

---

# Algorithmen und Datenstrukturen

Prof. Dr. Ralf Möller

**Universität zu Lübeck**

**Institut für Informationssysteme**

Tanya Braun (Übungen)

sowie viele Tutoren



# Hm... NP-schwere Probleme sind trickreich

---

- Was machen wir, wenn Heuristiken nicht greifen und unserer Algorithmus sich im Backtracking verirrt?
- Approximation der Lösung?
  - Vielleicht in nebenläufiger Berechnung?
  - Wenn die Bestimmung der optimalen Lösung zu lange dauert, nimm approximative Lösung, sofern sie bereitsteht
- Wir haben allerdings gesehen, dass Approximation manchmal beliebig schlecht sein kann (unbegrenztes Rucksackproblem)
- Können wir bei Approximation Garantien für die Güte geben?

# Danksagung

---

Die nachfolgenden Präsentationen wurden mit ausdrücklicher Erlaubnis des Autors mit nur kleinen Änderungen übernommen aus:

- „Effiziente Algorithmen und Datenstrukturen“ (Kapitel 12 Approximation) gehalten von Christian Scheideler an der TUM  
<http://www14.in.tum.de/lehre/2008WS/ea/index.html.de>



# Approximationsalgorithmen

---

**Frage:** Ich will ein NP-schweres Problem lösen. Was muss ich tun?

**Antwort:** Polynomialzeitalgorithmus dafür wohl nicht möglich.

**Annahme:**

Entwurfsmuster zur Aufwandsreduktion (siehe SAT)  
bzw. Reduktion auf SAT (o.ä.) nicht offensichtlich,

Eine der drei Eigenschaften muss aufgegeben werden:

- Löse das Problem **optimal**.
- Löse das Problem in **polynomieller** Zeit
- Löse **beliebige** Instanzen des Problems

$\rho$ -Approximationsalgorithmus:

- Läuft in polynomieller Zeit.
- Löst beliebige Instanzen des Problems.
- Findet eine Lösung, die höchstens Faktor  $\rho$  weg von Optimum ist.

**Herausforderung:** Lösung sollte möglichst nah an Optimum sein.

# Lastbalancierung

---

Eingabe:  $m$  identische Maschinen,  $n$  Jobs. Job  $i$  hat Laufzeit  $t_i$ .

Einschränkungen:

- Ein einmal ausgeführter Job muss bis zum Ende auf derselben Maschine ausgeführt werden.
- Jede Maschine kann höchstens einen Job gleichzeitig bearbeiten.

Definition: Sei  $J(i)$  die Teilmenge der Jobs, die Maschine  $i$  zugewiesen werden. Dann ist  $L_i = \sum_{j \in J(i)} t_j$  die Last der Maschine  $i$ .

Definition: Der Makespan  $L$  ist die maximale Last einer Maschine, d.h.  $L = \max_i L_i$

Lastbalancierung: finde Zuweisung, die Makespan minimiert

# Lastbalancierung: List Scheduling

---

## List-Scheduling Algorithmus:

- Betrachte  $n$  Jobs in einer festen Reihenfolge
- Weise Job  $j$  der Maschine mit z.Zt. geringster Last zu

