

Algorithmen und Datenstrukturen



SYSTEMS

Stefan Roth, SS 2025

02

Sortieren

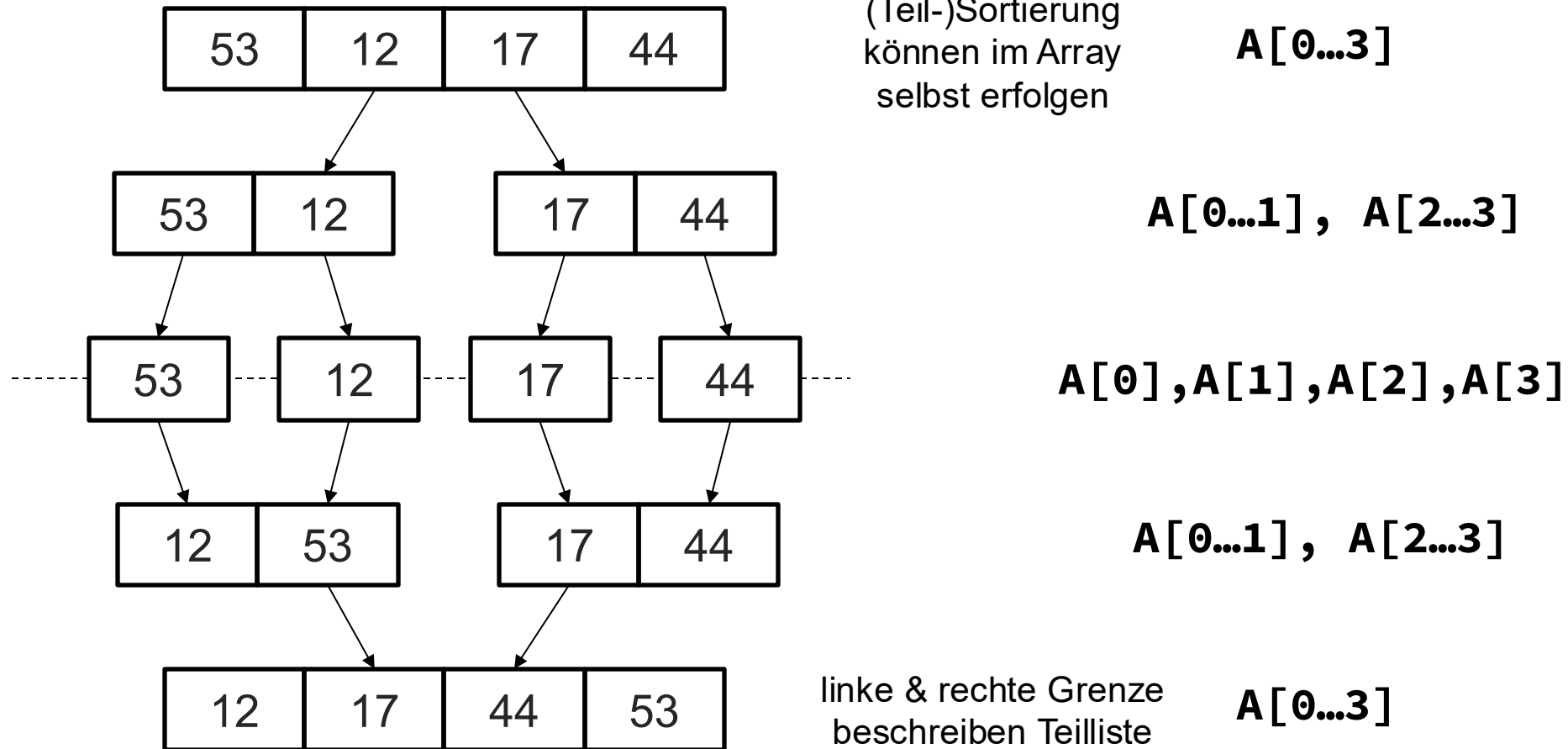
Folien beruhen auf der Veranstaltung von Prof. Marc Fischlin und Christian Janson aus dem SS 2024

Merge Sort

Idee

Divide & Conquer (& Combine)

Teile Liste in Hälften, sortiere (rekursiv) Hälften, sortiere wieder zusammen



Algorithmus: Merge Sort

Wir sortieren im Array **A** zwischen Position **left** (links) und **right** (rechts)

```
mergeSort(A, left, right) //initial left=0, right=A.length-1
```

```
1 IF left < right THEN //more than one element
2   mid = floor((left + right) / 2); // middle (rounded down)
3   mergeSort(A, left, mid); // sort left part
4   mergeSort(A, mid + 1, right); // sort right part
5   merge(A, left, mid, right); // merge into one
```

genauer: letzter Index
des linken Teils

$$mid = \left\lfloor \frac{right - left + 1}{2} \right\rfloor + \frac{2left}{2} - 1 = \left\lfloor \frac{right + left - 1}{2} \right\rfloor = \left\lfloor \frac{right + left}{2} \right\rfloor$$

Anzahl Elemente / 2
(gerundet)

Offset
(beginnend mit 0)

Beispiele:
left=3, right=4, mid=3
left=3, right=5, mid=4

Algorithmus: Merge (für sortierte Teillisten)

rechte Liste noch aktiv und
[linke Liste bereits abgearbeitet oder
nächstes Element rechts]

rechte Liste bereits abgearbeitet oder
[linke Liste noch aktiv und nächstes Element links]

```
merge(A, left, mid, right) // requires left<=mid<=right
//temporary array B, right-left+1 elements

1  p=left; q=mid+1;           // position left, right
2  FOR i=0 TO right-left DO // merge all elements
3      IF q>right OR (p<=mid AND A[p]<=A[q]) THEN
4          B[i]=A[p];
5          p=p+1;
6      ELSE //next element at q
7          B[i]=A[q];
8          q=q+1;
9  FOR i=0 TO right-left DO A[i+left]=B[i]; //copy back
```

Laufzeitanalyse: Rekursionsgleichungen

Laufzeitabschätzung Merge Sort

```
1 IF left<right THEN //more than one element
2   mid=floor((left+right)/2); // middle (rounded down)
3   mergeSort(A,left,mid);      // sort left part
4   mergeSort(A,mid+1,right);   // sort right part
5   merge(A,left,mid,right);    // merge into one
```

Sei $T(n)$ die (maximale) Anzahl von Schritten für Arrays der Größe n :

$$T(n) \leq 2 \cdot T(n/2) + d + en \quad \text{für } n \geq 2$$

zwei rekursive Aufrufe für
jeweils halb so großes Array

(ignorieren hier zur
Vereinfachung Runden)

IF + floor
(konstanter Aufwand)

Merge
(Aufwand $\mathcal{O}(n)$)

und $T(1) \leq d$,
weil dann **left=right**

Rekursion „manuell iterieren“

Bemerkung: Es gilt auch
 $T(n) \geq \Omega(n \cdot \log n)$

Laufzeit Merge Sort
 $\Theta(n \cdot \log n)$

$$T(n) \leq 2 \cdot T(n/2) + cn$$

$$\leq 2 \cdot (2 \cdot T(n/4) + cn/2) + cn$$

$$\leq 2 \cdot (2 \cdot (2 \cdot T(n/8) + cn/4) + cn/2) + cn$$

\vdots

$$\leq 2 \cdot (2 \cdot (2 \cdots (2 \cdot T(1) + 2) \cdots + cn/4) + cn/2) + cn$$

$$\leq 2 \cdot (2 \cdot (2 \cdots (2 \cdot c + 2) \cdots + cn/4) + cn/2) + cn$$

$\underbrace{\hspace{10em}}$

$\log_2 n - \text{mal}$

$$\leq 2^{\log_2 n} \cdot c + \log_2 n \cdot cn = \mathcal{O}(n \log n)$$

Allgemeiner Ansatz: Mastermethode

Allgemeine Form der Rekursionsgleichung:

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n), \quad T(1) = \Theta(1)$$

mit $a \geq 1, b > 1$ und $f(n)$ eine asymptotisch positive Funktion

n/b müsste gerundet werden
(hat aber keinen Einfluss auf
asymptotisches Resultat)

Interpretation:

Problem wird in a Teilprobleme der Größe n/b aufgeteilt

Lösen jedes der a Teilprobleme benötigt Zeit $T(n/b)$

Funktion $f(n)$ umfasst Kosten für Aufteilen und Zusammenfügen

Mastertheorem

nach Cormen et al., Introduction to Algorithms

Seien $a \geq 1$ und $b > 1$ Konstanten. Sei $f(n)$ eine positive Funktion und $T(n)$ über den nicht-negativen ganzen Zahlen durch die Rekursionsgleichung

$$T(n) = aT(n/b) + f(n), \quad T(1) = \Theta(1)$$

definiert, wobei wir n/b so interpretieren, dass damit entweder $\lfloor n/b \rfloor$ oder $\lceil n/b \rceil$ gemeint ist. Dann besitzt $T(n)$ die folgenden asymptotischen Schranken:

1. Gilt $f(n) = O(n^{\log_b(a)-\epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. Gilt $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, dann gilt $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log_2 n)$
3. Gilt $f(n) = \Omega(n^{\log_b(a)+\epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$ und $af(n/b) \leq cf(n)$ für eine Konstante $c < 1$ und hinreichend große n , dann ist $T(n) = \Theta(f(n))$

Interpretation (I)

entscheidend ist Verhältnis von $f(n)$ zu $n^{\log_b a}$:

