

# Algorithmus Analyse

Johann Basnakowski

Arbeitsbereich Wissenschaftliches Rechnen

Fachbereich Informatik

Fakultät für Mathematik, Informatik und Naturwissenschaften

Universität Hamburg



**informatik**  
**die zukunft**

# Gliederung

- Algorithmus Analyse
- Zeitkomplexität
- Große O-Notation
- Kostenarten
- Häufige Wachstumsraten
- Insertion-Sort
- Binary Search
- Zeitkomplexität vs. Platzkomplexität
- Nachteile
- Zusammenfassung

# Algorithmus Analyse

## Definition

*“ The analysis of algorithms is the determination of the amount of resources (such as time and storage) necessary to execute them. ”*

[http://en.wikipedia.org/wiki/Analysis\\_of\\_algorithms](http://en.wikipedia.org/wiki/Analysis_of_algorithms)

# Algorithmus Analyse

## Zeitkomplexität:

- Benötigte Laufzeit
- Mathematische Funktion  $T(n)$  abhängig von der Eingabe  $n$

## Platzkomplexität :

- Benötigter Speicherbedarf
- Mathematische Funktion  $S(n)$  abhängig von der Eingabe  $n$

# Algorithmus Analyse

## Unabhängig von:

- Der benutzten Programmiersprache
- Der Qualität des Compilers
- Der Geschwindigkeit des Computers

# Zeitkomplexität

1. Zählen der Operationen
2. Angabe der Effizienz mittels Wachstumsraten

# Zeitkomplexität

## Code

```
int count = 3, sum = 2;
```

```
count = count + 1;           // Cost:  $c_1$ 
```

```
sum = sum + count;          // Cost:  $c_2$ 
```



$$T(n) = c_1 + c_2$$

# Zeitkomplexität

## Code

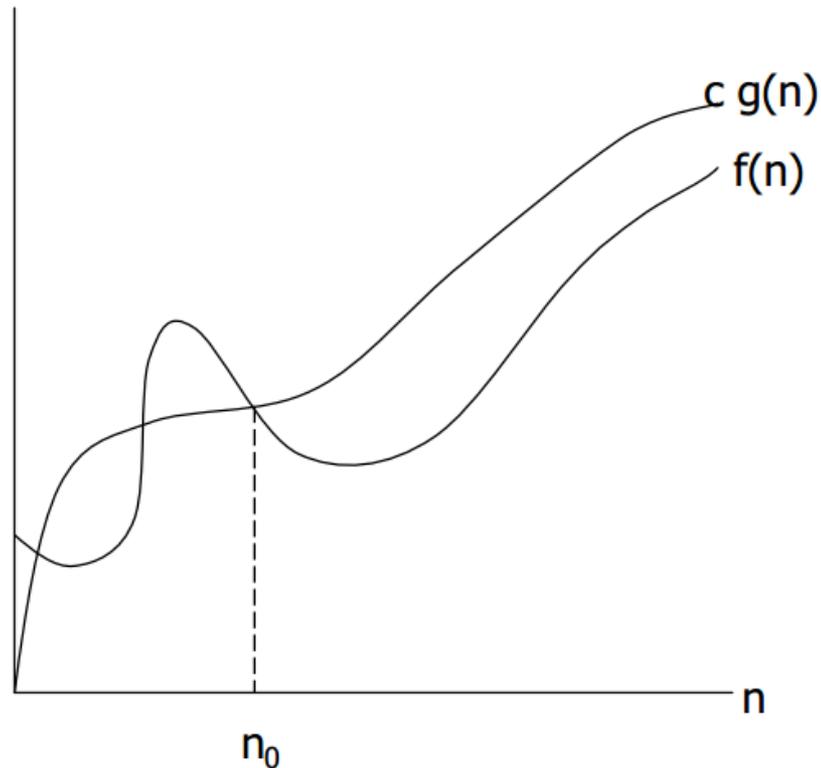
```
if (n < 0) { // Cost: c1  
    absval = -n; // Cost: c2  
} else {  
    absval = n; // Cost: c3  
}
```



$$T(n) = c_1 + \max(c_2, c_3)$$

# Big O-Notation

*“ Die Funktion  $f$  gehört zur Menge  $O(g)$ , wenn es positive Konstanten  $c$  und  $n_0$  gibt, so dass  $f(n)$ , ab  $n_0$ , unterhalb  $cg(n)$  liegt ”*



G.Zachmann

# Big O-Notation

- *Nur der dominante Term wird betrachtet*
- *Alle Konstanten, welche nicht von  $n$  abhängen, werden ignoriert*

