

# Algorithmen 1

Sortieren: Mergesort, Quicksort, untere Schranke



# Anmerkung: untere Laufzeitschranken

## Der Algorithmus benötigt $\Omega(n^2)$ Schritte – Was bedeutet das?

- Interpretation 1: auf allen Eingaben ist die Laufzeit mindestens quadratisch
- Interpretation 2: es gibt Eingaben, sodass die Laufzeit mindestens quadratisch ist

## Anmerkung: untere Laufzeitschranken

### Der Algorithmus benötigt $\Omega(n^2)$ Schritte – Was bedeutet das?

- Interpretation 1: auf allen Eingaben ist die Laufzeit mindestens quadratisch
- Interpretation 2: es gibt Eingaben, sodass die Laufzeit mindestens quadratisch ist

### Was gilt für die Vorlesung?

- außer explizit angegeben sprechen wir immer über den Worst Case
- also: Interpretation 2

## Anmerkung: untere Laufzeitschranken

### Der Algorithmus benötigt $\Omega(n^2)$ Schritte – Was bedeutet das?

- Interpretation 1: auf allen Eingaben ist die Laufzeit mindestens quadratisch
- Interpretation 2: es gibt Eingaben, sodass die Laufzeit mindestens quadratisch ist

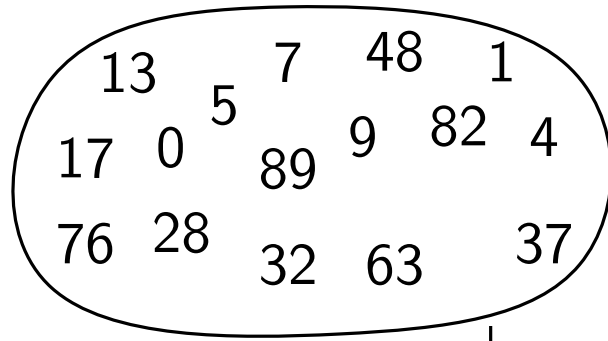
### Was gilt für die Vorlesung?

- außer explizit angegeben sprechen wir immer über den Worst Case
- also: Interpretation 2

### Warum machen wir das so?

- Interpretation 1 betrachtet den Best Case → der ist selten relevant
- Interpretation 2 nützlich in verschiedenen Situationen:
  - „jeder Algo hat Laufzeit  $\Omega(n^2)$ “ → es gibt keinen sub-quadratischen Algo
  - „ein konkreter Algo hat Laufzeit  $\Omega(n^2)$  und  $O(n^3)$ “ → die Laufzeit ist im Worst Case zwischen quadratisch und kubisch

# Sortieren



## Gegeben

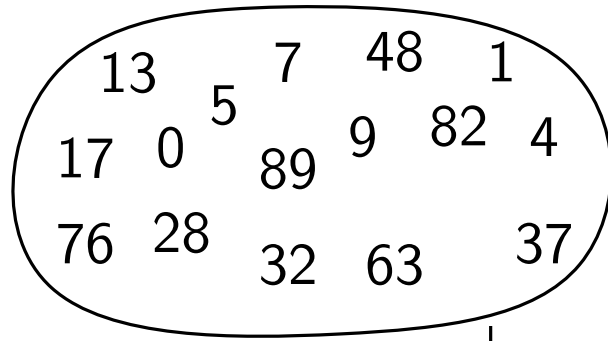
- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

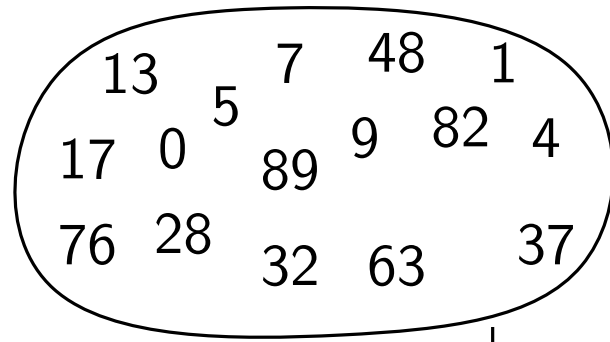
- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟶  $\langle 0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89 \rangle$

## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

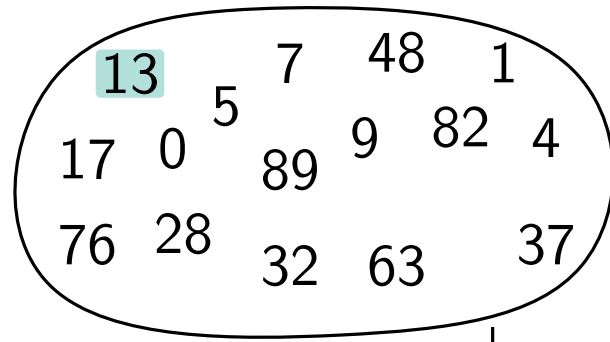
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨⟩

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

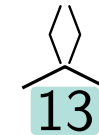
- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

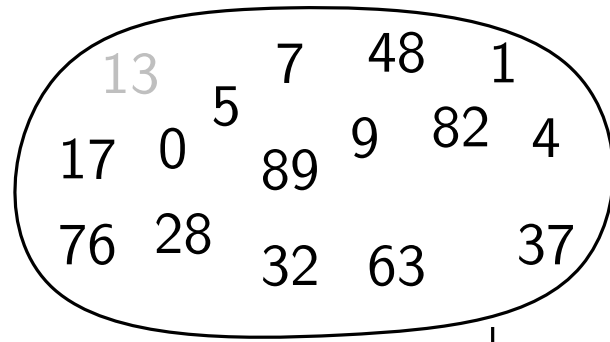
- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:





# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

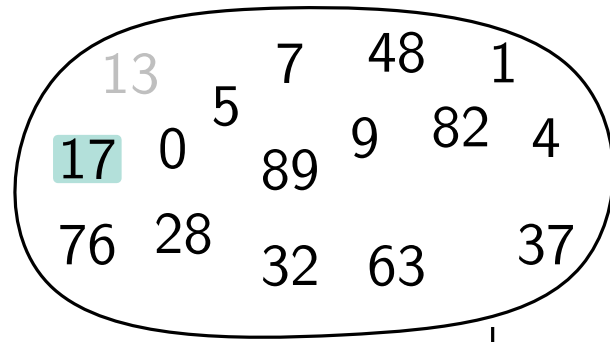
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨13⟩

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

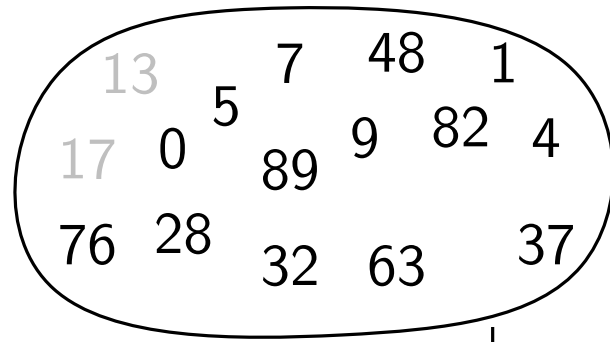
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨13⟩  
 17

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

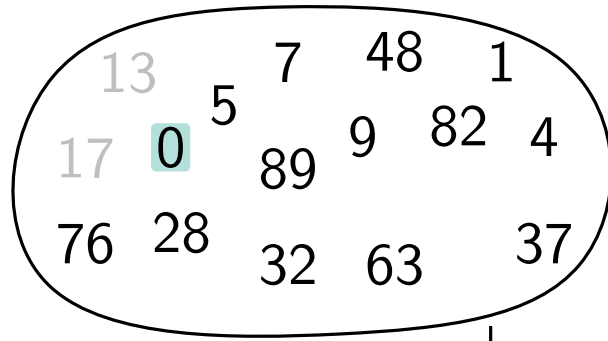
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨13, 17⟩

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

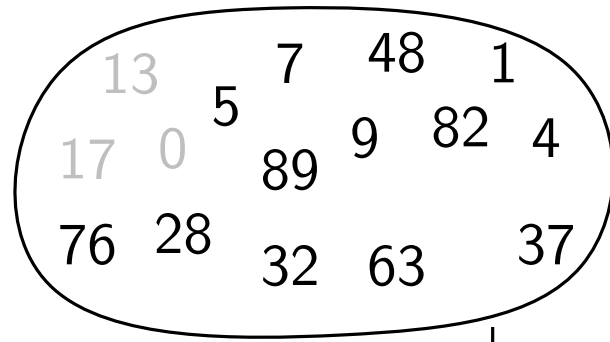
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨13, 17⟩  
 0

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

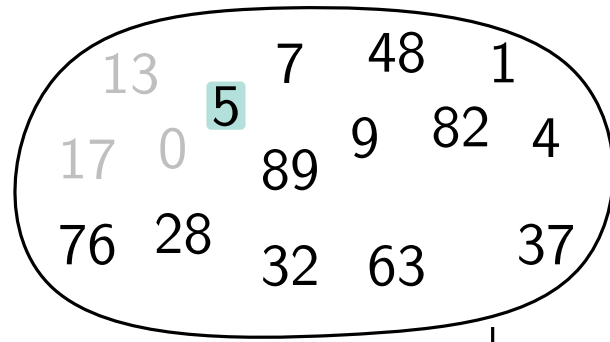
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 13, 17⟩

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

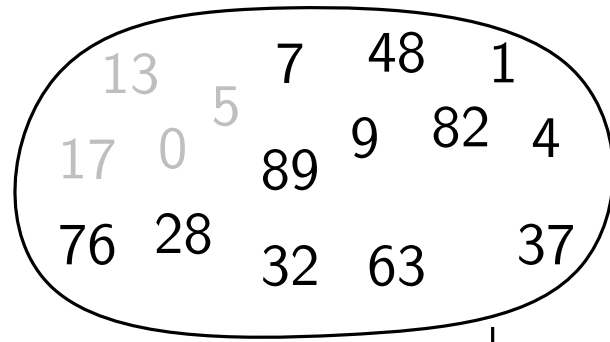
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 13, 17⟩  
 5

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

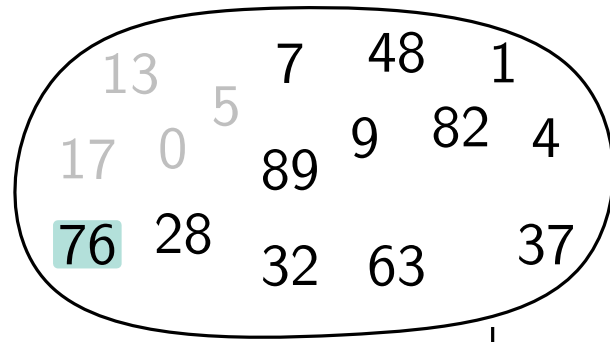
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17⟩

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

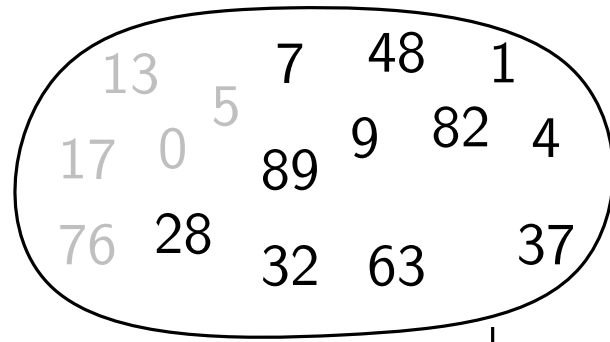
- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17⟩  
76



# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

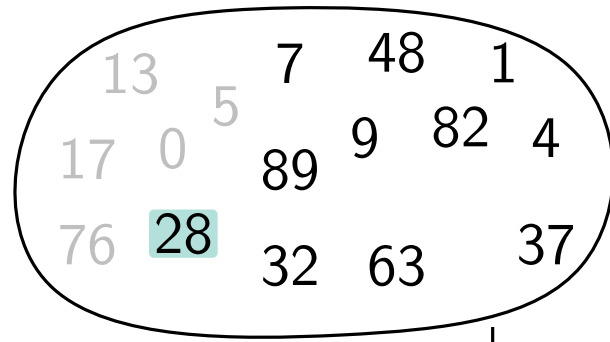
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 76⟩

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

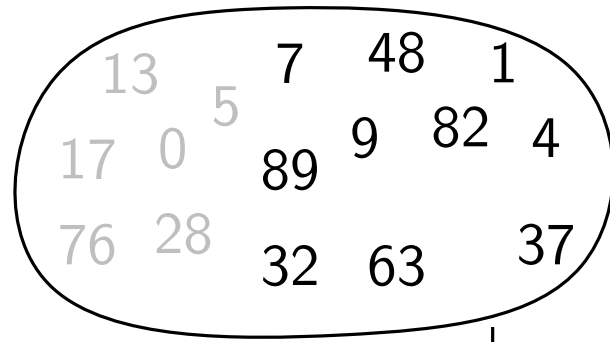
- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 76⟩

28

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

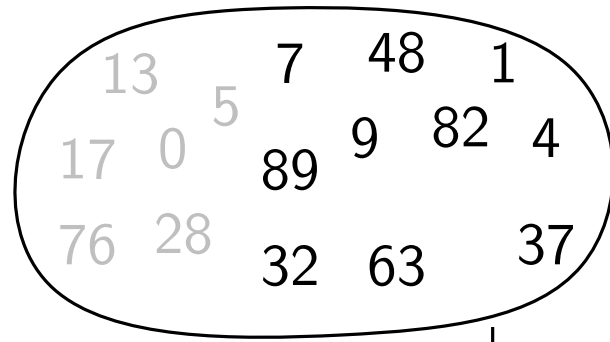
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 28, 76⟩

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

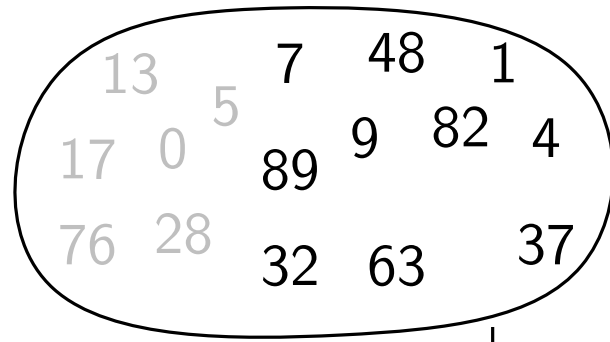
## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert
- Bearbeitung des  $i$ ten Elements:
  - suchen in Folge der Länge  $i - 1$
  - einfügen in Folge der Länge  $i - 1$

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 28, 76⟩

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

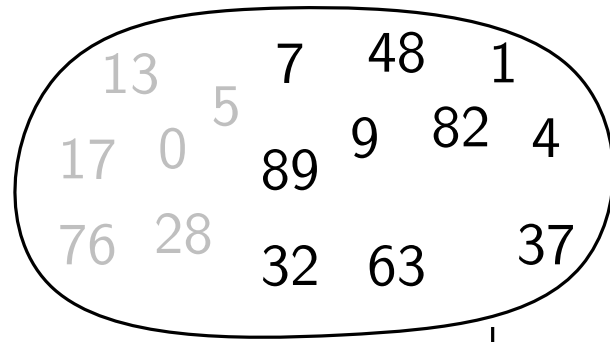
- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert
- Bearbeitung des  $i$ ten Elements:

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 28, 76⟩

- |                                       |                           |
|---------------------------------------|---------------------------|
| ■ suchen in Folge der Länge $i - 1$   | binäre Suche: $O(\log n)$ |
| ■ einfügen in Folge der Länge $i - 1$ | einfügen: $O(1)$          |

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

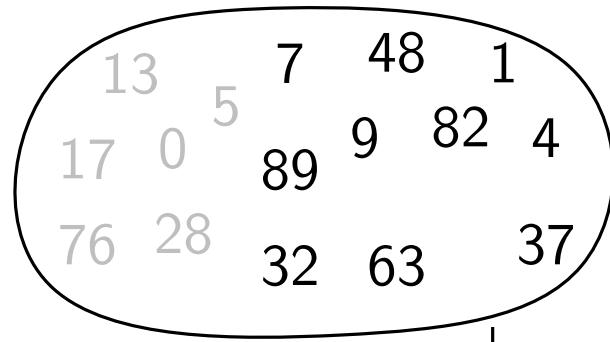
- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert
- Bearbeitung des  $i$ ten Elements:

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 28, 76⟩

- |                                       |                           |   |
|---------------------------------------|---------------------------|---|
| ■ suchen in Folge der Länge $i - 1$   | binäre Suche: $O(\log n)$ | } $O(\log n)$ pro Element<br>$\Rightarrow O(n \log n)$ gesamt |
| ■ einfügen in Folge der Länge $i - 1$ | einfügen: $O(1)$          |   |

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert
- Bearbeitung des  $i$ ten Elements:
  - suchen in Folge der Länge  $i - 1$
  - einfügen in Folge der Länge  $i - 1$

bisher sortierte Teilfolge:

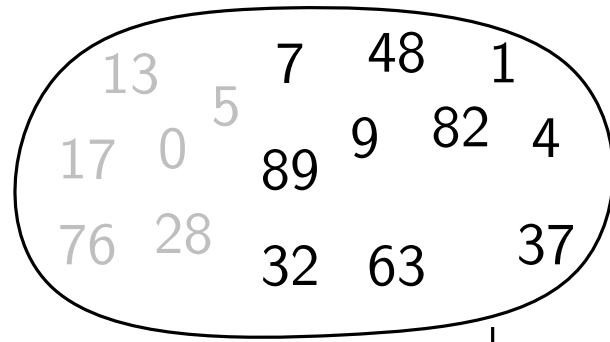
⟨0, 5, 13, 17, 28, 76⟩

### für Arrays (random access)

binäre Suche:  $O(\log n)$  }  $O(\log n)$  pro Element  
 einfügen:  $O(1)$  }  $\Rightarrow O(n \log n)$  gesamt

### für Listen

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert
- Bearbeitung des  $i$ ten Elements:
  - suchen in Folge der Länge  $i - 1$
  - einfügen in Folge der Länge  $i - 1$

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 28, 76⟩

## für Arrays (random access)

binäre Suche:  $O(\log n)$  }  $O(\log n)$  pro Element  
 einfügen:  $O(1)$  }  $\Rightarrow O(n \log n)$  gesamt

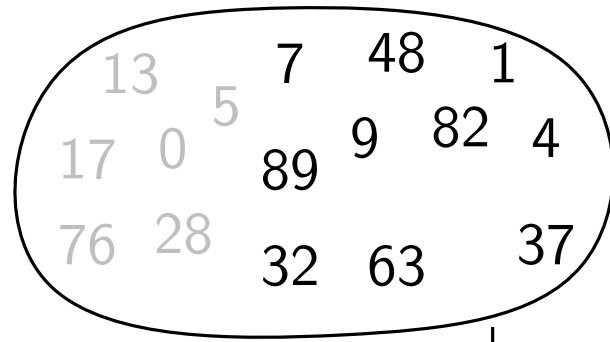
## für Listen

## Problem

- wir kennen noch keine Datenstruktur, mit der wir schnell suchen **und** einfügen können



# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

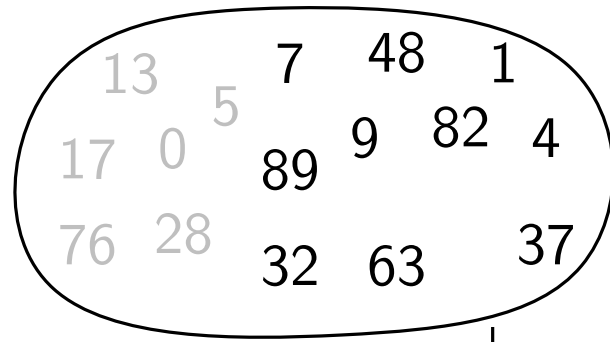
- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert
- Bearbeitung des  $i$ ten Elements:

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 28, 76⟩

	Liste	Array
■ suchen in Folge der Länge $i - 1$	$\Theta(i)$	$\Theta(\log i)$
■ einfügen in Folge der Länge $i - 1$	$\Theta(1)$	$\Theta(i)$

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert
- Bearbeitung des  $i$ ten Elements:

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 28, 76⟩

- suchen in Folge der Länge  $i - 1$
- einfügen in Folge der Länge  $i - 1$

### Liste

### Array

$\Theta(i)$

$\Theta(\log i)$

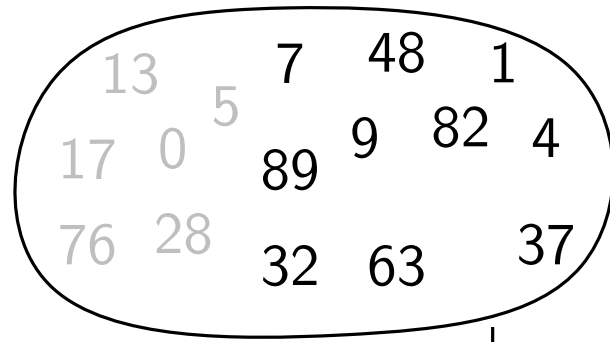
$\Theta(1)$

$\Theta(i)$

Kosten in Schritt  $i$ :  $\Theta(i)$

$\Theta(i)$

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert
- Bearbeitung des  $i$ ten Elements:

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 28, 76⟩

- suchen in Folge der Länge  $i - 1$
- einfügen in Folge der Länge  $i - 1$

### Liste

### Array

$\Theta(i)$

$\Theta(\log i)$

$\Theta(1)$

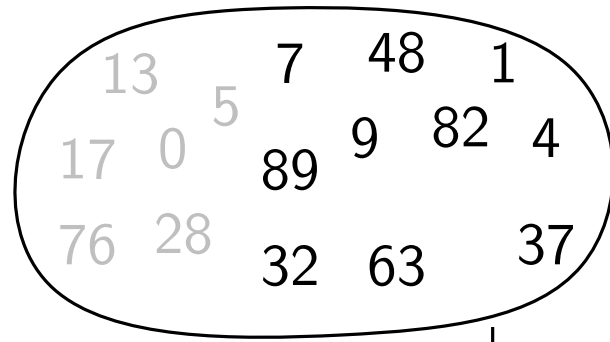
$\Theta(i)$

Kosten in Schritt  $i$ :  $\Theta(i)$

$\Theta(i)$

- Laufzeit:  $\sum_{i=1}^n \Theta(i) = \Theta(n^2)$

# Sortieren



## Gegeben

- $n$  Elemente aus einer geordneten Menge (z.B. Zahlen)

## Gesucht

- sortierte Folge dieser Elemente (z.B. als Array oder Liste)

⟨0, 1, 4, 5, 7, 9, 13, 17, 28, 32, 37, 48, 63, 76, 82, 89⟩

## Insertion Sort

- füge Elemente nach und nach ein
- halte Folge dabei sortiert
- Bearbeitung des  $i$ ten Elements:

bisher sortierte Teilfolge:

⟨0, 5, 13, 17, 28, 76⟩

- suchen in Folge der Länge  $i - 1$
- einfügen in Folge der Länge  $i - 1$

### Liste

### Array

$\Theta(i)$

$\Theta(\log i)$

$\Theta(1)$

$\Theta(i)$

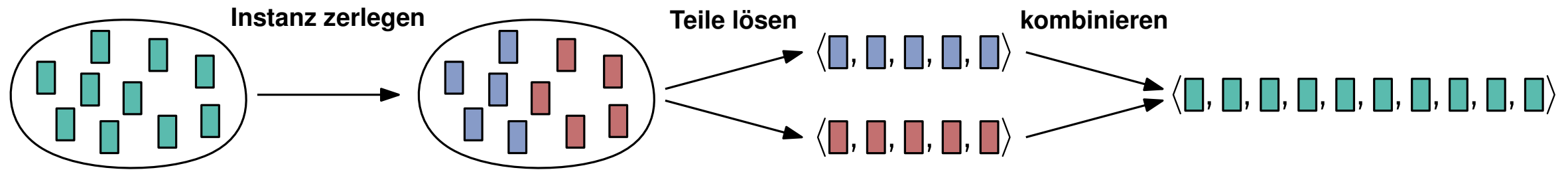
Kosten in Schritt  $i$ :  $\Theta(i)$

$\Theta(i)$

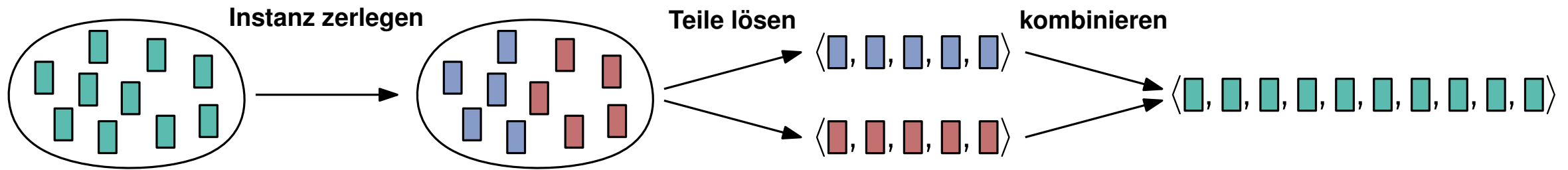
- Laufzeit:  $\sum_{i=1}^n \Theta(i) = \Theta(n^2)$

