Wiederholung - Average-Case Laufzeit

Average-case Laufzeit:

- Betrachten alle Permutationen der n Eingabezahlen.
- Berechnen für jede Permutation Laufzeit des Algorithmus bei dieser Permutation.
- Average-case Laufzeit ist dann der Durchschnitt über all diese Laufzeiten.
- Average-case Laufzeit ist die erwartete Laufzeit einer zufällig und gleichverteilt gewählten Permutation aus der Menge aller Permutationen der n Eingabezahlen.

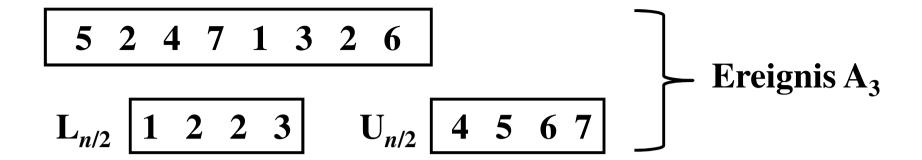
Average-Case – Insertion-Sort

Satz 4.8: Insertion-Sort besitzt average-case Laufzeit $\Theta(n^2)$.

Beweis: Wir zeigen, mit Wahrscheinlichkeit 1/2 hat man mindestens $n^2/16$ Vergleiche (Annahme: n ist gerade).

- Sei L_{n/2} die Menge der *n*/2 kleinsten Zahlen
- Sei U_{n/2} die Menge der n/2 größten Zahlen
- A_i: Ereignis, dass in einer zufälligen Permutation der n Zahlen genau i Elemente aus $U_{n/2}$ in der ersten Hälfte der Permutation platziert sind.
- B_i : Ereignis, dass in einer zufälligen Permutation der n Zahlen genau i Elemente aus $L_{n/2}$ in der ersten Hälfte der Permutation platziert sind.

Average-Case – Insertion-Sort



- $Pr[U_{n/4 \le i \le n/2} A_i] = \sum_{n/4 \le i \le n/2} Pr[A_i]$
- $Pr[A_i] = Pr[B_i] \rightarrow Pr[A_i] = Pr[A_{n/2-i}]$
- $\sum_{0 \le i \le n/2} \Pr[A_i] = 1$
- $\sum_{n/4 \le i \le n/2} \Pr[A_i] = 1 \sum_{0 \le i < n/4} \Pr[A_i] = \Pr[A_{n/4}] + 1 \sum_{n/4 \le i \le n/2} \Pr[A_i]$
- 2 $\sum_{n/4 \le i \le n/2} \Pr[A_i] = 1 + \Pr[A_{n/4}] > 1 \rightarrow \sum_{n/4 \le i \le n/2} \Pr[A_i] > \frac{1}{2}$
- Mit Wahrscheinlichkeit 1/2 befindet sich mindestens die Hälfte von $U_{n/2}$ in der ersten Hälfte und mindestens die Hälfte von $L_{n/2}$ in der zweiten Hälfte einer zufälligen Permutation.

Average-Case Laufzeit

InsertionSort(Array A)

2.
$$key \leftarrow A[j]$$

3.
$$i \leftarrow j-1$$

5.
$$A[i+1] \leftarrow A[i]$$

6.
$$i \leftarrow i-1$$

7.
$$A[i+1] \leftarrow key$$

Mit Wahrscheinlichkeit ½ gibt es mindestens n/4 Elemente A[j] in L_{n/2} mit j $\geq n/2$

Sei $j \ge n/2$ und A[j] in L_{n/2} Dann wird die **while-**Schleife mindestens n/4 mal durchlaufen.

 $n^2/16$ Vergleiche

Im Durchschnitt produziert Insertion-Sort mehr als $n^2/32$ Vergleiche

5. Divide & Conquer – Quicksort

- Quicksort ist wie Merge-Sort ein auf dem Divide&Conquer-Prinzip beruhender Sortieralgorithmus.
- Von Quicksort existieren unterschiedliche Varianten, von denen einige in der Praxis besonders effizient sind.
- \succ Die worst-case Laufzeit von Quicksort ist $\Theta(n^2)$.
- \triangleright Die durchschnittliche Laufzeit ist jedoch $\Theta(n\log(n))$.
- Eine randomisierte Version von Quicksort besitzt erwartete Laufzeit $\Theta(n\log(n))$.

