

# Algorithmen und Datenstrukturen 2

Wintersemester 2022/23

Herzlich willkommen!

# Wer ist wer?

Wir: Professur für Algorithmen und Komplexität

- Martin Hofer (Vorlesungen)  
R 115 – RMS 11–15, `mhofer@em.uni-frankfurt.de`
- Tim Koglin, Marco Schmalhofer (Übungscoordination)  
R104a, R114 – RMS 11–15, `algo222@cs.uni-frankfurt.de`
- Lukas Geis, Marius Hagemann, Sebastian Hönig, Aura Sofia Lohr, Patrick Melnic, Julian Mende, Anton Micke, Gerrit Schulze-Frerichs, Nihal Singh, Jonas Strauch, Tolga Tel (Tutoren)
- [algo.cs.uni-frankfurt.de](https://algo.cs.uni-frankfurt.de)  
→ Winter 2022/23 → Algorithmen und Datenstrukturen 2

## Wer sind Sie?

Worum geht's?

- Was ist machbar?
  - ▶ Welche algorithmischen Probleme kann man mit welchen Methoden **effizient** lösen?

*Effizient = schnell*

- Und was nicht?
  - ▶ Welche Probleme erlauben keine effizienten Lösungen?
  - ▶ Welche Probleme lassen sich selbst dann nicht lösen, wenn uns Laufzeit und Speicherplatz egal sind?
- Und wenn ein Problem schwierig ist, was dann?

Was ist machbar?

- **Schnelle Algorithmen** für viele Probleme (z.B. Sortieren, Maximale Flüsse, Maximum Matching, Scheduling,...)
- ...nutzen oft (aus Algo1 bekannte) **Entwurfsmethoden**, sowie Techniken der **linearen Programmierung**.

Und was nicht?

- NP-Vollständigkeit und NP-Härte.
  - NP: Alle Probleme, in denen relativ kurze Lösungen zu raten sind und die Lösungseigenschaft schnell verifiziert werden kann.
  - NP-vollständig: die schwierigsten Probleme in NP
- Nicht-entscheidbare Entscheidungsprobleme und nicht-berechenbare Funktionen: Da geht absolut nichts!

- (1) Algorithmen und Datenstrukturen 1:
  - Analyse der Laufzeit:  $O$ ,  $o$ ,  $\Theta$ ,  $\Omega$ ,  $\omega$  und Rekursionsgleichungen
  - Listen, Schlangen, Stacks, Heaps, Bäume, Graphen.
  - Entwurfsmethoden: Greedy, Divide & Conquer, dyn. Prog.
  - Graphalgorithmen: Kürzeste Wege, Minimale Spannbäume
- (2) Analysis und Lineare Algebra:
  - Grenzwerte und Logarithmus
- (3) Diskrete Modellierung: Wie beweist man Aussagen?

- J. Kleinberg und E. Tardos, Algorithm Design, Addison Wesley 2005.
- K. Mehlhorn, P. Sanders, Algorithms and Data Structures – the basic Toolbox, Springer, 2008.
- T. H. Cormen, C. E. Leiserson, R. L. Rivest und C. Stein, Introduction to Algorithms, Third Edition, MIT Press, 2009.
- Materialien zur Vorlesung (Skript, Folien, Videos,...) gibt es auf der Webseite: <http://algo.cs.uni-frankfurt.de> → Lehre Winter 22/23 → Algorithmen und Datenstrukturen 2.

Es seien  $f(n) = 0.3 \cdot n^{0.75} - \sqrt{n}$  und  $g(n) = 10 \cdot n^{0.2}$ . Was gilt dann?

- (1)  $f(n) = O(g(n))$
- (2)  $f(n) = o(g(n))$
- (3)  $f(n) = \Omega(g(n))$
- (4)  $f(n) = \omega(g(n))$
- (5)  $f(n) = \Theta(g(n))$

Auflösung: (3) & (4)

Es seien  $f(n) = n \log n + 4 \cdot n^2$  und  $g(n) = \sum_{i=n/2}^n i$ . Was gilt dann?

- (1)  $f(n) = O(g(n))$
- (2)  $f(n) = o(g(n))$
- (3)  $f(n) = \Omega(g(n))$
- (4)  $f(n) = \omega(g(n))$
- (5)  $f(n) = \Theta(g(n))$

Auflösung: (1) & (3) & (5)

Es seien  $f(n) = 16^{\log_4 n}$  und  $g(n) = \sqrt{\sum_{i=1}^n i^2}$ . Was gilt dann?

- (1)  $f(n) = O(g(n))$
- (2)  $f(n) = o(g(n))$
- (3)  $f(n) = \Omega(g(n))$
- (4)  $f(n) = \omega(g(n))$
- (5)  $f(n) = \Theta(g(n))$

Auflösung: (3) & (4)

## Rekursionsgleichungen (2) demogr.

Die Rekursion  $T(1) = c$ ,  $T(n) = a \cdot T\left(\frac{n}{b}\right) + t(n)$  sei zu lösen.  $n$  ist eine Potenz der Zahl  $b > 1$  und  $a \geq 1$ ,  $c > 0$  gelte.

- (a) Wenn  $t(n) = O(n^{(\log_b a) - \varepsilon})$  für eine Konstante  $\varepsilon > 0$ , dann ist  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ .
- (b) Wenn  $t(n) = \Theta(n^{\log_b a})$ , dann ist  $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \cdot \log_b n)$ .
- (c) Wenn  $t(n) = \Omega(n^{(\log_b a) + \varepsilon})$  für eine Konstante  $\varepsilon > 0$  und  $a \cdot t\left(\frac{n}{b}\right) \leq \alpha \cdot t(n)$  für eine Konstante  $\alpha < 1$ , dann  $T(n) = \Theta(t(n))$ .

Lösung für  $T(1) = \Theta(1)$ ,  $T(n) = 2 \cdot T(n/2) + \Theta(n)$  ?

- (1)  $T(n) = \Theta(n^2)$
- (2)  $T(n) = \Theta(n \cdot \log n)$
- (3)  $T(n) = \Theta(n \cdot \log^2 n)$
- (4)  $T(n) = \Theta(1)$
- (5)  $T(n) = \Theta(n)$  Lsg: (2)

# Organisatorisches

Übungen,

bitte unbedingt teilnehmen!!!!

Die Teilnahme am Übungsbetrieb ist für einen erfolgreichen Besuch der Veranstaltung **EXTREM WICHTIG!**

- **Anmeldung** im AUGE-System bis **Donnerstag, 20.10.**
- Übungsblätter erscheinen i.d.R. **jeden Dienstag** auf der Webseite.
- Lösungen (als eine PDF-Datei) sind nach **einwöchiger Bearbeitungszeit** online über das SAP-System abzugeben.
- Nach Anmeldung für die Übungen über AUGE bekommen Sie per Email ihren **individuellen Abgabelink** für das SAP-System. Dieser Link ist **das ganze Semester** lang für Sie gültig.
- Übungsgruppen treffen sich ab Montag, 31.10.
- Heute Ausgabe **0. Übungsblatt** (ohne Abgabe)  
Besprechung ab 31.10.
- Ausgabe **1. Übungsblatt**: Dienstag, 25.10.  
(Abgabe bis 01.11., Besprechung ab 07.11.)
- Übungsaufgaben sollten mit Anderen besprochen werden, aber Lösungen **müssen eigenständig aufgeschrieben** werden!