1. Wenn $f(n)$ polynomiell kleiner als $n^{\log_b a}$, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
 2. Wenn $f(n)$ und $n^{\log_b a}$ gleiche Größenordnung, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log n)$
 3. Wenn $f(n)$ polynomiell größer als $n^{\log_b a}$ und $af(n/b) \leq cf(n)$, dann $T(n) = \Theta(f(n))$
- Unterschied polynomieller Faktor n^ϵ

-
1. Gilt $f(n) = O(n^{\log_b(a) - \epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
 2. Gilt $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, dann gilt $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log_2 n)$
 3. Gilt $f(n) = \Omega(n^{\log_b(a) + \epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$ und $af(n/b) \leq cf(n)$ für eine Konstante $c < 1$ und hinreichend große n , dann ist $T(n) = \Theta(f(n))$

Interpretation (II)

„Regularität“ $af(n/b) \leq cf(n)$, $c < 1$ in Fall 3

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n) = a \cdot (a \cdot T(n/b^2) + f(n/b)) + f(n)$$

Aufwand $f(n)$ zum Teilen und Zusammenfügen für Größe n dominiert (asymptotisch) Summe $af(n/b)$ aller Aufwände für Größe n/b

braucht man nur im dritten Fall für „große“ $f(n)$

1. Gilt $f(n) = O(n^{\log_b(a)-\epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. Gilt $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, dann gilt $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log_2 n)$
3. Gilt $f(n) = \Omega(n^{\log_b(a)+\epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$ und $af(n/b) \leq cf(n)$ für eine Konstante $c < 1$ und hinreichend große n , dann ist $T(n) = \Theta(f(n))$

Beispiele Mastertheorem (I)

Merge Sort

$$T(n) = 2 \cdot T(n/2) + cn$$

Fall 2

$$a = b = 2, \log_b a = 1$$
$$f(n) = \Theta(n) = \Theta(n^{\log_b a})$$

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log_2 n) = \Theta(n \cdot \log_2 n)$$

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n) \text{ mit } a \geq 1, b > 1, f(n) \text{ positiv}$$

1. Gilt $f(n) = O(n^{\log_b(a)-\epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. Gilt $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, dann gilt $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log_2 n)$
3. Gilt $f(n) = \Omega(n^{\log_b(a)+\epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$ und $af(n/b) \leq cf(n)$ für eine Konstante $c < 1$ und hinreichend große n , dann ist $T(n) = \Theta(f(n))$

Beispiele Mastertheorem (II)

$$T(n) = 4 \cdot T(n/3) + cn$$

Fall 1

$$a = 4, b = 3, \log_b a = 1.26 \dots, \varepsilon = 0.26 \dots$$
$$f(n) = \Theta(n) = \Theta(n^{\log_b(a) - \varepsilon})$$

$$T(n) = \Theta(n^{\log_b a}) = \Theta(n^{1.26 \dots})$$

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n) \text{ mit } a \geq 1, b > 1, f(n) \text{ positiv}$$

1. Gilt $f(n) = O(n^{\log_b(a) - \varepsilon})$ für eine Konstante $\varepsilon > 0$, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. Gilt $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, dann gilt $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log_2 n)$
3. Gilt $f(n) = \Omega(n^{\log_b(a) + \varepsilon})$ für eine Konstante $\varepsilon > 0$ und $af(n/b) \leq cf(n)$ für eine Konstante $c < 1$ und hinreichend große n , dann ist $T(n) = \Theta(f(n))$

Beispiele Mastertheorem (III)

$$T(n) = 3 \cdot T(n/3) + cn^2$$

Fall 3

$$a = 3, b = 3, \log_b a = 1, \varepsilon = 1$$

$$f(n) = \Theta(n^2) = \Theta(n^{\log_b(a)+\varepsilon})$$

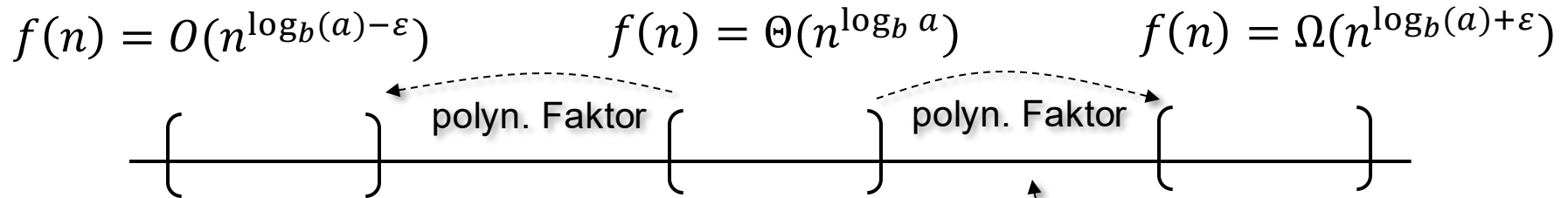
$$3f(n/3) = cn^2/3 \leq \frac{1}{3} \cdot f(n)$$

$$T(n) = \Theta(f(n)) = \Theta(n^2)$$

$$T(n) = a \cdot T(n/b) + f(n) \text{ mit } a \geq 1, b > 1, f(n) \text{ positiv}$$

1. Gilt $f(n) = O(n^{\log_b(a)-\epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. Gilt $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, dann gilt $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log_2 n)$
3. Gilt $f(n) = \Omega(n^{\log_b(a)+\epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$ und $af(n/b) \leq cf(n)$ für eine Konstante $c < 1$ und hinreichend große n , dann ist $T(n) = \Theta(f(n))$

Grenzen des Mastertheorems



$T(n) = 2 \cdot T(n/2) + n \log n$ $a = b = 2, \log_b a = 1, f(n) = n \log n$
(iterativ: $T(n) = \Theta(n \cdot \log^2 n)$) also $f(n) \notin \Theta(n)$ und $f(n) \notin \Omega(n^{1+\epsilon})$

1. Gilt $f(n) = O(n^{\log_b(a)-\epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$
2. Gilt $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, dann gilt $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log_2 n)$
3. Gilt $f(n) = \Omega(n^{\log_b(a)+\epsilon})$ für eine Konstante $\epsilon > 0$ und $af(n/b) \leq cf(n)$ für eine Konstante $c < 1$ und hinreichend große n , dann ist $T(n) = \Theta(f(n))$



Wieso gilt für die Laufzeit bei Merge Sort $T(n) = \Omega(n \cdot \log n)$?



Lösen Sie folgende Rekursionsgleichung
$$T(n) = 4 T(n/4) + n^2 \log n$$

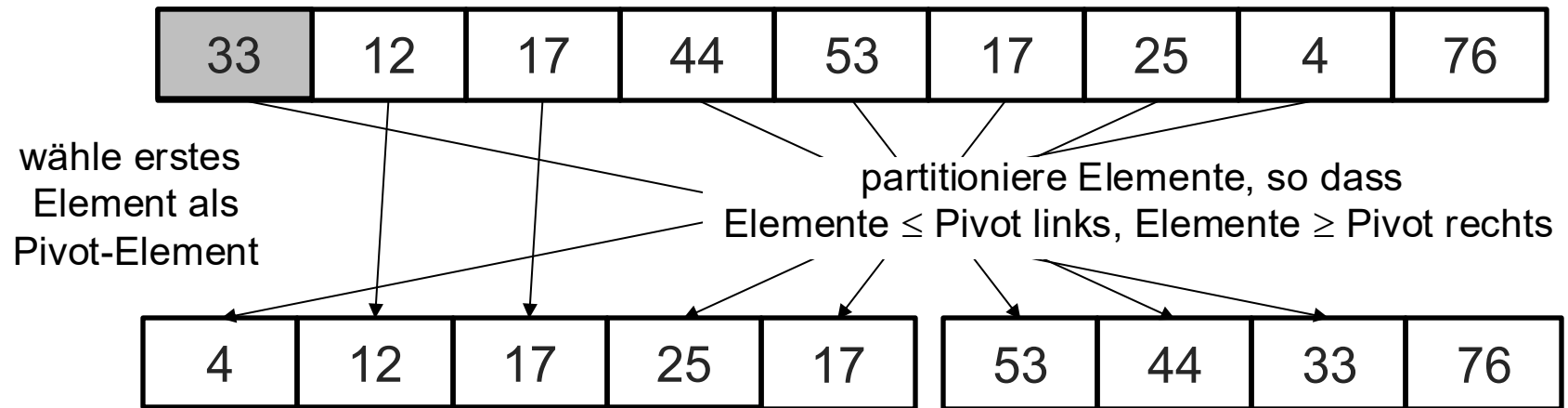
mit Hilfe des Mastertheorems.