## List-Scheduling( $m, n, (t_1, \dots, t_n)$ ):

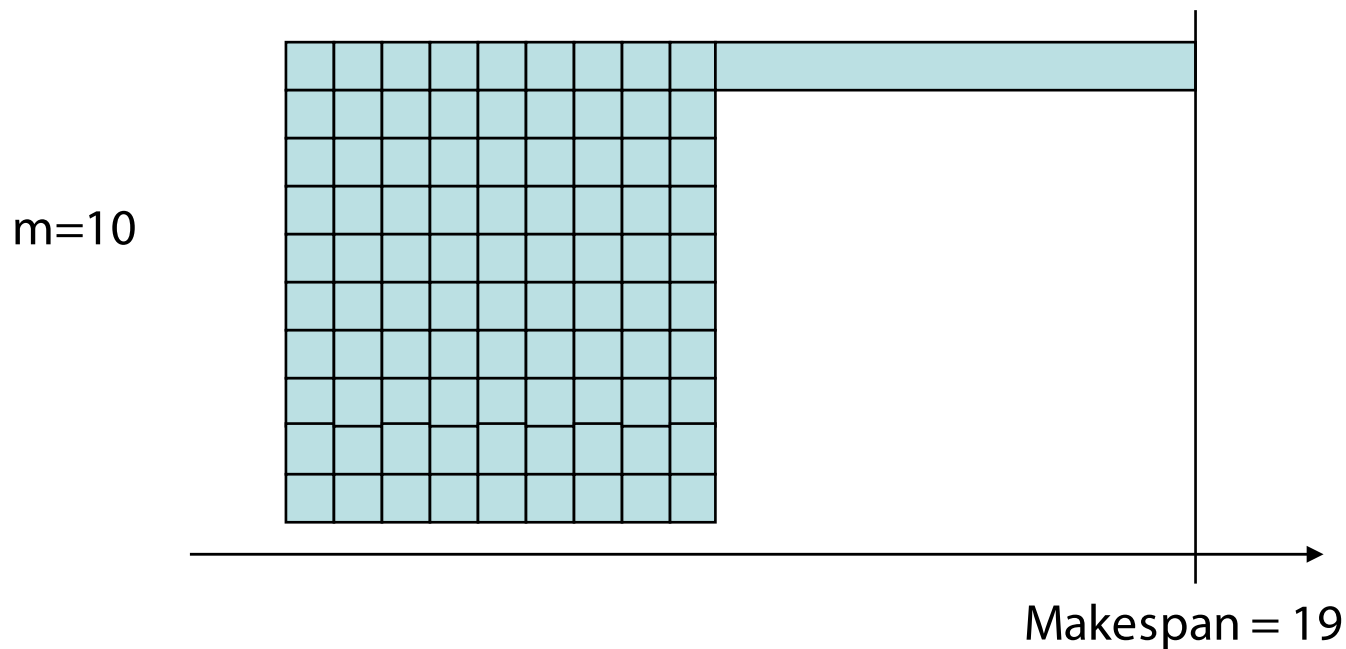
```
for  $i:=1$  to  $m$  do
   $L_i := 0; J(i):=\emptyset$ 
for  $j:=1$  to  $n$  do
   $i:=\operatorname{argmin}_{k \in [1..m]} L_k$ 
   $J(i):=J(i) \cup \{j\}$ 
   $L_i:=L_i + t_j$ 
return  $(J(1), \dots, J(m))$ 
```

Laufzeit:  $O(n \log m)$  mit Priority Queue

# Lastbalancierung: List Scheduling

Ist die Analyse scharf? Ja!

