

Big O Notation

Maximilian Bosch

Weekly Dev Basics

- Hard to get right
- Wie identifiziere ich Bottlenecks?
 - Probleme in Infrastruktur & System
 - **ineffiziente Implementierung**
- **Fragestellung:** wie **teuer** ist eine Funktion?
 - Big-O-Notation bietet Formalismus für diese Frage.

- Hard to get right
- Wie identifiziere ich Bottlenecks?
 - Probleme in Infrastruktur & System
→ **ineffiziente Implementierung**
- **Fragestellung:** wie **teuer** ist eine Funktion?
 - Big-O-Notation bietet Formalismus für diese Frage.

- Hard to get right
- Wie identifiziere ich Bottlenecks?
 - Probleme in Infrastruktur & System
 - ineffiziente Implementierung
- **Fragestellung:** wie teuer ist eine Funktion?
 - Big-O-Notation bietet Formalismus für diese Frage.

- Hard to get right
- Wie identifiziere ich Bottlenecks?
 - Probleme in Infrastruktur & System
 - **ineffiziente Implementierung**
- **Fragestellung:** wie **teuer** ist eine Funktion?
 - Big-O-Notation bietet Formalismus für diese Frage.

- Hard to get right
- Wie identifiziere ich Bottlenecks?
 - Probleme in Infrastruktur & System
 - **ineffiziente Implementierung**
- **Fragestellung:** wie **teuer** ist eine Funktion?
 - Big-O-Notation bietet Formalismus für diese Frage.

- Hard to get right
- Wie identifiziere ich Bottlenecks?
 - Probleme in Infrastruktur & System
 - **ineffiziente Implementierung**
- **Fragestellung:** wie **teuer** ist eine Funktion?
 - Big-O-Notation bietet Formalismus für diese Frage.

Simplex Beispiel

```
1 function snens(list) {  
2   const n = list.length  
3   for (let i = 0; i < n; i++) {  
4     list[i] *= 2  
5   }  
6   return list  
7 }
```

```
> snens([1,2,3,4])  
[ 2, 4, 6, 8 ]
```

- Wie messen wir Komplexität?
- Idee: Anzahl der Operationen zählen

Simplex Beispiel

```
1 function snens(list) {  
2   const n = list.length  
3   for (let i = 0; i < n; i++) {  
4     list[i] *= 2  
5   }  
6   return list  
7 }
```

```
> snens([1,2,3,4])  
[ 2, 4, 6, 8 ]
```

- Wie messen wir Komplexität?
- Idee: Anzahl der Operationen zählen

Simplex Beispiel

```
1 function snens(list) {  
2   const n = list.length  
3   for (let i = 0; i < n; i++) {  
4     list[i] *= 2  
5   }  
6   return list  
7 }
```

```
> snens([1,2,3,4])  
[ 2, 4, 6, 8 ]
```

- Wie messen wir Komplexität?
- Idee: Anzahl der Operationen zählen

<i>list.length</i>	Anzahl Operationen
0	4
1	7
2	10
3	13

In Abhängigkeit der Größe der Liste (n)

$$n \rightarrow 4 + 3n \text{ (lineares Wachstum)}$$

$$snens \in O(4 + 3n) = O(n)$$

<i>list.length</i>	Anzahl Operationen
0	4
1	7
2	10
3	13

In Abhängigkeit der Größe der Liste (n)

$$n \rightarrow 4 + 3n \text{ (lineares Wachstum)}$$

$$snens \in O(4 + 3n) = O(n)$$

<i>list.length</i>	Anzahl Operationen
0	4
1	7
2	10
3	13

In Abhängigkeit der Größe der Liste (n)

$n \rightarrow 4 + 3n$ (**lineares** Wachstum)

$$snens \in O(4 + 3n) = O(n)$$

<i>list.length</i>	Anzahl Operationen
0	4
1	7
2	10
3	13

In Abhängigkeit der Größe der Liste (n)

$$n \rightarrow 4 + 3n \text{ (lineares Wachstum)}$$

$$snens \in O(4 + 3n) = O(n)$$

In Abhängigkeit **der Größe der Liste** (n)

$n \rightarrow 4 + 3n$ (**lineares** Wachstum)

$$snens \in O(4 + 3n) = O(n)$$

- Aussage: Anzahl Operationen steigt linear mit Größe der Eingabe.
- Einsatz in der Informatik: Anstieg der Laufzeit bei Vergrößerung der Eingabe.
- Formal als Menge definiert.