Quicksort

Idee

wie in Merge Sort verwendet Quicksort Divide & Conquer-Ansatz

Quicksort steckt mehr Arbeit in Aufteilen, Zusammenfügen kostenlos



sortiere beide Teil-Arrays rekursiv

Ergebnis ist komplett sortiertes Array

Algorithmus: Quicksort

```
quicksort(A, left, right) //initial left=0, right=A.length-1
```

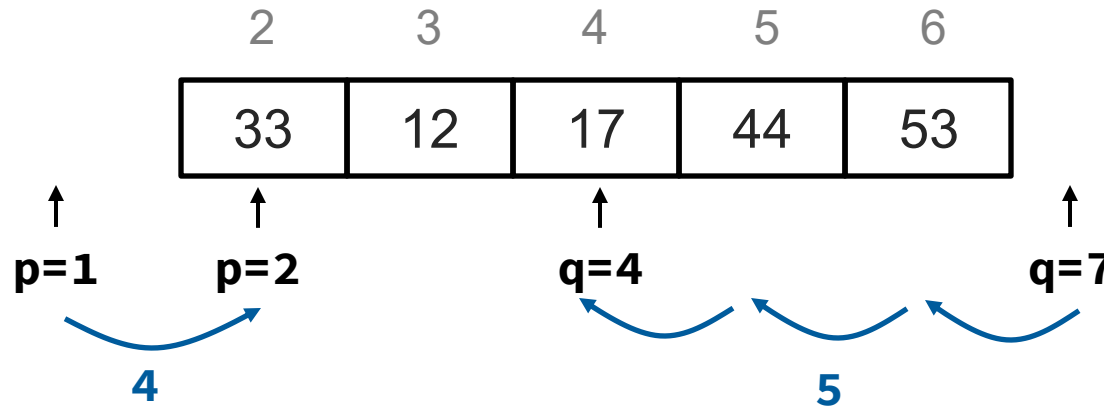
```
1 IF left < right THEN //more than one element
2   q = partition(A, left, right); // q partition index
3   quicksort(A, left, q); // sort left part
4   quicksort(A, q+1, right); // sort right part
```

```
partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1
```

```
1 pivot = A[left];
2 p = left-1; q = right+1; //move from left resp. right
3 WHILE p < q DO
4   REPEAT p = p+1 UNTIL A[p] >= pivot; //left up
5   REPEAT q = q-1 UNTIL A[q] <= pivot; //right down
6   IF p < q THEN swap(A[p], A[q]);
7 return q // A[left..q], A[q+1..right]
```

Beispiel #1: Partition (I)

pivot=33
left=2, right=6

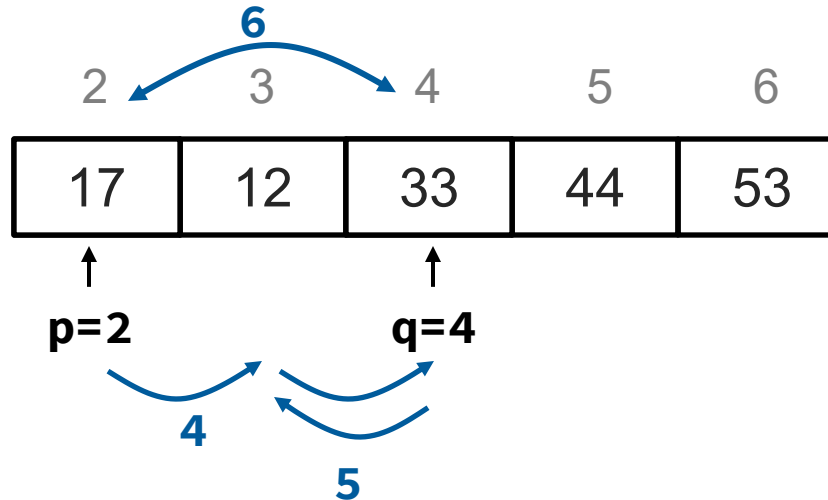


```
partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1
```

```
1 pivot=A[left];  
2 p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right  
3 WHILE p<q DO  
4     REPEAT p=p+1 UNTIL A[p]>=pivot; //left up  
5     REPEAT q=q-1 UNTIL A[q]<=pivot; //right down  
6     IF p<q THEN swap(A[p],A[q]);  
7 return q           // A[left..q], A[q+1..right]
```

Beispiel #1: Partition (II)

pivot=33
left=2, right=6

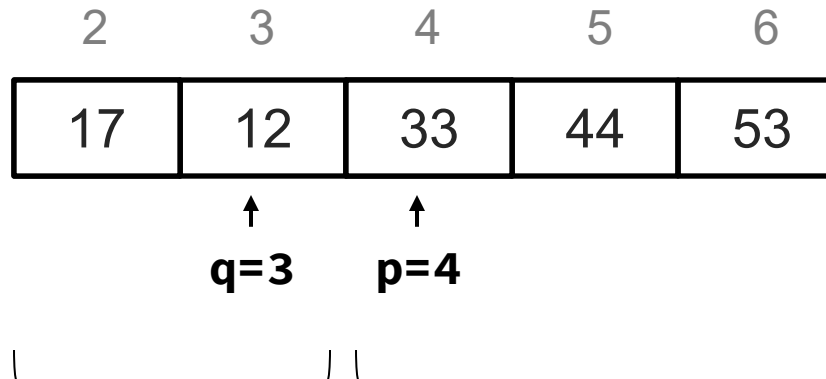


```
partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1
```

```
1  pivot=A[left];  
2  p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right  
3  WHILE p<q DO  
4      REPEAT p=p+1 UNTIL A[p]>=pivot; //left up  
5      REPEAT q=q-1 UNTIL A[q]<=pivot; //right down  
6      IF p<q THEN swap(A[p],A[q]);  
7  return q           // A[left..q], A[q+1..right]
```

Beispiel #1: Partition (III)

pivot=33
left=2, right=6



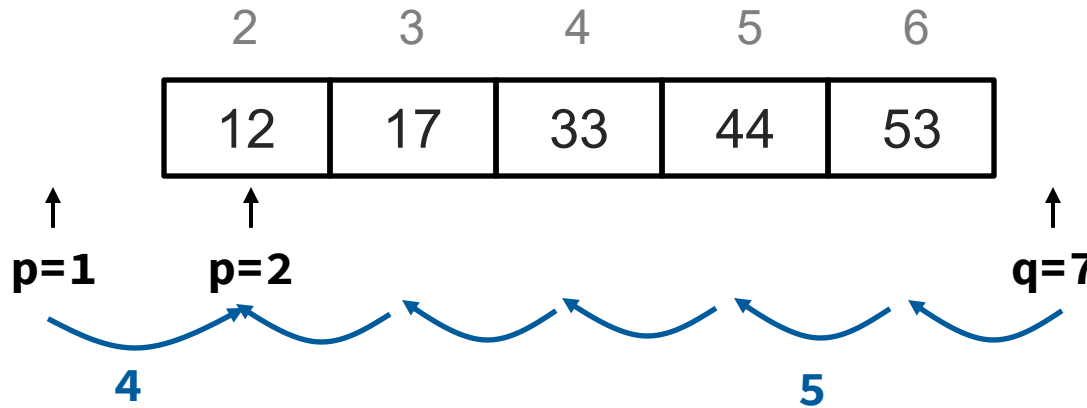
7 return 3

partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1

```
1 pivot=A[left];
2 p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right
3 WHILE p<q DO
4     REPEAT p=p+1 UNTIL A[p]>=pivot; //left up
5     REPEAT q=q-1 UNTIL A[q]<=pivot; //right down
6     IF p<q THEN swap(A[p],A[q]);
7 return q           // A[left..q], A[q+1..right]
```

Beispiel #2: Partition (I)

pivot=12
left=2, right=6

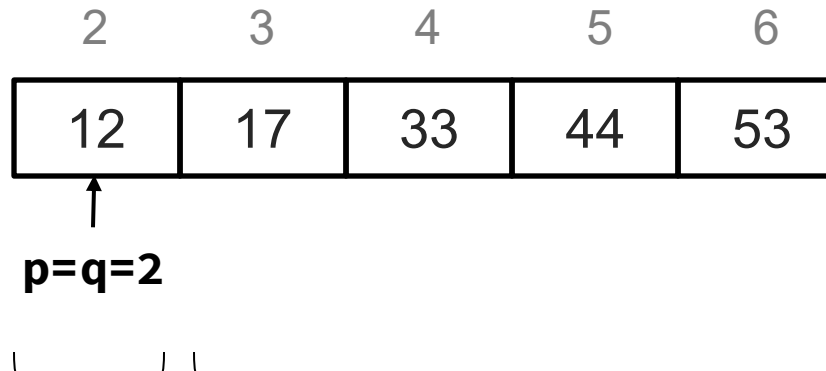


```
partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1
```

```
1 pivot=A[left];  
2 p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right  
3 WHILE p<q DO  
4     REPEAT p=p+1 UNTIL A[p]>=pivot; //left up  
5     REPEAT q=q-1 UNTIL A[q]<=pivot; //right down  
6     IF p<q THEN swap(A[p],A[q]);  
7 return q           // A[left..q], A[q+1..right]
```


Beispiel #2: Partition (II)

pivot=12
left=2, right=6



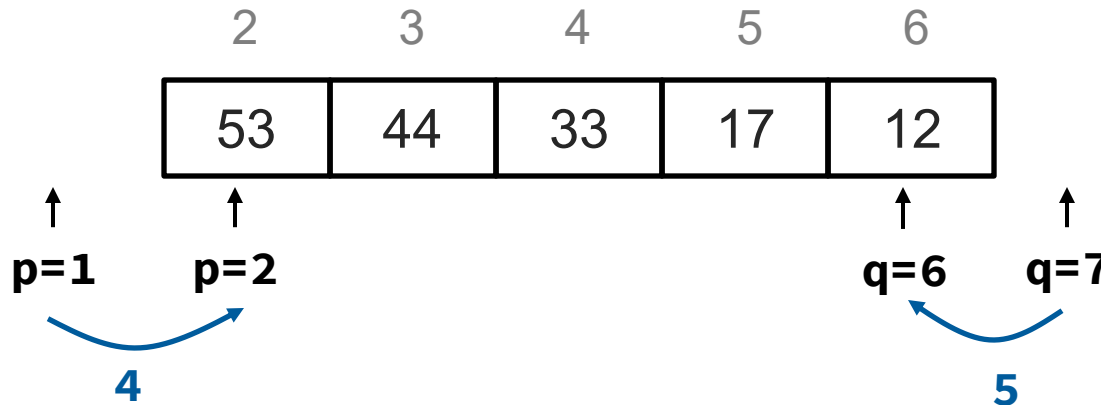
7 return 2

```
partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1
```

```
1 pivot=A[left];  
2 p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right  
3 WHILE p<q DO  
4     REPEAT p=p+1 UNTIL A[p]>=pivot; //left up  
5     REPEAT q=q-1 UNTIL A[q]<=pivot; //right down  
6     IF p<q THEN swap(A[p],A[q]);  
7 return q           // A[left..q], A[q+1..right]
```