**heute:** zwei andere Algorithmen mit  $\Theta(n \log n)$  Laufzeit

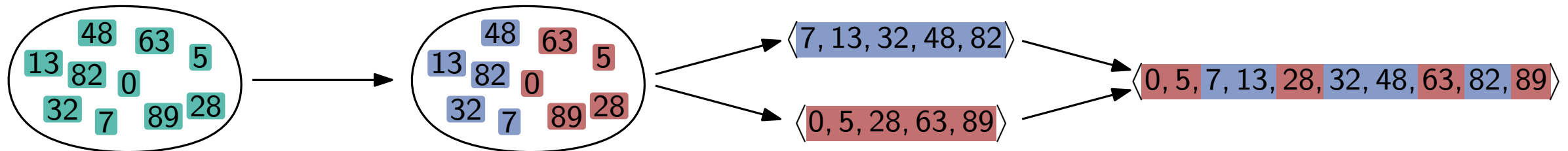
# Sortieren mittels Teile und Herrsche



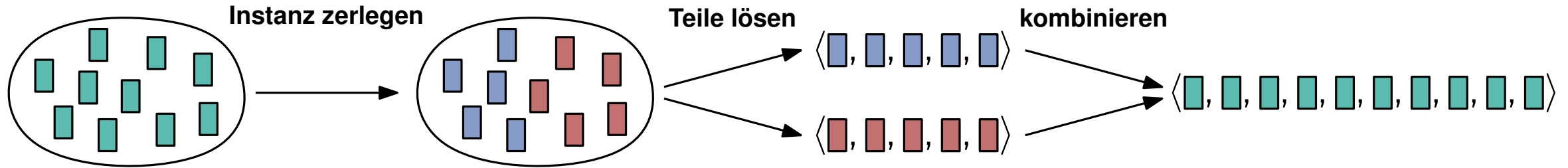
# Sortieren mittels Teile und Herrsche



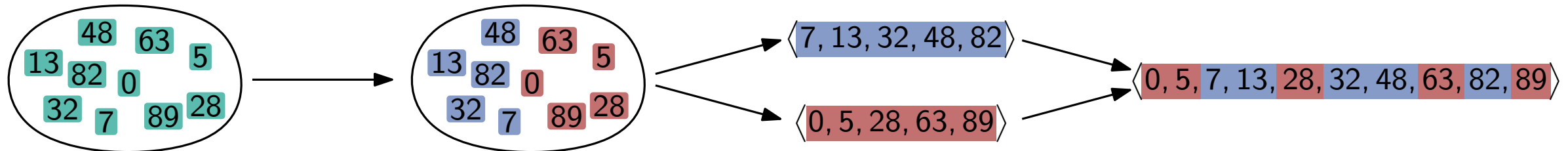
## Mergesort: arbeite beim Zusammenfügen



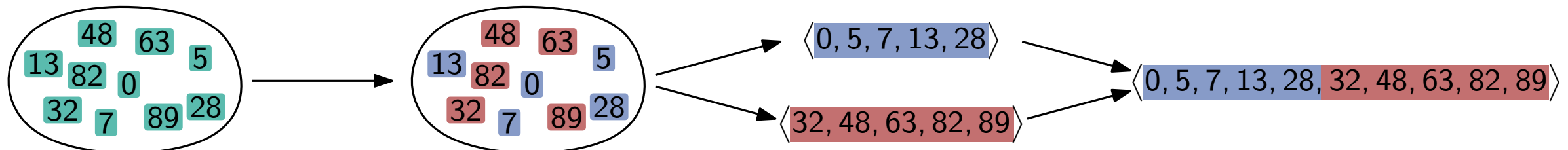
# Sortieren mittels Teile und Herrsche



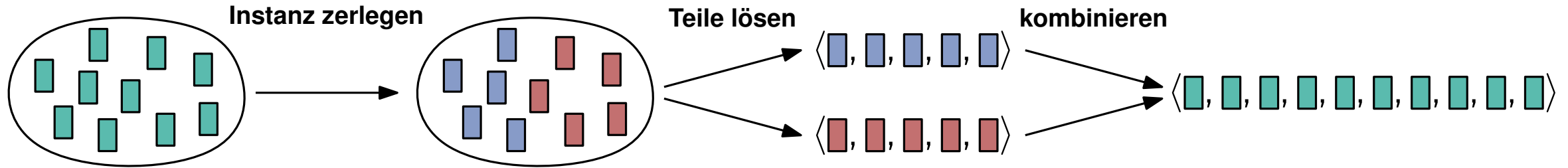
## Mergesort: arbeite beim Zusammenfügen



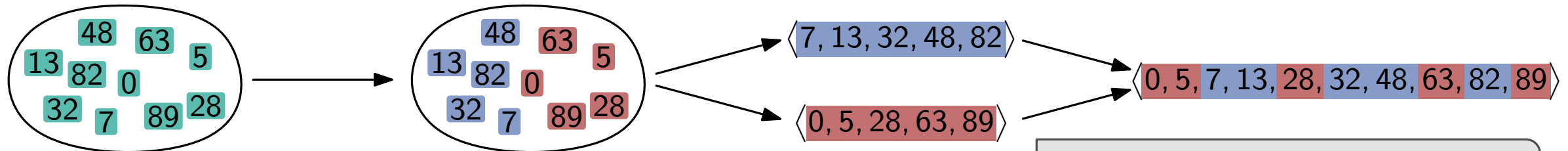
## Quicksort: arbeite beim Zerlegen



# Sortieren mittels Teile und Herrsche



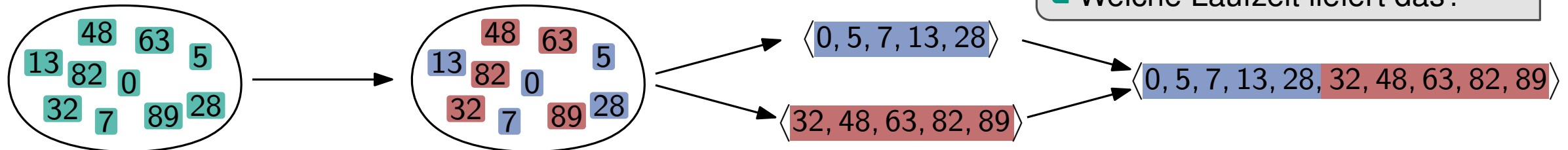
## Mergesort: arbeite beim Zusammenfügen



**Zwei offene Fragen**

- Wie setzt man das im Detail um?
- Welche Laufzeit liefert das?

## Quicksort: arbeite beim Zerlegen





# Mergesort im Detail

**mergesort**(*Array A*)

13	48	82	7	32	63	89	0	28	5
----	----	----	---	----	----	----	---	----	---

*// base case: small array*

**if** *A.size()*  $\leq$  1 **then return** *A*

# Mergesort im Detail

**mergesort**(Array A)

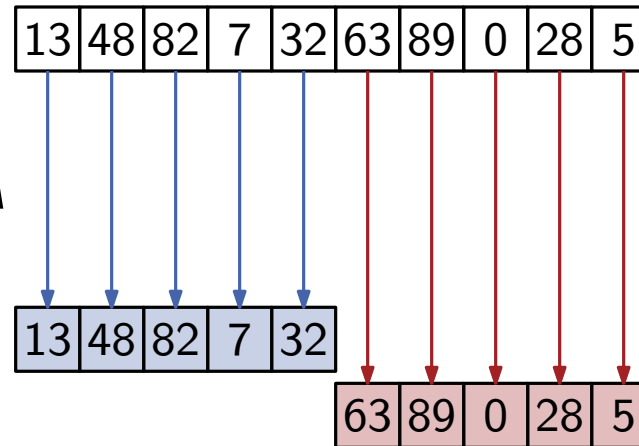
// base case: small array

**if** A.size() ≤ 1 **then return** A

// partition instance

B := first half of A

C := second half of A



# Mergesort im Detail

**mergesort**(Array A)

// base case: small array

**if** A.size()  $\leq$  1 **then return** A

// partition instance

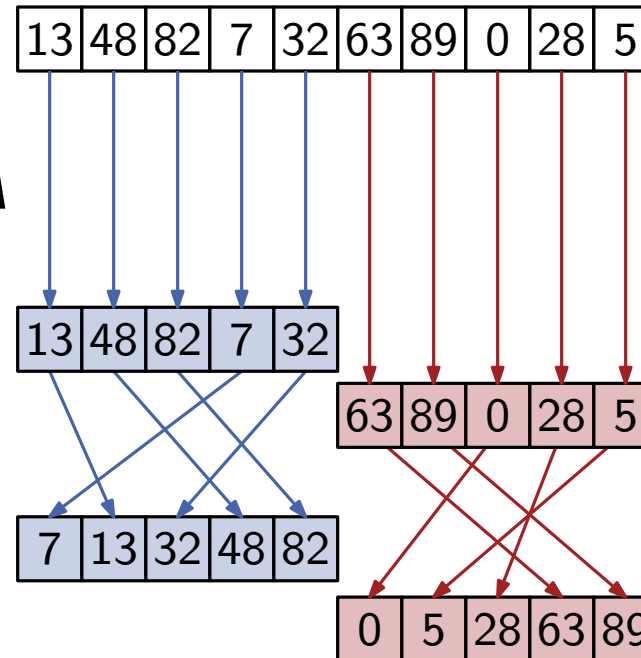
B := first half of A

C := second half of A

// solve parts

B := **mergesort**(B)

C := **mergesort**(C)

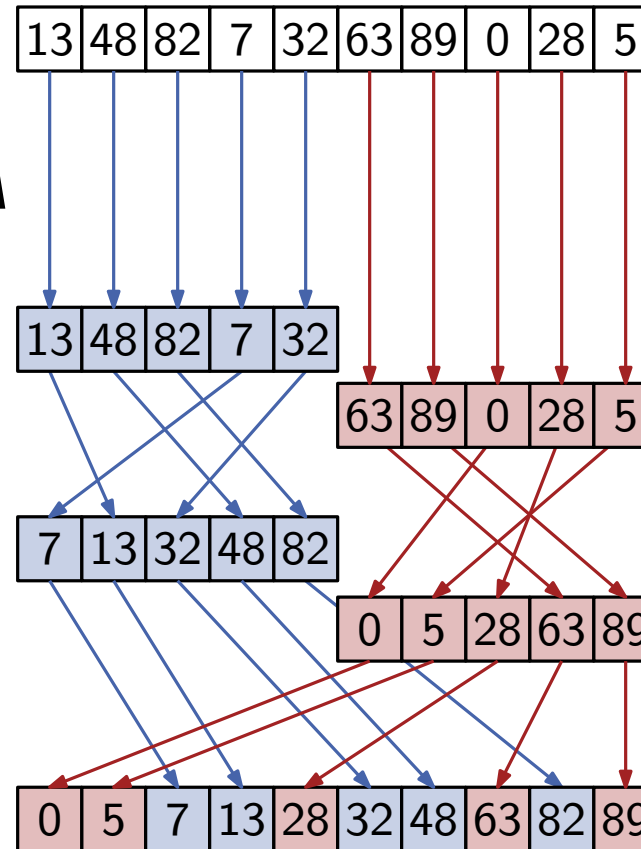


# Mergesort im Detail

**mergesort**(Array A)

```

// base case: small array
if A.size() ≤ 1 then return A
// partition instance
B := first half of A
C := second half of A
// solve parts
B := mergesort(B)
C := mergesort(C)
// combine solutions
return merge(B, C)
  
```



**merge**(Array B, Array C)

```

// input: sorted arrays B and C; output: B ∪ C in sorted order
  
```

# Mergesort im Detail

**mergesort**(Array A)

// base case: small array

**if** A.size() ≤ 1 **then return** A

// partition instance

B := first half of A

C := second half of A

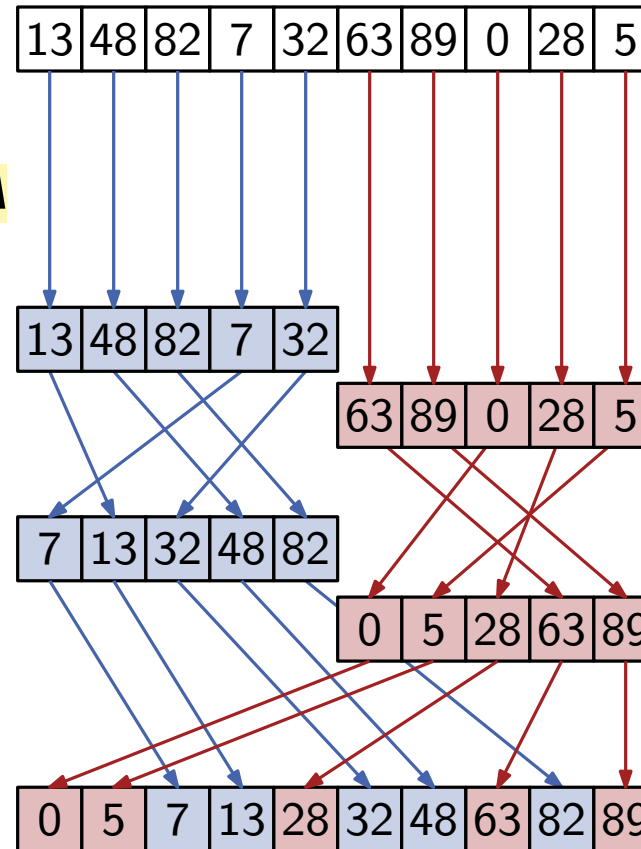
// solve parts

B := **mergesort**(B)

C := **mergesort**(C)

// combine solutions

**return merge**(B, C)



**Korrektheit**

■ Induktion über A.size()

■ Anfang: passt für A.size() ≤ 1

**merge**(Array B, Array C)

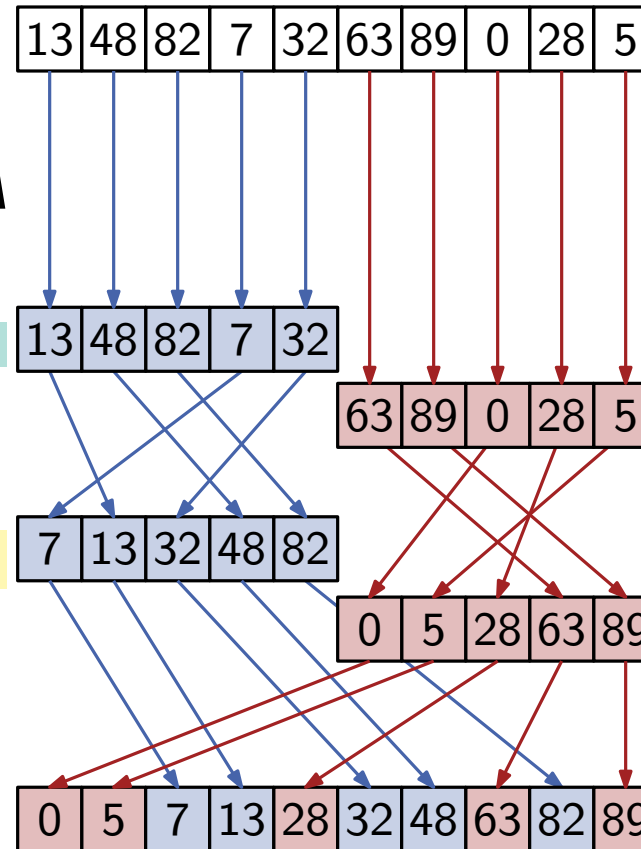
// **input:** sorted arrays B and C; **output:** B ∪ C in sorted order

# Mergesort im Detail

## mergesort(Array A)

```

// base case: small array
if A.size() ≤ 1 then return A
// partition instance
B := first half of A
C := second half of A
// solve parts
B := mergesort(B)
C := mergesort(C)
// combine solutions
return merge(B, C)
  
```



## Korrektheit

- Induktion über  $A.size()$
- Anfang: passt für  $A.size() \leq 1$
- Induktionsschritt:
  - $B.size() < A.size()$
  - Induktionsvoraussetzung  $\Rightarrow$  mergesort(B) sortiert B

## merge(Array B, Array C)

```

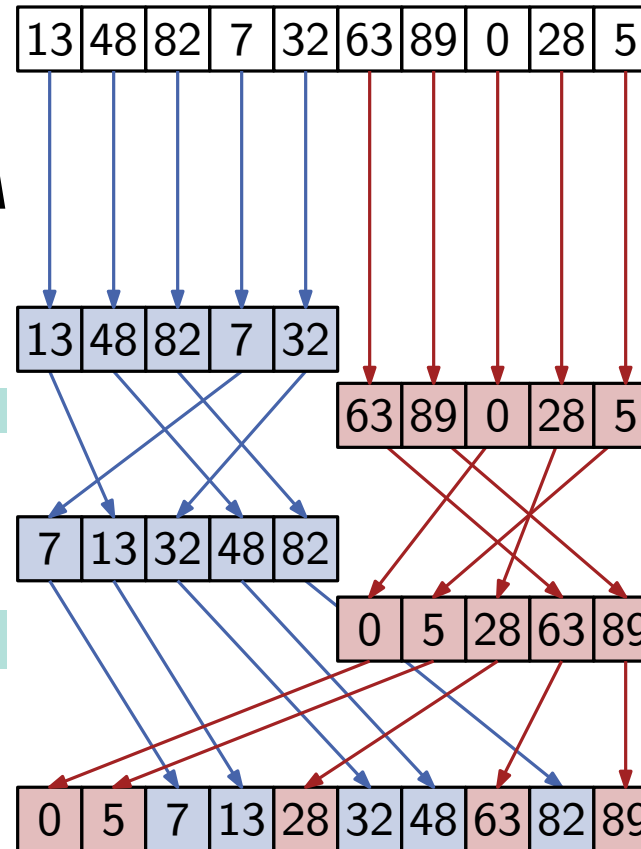
// input: sorted arrays B and C; output: B ∪ C in sorted order
  
```

# Mergesort im Detail

## mergesort(Array A)

```

// base case: small array
if A.size() ≤ 1 then return A
// partition instance
B := first half of A
C := second half of A
// solve parts
B := mergesort(B)
C := mergesort(C)
// combine solutions
return merge(B, C)
  
```



## Korrektheit

- Induktion über  $A.size()$
  - Anfang: passt für  $A.size() \leq 1$
  - Induktionsschritt:
    - $B.size() < A.size()$
    - Induktionsvoraussetzung  $\Rightarrow$  **mergesort(B)** sortiert B
- analog: **mergesort(C)** sortiert C

## merge(Array B, Array C)

```

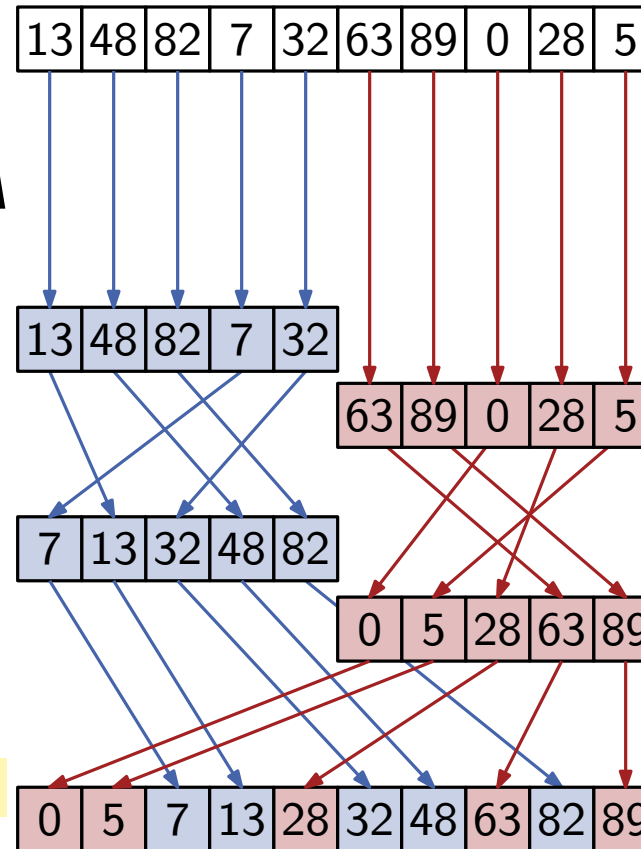
// input: sorted arrays B and C; output: B ∪ C in sorted order
  
```

# Mergesort im Detail

## mergesort(Array A)

```

// base case: small array
if A.size() ≤ 1 then return A
// partition instance
B := first half of A
C := second half of A
// solve parts
B := mergesort(B)
C := mergesort(C)
// combine solutions
return merge(B, C)
  
```



## Korrektheit

- Induktion über  $A.size()$
- Anfang: passt für  $A.size() \leq 1$
- Induktionsschritt:
  - $B.size() < A.size()$
  - Induktionsvoraussetzung  $\Rightarrow$  **mergesort**(B) sortiert B
  - analog: **mergesort**(C) sortiert C
- daher: **merge**(B, C) liefert A in sortierter Form  
(vorausgesetzt **merge** ist korrekt)

## merge(Array B, Array C)

```

// input: sorted arrays B and C; output: B ∪ C in sorted order
  
```



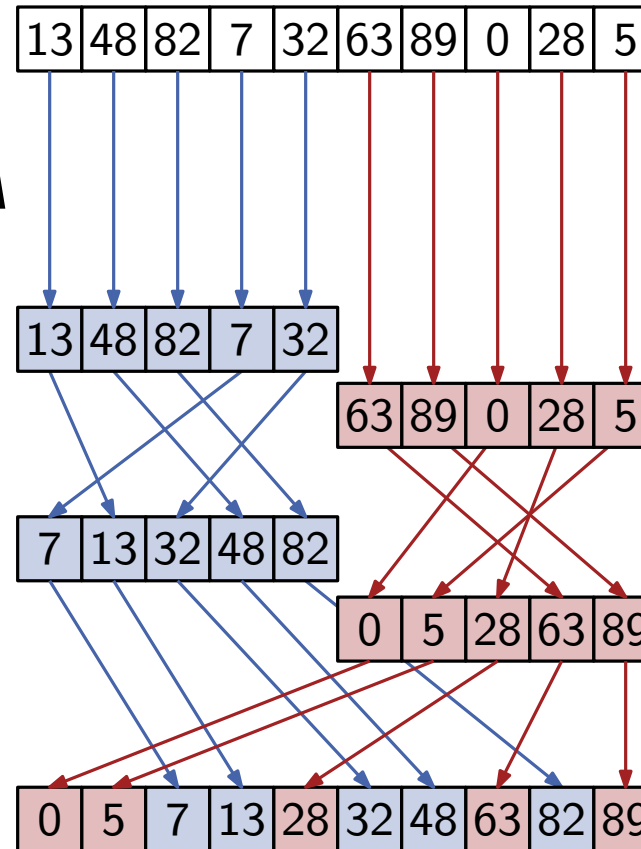
# Mergesort im Detail

## mergesort(Array A)

```

// base case: small array
if A.size() ≤ 1 then return A
// partition instance
B := first half of A
C := second half of A
// solve parts
B := mergesort(B)
C := mergesort(C)
// combine solutions
return merge(B, C)