- Hauptklausur: Dienstag, **21. Februar 2023**, ab 9:00 Uhr.
- Zweitklausur: Mittwoch, **05. April 2023**, ab 9:00 Uhr.
- Die in den Übungen erreichten Punkte werden mit einem Maximalanteil von **10%** zu den Klausurpunkten hinzugezählt:

*Werden in der Klausur  $x\%$  und in den Übungen  $y\%$  erzielt, dann ist  $z = x + (y/10)$  die Gesamtpunktzahl ( $y/10$  kaufmännisch gerundet).*

- Die Veranstaltung ist **bestanden**, wenn die **Klausur bestanden ist** (i.d.R. wenn  $x \geq 50$ ).
- Wenn die Klausur bestanden ist, hängt die **Note** von der **Gesamtpunktzahl  $z$**  ab.
- Für die Anrechnung der Bonuspunkte müssen Sie **mindestens einmal** eine Aufgabe **im Tutorium vorgerechnet** haben.

# Bevor es losgeht ...

- Vor- und Nachbereitung der Vorlesungen
- **Unbedingt** am Übungsbetrieb teilnehmen und Aufgaben bearbeiten!

Von den Teilnehmern, die 50% der Übungspunkte erreichen, bestehen nahezu 100% auch die Klausur!

- Sprechstunde vereinbaren per Email.  
Oder versuchen Sie es auf gut Glück (Raum 115, R.M.S. 11-15).

Helpen Sie uns durch

- ihre **Fragen**,
- **Kommentare**
- und **Antworten!**

Die Veranstaltung kann nur durch **Interaktion** interessant werden.

# Sortieren

*Eingabe:* Schlüssel  $x_1, \dots, x_n$  aus einer total geordneten Menge  $S$ .

Zum Beispiel:  $S = \mathbb{R}$ ,  $S = \mathbb{Q}$ ,  $S = \Sigma^*$ .

*Aufgabe:* Bestimme eine sortierte Reihenfolge, also eine Permutation  $\pi$  mit

$$x_{\pi(1)} \leq x_{\pi(2)} \leq \dots \leq x_{\pi(n)}.$$

# Warum betrachten wir das Sortierproblem?

- Wichtiges Problem mit VIELEN Anwendungen .
- Können algorithmische Ideen modellhaft austesten:
  - ▶ Sortieren im Hauptspeicher,
  - ▶ Sortieren in einem Externspeicher,
  - ▶ würfelnde Algorithmen,
  - ▶ parallele Algorithmen,
  - ▶ untere Schranke: Wieviele Operationen sind notwendig?

# Bubble Sort

# Bubble Sort und Kollegen

Wir beginnen mit den elementaren Sortierverfahren Bubble Sort, Selection Sort und Insertion Sort. Wie arbeitet **Bubble Sort**?

```
active = 1;
for (i=1; active; i++)
{ //Phase i beginnt:
  active = 0;
  for (j=1; j <= n-i; j++)
    if (A[j] > A[j+1]) { active = 1; swap(A, j, j+1); } }
```

- Phase 1:
  - ▶ vergleicht Nachbarn sukzessive, von links nach rechts, und vertauscht, wenn nötig.
  - ▶ Die größte Zahl erreicht Position  $n$ , wo sie auch hingehört.
- Phase  $i$ :  $\max\{A[1], \dots, A[n - i + 1]\}$  endet in Position  $n - i + 1$ .

Wie hoch ist die **worst-case** Laufzeit von Bubblesort für  $n$  Schlüssel?

- (1)  $T(n) = \Theta(\log n)$
- (2)  $T(n) = \Theta(n)$
- (3)  $T(n) = \Theta(n \log n)$
- (4)  $T(n) = \Theta(n^2)$
- (5)  $T(n) = \Theta(2^n)$

Auflösung: (4)  $T(n) = \Theta(n^2)$

# Bubblesort: Die worst-case Laufzeit

Wir zählen die Anzahl der Vergleiche.

- $n - 1$  Phasen genügen.
- In Phase  $i$  gibt es  $n - i$  Vergleiche. Insgesamt:

$$\sum_{i=1}^{n-1} (n - i) = \sum_{j=1}^{n-1} j = \frac{n \cdot (n - 1)}{2}$$

Vergleiche.

- Die Eingabe  $(2, 3, \dots, n - 1, n, 1)$  erfordert  $n - 1$  Phasen.
  - Die worst-case Laufzeit für  $n$  Schlüssel ist  $\Theta(n^2)$ .
  - Wird Bubblesort durch das worst-case Verhalten genau beschrieben oder ist die erwartete Laufzeit besser?

Wie hoch ist die **erwartete** Laufzeit von Bubblesort für  $n$  Schlüssel?

- (1)  $T(n) = \Theta(\log n)$
- (2)  $T(n) = \Theta(n)$
- (3)  $T(n) = \Theta(n \log n)$
- (4)  $T(n) = \Theta(n^2)$
- (5)  $T(n) = \Theta(2^n)$

Auflösung: (4)  $T(n) = \Theta(n^2)$

# Bubblesort: Die erwartete Laufzeit

Die erwartete Laufzeit, wenn alle Permutationen  $\pi = (\pi(1), \dots, \pi(n))$  der Eingabe  $(1, \dots, n)$  gleichwahrscheinlich sind, ist

$$\text{Erwartete Laufzeit} = \sum_{\pi} \frac{1}{n!} \cdot \text{Vergleiche}(\pi).$$

- Für die Hälfte aller Permutationen liegt die 1 in der rechten Hälfte.
  - ▶ Die 1 muss aber nach links zur Position 1 bewegt werden.
  - ▶ Eine Iteration bewegt die 1 aber nur um eine Position nach links.
- Mindestens die Hälfte aller Permutationen benötigen  $\frac{n}{2}$  Iterationen.
- In  $n/2$  Iterationen werden aber mindestens

$$\sum_{i=1}^{n/2} (n/2 - i) = \sum_{j=1}^{n/2-1} j = \frac{n}{4} \left( \frac{n}{2} - 1 \right)$$

Vergleiche ausgeführt.

# Die Laufzeit von Bubble Sort

- Erwartete Laufzeit =  $\sum_{\pi} \frac{1}{n!} \cdot \text{Vergleiche}(\pi)$ .
- Für mindestens die Hälfte aller Permutationen werden  $\frac{n}{4}(\frac{n}{2} - 1)$  Operationen benötigt.
- Die erwartete Laufzeit ist mindestens  $\frac{n}{8}(\frac{n}{2} - 1)$ .

$\Theta(n^2)$  ist die worst-case wie auch die erwartete Laufzeit von Bubble Sort.

Bubble Sort ist sehr langsam, aber relativ schnell, wenn sich **alle** Schlüssel bereits *in der Nähe ihrer endgültigen Position* befinden.

# Selection Sort

# Selection Sort

for ( $i=1$ ;  $i < n$  ;  $i++$ )

finde die kleinste der Zahlen  $A[i], \dots, A[n]$  durch lineare Suche und vertausche sie mit  $A[i]$ .

- Selection Sort besteht aus genau  $n - 1$  Iterationen.
- In der  $i$ -ten Phase benötigt Selection Sort  $n - i$  Vergleiche, aber nur eine Vertauschung.
- Insgesamt:

$$\sum_{i=1}^{n-1} (n - i) = \sum_{i=1}^{n-1} i = \frac{(n-1) \cdot n}{2} \text{ Operationen.}$$

- $\Theta(n^2)$  Vergleiche für **JEDE** Eingabe von  $n$  Schlüsseln.
- Positiv: Nur  $n - 1$  Vertauschungen. (Gut bei langen Datensätzen.)

