Inhomogene lineare Rekursionen mit konstanten Koeffizienten

Satz

Sei $(a_n^{(p)})_{n>0}$ Lösung der inhomogenen linearen Rekursion

$$c_k a_{n+k} + c_{k-1} a_{n+k-1} + \cdots + c_1 a_{n+1} + c_0 a_n = s_n, \quad n \ge 0,$$

mit $c_0, c_1, \ldots, c_k \in \mathbb{R}$, wobei $c_0 \neq 0$ und $c_k \neq 0$, und L die Lösungsmenge der Rekursion

$$c_k a_{n+k} + c_{k-1} a_{n+k-1} + \cdots + c_1 a_{n+1} + c_0 a_n = 0, \quad n \ge 0.$$

Dann ist

$$(a_n^{(p)})_{n\geq 0}+L$$

die Lösungsmenge der inhomogenen Rekursion.

Beweis: Sei $(a_n)_{n>0} \in M$. Dann gilt

$$a_{n+k}c_k + \cdots + a_nc_0 = s_n$$
 $a_{n+k}^{(p)}c_k + \cdots + a_n^{(p)}c_0 = s_n$
 $(a_{n+k}-a_{n+k}^{(p)})c_k + \cdots + (a_n-a_n^{(p)})c_0 = 0$

Daraus folgt $(a_n - a_n^{(p)})_{n \ge 0} \in L$ und somit $(a_n)_{n \ge 0} \in (a_n^{(p)})_{n \ge 0} + L$.

Sei nun
$$(a_n)_{n\geq 0} \in (a_n^{(p)})_{n\geq 0} + L$$
.
Dann ist $a_n = a_n^{(p)} + b_n$ mit $(b_n)_{n\geq 0} \in L$ und es gilt

$$a_{n+k}^{(p)}c_k + \cdots + a_n^{(p)}c_0 = s_n$$
 $b_{n+k}c_k + \cdots + b_nc_0 = 0$
 $a_{n+k}c_k + \cdots + a_nc_0 = s_n$

Daraus folgt $(a_n)_{n\geq 0}\in M$.

Spezielle Störfunktionen – Ansatzmethode

Satz

Gesucht ist eine partikuläre Lösung von

$$c_k a_{n+k} + c_{k-1} a_{n+k-1} + \cdots + c_1 a_{n+1} + c_0 a_n = s_n, \quad n \ge 0,$$

wobei $s_n = P_j(n)\alpha^n$ ($P_j(x)$ sei ein Polynom vom Grad j). Dann führt folgender Ansatz zum Ziel:

$$a_n^{(p)} = q_j(n)\alpha^n n^{\nu(\alpha)},$$

wobei $q_j(x)$ ein Polynom vom Grad j mit unbestimmten Koeffizienten und α eine Nullstelle der Vielfachheit $\nu(\alpha)$ von $\chi(\lambda)$ ist.

Das Superpositionsprinzip

Satz

Wenn $(\alpha_n)_{n>0}$ eine partikuläre Lösung von

$$c_k a_{n+k} + c_{k-1} a_{n+k-1} + \cdots + c_1 a_{n+1} + c_0 a_n = s_n, \quad n \ge 0,$$

ist und $(\beta_n)_{n\geq 0}$ eine partikuläre Lösung von

$$c_k a_{n+k} + c_{k-1} a_{n+k-1} + \cdots + c_1 a_{n+1} + c_0 a_n = t_n, \quad n \ge 0,$$

dann ist $(\alpha_n + \beta_n)_{n\geq 0}$ eine partikuläre Lösung von

$$c_k a_{n+k} + c_{k-1} a_{n+k-1} + \cdots + c_1 a_{n+1} + c_0 a_n = s_n + t_n, \quad n \geq 0.$$

Beweis: Für $(\alpha_n)_{n>0}$ bzw. $(\beta_n)_{n>0}$ gilt

$$\alpha_{n+k}c_k + \cdots + \alpha_nc_0 = s_n$$

$$\beta_{n+k}c_k + \cdots + \beta_nc_0 = t_n$$

$$(\alpha_{n+k}+\beta_{n+k})c_k + \cdots + (\alpha_n+\beta_n)c_0 = s_n+t_n$$

Beispiel

$$a_n - a_{n-1} - 8a_{n-2} + 12a_{n-3} = n4^n + 2^n$$

$$\chi(\lambda) = \lambda^3 - \lambda^2 - 8\lambda + 12 = (\lambda - 2)^2(\lambda + 3)$$