```



## Korrektheit

- Induktion über  $A.size()$
- Anfang: passt für  $A.size() \leq 1$
- Induktionsschritt:
  - $B.size() < A.size()$
  - Induktionsvoraussetzung  $\Rightarrow$  **mergesort**( $B$ ) sortiert  $B$
  - analog: **mergesort**( $C$ ) sortiert  $C$
  - daher: **merge**( $B, C$ ) liefert  $A$  in sortierter Form  
(vorausgesetzt **merge** ist korrekt)

## merge(Array B, Array C)

```

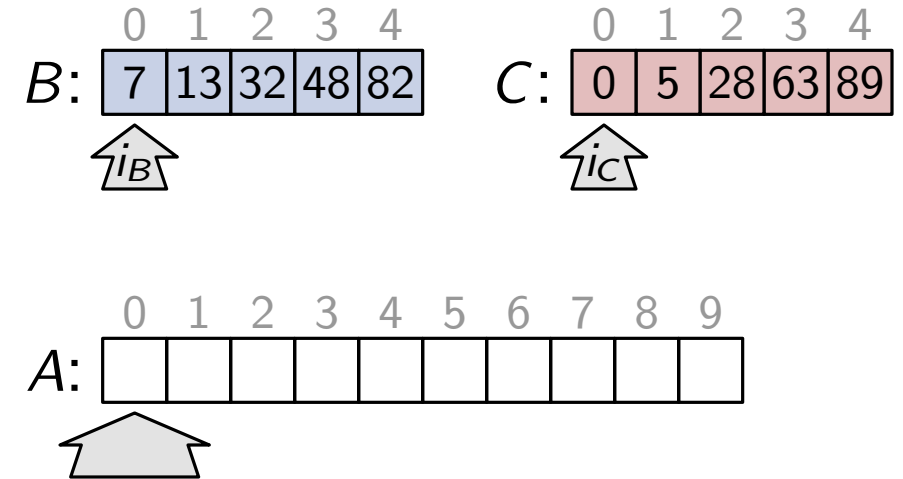
// input: sorted arrays B and C; output: B ∪ C in sorted order

```

# Wie funktioniert **merge**?

## Plan

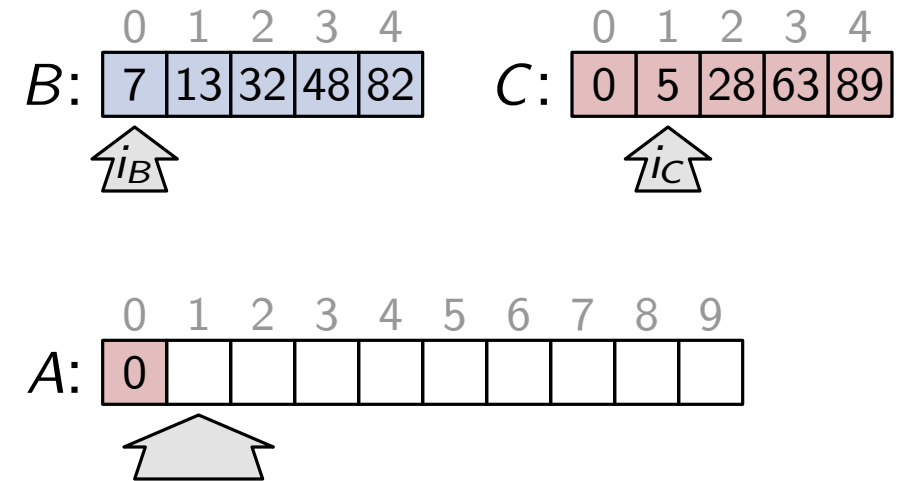
- erstelle neues Array  $A$  für das Ergebnis
- füge iterativ das kleinste noch nicht eingefügte Element in  $A$  ein
- für  $B, C$ : kenne Positionen  $i_B, i_C$  ab der die noch nicht eingefügten Elemente kommen



# Wie funktioniert **merge**?

## Plan

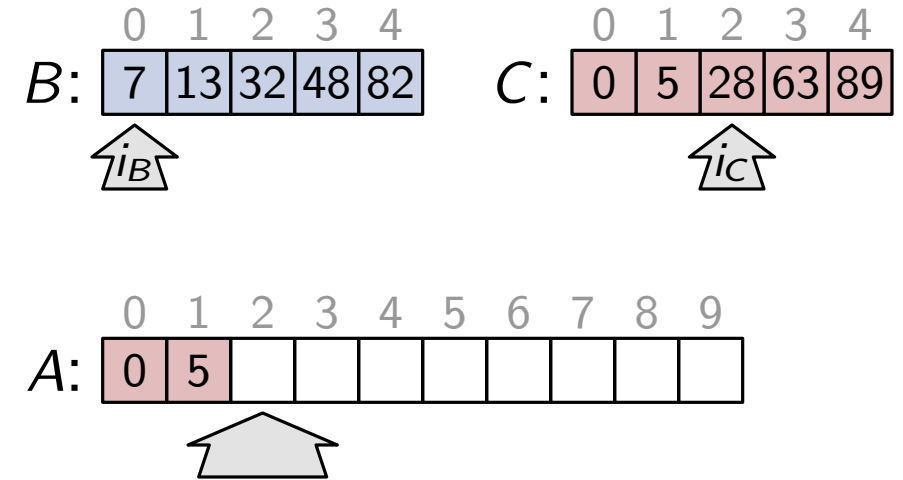
- erstelle neues Array  $A$  für das Ergebnis
- füge iterativ das kleinste noch nicht eingefügte Element in  $A$  ein
- für  $B, C$ : kenne Positionen  $i_B, i_C$  ab der die noch nicht eingefügten Elemente kommen



# Wie funktioniert **merge**?

## Plan

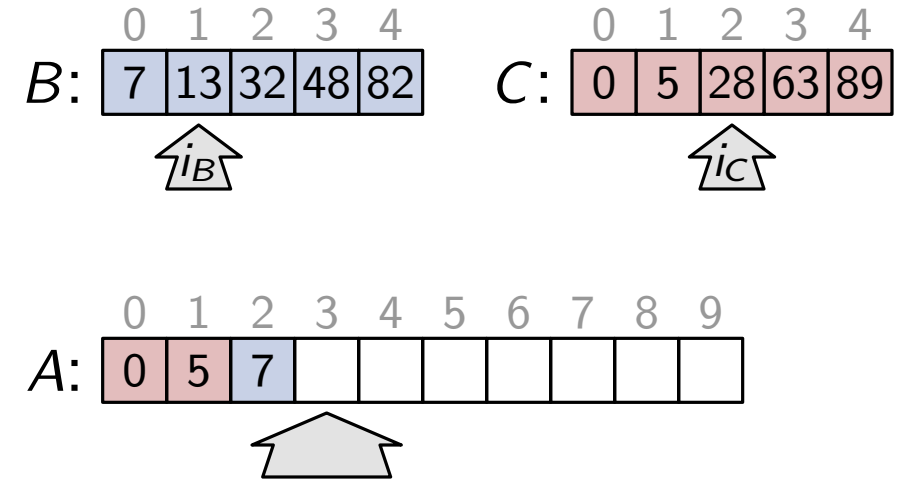
- erstelle neues Array  $A$  für das Ergebnis
- füge iterativ das kleinste noch nicht eingefügte Element in  $A$  ein
- für  $B, C$ : kenne Positionen  $i_B, i_C$  ab der die noch nicht eingefügten Elemente kommen



# Wie funktioniert **merge**?

## Plan

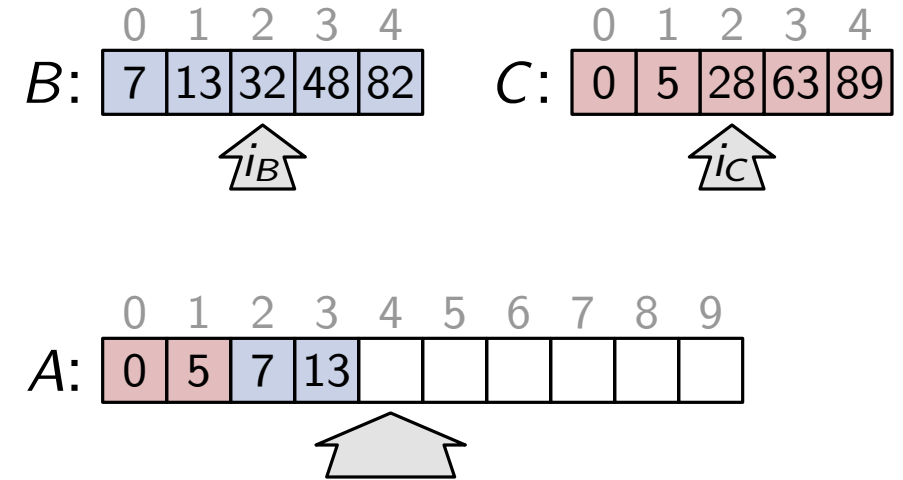
- erstelle neues Array  $A$  für das Ergebnis
- füge iterativ das kleinste noch nicht eingefügte Element in  $A$  ein
- für  $B, C$ : kenne Positionen  $i_B, i_C$  ab der die noch nicht eingefügten Elemente kommen



# Wie funktioniert **merge**?

## Plan

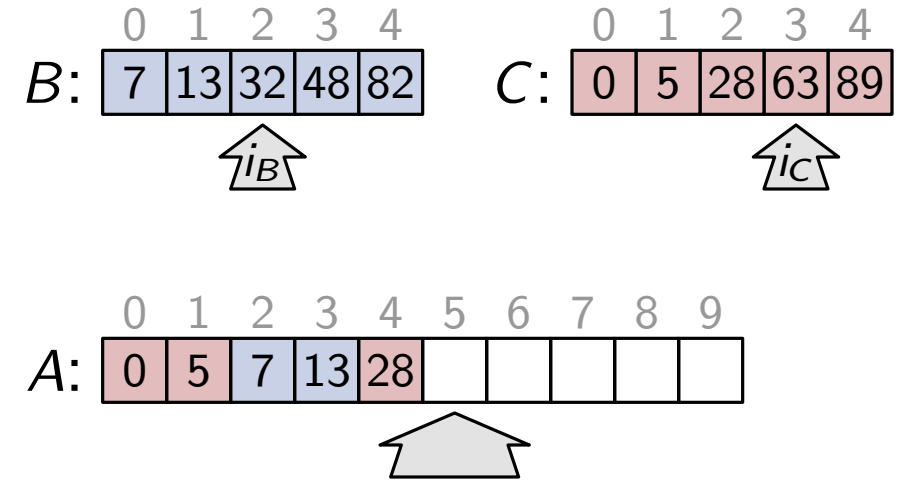
- erstelle neues Array  $A$  für das Ergebnis
- füge iterativ das kleinste noch nicht eingefügte Element in  $A$  ein
- für  $B, C$ : kenne Positionen  $i_B, i_C$  ab der die noch nicht eingefügten Elemente kommen



# Wie funktioniert **merge**?

## Plan

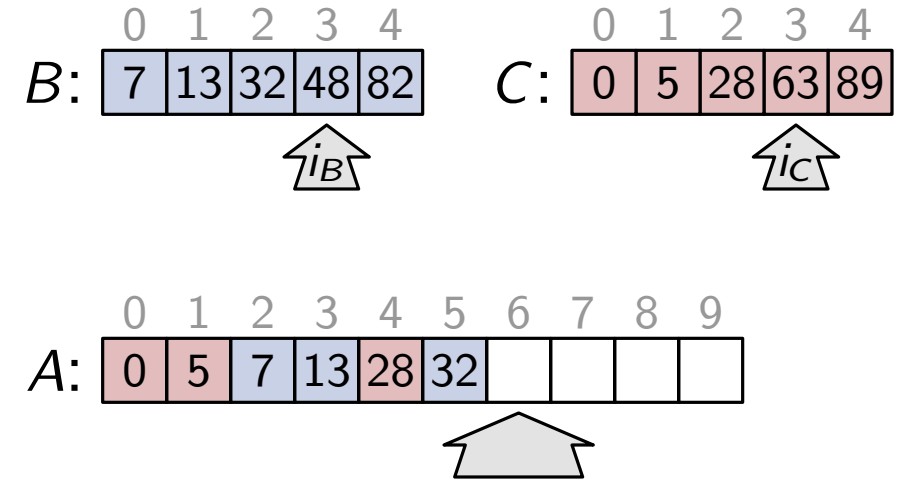
- erstelle neues Array  $A$  für das Ergebnis
- füge iterativ das kleinste noch nicht eingefügte Element in  $A$  ein
- für  $B, C$ : kenne Positionen  $i_B, i_C$  ab der die noch nicht eingefügten Elemente kommen



# Wie funktioniert **merge**?

## Plan

- erstelle neues Array  $A$  für das Ergebnis
- füge iterativ das kleinste noch nicht eingefügte Element in  $A$  ein
- für  $B, C$ : kenne Positionen  $i_B, i_C$  ab der die noch nicht eingefügten Elemente kommen

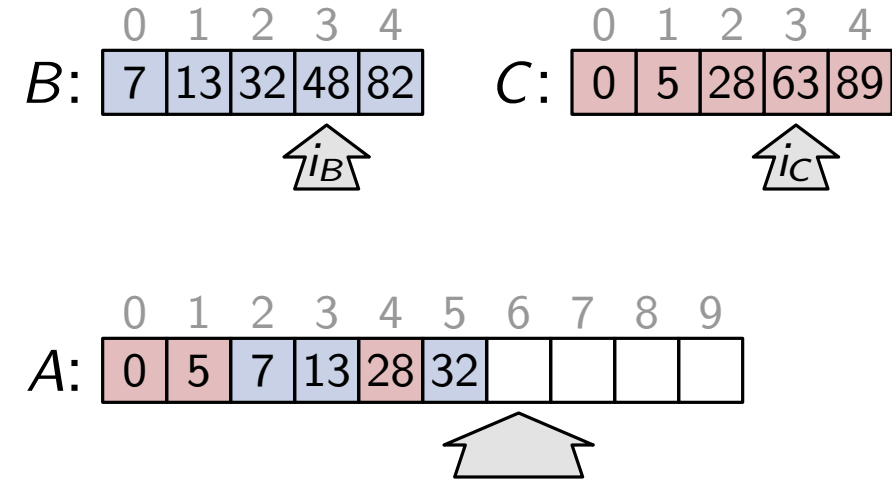




# Wie funktioniert **merge**?

## Plan

- erstelle neues Array  $A$  für das Ergebnis
- füge iterativ das kleinste noch nicht eingefügte Element in  $A$  ein
- für  $B, C$ : kenne Positionen  $i_B, i_C$  ab der die noch nicht eingefügten Elemente kommen



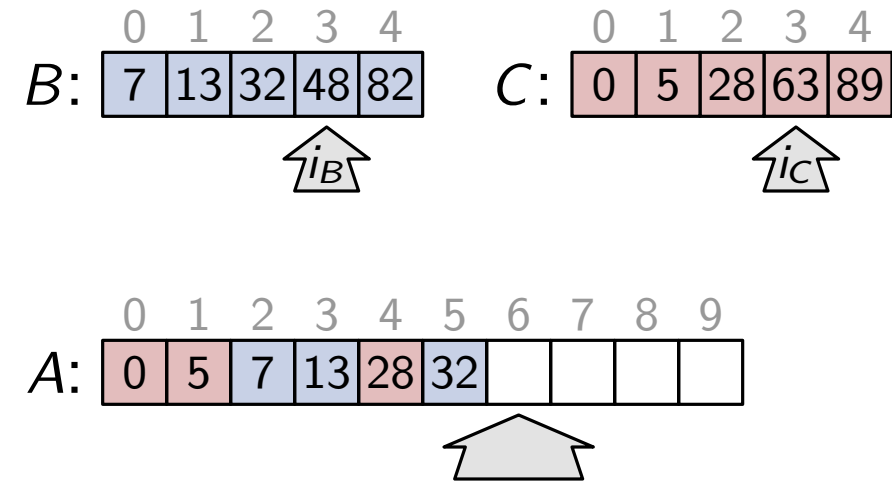
## Invariante (nach jedem Einfügen)

- genau die Elemente vor  $i_B$  aus  $B$  und vor  $i_C$  aus  $C$  wurden schon in  $A$  eingefügt
- alle eingefügten Elemente sind kleiner als die nicht eingefügten Elemente
- bisher in  $A$  eingefügte Elemente sind sortiert

# Wie funktioniert **merge**?

## Plan

- erstelle neues Array  $A$  für das Ergebnis
- füge iterativ das kleinste noch nicht eingefügte Element in  $A$  ein
- für  $B, C$ : kenne Positionen  $i_B, i_C$  ab der die noch nicht eingefügten Elemente kommen



## Invariante (nach jedem Einfügen)

- genau die Elemente vor  $i_B$  aus  $B$  und vor  $i_C$  aus  $C$  wurden schon in  $A$  eingefügt
- alle eingefügten Elemente sind kleiner als die nicht eingefügten Elemente
- bisher in  $A$  eingefügte Elemente sind sortiert

## Bleibt die Invariante in jedem Schritt erhalten?

(beachte: sie gilt am Anfang)

- $B$  und  $C$  sortiert  $\Rightarrow$  kleinstes nicht eingefügtes Element ist  $B[i_B]$  oder  $C[i_C]$
- damit:  $\min\{B[i_B], C[i_C]\}$  in  $A$  einfügen (und  $i_B$  bzw.  $i_C$  erhöhen) erhält Invariante

# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

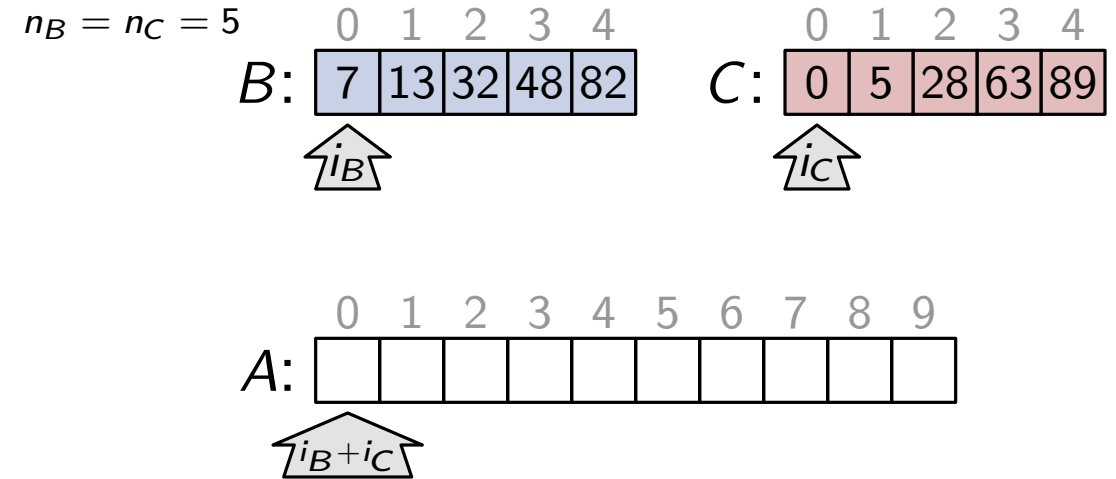
$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

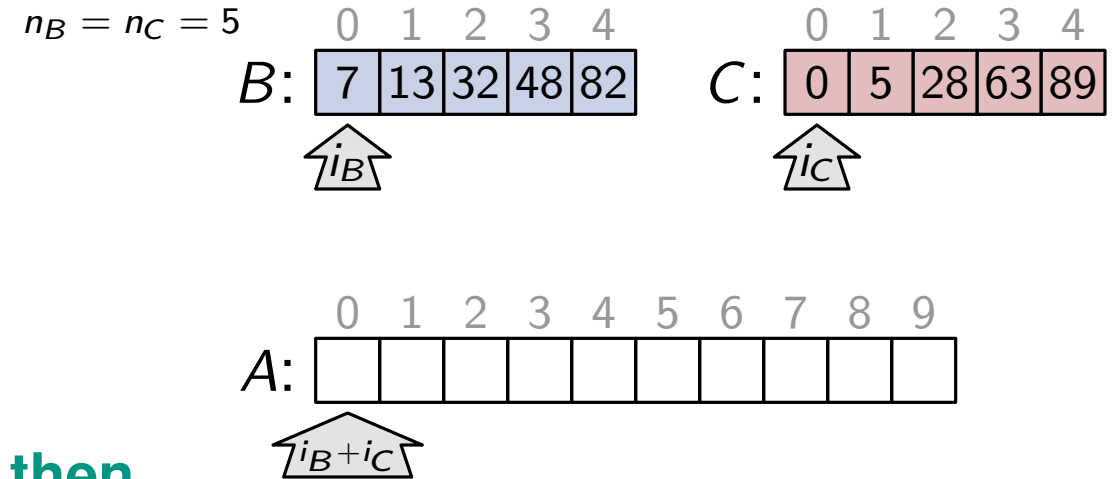
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

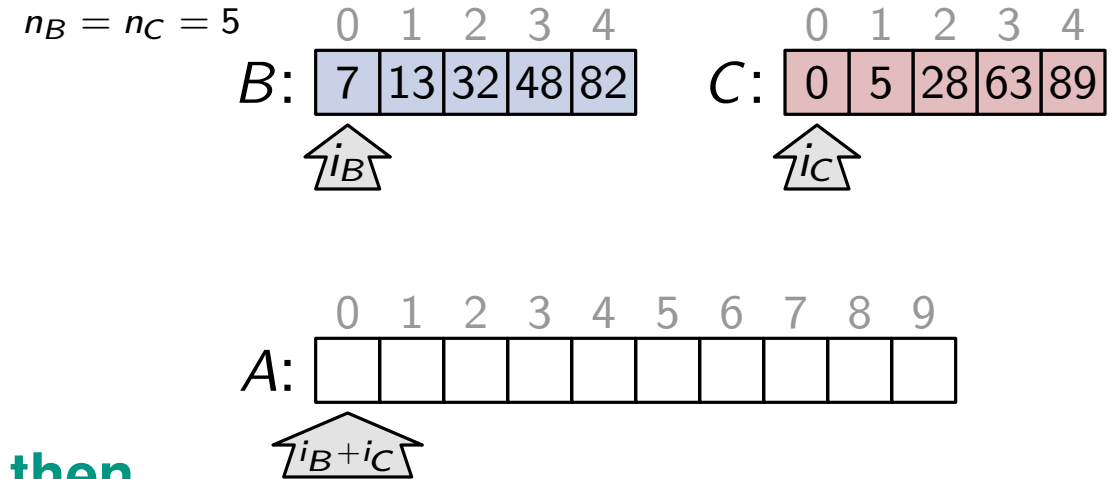
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

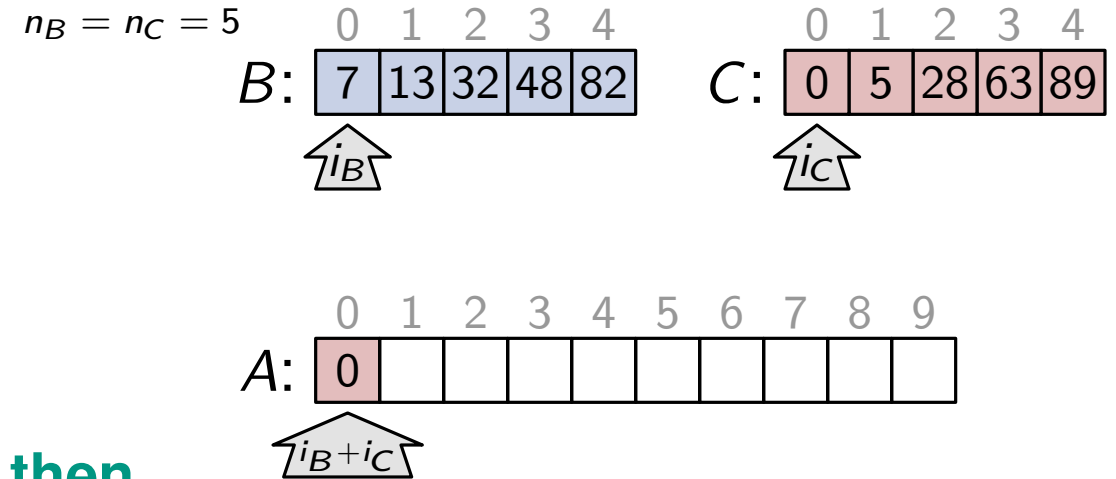
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