Quicksort - Idee

Eingabe: Ein zu sortierendes Teilarray A[p...r].

Teilungsschritt: Berechne einen Index $q, p \le q \le r$ und vertausche die Reihenfolge der Elemente in A[p...r], so dass die Element in A[p...q-1] nicht größer und die Elemente in A[q+1...r] nicht kleiner sind als A[q].

Eroberungsschritt: Sortiere rekursiv die beiden Teilarrays A[p...q-1] und A[q+1...r].

Kombinationsschritt: Entfällt, da nach Eroberungsschritt das Array A[p...r] bereits sortiert ist.

Quicksort - Pseudocode

Quicksort(*A*,*p*,*r*)

```
1. if p < r

2. then q \leftarrow \text{Partition}(A, p, r)

3. Quicksort(A, p, q-1)

4. Quicksort(A, q + 1, r)
```

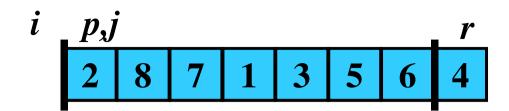
Aufruf, um Array A zu sortieren: Quicksort(A,1,length[A])

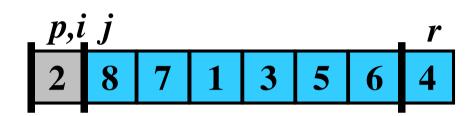
Partition - Pseudocode

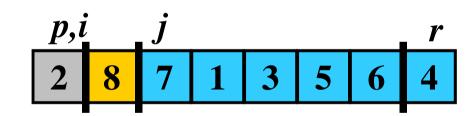
Partition(A,p,r)

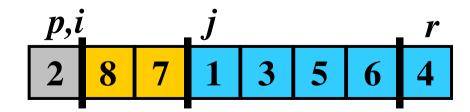
```
1. x \leftarrow A[r]
2. i \leftarrow p-1
3. for j \leftarrow p to r-1
    do if A[j] \leq x
                 then i \leftarrow i + 1
5.
                        A[i] \leftrightarrow A[j]
7. A[i+1] \leftrightarrow A[r]
8. return i + 1
```

Illustration von Partition (1)









Partition(A,p,r)

1.
$$x \leftarrow A[r]$$

2.
$$i \leftarrow p-1$$

3. **for**
$$j \leftarrow p$$
 to r -1

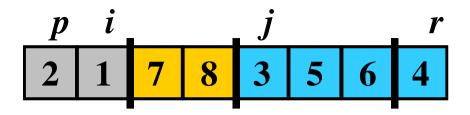
4. do if
$$A[j] \leq x$$

5. then
$$i \leftarrow i + 1$$

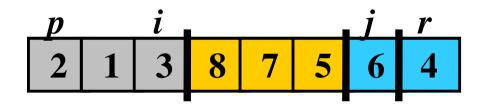
6.
$$A[i] \leftrightarrow A[j]$$

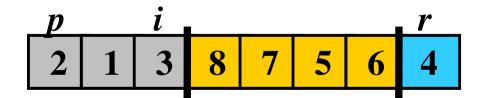
7.
$$A[i+1] \leftrightarrow A[r]$$

Illustration von Partition (2)









Partition(A,p,r)

