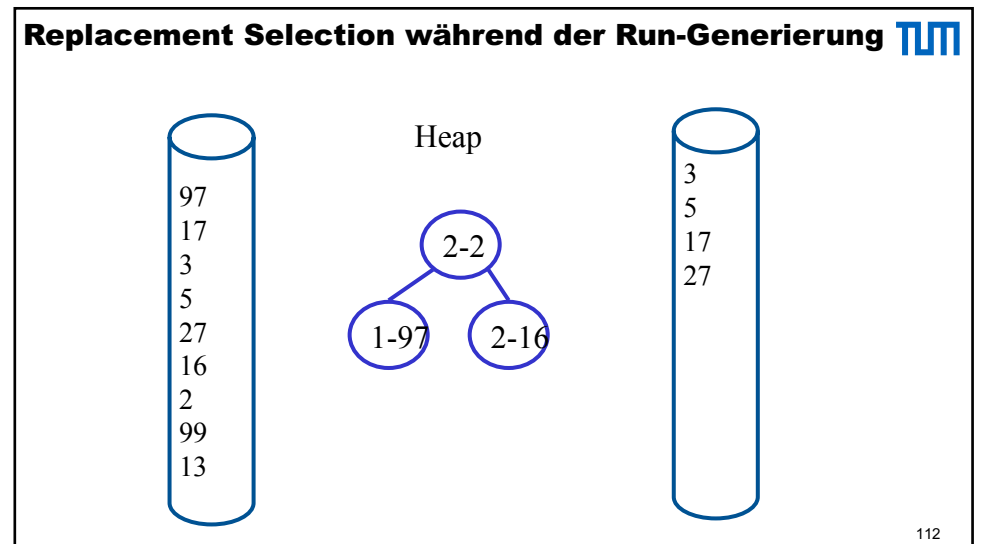
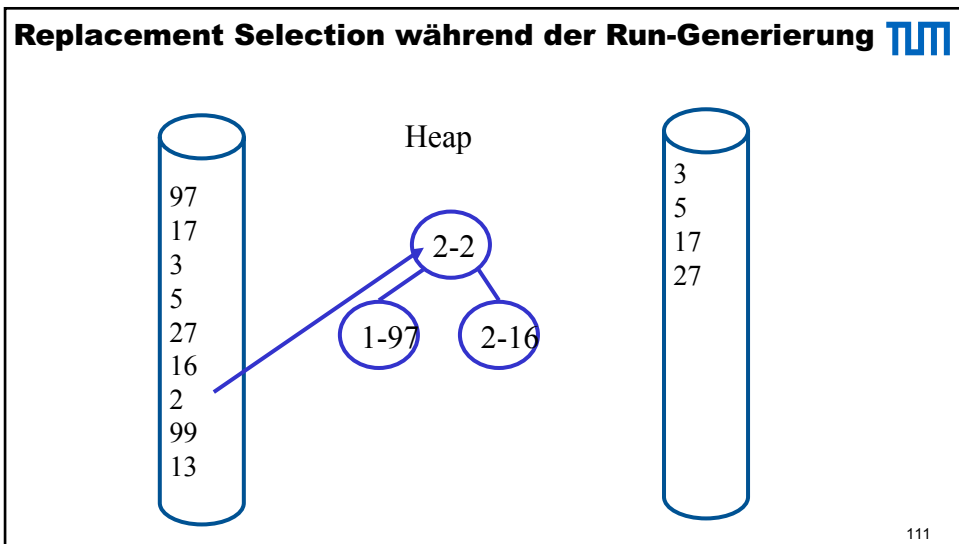