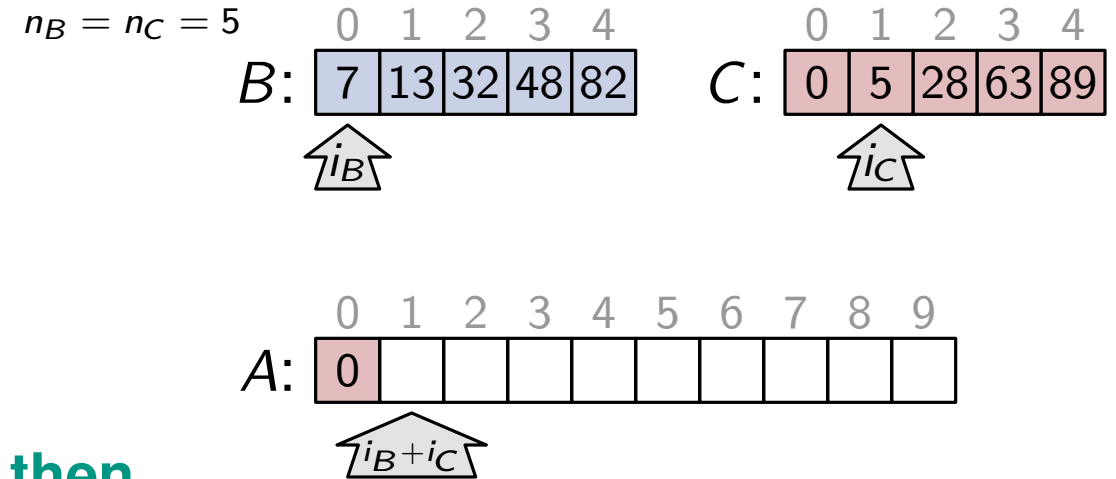
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

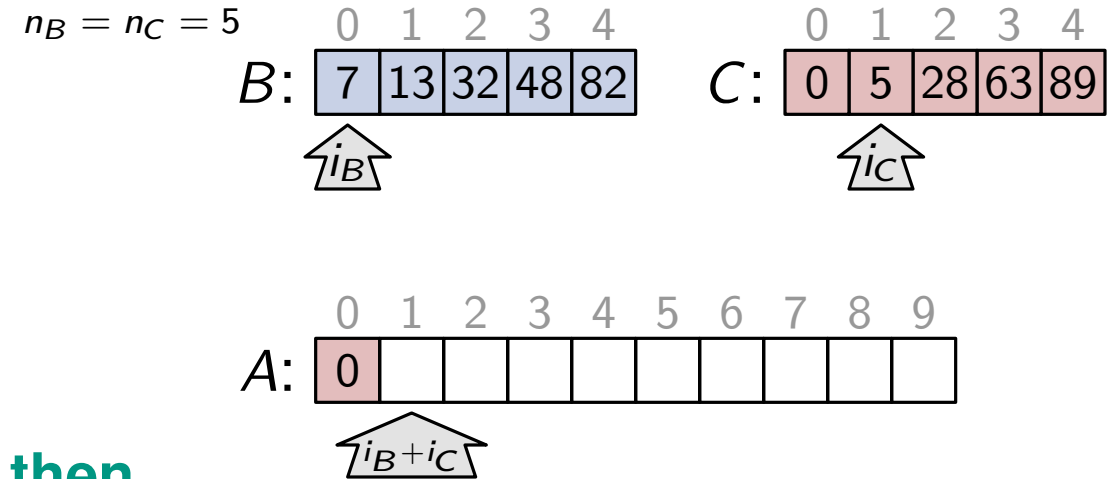
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$





# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

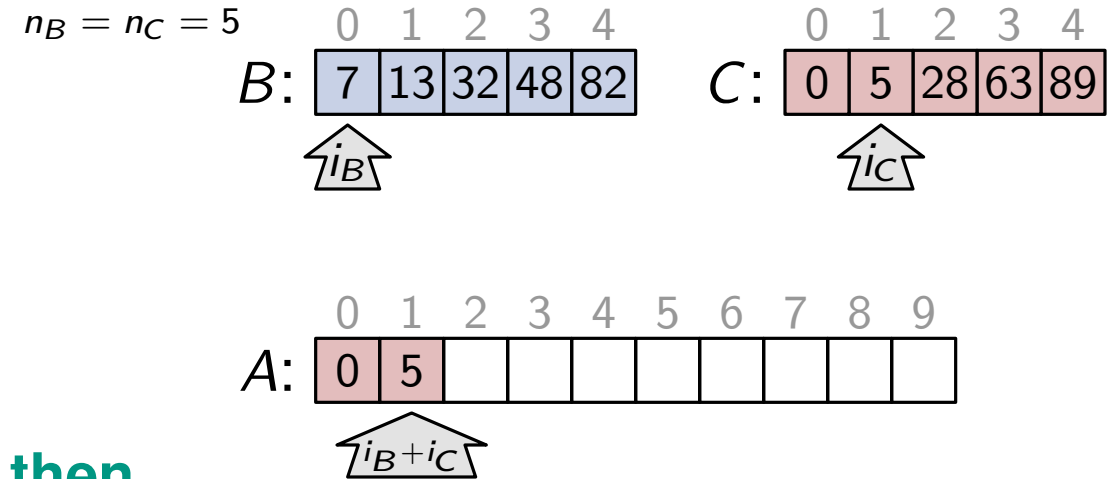
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

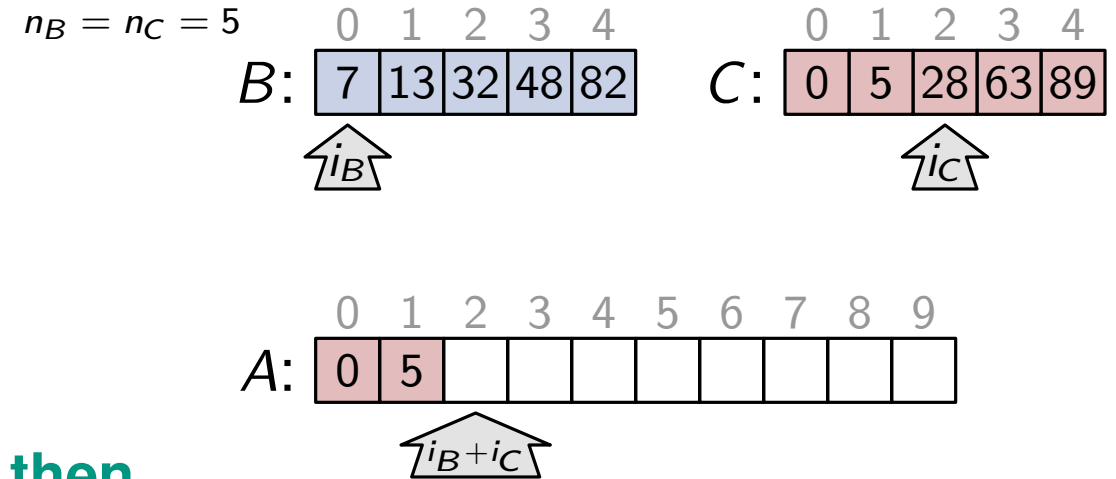
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

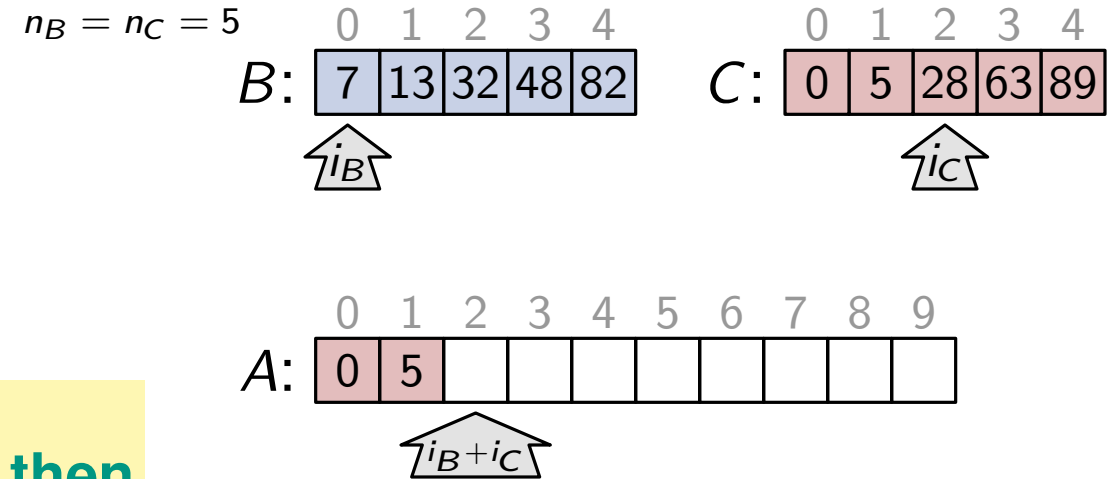
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

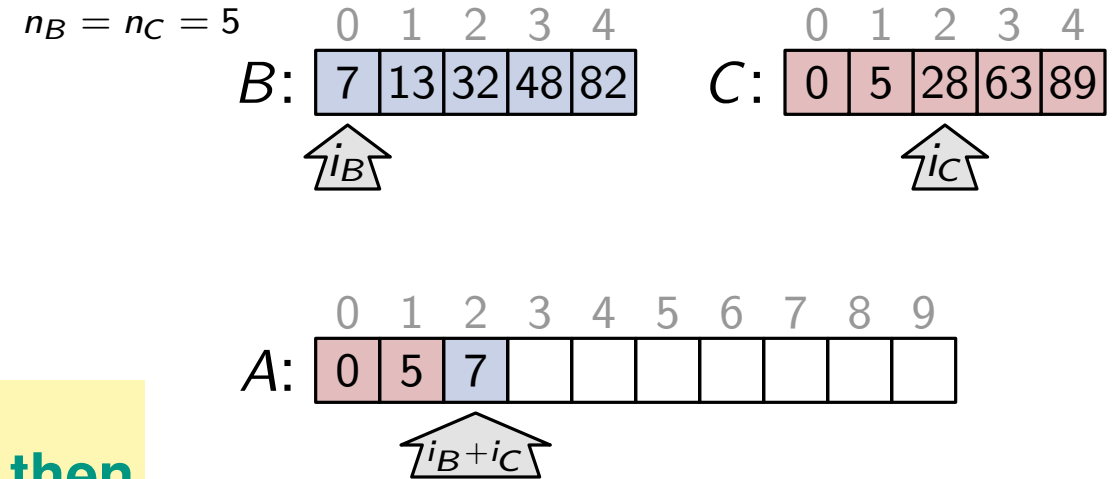
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

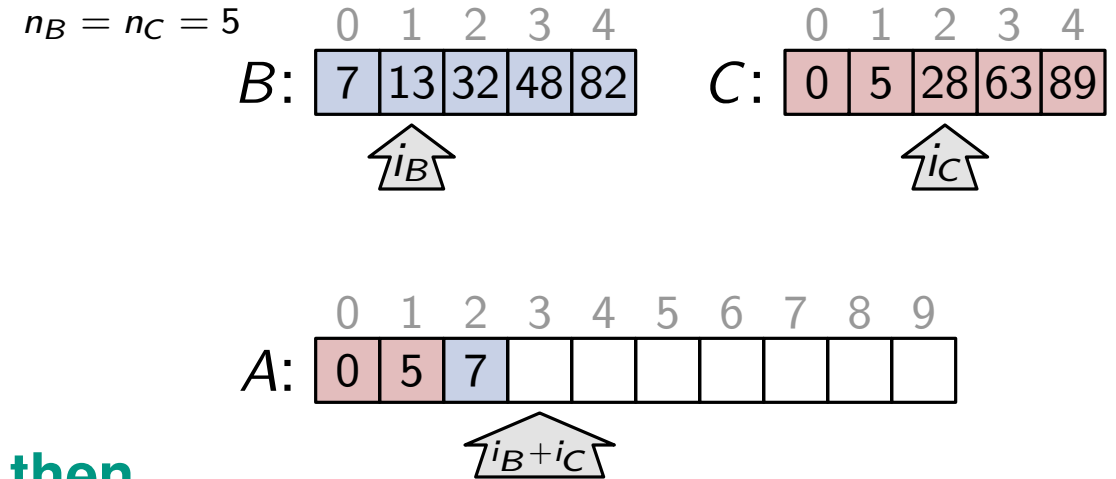
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

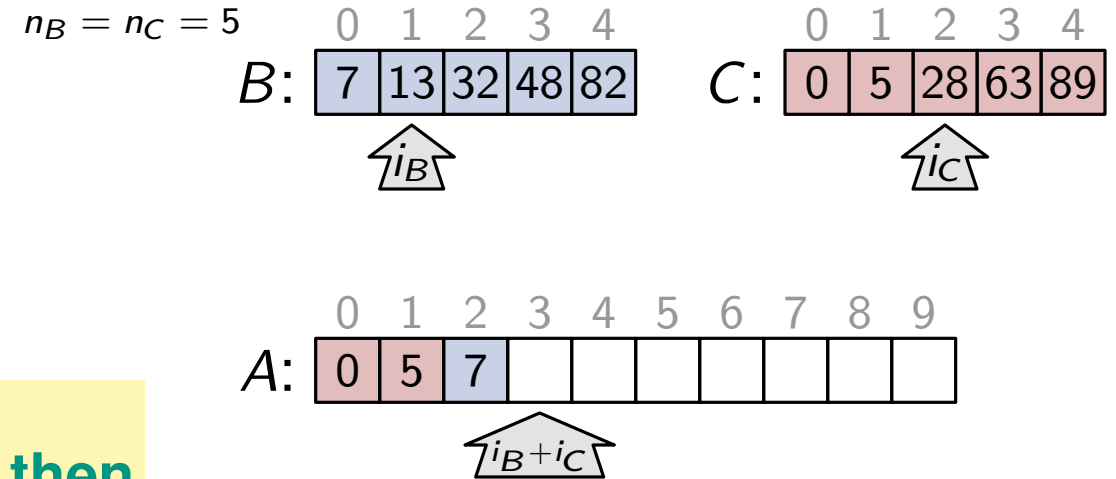
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

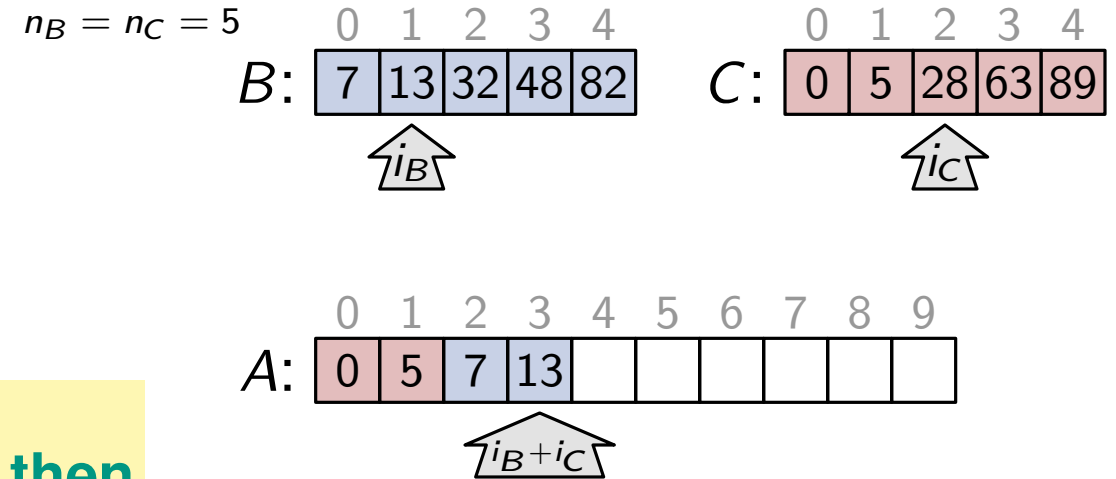
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

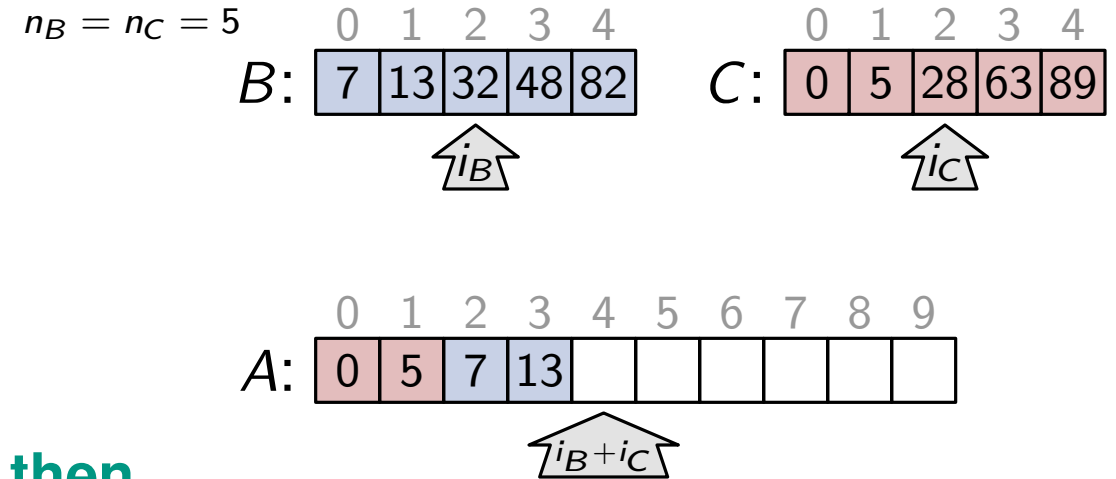
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$





# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

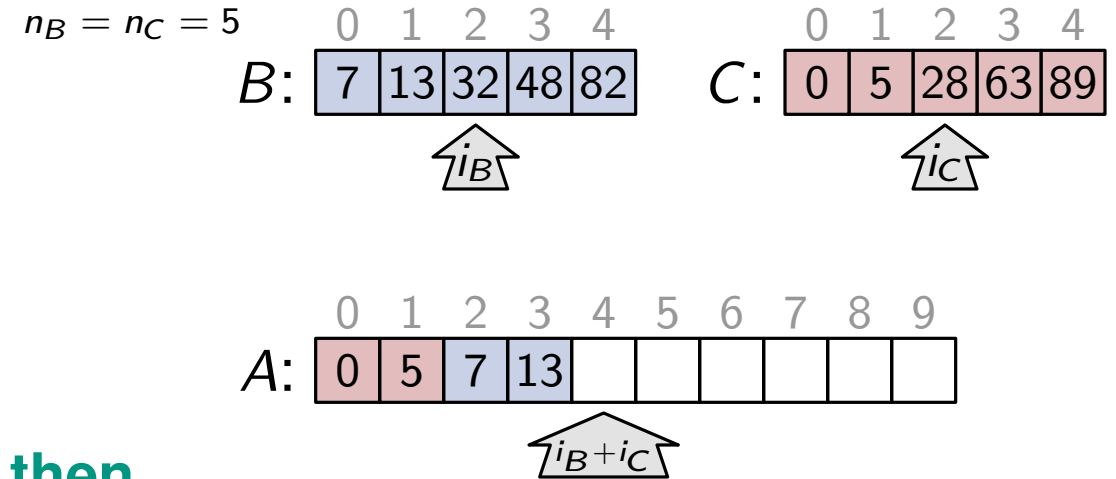
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

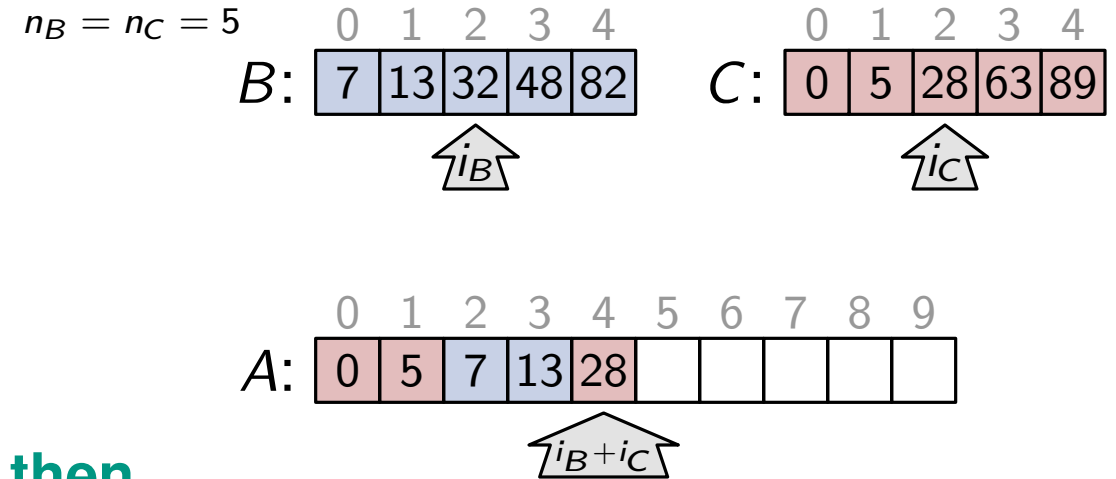
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

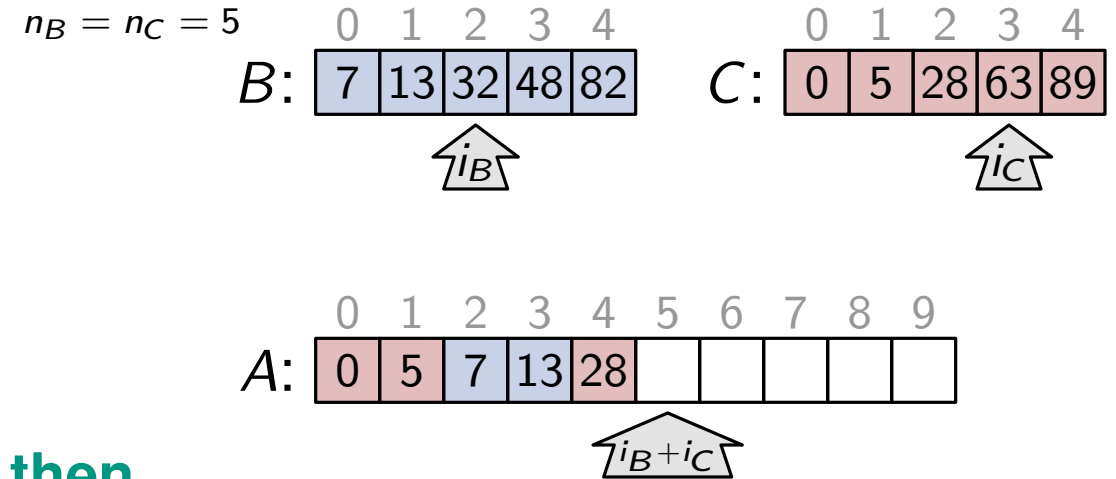
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

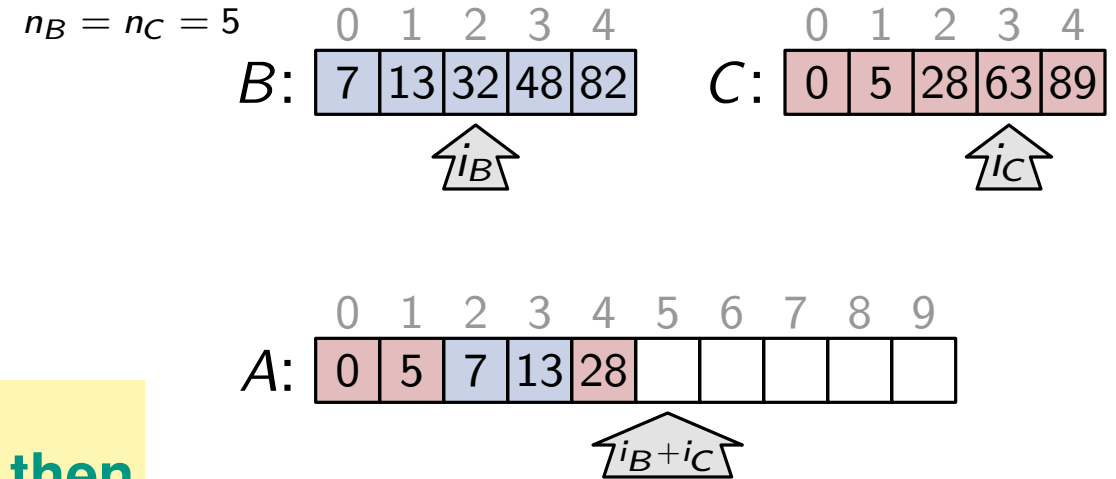
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