Lösung der homogenen Rekursion $a_n - a_{n-1} - 8a_{n-2} + 12a_{n-3} = 0$: $a_n^{(h)} = K_1 \cdot 2^n + K_2 \cdot n2^n + K_3 \cdot (-3)^n$

Ansatz für $n4^n$: $a_n^{(1)} = (An + B)4^n$

Ansatz für 2^n : $a_n^{(2)} = n^2 2^n$

Lösung: $a_n = K_1 \cdot 2^n + K_2 \cdot n2^n + K_3 \cdot (-3)^n + a_n^{(1)} + a_n^{(2)}$

Lineare Rekursionen erster Ordnung

homogen:
$$a_{n+1} = \alpha_n a_n$$
, $n \ge 0$

Lösung durch Iteration:
$$a_n = C \prod_{j=0}^{n-1} \alpha_j$$

inhomogen:
$$a_{n+1} = \alpha_n a_n + \beta_n$$
, $n \ge 0$.

Lösungsstruktur:

$$a_n = a_n^{(h)} + a_n^{(p)}$$

Finden einer partikulären Lösung durch Variation der Konstanten:

Ansatz:
$$a_n^{(p)} = C_n \prod_{j=0}^{n-1} \alpha_j$$

$$a_{n+1} = \alpha_n a_n + \beta_n, \ n \ge 0.$$

Ansatz: $a_n^{(p)} = C_n \prod_{j=0}^{n-1} \alpha_j$

$$C_{n+1} \prod_{j=0}^{n} \alpha_j = \alpha_n C_n \prod_{j=0}^{n-1} \alpha_j + \beta_n$$

$$C_{n+1} = C_n + \frac{\beta_n}{\prod_{j=0}^{n} \alpha_j}$$

$$C_n = \sum_{\ell=0}^{n-1} \frac{\beta_\ell}{\prod_{j=0}^{\ell} \alpha_j} + C_0$$

Allgemeine Lösung:

$$a_n = \left(\prod_{j=0}^{n-1} \alpha_j\right) \cdot \sum_{\ell=0}^{n-1} \frac{\beta_\ell}{\prod\limits_{j=0}^{\ell} \alpha_j} + C \prod_{j=0}^{n-1} \alpha_j$$

Kombinatorische Grundprobleme

Grundlegende Abzählregeln

- Summerregel: Falls $A \cap B = \emptyset$, dann gilt $|A \cup B| = |A| + |B|$
- Produktregel: $|A \times B| = |A| \cdot |B|$
- Gleichheitsregel: |A| = |B| genau dann, wenn es eine Bijektion $f: A \to B$ gibt.

Notationen:

•
$$n! := n(n-1)!, n \ge 1,$$
 $0! := 1$

Anordnungs- und Auswahlprobleme

Sei
$$A = \{a_1, a_2, \dots, a_n\}$$
.

- Anordnungen ohne Einschränkung (Variationen mit Wh.): $(a_{i_1}, \ldots, a_{i_k});$ Anzahl: $|A^k| = n^k$.
- Anordnungen verschiedener Elemente (Variationen ohne Wh.): $(a_{i_1}, \ldots, a_{i_k})$ mit paarweise verschiedenen Indizes;

Anzahl =
$$n(n-1)\cdots(n-k+1) = \frac{n!}{(n-k)!}$$
.

Permutationen von A:

$$\begin{pmatrix} a_1 & \dots & a_n \\ \pi(a_1) & \dots & \pi(a_n) \end{pmatrix}$$
;

Anzahl = n!

• Permutationen einer Multimenge: $\{a_1^{k_1}, a_2^{k_2}, \dots, a_n^{k_n}\}$

Anzahl =
$$\frac{(k_1 + k_2 + \dots + k_n)!}{k_1! k_2! \dots k_n!}$$

- Auswahlen einer Teilmenge (Kombinationen ohne Wh.): $\{a_{i_1}, \dots, a_{i_k}\} \subseteq A;$ Anzahl $= \binom{n}{k}.$
- Auswahlen einer Teilmultimenge (Kombinationen mit Wh.): $\{a_1^{k_1}, a_2^{k_2}, \dots, a_n^{k_n}\}$ mit $k_1 + k_2 + \dots + k_n = k$; Anzahl= $\binom{n+k-1}{n-1} = \binom{n+k-1}{k}$.

