# Bin Packing Problem: A general purpose Hill Climbing procedure

Lukas Schmauch, Sebastian Wolf

Seminar Modern Heuristics Dr. Rico Walter

Februar 2021

#### Übersicht

Was ist das Bin Packing Problem?

Hill Climbing Ansatz

Computational Studies

Zusammenfassung

2 / 40

# Bin Packing Problem - Kurzübersicht

- ▶ Geg. eine Menge  $\varphi$  mit n unterschiedlichen Items
- ▶ Ziel: Konstruiere die Menge  $U = \{U_1, ..., U_G\}$ , wobei:
- ► Alle Items müssen verpackt werden

$$\cup U_i = \varphi$$
 (for  $i = 1, ..., G$ )

▶ Bins enthalten nie das gleiche Item

$$U_i \cap U_j = \emptyset$$
 (for  $1 \le i \ne j \le G$ )

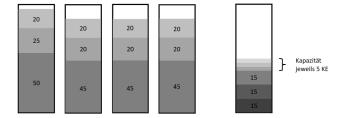
Es existieren keine leeren Bins

$$U_i \neq \emptyset$$
 (for  $i = 1, ..., G$ )

3 / 40

## Grundidee Hill Climbing Ansatz

► Verbesserungsverfahren mit First Fit Ansatz



Lewis, R. (2009): A general-purpose hill-climbing method for order independent minimum grouping problems: A case study in graph colouring and bin packing. Computers Operations Research 36, 2295–2310.

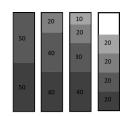
## Ablauf Hill Climbing Verfahren

- 1. Eröffnungsverfahren (First Fit Descending)
- 2. Zufällige Auswahl von Bins
- 3. Ausführung des Verbesserungsverfahrens
- 4. Füge Gruppen wieder zusammen
- 5. Shuffle der Gruppen
- 6. Greedy Algorithmus
- 7. Wiederhole Schritt 2-6 bis Abbruchkriterium erreicht

# 1. Eröffnungsverfahren - First Fit Descending

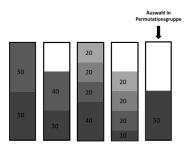
- Sortierung nach absteigender Itemkapazität
- Anwendung des Greedy Algorithmus





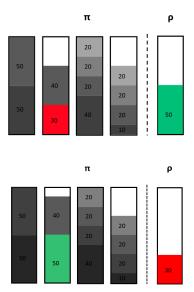
# 2. Zufällige Auswahl von Bins

**Standardverfahren:** Auswahl eines Bins mit Wahrscheinlichkeit  $p = \frac{1}{\#Gruppen}$ 

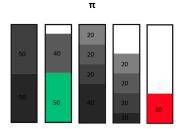


► Modifikation: Bin mit minimaler Itemzahl

## 3. Ausführung des Verbesserungsverfahrens



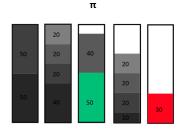
#### 4. Zusammenfügen der Gruppen



9 / 40

#### 5. Shuffle der Gruppen

► Standardverfahren: 5:5:3 (Largest First, Reverse, Random)



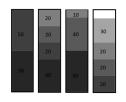
- ► Modifikation 1: mittlere Itemkapazität (absteigend)
- Modifikation 2: inkl. mittlere Itemkapazität (absteigend)
   5:5:5:3 (Largest First, Reverse, mittlere Itemkapazität, Random)

## 6. Greedy Algorithmus

- Ausgangslösung: |U| = 5
- ▶ Lösung nach Greedy: |U'| = 4
- **►** Theorem 1:  $|U'| \le |U|$

20 20 20 20 20 50 40 50 20 30 30

π



## Ablauf Hill Climbing Verfahren

- 1. Eröffnungsverfahren (First Fit Descending)
- 2. Zufällige Auswahl von Bins
- 3. Ausführung des Verbesserungsverfahrens
- 4. Füge Gruppen wieder zusammen
- 5. Shuffle der Gruppen
- 6. Greedy Algorithmus
- 7. Wiederhole Schritt 2-6 bis Abbruchkriterium erreicht