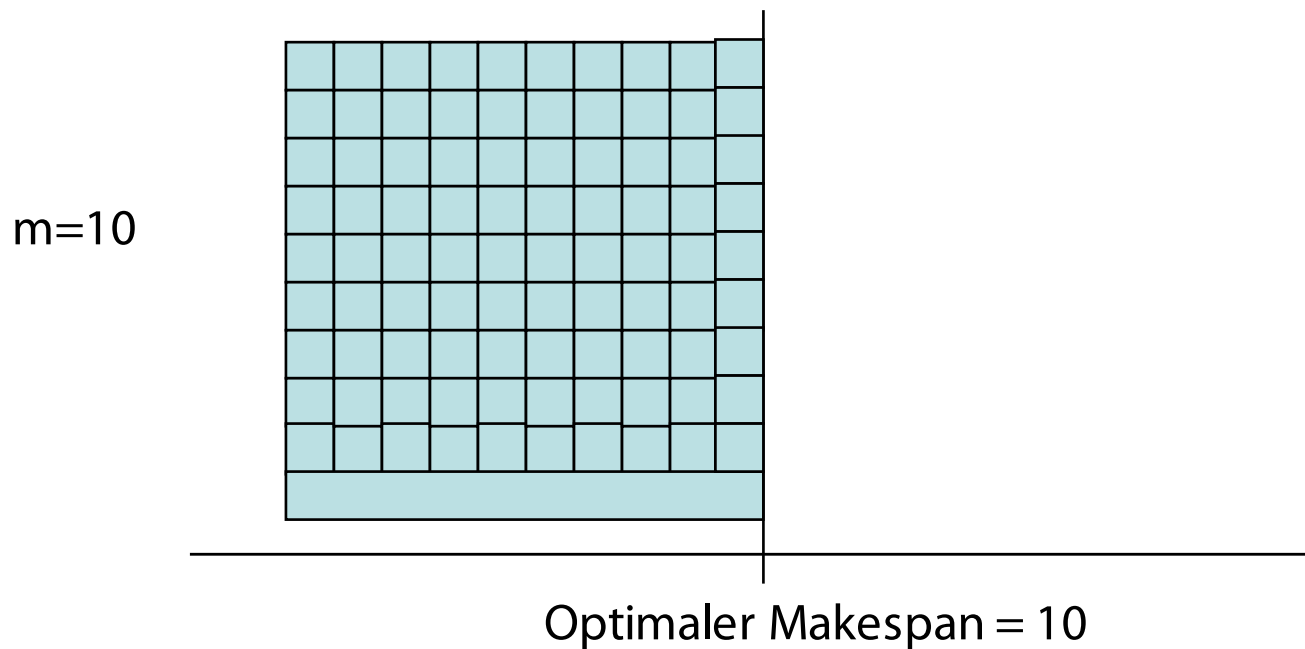
Beispiel:  $m$  Maschinen,  $m(m-1)$  Jobs der Länge 1, ein Job der Länge  $m$



# Lastbalancierung: List Scheduling

Ist die Analyse scharf? Ja!

Beispiel:  $m$  Maschinen,  $m(m-1)$  Jobs der Länge 1, ein Job der Länge  $m$





# Lastbalancierung: List Scheduling

---

Theorem (Graham): Der Greedy Algorithmus ist 2-approximativ.



# Lastbalancierung: List Scheduling

---

Theorem (Graham): Der Greedy Algorithmus ist 2-approximativ.

→ Vergleiche Güte des Algorithmus mit optimalem Makespan  $L^*$

Lemma 1:  $L^* \geq \max_j t_j$

Beweis: Eine Maschine muss den zeitintensivsten Job bearbeiten.

Lemma 2:  $L^* \geq (1/m) \sum_j t_j$

Beweis:

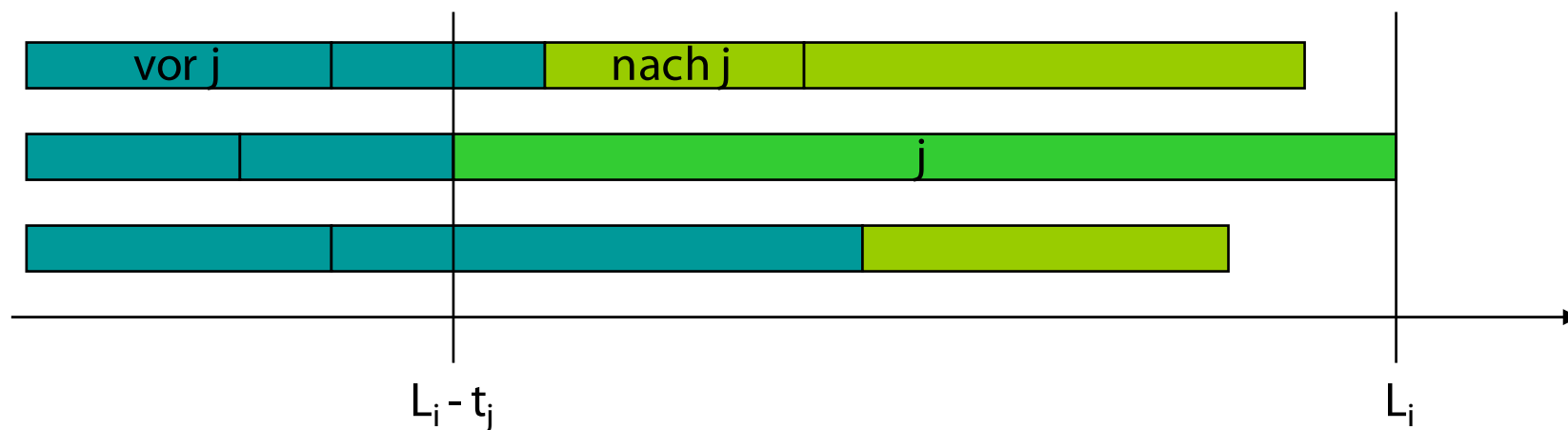
- Die Gesamtlast ist  $\sum_j t_j$
- Eine der  $m$  Maschinen muss mindestens  $1/m$  der Gesamtlast bekommen.