Beispiel #3: Partition (I)

pivot=53
left=2, right=6

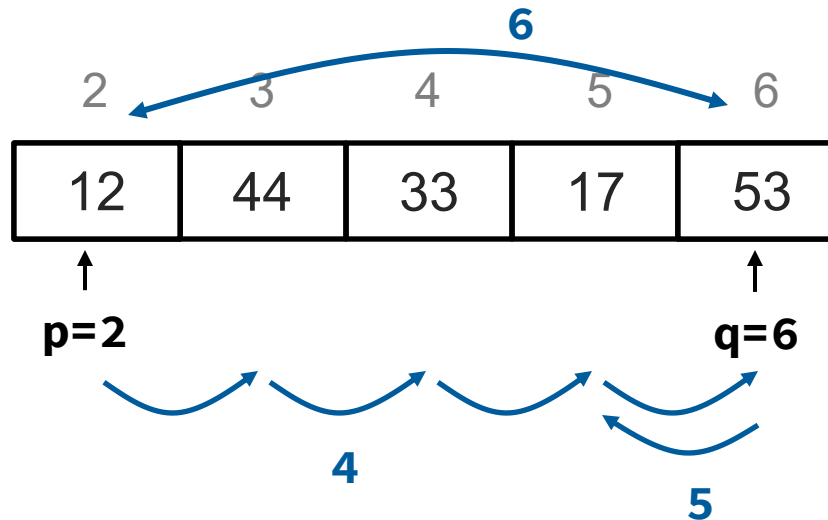


```
partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1
```

```
1 pivot=A[left];  
2 p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right  
3 WHILE p<q DO  
4     REPEAT p=p+1 UNTIL A[p]>=pivot; //left up  
5     REPEAT q=q-1 UNTIL A[q]<=pivot; //right down  
6     IF p<q THEN swap(A[p],A[q]);  
7 return q           // A[left..q], A[q+1..right]
```

Beispiel #3: Partition (II)

pivot=53
left=2, right=6

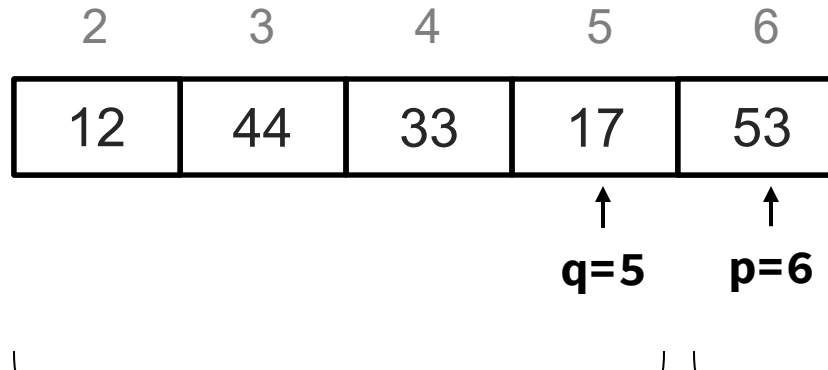


```
partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1
```

```
1 pivot=A[left];  
2 p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right  
3 WHILE p<q DO  
4     REPEAT p=p+1 UNTIL A[p]>=pivot; //left up  
5     REPEAT q=q-1 UNTIL A[q]<=pivot; //right down  
6     IF p<q THEN swap(A[p],A[q]);  
7 return q           // A[left..q], A[q+1..right]
```

Beispiel #3: Partition (III)

pivot=53
left=2, right=6



7 return 5

```
partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1
```

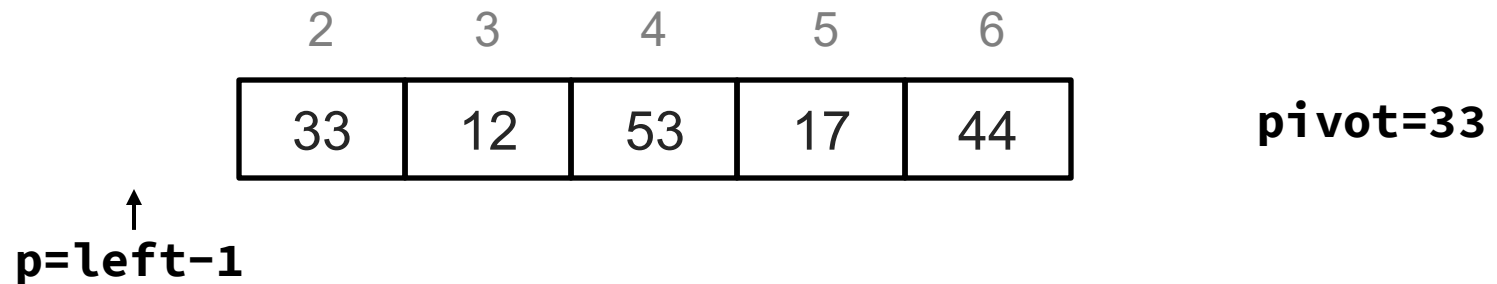
```
1 pivot=A[left];  
2 p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right  
3 WHILE p<q DO  
4     REPEAT p=p+1 UNTIL A[p]>=pivot; //left up  
5     REPEAT q=q-1 UNTIL A[q]<=pivot; //right down  
6     IF p<q THEN swap(A[p],A[q]);  
7 return q           // A[left..q], A[q+1..right]
```

Partition Terminierung (I)

Betrachte **REPEAT**-Schleife 4

Behauptung: Vor Eintritt in 4 steht rechts von **p** stets Element \geq **pivot**

Gilt zu Beginn (erste Ausführung **WHILE**-Schleife),
da **p=left-1** und **A[left]=A[p+1]=pivot**



Partition Terminierung (II)

Betrachte **REPEAT**-Schleife 4

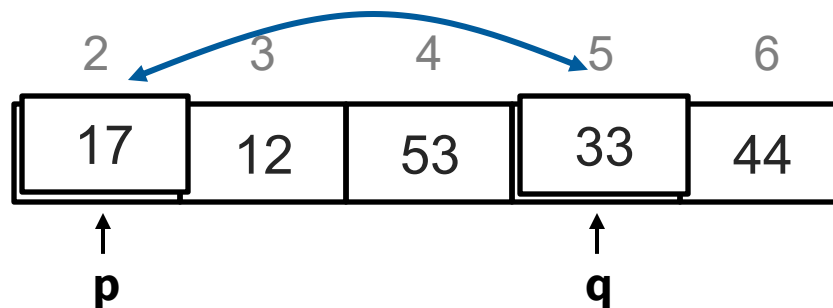
Behauptung: Vor Eintritt in 4 steht rechts von **p** stets Element $\geq \mathbf{pivot}$

Annahme: **WHILE**-Schleife bereits mindestens einmal ausgeführt

Dann zeigt **p** nach **REPEAT** in voriger **WHILE**-Iteration auf Wert $\geq \mathbf{pivot}$

In aktueller Iteration wird **REPEAT** nur erneut erreicht, wenn $\mathbf{p} < \mathbf{q}$ und somit in voriger **WHILE**-Iteration **swap** ausgeführt wurde

swap tauschte $\mathbf{A}[\mathbf{p}] \geq \mathbf{pivot}$ weiter nach rechts ($\mathbf{p} < \mathbf{q}$),
daraus folgt Behauptung



pivot=33

Partition Terminierung (III)

Analog: Vor Eintritt in **5** steht links von **q** stets ein Element $\leq \mathbf{pivot}$

Folglich terminieren beide **REPEATs** in jeder Iteration der **WHILE**-Schleife

Da in jeder Iteration der **WHILE**-Schleife **p** (bzw. **q**) um mindestens 1 erhöht (bzw. erniedrigt) wird, muss irgendwann $\mathbf{p} \geq \mathbf{q}$ sein und die **WHILE**-Schleife terminieren

```
partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1

1  pivot=A[left];
2  p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right
3  WHILE p<q DO
4      REPEAT p=p+1 UNTIL A[p]>=pivot; //left up
5      REPEAT q=q-1 UNTIL A[q]<=pivot; //right down
6      IF p<q THEN swap(A[p],A[q]);
7  return q                // A[left..q], A[q+1..right]
```

Partition Korrektheit (I)

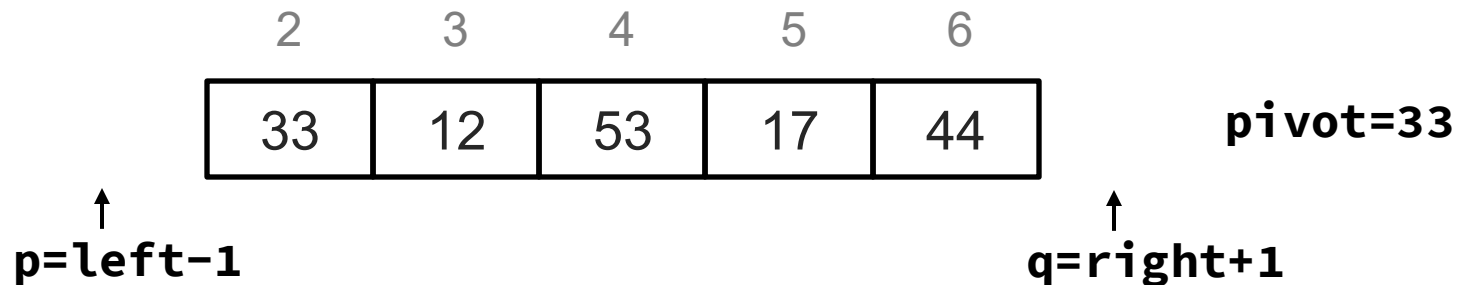
zz. $A[\text{left} \dots q] \leq \text{pivot}$, $A[q+1 \dots \text{right}] \geq \text{pivot}$
q Rückgabewert