In Abhängigkeit der Größe der Liste (n)

$n \rightarrow 4 + 3n$ (**lineares** Wachstum)

$$snens \in O(4 + 3n) = O(n)$$

- Aussage: Anzahl Operationen steigt linear mit Größe der Eingabe.
- Einsatz in der Informatik: Anstieg der Laufzeit bei Vergrößerung der Eingabe.
- Formal als Menge definiert.

In Abhängigkeit der Größe der Liste (n)

$n \rightarrow 4 + 3n$ (**lineares** Wachstum)

$$snens \in O(4 + 3n) = O(n)$$

- Aussage: Anzahl Operationen steigt linear mit Größe der Eingabe.
- Einsatz in der Informatik: Anstieg der Laufzeit bei Vergrößerung der Eingabe.
- Formal als Menge definiert.

In Abhängigkeit der Größe der Liste (n)

$n \rightarrow 4 + 3n$ (**lineares** Wachstum)

$$snens \in O(4 + 3n) = O(n)$$

- Aussage: Anzahl Operationen steigt linear mit Größe der Eingabe.
- Einsatz in der Informatik: Anstieg der Laufzeit bei Vergrößerung der Eingabe.
- Formal als Menge definiert.

z.Z.: $g(n) = 4 + 3n, g \in O(n)$

- Wähle ein $n_0 \in \mathbb{N}$
- Für alle $n \geq n_0$ muss folgendes gelten:
- $g(n) \leq c \cdot f(n), c \in \mathbb{R}_+$
- Wähle $n_0 = 1$
- Wähle $c = 7$
- $4 + 3n \leq 7n$

Beobachtungen

- g wächst **höchstens linear**.
- $g \in O(n^2)$
- $O(n) \subset O(n^2)$

z.Z.: $g(n) = 4 + 3n, g \in O(n)$

- Wähle ein $n_0 \in \mathbb{N}$
- Für alle $n \geq n_0$ muss folgendes gelten:
- $g(n) \leq c \cdot f(n), c \in \mathbb{R}_+$
- Wähle $n_0 = 1$
- Wähle $c = 7$
- $4 + 3n \leq 7n$

Beobachtungen

- g wächst **höchstens linear**.
- $g \in O(n^2)$
- $O(n) \subset O(n^2)$

z.Z.: $g(n) = 4 + 3n, g \in O(n)$

- Wähle ein $n_0 \in \mathbb{N}$
- Für alle $n \geq n_0$ muss folgendes gelten:
- $g(n) \leq c \cdot f(n), c \in \mathbb{R}_+$
- Wähle $n_0 = 1$
- Wähle $c = 7$
- $4 + 3n \leq 7n$

Beobachtungen

- g wächst **höchstens linear**.
- $g \in O(n^2)$
- $O(n) \subset O(n^2)$

z.Z.: $g(n) = 4 + 3n, g \in O(n)$

- Wähle ein $n_0 \in \mathbb{N}$
- Für alle $n \geq n_0$ muss folgendes gelten:
- $g(n) \leq c \cdot f(n), c \in \mathbb{R}_+$
- Wähle $n_0 = 1$
- Wähle $c = 7$
- $4 + 3n \leq 7n$

Beobachtungen

- g wächst **höchstens linear**.
- $g \in O(n^2)$
- $O(n) \subset O(n^2)$

z.Z.: $g(n) = 4 + 3n, g \in O(n)$

- Wähle ein $n_0 \in \mathbb{N}$
- Für alle $n \geq n_0$ muss folgendes gelten:
- $g(n) \leq c \cdot f(n), c \in \mathbb{R}_+$
- Wähle $n_0 = 1$
- Wähle $c = 7$
- $4 + 3n \leq 7n$

Beobachtungen

→ g wächst **höchstens linear**.