Weitere Zählmethoden

•) Doppeltes Zählen

$$A : \{a_1, ..., a_m\}, B = \{b_1, ..., b_n\}$$

 $R \subseteq A \times B;$
 $R_i = \{b \in B \mid (a_i, b) \in R\}, S_i = \{a \in A \mid (a, b_i) \in R\}$
Dann erhalten wir

$$|R| = \sum_{i=1}^{n} |R_i| = \sum_{j=1}^{m} |S_j|.$$

Beweis: Setze

$$x_{ij} = \begin{cases} 1 & \text{falls } (a_i, b_j) \in R \\ 0 & \text{sonst.} \end{cases}$$

Beispiel: $\tau(n) = \text{mittlere Anzahl der Teiler von } x \text{ mit } 1 \le x \le n,$ also $\tau(n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} d(i)$, wobei d(i) = Anzahl der Teiler von i.

$$n = 6$$
: $A = B = \{1, 2, 3, 4, 5, 6\}$,

$$R \subseteq A \times B$$
, $aRb :\Leftrightarrow a \mid b$.

R	1	2	3	4	5	6
1	1	1	1	1	1	1
2	0	1	0	1	0	1
3	0	0	1	0	0	1
4	0	0	0	1	0	0
5	1 0 0 0 0	0	0	0	1	0
6	0	0	0	0		1

p prim:
$$d(p) = 2$$
, $d(p^e) = e + 1$,

$$d(p_1^{e_1}\cdots p_k^{e_k})=(e_1+1)\cdots (e_k+1).$$

$$S_i = \{a \in A \mid aRi\} \dots$$
 Teiler von i
 $R_i = \{b \in B \mid jRb\} \dots$ Vielfache von j .

$$\tau(n) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} d(i) = \frac{1}{n} \sum_{i=1}^{n} |S_i| = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{n} |R_j|$$

$$= \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{n} \left\lfloor \frac{n}{j} \right\rfloor = \frac{1}{n} \sum_{j=1}^{n} \frac{n}{j} + \mathcal{O}(1)$$

$$\sim \log n$$

•) Das Schubfachprinzip

Falls |A| > |B| und $f : A \rightarrow B$, dann ist f nicht injektiv.

Allgemeiner:

Seien A_1, A_2, \ldots, A_k endliche, paarweise disjunkte Mengen und $|A_1 \cup A_2 \cup \cdots \cup A_k| > kr$, dann gibt es einen Index i mit $|A_i| > r$.

Beispiel: Es gibt mindestens 2 Menschen in Österreich, die am selben Tag in der gleichen Stunde geboren wurden.

Beispiel:

Für jede ungerade Zahl q gibt es ein ganzzahliges Vielfaches der Form $2^i - 1$.

Beweis: O.B.d.A. gelte q > 0. Sei $a_i = 2^i - 1$.

Wir betrachten $a_1, a_2, \ldots, a_q \mod q$.

Falls für $a_i \equiv 0$ für ein i, dann sind wir fertig.

Andernfalls gibt es $i, j \ (i < j)$, sodass $a_i \equiv a_j \mod q$.

Daraus folgt $a_i - a_j = qa$ mit $a \in \mathbb{Z}$.

Aber $a_i - a_j = 2^i (1 - 2^{j-i})$ und somit ist q ein Teiler von $(2^{j-i} - 1) = a_{j-i} \not$

•) Das Inklusions-Exklusions-Prinzip

Sei A eine endliche Menge, und E_1, \ldots, E_m Eigenschaften.