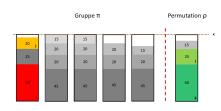
# 3. Verbesserungsverfahren im Detail

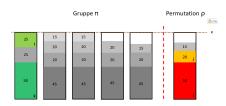
```
1: BPP-IMPROVEMENT-PROCEDURE(\pi, \rho, C)
     for (g = 1 \text{ to } G(\pi)) do
 3:
         for each (pair of items i, j in group g in \pi) do
 4:
            for (h = 1 \text{ to } G(\rho)) do
 5:
                for each (pair of items k, l in group h in \rho) do
 6:
                   \delta = s[k] + s[l] - s[i] - s[i]
 7:
                   if (\delta > 0 \text{ and } F(g) + \delta < C) then
 8:
                       Move items i and j into group h in \rho and move items k and l into group g
                       in \pi
 9:
         for each (pair of items i, j in group g in \pi) do
10:
            for (h = 1 \text{ to } G(\rho)) do
11:
                for each (item k in group h in \rho) do
12:
                   \delta = s[k] - s[i] - s[j]
13:
                   if (\delta > 0 \text{ and } F(g) + \delta \leq C) then
14:
                       Move items i and j into group h in \rho and move items k into group g in \pi
15:
         for each (item i in group g in \pi) do
16:
            for (h = 1 \text{ to } G(\rho)) do
17:
                for each (item k in group h in \rho) do
18:
                   \delta = s[k] - s[i]
19:
                   if (\delta > 0 \text{ and } F(g) + \delta < C) then
20:
                       Move items i into group h in \rho and move item k into group g in \pi
```

#### 2:2 Move

$$\delta = 50 + 25 - 50 - 20 = 5$$

- if  $(\delta > 0 \text{ and } F(g) + \delta \leq C)$
- ightharpoonup if  $(5 > 0 \text{ and } 95 + 5 \le 100)$

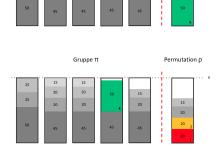




#### 2:1 Move

$$\delta = 50 - 20 - 20 = 10$$

- $if(\delta > 0 \text{ and } F(g) + \delta \leq C)$
- $\blacktriangleright$  if (10 > 0 and 85 + 10 < 100)



20

Gruppe TI

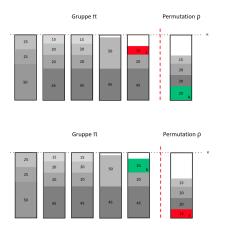
Permutation D

#### 1:1 Move

$$\delta = 20 - 15 = 5$$

• 
$$if(\delta > 0 \text{ and } F(g) + \delta \leq C)$$

• 
$$if(5 > 0 \text{ and } 80 + 5 \le 100)$$



#### Computational Studies - Set-up

Тур	#Instanzen	#Items	Bin-Kapazität	Verteilung	Notation
Uniform	20	120	150	20-100	(U,120,150)
Uniform	20	250	150	20-100	(U,250,150)
Uniform	20	500	150	20-100	(U,500,150)
Uniform	20	1000	150	20-100	(U,1000,150)
Hard	10	200	100000	20000-35000	(H,200,100000)
Triplet	20	60	1000	*	(T,60,1000)
Triplet	20	120	1000	*	(T,120,1000)
Triplet	20	249	1000	*	(T,249,1000)
Triplet	20	501	1000	*	(T,501,1000)

- ▶ \* optimale Lösung hat 3 Items pro Bin (ein großes Item und zwei kleine Items)
- Python 3.8.5
- ▶ Intel Core i7-7Y75, 8GB RAM
- ► SEED = 123