→ $g \in O(n^2)$

→ $O(n) \subset O(n^2)$

z.Z.: $g(n) = 4 + 3n, g \in O(n)$

- Wähle ein $n_0 \in \mathbb{N}$
- Für alle $n \geq n_0$ muss folgendes gelten:
- $g(n) \leq c \cdot f(n), c \in \mathbb{R}_+$
- Wähle $n_0 = 1$
- Wähle $c = 7$
- $4 + 3n \leq 7n$

Beobachtungen

- g wächst **höchstens linear**.
- $g \in O(n^2)$
- $O(n) \subset O(n^2)$

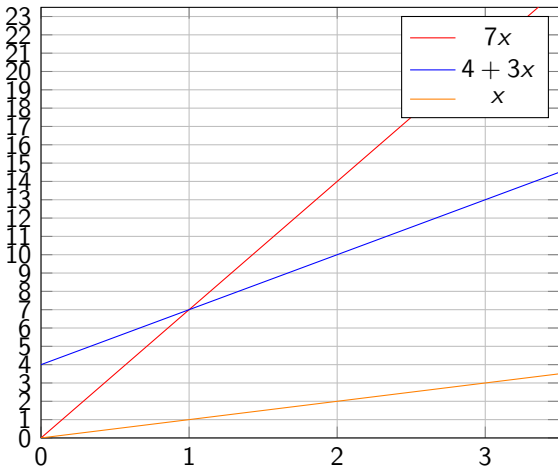
z.Z.: $g(n) = 4 + 3n, g \in O(n)$

- Wähle ein $n_0 \in \mathbb{N}$
- Für alle $n \geq n_0$ muss folgendes gelten:
- $g(n) \leq c \cdot f(n), c \in \mathbb{R}_+$
- Wähle $n_0 = 1$
- Wähle $c = 7$
- $4 + 3n \leq 7n$

Beobachtungen

- g wächst **höchstens linear**.
- $g \in O(n^2)$
- $O(n) \subset O(n^2)$

Veranschaulichung



- $g \in O(n) \iff g$ wächst **höchstens** linear
- $g \in \Theta(n) \iff g$ wächst **genau** linear
- $g \in \Omega(n) \iff g$ wächst **mindestens** linear

- $g \in O(n) \iff g$ wächst **höchstens** linear
- $g \in \Theta(n) \iff g$ wächst **genau** linear
- $g \in \Omega(n) \iff g$ wächst **mindestens** linear

- $g \in O(n) \iff g$ wächst **höchstens** linear
- $g \in \Theta(n) \iff g$ wächst **genau** linear
- $g \in \Omega(n) \iff g$ wächst **mindestens** linear

Stark vereinfachte Implementierung:

```
1 function qsort(input) {  
2   if (input.length == 0) return []  
3   let p = input.shift()  
4   return qsort(input.filter(num => num <= p))  
5     .concat([p])  
6     .concat(qsort(input.filter(num => num > p)))  
7 }
```

- **Worstcase:** $O(n^2)$ (mit `qsort([1,2,3,4,5])`)
 - $n + (n-1) + (n-2) + (n-3) + (n-4) + (n-5) = \frac{n \cdot (n-1)}{2} \in O(n^2)$
- **Average case:** $O(n \cdot \log(n))$
 - `input.filter()` ist $O(n)$
 - $\log(n)$ rekursive Aufrufe (Annahme: Liste halbiert sich pro Aufruf von `qsort()`).

Stark vereinfachte Implementierung:

```
1 function qsort(input) {  
2   if (input.length == 0) return []  
3   let p = input.shift()  
4   return qsort(input.filter(num => num <= p))  
5     .concat([p])  
6     .concat(qsort(input.filter(num => num > p)))  
7 }
```

- **Worstcase:** $O(n^2)$ (mit `qsort([1,2,3,4,5])`)
 - $n + (n-1) + (n-2) + (n-3) + (n-4) + (n-5) = \frac{n \cdot (n-1)}{2} \in O(n^2)$
- **Average case:** $O(n \cdot \log(n))$
 - `input.filter()` ist $O(n)$
 - $\log(n)$ rekursive Aufrufe (Annahme: Liste halbiert sich pro Aufruf von `qsort()`).