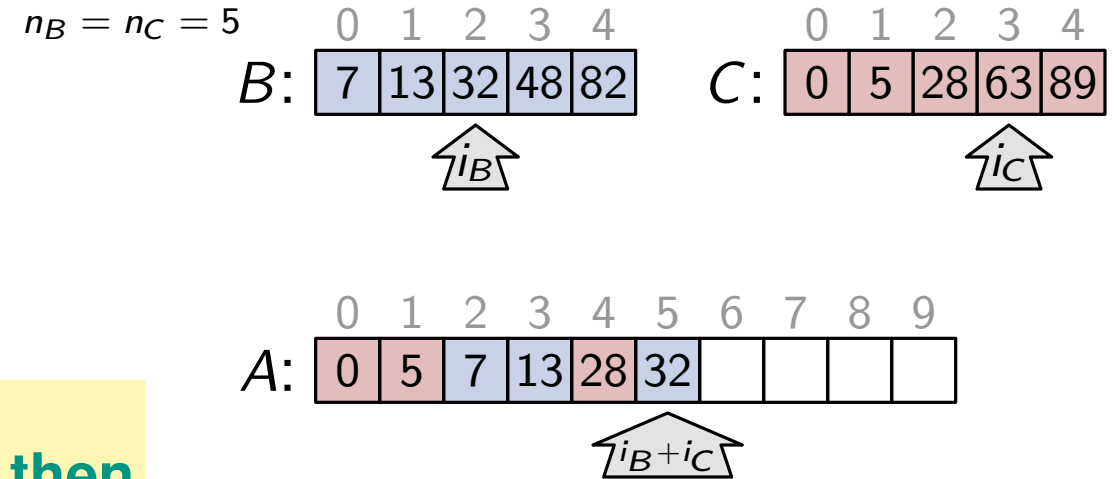
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

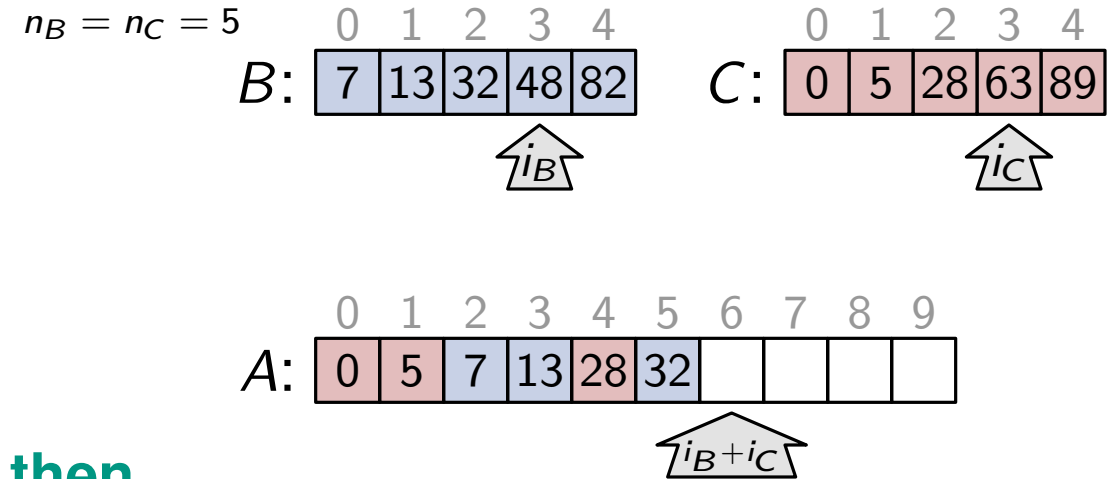
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

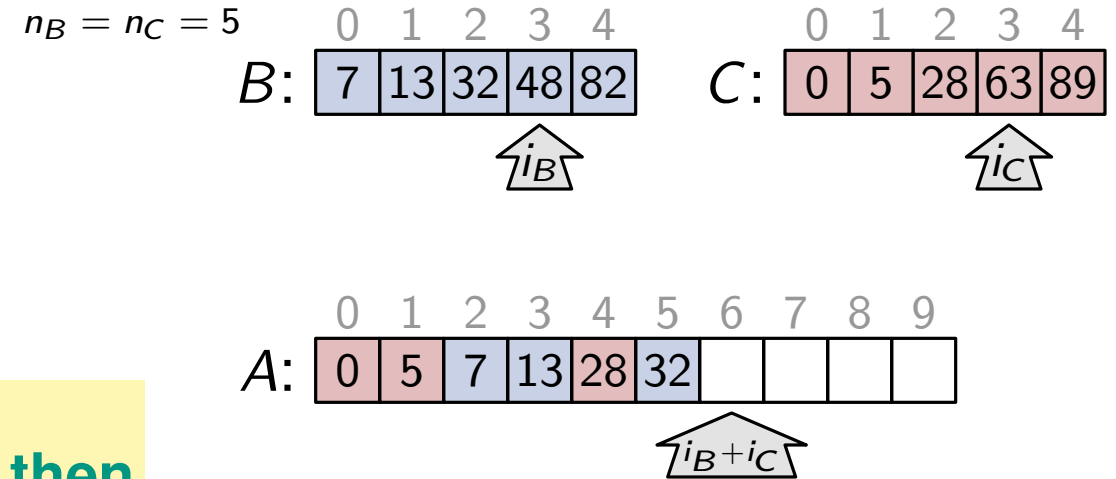
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

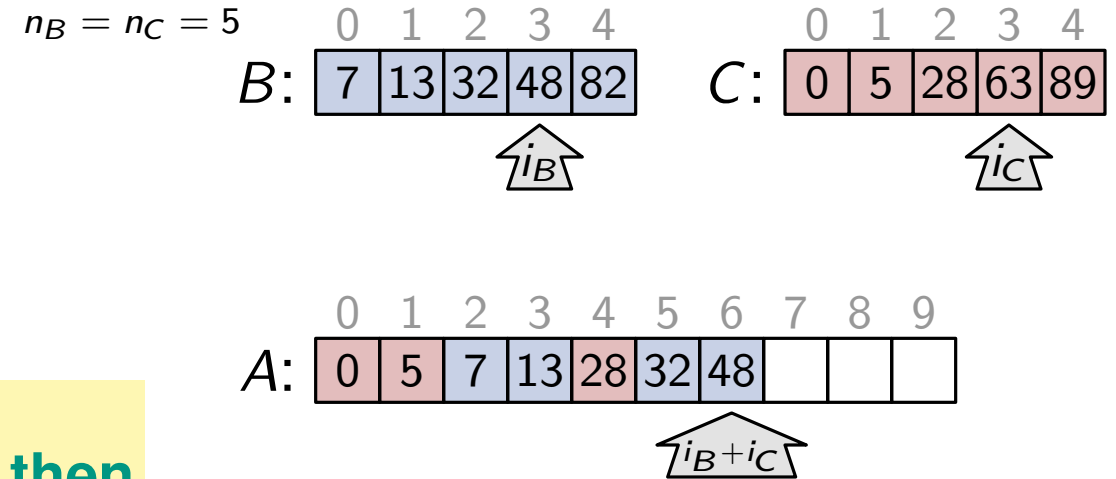
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$





# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

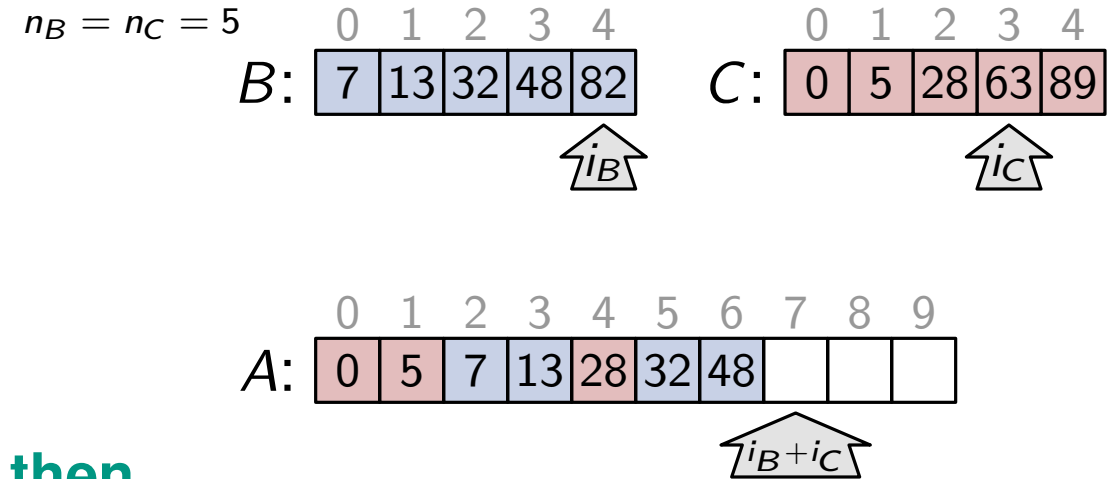
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

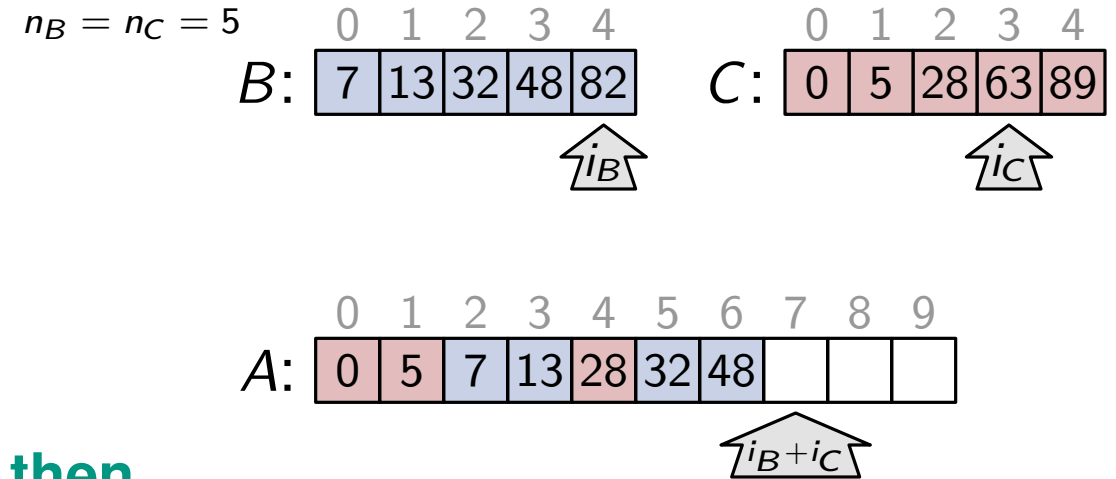
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

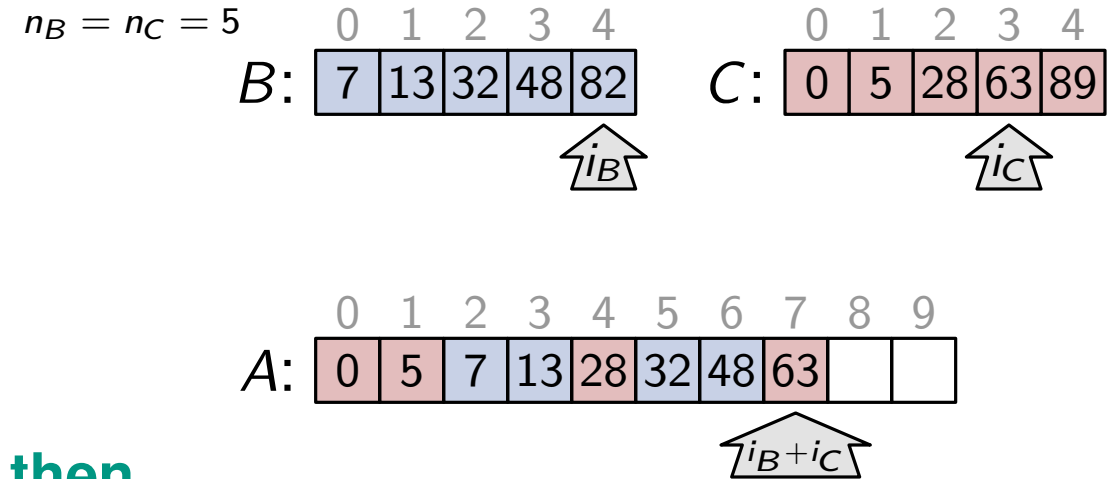
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

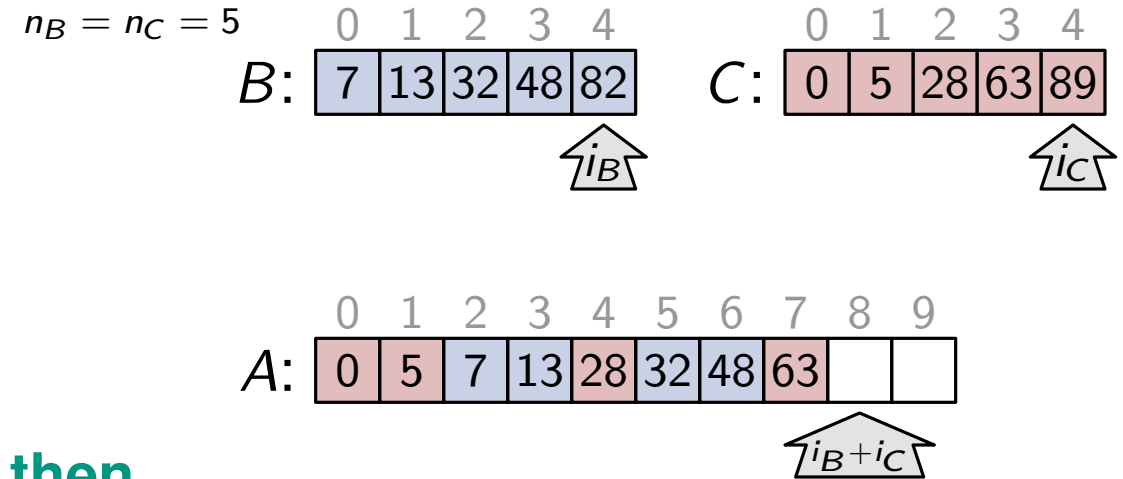
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

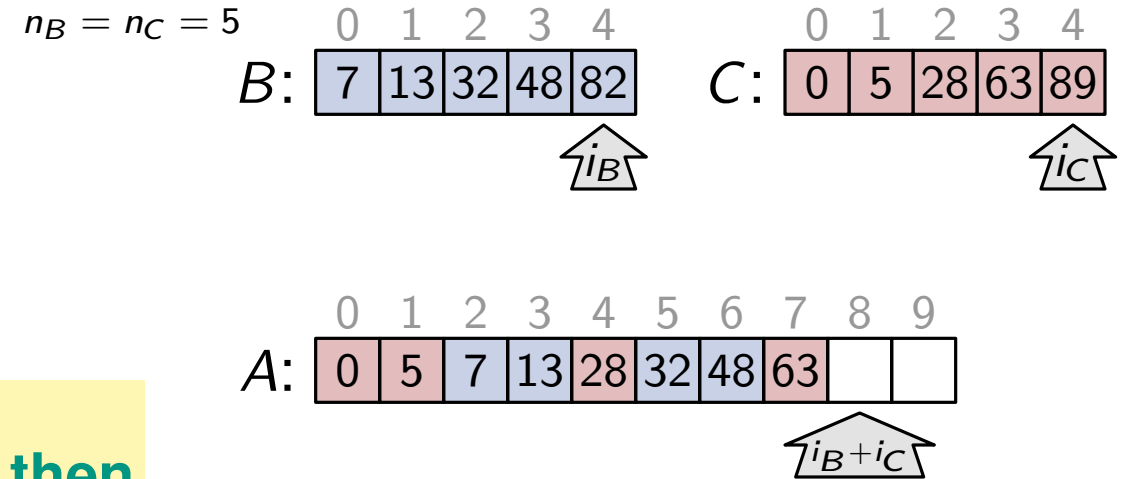
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$



# Merge im Detail

**merge**(Array  $B$ , Array  $C$ )

$i_B, i_C, n_B, n_C := 0, 0, B.size(), C.size()$

$A :=$  Array of size  $n_B + n_C$  // result

// iterate over  $B$  and  $C$  simultaneously

**while**  $i_B < n_B$  **or**  $i_C < n_C$  **do**

// next element comes from  $B$

**if**  $i_C = n_C$  **or** ( $i_B \neq n_B$  **and**  $B[i_B] \leq C[i_C]$ ) **then**

$A[i_B + i_C] := B[i_B]$

$i_B := i_B + 1$

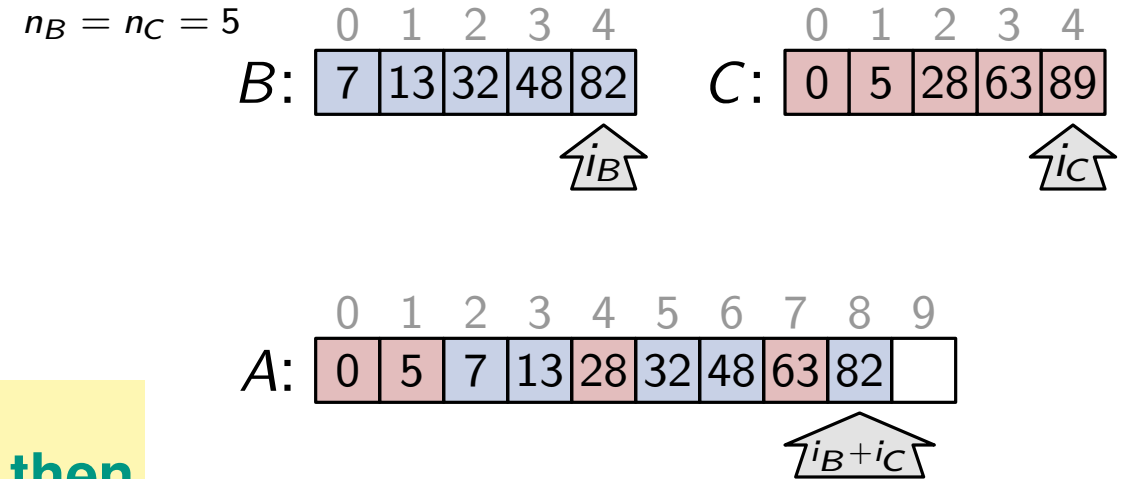
// next element comes from  $C$

**else**

$A[i_B + i_C] := C[i_C]$

$i_C := i_C + 1$

**return**  $A$

















# Laufzeit Mergesort

**mergesort**(*Array A*)

// base case: small array

**if**  $A.size() \leq 1$  **then return**  $A$

// partition instance

$B :=$  first half of  $A$

$C :=$  second half of  $A$

// solve parts

$B :=$  **mergesort**( $B$ )

$C :=$  **mergesort**( $C$ )

// combine solutions

**return merge**( $B, C$ )

**Welche Rekurrenz beschreibt die Laufzeit?**

# Laufzeit Mergesort

<b>mergesort</b> ( <i>Array A</i> )	$T(n)$
<i>// base case: small array</i>	
<b>if</b> <i>A.size()</i> $\leq 1$ <b>then return</b> <i>A</i>	$\Theta(1)$
<i>// partition instance</i>	
<i>B := first half of A</i>	
<i>C := second half of A</i>	$\Theta(n)$
<i>// solve parts</i>	
<i>B := mergesort</i> ( <i>B</i> )	$T(\frac{n}{2})$
<i>C := mergesort</i> ( <i>C</i> )	$T(\frac{n}{2})$
<i>// combine solutions</i>	
<b>return merge</b> ( <i>B, C</i> )	$\Theta(n)$

**Laufzeit** ( $n = A.size()$ )

- Rekurrenz:  $T(n) = 2 \cdot T(\frac{n}{2}) + \Theta(n)$
- Mastertheorem  $\Rightarrow T(n) \in \Theta(n \log n)$

# Laufzeit Mergesort

```

mergesort(Array A)            $T(n)$ 
  // base case: small array
  if A.size() ≤ 1 then return A   $\Theta(1)$ 
  // partition instance
  B := first half of A            $\Theta(n)$ 
  C := second half of A
  // solve parts
  B := mergesort(B)              $T(\frac{n}{2})$ 
  C := mergesort(C)              $T(\frac{n}{2})$ 
  // combine solutions
  return merge(B, C)            $\Theta(n)$ 
  
```

## Laufzeit

( $n = A.size()$ )

- Rekurrenz:  $T(n) = 2 \cdot T(\frac{n}{2}) + \Theta(n)$
- Mastertheorem  $\Rightarrow T(n) \in \Theta(n \log n)$



**Mastertheorem?**

**Voll anstrengend!**

**Muss ich das auswendig können?**

# Laufzeit Mergesort

```

mergesort(Array A)           T(n)
  // base case: small array
  if A.size() ≤ 1 then return A  Θ(1)
  // partition instance
  B := first half of A          Θ(n)
  C := second half of A
  // solve parts
  B := mergesort(B)             T(n/2)
  C := mergesort(C)             T(n/2)
  // combine solutions
  return merge(B, C)           Θ(n)
  
```

**Laufzeit** (n = A.size())

- Rekurrenz:  $T(n) = 2 \cdot T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n)$
- Mastertheorem  $\Rightarrow T(n) \in \Theta(n \log n)$

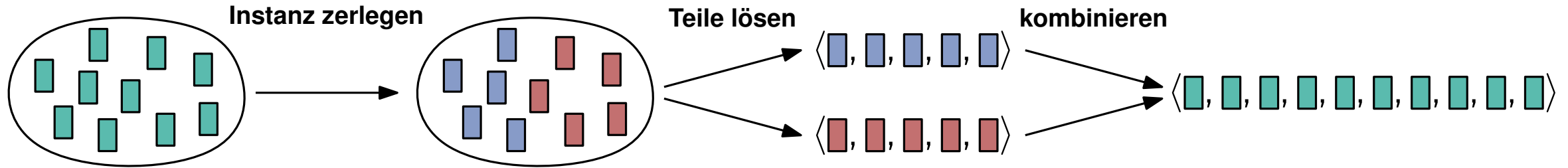


**Mastertheorem?**  
**Voll anstrengend!**  
**Muss ich das auswendig können?**

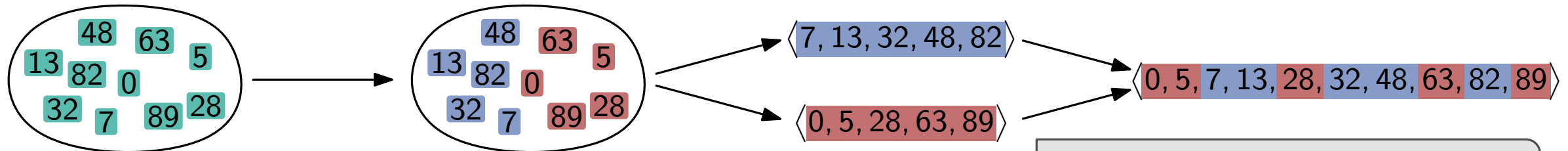
## Herleitung für $\Theta(n \log n)$ in diesem Fall

- Rekursionsbaum: Binärbaum der Tiefe  $\log_2 n$
- Aufwand auf Ebene  $i$ :
  - $2^i$  Knoten mit  $n \cdot 2^{-i}$  Elementen
  - $\Theta(n)$  Kosten für  $n$  Elem.  $\Rightarrow \Theta(n)$  pro Ebene
- gesamt:  $\Theta(n \log n)$

# Sortieren mittels Teile und Herrsche



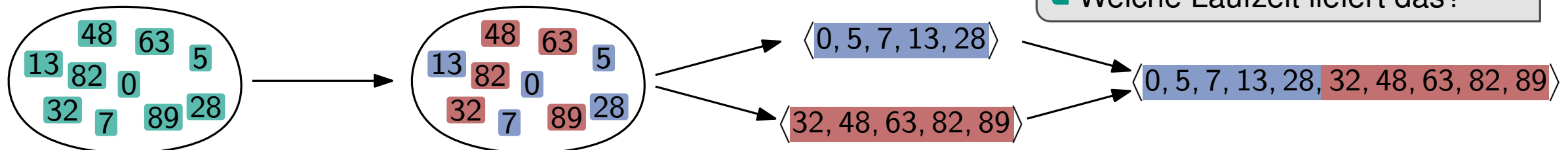
## Mergesort: arbeite beim Zusammenfügen



**Zwei offene Fragen**

- Wie setzt man das im Detail um?
- Welche Laufzeit liefert das?