# Lastbalancierung: List Scheduling

**Theorem:** Der Greedy Algorithmus ist 2-approximativ.

**Beweis:**

- Betrachte Maschine  $i$  mit höchster Last  $L_i$ .
- Sei  $j$  der letzte Job in Maschine  $i$ .
- Da Job  $j$  Maschine  $i$  zugeordnet wurde, hatte  $i$  vorher die kleinste Last. Es gilt also  $L_i - t_j \leq L_k$  für alle  $k$ .



# Lastbalancierung: List Scheduling

---

Beweis (Forsetzung):

- Es gilt:  $L_i - t_j \leq L_k$  für alle  $k$

- Daraus folgt:

$$\begin{aligned} L_i - t_j &\leq (1/m) \sum_k L_k \\ &= (1/m) \sum_k t_k \end{aligned}$$

$$\leq L^* \quad \text{wegen Lemma 1 } (L^* \geq \max_j t_j)$$

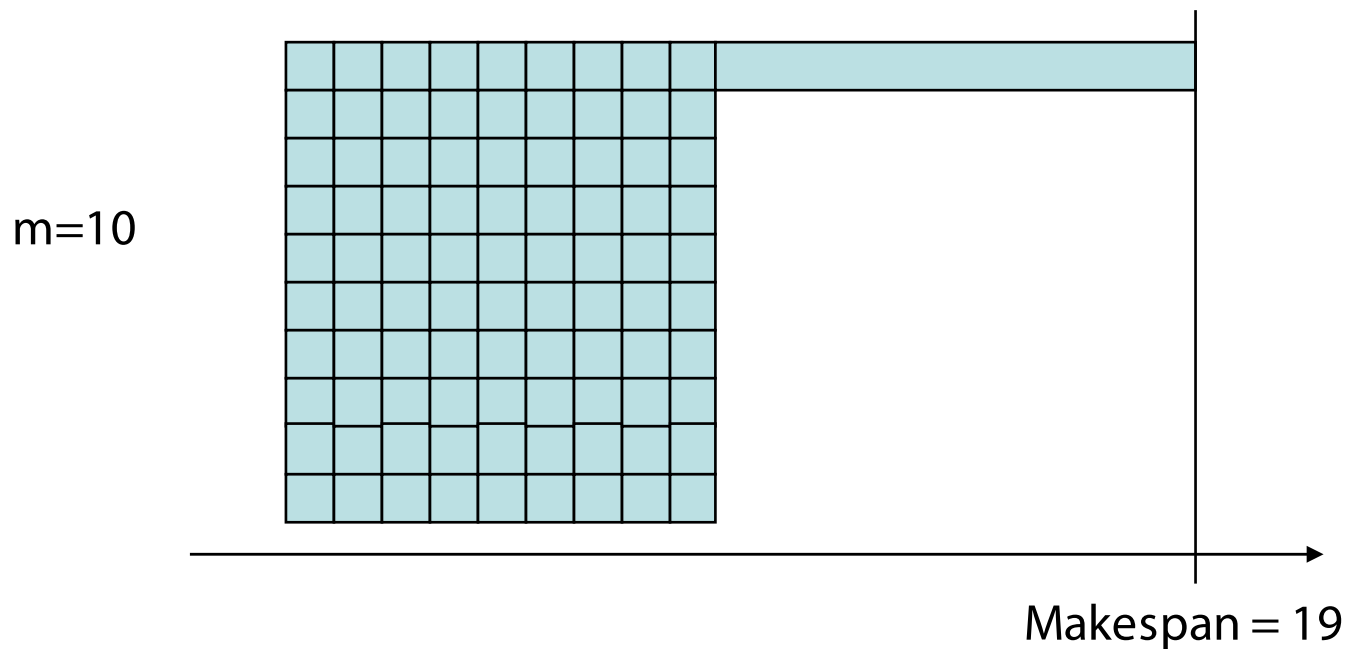
- Also gilt wegen Lemma 2 ( $L^* \geq (1/m) \sum_j t_j$ ):