# Big O-Notation

## Code

```
int k = 0;
for (int l = 1; l <= n/2; l++) {
    for (int j = 1; j <= n; j++) {
        k = k + l + j;           // Cost: c1
    }
}
```



$$T(n) = (n/2) * (n * c_1)$$



$$O(n^2)$$

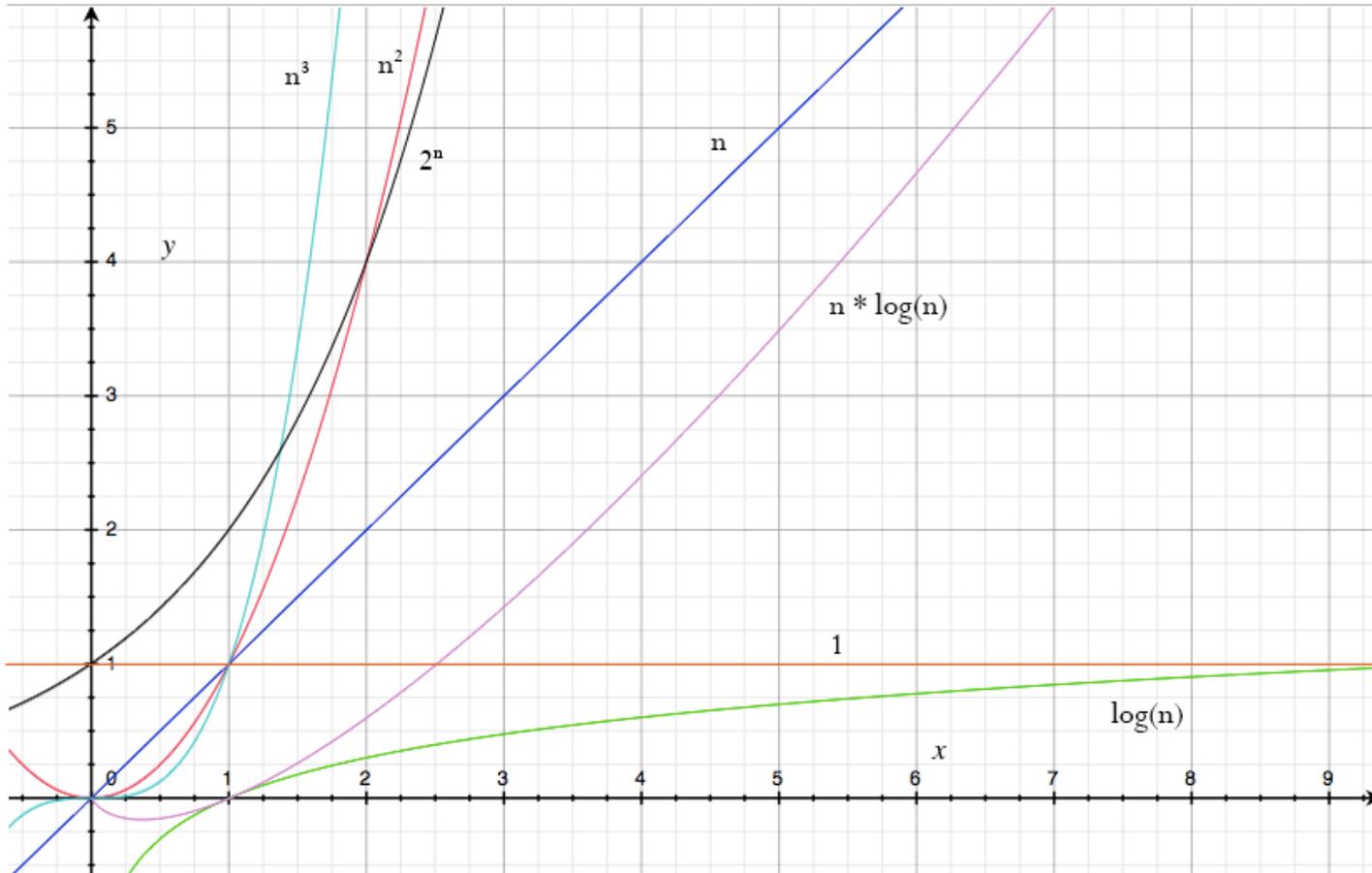
# Kostenarten

- Worst-Case Analyse
- Average-Case Analyse
- Best-Case-Analyse

# Häufige Wachstumsraten

- $O(1)$
- $O(\log n)$
- $O(n)$
- $O(n \log n)$
- $O(n^2)$
- $O(n^3)$
- $O(k^n)$

# Häufige Wachstumsraten



# Insertion-Sort

## Code

```
for(int i = 1; i < n; i++) {  
    temp = array[i];           // Cost:  $c_1$   
    j = i;                     // Cost:  $c_2$   
    while(j > 0 && array[j-1] > temp) {  
        array[j] = array[j-1]; // Cost:  $c_3$   
        j = j - 1;             // Cost:  $c_4$   
    }  
    array[j] = temp;          // Cost:  $c_5$   
}
```