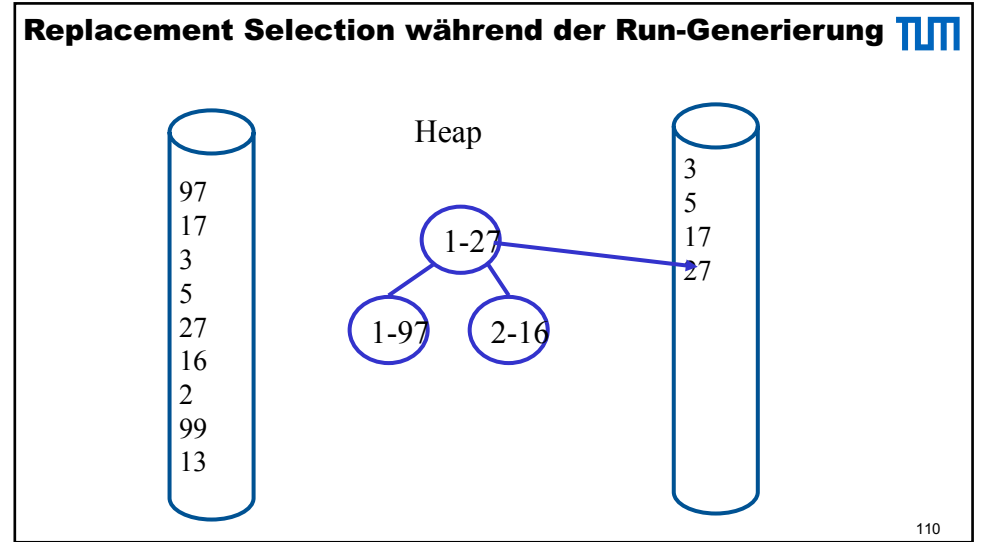
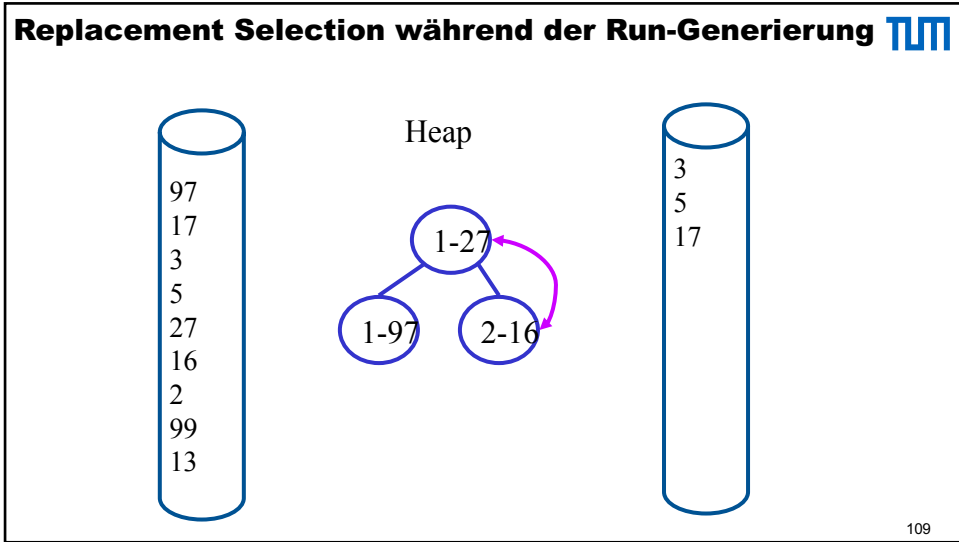