Stark vereinfachte Implementierung:

```
1 function qsort(input) {  
2   if (input.length == 0) return []  
3   let p = input.shift()  
4   return qsort(input.filter(num => num <= p))  
5     .concat([p])  
6     .concat(qsort(input.filter(num => num > p)))  
7 }
```

- **Worstcase:** $O(n^2)$ (mit `qsort([1,2,3,4,5])`)
 - $n + (n-1) + (n-2) + (n-3) + (n-4) + (n-5) = \frac{n \cdot (n-1)}{2} \in O(n^2)$
- **Average case:** $O(n \cdot \log(n))$
 - `input.filter()` ist $O(n)$
 - $\log(n)$ rekursive Aufrufe (Annahme: Liste halbiert sich pro Aufruf von `qsort()`).

Stark vereinfachte Implementierung:

```
1 function qsort(input) {  
2   if (input.length == 0) return []  
3   let p = input.shift()  
4   return qsort(input.filter(num => num <= p))  
5     .concat([p])  
6     .concat(qsort(input.filter(num => num > p)))  
7 }
```

- **Worstcase:** $O(n^2)$ (mit `qsort([1,2,3,4,5])`)
 - $n + (n-1) + (n-2) + (n-3) + (n-4) + (n-5) = \frac{n \cdot (n-1)}{2} \in O(n^2)$
- **Average case:** $O(n \cdot \log(n))$
 - `input.filter()` ist $O(n)$
 - $\log(n)$ rekursive Aufrufe (Annahme: Liste halbiert sich pro Aufruf von `qsort()`).

Stark vereinfachte Implementierung:

```
1 function qsort(input) {  
2   if (input.length == 0) return []  
3   let p = input.shift()  
4   return qsort(input.filter(num => num <= p))  
5     .concat([p])  
6     .concat(qsort(input.filter(num => num > p)))  
7 }
```

- **Worstcase:** $O(n^2)$ (mit `qsort([1,2,3,4,5])`)
 - $n + (n-1) + (n-2) + (n-3) + (n-4) + (n-5) = \frac{n \cdot (n-1)}{2} \in O(n^2)$
- **Average case:** $O(n \cdot \log(n))$
 - `input.filter()` ist $O(n)$
 - $\log(n)$ rekursive Aufrufe (Annahme: Liste **halbiert** sich pro Aufruf von `qsort()`).

Definition

Bestimmung des Speicherbedarfs einer Funktion in Abhängigkeit der Eingabe

Es gilt: $space \in O(n)$

```
1 function rangeSum(n) {  
2   let c = 0;  
3   for (let i = 0; i <= n; i++) {  
4     c += i;  
5   }  
6   return c;  
7 }
```

Zeitkomplexität: $O(n)$

Speicherkomplexität: $O(1)$

Definition

Bestimmung des Speicherbedarfs einer Funktion in Abhängigkeit der Eingabe

Es gilt: $space \in O(n)$

```
1 function rangeSum(n) {  
2   let c = 0;  
3   for (let i = 0; i <= n; i++) {  
4     c += i;  
5   }  
6   return c;  
7 }
```

Zeitkomplexität: $O(n)$

Speicherkomplexität: $O(1)$

Definition

Bestimmung des Speicherbedarfs einer Funktion in Abhängigkeit der Eingabe

Es gilt: $space \in O(n)$

```
1 function rangeSum(n) {  
2   let c = 0;  
3   for (let i = 0; i <= n; i++) {  
4     c += i;  
5   }  
6   return c;  
7 }
```

Zeitkomplexität: $O(n)$

Speicherkomplexität: $O(1)$

Definition

Bestimmung des Speicherbedarfs einer Funktion in Abhängigkeit der Eingabe

Es gilt: $space \in O(n)$

```
1 function rangeSum(n) {  
2   let c = 0;  
3   for (let i = 0; i <= n; i++) {  
4     c += i;  
5   }  
6   return c;  
7 }
```