## Quicksort: arbeite beim Zerlegen





# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot

13	48	82	7	32	63	89	0	28	5
----	----	----	---	----	----	----	---	----	---

# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot

13	48	82	7	32	63	89	0	28	5
----	----	----	---	----	----	----	---	----	---

# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

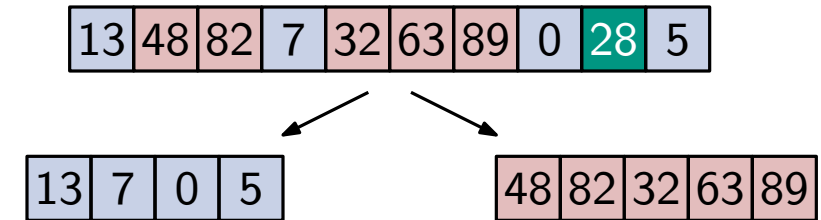
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot

13	48	82	7	32	63	89	0	28	5
----	----	----	---	----	----	----	---	----	---

# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

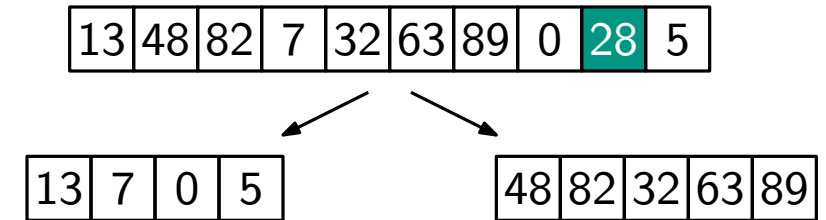
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot



# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

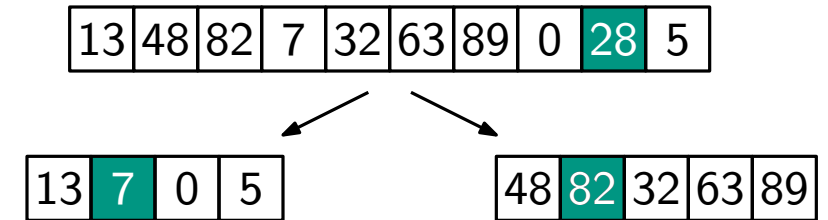
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot



# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

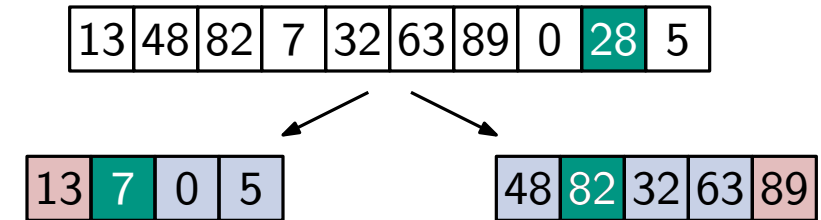
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot



# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

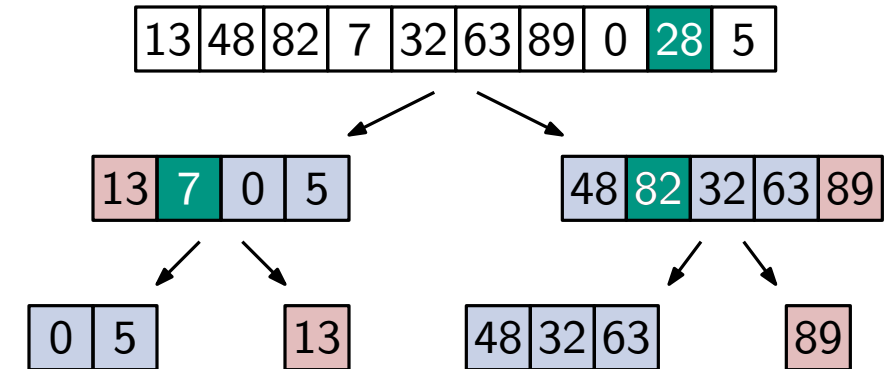
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot



# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot

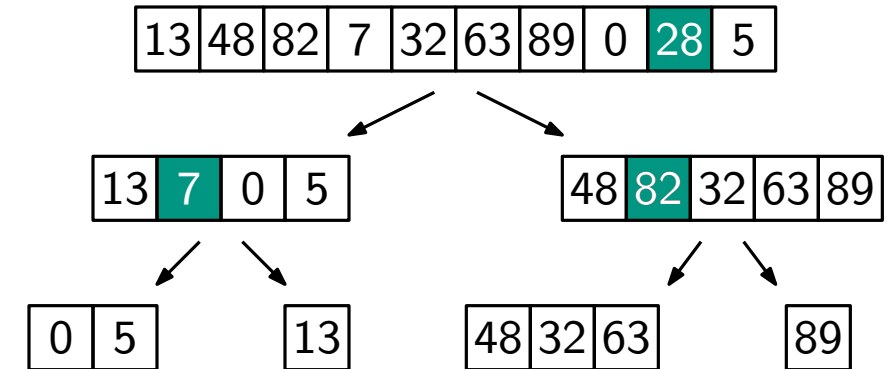




# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

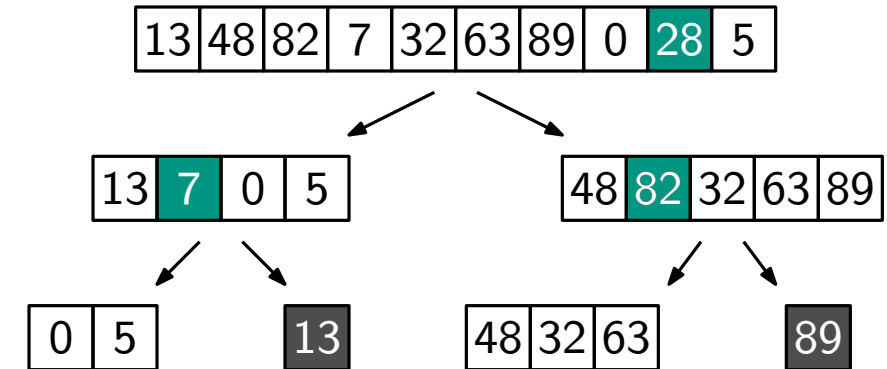
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot



# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

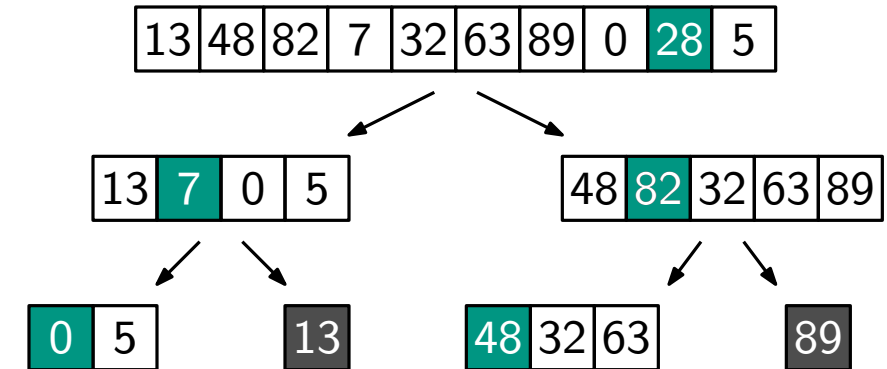
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot



# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

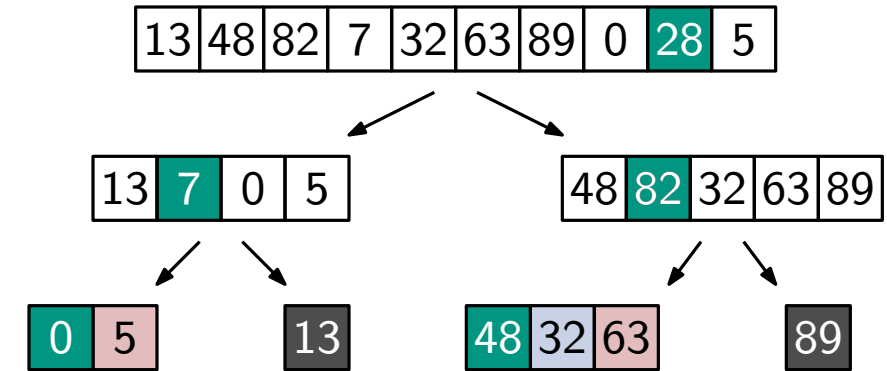
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot



# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

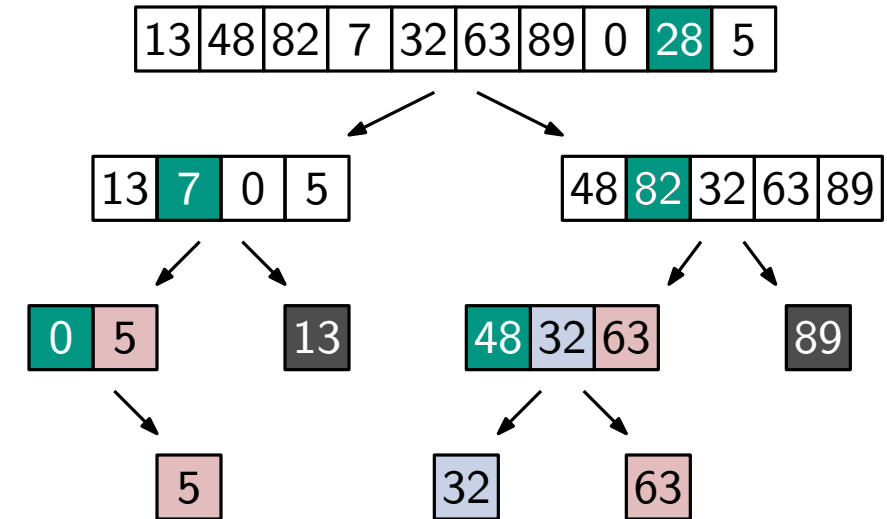
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot



# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

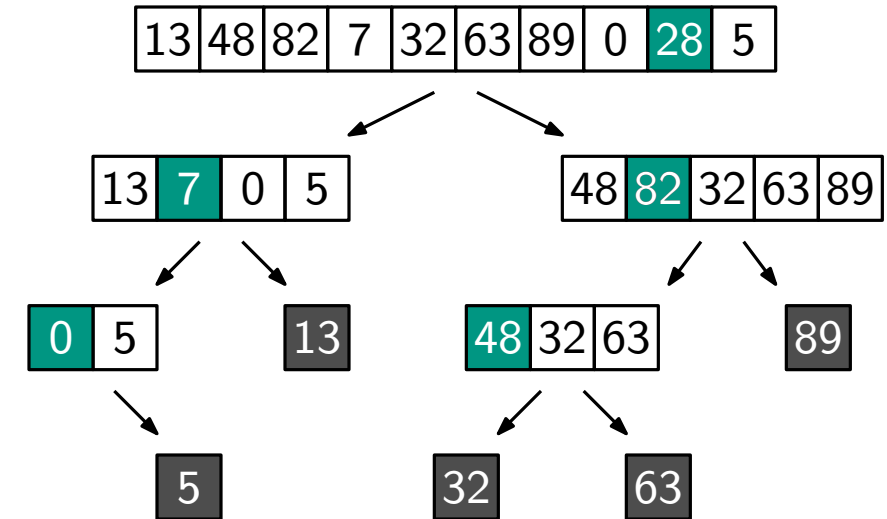
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot



# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot



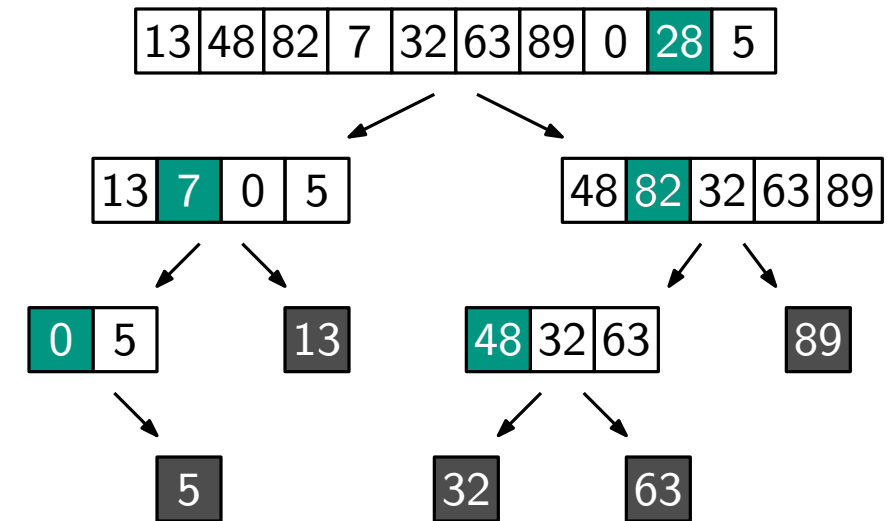
# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot

## Best Case

- die zwei Teilarrays sind etwa gleich groß
- $\Theta(\log n)$  Ebenen,  $\Theta(n)$  Vergleiche pro Ebene
- Gesamtkosten:  $\Theta(n \log n)$



# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

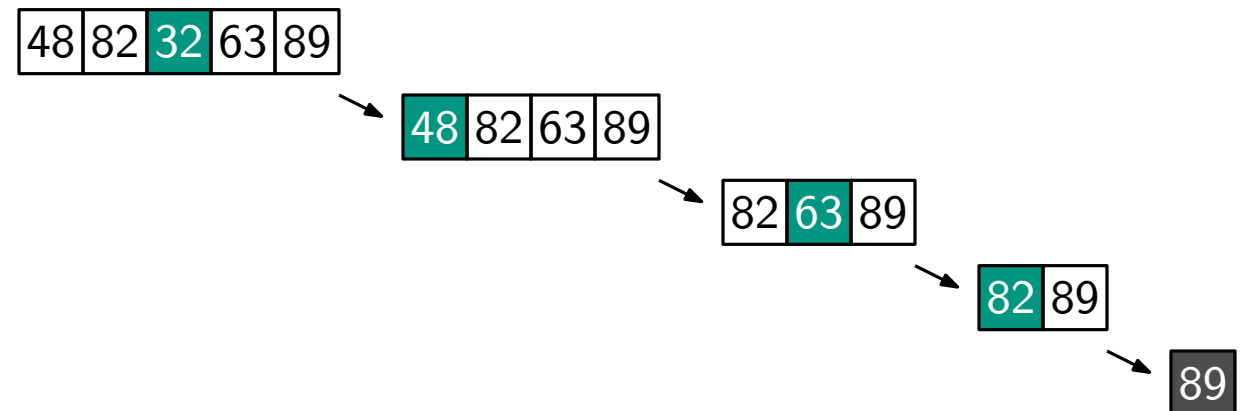
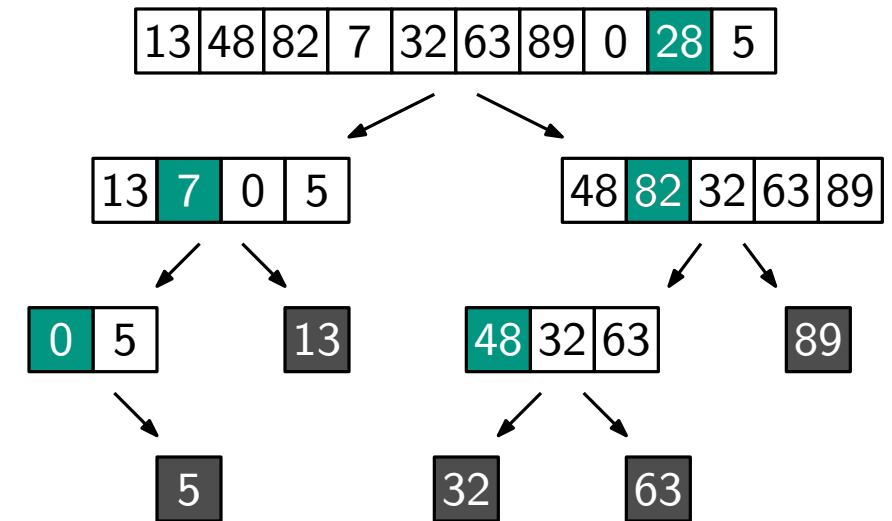
- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot

## Best Case

- die zwei Teilarrays sind etwa gleich groß
- $\Theta(\log n)$  Ebenen,  $\Theta(n)$  Vergleiche pro Ebene
- Gesamtkosten:  $\Theta(n \log n)$

## Worst Case

- Pivot ist kleinstes oder größtes Element
- Vergleich zwischen jedem Elementpaar
- Gesamtkosten:  $\Theta(n^2)$





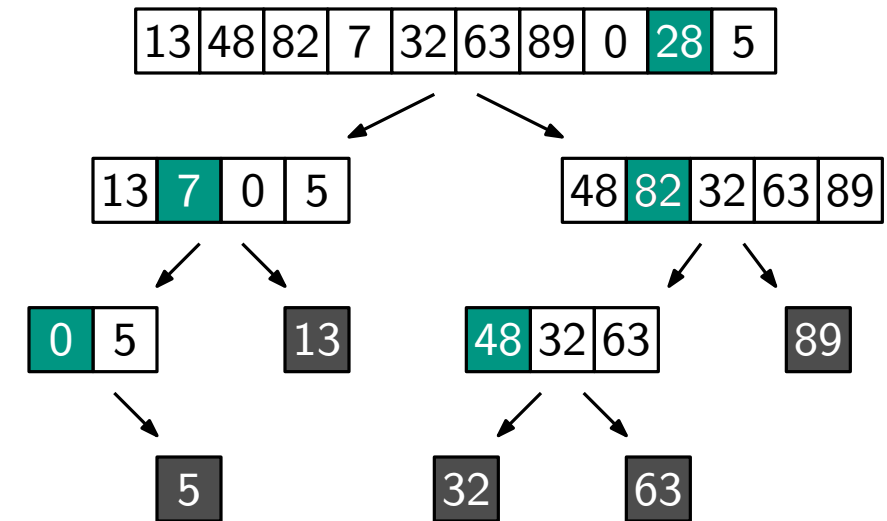
# Quicksort: arbeiten beim Zerlegen

## Zerlegung in große und kleine Elemente

- wähle ein Element als **Pivot Element**
- zwei Teilarrays: Elemente die kleiner/größer sind als das Pivot

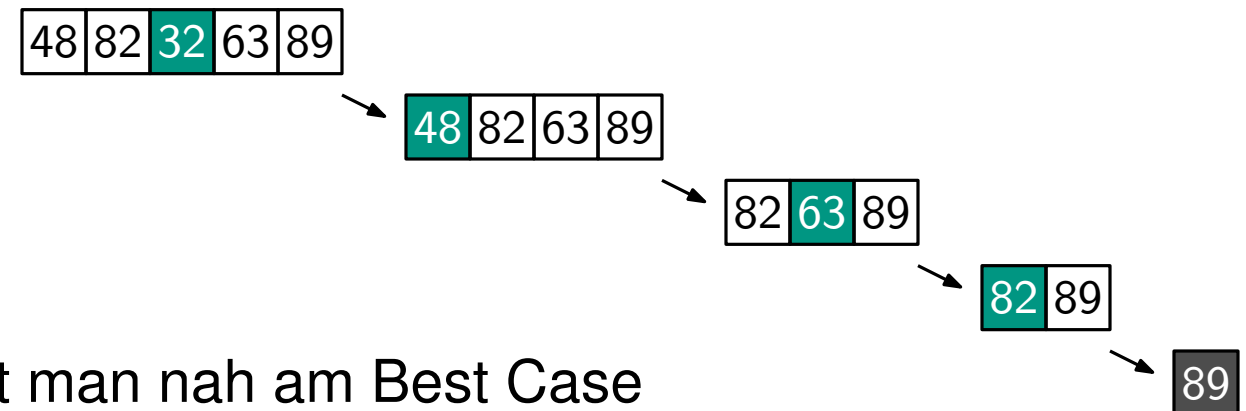
## Best Case

- die zwei Teilarrays sind etwa gleich groß
- $\Theta(\log n)$  Ebenen,  $\Theta(n)$  Vergleiche pro Ebene
- Gesamtkosten:  $\Theta(n \log n)$



## Worst Case

- Pivot ist kleinstes oder größtes Element
- Vergleich zwischen jedem Elementpaar
- Gesamtkosten:  $\Theta(n^2)$



**Hoffnung:** mit zufällig gewähltem Pivot ist man nah am Best Case

# Erwartete Laufzeit bei zufälligen Pivots

## Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_i$ : Anzahl Vergleiche des  $i$ -ten Elements  $e_i$  mit einem Pivot

# Erwartete Laufzeit bei zufälligen Pivots

## Nutze Linearität des Erwartungswerts

$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i]$$

- Ziel: schätze  $\mathbb{E}[X_i]$  ab für beliebiges aber festes  $i$

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_i$ : Anzahl Vergleiche des  $i$ -ten Elements  $e_i$  mit einem Pivot

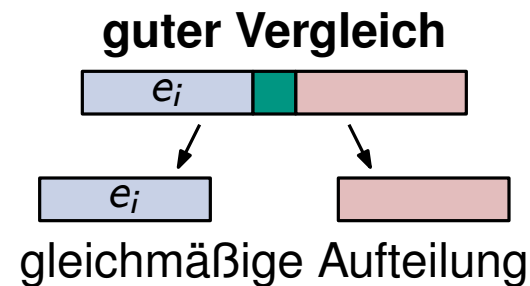
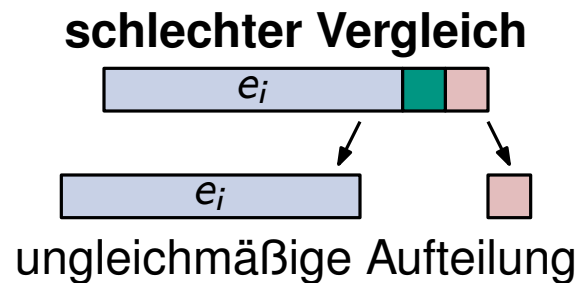
# Erwartete Laufzeit bei zufälligen Pivots

## Nutze Linearität des Erwartungswerts

$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i]$$

- Ziel: schätze  $\mathbb{E}[X_i]$  ab für beliebiges aber festes  $i$

## Vergleiche des $i$ -ten Elements $e_i$



### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_i$ : Anzahl Vergleiche des  $i$ -ten Elements  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^-$ : Anzahl schlechte Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^+$ : Anzahl gute Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot

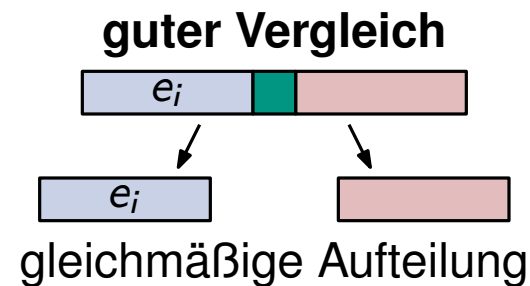
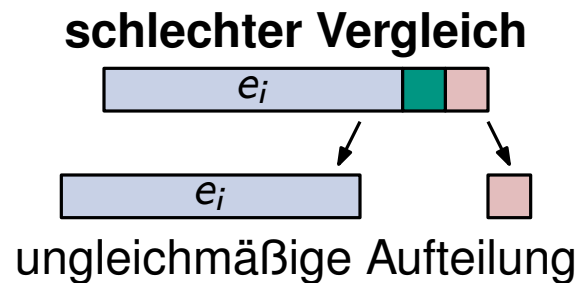
# Erwartete Laufzeit bei zufälligen Pivots