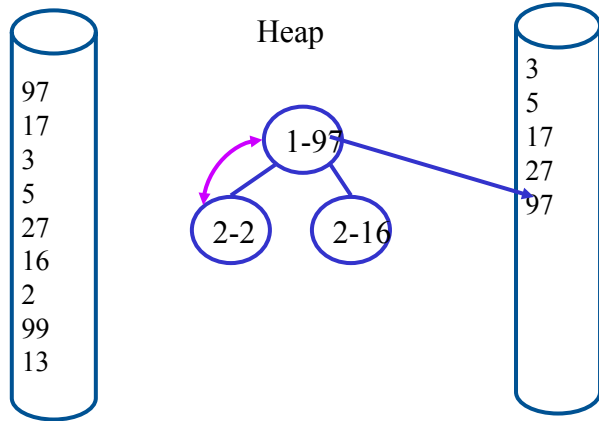






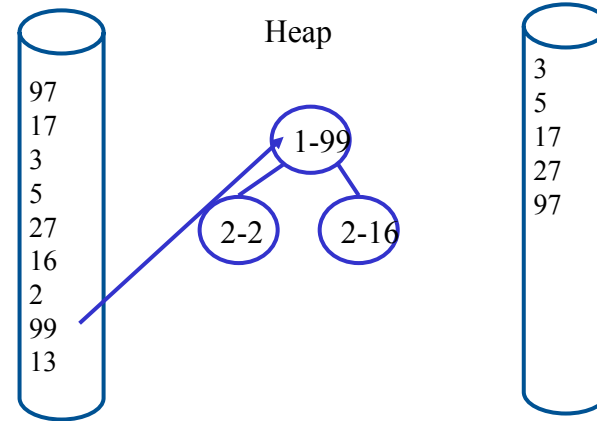


Replacement Selection während der Run-Generierung 



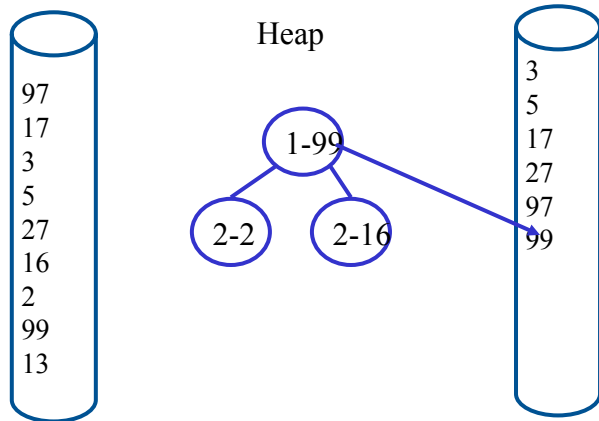
113

Replacement Selection während der Run-Generierung 



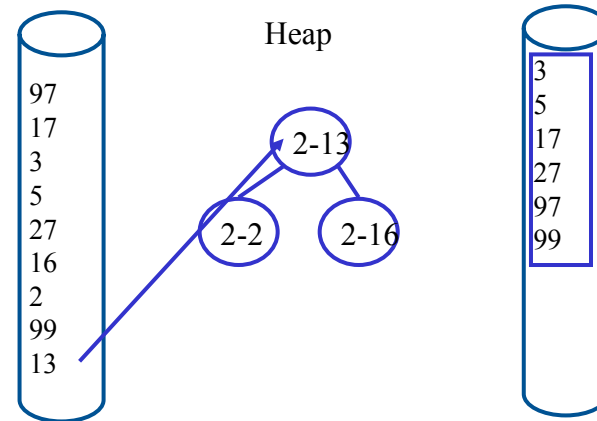
114

Replacement Selection während der Run-Generierung 



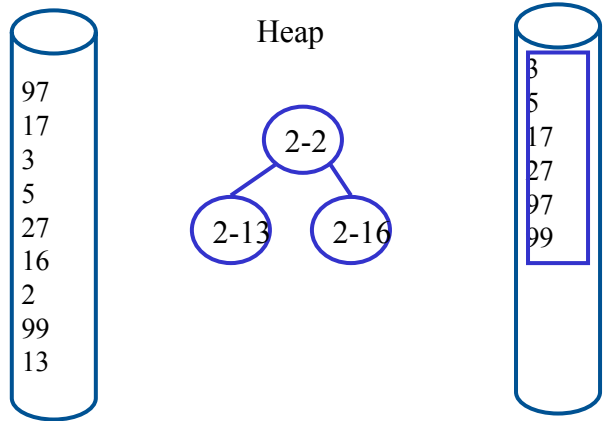
115

Replacement Selection während der Run-Generierung 



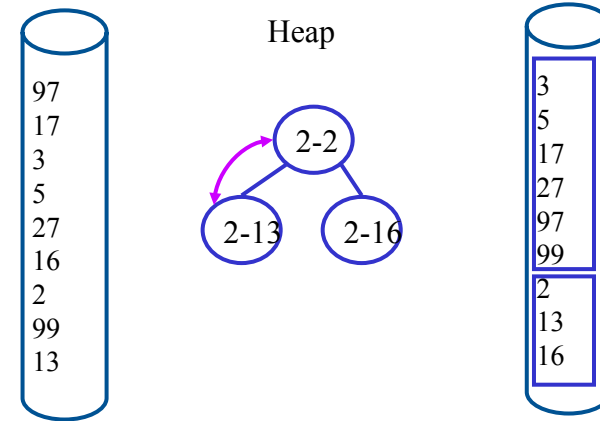
116

Replacement Selection während der Run-Generierung



117

Replacement Selection während der Run-Generierung



118

Implementierungs-Details

Natürlich darf man nicht einzelne Datensätze zwischen Hauptspeicher und Hintergrundspeicher transferieren

- Jeder „Round-Trip“ kostet viel Zeit (ca 10 ms)

Man transferiert größere Blöcke

- Mindestens 8 KB Größe

Replacement Selection ist problematisch, wenn die zu sortierenden Datensätze variable Größe haben

- Der neue Datensatz passt dann nicht unbedingt in den frei gewordenen Platz, d.h., man benötigt eine aufwendigere Freispeicherverwaltung

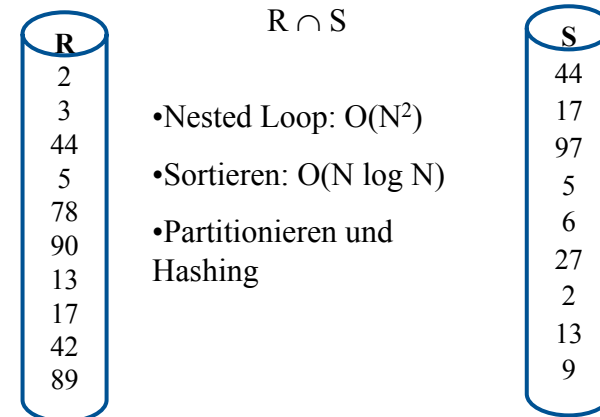
Replacement Selection führt im Durchschnitt zu einer Verdoppelung der Run-Länge

- Beweis findet man im [Knuth]