Schleifeninvariante: Bei Eintritt in Zeile 4 der **WHILE**-Schleife enthalten **$A[\text{left} \dots p]$** nur Elemente $\leq \text{pivot}$ und **$A[q \dots \text{right}]$** nur $\geq \text{pivot}$

vor den **REPEATs**

Induktionsbasis:

Gilt vor erstem Eintritt für „leere“ Arrays mit **$p = \text{left} - 1$** und **$q = \text{right} + 1$**



Partition Korrektheit (II)

zz. $A[\text{left}...q] \leq \text{pivot}$, $A[q+1...right] \geq \text{pivot}$
q Rückgabewert

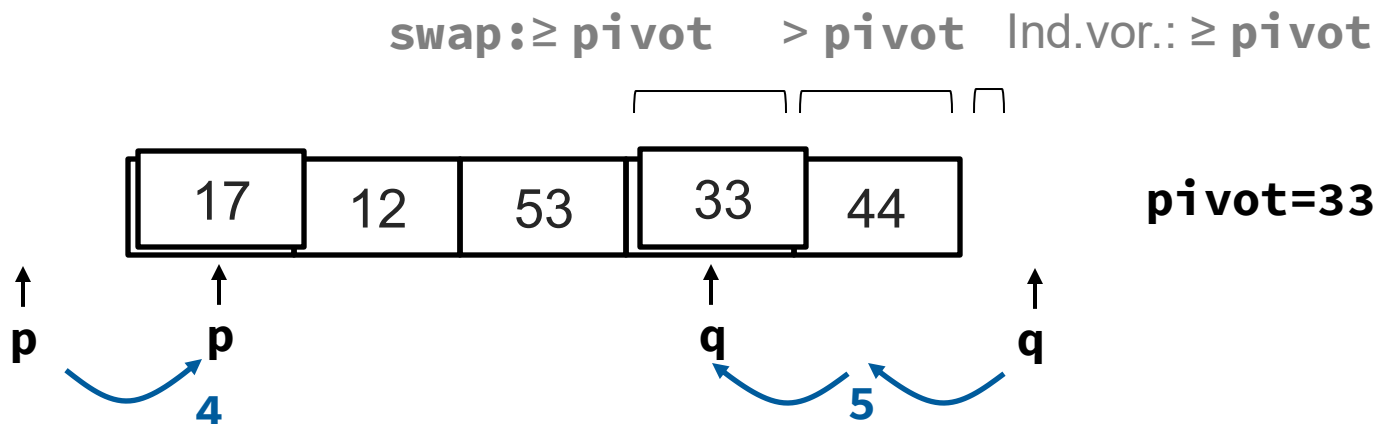
Schleifeninvariante: Bei Eintritt in Zeile 4 der **WHILE**-Schleife enthalten $A[\text{left}...p]$ nur Elemente $\leq \text{pivot}$ und $A[q...right]$ nur $\geq \text{pivot}$

Induktionsschritt: Wenn wieder in Zeile 4, muss (noch) gelten $p < q$

In voriger Iteration:

p lief in 4 nur über Werte $< \text{pivot}$, **q** in 5 nur über Werte $> \text{pivot}$,
bis schließlich $A[p] \geq \text{pivot}$ und $A[q] \leq \text{pivot}$

Folgender **swap** wegen $p < q$ tauschte beide Werte, Behauptung folgt



Partition Korrektheit (III)

zz. $A[\text{left}...q] \leq \text{pivot}$, $A[q+1...right] \geq \text{pivot}$
q Rückgabewert

Betrachte letzte Iteration von **WHILE**, in der $q \leq p$ wird

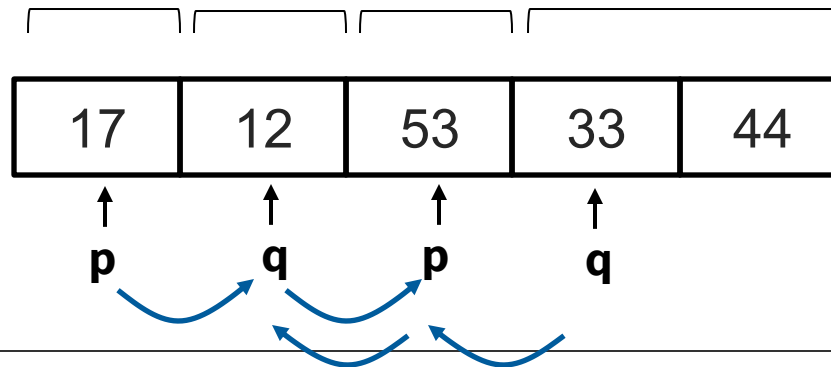
Bei Eintritt $A[\text{left}...p] \leq \text{pivot}$, $A[q...right] \geq \text{pivot}$ wegen Invariante,
 p läuft in 4 nur über Werte $< \text{pivot}$, q in 5 nur über Werte $> \text{pivot}$,
bis schließlich $A[p] \geq \text{pivot}$ und $A[q] \leq \text{pivot}$

Dann $A[\text{left}...p-1] \leq \text{pivot}$, $A[q+1...right] \geq \text{pivot}$ nach **REPEATs**

Invariante: $\leq \text{pivot}$

$< \text{pivot}$ $> \text{pivot}$

Invariante: $\geq \text{pivot}$



pivot=33

Partition Korrektheit (III)

zz. $A[\text{left} \dots q] \leq \text{pivot}$, $A[q+1 \dots \text{right}] \geq \text{pivot}$
q Rückgabewert

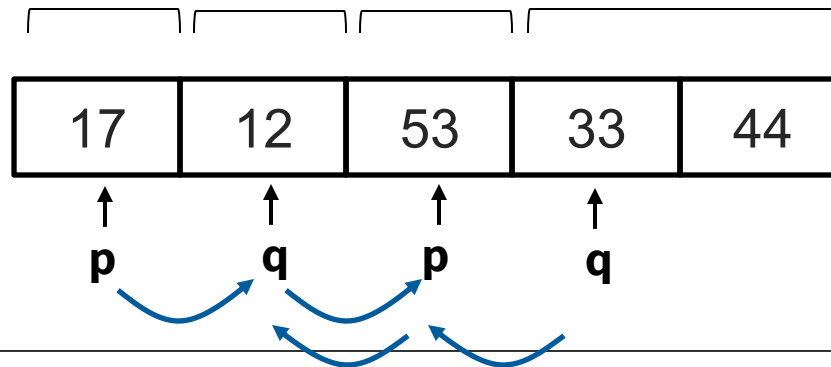
Betrachte letzte Iteration von **WHILE**, in der $q \leq p$ wird

Dann $A[\text{left} \dots p-1] \leq \text{pivot}$, $A[q+1 \dots \text{right}] \geq \text{pivot}$ nach **REPEATs**

Da Abbruch von **REPEAT**, wenn $A[p] \geq \text{pivot}$ bzw. wenn $A[q] \leq \text{pivot}$,
entweder $q=p$ (Beispiel #2) oder $p=q+1$ (Beispiel #3/hier)

Im Fall $p=q+1$ gilt also $A[\text{left} \dots q] = A[\text{left} \dots p-1] \leq \text{pivot}$ und
 $A[p \dots \text{right}] = A[q+1 \dots \text{right}] \geq \text{pivot}$

Invariante: $\leq \text{pivot}$ $< \text{pivot}$ $> \text{pivot}$ Invariante: $\geq \text{pivot}$



pivot=33

7 return q

Partition Korrektheit (IV)

zz. $A[\text{left} \dots q] \leq \text{pivot}$, $A[q+1 \dots \text{right}] \geq \text{pivot}$
q Rückgabewert

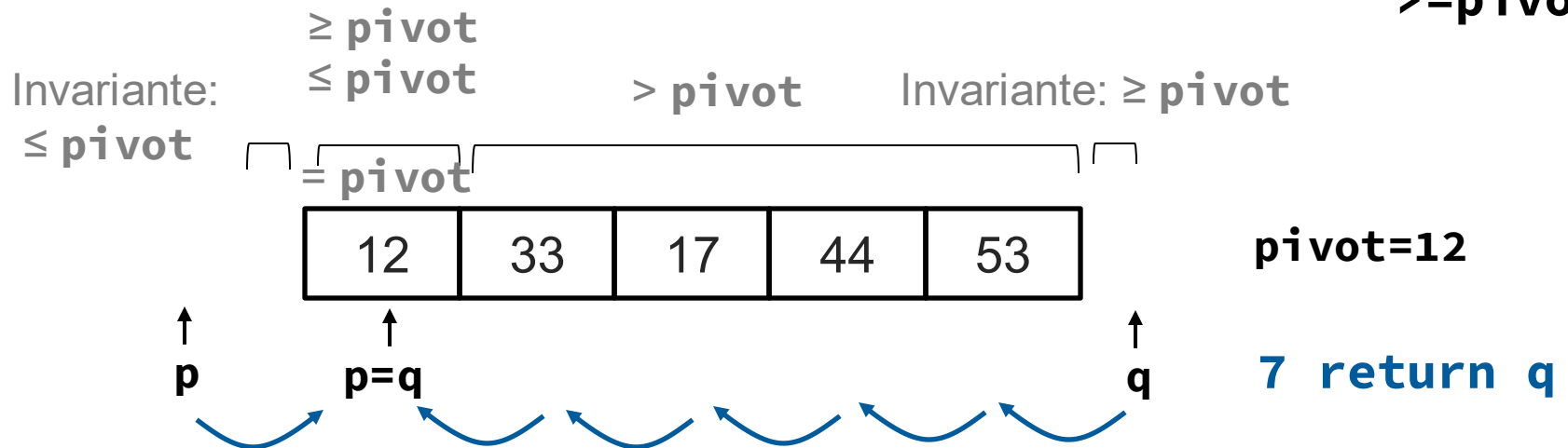
Betrachte letzte Iteration von **WHILE**, in der $q \leq p$ wird