# Insertion Sort

# Insertion Sort

```
for ( $i = 1; i < n; i++$ )
```

```
    //Die Zahlen  $A[1], \dots, A[i]$  sind bereits sortiert.
```

```
    Füge  $A[i + 1]$  in die Folge  $(A[1], \dots, A[i])$  ein.
```

- Insertion Sort arbeitet wie das von Hand Sortieren von Spielkarten.
- In Phase  $i$  wird  $A[i + 1]$  mit bis zu  $i$  Zahlen verglichen.
- Für die Eingabe  $(n, n - 1, n - 2, \dots, 3, 2, 1)$  werden

$$\sum_{i=1}^{n-1} i = \frac{(n-1) \cdot n}{2} \quad \text{Vergleiche durchgeführt.}$$

Auch Insertion Sort führt  $\Theta(n^2)$  Operationen im worst-case aus.

Wir wissen schon wie man schneller sortiert: Heapsort!

Wie hoch ist die Laufzeit von Heapsort für  $n$  Schlüssel?

- (1)  $T(n) = \Theta(n)$
- (2)  $T(n) = \Theta(n \log \log n)$
- (3)  $T(n) = \Theta(n \log n)$
- (4)  $T(n) = \Theta(n \log^2 n)$
- (5)  $T(n) = \Theta(n^{3/2})$

Auflösung: (3)  $T(n) = \Theta(n \log n)$

# Heapsort

- Füge alle  $n$  Schlüssel in einen anfänglich leeren Heap ein. Dies gelingt in Zeit  $O(n \cdot \log_2 n)$  – sogar Linearzeit  $O(n)$  ist möglich.
- Dann produziere die sortierte Reihenfolge durch  $n$ -malige Anwendung der Deletemin-Operation in Zeit  $O(n \cdot \log_2 n)$ .

Heapsort sortiert  $n$  Schlüssel in Zeit  $O(n \cdot \log_2 n)$ .

Aber Heapsort ist nur ein „asymptotischer Weltmeister“. Es gibt (um konstante Faktoren) schnellere Sortierverfahren.

# Quicksort

## void quicksort (int links, int rechts)

```
// Das Array  $A = (A[\text{links}], \dots, A[\text{rechts}])$  ist zu sortieren.  
{ int p, i;  
if (links < rechts)  
    { p = pivot (links, rechts);  
    //  $A[p]$  dient als Pivot.  
    i = partition (p, links, rechts);  
    // Partition zerlegt  $A$  in ein Teilarray mit Schlüsseln  $\leq A[p]$ ,  
    // gefolgt von  $A[p]$  in Position  $i$  und den Schlüsseln  $\geq A[p]$ .  
    quicksort (links, i-1);  
    quicksort (i+1, rechts);  
    }  
}
```

# Eigenschaften von Quicksort

- Mit induktivem Beweis: Wenn `partition (p, links, rechts)` korrekt ist, dann ist auch `quicksort (links, rechts)` korrekt.
- Implementierung der Pivotfunktion. Zum Beispiel
  - ▶ `pivot (links, rechts) = links`
  - ▶ `pivot (links, rechts) =` die Position des mittleren Schlüssels aus  $\{A[\text{links}], A[\frac{\text{links}+\text{rechts}}{2}], A[\text{rechts}]\}$
  - ▶ `pivot (links, rechts) =` eine zufällige Zahl aus  $\{\text{links}, \dots, \text{rechts}\}$ .
- Um Quicksort als Systemfunktion zu benutzen, müssen wir das letzte Quentchen Geschwindigkeit herausquetschen.
  - ▶ Wo müssen wir aufpassen?
  - ▶ Die Pivot-Funktion ist unproblematisch.
  - ▶ **Die Partition-Funktion sollte sehr schnell sein** und keinen Speicherplatz neben dem Eingabearray verbrauchen.
  - ▶ Der für die rekursiven Aufrufe verwandte Stack sollte minimalen Speicherplatz einnehmen.

partition (int p, int links, int rechts)

- (0) Wir arbeiten mit zwei Zeigern  $l$  und  $r$ . Weiterhin  $\alpha = A[p]$ .
- (1) Setze  $l = \text{links} - 1$ ,  $r = \text{rechts}$  und vertausche  $A[\text{rechts}]$  und  $A[p]$ .  
// Das Pivot-Element ist jetzt rechtsaußen.
- (2) Wiederhole bis  $l \geq r$ :
  - (a) Berechne  $l++$  und verschiebe den  $l$ -Zeiger so lange nach rechts bis  $A[l] \geq \alpha$ . // Wir haben links einen Schlüssel  $\geq \alpha$  gefunden.
  - (b) Berechne  $r--$  und verschiebe den  $r$ -Zeiger so lange nach links bis  $A[r] \leq \alpha$ . // Wir haben rechts einen Schlüssel  $\leq \alpha$  gefunden.
  - (c) Wenn  $(l < r)$ , dann vertausche  $A[l]$  und  $A[r]$ .
- (3) Vertausche  $A[\text{rechts}]$  und  $A[l]$ .  
// Das Pivot-Element kommt an die richtige Stelle?!

- Nach Initialisierung der Zeiger gilt die Invariante:  
Alle Zellen links von  $l$  (einschließlich  $l$ ) besitzen nur Zahlen  $\leq \alpha$ ,  
alle Zellen rechts von  $r$  (einschließlich  $r$ ) besitzen nur Zahlen  $\geq \alpha$ .
  - **Fall 1:** Wenn beide Zeiger zur Ruhe gekommen sind, ist  $l < r$ :  
Die Invariante gilt nach Vertauschen von  $A[l]$  und  $A[r]$ !
  - **Fall 2:** Wenn beide Zeiger zur Ruhe gekommen sind, ist  $l \geq r$ .
    - ▶ Alle Zahlen links von  $l$  sind kleiner oder gleich  $\alpha$ . Alle Zahlen rechts von  $l$ , sind auch rechts von  $r$  und damit größer oder gleich  $\alpha$ . Also ist  $l$  die endgültige Position von  $\alpha$ .
    - ▶ Alles Paletti! Nix Paletti! Wir haben angenommen, dass beide Zeiger zur Ruhe kommen!
- Der  $l$ -Zeiger kommt zur Ruhe, er wird spätestens von Position rechts durch das Pivot-Element gestoppt.
- Wer hält den  $r$ -Zeiger auf? Möglicherweise niemand!

- Wir könnten den  $r$ -Zeiger durch eine Abfrage  $r <$  links stoppen, aber diese Abfrage wird häufig gestellt!
- Wir versuchen, ohne Abfragen auszukommen. Setze  $A[0] = -\infty$ .
  - ▶  $r$  wird beim ersten Aufruf durch  $A[0]$  gestoppt.
  - ▶ Was passiert in weiteren rekursiven Aufrufen  $\text{quicksort}(1, i - 1)$  und  $\text{quicksort}(i + 1, n)$ ?
    - ★  $A[0]$  dient als Stopper für den ersten Aufruf und
    - ★ das Pivotelement in Position  $i$  als Stopper für den zweiten Aufruf!
- $\text{partition}(p, \text{links}, \text{rechts})$  benötigt  $O(\text{rechts} - \text{links} + 1)$  Schritte.
- Partition benötigt neben dem Eingabearray keinen zusätzlichen Speicherplatz.