# Insertion-Sort

- $T(n) = n * (c_1 + c_2 + (n * (c_3 + c_4))) + c_5$
- Best-Case:  $O(n)$
- Worst-Case:  $O(n^2)$
- Average-Case:  $O(n^2)$

# Binary Search

## Code

```
int first = 0, last = n - 1;           // Cost:  $c_1$ 
int middle = ( first+last ) / 2;      // Cost:  $c_2$ 
while(first <= last) {
    if (arrayToSearch[middle] == search) { // Cost:  $c_3$ 
        //Wert gefunden, gib Ergebnis aus
    } else if (arrayToSearch[middle] < search) { // Cost:  $c_4$ 
        first = middle + 1; // Cost:  $c_5$ 
    } else {
        last = middle - 1; // Cost:  $c_6$ 
    }
    middle = ( first+last ) / 2;
    if(first > last) { //Cost:  $c_7$ 
        //meldung, element nicht gefunden
    }
}
```

# Binary Search

- $T(n) = c_1 + c_2 + (\log(n) * (c_3 + c_4 + c_5 + c_6 + c_7))$
- Best-Case:  $O(1)$
- Worst-Case:  $O(\log n)$
- Average-Case:  $O(\log n)$

# Zeitkomplexität vs. Platzkomplexität

## Code

```
int fib(x) {  
    int a = 0;  
    int b = 1;  
    int current = 1;  
  
    for(int i = 0; i < x; i++) {  
        current = a + b;  
        a = b;  
        b = current;  
    }  
    return current;  
}
```

## Code

```
int fib[10] = {1,1,2,3,5,8,13,21,34,55};  
int fib(x) {  
    return fib[x];  
}
```

- Speicherplatz gegen Geschwindigkeit
- Geschwindigkeit gegen Speicherplatz

# Nachteile

## Code

```
double* foo (int n) {  
    double (*table)[n][n] = malloc(sizeof(*table));  
  
    for (int y = 0; y < n; y++) {  
        for (int x = 0; x < n; x++) {  
            (*table)[y][x] = sqrt(x*y);  
        }  
    }  
    return &(*table)[0][0];  
}
```

Quelle : Nathanael Hübbe

# Nachteile

## Code

```
double* foo (int n) {
    double sqrtLUT[n];
    for (int i = 0; i < n; i++) {
        sqrtLUT[i] = sqrt(i);
    }
    double (*table)[n][n] = malloc( sizeof (*table) );

    for (int y = 0; y < n; y++) {
        for (int x = 0; x < n; x++) {
            (*table)[y][x] = sqrtLUT[x] * sqrtLUT[y];
        }
    }
    return &(*table)[0][0];
}
```

# Zusammenfassung

- $T(n)$  und  $O(n)$  zur Performanceanalyse
- $O(n^2)$  ist nicht immer schlechter als  $O(n)$
- Laufzeiten von Binary Search und Insertion-Sort
- Zeitkomplexität  $\Leftrightarrow$  Platzkomplexität
- Nicht jedes Optimierungspotenzial wird erkannt

# Quellen

Wikipedia

Analysis of algorithms

[http://en.wikipedia.org/wiki/Analysis\\_of\\_algorithms](http://en.wikipedia.org/wiki/Analysis_of_algorithms)

15:34, 05.01.2014

Unbekannt

Analysis of Algorithms

[http://www.csd.uwo.ca/courses/CS1037a/notes/topic13\\_AnalysisOfAlgs.pdf](http://www.csd.uwo.ca/courses/CS1037a/notes/topic13_AnalysisOfAlgs.pdf)

10:45, 05.01.2014

O. Bittel

Komplexitätsanalyse

<http://www-home.fh-konstanz.de/~bittel/prog2/Vorlesung/05KomplexitaetsAnalyse.pdf>

11:4 , 04.01.2014

# Quellen

G.Zachmann

Komplexität von Algorithmen

[http://cgvr.cs.uni-bremen.de/teaching/info2\\_06/fohlen/11\\_komplexitaet\\_4up.pdf](http://cgvr.cs.uni-bremen.de/teaching/info2_06/fohlen/11_komplexitaet_4up.pdf)

19:23, 06.01.2014