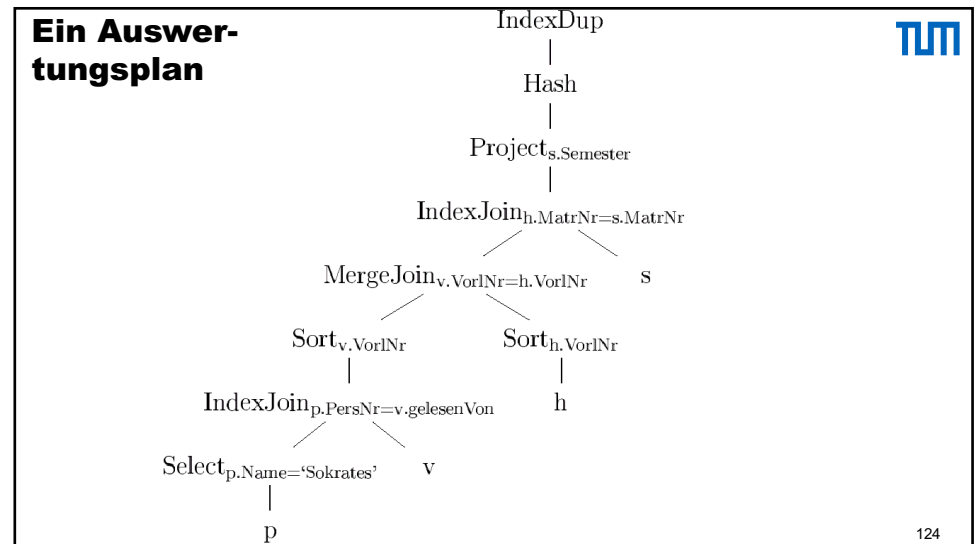
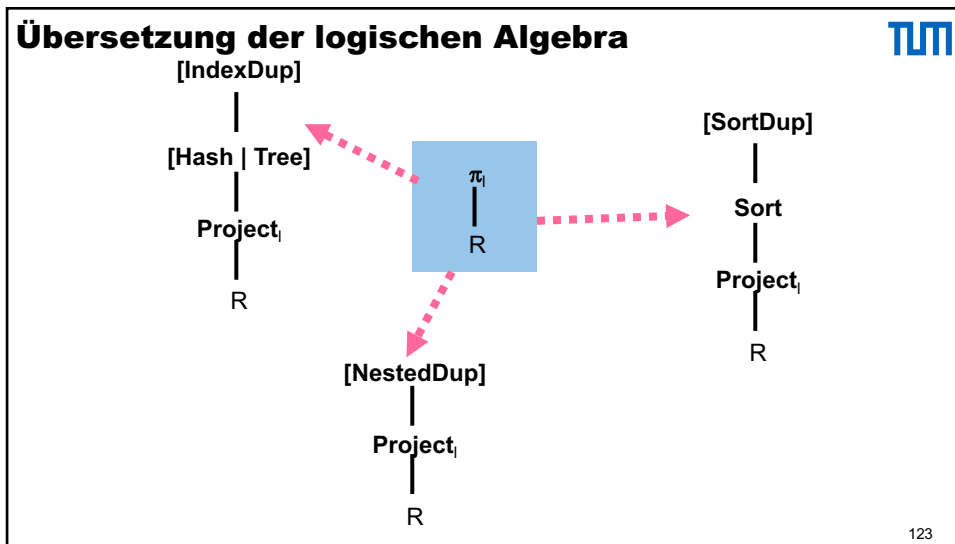
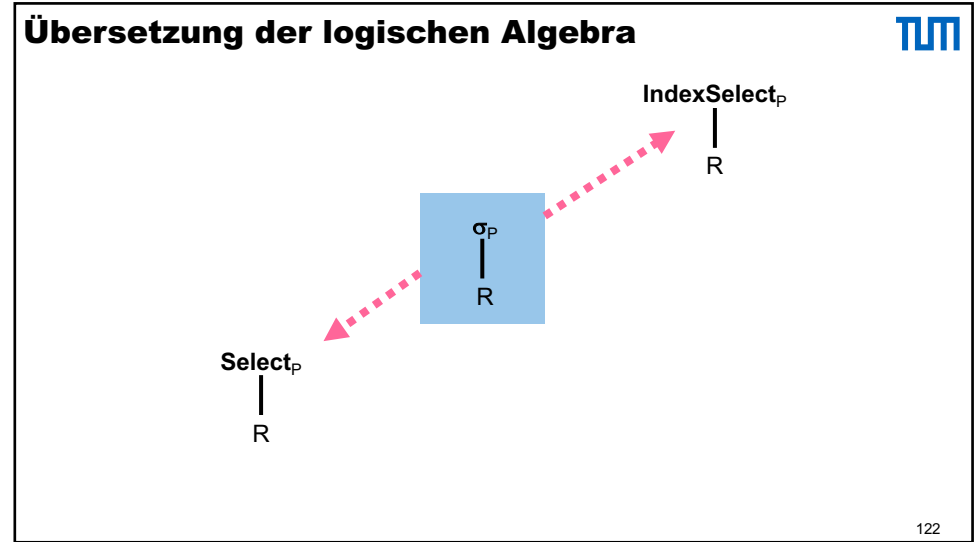
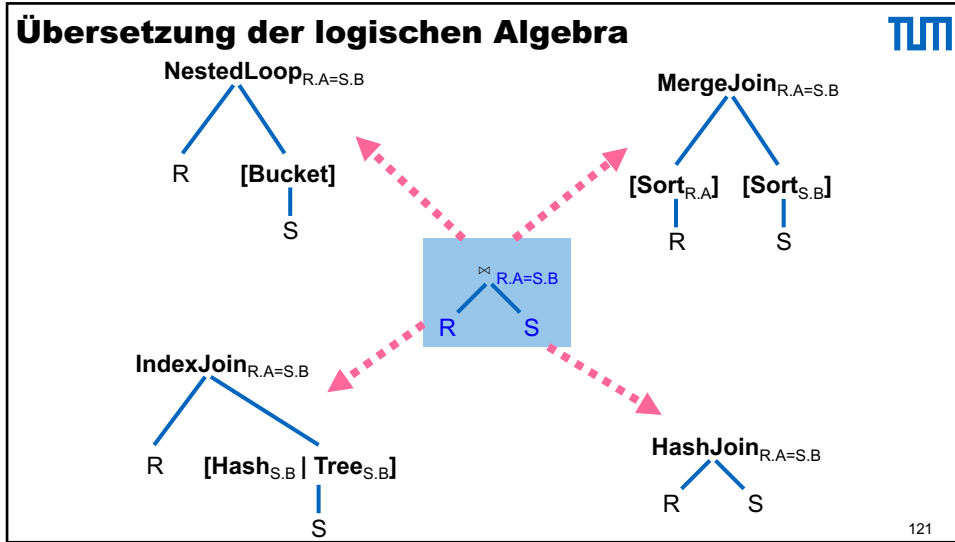
Komplexität des externen Sortierens? $O(N \log N)$??