Quicksort ist ein „in place“ Sortierverfahren.

# Weitere Verbesserungen von Quicksort

- Zufällige Wahl des Pivot-Elementes: Für **jede** Eingabe wird Quicksort hochwahrscheinlich schnell sein. Beweis später.
- Der administrative Aufwand für die Rekursion rechnet sich bei kleinen Teilproblemen nicht. Sortiere Teilprobleme der Größe höchstens 25(?!) mit Insertion Sort.
- Ein nicht-rekursiver Quicksort:
  - ▶ Führe **pivot** und dann **partition** aus.
  - ▶ Dann lege eines der beiden Teilprobleme auf den Stack.

Aber welches, das kleinere oder das größere?

Wenn der Stack immer möglichst klein sein soll, . . .

- (1) . . . dann lege das **größere** Teilproblem auf den Stack.
- (2) . . . dann lege das **kleinere** Teilproblem auf den Stack.
- (3) ist vollkommen egal.

Auflösung: (1)

# Wenn der Stack immer möglichst klein sein soll,

dann lege das **größere** Teilproblem auf den Stack.

Die Stackhöhe ist durch  $\lfloor \log_2 n \rfloor$  beschränkt. Warum?

- ▶ Zuerst wird ein Problem der Größe  $m \geq \frac{n}{2}$  auf den Stack gelegt und Quicksort arbeitet auf einem Problem der Größe  $n - m \leq \frac{n}{2}$  weiter.
- ▶ Nach Induktionsannahme wird ein Stack der Höhe höchstens  $\lfloor \log_2(n - m) \rfloor \leq \lfloor \log_2 n/2 \rfloor = \lfloor \log_2 n \rfloor - 1$  ausreichen, um das Problem der Größe  $n - m$  erfolgreich abzuarbeiten.
- ▶ Die Stackhöhe wird in dieser Zeit also  $(\lfloor \log_2 n \rfloor - 1) + 1 = \lfloor \log_2 n \rfloor$  nicht überschreiten.
- ▶ Das zuunterst liegende Problem hat eine Größe **kleiner** als  $n$  und wird nach Induktionsannahme mit Stackhöhe höchstens  $\lfloor \log_2 n \rfloor$  abgearbeitet.

# Laufzeit von Quicksort für $n$ Schlüssel

- Die worst case Laufzeit (wenn  $\text{partition}(p, \text{links}, \text{rechts}) = \text{links}$ ):  
Das sortierte Array  $(1, 2, \dots, n)$  produziert die rekursiven Aufrufe  $\text{quicksort}(1, n)$ ,  $\text{quicksort}(2, n)$ ,  $\text{quicksort}(3, n), \dots$ ,
  - $\text{quicksort}(i, n)$  wird, über seine Partitionsfunktion,  $n - i$  Vergleiche ausführen.
  - Also werden insgesamt mindestens

$$\sum_{i=1}^n (n - i) = 1 + 2 + 3 + \dots + n - 1 = \frac{n \cdot (n - 1)}{2}$$

Vergleiche benötigt.

- Die best case Laufzeit: Das jeweilige Sortierproblem wird stets in gleich große Teilprobleme aufgebrochen. Wir erhalten die Rekursionsgleichung

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

für eine Konstante  $c$ . Und die Lösung ist

$$T(n) = O(n \cdot \log_2 n).$$

## Fazit

- Die worst-case Laufzeit von Quicksort ist  $\Theta(n^2)$ , die best-case Laufzeit ist  $\Theta(n \log_2 n)$ .
- Wem sollen wir trauen, der worst case oder der best case Laufzeit?
- In der Praxis wird ein sehr gutes Laufzeitverhalten beobachtet: Wir untersuchen die erwartete Laufzeit.

- **Die Annahme:** Alle Permutationen  $\pi = (\pi(1), \dots, \pi(n))$  von  $(1, \dots, n)$  sind gleichwahrscheinlich.
- Dann ist

$$E_n = \sum_{\pi} \frac{1}{n!} \cdot \text{Vergleiche}(\pi)$$

die erwartete Anzahl durchgeführter Vergleiche.

# Die erwartete Laufzeit $E_n$

Wir definieren für jedes Paar  $(i, j)$  mit  $i < j$  eine Zufallsvariable

$$V_{i,j} = \begin{cases} 1 & \text{falls es zum Vergleich der Werte } i \text{ und } j \text{ kommt,} \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

Dann ist

$$\begin{aligned} E_n &= \text{die erwartete Anzahl der Vergleiche} \\ &= \text{Erwartungswert} \left[ \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n V_{i,j} \right] \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \text{Erwartungswert}[V_{i,j}]. \end{aligned}$$

Wir müssen den Erwartungswert von  $V_{i,j}$  bestimmen!

Sei  $p_{i,j}$  die Wahrscheinlichkeit für das Ereignis  $V_{i,j} = 1$ . Dann ist

$$\text{Erwartungswert}[V_{i,j}] = p_{i,j} \cdot 1 + (1 - p_{i,j}) \cdot 0 = p_{i,j}.$$

# Mit welcher Wahrscheinlichkeit $p_{i,j}$ werden $i$ und $j$ verglichen?

Es sei  $i < j$ .

- $i$  und  $j$  werden genau dann verglichen, wenn sich beide im selben rekursiven Aufruf befinden und einer das Pivotelement ist.
- $i$  und  $j$  werden genau dann in denselben rekursiven Aufruf weitergeleitet, wenn das Pivot-Element kleiner als  $i$  oder größer als  $j$  ist.
- **Entscheidend:** Welcher Schlüssel  $k$  aus dem Intervall  $[i, j]$  wird als Erster zum Pivot-Element?
  - ▶  $k = i$  oder  $k = j$ :  $i$  und  $j$  werden verglichen.
  - ▶  $k \neq i$  und  $k \neq j$ :  $i$  und  $j$  werden nicht miteinander verglichen, da sie durch das Pivot-Element  $k$  in verschiedene rekursive Aufrufe weitergeleitet werden.

$$\text{Erwartungswert}[V_{i,j}] = p_{i,j} = \frac{2}{j-i+1}.$$

# Die erwartete Anzahl $E_n$ der Vergleiche

Was ist die erwartete Anzahl  $E_n$  aller Vergleiche?

$$\begin{aligned} E_n &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \text{Erwartungswert}[V_{i,j}] \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n p_{i,j} \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1} \\ &= \sum_{i=1}^n \left( \frac{2}{2} + \frac{2}{3} + \frac{2}{4} + \cdots + \frac{2}{n-i+1} \right) \\ &\leq \sum_{i=1}^n 2 \cdot \log_2 n \\ &= O(n \cdot \log_2 n). \end{aligned}$$

## Die Laufzeit von Quicksort

- (a) Die worst-case Laufzeit ist  $\Theta(n^2)$ .
- (b) Die best-case und die erwartete Laufzeit ist  $\Theta(n \cdot \log_2 n)$ .

Wir fixieren eine *beliebige* Eingabe und wählen das Pivot-Element zufällig. Was ist die erwartete Laufzeit?

## Zufällige Pivotwahl

- Für **jede** Eingabe von  $n$  Schlüsseln ist  $\Theta(n \log_2 n)$  die erwartete Laufzeit bei **zufälliger** Pivotwahl.
- Die Performance von Quicksort ist bei zufälliger Pivotwahl nicht mehr von der Eingabe abhängig!