$$L_i = (L_i - t_j) + t_j \leq L^* + L^* = 2 \cdot L^*$$

# Lastbalancierung: List Scheduling

Ist die Analyse scharf? Ja!

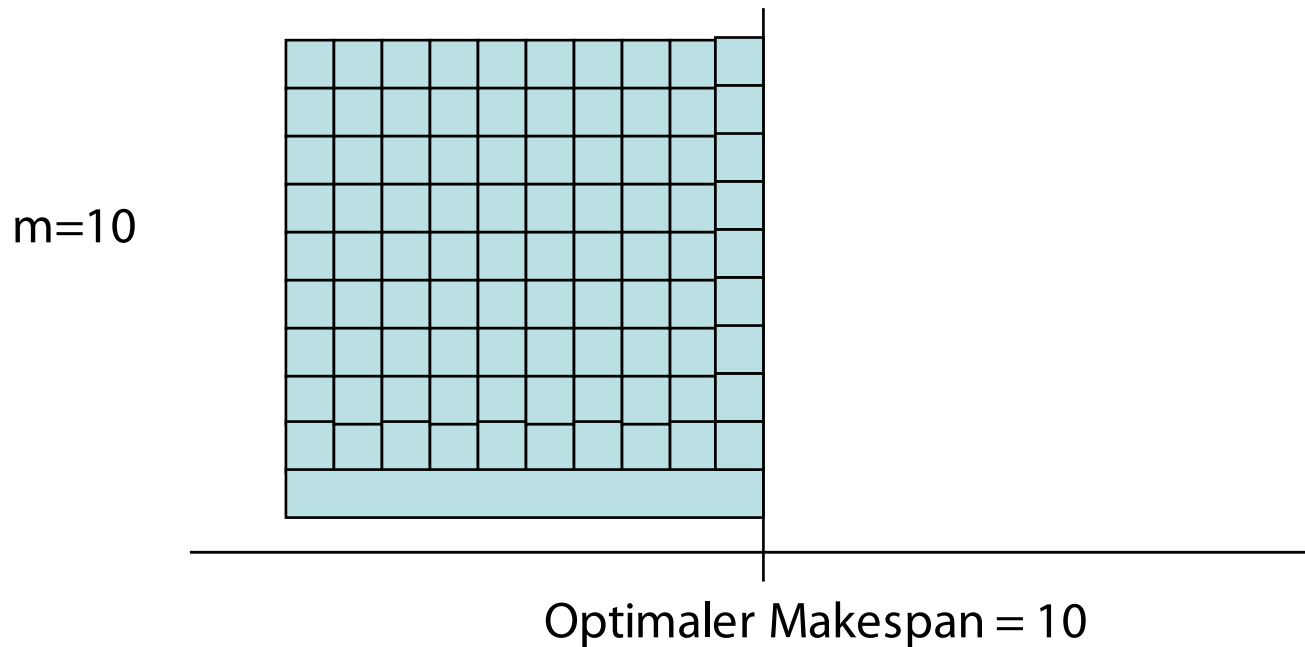
Beispiel:  $m$  Maschinen,  $m(m-1)$  Jobs der Länge 1, ein Job der Länge  $m$



# Lastbalancierung: List Scheduling

Ist die Analyse scharf? Ja!

Beispiel:  $m$  Maschinen,  $m(m-1)$  Jobs der Länge 1, ein Job der Länge  $m$



# Übersicht

---

- P und NP
- Approximationsalgorithmen
- Güte der Approximation
- Lastbalancierungsproblem