1.
$$x \leftarrow A[r]$$

2.
$$i \leftarrow p$$
-1

3. **for**
$$j \leftarrow p$$
 to r -1

4. do if
$$A[j] \leq x$$

5. then
$$i \leftarrow i + 1$$

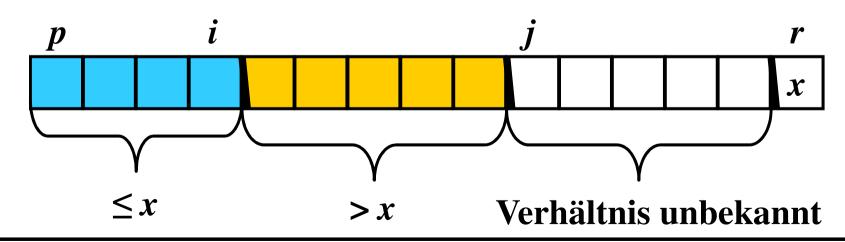
6.
$$A[i] \leftrightarrow A[j]$$

7.
$$A[i+1] \leftrightarrow A[r]$$

Korrektheit von Partition - Invariante

Invariante: Vor Durchlauf der Schleife in Zeilen 3-6 mit Index *i* gilt für jeden Index *k*:

- 1. Falls $p \le k \le i$, dann ist $A[k] \le x$.
- 2. Falls $i+1 \le k \le j-1$, dann ist A[k] > x.
- 3. Falls k = r, dann ist A[k] = x.



Korrektheit von Partition (1)

Initialisierung: Vor dem ersten Schleifendurchlauf gilt i = p - 1 und j = p. Daher gibt es in diesem Fall keine Indizes zwischen p und i (1.Bedingung) bzw. zwischen i + 1 und j - 1 (2.Bedingung). Die erste Zeile sorgt dafür, dass die 3.Bedingung ebenfalls erfüllt ist.

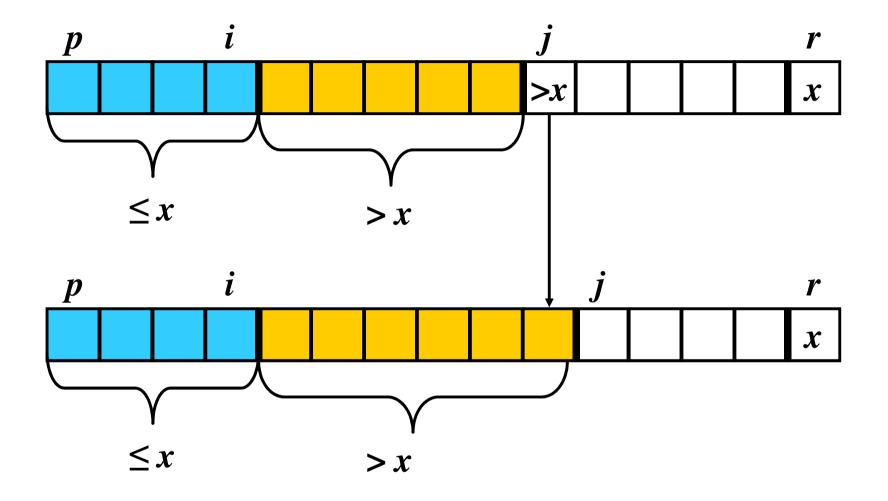
Erhaltung: Unterscheiden zwei Fälle

1.
$$A[j] > x$$

2.
$$A[j] \leq x$$
.