# Das Auswahlproblem

# Das Auswahlproblem

*Eingabe:* Ein Array  $A$ , zwei Positionen links und rechts in  $A$  sowie die Zahl  $s$

*Aufgabe:* Bestimme den  $s$ -kleinsten Schlüssel des Arrays  $(A[\text{links}], \dots, A[\text{rechts}])$ .

Das Auswahlproblem ist leichter als das Sortierproblem:  
Baue einen superschnellen Algorithmus.

# Wende die Ideen von Quicksort an

- Wähle einen Pivot und zerlege das Array mit `partition`.
- Sei  $i$  die neue Position des Pivot-Elements.
  - ▶ Wenn  $s \leq i - \text{links}$ , dann ist der  $s$ -kleinste Schlüssel im Teilarray  $A[\text{links}], \dots, A[i - 1]$  zu finden.
  - ▶ Wenn  $s = i - \text{links} + 1$ , dann stimmt der  $s$ -kleinste Schlüssel mit dem Pivotelement überein.
  - ▶ Ansonsten müssen wir im Teilarray  $(A[i + 1], \dots, A[\text{rechts}])$  weitersuchen. (Mit  $s = s - (i - \text{links} + 1)$ .)

Und die Laufzeit?

Wie hoch ist die erwartete Laufzeit für das Auswahlproblem bei  $n$  Schlüsseln?

- (1)  $T(n) = \Theta(n / \log n)$
- (2)  $T(n) = \Theta(n)$
- (3)  $T(n) = \Theta(n \log \log n)$
- (4)  $T(n) = \Theta(n \log n)$
- (5)  $T(n) = \Theta(n \log^2 n)$

Auflösung: (2)  $T(n) = \Theta(n)$

# Die erwartete Laufzeit

- Im Unterschied zu Quicksort erhalten wir stets nur *ein* Teilproblem.
- Wenn wir das Pivot-Element zufällig auswürfeln, dann sollte die erwartete Größe des **EINEN** Teilproblems ungefähr  $n/2$  betragen.
- Die Laufzeit „sollte ungefähr“ die Rekursion

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

für eine Konstante  $c$  besitzen.

## Wahl des $s$ -kleinsten Schlüssels

Wenn das Pivot-Element zufällig ausgewürfelt wird, dann kann der  $s$ -kleinste aus  $n$  Schlüsseln in erwarteter Zeit  $O(n)$  bestimmt werden.

Beweis analog zur Analyse von Quicksort.

# Mergesort

Wir sortieren, indem wir

- zuerst die linke und rechte Hälfte rekursiv sortieren und
- dann die beiden sortierten Hälften „mischen“. (Web)

```
void mergesort (int links, int rechts)
{
  int mitte;
  if (rechts > links)
  {
    mitte = (links + rechts)/2;
    mergesort (links, mitte);
    mergesort (mitte + 1, rechts);
    merge (links, mitte, rechts); } }
```

Mergesort funktioniert, wenn Merge die beiden sortierten Teilfolgen korrekt sortiert.

```
void merge (int links, int mitte, int rechts)
    { int i, j, k;
    for (i = links; i <= mitte; i++)
        B[i] = A[i];
    // B ist ein global definiertes integer-Array.
    // Das erste Teilarray wird nach B kopiert.
    for (i = mitte + 1; i <= rechts; i++)
        B[i] = A[rechts - i + mitte + 1];
    // Das zweite Teilarray wird in umgekehrter Reihenfolge nach
    // B kopiert. Jetzt kann gemischt werden.
    i = links, j = rechts;
    for (k = links; k <= rechts; k++)
        A[k] = (B[i] < B[j])? B[i++] : B[j--]; }
```

# Laufzeit von Mergesort

- Merge mischt die beiden sortierten Teilarrays, indem es sukzessive nach der kleinsten Zahl in beiden Teilarrays fragt.
- $n = \text{rechts} - \text{links} + 1$  ist die Anzahl der beteiligten Schlüssel. Merge rechnet in Zeit  $O(n)$ .
- Für Mergesort erhalten wir die Rekursionsgleichung

$$T(n) = 2T(n/2) + O(n).$$

Mergesort sortiert  $n$  Schlüssel in Zeit  $O(n \cdot \log_2 n)$ .

- + Positiv: Mergesort ist sehr schnell.
- Negativ: Mergesort benötigt das zusätzliche Array  $B$  und ist damit kein **in place** Sortierverfahren.

# Ein nicht-rekursiver Mergesort

$n$  ist eine *Zweierpotenz*. Sortiere das Array  $(A[1], \dots, A[n])$ .

- Die rekursive Sichtweise: Für  $\text{mergesort}(i, j)$  führe zuerst  $\text{mergesort}(i, (i + j)/2)$  und  $\text{mergesort}((i + j)/2 + 1, j)$  aus. Dann mische.
- Eine nicht-rekursive Sichtweise:
  - ▶ Zuerst mische alle *Paare*

$$(A[2i + 1], A[2 \cdot (i + 1)])$$

für  $i = 0, \dots, \frac{n}{2} - 1$ .

- ▶ Dann mische *Vierergruppen*

$$(A[4i + 1], A[4i + 2], A[4i + 3], A[4 \cdot (i + 1)])$$

für  $i = 0, \dots, \frac{n}{4} - 1$ .

- ▶ Allgemein, in der  $k$ ten Phase, mische

$$(A[2^k i + 1], A[2^k i + 2], \dots, A[2^k i + 2^k - 1], A[2^k \cdot (i + 1)])$$

für  $i = 0, \dots, \frac{n}{2^k} - 1$ .

## Modell eines Externspeichers

- Problemgröße  $n \gg$  Hauptspeichergröße  $M$   
⇒ Daten liegen auf Festplatte.
- Festplattenzugriffe sind um einen Faktor  $10^4$  bis  $10^6$  langsamer als der Prozessortakt.
- Aber in einem Zugriff können  $B \sim 10^3$  bis  $10^5$  **aufeinanderfolgende** Daten eingelesen werden.

Schnelle Sortierverfahren für Externspeicher arbeiten auf großen Blöcken aufeinanderfolgender Daten.

# Einfaches Externspeichersortieren

Es gilt  $M \geq 3 \cdot B$ , in der Praxis passen oft sogar  $10^3$  bis  $10^6$  Blöcke in den Hauptspeicher.

- Sortiere die Teilfolgen  $(A[B \cdot i + 1], \dots, A[B \cdot (i + 1)])$  der Größe  $B$  nacheinander mit Quicksort im Hauptspeicher.
  - Zeit =  $O(\frac{n}{B} \cdot B \cdot \log_2 B) = O(n \cdot \log_2 B)$ .
  - Jetzt wende den nicht-rekursiven Mergesort auf die  $\frac{n}{B}$  sortierten Teilfolgen an.
    - ▶ Wieviele Iterationen? Nur  $\log_2 \frac{n}{B}$  Iterationen.
    - ▶ Laufzeit des nicht rekursiven Mergesort =  $O(n \cdot \log_2 \frac{n}{B})$ .
  - Wieviele Festplattenzugriffe?
    - ▶ Für das anfängliche Sortieren mit Quicksort  $O(\frac{n}{B})$  Zugriffe.
    - ▶ In  $\log_2 \frac{n}{B}$  Iterationen jeweils  $O(\frac{n}{B})$  weitere Zugriffe.
- Laufzeit insgesamt =  $O(n \cdot \log_2 B) + O(n \cdot \log_2 \frac{n}{B}) = O(n \cdot \log_2 n)$ .
- Anzahl der Festplattenzugriffe =  $O(\frac{n}{B} \log_2 \frac{n}{B})$ .