Wir setzen $A_i = \{x \in A \mid x \text{ hat die Eigenschaft } E_i\}.$

Wie viele Elemente der Menge A besitzen keine der Eigenschaften E_1, \ldots, E_m ?

$$egin{aligned} \left|A\setminusigcup_{i=1}^mA_i
ight| &= |A| + \sum_{\emptyset
eq \mathcal{I}\subseteq\{1,2,...,m\}}(-1)^{|\mathcal{I}|}\left|igcap_{i\in\mathcal{I}}A_i
ight| \ \left|igcup_{i=1}^mA_i
ight| &= \sum_{\emptyset
eq \mathcal{I}\subset\{1,...,m\}}(-1)^{|\mathcal{I}|+1}\left|igcap_{i\in\mathcal{I}}A_i
ight| \end{aligned}$$

Spezialfälle:

$$|A \cup B| = |A| + |B| - |A \cap B|$$

$$|A \cup B \cup C| = |A| + |B| + |C| - |A \cap B| - |A \cap C| - |B \cap C|$$

$$+ |A \cap B \cap C|$$

Matrizenmultiplikation

```
Seien A = (a_{i,j})_{i,j=1}^n, B = (b_{i,j})_{i,j=1}^n quadratische Matrizen und C = AB = (c_{i,j})_{i,j=1}^n mit c_{i,j} = \sum_{k=1}^n a_{i,k} b_{k,j}.
```

Algorithm SQUARE-MATRIX-MULTIPLY(A, B)

```
1: n := Anzahl der Zeilen von A
2: Sei C eine neue n \times n-Matrix
3: for i = 1 to n do
4: for j = 1 to n do
5: c_{ij} := 0
6: for k = 1 to n do
7: c_{ij} := c_{ij} + a_{ik}b_{kj}
8: end for
9: end for
10: end for
```

3 Schleifen mit je n Iterationen, daher Laufzeit $T(n) = \Theta(n^3)$

Sei $n = 2^k$. Teile A und B:

$$A = \begin{pmatrix} A_{1,1} & A_{1,2} \\ A_{2,1} & A_{2,2} \end{pmatrix}, \quad B = \begin{pmatrix} B_{1,1} & B_{1,2} \\ B_{2,1} & B_{2,2} \end{pmatrix}, \quad C = AB = \begin{pmatrix} C_{1,1} & C_{1,2} \\ C_{2,1} & C_{2,2} \end{pmatrix}.$$

$$C_{ij} = A_{i1}B_{1j} + A_{i2}B_{2j} \quad i, j = 1, 2.$$

Algorithm SQU-MAT-MUL-REC(A, B)

```
1: n := \text{Anzahl der Zeilen von } A
2: Sei C eine neue n \times n-Matrix
3: if n = 1 then
4: C_{11} := A_{11}B_{11}
5: else
6: partitioniere A, B und C wie oben in 4 Teilmatrizen
7: C_{11} := \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{1,1}, B_{1,1}) + \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{1,2}, B_{2,1})
8: C_{12} := \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{1,1}, B_{1,2}) + \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{1,2}, B_{2,2})
9: C_{21} := \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{2,1}, B_{1,1}) + \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{2,2}, B_{2,1})
10: C_{22} := \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{2,1}, B_{1,2}) + \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{2,2}, B_{2,2})
11: end if
12: return C
```

Algorithm SQU-MAT-MUL-REC(A, B)

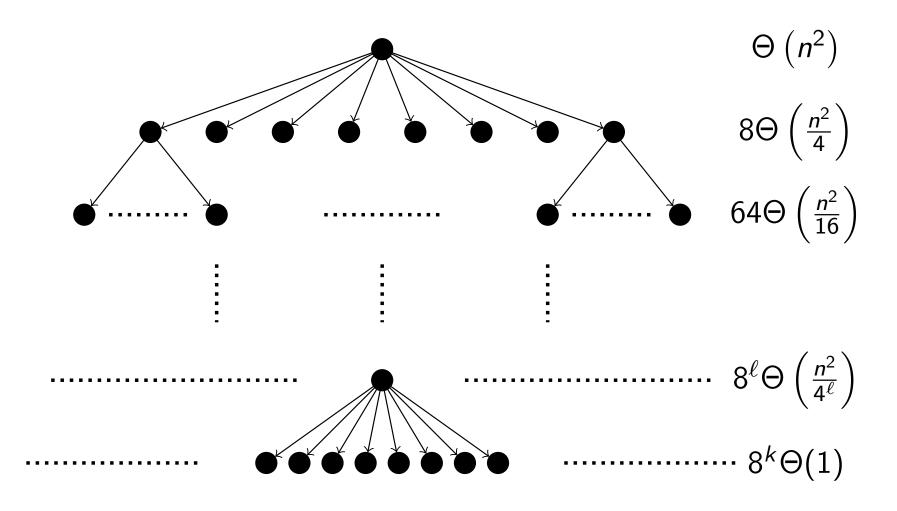
```
1: n = \# Zeilen von A
2: Sei C eine neue n \times n-Matrix
3: if n = 1 then
4: C_{11} = A_{11}B_{11}
5: else
6: partitioniere A, B und C wie oben in 4 Teilmatrizen
7: C_{11} = \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{1,1}, B_{1,1}) + \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{1,2}, B_{2,1})
8: C_{12} = \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{1,1}, B_{1,2}) + \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{1,2}, B_{2,2})
9: C_{21} = \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{2,1}, B_{1,1}) + \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{2,2}, B_{2,1})
10: C_{22} = \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{2,1}, B_{1,2}) + \text{SQU-MAT-MUL-REC}(A_{2,2}, B_{2,2})
11: end if
12: return C
```