Dann $A[\text{left} \dots p-1] \leq \text{pivot}$, $A[q+1 \dots \text{right}] \geq \text{pivot}$ nach **REPEATs**

Da Abbruch von **REPEAT**, wenn $A[p] \geq \text{pivot}$ bzw. wenn $A[q] \leq \text{pivot}$,
entweder $q=p$ (Beispiel #2/hier) oder $p=q+1$ (voriges Beispiel)

Im Fall $q=p$ gilt $A[p]=A[q]=\text{pivot}$ und daher

$A[\text{left} \dots p] = A[\text{left} \dots q] \leq \text{pivot}$, $A[p+1 \dots \text{right}] = A[q+1 \dots \text{right}] \geq \text{pivot}$



Partition Korrektheit (V)

noch zz.: $\text{left} \leq q < \text{right}$,
nicht-triviale Aufteilung

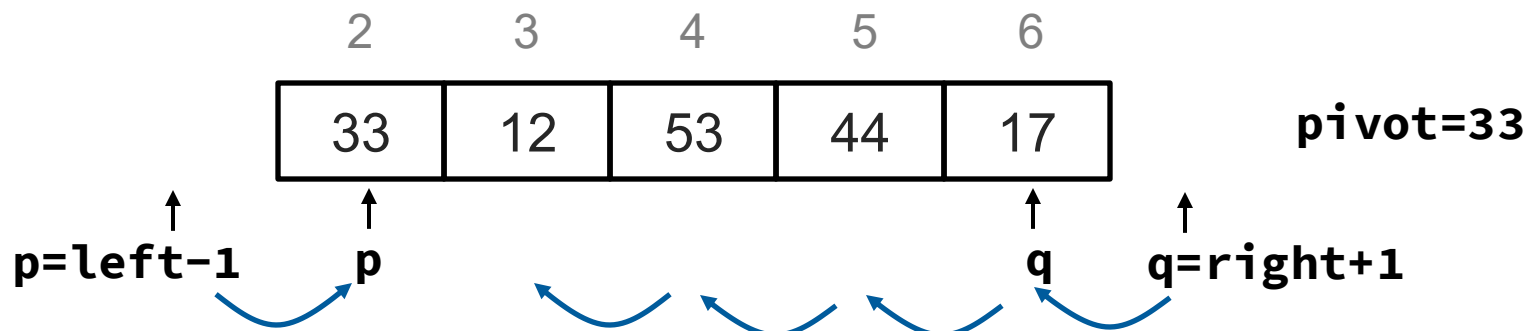
$p = q = \text{right}$ kann nur passieren, wenn **WHILE**-Schleife nur einmal ausgeführt; sonst würde nächste Iteration von **WHILE** Wert q weiter erniedrigen

Andererseits $p = \text{left}$ nach 1. Iteration von **WHILE**, da $A[\text{left}] = \text{pivot}$

Wegen $p = \text{left} < \text{right}$ würde $q = \text{right}$ weitere **WHILE**-Iteration bedeuten

nur solche Eingaben
in **Partition** erlaubt

Also definitiv $q < \text{right}$

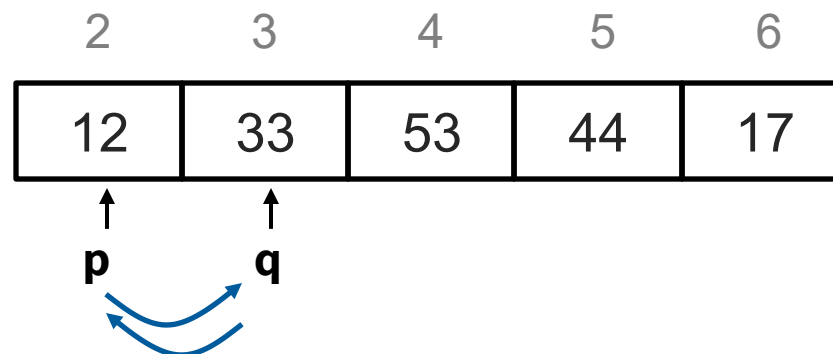


Partition Korrektheit (VI)

noch zz.: $\text{left} \leq q < \text{right}$,
nicht-triviale Aufteilung

Zusätzlich kann $q < \text{left}$ nicht passieren, da

in allen **WHILE**-Iterationen (auch in letzter, in der $q \leq p$ wird)
vor **REPEAT** links von q immer Wert $\leq \text{pivot}$ steht (vgl. Terminierung),
REPEAT also nur bis left runterzählen kann



pivot=33

Partition Laufzeit

Für jede Erhöhung/Erniedrigung von **p** bzw. **q** konstant viele Schritte

p und **q** haben zu Beginn Abstand $n + 2$ $O(n)$
und bewegen sich in jeder Iteration aufeinander zu

p und **q** bewegen sich in jeder einzelnen $\Omega(n)$
REPEAT-Iteration maximal 1 aufeinander zu

```
partition(A, left, right) //req. left < right,
```

Laufzeit Partition
 $\Theta(n)$

```
1 pivot=A[left];  
2 p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right  
3 WHILE p<q DO  
4     REPEAT p=p+1 UNTIL A[p]>=pivot; //left up  
5     REPEAT q=q-1 UNTIL A[q]<=pivot; //right down  
6     IF p<q THEN Swap(A[p],A[q]);  
7 return q           // A[left..q], A[q+1..right]
```

Laufzeitanalyse Quicksort: Worst-Case, Average-Case und erwartete Laufzeit

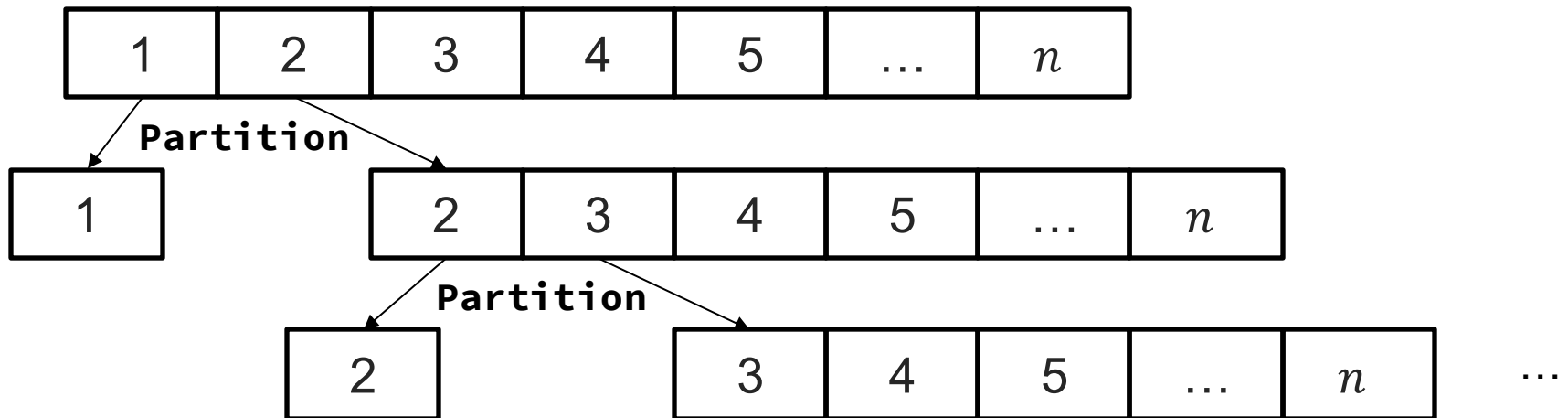
Laufzeit im Worst-Case: Untere Schranke

```
quicksort(A, left, right) //initial left=0, right=A.length-1
```

```
1 IF left < right THEN //more than one el
2   q = partition(A, left, right); // q pa
3   quicksort(A, left, q); // sort
4   quicksort(A, q+1, right); // sort right part
```

$(n - 1)$ -mal **Partition**
ergibt Quicksort
Gesamtlaufzeit $\Omega(n^2)$

Ungünstiges Array: **Partition** spaltet immer nur ein Element ab (Bsp #2)



Laufzeit im Worst-Case: Obere Schranke (I)

```
quicksort(A,left,right) //initial left=0,right=A.length-1

1 IF left<right THEN //more than one element
2   q=partition(A,left,right); // q partition index
3   quicksort(A,left,q); // sort left part
4   quicksort(A,q+1,right); // sort right part
```