# Verbessertes Externspeichersortieren

- Sortiere die Teilfolgen der Größe  $\Theta(M)$  (statt  $B$ ) nacheinander mit Quicksort im Hauptspeicher.
  - Zeit =  $O\left(\frac{n}{M} \cdot M \cdot \log_2 M\right) = O(n \cdot \log_2 M)$ .
  - Mische anschließend pro Iteration  $\Theta(M/B)$  (statt 2) sortierte Teilfolgen zusammen.
    - ▶ Nur noch  $O(\log_{M/B} \frac{n}{M})$  (statt  $\log_2 \frac{n}{B}$ ) Iterationen.
    - ▶ Laufzeit fürs Mischen =  $O(n \cdot \log_{M/B} \frac{n}{M} \cdot \log_2 \frac{M}{B}) = O(n \cdot \log_2 \frac{n}{M})$ .
  - Wieviele Festplattenzugriffe?
    - ▶ Für das anfängliche Sortieren mit Quicksort  $O(\frac{n}{B})$  Zugriffe.
    - ▶ In  $O(\log_{M/B} \frac{n}{M})$  Iterationen jeweils  $O(\frac{n}{B})$  weitere Zugriffe.
- Laufzeit insgesamt =  $O(n \cdot \log_2 M) + O(n \cdot \log_2 \frac{n}{M}) = O(n \cdot \log_2 n)$ .
- Anzahl der Diskzugriffe =  $O(\frac{n}{B} \log_{M/B} \frac{n}{M})$  (statt  $O(\frac{n}{B} \log_2 \frac{n}{B})$ ).

Sei  $B = \sqrt{M}$  und  $n = M^2$ . Wieviele Mergephasen braucht dann das verbesserte Externspeicher-Sortieren?

- (1)  $\Theta(1)$  Phasen
- (2)  $\Theta(\log \frac{M}{B})$  Phasen
- (3)  $\Theta(\log n)$  Phasen
- (4)  $\Theta(n)$  Phasen
- (5) Hä?

Auflösung: (1)  $\Theta(1)$  Phasen

## Quicksort mit zufälliger Pivot-Wahl

- (a) Quicksort sortiert jede Folge von  $n$  Schlüsseln in place in erwarteter Zeit  $\Theta(n \cdot \log_2 n)$ .
- (b) Mit einem Quicksort-Ansatz wird die  $s$ -kleinste Zahl in erwarteter Zeit  $\Theta(n)$  bestimmt.

## Der nicht-rekursive Mergesort

- (a)  $n$  Schlüssel werden durch Mergesort in worst-case Zeit  $\Theta(n \cdot \log_2 n)$  sortiert.
- (b) Höchstens  $O\left(\frac{n}{B} \log_{M/B} \frac{n}{M}\right)$  Zugriffe auf den Externspeicher.

Kann man in linearer Zeit sortieren?

# Ist $\Omega(n \cdot \log_2 n)$ eine Schallmauer?

- Alle bisher betrachteten Sortierverfahren (Heap-, Bubble-, Selection-, Insertion-, Quick- und Mergesort) sortieren, indem sie Schlüssel miteinander **vergleichen**.
- Wir haben nie die Laufzeit  $O(n \cdot \log_2 n)$  schlagen können.

Wir zeigen, dass  $\Omega(n \cdot \log_2 n)$  eine Schallmauer für

**vergleichsorientierte**

Sortierverfahren ist.

Vergleichsorientierte Algorithmen können durch **Vergleichsbäume** modelliert werden:

- Der **Ordnungstyp** einer Eingabe  $a = (a_1, \dots, a_n)$  ist die Permutation  $\pi$ , die  $a$  sortiert; also

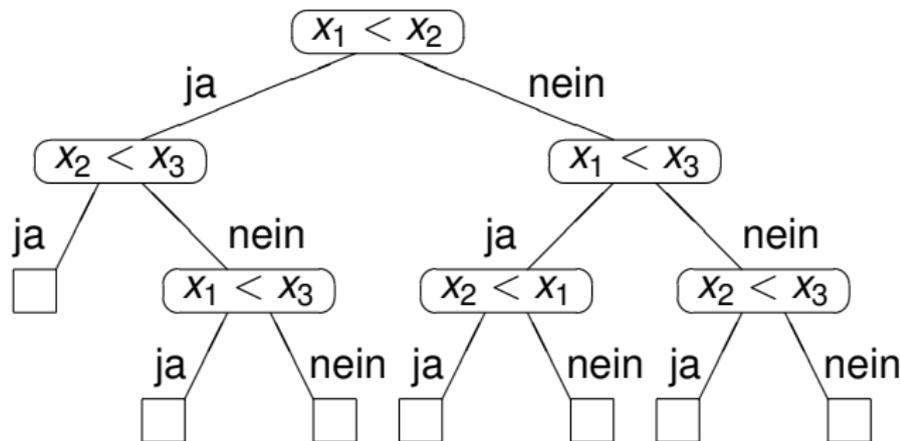
$$a_{\pi(1)} < a_{\pi(2)} < \dots < a_{\pi(n)}.$$

- Ein **Vergleichsbaum** für  $n$  Eingaben  $x_1, \dots, x_n$  ist ein binärer Baum, so dass jedem inneren Knoten genau ein Vergleich der Form  $x_i < x_j$  zugeordnet ist.
  - ▶ Eine Eingabe  $(a_1, \dots, a_n)$  durchläuft den Baum, beginnend mit der Wurzel.
  - ▶ Falls der Knoten  $v$  erreicht wird und falls  $x_i < x_j$  auszuführen ist, dann weiter mit dem **linken** (**rechten**) Kind, falls  $a_i < a_j$  ( $a_i \geq a_j$ ).

# Sortierbäume

- Ein Vergleichsbaum *sortiert*, falls alle Eingaben, die dasselbe Blatt erreichen, denselben Ordnungstyp besitzen.
- In diesem Fall sprechen wir von einem **Sortierbaum**.

Der Sortierbaum von Bubblesort für  $n = 3$  Schlüssel:



# Sortierverfahren und ihre Sortierbäume

Wenn ein vergleichsorientiertes Sortierverfahren im worst case mit  $T(n)$  Vergleichen sortiert, dann hat sein Sortierbaum die Tiefe  $T(n)$ .

- Mindestens ein Blatt pro Ordnungstyp.
  - ▶ Wieviele Blätter hat ein Sortierbaum mindestens?
  - ▶ Mindestens  $n!$  Blätter.
- Ein Sortierbaum ist ein Binärbaum.
  - ▶ Wieviele Blätter hat ein Sortierbaum der Tiefe  $t$  höchstens?
  - ▶ Höchstens  $2^t$  Blätter.
- Wenn Tiefe  $t$  ausreicht, dann muss gelten:  $2^t \geq n!$ .  $\Rightarrow$

$$\begin{aligned}t &\geq \log_2(n!) \geq \log_2(n) + \log_2(n-1) + \dots + \log_2\left(\frac{n}{2}\right) \\ &\geq \frac{n}{2} \cdot \log_2 \frac{n}{2}.\end{aligned}$$

## Satz

- Jeder Sortierbaum für  $n$  Schlüssel hat Tiefe  $\Omega(n \cdot \log_2 n)$ .
- Jedes vergleichsorientierte Sortierverfahren führt mindestens  $\Omega(n \cdot \log_2 n)$  Vergleiche durch.