1. Fall: Nur j wird erhöht. Damit wird dann 2.Bedingung auch für k=j erfüllt.

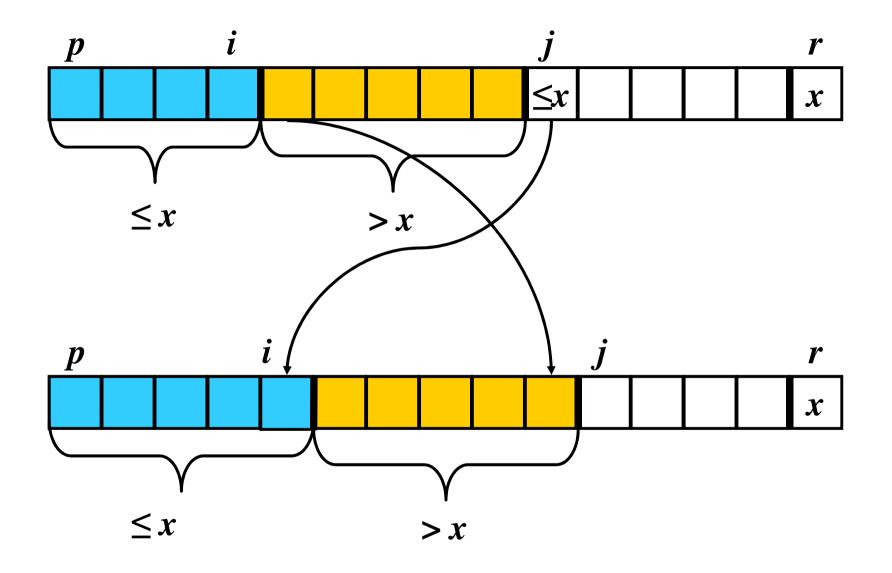
Erhaltung – 1.Fall



Korrektheit von Partition (2)

2. Fall $A[j] \le x$: Element A[j] kommt an Position i. Da $A[j] \le x$ ist 1. Bedingung weiter erfüllt. Für neues A[j-1] gilt nach Voraussetzung A[j-1] > x. Damit ist 2. Bedingung erfüllt auch.

Erhaltung – 2.Fall



Korrektheit von Partition (3)

Terminierung: Es gilt j=r und alle Elemente des Arrays wurden mit x verglichen. Zeile 9 stellt nun sicher, dass x zwischen die Elemente echt kleiner als x und die Element echt größer als x plaziert wird. Damit genügt die von Partition berechnet Aufteilung immer den Anforderungen von Quicksort.

Laufzeit von Partition

Partition(A,p,r)

1.
$$x \leftarrow A[r]$$

2.
$$i \leftarrow p-1$$

3. for
$$j \leftarrow p$$
 to r -1

4. do if
$$A[j] \leq x$$

5. then
$$i \leftarrow i + 1$$

6.
$$A[i] \leftrightarrow A[j]$$

7.
$$A[i+1] \leftrightarrow A[r]$$

8. **return** *i* + 1

Pro Zeile konstanteZeit.

➤ Schleife Zeilen 3-6 wird n=r-p-mal durchlaufen.

Satz 5.1: Partition hat Laufzeit $\Theta(n)$ bei Eingabe eines Teilarrays mit n Elementen.

Satz 5.2: Es gibt ein c>0, so dass für alle n und alle Eingaben der Größe n Quicksort mindestens Laufzeit cnlog(n) besitzt.

Satz 5.3: Quicksort besitzt worst-case Laufzeit $\Theta(n^2)$.

Satz 5.4: Quicksort besitzt average-case Laufzeit $O(n\log(n))$.

Average-case Laufzeit: Betrachten alle Permutationen der n Eingabezahlen. Berechnen für jede Permutation Laufzeit von Quicksort bei dieser Permutation. Average-case Laufzeit ist dann der Durchschnitt über all diese Laufzeiten.

▶ Linearität des Erwartungswertes: Seien $X: S_1 \to N, Y: S_2 \to N$ zwei Zufallsvariablen. Dann gilt:

$$\sum_{x \in N} x \Pr[X + Y = x] = E[X + Y] = E[X] + E[Y].$$

Sei X_n die Zufallsvariable, die die Laufzeit (Anzahl der Vergleiche) von Quicksort für eine zufällige Permutation von $\{1, \ldots, n\}$ angibt. Sei A_i das Ereignis A[n] = i.

$$\blacktriangleright E[X_n] = \sum_{x \in N} x \cdot \Pr[X_n = x]$$

$$ightharpoonup = \sum_{x \in N} x \sum_{i=1}^{n} \Pr[A_i] \cdot \Pr[X_{i-1} + X_{n-i} = x - (n-1)]$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \sum_{x \in N} (x - (n-1) + (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i} = x - (n-1)]$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i} = x - (n-1)] + \underbrace{\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}]} \right)}_{E[X_{i-1} + X_{n-i}]} + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}]} \right)}_{E[X_{i-1} + X_{n-i}]} + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}]} \right)}_{E[X_{i-1} + X_{n-i}]} + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}]} \right)}_{E[X_{i-1} + X_{n-i}]} + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}]} \right)}_{E[X_{i-1} + X_{n-i}]} + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}]} \right)}_{E[X_{i-1} + X_{n-i}]} + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}]} \right)}_{E[X_{i-1} + X_{n-i}]} + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}]} \right)}_{E[X_{i-1} + X_{n-i}]} + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}]} \right)}_{E[X_{i-1} + X_{n-i}]} + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1)) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x - (n-1) \cdot Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + Pr[X_{i-1} + X_{n-i}] + \underbrace{\left(\sum_{x \in N} (x -$$