$$T(n) = egin{cases} \Theta(1) & ext{für } n = 1, \\ 8T\left(rac{n}{2}
ight) + \Theta(1) + \Theta(n^2) & ext{sonst.} \end{cases}$$

Interpretation als Rekursionsbaum

Sei
$$n = 2^k$$
 und

$$T(n) = 8T\left(\frac{n}{2}\right) + \Theta(n^2), n \ge 2, \quad T(1) = \Theta(1).$$



$$T(n) = egin{cases} \Theta(1) & ext{für } n = 1, \\ 8T\left(rac{n}{2}
ight) + \Theta(1) + \Theta(n^2) & ext{sonst.} \end{cases}$$

Lösen für $n=2^k$:

$$T(2^{k}) = \Theta(2^{2k}) + 8T(2^{k-1}) = \Theta(2^{2k}) + 8\Theta(2^{2k-2}) + 64T(2^{k-2})$$

$$= \sum_{\ell=0}^{k} 8^{\ell} \Theta(2^{2(k-\ell)}) = \sum_{\ell=0}^{k} \Theta(2^{2k+\ell})$$

$$= \Theta\left(2^{2k} \frac{2^{k+1} - 1}{2 - 1}\right) = \Theta(2^{3k}) = \Theta(n^{3})$$

Der Strassen-Algorithmus für die Matrizenmultiplikation

Sei $n = 2^k$. Idee:

- (1) Partitioniere A, B, C in je 4 Teilmatrizen
- (2) Konstruiere $10 \frac{n}{2} \times \frac{n}{2}$ -Matrizen S_1, \ldots, S_{10} , die Summen bzw. Differenzen von Matrizen aus dem ersten Schritt sind.
- (3) Berechne rekursiv 7 Matrizenprodukte P_1, \ldots, P_7 mittels der in (1) und (2) erzeugten Matrizen.
- (4) $C_{i,j}$ entsteht durch geeignete Linearkombinationen der P_i .

Aufwand: (1): $\Theta(1)$, (2): $\Theta(n^2)$, (3): $7T(\frac{n}{2})$, (4): $\Theta(n^2)$. Also

$$T(n) = egin{cases} \Theta(1) & ext{für } n = 1, \\ 7T\left(rac{n}{2}
ight) + \Theta(n^2) & ext{sonst.} \end{cases}$$

Algorithm STRASSEN(A, B)

```
1: n := Anzahl der Zeilen von A
 2: Sei C eine neue n \times n-Matrix
 3: if n = 1 then
4: C_{11} := A_{11}B_{11}
 5: else partitioniere A, B und C in 4 Teilmatrizen
6:
     S_1 := B_{1,2} - B_{2,2}; \quad S_2 := A_{1,1} + A_{1,2}
7: S_3 := A_{2,1} + A_{2,2}; S_4 := B_{2,1} - B_{1,1}
8: S_5 := A_{1,1} + B_{2,2}; S_6 := B_{1,1} + B_{2,2}
9: S_7 := A_{1,1} - A_{2,2}; S_8 := B_{2,1} + B_{2,2}
10: S_9 := A_{1,1} - A_{2,1}; \quad S_{10} := B_{1,1} + B_{2,2}
11: P_1 := STRASSEN(A_{1,1}, S_1)
12: P_2 := STRASSEN(S_2, B_{2,2})
13: P_3 := STRASSEN(S_3, B_{1,1})
14: P_4 := STRASSEN(A_{2,2}, S_4)
15: P_5 := STRASSEN(S_5, S_6)
16: P_6 := STRASSEN(S_7, S_8)
17: P_7 := STRASSEN(S_9, S_{10})
18: C_{11} := P_4 + P_5 + P_6 - P_2; C_{12} := P_1 + P_2
19: C_{21} := P_3 + P_4: C_{22} := P_1 + P_5 - P_3 - P_7
20: end if
21: return C
```