## Nutze Linearität des Erwartungswerts

$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i]$$

- Ziel: schätze  $\mathbb{E}[X_i]$  ab für beliebiges aber festes  $i$

## Vergleiche des $i$ -ten Elements $e_i$



### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_i$ : Anzahl Vergleiche des  $i$ -ten Elements  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^-$ : Anzahl schlechte Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^+$ : Anzahl gute Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X_i] &= \mathbb{E}[X_i^- + X_i^+] \\ &= \mathbb{E}[X_i^-] + \mathbb{E}[X_i^+] \end{aligned}$$

# Erwartete Laufzeit bei zufälligen Pivots

## Nutze Linearität des Erwartungswerts

$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i]$$

- Ziel: schätze  $\mathbb{E}[X_i]$  ab für beliebiges aber festes  $i$

## Vergleiche des $i$ -ten Elements $e_i$



- Ziel: wähle genaue Definition sodass
  - weniger schlecht als gut:  $\mathbb{E}[X_i^-] \leq \mathbb{E}[X_i^+]$
  - wenige gute Vergleiche:  $X_i^+ \in O(\log n)$

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_i$ : Anzahl Vergleiche des  $i$ -ten Elements  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^-$ : Anzahl schlechte Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^+$ : Anzahl gute Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X_i] &= \mathbb{E}[X_i^- + X_i^+] \\ &= \mathbb{E}[X_i^-] + \mathbb{E}[X_i^+] \end{aligned}$$

# Erwartete Laufzeit bei zufälligen Pivots

## Nutze Linearität des Erwartungswerts

$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i]$$

- Ziel: schätze  $\mathbb{E}[X_i]$  ab für beliebiges aber festes  $i$

## Vergleiche des $i$ -ten Elements $e_i$



- Ziel: wähle genaue Definition sodass

- weniger schlecht als gut:  $\mathbb{E}[X_i^-] \leq \mathbb{E}[X_i^+]$
- wenige gute Vergleiche:  $X_i^+ \in O(\log n)$

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_i$ : Anzahl Vergleiche des  $i$ -ten Elements  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^-$ : Anzahl schlechte Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^+$ : Anzahl gute Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X_i] &= \mathbb{E}[X_i^- + X_i^+] \\ &= \mathbb{E}[X_i^-] + \mathbb{E}[X_i^+] \\ &\leq 2\mathbb{E}[X_i^+] \in O(\log n) \end{aligned}$$

# Erwartete Laufzeit bei zufälligen Pivots

## Nutze Linearität des Erwartungswerts

$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n X_i\right] = \sum_{i=1}^n \mathbb{E}[X_i] \in O(n \log n)$$

- Ziel: schätze  $\mathbb{E}[X_i]$  ab für beliebiges aber festes  $i$

## Vergleiche des $i$ -ten Elements $e_i$



- Ziel: wähle genaue Definition sodass

- weniger schlecht als gut:  $\mathbb{E}[X_i^-] \leq \mathbb{E}[X_i^+]$
- wenige gute Vergleiche:  $X_i^+ \in O(\log n)$

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_i$ : Anzahl Vergleiche des  $i$ -ten Elements  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^-$ : Anzahl schlechte Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^+$ : Anzahl gute Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X_i] &= \mathbb{E}[X_i^- + X_i^+] \\ &= \mathbb{E}[X_i^-] + \mathbb{E}[X_i^+] \\ &\leq 2\mathbb{E}[X_i^+] \in O(\log n) \end{aligned}$$



# Gute und schlechte Vergleiche im Detail

Wann nennen wir den Vergleich mit einem Pivot gut?

## Zufallsvariablen

- $X_i^-$ : Anzahl schlechte Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^+$ : Anzahl gute Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot

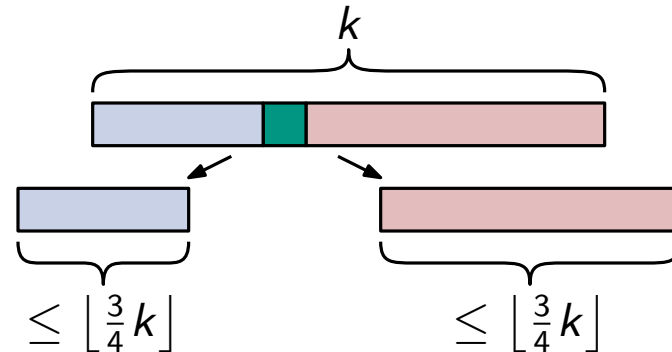
Wenige gute Vergleiche:  $X_i^+ \in O(\log n)$

Mehr gute als schlechte Vergleiche:  $\mathbb{E} [X_i^+] \geq \mathbb{E} [X_i^-]$

# Gute und schlechte Vergleiche im Detail

## Wann nennen wir den Vergleich mit einem Pivot gut?

- $k$ : Größe des aktuellen Arrays
- guter Vergleich: beide Teilarrays  $\leq \lfloor \frac{3}{4}k \rfloor$



### Zufallsvariablen

- $X_i^-$ : Anzahl schlechte Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^+$ : Anzahl gute Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot

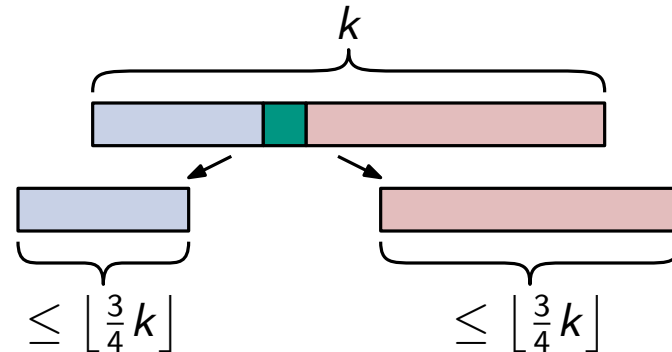
**Wenige gute Vergleiche:**  $X_i^+ \in O(\log n)$

**Mehr gute als schlechte Vergleiche:**  $\mathbb{E} [X_i^+] \geq \mathbb{E} [X_i^-]$

# Gute und schlechte Vergleiche im Detail

## Wann nennen wir den Vergleich mit einem Pivot gut?

- $k$ : Größe des aktuellen Arrays
- guter Vergleich: beide Teilarrays  $\leq \lfloor \frac{3}{4}k \rfloor$



### Zufallsvariablen

- $X_i^-$ : Anzahl schlechte Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^+$ : Anzahl gute Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot

## Wenige gute Vergleiche: $X_i^+ \in O(\log n)$

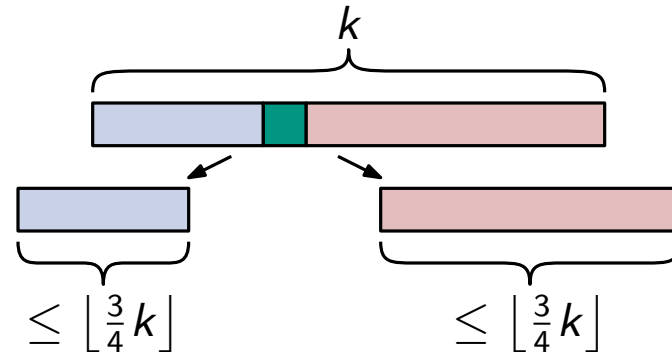
- Teilarray von  $e_i$  schrumpft bei jedem guten Vergleich um den Faktor  $\frac{3}{4}$
- das kann nur  $O(\log n)$  oft passieren

## Mehr gute als schlechte Vergleiche: $\mathbb{E}[X_i^+] \geq \mathbb{E}[X_i^-]$

# Gute und schlechte Vergleiche im Detail

## Wann nennen wir den Vergleich mit einem Pivot gut?

- $k$ : Größe des aktuellen Arrays
- guter Vergleich: beide Teilarrays  $\leq \lfloor \frac{3}{4}k \rfloor$



### Zufallsvariablen

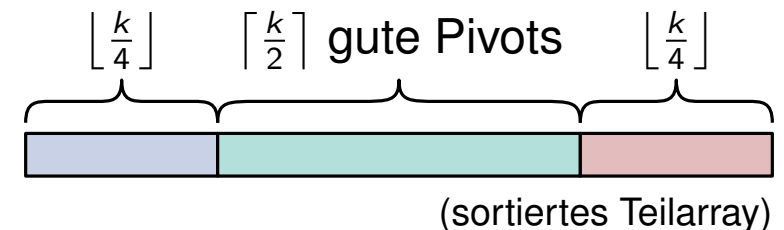
- $X_i^-$ : Anzahl schlechte Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot
- $X_i^+$ : Anzahl gute Vergleiche von  $e_i$  mit einem Pivot

## Wenige gute Vergleiche: $X_i^+ \in O(\log n)$

- Teilarray von  $e_i$  schrumpft bei jedem guten Vergleich um den Faktor  $\frac{3}{4}$
- das kann nur  $O(\log n)$  oft passieren

## Mehr gute als schlechte Vergleiche: $\mathbb{E}[X_i^+] \geq \mathbb{E}[X_i^-]$

- Hälfte der möglichen Pivots führen zu gutem Vergleich
- daher:  $\Pr[\text{guter Vergleich}] \geq \frac{1}{2} \geq \Pr[\text{schlechter Vergleich}]$



# Quicksort: Ergebnis

## Theorem

Auf jeder Eingabe der Länge  $n$  benötigt Quicksort mit zufälligen Pivots im Erwartungswert  $O(n \log n)$  Vergleiche.

# Quicksort: Ergebnis

## Theorem

Auf jeder Eingabe der Länge  $n$  benötigt Quicksort mit zufälligen Pivots im Erwartungswert  $O(n \log n)$  Vergleiche.

## Anmerkungen

- damit ist auch die Erwartete Laufzeit in  $O(n \log n)$
- wir sprechen hier auch vom **Average Case**
- der Erwartungswert bezieht sich nur auf die zufälligen Entscheidungen des Algorithmus
- bei der Eingabe wird weiterhin der Worst Case betrachtet

# Quicksort: Ergebnis

## Theorem

Auf jeder Eingabe der Länge  $n$  benötigt Quicksort mit zufälligen Pivots im Erwartungswert  $O(n \log n)$  Vergleiche.

## Anmerkungen

- damit ist auch die Erwartete Laufzeit in  $O(n \log n)$
- wir sprechen hier auch vom **Average Case**
- der Erwartungswert bezieht sich nur auf die zufälligen Entscheidungen des Algorithmus
- bei der Eingabe wird weiterhin der Worst Case betrachtet

## Bonus am Ende der Folien: alternative Analyse

- liefert alternative Perspektive
- gibt genaueres Ergebnis

# Untere Schranke: Geht es schneller?

## Theorem

Jeder vergleichsbasierte Sortieralgorithmus benötigt  $\Omega(n \log n)$  Vergleiche um eine Folge von  $n$  Elementen zu sortieren.

## Beweis

### Anmerkung: vergleichsbasiert

- Ausführung des Algo: Sequenz von Lese- und Schreibzugriffen auf den Speicher
- vergleichsbasiert: diese Sequenz hängt nur von den Vergleichen ab
- selbe Vergleichsergebnisse  $\Rightarrow$  selbe Ausführung



# Untere Schranke: Geht es schneller?

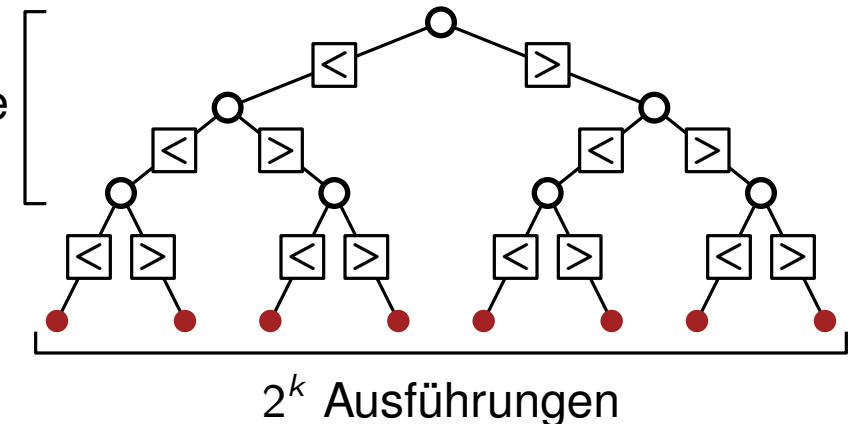
## Theorem

Jeder vergleichsbasierte Sortieralgorithmus benötigt  $\Omega(n \log n)$  Vergleiche um eine Folge von  $n$  Elementen zu sortieren.

## Beweis

- ähnlich wie bei der binären Suche:
  - binäre Entscheidung pro Vergleich
  - $k$  Vergleiche  $\rightarrow 2^k$  verschiedene Ausführungen

$k$  Vergleiche



### Anmerkung: vergleichsbasiert

- Ausführung des Algo: Sequenz von Lese- und Schreibzugriffen auf den Speicher
- vergleichsbasiert: diese Sequenz hängt nur von den Vergleichen ab
- selbe Vergleichsergebnisse  $\Rightarrow$  selbe Ausführung



# Untere Schranke: Geht es schneller?

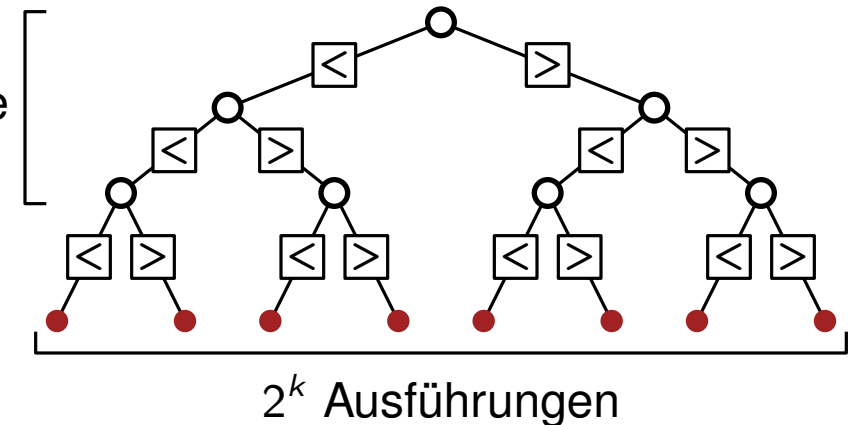
## Theorem

Jeder vergleichsbasierte Sortieralgorithmus benötigt  $\Omega(n \log n)$  Vergleiche um eine Folge von  $n$  Elementen zu sortieren.

## Beweis

- ähnlich wie bei der binären Suche:
  - binäre Entscheidung pro Vergleich
  - $k$  Vergleiche  $\rightarrow 2^k$  verschiedene Ausführungen

$k$  Vergleiche



**Wie viele verschiedene Ausführungen muss jeder korrekte Algorithmus haben können?**

### Anmerkung: vergleichsbasiert

- Ausführung des Algo: Sequenz von Lese- und Schreibzugriffen auf den Speicher
- vergleichsbasiert: diese Sequenz hängt nur von den Vergleichen ab
- selbe Vergleichsergebnisse  $\Rightarrow$  selbe Ausführung

# Untere Schranke: Geht es schneller?

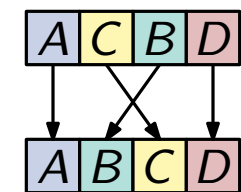
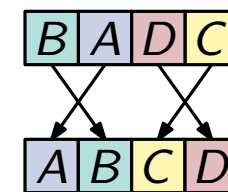
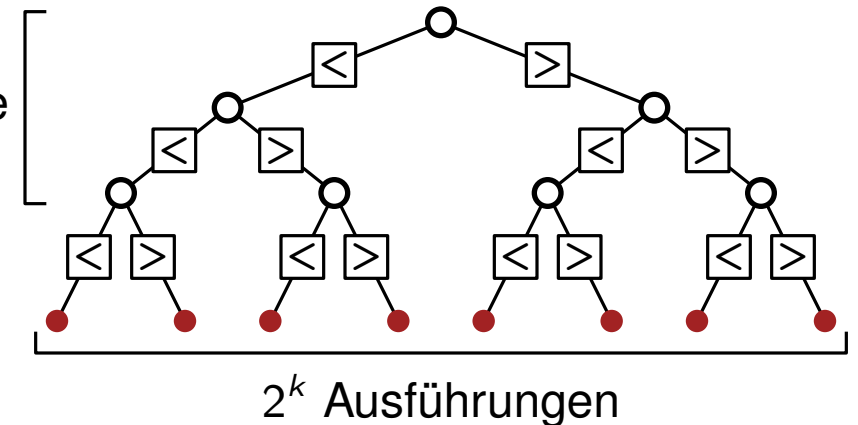
## Theorem

Jeder vergleichsbasierte Sortieralgorithmus benötigt  $\Omega(n \log n)$  Vergleiche um eine Folge von  $n$  Elementen zu sortieren.

## Beweis

- ähnlich wie bei der binären Suche:
  - binäre Entscheidung pro Vergleich
  - $k$  Vergleiche  $\rightarrow 2^k$  verschiedene Ausführungen
- verschiedene Ausführungen:
  - betrachte zwei Permutationen der Eingabe
  - Elemente müssen unterschiedlich umsortiert werden
  - jede Permutation führt zu unterschiedlicher Ausführung
  - jeder korrekte Algo braucht  $n!$  verschiedene Ausführungen ( $n!$  Blätter im Entscheidungsbaum)

$k$  Vergleiche



# Untere Schranke: Geht es schneller?

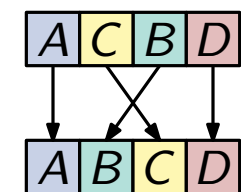
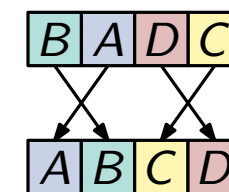
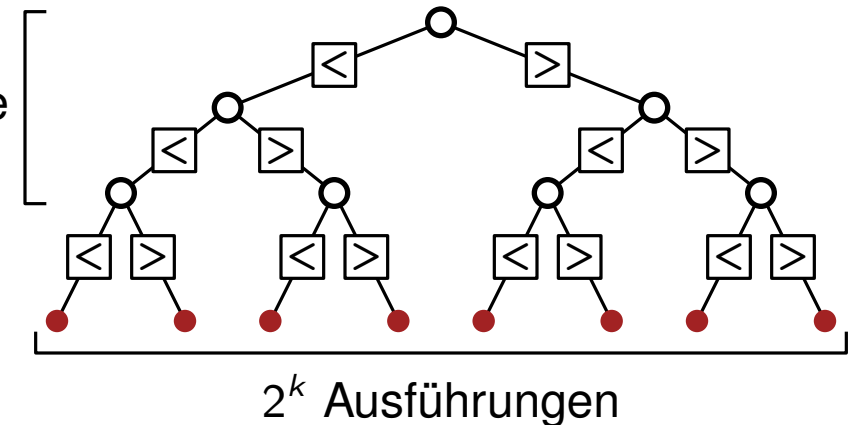
## Theorem

Jeder vergleichsbasierte Sortieralgorithmus benötigt  $\Omega(n \log n)$  Vergleiche um eine Folge von  $n$  Elementen zu sortieren.

## Beweis

- ähnlich wie bei der binären Suche:
  - binäre Entscheidung pro Vergleich
  - $k$  Vergleiche  $\rightarrow 2^k$  verschiedene Ausführungen
- verschiedene Ausführungen:
  - betrachte zwei Permutationen der Eingabe
  - Elemente müssen unterschiedlich umsortiert werden
  - jede Permutation führt zu unterschiedlicher Ausführung
  - jeder korrekte Algo braucht  $n!$  verschiedene Ausführungen ( $n!$  Blätter im Entscheidungsbaum)
- min.  $n!$  Ausführungen  $\Rightarrow$  min.  $\log(n!)$  Vergleiche

$k$  Vergleiche



# Untere Schranke: Geht es schneller?

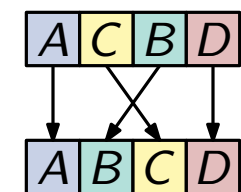
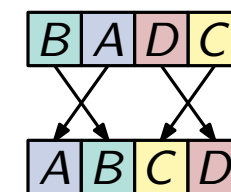
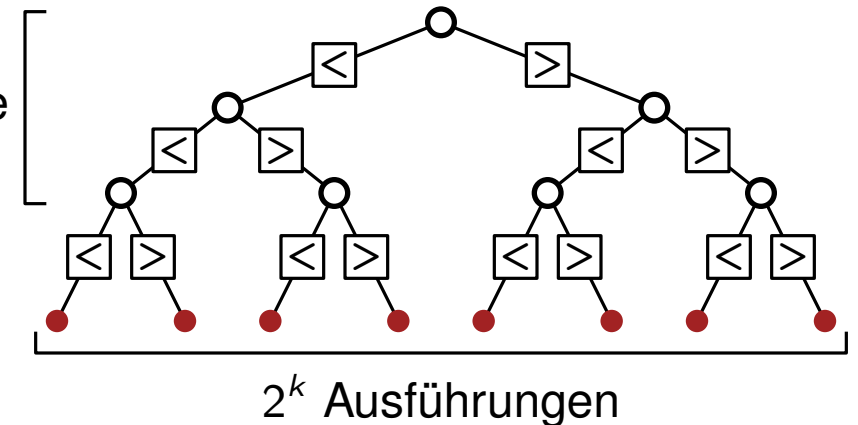
## Theorem

Jeder vergleichsbasierte Sortieralgorithmus benötigt  $\Omega(n \log n)$  Vergleiche um eine Folge von  $n$  Elementen zu sortieren.