Intuition: nur ein Element abzuspalten ist auch schlechtester Fall und daher

$$\begin{aligned} T(n) &\leq T(n-1) + dn && \text{Aufwand für } T(1), \text{ IF und ggf. Partition} \\ &\leq T(n-2) + d(n-1) + dn \\ &\vdots \\ &\leq \sum_{i=1}^n di = \mathcal{O}(n^2) \end{aligned}$$

Laufzeit im Worst-Case: Obere Schranke (II)

```
quicksort(A, left, right) //initial left=0, right=A.length-1
```

```
1 IF left < right THEN //more than one el
2   q = partition(A, left, right); // q pa
3   quicksort(A, left, q); // sort
4   quicksort(A, q+1, right); // sort right part
```

Quicksort
(Worst-Case-)Laufzeit
 $\Theta(n^2)$

Formal per Induktion: Behauptung $T(n) \leq dn^2$

Basisfall: gilt für $n = 1$, da $T(1) \leq dn$

**Induktions-
schritt:**

$$\begin{aligned} T(n) &\leq \max_{i=1, \dots, n-1} (T(n-i) + T(i)) + dn \\ &\leq \max_{i=1, \dots, n-1} (d(n-i)^2 + di^2) + dn \\ &\leq d(n-1)^2 + d + dn \\ &\leq dn^2 - 2dn + d + d + dn \\ &\leq dn^2 \quad \text{für } n \geq 2 \end{aligned}$$

i nicht-trivialer
Partitionsindex (daher
Induktion anwendbar)

maximal für $i = 1$

Best-Case für Quicksort (I)

Im besten Fall Aufteilung in gleichgroße Arrays wie bei Merge Sort:

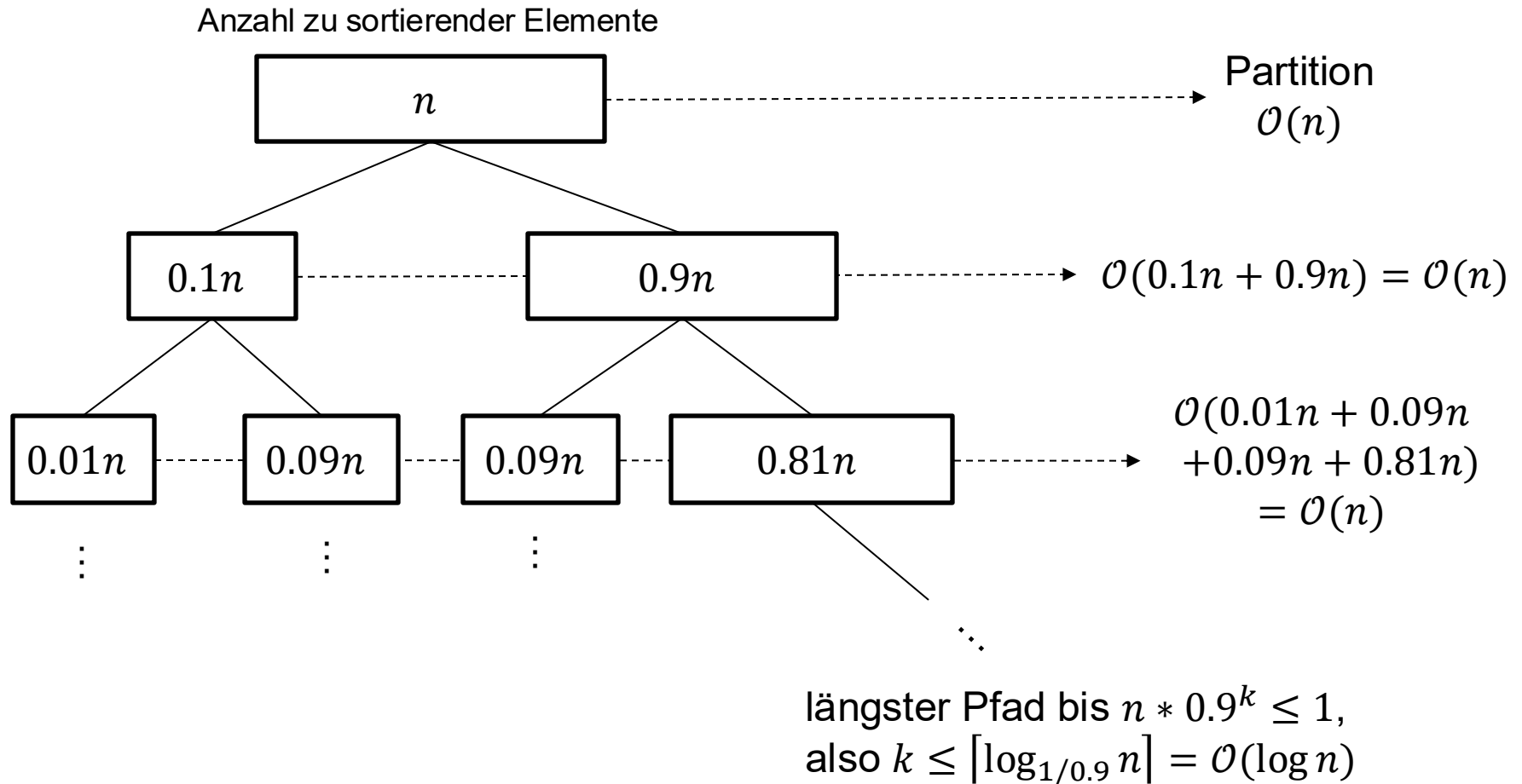
$$T(n) = 2T(n/2) + \Theta(n) \Rightarrow \text{Laufzeit } \Theta(n \log n)$$

Gilt auch, solange beide Arrays in Größenordnung $\Omega(n)$,
z.B. stets 10% der n Elemente links und 90% rechts:

$$T(n) = T(0.1n) + T(0.9n) + \Theta(n) \Rightarrow \text{Laufzeit } \Theta(n \log n)$$

Best-Case für Quicksort (II)

„Rekursionsbaum“



auf jeder Ebene Aufwand $\mathcal{O}(n) \Rightarrow$ Gesamtaufwand $\mathcal{O}(n \log n)$

Average-Case-Laufzeiten?

(Worst-Case-)Laufzeit

$$T(n) = \max \{ \text{\#Schritte für } x \}$$

**Achtung: übliche
Definition ist komplizierter**

Intuitiver Ansatz:

$$T(n) = E_{D(n)} [\text{\#Schritte für } x]$$

erwartete Anzahl von Schritten über
Verteilung $D(n)$ auf Eingabedaten
der Komplexität n

Wie verhält sich Quicksort im Durchschnitt auf „zufälliger“ Eingabe?

Für zufällige Permutation $D(n)$ eines fixen Arrays von n Elementen
benötigt Quicksort $E_{D(n)}[\text{\textit{Anzahl Schritte}}] = \mathcal{O}(n \log n)$

Aber was ist eine realistische Verteilung auf Eingaben???

Randomisierte Variante Quicksort

Ansatz: betrachte statt zufälliger Eingabe randomisierte Variante
randomizedQuicksort

wählt als Pivot-Element immer uniform eines der Elemente
(und tauscht es an Anfang des Arrays, um wie zuvor fortzufahren)

```
partition(A, left, right) //req. left < right, ret. left..right-1
0  j=RANDOM(left, right); swap(A[left], A[j]);
    //j uniform in [left..right]

1  pivot=A[left];
2  p=left-1; q=right+1; //move from left resp. right
3  WHILE p < q DO
4      REPEAT p=p+1 UNTIL A[p] >= pivot; //left up
5      REPEAT q=q-1 UNTIL A[q] <= pivot; //right down
6      IF p < q THEN swap(A[p], A[q]);
7  return q                // A[left..q], A[q+1..right]
```

Erwartete Laufzeit

Achtung: manchmal auch als
Average-Case-Laufzeit bezeichnet

(Worst-Case-)Laufzeit

$$T(n) = \max \{ \text{\#Schritte für } x \}$$

Erwartete Laufzeit

$$T(n) = \max \{ E_A[\text{\#Schritte für } x] \}$$

erwartete Anzahl von Schritten
(über zufällige Wahl des Algorithmus A)
für „schlechteste“ Eingabe
der Komplexität n

Erwartete Laufzeit von Randomized-Quicksort ist $\mathcal{O}(n \log n)$

Intuition:

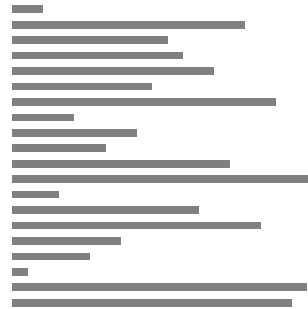
zufällige Wahl des Pivot-Elementes teilt Array im Durchschnitt mittig,
unabhängig davon, wie Array aussieht

Merge Sort vs. Randomized-Quicksort (I)

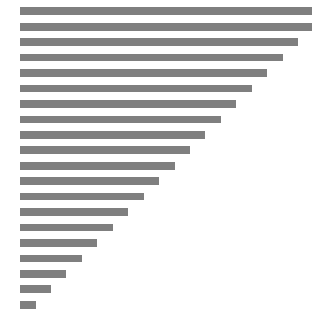
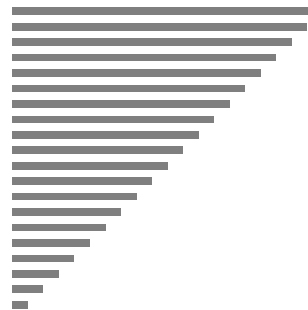
Merge Sort

