Lernzettel

Komplexität von Algorithmen: Zeit- und Platzkomplexität

Universität: Technische Universität Berlin

Kurs/Modul: Theoretische Grundlagen der Informatik

Erstellungsdatum: September 19, 2025



Zielorientierte Lerninhalte, kostenlos! Entdecke zugeschnittene Materialien für deine Kurse:

https://study. All We Can Learn. com

Theoretische Grundlagen der Informatik

Lernzettel: Komplexität von Algorithmen: Zeit- und Platzkomplexität

(1) Grundbegriffe.

Die Zeitkomplexität T(n) beschreibt die Anzahl der Grundoperationen, die ein Algorithmus bei einer Eingabe der Größe n ausführt. Die Platzkomplexität S(n) beschreibt den zusätzlich benötigten Speicher außerhalb der Eingangsdaten. Formal:

$$T(n) =$$
Anzahl der primitiven Operationen

S(n) = benötigter zusätzlicher Speicher (Bytes, Zellen, etc.)

(2) Asymptotische Notationen.

Seien f(n) und g(n) nicht-negative Funktionen.:

$$f(n) \in O(g(n))$$
 bedeutet: $\exists c > 0, n_0 \text{ mit } \forall n \ge n_0 : f(n) \le c g(n).$

$$f(n) \in \Theta(g(n))$$
 bedeutet: $\exists c_1, c_2 > 0$, n_0 mit $\forall n \ge n_0 : c_1 g(n) \le f(n) \le c_2 g(n)$.

$$f(n) \in \Omega(g(n))$$
 bedeutet: $\exists c > 0, n_0 \text{ mit } \forall n \geq n_0 : f(n) \geq c g(n).$

(3) Worst-, Durchschnitts- und Amortisierte Komplexität.

- Worst-Case: maximaler Aufwand über alle Eingaben der Größe n.
- Durchschnittsfall: erwarteter Aufwand über eine Wahrscheinlichkeitsverteilung der Eingaben.
- Amortisiert: durchschnittlicher Aufwand pro Operation über eine Folge von Operationen.

(4) Zeitkomplexität – Beispiele.

Beispiel 1: lineare Schleife.

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

$$T(n) \in O(n)$$

Beispiel 2: zwei verschachtelte Schleifen.

$$T(n) = \sum_{i=1}^{n} \sum_{j=1}^{n} c$$

$$T(n) = c \, n^2$$

$$T(n) \in O(n^2)$$

Beispiel 3: Halvierung (Divison by 2).

$$T(n) = T(\lfloor n/2 \rfloor) + c$$

$$T(n) \in O(\log n)$$

(5) Master-Theorem (Rekursionsformen).

Für Rekurrenzen der Form

$$T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n), \quad a \ge 1, \ b > 1$$

gilt grob:

- Falls $f(n) = O(n^{\log_b a \varepsilon})$ für ein $\varepsilon > 0$, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a})$.
- Falls $f(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log^k n)$, dann $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log^{k+1} n)$.
- Falls $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$ mit einer Regularitätsbedingung, dann $T(n) = \Theta(f(n))$.

Beispiele:

$$T(n) = 2T(n/2) + n \Rightarrow T(n) = \Theta(n \log n)$$

 $T(n) = 2T(n/2) + 1 \Rightarrow T(n) = \Theta(n)$

(6) Platzkomplexität – Beispiele.

Beispiel 1: konstanter zusätzlicher Speicher.

$$S(n) = c \implies S(n) \in O(1)$$

Beispiel 2: rekursive Verfahren mit Stack-Tiefe.

$$S(n) = S(n/2) + d$$
$$S(n) \in O(\log n)$$

(7) Praktische Hinweise.

- Wähle Worst-/Best-/Average-Case-Analysen je nach Problem.
- Bevorzuge In-Place-Algorithmen, um Platz zu sparen.
- Prüfe, ob rekursive Lösungen sinnvoll sind; andernfalls Iteration verwenden.