## Beweis

- ähnlich wie bei der binären Suche:
  - binäre Entscheidung pro Vergleich
  - $k$  Vergleiche  $\rightarrow 2^k$  verschiedene Ausführungen
- verschiedene Ausführungen:
  - betrachte zwei Permutationen der Eingabe
  - Elemente müssen unterschiedlich umsortiert werden
  - jede Permutation führt zu unterschiedlicher Ausführung
  - jeder korrekte Algo braucht  $n!$  verschiedene Ausführungen ( $n!$  Blätter im Entscheidungsbaum)
- min.  $n!$  Ausführungen  $\Rightarrow$  min.  $\log(n!)$  Vergleiche

$k$  Vergleiche



**zu zeigen:**  $\log(n!) \in \Theta(n \log n)$

## Nebenrechnung: $\log(n!) \in \Theta(n \log n)$

### Möglichkeit 1: Stirlingformel

- die Stirlingformel sagt:  $n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \in \Theta\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)$

#### Logarithmengesetze

- $\log(a \cdot b) = \log(a) + \log(b)$
- $\log\left(\frac{a}{b}\right) = \log(a) - \log(b)$
- $\log(a^b) = b \cdot \log(a)$

# Nebenrechnung: $\log(n!) \in \Theta(n \log n)$

## Möglichkeit 1: Stirlingformel

- die Stirlingformel sagt:  $n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \in \Theta\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)$
- daher:  $\log(n!) \in \Theta\left(\log\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)\right)$   
 $= \Theta\left(\log\left(\sqrt{n}\right) + n \cdot (\log n - \log e)\right) = \Theta(n \log n)$

### Logarithmengesetze

- $\log(a \cdot b) = \log(a) + \log(b)$
- $\log\left(\frac{a}{b}\right) = \log(a) - \log(b)$
- $\log(a^b) = b \cdot \log(a)$

# Nebenrechnung: $\log(n!) \in \Theta(n \log n)$

## Möglichkeit 1: Stirlingformel

- die Stirlingformel sagt:  $n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \in \Theta\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)$
- daher:  $\log(n!) \in \Theta\left(\log\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)\right)$   
 $= \Theta\left(\log(\sqrt{n}) + n \cdot (\log n - \log e)\right) = \Theta(n \log n)$

### Logarithmengesetze

- $\log(a \cdot b) = \log(a) + \log(b)$
- $\log\left(\frac{a}{b}\right) = \log(a) - \log(b)$
- $\log(a^b) = b \cdot \log(a)$

## Möglichkeit 2: von Hand

- $n! = n \cdot (n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot 1$
  - $\log(n!) = \log(n) + \log(n-1) + \log(n-2) + \dots + \log(1) \in O(n \log n)$
- $n$  Summanden, jeder  $\leq \log n$   
 $\downarrow$



# Nebenrechnung: $\log(n!) \in \Theta(n \log n)$

## Möglichkeit 1: Stirlingformel

- die Stirlingformel sagt:  $n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \in \Theta\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)$
- daher:  $\log(n!) \in \Theta\left(\log\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)\right)$   
 $= \Theta\left(\log(\sqrt{n}) + n \cdot (\log n - \log e)\right) = \Theta(n \log n)$

### Logarithmengesetze

- $\log(a \cdot b) = \log(a) + \log(b)$
- $\log\left(\frac{a}{b}\right) = \log(a) - \log(b)$
- $\log(a^b) = b \cdot \log(a)$

## Möglichkeit 2: von Hand

- $n! = n \cdot (n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot 1$
- $\log(n!) = \underbrace{\log(n) + \log(n-1) + \log(n-2) + \dots + \log(1)}_{\text{ersten } \frac{n}{2} \text{ Summanden } \geq \log\left(\frac{n}{2}\right)} \in O(n \log n)$   
 $n \text{ Summanden, jeder } \leq \log n$

# Nebenrechnung: $\log(n!) \in \Theta(n \log n)$

## Möglichkeit 1: Stirlingformel

- die Stirlingformel sagt:  $n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \in \Theta\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)$
- daher:  $\log(n!) \in \Theta\left(\log\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)\right)$   
 $= \Theta\left(\log(\sqrt{n}) + n \cdot (\log n - \log e)\right) = \Theta(n \log n)$

### Logarithmengesetze

- $\log(a \cdot b) = \log(a) + \log(b)$
- $\log\left(\frac{a}{b}\right) = \log(a) - \log(b)$
- $\log(a^b) = b \cdot \log(a)$

## Möglichkeit 2: von Hand

- $n! = n \cdot (n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot 1$   $n$  Summanden, jeder  $\leq \log n$
- $\log(n!) = \underbrace{\log(n) + \log(n-1) + \log(n-2) + \dots + \log(1)}_{\text{ersten } \frac{n}{2} \text{ Summanden } \geq \log\left(\frac{n}{2}\right)} \in O(n \log n)$
- also:  $\log(n!) \geq \frac{n}{2} \cdot \log\left(\frac{n}{2}\right) = \frac{n}{2} \log n - \frac{n}{2} \log 2 \in \Omega(n \log n)$

# Nebenrechnung: $\log(n!) \in \Theta(n \log n)$

## Möglichkeit 1: Stirlingformel

- die Stirlingformel sagt:  $n! \approx \sqrt{2\pi n} \left(\frac{n}{e}\right)^n \in \Theta\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)$
- daher:  $\log(n!) \in \Theta\left(\log\left(\sqrt{n} \left(\frac{n}{e}\right)^n\right)\right)$   
 $= \Theta\left(\log(\sqrt{n}) + n \cdot (\log n - \log e)\right) = \Theta(n \log n)$

### Logarithmengesetze

- $\log(a \cdot b) = \log(a) + \log(b)$
- $\log\left(\frac{a}{b}\right) = \log(a) - \log(b)$
- $\log(a^b) = b \cdot \log(a)$

## Möglichkeit 2: von Hand

- $n! = n \cdot (n-1) \cdot (n-2) \cdot \dots \cdot 1$   $n$  Summanden, jeder  $\leq \log n$
- $\log(n!) = \underbrace{\log(n) + \log(n-1) + \log(n-2) + \dots + \log(1)}_{\text{ersten } \frac{n}{2} \text{ Summanden } \geq \log\left(\frac{n}{2}\right)} \in O(n \log n)$
- also:  $\log(n!) \geq \frac{n}{2} \cdot \log\left(\frac{n}{2}\right) = \frac{n}{2} \log n - \frac{n}{2} \log 2 \in \Omega(n \log n)$

$$\Rightarrow \log(n!) \in \Theta(n \log n)$$

# Zusammenfassung

## Heute gesehen

- Teile und Herrsche zum Sortieren von Folgen
- Mergesort: arbeite beim Zusammenfügen der Teillösungen
- Quicksort: arbeite beim Zerlegen in Teilprobleme

# Zusammenfassung

## Heute gesehen

- Teile und Herrsche zum Sortieren von Folgen
- Mergesort: arbeite beim Zusammenfügen der Teillösungen
- Quicksort: arbeite beim Zerlegen in Teilprobleme

## Average Case Analyse bei Quicksort

- hier gesehen: zähle Vergleiche für ein einzelnes Element
- Abschätzen von Erwartungswerten: Aufspaltung in Summe einfacherer Zufallsvariablen

# Zusammenfassung

## Heute gesehen

- Teile und Herrsche zum Sortieren von Folgen
- Mergesort: arbeite beim Zusammenfügen der Teillösungen
- Quicksort: arbeite beim Zerlegen in Teilprobleme

## Average Case Analyse bei Quicksort

- hier gesehen: zähle Vergleiche für ein einzelnes Element
- Abschätzen von Erwartungswerten: Aufspaltung in Summe einfacherer Zufallsvariablen

## Bonus (nach dieser Folie): Average Case Analyse bei Quicksort

- betrachte Vergleichswahrscheinlichkeit für jedes Elementpaar
- Abschätzung von Summen: Approximation mittels Integral

# Zusammenfassung

## Heute gesehen

- Teile und Herrsche zum Sortieren von Folgen
- Mergesort: arbeite beim Zusammenfügen der Teillösungen
- Quicksort: arbeite beim Zerlegen in Teilprobleme

## Average Case Analyse bei Quicksort

- hier gesehen: zähle Vergleiche für ein einzelnes Element
- Abschätzen von Erwartungswerten: Aufspaltung in Summe einfacherer Zufallsvariablen

## Bonus (nach dieser Folie): Average Case Analyse bei Quicksort

- betrachte Vergleichswahrscheinlichkeit für jedes Elementpaar
- Abschätzung von Summen: Approximation mittels Integral

## Vergleichsbasiertes Sortieren

- untere Schranke: jeder vergleichsbasierte Sortieralgo benötigt  $\Omega(n \log n)$  Vergleiche
- Technik: Entscheidungsbaum (wie schon bei der binären Suche)

# Bonus: Alternative Analyse

## Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E} \left[ \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij} \right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}]$$

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$



# Bonus: Alternative Analyse

## Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

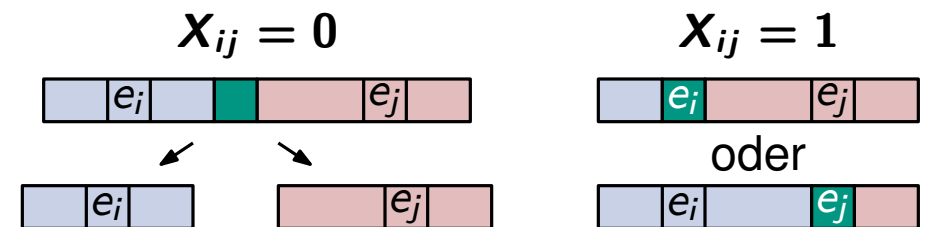
$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij}\right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}]$$

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$

### Wahrscheinlichkeit für $X_{ij} = 1$

- $X_{ij} = 1 \Leftrightarrow$  das erste Pivot aus  $\{e_i, e_{i+1}, \dots, e_{j-1}, e_j\}$  ist  $e_i$  oder  $e_j$





## Bonus: Alternative Analyse

### Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

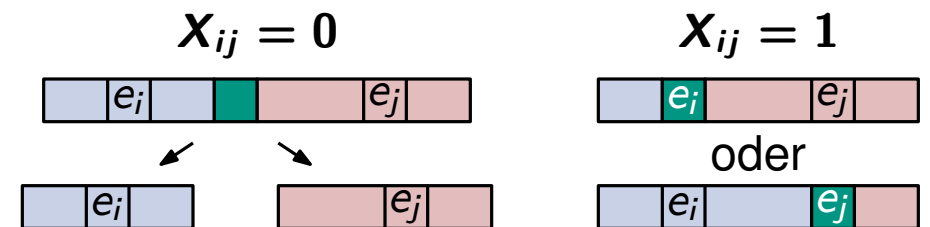
$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij}\right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}]$$

#### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$

### Wahrscheinlichkeit für $X_{ij} = 1$

- $X_{ij} = 1 \Leftrightarrow$  das erste Pivot aus  $\{e_i, e_{i+1}, \dots, e_{j-1}, e_j\}$  ist  $e_i$  oder  $e_j$



Mit welcher Wahrscheinlichkeit wird  $e_i$  mit  $e_j$  verglichen?

# Bonus: Alternative Analyse

## Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij}\right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}]$$

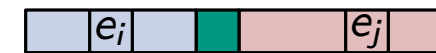
### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$

### Wahrscheinlichkeit für $X_{ij} = 1$

- $X_{ij} = 1 \Leftrightarrow$  das erste Pivot aus  $\{e_i, e_{i+1}, \dots, e_{j-1}, e_j\}$  ist  $e_i$  oder  $e_j$

$X_{ij} = 0$



$X_{ij} = 1$



oder



- $\mathbb{E}[X_{ij}] = \Pr[X_{ij} = 1] = \frac{2}{j-i+1}$

# Bonus: Alternative Analyse

## Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \mathbb{E} \left[ \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij} \right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}] \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1} \end{aligned}$$

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$

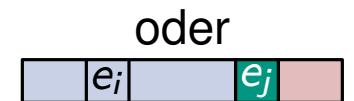
### Wahrscheinlichkeit für $X_{ij} = 1$

- $X_{ij} = 1 \Leftrightarrow$  das erste Pivot aus  $\{e_i, e_{i+1}, \dots, e_{j-1}, e_j\}$  ist  $e_i$  oder  $e_j$

$X_{ij} = 0$



$X_{ij} = 1$



- $\mathbb{E}[X_{ij}] = \Pr[X_{ij} = 1] = \frac{2}{j-i+1}$

# Bonus: Alternative Analyse

## Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

$$\mathbb{E}[X] = \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij}\right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}]$$

$$= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1}$$

$j$	$k = j - i + 1$
$i + 1$	2
$i + 2$	3
$\vdots$	$\vdots$
$n$	$n - i + 1$

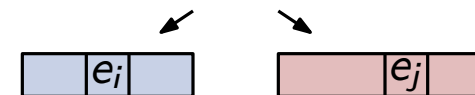
### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$

### Wahrscheinlichkeit für $X_{ij} = 1$

- $X_{ij} = 1 \Leftrightarrow$  das erste Pivot aus  $\{e_i, e_{i+1}, \dots, e_{j-1}, e_j\}$  ist  $e_i$  oder  $e_j$

$X_{ij} = 0$



$X_{ij} = 1$



oder



- $\mathbb{E}[X_{ij}] = \Pr[X_{ij} = 1] = \frac{2}{j-i+1}$

# Bonus: Alternative Analyse

## Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \mathbb{E}\left[\sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij}\right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}] \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=2}^{n-i+1} \frac{2}{k} \end{aligned}$$

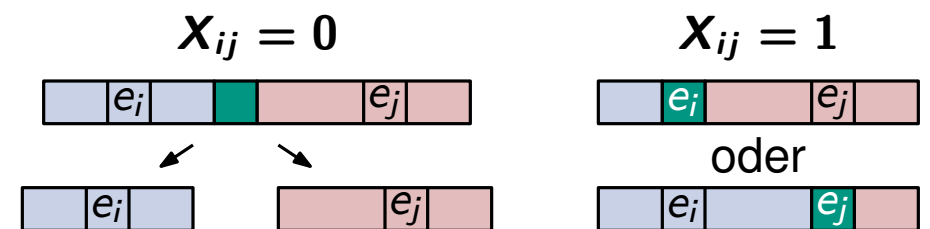
$j$	$k = j - i + 1$
$i + 1$	2
$i + 2$	3
$\vdots$	$\vdots$
$n$	$n - i + 1$

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$

### Wahrscheinlichkeit für $X_{ij} = 1$

- $X_{ij} = 1 \Leftrightarrow$  das erste Pivot aus  $\{e_i, e_{i+1}, \dots, e_{j-1}, e_j\}$  ist  $e_i$  oder  $e_j$



- $\mathbb{E}[X_{ij}] = \Pr[X_{ij} = 1] = \frac{2}{j-i+1}$

# Bonus: Alternative Analyse

## Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

$$\begin{aligned} \mathbb{E}[X] &= \mathbb{E} \left[ \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij} \right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}] \\ &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=2}^{n-i+1} \frac{2}{k} \leq \sum_{i=1}^n \sum_{k=2}^n \frac{2}{k} \end{aligned}$$

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$

### Wahrscheinlichkeit für $X_{ij} = 1$

- $X_{ij} = 1 \Leftrightarrow$  das erste Pivot aus  $\{e_i, e_{i+1}, \dots, e_{j-1}, e_j\}$  ist  $e_i$  oder  $e_j$

$X_{ij} = 0$



$X_{ij} = 1$



oder



- $\mathbb{E}[X_{ij}] = \Pr[X_{ij} = 1] = \frac{2}{j-i+1}$

# Bonus: Alternative Analyse

## Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}[X] &= \mathbb{E} \left[ \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij} \right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}] \\
 &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=2}^{n-i+1} \frac{2}{k} \leq \sum_{i=1}^n \sum_{k=2}^n \frac{2}{k} \\
 &= 2n \cdot \sum_{k=2}^n \frac{1}{k}
 \end{aligned}$$

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$

### Wahrscheinlichkeit für $X_{ij} = 1$

- $X_{ij} = 1 \Leftrightarrow$  das erste Pivot aus  $\{e_i, e_{i+1}, \dots, e_{j-1}, e_j\}$  ist  $e_i$  oder  $e_j$

$X_{ij} = 0$



$X_{ij} = 1$



oder



- $\mathbb{E}[X_{ij}] = \Pr[X_{ij} = 1] = \frac{2}{j-i+1}$



# Bonus: Alternative Analyse

## Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}[X] &= \mathbb{E} \left[ \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij} \right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}] \\
 &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=2}^{n-i+1} \frac{2}{k} \leq \sum_{i=1}^n \sum_{k=2}^n \frac{2}{k} \\
 &= 2n \cdot \sum_{k=2}^n \frac{1}{k} \leq 2n \ln n
 \end{aligned}$$

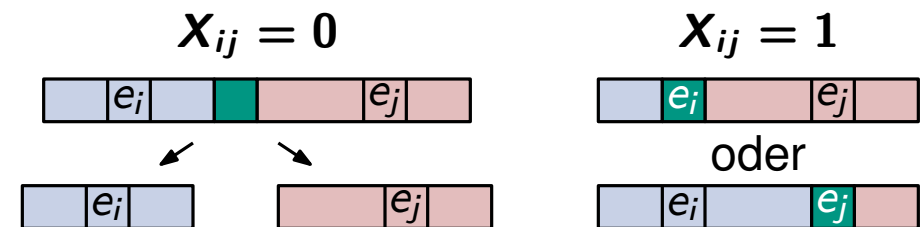
↑  
**harmonische Summe**  
 (gleich mehr dazu)

### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$

### Wahrscheinlichkeit für $X_{ij} = 1$

- $X_{ij} = 1 \Leftrightarrow$  das erste Pivot aus  $\{e_i, e_{i+1}, \dots, e_{j-1}, e_j\}$  ist  $e_i$  oder  $e_j$



- $\mathbb{E}[X_{ij}] = \Pr[X_{ij} = 1] = \frac{2}{j-i+1}$

# Bonus: Alternative Analyse

## Summe der einzelnen Vergleiche

- seien  $e_1 \leq e_2 \leq \dots \leq e_n$  die sortierten Elemente
- $X_{ij} = 1$  wenn  $e_i$  und  $e_j$  verglichen werden,  $X_{ij} = 0$  sonst

$$\begin{aligned}
 \mathbb{E}[X] &= \mathbb{E} \left[ \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n X_{ij} \right] = \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \mathbb{E}[X_{ij}] \\
 &= \sum_{i=1}^n \sum_{j=i+1}^n \frac{2}{j-i+1} = \sum_{i=1}^n \sum_{k=2}^{n-i+1} \frac{2}{k} \leq \sum_{i=1}^n \sum_{k=2}^n \frac{2}{k} \\
 &= 2n \cdot \sum_{k=2}^n \frac{1}{k} \leq 2n \ln n
 \end{aligned}$$

### Theorem

Auf jeder Eingabe der Länge  $n$  benötigt Quicksort mit zufälligen Pivots erwartet  $\leq 2n \ln n$  Vergleiche.

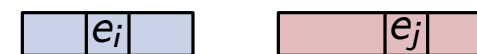
### Zufallsvariablen

- $X$ : Anzahl Vergleiche insgesamt
- $X_{ij}$ : Indikatorvariable für Vergleich zwischen  $e_i$  und  $e_j$

### Wahrscheinlichkeit für $X_{ij} = 1$

- $X_{ij} = 1 \Leftrightarrow$  das erste Pivot aus  $\{e_i, e_{i+1}, \dots, e_{j-1}, e_j\}$  ist  $e_i$  oder  $e_j$

$X_{ij} = 0$



$X_{ij} = 1$



oder

- $\mathbb{E}[X_{ij}] = \Pr[X_{ij} = 1] = \frac{2}{j-i+1}$

# Bonus: Nebenbemerkung zur harmonischen Summe

## Harmonische Zahl $H_n$

- $H_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$
- nützlich zu wissen:  $H_n \in \Theta(\log n)$

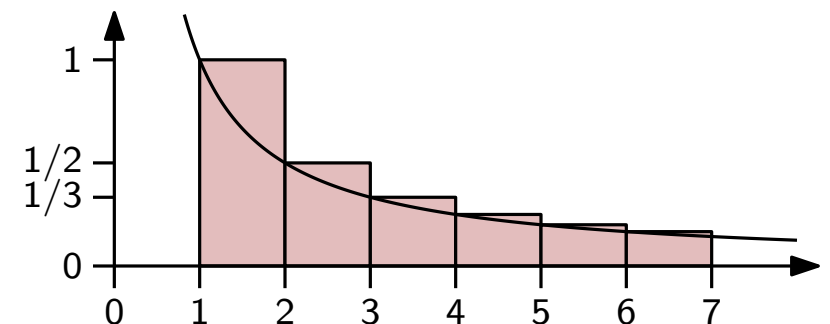
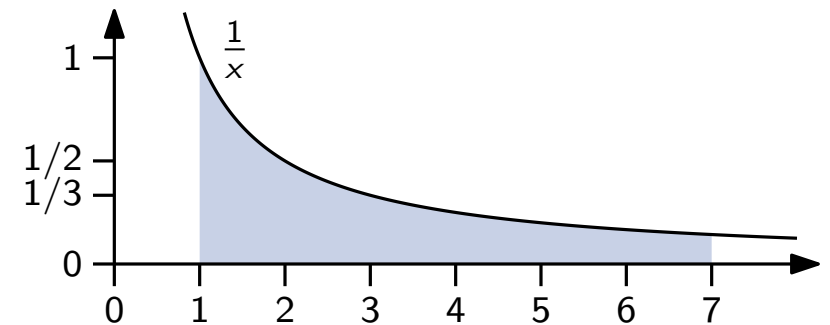
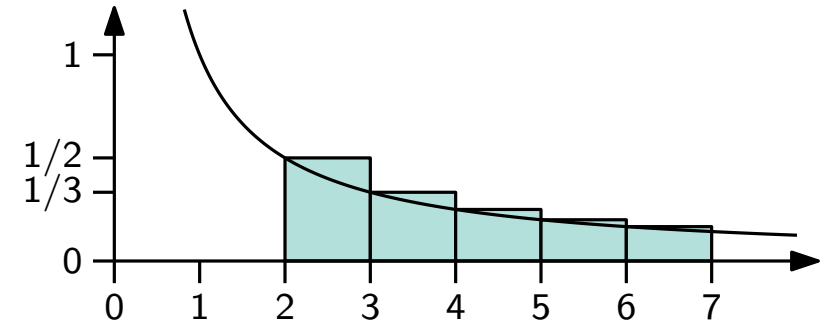
# Bonus: Nebenbemerkung zur harmonischen Summe

## Harmonische Zahl $H_n$

- $H_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$
- nützlich zu wissen:  $H_n \in \Theta(\log n)$

## Beweis und genauere Abschätzung

$$H_n - 1 = \sum_{k=2}^n \frac{1}{k} \leq \int_1^n \frac{1}{x} dx \leq \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} = H_n$$



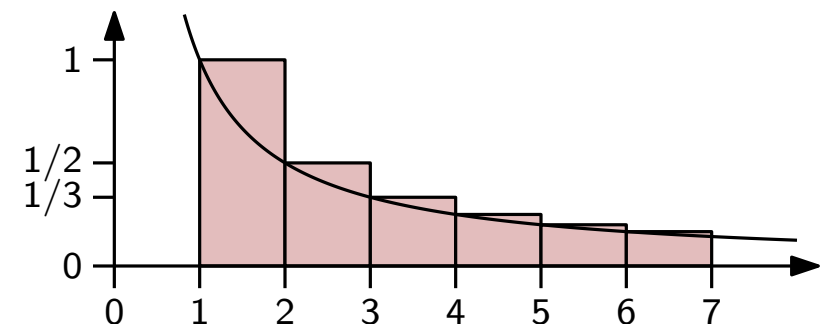
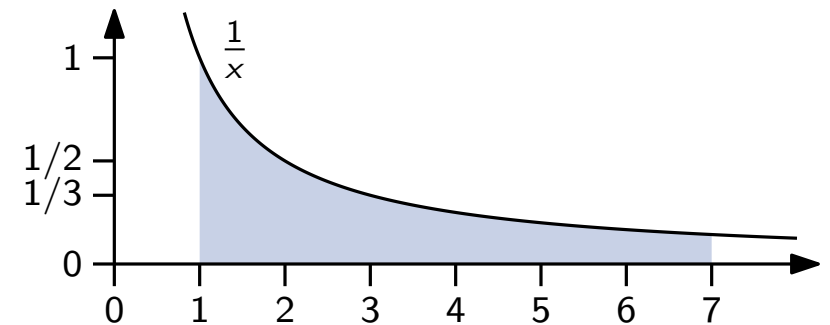
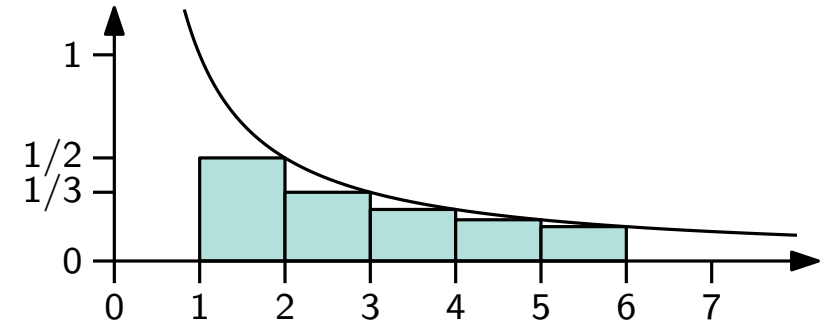
# Bonus: Nebenbemerkung zur harmonischen Summe

## Harmonische Zahl $H_n$

- $H_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$
- nützlich zu wissen:  $H_n \in \Theta(\log n)$

## Beweis und genauere Abschätzung

$$H_n - 1 = \sum_{k=2}^n \frac{1}{k} \leq \int_1^n \frac{1}{x} dx \leq \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} = H_n$$



# Bonus: Nebenbemerkung zur harmonischen Summe

## Harmonische Zahl $H_n$

- $H_n = \sum_{k=1}^n \frac{1}{k}$
- nützlich zu wissen:  $H_n \in \Theta(\log n)$

## Beweis und genauere Abschätzung

$$H_n - 1 = \sum_{k=2}^n \frac{1}{k} \leq \int_1^n \frac{1}{x} dx \leq \sum_{k=1}^n \frac{1}{k} = H_n$$

$$\int_1^n \frac{1}{x} dx = [\ln x]_1^n = \ln n$$