Der Entscheidungsbaum für einen Sortieralgorithmus  $A$  habe für Eingaben der Größe  $n$  eine maximale Tiefe  $t_A(n)$ .

Kann man daraus folgern, dass für die durchschnittliche Laufzeit  $E[T_A(n)]$  folgendes gilt:  $E[T_A(n)] = \Theta(t_A(n))$  ?

- (1) ja, das gilt.
- (2) nein, das gilt nicht.
- (3) kann mich gerade nicht entscheiden.

Auflösung: (2) nein.

# Distribution Counting

Sortierverfahren müssen Vergleiche benutzen und deshalb sind mindestens  $\Omega(n \cdot \log_2 n)$  Vergleiche notwendig!

**Schwachsinn!**

# Distribution Counting

Sortiere Array  $(A[1], \dots, A[n])$  mit  $A[j] \in \{0, \dots, m-1\}$ :

```
void counting ( )
{
    int Zaehle[m]; int wo = 0;
    for (int i = 0; i < m; i++) // m Iterationen
        Zaehle[i] = 0;
    for (int j = 1; j <= n; j++) // n Iterationen
        Zaehle[A[j]]++;
    // Füge A[j] in die Zelle mit Position A[j] ein.
    for (i = 0; i < m; i++) // n + m Iterationen
        { for (j = 1; j <= Zaehle[i]; j++)
            A[wo + j] = i;
          wo = wo + Zaehle[i]; } }
```

## Distribution Counting

Distribution Counting sortiert  $n$  Zahlen aus der Menge  $\{0, \dots, m - 1\}$  in Zeit  $O(n + m)$ .

- + Extrem schnell, solange nur kleine Zahlen zu sortieren sind.
- Völlig unpraktikabel, wenn die Zahlen etwa so groß wie  $n^2$  sein können.

Kann Distribution Counting auf größere Zahlen **effizient** verallgemeinert werden?

Was vermuten Sie?

In welcher optimalen worst-case Zeit kann man  $n$  ganze Zahlen aus dem Bereich  $\{1, \dots, n^{1.5}\}$  sortieren?

- (1)  $T(n) = \Theta(n^{1/1.5})$
- (2)  $T(n) = \Theta(n)$
- (3)  $T(n) = \Theta(n \log n)$
- (4)  $T(n) = \Theta(n^{1.5})$
- (5)  $T(n) = \Theta(n^2)$

Auflösung: (2)  $T(n) = \Theta(n)$

# Radixsort

- Arbeite mit einer Basis  $b \leq n$ .
- Berechne die  $b$ -äre Darstellung für jede Zahl.
  - ▶ Wende Distribution Counting an, um die Zahlen nach ihrer niedrigstwertigen Ziffer zu sortieren.
  - ▶ Dann wende wieder Distribution Counting an, um die Zahlen nach ihrer zweitniedrigstwertigen Ziffer zu sortieren.
    - ★ Aber wie behalten wir die bisherigen Vergleiche (bei gleicher zweiter Ziffer) in Erinnerung?

1. Bestimme die  $b$ -äre Darstellung für alle Zahlen:

$$A[i] = \sum_{k=0}^L z_{i,k} \cdot b^k : \quad z_{i,k} \text{ ist die } k\text{te Ziffer von } A[i].$$

2. for (k=0; k ≤ L; k++)

// Die **Verteilphase** beginnt.

{ for (i=1; i ≤ n, i++)

    Füge  $A[i]$  in die **Schlange** mit Nummer  $z_{i,k}$  ein.

// Die **Sammelphase** beginnt. (Ist die Phase notwendig?)

for (s=0; s ≤ b, s++)

    Entleere die Schlange mit Nummer s in das Array A. }

- Bevor die  $k$ te Ziffer untersucht wird, möge  $A[i]$  vor  $A[j]$  stehen.
- Dann steht  $A[i]$  vor  $A[j]$  nach Untersuchung der  $k$ ten Ziffer, solange  $z_{i,k} \leq z_{j,k}$ . Warum? (Animation)

Ein Sortierverfahren heißt **stabil**, wenn es die Reihenfolge von Elementen mit gleichem Schlüssel bewahrt.

Wird z.B. eine nach Vornamen geordnete Namensliste stabil nach den Nachnamen sortiert, so erhält man eine Liste, in der Personen mit gleichem Nachnamen nach Vornamen sortiert sind.

- Ist Radixsort ein stabiles Sortierverfahren?
- Welche Basis  $b$  sollte man wählen?
- Warum führt  $b < n$  auf keine wesentlich bessere Laufzeit als  $b = n$ ?

- Radixsort sortiert  $n$  Schlüssel aus der Menge  $\{0, \dots, b^L - 1\}$  in Zeit  $O(L \cdot (n + b))$ .
- Welche Basis  $b$  sollte gewählt werden? Wähle  $b = n$ .
  - ▶ Jede Verteil- und Sammelphase läuft in Zeit  $O(n)$ .
  - ▶ Wenn alle  $n$  Schlüssel natürliche Zahlen kleiner als  $n^L$  sind, dann sortiert Radixsort in Zeit  $O(n \cdot L)$ .
  - ▶ Selbst  $n$  Schlüssel, die nur durch  $n^2$  beschränkt sind, werden in Linearzeit sortiert!
- Radixsort ist ein stabiles Sortierverfahren.

Wie sollte die Basis  $b$  gewählt werden, wenn  $n$  Zahlen aus dem Bereich  $\{0, \dots, \sqrt{n} - 1\}$  sortiert werden sollen?

- (1)  $b = 2$ .
- (2)  $b = \log n$ .
- (3)  $b = \sqrt{n}$ .
- (4)  $b = n$ .
- (5)  $b = n^2$ .
- (6) ist egal.

Auflösung: (3)  $b = \sqrt{n}$

# Sample Sort

$p$  Rechner sind durch ein Kommunikationsnetzwerk miteinander verbunden. Zu den (MPI-)Kommunikationsfunktionen gehören:

- ▶ **Send** und **Receive**: Point-to-Point Kommunikation zwischen einem Sender und einem Empfänger.
- ▶ **Broadcast**: Ein Sender schickt eine Nachricht an alle Rechner.
- ▶ und **personalisierter Broadcast**: Ein Sender schickt individualisierte Nachrichten an alle Rechner.

Was ist zu tun?

*Eingabe:* Der *ite* Rechner erhält das *ite* Intervall der *n* Schlüssel.

*Aufgabe:* Die Rechner arbeiten parallel, um alle Schlüssel zu sortieren. Der *ite* Rechner soll das *ite* Intervall der sortierten Folge ausgeben.

# Eine parallele Variante von Quicksort

- Quicksort ist schon fast ein paralleler Algorithmus:
  - ▶ die Folge der Schlüssel, die kleiner als das Pivotelement sind, und die Folge der Schlüssel, die größer als das Pivotelement sind, können unabhängig voneinander sortiert werden.
  - ▶ Allerdings können wir nur zwei Rechner beschäftigen.
- Stattdessen, wähle ein „Sample“  $S$  von  $p - 1$  Pivotelementen.
  - ▶ Jeder Rechner partitioniert seine Schlüssel gemäß  $S$  in  $p$  Intervalle,
  - ▶ verschickt  $p - 1$  Intervalle mit personalisiertem Broadcast
  - ▶ und sortiert die erhaltenen und das verbliebene Intervall.
- Berechnung der Stichprobe  $S$ :
  - ▶ Jeder Rechner sortiert seine  $\frac{n}{p}$  Schlüssel und sendet die  $p$  Schlüssel in den Positionen  $i \cdot \frac{n}{p^2}$  (für  $i = 0, \dots, p - 1$ ) an Rechner 1.
  - ▶ Rechner 1 sortiert die  $p^2$  erhaltenen Schlüssel und „broadcastet“ die Schlüssel in den Positionen  $i \cdot p$  (für  $i = 1, \dots, p - 1$ ) als Stichprobe  $S$ .
  - ▶ Wieviele Schlüssel befinden sich zwischen zwei aufeinanderfolgenden Schlüsseln der Stichprobe?