119

Algorithmen auf sehr großen Datenmengen



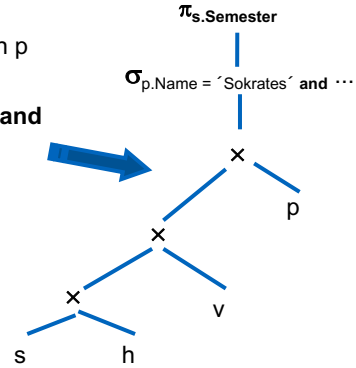
120



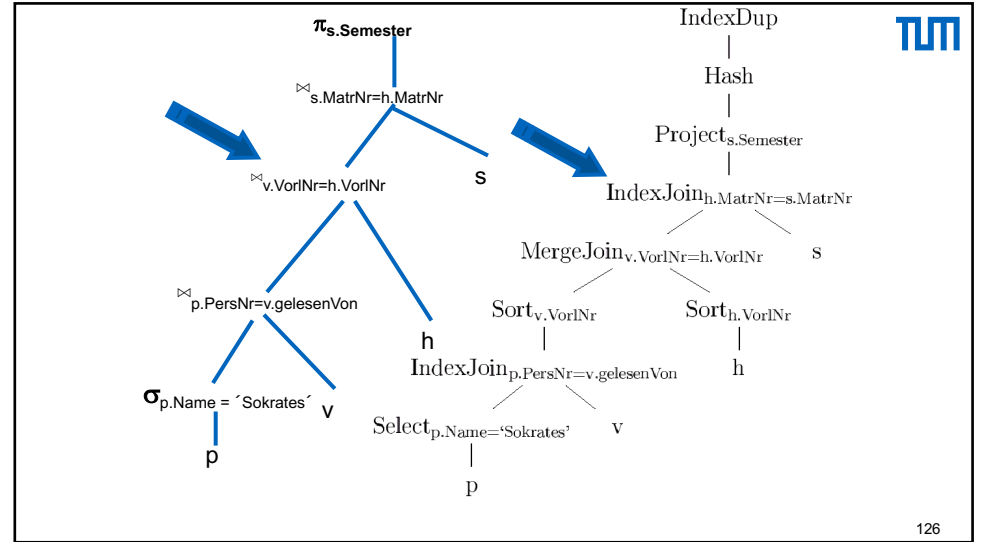
Wiederholung der Optimierungsphasen



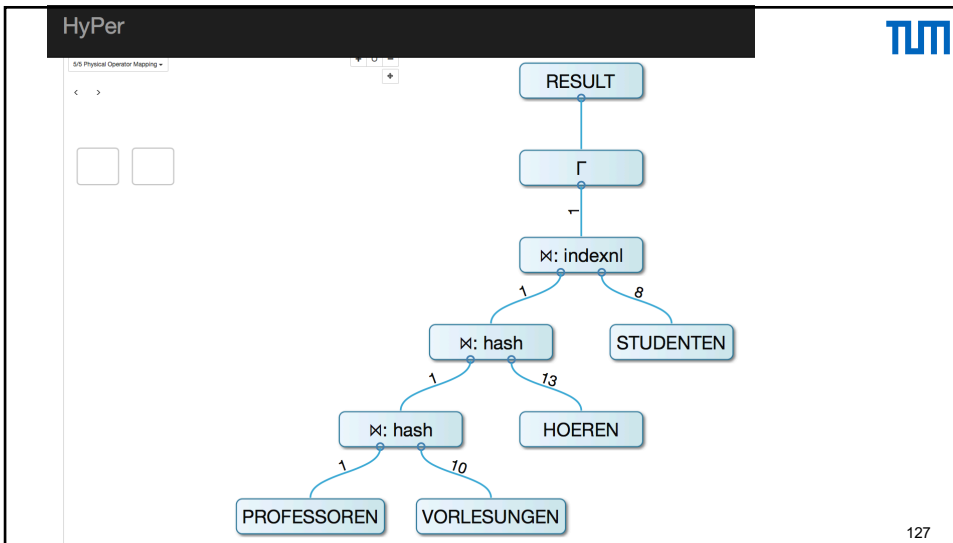
select distinct s.Semester
 from Studenten s, hören h,
 Vorlesungen v, Professoren p
 where p.Name = 'Sokrates' and
 v.gelesenVon = p.PersNr and
 v.VorlNr = h.VorlNr and
 h.MatrNr = s.MatrNr



125



126



127

Kostenbasierte Optimierung



Generiere **alle** denkbaren Anfrageausertungspläne

- Enumeration

Bewerte deren Kosten

- Kostenmodell
- Statistiken
- Histogramme
- Kalibrierung gemäß verwendetem Rechner
- Abhängig vom verfügbaren Speicher
- Aufwands-Kostenmodell
 - Durchsatz-maximierend
 - Nicht (immer) Antwortzeit-minimierend

Behalte den billigsten Plan

128

Problemgröße



Suchraum (Planstruktur)

Bushy-Pläne mit n Tabellen [Ganguly et al. 1992]:

$$\frac{(2(n-1))!}{(n-1)!}$$

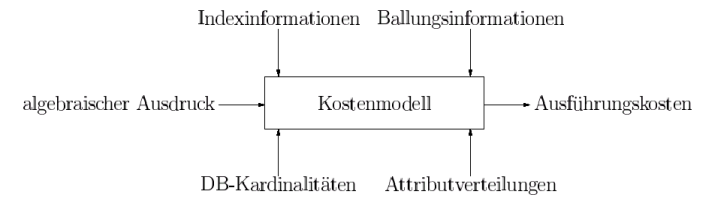
n	e^n	$(2(n-1))!/(n-1)!$
2	7	2
5	146	1680
10	22026	$1,76 \cdot 10^{10}$
20	$4,85 \cdot 10^9$	$4,3 \cdot 10^{27}$