Korrektheit: Nachrechnen

Laufzeit: Sei $n = 2^k$.

$$T(n) = egin{cases} \Theta(1) & ext{für } n = 1, \\ 7T\left(rac{n}{2}
ight) + \Theta(n^2) & ext{sonst.} \end{cases}$$

Daraus folgt:

$$T(2^{k}) = \sum_{\ell=0}^{k} 7^{\ell} \Theta\left(\frac{2^{k}}{2^{\ell}}\right)^{2} = \sum_{\ell=0}^{k} \Theta\left(2^{2k+\ell(\log_{2}7-2)}\right)$$

$$= \Theta\left(2^{2k} \sum_{\ell=0}^{k} 2^{(\log_{2}7-2)\ell}\right) = \Theta\left(2^{2k+(\log_{2}7-2)k}\right)$$

$$= \Theta\left(n^{\log_{2}7}\right)$$

Anmerkung: $\log_2 7 \approx 2.807$

Frage: Matrixmultiplikation in $\mathcal{O}(n^{\omega+\varepsilon})$ möglich; $\omega_{\min}=?$ Vermutung: $\omega=2$

- Coppersmith & Winograd 1987: Modifikation v. Strassens Algorithmus für Trilinearformen, basierend auf Berechnungen der Bewertung der m-ten Tensorpotenz einer speziellen Trilinearform $\sim \omega < 2,38719$.
- Coppersmith & Winograd 1990: Feinere Analyse des Tensorquadrates der Trilinearform $\sim \omega < 2,375477$.
- Slothers 2010, Davie & Slothers 2013: Erweiterung des Ansatz von Coppersmith & Winograd auf die dritte Tensorpotenz \sim keine Verbesserung; vierte Tensorpotenz $\sim \omega < 2,3736898$ durch numerische Lösung des zugrunde liegenden Optimierungsproblems.
- Vassilevska-Williams 2012: Numerische Lösung nicht optimal, bessere Lösung $\sim \omega < 2,3729269$. Rekursive Analyse der Tensorpotenzen (bis zur 8. Potenz): $\sim \omega < 2,3729$.
- LeGall 2014: Modifikation des Ansatzes \sim Analyse von Tensorpotenzen bis zu polynomieller Ordnung $\sim \omega < 2,3728639$.
- Alman und Vassilevska-Williams 2021: weitere Modifikationen $\sim \omega < 2,37286$.

Die Substitutionsmethode

Guess & Prove – Zugang

Beispiel:
$$T(n) = T(n-1) + n$$
, $n \ge 1$, $T(0) = 0$, $T(1) = 1$

Vermutung: $T(n) = \Theta(n^2)$, d.h. zu zeigen ist $T(n) \leq Cn^2$ und $T(n) \geq cn^2$

$$T(n) \le C(n-1)^2 + n = Cn^2 - (2C-1)n + C$$

$$= n^2 - n + 1 \le n^2 = Cn^2$$

$$T(n) \ge c(n-1)^2 + n = cn^2 - (2c-1)n + c$$

$$= \frac{n^2}{c=1/4} + \frac{n}{4} + \frac{1}{2} + \frac{1}{4} \ge \frac{n^2}{4} = cn^2$$

Analog: Erraten der exakten Form $T(n) = an^2 + bn + c$. Rechnen ergibt $T(n) = \frac{n^2}{2} + \frac{n}{2}$.

Beispiel:
$$T(n) = T(\lfloor \frac{n}{2} \rfloor) + T(\lceil \frac{n}{2} \rceil) + 1$$

Vermutung: $T(n) = \mathcal{O}(n)$, d.h. $T(n) \leq cn$

$$T(n) \le c \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor + c \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil + 1 = cn + 1 > cn \quad \cancel{2}$$

 $T(n) = \mathcal{O}(n^2)$ funktioniert, aber $\mathcal{O}(n)$ stimmt.