# Übersicht der Ergebnisse

- $\blacktriangleright LB = \left\lceil \sum_{j=1}^{n} \frac{w_j}{C} \right\rceil$
- ▶ Uniform:  $LB = z^*$  bei 79 von 80 Instanzen (eine Instanz mit  $z^* = LB + 1$ )
- ▶ Hard:  $LB = z^*$  bei 3 von 10 Instanzen (Bei 7 von 10  $z^* = LB + 1$ )
- **Triplet**:  $LB = z^*$  für alle Instanzen

Тур	Inst.	Mittlere LB	FFD	нс	нс*	Mittlere Zeit
(U,120,150)	20	49.1	0.7	0.05	0.1	6.24
(U,250,150)	20	101.6	1.5	0.25	0.25	27.19
(U,500,150)	20	201.2	2.7	0.15	0.15	25.73
(U,1000,150)	20	400.6	4.85	0.25	0.2	42.91
(H,200,100000)	10	55.5/56.2	4.1/3.4	8.0	0	81.04
(T,60,1000)	20	20	3.2	1	0.85	100
(T,120,1000)	20	40	5.8	1	1	100
(T,249,1000)	20	83	12.1	1	1	100
(T,501,1000)	20	167	23.05	1.1	1	100

## Optimalitätsanalyse Instanzgruppe Uniform & Hard

- Uniform 20 Instanzen pro Gruppe und Hard 10 Instanzen
- $\blacktriangleright LB = \left\lceil \sum_{j=1}^{n} \frac{w_j}{C} \right\rceil$

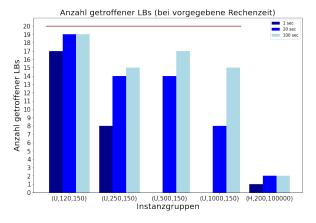


Figure: Anzahl getroffener LBs

# Worst Case Analyse Instanzgruppe Uniform & Hard

- Uniform 20 Instanzen pro Gruppe und Hard 10 Instanzen
- $\blacktriangleright LB = \left[ \sum_{j=1}^{n} \frac{w_j}{C} \right]$