Plankosten unterscheiden sich um Größenordnungen

Optimierungsproblem ist *NP*-hart [Ibaraki 1984]

129

Kostenmodelle



130

Selektivität



Sind verschiedene Strategien anwendbar, so benötigt man zur Auswahl eine Kostenfunktion. Sie basiert auf dem Begriff der Selektivität.

Die **Selektivität** eines Suchprädikats schätzt die Anzahl der qualifizierenden Tupel relativ zur Gesamtanzahl der Tupel in der Relation.

Beispiele:

- die Selektivität einer Anfrage, die das Schlüsselattribut einer Relation R spezifiziert, ist $1 / \#R$, wobei $\#R$ die Kardinalität der Relation R angibt.
- Wenn ein Attribut A spezifiziert wird, für das i verschiedene Werte existieren, so kann die Selektivität als $(\#R/i) / \#R$ oder $1/i$ abgeschätzt werden.

131

Selektivitäten



- Anteil der qualifizierenden Tupel einer Operation
- Selektion mit Bedingung p :

$$sel_p := \frac{|\sigma_p(R)|}{|R|}$$

- Join von R mit S :

$$sel_{RS} := \frac{|R \bowtie S|}{|R \times S|} = \frac{|R \bowtie S|}{|R| \cdot |S|}$$

132

Abschätzung für einfache Fälle



Abschätzung der Selektivität:

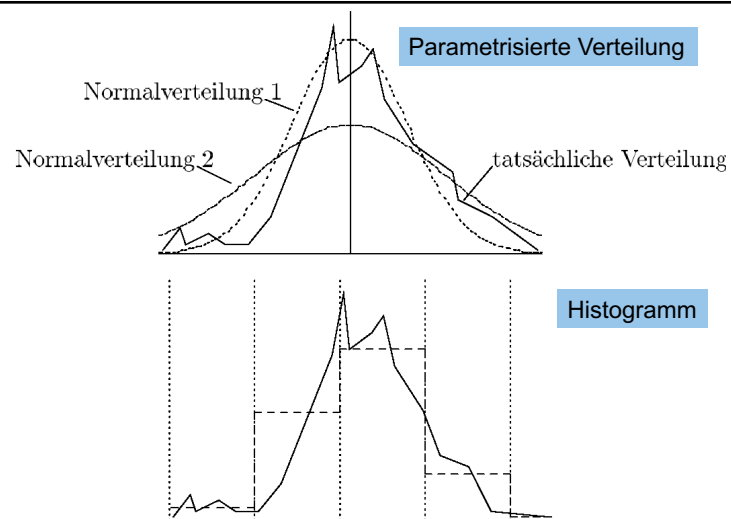
- $sel_{R.A=C} = \frac{1}{|R|}$
falls A Schlüssel von R
- $sel_{R.A=C} = \frac{1}{i}$
falls i die Anzahl der Attributwerte von $R.A$ ist (Gleichverteilung)
- $sel_{R.A=S.B} = \frac{1}{|R|}$
bei Equijoin von R mit S über Fremdschlüssel in S

Ansonsten z.B. Stichprobenverfahren

133



134



135

Kostenabschätzungen

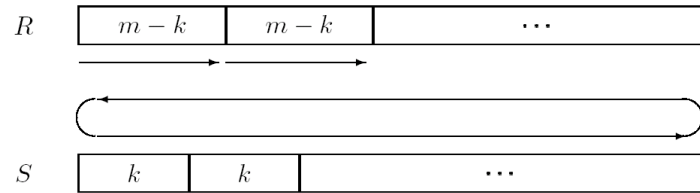


Selektion:

- Brute Force: Lesen aller Seiten von R
- B⁺-Baum-Index: $t + \lceil sel_{A\theta c} \cdot b_R \rceil$
 - Absteigen der Indexstruktur
 - Lesen der qualifizierenden Tupel
- Hash-Index: für jeden die Bedingung erfüllenden Wert einen Look-up

136

I/O-Kosten: Block Nested Loop Join



- Durchlaufen aller Seiten von R : b_R
- Durchläufe der inneren Schleife: $\lceil b_R / (m - k) \rceil$
- Insgesamt: $b_R + k + \lceil b_R / (m - k) \rceil \cdot (b_S - k)$
- minimal, falls $k = 1$ und R die kleinere Relation

137

Tuning von Datenbanken



Statistiken (Histogramme, etc.) müssen explizit angelegt werden
Anderenfalls liefern die Kostenmodelle falsche Werte

In Oracle ...

- analyze table Professoren compute statistics for table;
- Man kann sich auch auf approximative Statistiken verlassen
 - Anstatt compute verwendet man estimate

In DB2 ...

- runstats on table ...

138

Analysieren von Leistungsgpässen



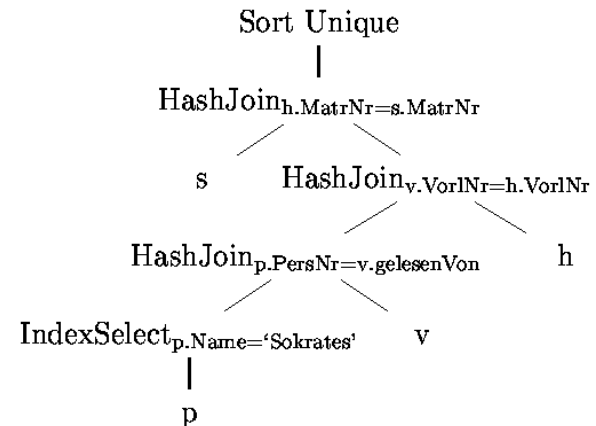
```
explain plan for
select distinct s.Semester
from Studenten s, hören h, Vorlesungen v, Professoren p
where p.Name = 'Sokrates' and v.gelesenVon = p.PersNr and
      v.VorlNr = h.VorlNr and h.MatrNr = s.MatrNr;
```

```
SELECT STATEMENT      Cost = 37710
  SORT UNIQUE
    HASH JOIN
      TABLE ACCESS FULL STUDENTEN
        HASH JOIN
          HASH JOIN
            TABLE ACCESS BY ROWID PROFESSOREN
              INDEX RANGE SCAN PROFNAMEINDEX
                TABLE ACCESS FULL VORLESUNGEN
                  TABLE ACCESS FULL HOEREN
```

Geschätzte
Kosten von
Oracle

139

Baumdarstellung



140

Algorithmen - Ansätze



Erschöpfende Suche

- Dynamische Programmierung (System R)
- A* Suche

Heuristiken (Planbewertung nötig)

- Minimum Selectivity, Intermediate Result,...
- KBZ-Algorithmus, AB-Algorithmus

Randomisierte Algorithmen

- Iterative Improvement
- Simulated Annealing

141

Problemgröße



Suchraum (Planstruktur)

1. # Bushy-Pläne mit n Tabellen [Ganguly et al. 1992]:

n	e^n	$(2(n-1)!)/(n-1)!$
2	7	2
5	146	1680
10	22026	$1,76 \cdot 10^{10}$
20	$4,85 \cdot 10^9$	$4,3 \cdot 10^{27}$

$$\frac{(2(n-1))!}{(n-1)!}$$

2. Plankosten unterscheiden sich um Größenordnungen
3. Optimierungsproblem ist *NP*-hart [Ibaraki 1984]

142

Dynamische Programmierung



Identifikation von 3 Phasen

1. Access Root - Phase: Aufzählen der Zugriffspläne
2. Join Root - Phase: Aufzählen der Join-Kombinationen
3. Finish Root - Phase: sort, group-by, etc.