Zeitkomplexität: $O(n)$

Speicherkomplexität: $O(1)$

Definition

Bestimmung des Speicherbedarfs einer Funktion in Abhängigkeit der Eingabe

Es gilt: $space \in O(n)$

```
1 function rangeSum(n) {  
2   let c = 0;  
3   for (let i = 0; i <= n; i++) {  
4     c += i;  
5   }  
6   return c;  
7 }
```

Zeitkomplexität: $O(n)$

Speicherkomplexität: $O(1)$

$O(1)$

```
1 function o_one(object, key) {  
2   return object[key]  
3 }
```


- Suche in einem Telefonbuch
- `git bisect`
- **anschaulich:** für eine doppelt so große Eingabe steigt der Aufwand konstant.

- Suche in einem Telefonbuch
- **git bisect**
- **anschaulich:** für eine doppelt so große Eingabe steigt der Aufwand konstant.

- Suche in einem Telefonbuch
- **git bisect**
- **anschaulich:** für eine doppelt so große Eingabe steigt der Aufwand konstant.

$O(n^2)$

```
1 function o_square(n) {  
2   for (let i = 0; i < n; i++) {  
3     for (let j = 0; j < n; j++) {  
4       // do sth.  
5     }  
6   }  
7 }
```

$O(n \cdot m)$

```
1 function o_n_m(lst1, lst2) {
2   let n = lst1.length
3   let m = lst2.length
4   for (let i = 0; i < n; i++) {
5     for (let j = 0; j < m; j++) {
6       console.log(`${lst1[i]},${lst2[j]}`)
7     }
8   }
9 }
```

vermutl. Lösung NP-schwerer Probleme*.

- Rucksackproblem
- Traveling Salesman

* Prüfung einer Lösung kann polynomiell-schnell geschehen, aber Finden einer Lösung vermutl. in exponentieller Zeit.

vermutl. Lösung NP-schwerer Probleme*.

- Rucksackproblem
- Traveling Salesman

* Prüfung einer Lösung kann polynomiell-schnell geschehen, aber Finden einer Lösung vermutl. in exponentieller Zeit.

Wozu das alles?

- Simple Kodierung für Komplexität.
- Nutzen Bibliotheken gerne, um Laufzeit-/Speicherkomplexität ihrer API zu dokumentieren.
- kann u.U. auch in eigenen Projekten sinnvoll sein.
 - Folgefrage: gibt es Optimierungsmöglichkeiten

Wozu das alles?

- Simple Kodierung für Komplexität.
- Nutzen Bibliotheken gerne, um Laufzeit-/Speicherkomplexität ihrer API zu dokumentieren.
- kann u.U. auch in eigenen Projekten sinnvoll sein.
 - Folgefrage: gibt es Optimierungsmöglichkeiten

Wozu das alles?

- Simple Kodierung für Komplexität.
- Nutzen Bibliotheken gerne, um Laufzeit-/Speicherkomplexität ihrer API zu dokumentieren.
- kann u.U. auch in eigenen Projekten sinnvoll sein.
 - Folgefrage: gibt es Optimierungsmöglichkeiten

Wozu das alles?

- Simple Kodierung für Komplexität.
- Nutzen Bibliotheken gerne, um Laufzeit-/Speicherkomplexität ihrer API zu dokumentieren.
- kann u.U. auch in eigenen Projekten sinnvoll sein.
 - Folgefrage: gibt es Optimierungsmöglichkeiten

Bedankt für eure Aufmerksamkeit!

Slides unter [slides.sind.nicht-so.sexy](#)

Gibts noch Fragen?

Bedankt für eure Aufmerksamkeit!

Slides unter [slides.sind.nicht-so.sexy](#)

Gibts noch Fragen?

Bedankt für eure Aufmerksamkeit!

Slides unter [slides.sind.nicht-so.sexy](#)

Gibts noch Fragen?