Randomized-Quicksort

„unsortierte
Eingabe“



„schlechte
Eingabe“



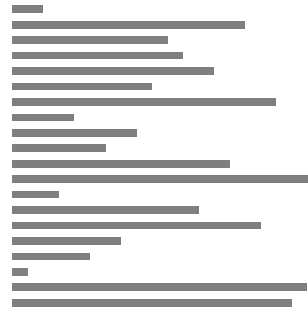
Quelle: <https://web.archive.org/web/20150302064244/http://www.sorting-algorithms.com/>

Merge Sort vs. Randomized-Quicksort (II)

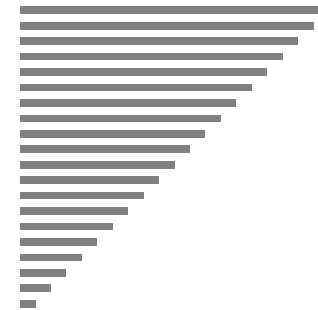
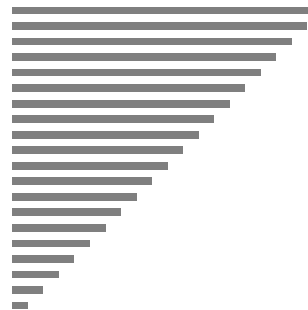
Merge Sort

Randomized-Quicksort

„unsortierte
Eingabe“



„schlechte
Eingabe“



Quelle: <https://web.archive.org/web/20150302064244/http://www.sorting-algorithms.com/>

Vergleich: Insertion, Merge, und Quicksort

Insertion Sort	Merge Sort	Quicksort
<p>Laufzeit $\Theta(n^2)$</p> <p>einfache Implementierung</p> <p>für kleine $n \leq 50$ oft beste Wahl</p>	<p>Beste asymptotische Laufzeit $\Theta(n \log n)$</p>	<p>Worst-Case-Laufzeit $\Theta(n^2)$, randomisiert mit erwarteter Laufzeit $\Theta(n \log n)$</p> <p>in Praxis meist schneller als Merge Sort, da weniger Kopieroperationen</p> <p>Implementierungen schalten für kleine n meist auf Insertion Sort</p>

Sortieren in Java

sort

```
public static void sort(byte[] a)
```

Sorts the specified array into ascending numerical order.

Implementation Note:

The sorting algorithm is a Dual-Pivot Quicksort by Vladimir Yaroslavskiy, Jon Bentley, and Joshua Bloch. This algorithm offers $O(n \log(n))$ performance on all data sets, and is typically faster than traditional (one-pivot) Quicksort implementations.

Parameters:

a - the array to be sorted

Quelle: docs.oracle.com/en/java/javase/22/docs/api/java.base/java/util/Arrays.html

Dual-Pivot-Quicksort: Drittelt Array gemäß zweier Pivot-Elemente



Ist **randomizedQuicksort** im engeren Sinne überhaupt ein Algorithmus?



Wieviel Schritte braucht **randomizedQuicksort** im schlechtesten Fall?

Untere Schranke für vergleichsbasiertes Sortieren

(hier nur für deterministische Algorithmen,
gilt aber auch für randomisierte Algorithmen im Durchschnitt)

Vergleichsbasiertes Sortieren

```
sortByComp(n)
// returns array I with sorted indexes:
// A[ I[i] ] <= A[ I[i+1] ] for i=0,...,n-1

1  done=false;
2  WHILE !done DO
3      determine (i,j); // arbitrarily
4      comp(i,j); // returns A[i] <= A[j]?
5      set done; // true or false
6  compute I from comp-information only;
7  return I
```

kennt nur Größe **n**
des Eingabe-Arrays **A**

Informationen über **A** nur
durch Vergleichsresultate
(Ja/Nein) für gewählte
Indizes **i,j**

Alle Sortieralgorithmen bisher sind vergleichsbasiert

Untere Schranke

```
sortByComp(n)
// returns array I with sorted indexes:
// A[ I[i] ] <= A[ I[i+1] ] for i=0,...,n-1

1  done=false;
2  WHILE !done DO
3      determine (i,j); // arbitrarily
4      comp(i,j); // returns A[i] <= A[j]?
5      set done; // true or false
6  compute I from comp-information only;
7  return I
```

Theorem: Jeder (korrekte) vergleichsbasierte Sortieralgorithmus muss mindestens $\Omega(n \cdot \log n)$ viele Vergleiche machen

Untere Schranke: Eingabemenge

Betrachte Ausgangs-Array \mathbf{A} mit $\mathbf{A}[i] = i$

0	1	...						$n-1$
---	---	-----	--	--	--	--	--	-------

und jede Permutation davon, $\pi(\mathbf{A})$, für alle π :

$\pi(0)$	$\pi(1)$...						$\pi(n-1)$
----------	----------	-----	--	--	--	--	--	------------

Insgesamt also $n!$ viele mögliche Eingabe-Arrays

Jedes Eingabe-Array erfordert andere Ausgabe $\mathbf{I} = \pi^{-1}$

Mögliche Ausgaben

```
sortByComp(n)
// returns array I with sorted indexes:
// A[ I[i] ] <= A[ I[i+1] ] for i=0,...,n-1
```

```
1  done=false;
2  WHILE !done DO
3      determine (i,j); // arbitrarily
4      comp(i,j); // returns A[i] <= A[j]?
5      set done; // true or false
6  compute I from comp-information only;
7  return I
```

Annahme:
macht m Vergleiche

es gibt maximal
 2^m mögliche
Antwortsequenzen
Ja/Nein

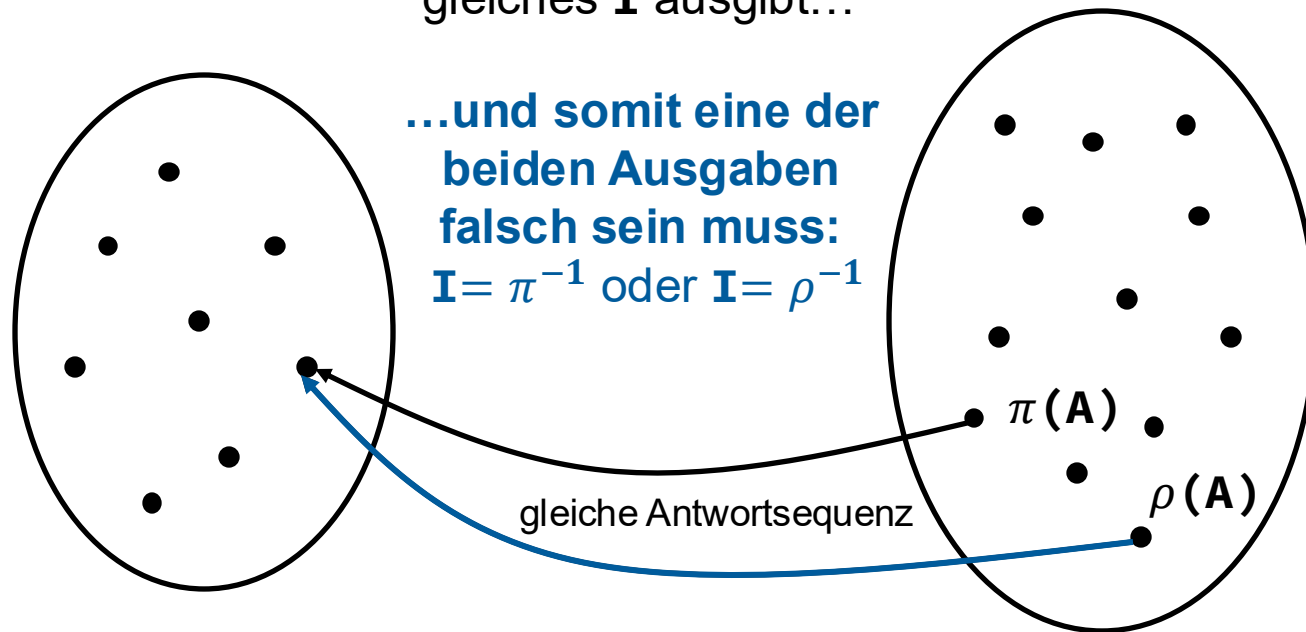
einzigste Info
über A
(außer n)

Algorithmus gibt
maximal 2^m verschiedene
Ausgaben **I**

Determiniertheit:
gleiche Antwortsequenzen
(selbst für verschiedene Arrays)
führen zu gleicher Ausgabe

Ein- und Ausgabeverhältnis

Wenn $2^m < n!$, dann gibt es verschiedene Arrays $\pi(\mathbf{A})$ und $\rho(\mathbf{A})$ für die der Algorithmus gleiches \mathbf{I} ausgibt...



Algorithmus gibt
maximal 2^m verschiedene
Ausgaben \mathbf{I}

Es gibt
 $n!$ verschiedene
Eingabe-Arrays $\pi(\mathbf{A})$

Schranke ausrechnen

Wenn $2^m < n!$, dann gibt es verschiedene Arrays $\pi(\mathbf{A})$ und $\rho(\mathbf{A})$ für die der Algorithmus gleiches \mathbf{I} ausgibt...

Es muss also $2^m \geq n!$ gelten bzw. $m \geq \log(n!)$

↓ Stirling-Approximation:

$$n! \geq \left(\frac{n}{e}\right)^n$$

$$\text{bzw. } m = \Omega(n \cdot \log(n))$$

Theorem: Jeder (korrekte) vergleichsbasierte Sortieralgorithmus muss mindestens $\Omega(n \cdot \log n)$ viele Vergleiche machen



Warum ist Quicksort mit seinen Vertauschungen vergleichsbasiert?



Können Sie sich eine Operation in einem Algorithmus vorstellen, die nicht kompatibel mit der Eigenschaft „vergleichsbasiert“ ist?