143

Optimierung durch Dynamische Programmierung



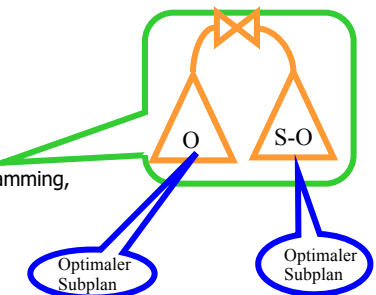
Standardverfahren in heutigen relationalen Datenbanksystemen

Voraussetzung ist ein Kostenmodell als Zielfunktion

- I/O-Kosten
- CPU-Kosten

DP basiert auf dem Optimalitätskriterium von Bellman
Literatur zu DP:

- D. Kossmann und K. Stocker: Iterative Dynamic Programming, TODS, 2000 to appear (online)



144

DP - Beispiel



1. Phase: Zugriffspläne ermitteln

Index	Pläne
{ABC}	
{BC}	
{AC}	
{AB}	
{C}	
{B}	
{A}	

145

DP - Beispiel



1. Phase: Zugriffspläne ermitteln

Index	Pläne
{ABC}	
{BC}	
{AC}	
{AB}	
{C}	scan(C)
{B}	scan(B), iscan(B)
{A}	scan(A)

146

DP - Beispiel



2. Phase: Join-Pläne ermitteln (2-fach,...,n-fach)

Index	Pläne
{ABC}	
{BC}	...
{AC}	s(A) ⋈ s(C), s(C) ⋈ s(A)
{AB}	s(A) ⋈ s(B), s(A) ⋈ is(B), is(B) ⋈ s(A),...
{C}	scan(C)
{B}	scan(B), iscan(B)
{A}	scan(A)

Pruning

147

DP - Beispiel



3. Phase: Finalisierung

Index	Pläne
{ABC}	(is(B) ⋈ s(A)) ⋈ s(C)
{BC}	...
{AC}	s(A) ⋈ s(C)
{AB}	s(A) ⋈ is(B), is(B) ⋈ s(A)
{C}	scan(C)
{B}	scan(B), iscan(B)
{A}	scan(A)

148

Algorithmus DynProg



```

Function DynProg
input A query  $q$  over relations  $R_1, \dots, R_n$  // Set of relations to be joined
output A query execution plan for  $q$  // Processing Tree
1: for  $i = 1$  to  $n$  do {
2:   BestPlansTable( $\{R_i\}$ ) = accessPlans( $R_i$ )
3:   prunePlans(BestPlansTable( $\{R_i\}$ ))
4: }
5: for  $i = 2$  to  $n$  do {
6:   for all  $S \subseteq \{R_1, \dots, R_n\}$  such that  $|S| = i$  do {
7:     BestPlansTable( $S$ ) =  $\emptyset$ 
8:     for all  $O \subset S$  do {
9:       BestPlansTable( $S$ ) = BestPlansTable( $S$ )  $\cup$ 
          joinPlans(BestPlansTable( $O$ ), BestPlansTable( $S - O$ ))
10:      prunePlans(BestPlansTable( $S$ ))
11:    }
12:  }
13: }
14: prunePlans(BestPlansTable( $\{R_1, \dots, R_n\}$ ))
15: return BestPlansTable( $\{R_1, \dots, R_n\}$ )

```

149



BestPlansTable	
Index (S)	Alternative Plans
n, c, m	$(\text{iseek}_{\text{City}='Munich'}(m) \bowtie \text{iseek}_{\text{From}}(c)) \bowtie \text{iseek}_{\text{City}='NY'}(n)$
c, m	$\text{iseek}_{\text{City}='Munich'}(m) \bowtie \text{iseek}_{\text{From}}(c)$
n, m	$\text{iseek}_{\text{City}='NY'}(n) \times \text{iseek}_{\text{City}='Munich'}(m)$
n, c	$\text{iseek}_{\text{City}='NY'}(n) \bowtie \text{iseek}_{\text{To}}(c)$
Airport m	$\text{scan}(m), \text{iseek}_{\text{City}='Munich'}(m), \text{iscan}_{\text{Code}}(m)$
Connection c	$\text{scan}(c), \text{iseek}_{\text{From}}(c), \text{iseek}_{\text{To}}(c)$
Airport n	$\text{scan}(n), \text{iseek}_{\text{City}='NY'}(n), \text{iscan}_{\text{Code}}(n)$

150