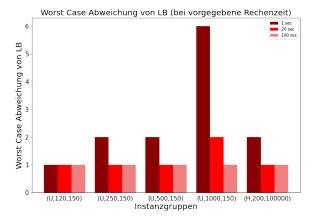


Figure: Worst Case Abweichung von LB

# Lösungsgüte im Zeitverlauf Instanzgruppe Uniform & Hard

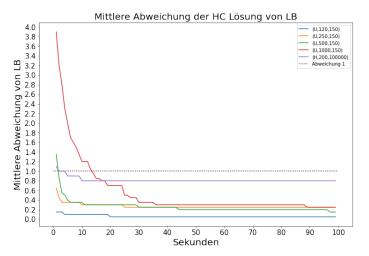


Figure: Mittlere Abweichung von LB pro Zeiteinheit

## Optimalitätsanalyse Instanzgruppe Triplet

- ► LB wird nie getroffen

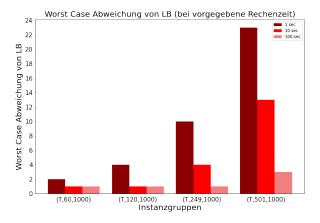


Figure: Worst Case Abweichung von LB

# Lösungsgüte im Zeitverlauf Instanzgruppe Triplet

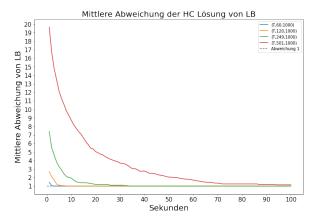


Figure: Mittlere Abweichung von LB pro Zeiteinheit

# Vergleich Uniform, Hard und Triplet

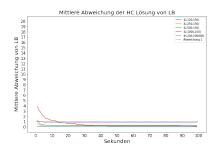


Figure: Uniform und Hard

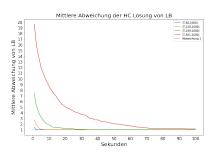


Figure: Triplet

## Verteilungsfunktion

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{1}$$

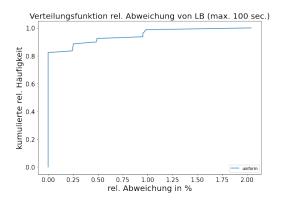


Figure: rel. Abweichung von LB

## Verteilungsfunktion

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{2}$$

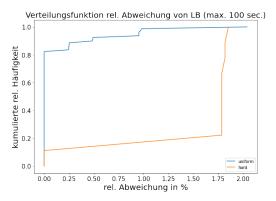


Figure: rel. Abweichung von LB

## Verteilungsfunktion

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{3}$$

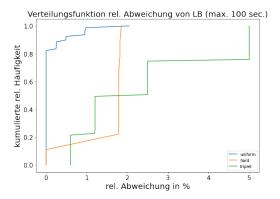


Figure: rel. Abweichung von LB

# Verteilungsfunktion - Verfahrensänderung (Uniform)

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{4}$$

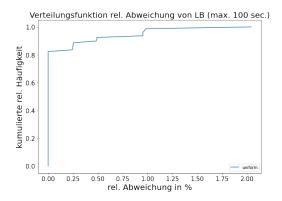


Figure: rel. Abweichung von LB

#### Verteilungsfunktion - andere Permutationswahl

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{5}$$

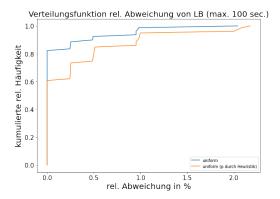


Figure: rel. Abweichung von LB

# Verteilungsfunktion - Shuffle (mittlere Itemkapazität)

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{6}$$

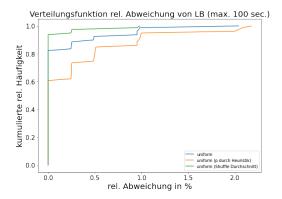


Figure: rel. Abweichung von LB

# Verteilungsfunktion - Shuffle (inkl. mittlere Itemkapazität)

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{7}$$

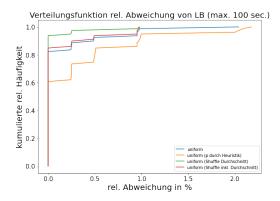


Figure: rel. Abweichung von LB

# Verteilungsfunktion - Verfahrensänderung (Triplet)

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{8}$$

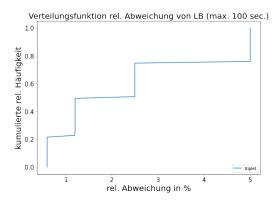


Figure: rel. Abweichung von LB

# Verteilungsfunktion - Shuffle (mittlere Itemkapazität)

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{9}$$

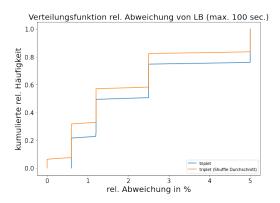


Figure: rel. Abweichung von LB

# Verteilungsfunktion - Shuffle (inkl. mittlere Itemkapazität)

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{10}$$

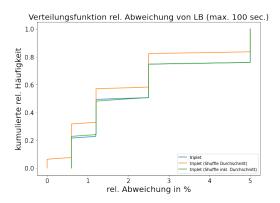


Figure: rel. Abweichung von LB

## Zusammenfassung und Ausblick

- HC-Ansatz zur Lösung des Bin Packing Problems
  - Eröffnungsheuristik: FFD
  - Verbesserunsgverfahren mit First Fit Ansatz
- Ausblick Computational Studies
  - Weitere Untersuchungen des Shuffle-Operators
  - Weglassen von Moves