$$(n-1) \underbrace{\sum_{x \in N} Pr[X_{i-1} + X_{n-i} = x - (n-1)]}_{=1}$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} (E[X_{i-1}] + E[X_{n-i}]) + (n-1)$$

- ightharpoonup Sei $Q_E(n)$ die erwartete Laufzeit von Quicksort für eine zufällige Permutation der Länge n, wobei alle Permutationen gleichwahrscheinlich sind.
- ▶ Die Zahl A[n] ist die i kleinste Zahl mit Wahrscheinlichkeit 1/n für alle $i \in \{1, ..., n\}$.
- $P Q_E(n) \leq \frac{1}{n} \sum_{i=1}^n (Q_E(i-1) + Q_E(n-i)) + cn$
- $\sum_{i=1}^{n} Q_{E}(i-1) = \sum_{k=0}^{n-1} Q_{E}(k) = \sum_{i=1}^{n} Q_{E}(n-i)$

$$Q_E(n) \le \frac{2}{n} \sum_{k=0}^{n-1} Q_E(k) + cn$$

$$nQ_E(n) \le 2\sum_{k=0}^{n-1} Q_E(k) + cn^2$$

$$\blacktriangleright (n-1)Q_E(n-1) \le 2\sum_{k=0}^{n-2} Q_E(k) + c(n-1)^2$$

$$Arr$$
 $nQ_E(n) - (n-1)Q_E(n-1) \le 2Q_E(n-1) + c(2n-1)$

$$ightharpoonup nQ_E(n) = (n+1)Q_E(n-1) + c(2n-1)$$

$$ightharpoonup rac{Q_{E}(n)}{n+1} \le rac{Q_{E}(n-1)}{n} + c rac{2n-1}{n(n+1)} \le rac{Q_{E}(n-1)}{n} + rac{2c}{n}$$

▶ Wir wissen $\sum_{i=2}^{n} \leq \ln(n)$. Dann gilt

$$\frac{Q_E(n)}{n+1} \le \frac{Q_E(1)}{2} + 2c \ln(n) \le 2c(\ln(n) + 1)$$

Randomisiertes Quicksort (1)

- Schlechte Eingaben für Quicksort können vermieden werden durch Randomisierung, d.h. der Algorithmus wirft gelegentlich eine Münze, um sein weiteres Vorgehen zu bestimmen.
- Worst-case Laufzeit bei ungünstigen Münzwürfen immer noch $\Theta(n^2)$.
- Es gibt keine schlechten Eingaben. Dies sind Eingaben, bei denen Quicksort bei allen Münzwürfen Laufzeit $\Theta(n^2)$ besitzt.
- Laufzeit ist in diesem Modell erwartete Laufzeit, wobei Erwartungswert über Münzwürfe genommen wird. Erwartete Laufzeit ist Θ(nlog(n)).

Randomisiertes Quicksort (2)

Randomized - Partition(A,p,r)

- 1. $i \leftarrow \text{Random}(p,r)$
- 2. $A[r] \leftrightarrow A[i]$
- 3. **return** Partition(A,p,r)

Hierbei ist Random eine Funktion, die zufällig einen Wert aus [p...r] wählt. Dabei gilt für alle $i \in [p...r]$:

$$Pr(Random(p,r)=i) = \frac{1}{r-p+1}.$$

Randomisiertes Quicksort (3)

Randomized - Quicksort(*A*,*p*,*r*)

```
    1. if p < r</li>
    2. then q ← Randomized - Partition(A,p,r)
    3. Randomized - Quicksort(A,p,q-1)
    4. Randomized - Quicksort(A,q+1,r)
```

Satz 5.10: Die erwartete Laufzeit von Randomized-Quicksort ist $\Theta(n\log(n))$. Dabei ist der Erwartungswert über die Zufallsexperimente in Randomized - Partition genommen.