Versuche Ansatz $T(n) \leq cn - d$

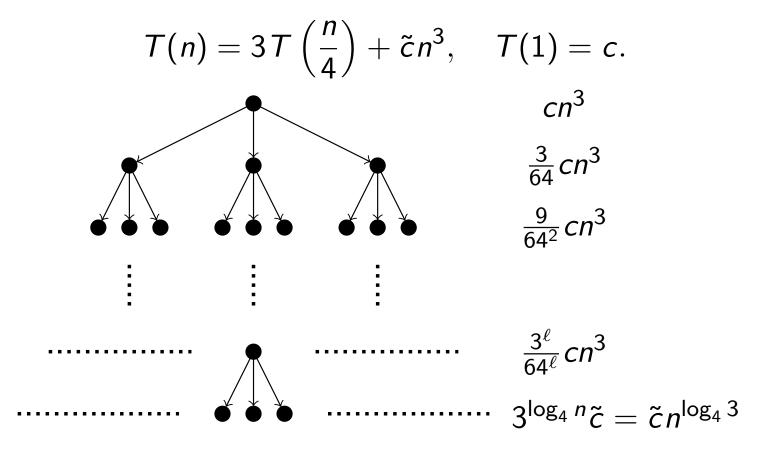
$$T(n) \le c \left\lfloor \frac{n}{2} \right\rfloor - d + c \left\lceil \frac{n}{2} \right\rceil - d + 1 = cn - 2d + 1 \le cn - d \text{ falls } d \ge 1.$$

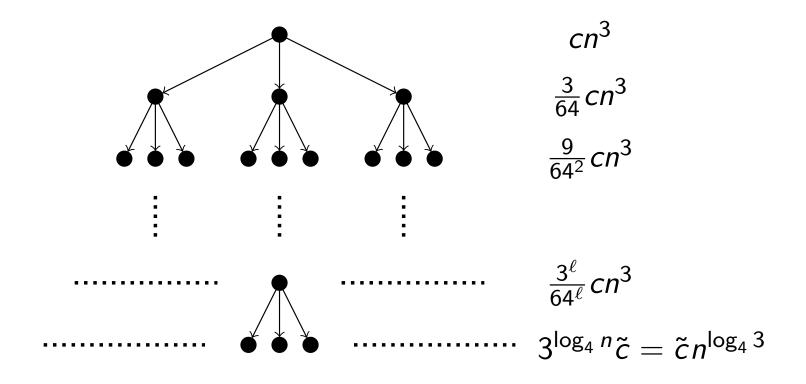
Die Rekursionsbaummethode

Beispiel: Sei $n = 4^k$ und

$$T(n) = 3T\left(\left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor\right) + \Theta(n^3), \quad T(1) = \Theta(1).$$

Vereinfachen zu





$$T(n) = cn^{3} \sum_{\ell=0}^{\log_{4} n-1} \left(\frac{3}{64}\right)^{\ell} + \Theta\left(n^{\log_{4} 3}\right)$$

$$\leq cn^{3} \sum_{\ell>0} \left(\frac{3}{64}\right)^{\ell} + \Theta\left(n^{\log_{4} 3}\right) = \mathcal{O}\left(n^{3}\right)$$

Zurück zu

$$T(n) = 3T\left(\left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor\right) + \Theta(n^3), \quad T(1) = \Theta(1).$$

Vermutung: $T(n) = \Theta(n^3)$

Beweis mit Substitutionsmethode:

$$T(n) \le 3c \left\lfloor \frac{n}{4} \right\rfloor^3 + dn^3 \le 3c \frac{n^3}{64} + dn^3$$
$$= \frac{3}{64}cn^3 + dn^3 = \left(\frac{3}{64}c + d\right)n^3$$

beschränkt durch cn^3 , falls $c \geq \frac{64}{61}d$.

$$T(n) = \Omega(n^3)$$
 klar.

Das Mastertheorem

Satz (Mastertheorem)

Gegeben seien $a \ge 1, b > 1$, Funktionen $f : \mathbb{R}_0^+ \to \mathbb{R}_0^+, T : \mathbb{N} \to \mathbb{R}$ und $\varepsilon > 0$.