# Vergleich der Ergebnisse mit weiteren Verfahren

Тур	Mittlere LB	FFD	HC	HC*	$IG^1$	HGGA <sup>2</sup>	$MT^3$
(U,120,150)	49.1	0.7	0.05	0.1	0.7	0	0.05
(U,250,150)	101.6	1.5	0.25	0.25	1.45	0	0.55
(U,500,150)	201.2	2.7	0.15	0.15	2.7	0	2.2
(U,1000,150)	400.6	4.85	0.25	0.2	4.85	0	3.85
(H,200,100000)	55.5/56.2	4.1/3.4	0.8	0	2.3	0.1	1.5
(T,60,1000)	20	3.2	1	0.85	2.45	0.6	1.45
(T,120,1000)	40	5.8	1	1	5.3	0.85	4.1
(T,249,1000)	83	12.1	1	1	11.25	0	7.45
(T,501,1000)	167	23.05	1.1	1	22.4	0	14.85

- 1 Culberson J, Luo F. (1996)
- 2 Falkenauer E. (1998)
- 3 Martello S, Toth P. (1990)

# Vergleich der Ergebnisse mit weiteren Verfahren

Тур	Mittlere LB	FFD	нс	нс*	HACO <sup>4</sup>	BISON <sup>5</sup>
(U,120,150)	49.1	0.7	0.05	0.1	0	-
(U,250,150)	101.6	1.5	0.25	0.25	0.1	-
(U,500,150)	201.2	2.7	0.15	0.15	0	-
(U,1000,150)	400.6	4.85	0.25	0.2	0	-
(H,200,100000)	55.5/56.2	4.1/3.4	0.8	0	-	0.7
(T,60,1000)	20	3.2	1	0.85	-	-
(T,120,1000)	40	5.8	1	1	-	-
(T,249,1000)	83	12.1	1	1	-	-
(T,501,1000)	167	23.05	1.1	1	-	-

<sup>4</sup> Levine J, Ducatelle F. (2003)

<sup>5</sup> Scholl A, Klein R, Jurgens C. (1997)

# Triplet: Vergleich mit Shuffle (mittlere Itemkapazität)

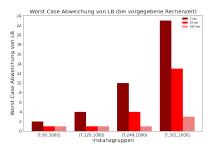


Figure: Standardverfahren

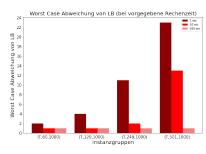


Figure: mittlere Itemkapazität

## Uniform: Vergleich mit anderer Permutationswahl

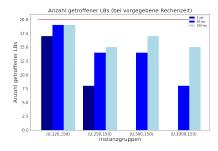


Figure: Random Permutation

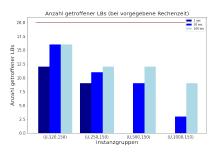


Figure: Minimale Itemzahl

#### Literaturverzeichnis



- Fleszar et al. (2011): Average-weight-controlled bin-oriented heuristics for the one-dimensional bin-packing problem. European Journal of Operations Research 210, 176-184.
- Culberson J, Luo F. (1996): Exploring the k-colorable landscape with iterated greedy. In: Johnson DS, Trick MA, editors. Cliques, coloring, and satisfiability: second DIMACS implementation challenge, vol. 26. Providence, RI: American Mathematical Society, 245–284.
- Falkenauer E. (1998): Genetic algorithms and grouping problems. New York: Wiley.
- Martello S, Toth P. (1990): Lower bounds and reduction procedures for the bin packing problem. Discrete Applied Mathematics 28, 59–70.
- Levine J, Ducatelle F. (2003): Ant colony optimisation and local search for bin packing and cutting stock problems. Journal of the Operational Research Society 55(12)(7), 705–16.
  - Scholl A, Klein R, Jurgens C. (1997): Bison: a fast hybrid procedure for exactly solving the one-dimensional bin packing problem. Computers Operations Research 25(7), 627–45.