Median-Quicksort (1)

- Verbesserung der Güte von Aufteilungen, indem nicht ein festes Element zur Aufteilung benutzt wird, sondern z.B. das mittlere von drei Elementen Zur Aufteilung benutzt wird.
- Können etwa drei zufällige Elemente wählen oder A[p], A[q], A[r] mit $q := \lfloor (p+r)/2 \rfloor$.
- Beide Varianten in der Praxis erfolgreich. Aber nur zufällige Variante kann gut analysiert werden: Θ(nlog(n)) erwartete Laufzeit.

Median-Quicksort (2)

Median (A, i, j, k)

1. if
$$(A[i] \le A[j]) \land (A[k] \le A[i])$$

- then return i
- else if $(A[i] \le A[j]) \land (A[k] \ge A[j])$
- then return j
- 5. else return k

Median - Partition(A,p,r)

1.
$$i \leftarrow \text{Median}(p, \lfloor (p+r)/2 \rfloor, r)$$

- 2. $A[r] \leftrightarrow A[i]$
- 3. **return** Partition(A,p,r)

Median-Quicksort (3)

Median - Quicksort(A,p,r)

```
1. if p < r

2. then q \leftarrow \text{Median - Partition}(A, p, r)

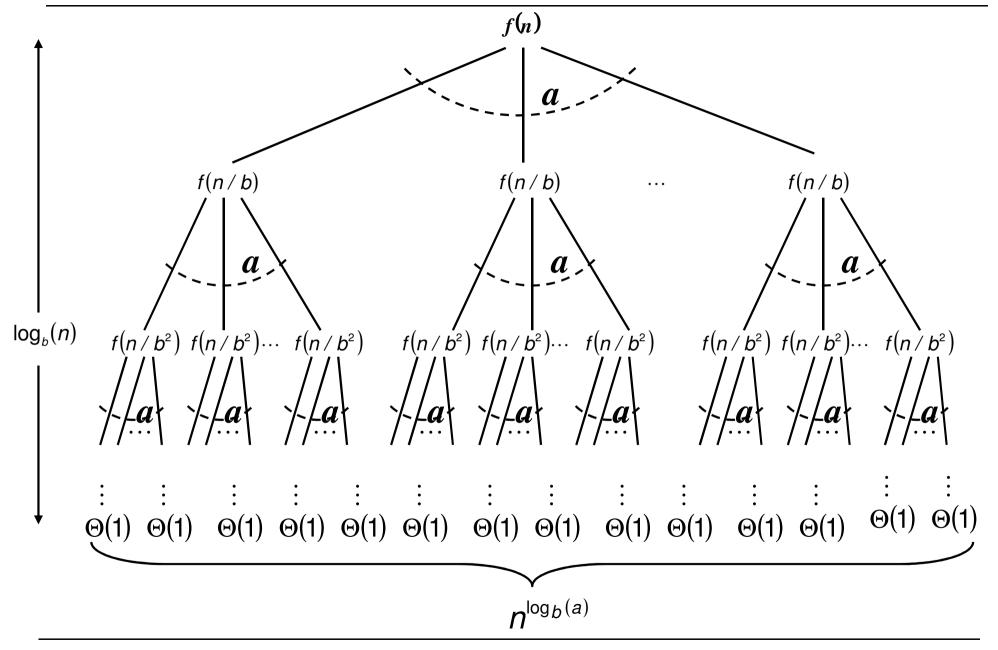
3. Median - Quicksort(A, p, q-1)

4. Median - Quicksort(A, q + 1, r)
```