Wieviele Schlüssel des Gesamtproblems befinden sich maximal zwischen zwei aufeinanderfolgenden Schlüsseln der Stichprobe?

- (1)  $\Theta(p)$
- (2)  $\Theta(n/p)$
- (3)  $\Theta(n/p \cdot \log n)$
- (4)  $\Theta(n)$
- (5) Ohje ...

Auflösung:

# Sample Sort

- (1) Jeder Rechner sortiert seine  $\frac{n}{p}$  Schlüssel und sendet eine Stichprobe der Größe  $p$  an Rechner 1. // Zeit  $O(\frac{n}{p} \log_2 \frac{n}{p})$ .
- (2) Rechner 1 sortiert die erhaltenen  $(p - 1) \cdot p$  Schlüssel zusammen mit den eigenen  $p$  Schlüsseln und versendet eine endgültige Stichprobe  $S$  der Größe  $p - 1$  per Broadcast. // Zeit  $O(p^2 \log_2 p^2)$ .
- (3) Jeder Rechner partitioniert seine Schlüssel in die  $p$  durch  $S$  definierten Intervalle  $I_1 = ] - \infty, s_1[$ ,  $I_2 = [s_1, s_2[$ ,  $\dots$ ,  $I_p = [s_{p-1}, \infty[$ . Dann werden die Schlüssel aus dem Intervall  $I_j$  an Rechner  $j$  mit personalisiertem Broadcast weitergeleitet. // Zeit  $O(\frac{n}{p} \cdot \log_2 p)$ .
- (4) Jeder Rechner **mischt** seine  $p$  erhaltenen sortierten Folgen. // Zeit ?

# Sample Sort: Die Laufzeit

Wenn man die Kommunikationskosten **NICHT** zählt, ist die Zeit durch

$$\begin{aligned} & \frac{n}{p} \log_2 \frac{n}{p} + p^2 \log_2 p^2 + \frac{n}{p} \cdot \log_2 p + ? \\ \leq & 2 \frac{n}{p} \log_2 n + p^2 \log_2 p^2 + ? \end{aligned}$$

asymptotisch beschränkt. Wenn  $p^2 \leq \frac{n}{p}$ , also wenn  $p \leq n^{1/3}$ , dann ist die Laufzeit höchstens

$$O\left(\frac{n}{p} \log_2 n + ?\right).$$

Eine perfekte Parallelisierung:

Die sequentielle Laufzeit wird durch den Einsatz von  $p$  Prozessoren um den Faktor  $\Omega(p)$  gesenkt – falls  $? = O\left(\frac{n}{p} \log_2 n\right)$ .

# Sortieren: Zusammenfassung

- Quicksort:

- ▶ Ein schnelles in place Sortierverfahren. Quicksort ist ideal, wenn alle Daten in den Hauptspeicher passen.
- ▶ Die zufällige Pivotwahl garantiert, dass **jede** Folge von  $n$  Zahlen in **erwarteter Zeit**  $O(n \cdot \log_2 n)$  sortiert wird.
- ▶ Eine Quicksort-Variante löst das **Auswahlproblem** in Zeit  $O(n)$ .

- Mergesort:

- ▶ Sortiert jede Folge von  $n$  Zahlen in **worst case Zeit**  $O(n \cdot \log_2 n)$ .
- ▶ Eine nicht-rekursive Variante sortiert  $n$  auf einem Externspeicher gespeicherte Zahlen mit höchstens  $O(\frac{n}{B} \log_{\frac{M}{B}} \frac{n}{M})$  **Speicherzugriffen**, solange  $B$  Zahlen in einem „Schwung“ vom Externspeicher in den Hauptspeicher der Größe  $M$  gebracht werden können.

- Jedes **vergleichsorientierte Sortierverfahren** benötigt **mindestens**  $\Omega(n \cdot \log_2 n)$  Vergleiche, aber
- **Radixsort** sortiert  $n$  Zahlen aus der Menge  $\{0, \dots, n^L - 1\}$  in Zeit  $O(n \cdot L)$  ohne irgendeinen Vergleich auszuführen.

### Suche in einem Array

*Eingabe:* Ein Array  $A$  mit  $n$  Schlüsseln und ein Schlüssel  $x$ .

*Frage:* Kommt  $x$  in  $A$  vor?

- Wenn  $A$  nicht sortiert ist:
  - ▶ Wir müssen im schlimmsten Fall alle  $n$  Schlüssel von  $A$  inspizieren.
  - ▶  $\Rightarrow$ : Laufzeit  $O(n)$ .
- Wenn  $A$  sortiert ist:
  - ▶ Suche  $x$  mit **Binärsuche!**
  - ▶  $\Rightarrow$ : Laufzeit  $O(\log_2 n)$ .

Wer hat bezahlt?

*Eingabe:* Eine Liste  $A$  von  $n$  ausgestellten Rechnungen sowie eine Liste  $B$  von  $m < n$  bezahlten Rechnungen.

*Aufgabe:* Bestimme die Liste  $C$  der nicht bezahlten Rechnungen.

- **Naiver Ansatz:** Durchlaufe  $B$  und vermerke für jede bezahlte Rechnung in  $A$ , dass bezahlt wurde.
  - ▶ Für jede der  $m$  bezahlten Rechnungen sind bis zu  $n$  Operationen notwendig.  $\Rightarrow$   $\text{Zeit} = O(m \cdot n)$ .
- **Schneller:** Sortiere die Liste  $A$ . Dann durchlaufe  $B$  und vermerke für jede bezahlte Rechnung in  $A$ , dass bezahlt wurde.
  - ▶  $\Rightarrow \text{Zeit} = O(n \cdot \log_2 n + m \cdot \log_2 n)$ .
- **Noch schneller:** Sortierte die Liste  $B$ . Dann durchlaufe  $A$  und vermerke, ob Rechnung bezahlt.
  - ▶  $\Rightarrow \text{Zeit} = O(m \cdot \log_2 m + n \cdot \log_2 m)$ .

Wann sind alle da?

*Eingabe:* Eine Liste von genehmigten Urlauben der Form  
(1. Urlaubstag, 1. Arbeitstag nach dem Urlaub).

*Aufgabe:* Bestimme zu einem Stichtag  $t$  den frühestmöglichen Termin *nach*  $t$ , zu dem kein Mitarbeiter im Urlaub ist.

- Sortiere die Urlaube nach dem ersten Urlaubstag,
- Durchlaufe die sortierten Urlaube und erinnere dich jeweils an den gegenwärtig möglichen ersten Arbeitstag  $T \geq t$ .
- Der früheste Termin  $T$  ist gefunden, falls  $T$  vor dem nächsten ersten Urlaubstag liegt.
- Zeit =  $O(n \cdot \log_2 n)$  für  $n$  Urlaube. ◀