T(n) erfülle die Rekursion $T(n) = aT\left(\frac{n}{b}\right) + f(n)$ $\left(\frac{n}{b} \text{ kann auch für } \left\lfloor \frac{n}{b} \right\rfloor \text{ oder } \left\lceil \frac{n}{b} \right\rceil \text{ stehen)}$. Dann gilt:

- Falls $f(n) = \mathcal{O}\left(n^{\log_b a \epsilon}\right)$, dann gilt $T(n) = \Theta\left(n^{\log_b a}\right)$;
- 2 falls $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, dann gilt $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$;
- **3** falls $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$ und es ein c < 1 gibt, sodass für hinreichend große n die Ungleichung af $(\frac{n}{b}) \le cf(n)$ erfüllt ist, dann gilt $T(n) = \Theta(f(n))$.

- Falls $f(n) = \mathcal{O}\left(n^{\log_b a \epsilon}\right)$, dann gilt $T(n) = \Theta\left(n^{\log_b a}\right)$;
- ② falls $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, dann gilt $T(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$;
- falls $f(n) = \Omega\left(n^{\log_b a + \varepsilon}\right)$ und es ein c < 1 gibt, sodass für hinreichend große n die Ungleichung $af\left(\frac{n}{b}\right) \le cf(n)$ erfüllt ist, dann gilt $T(n) = \Theta(f(n))$.

Beispiele:

- $T(n) = 9T\left(\frac{n}{3}\right) + n$, $\log_3 9 = 2$, $f(n) = n = \mathcal{O}\left(n^{2-\varepsilon}\right)$ Daher gilt nach Fall 1: $T(n) = \Theta(n^2)$.
- $T(n) = T\left(\frac{n}{4}\right) + 1$, $\log_4 1 = 0$, $f(n) = \Theta(1)$. Daher gilt nach Fall 2: $T(n) = \Theta(\log n)$.
- $T(n) = 2T(\frac{n}{2}) + n \log n$, $\log_2 2 = 1$, $f(n) = n \log n$, aber $n^{\log_b a} = n$ Mastertheorem nicht anwendbar!

Beweis des Mastertheorems

Sei zunächst $n = b^k \ (k \in \mathbb{N})$

Lemma 1

Es gelte

$$T(n) = egin{cases} aT\left(rac{n}{b}
ight) + f(n) & ext{ für } n = b^k ext{ mit } k > 0, \ \Theta(1) & ext{ für } n = 1. \end{cases}$$

Dann gilt

$$T(n) = \Theta\left(n^{\log_b a}\right) + \sum_{\ell=0}^{\log_b n-1} a^{\ell} f\left(\frac{n}{b^{\ell}}\right).$$

Beweis: Sukzessives Einsetzen bzw. Rekursionsbaummethode.

Lemma 2

$$a\geq 1,\ b>1,\ n=b^k,\ f\geq 0,\ g(n)=\sum_{\ell=0}^{k-1}a^\ell f\left(rac{n}{b^\ell}
ight).$$
 Dann gilt:

- Falls $f(n) = \mathcal{O}(n^{\log_b a \epsilon})$, dann gilt $g(n) = \mathcal{O}(n^{\log_b a})$;
- 2 falls $f(n) = \Theta(n^{\log_b a})$, dann gilt $g(n) = \Theta(n^{\log_b a} \log n)$;
- 3 falls $f(n) = \Omega(n^{\log_b a + \varepsilon})$ und es ein c < 1 gibt, sodass $af(\frac{n}{b}) \le cf(n)$, dann gilt $g(n) = \Theta(f(n))$.

Beweis: 1.Fall: $g(n) = \mathcal{O}(h(n))$ mit

$$h(n) = \sum_{\ell=0}^{k-1} a^{\ell} \left(\frac{n}{b^{\ell}}\right)^{\log_b a - \varepsilon} = n^{\log_b a - \varepsilon} \sum_{\ell=0}^{k-1} \left(\frac{a}{b^{\log_b a - \varepsilon}}\right)^{\ell}$$
$$= n^{\log_b a - \varepsilon} \sum_{\ell=0}^{k-1} b^{\varepsilon \ell} = n^{\log_b a - \varepsilon} \frac{b^{\varepsilon \log_b n} - 1}{b - 1} = \mathcal{O}\left(n^{\log_b a}\right)$$