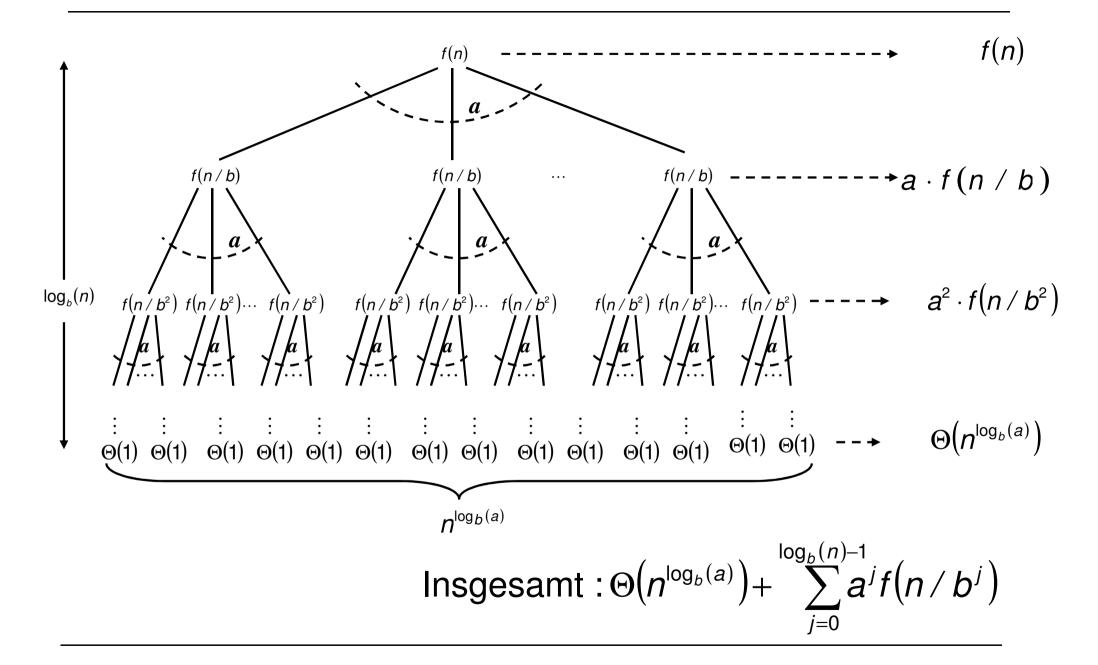
6. Rekursionen

- > Laufzeiten insbesondere von Divide&Conquer Algorithmen werden häufig durch Rekursionsgleichungen beschrieben.
- > Werden eine Methode kennenlernen, um solche Gleichungen zu lösen, die Rekursionsbaum-Methode.
- > Diese Methode kann verfeinert werden, um das Master Theorem für Rekursionsgleichungen zu beweisen.
- > Formulieren das Master Theorem nur.
- > Anwendung des Master Theorems mit großer Vorsicht!

Rekursionsbaum für T(n)=aT(n/b)+f(n)



Rekursionsbaum und Summation



Lösen durch Rekursionsbäume - Beispiel

Betrachten
$$T(n) = \begin{cases} 3T(\lfloor n/4 \rfloor) + cn^2, n > 1 \\ c, n = 1 \end{cases}, c > 0.$$

Erhalten durch Ignorieren der Abrundung und mit Rekursionsbaum

$$T(n) = cn^{2} + \frac{3}{16}cn^{2} + \dots + \left(\frac{3}{16}\right)^{\log_{4}(n)-1}cn^{2} + cn^{\log_{4}(3)}$$

$$=\sum_{i=0}^{\log_4(n)-1} \left(\frac{3}{16}\right)^i cn^2 + cn^{\log_4(3)}$$

$$=\frac{(3/16)^{\log_4(n)}-1}{(3/16)-1}cn^2+cn^{\log_4(3)}=O(n^2)$$

Das Master-Theorem

Satz 6.1 (Master Theorem für Rekursionsgleichungen):

Seien $a,b \ge 1$ Konstanten, sei f(n) eine Funktion und sei T(n) definiert durch die Rekursionsgleichung

$$T(n) = aT(n/b) + f(n).$$

Hierbei kann n/b auch durch | n/b | oder $\lceil n/b \rceil$ ersetzt werden. Dann kann T(n) folgendermaßen abgeschätzt werden.

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