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?

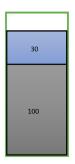
Hill Climbing Ansatz

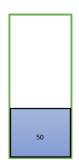
Computational Studies

Zusammenfassung

Bin Packing Problem - Kurzübersicht

Grundidee Hill Climbing Ansatz





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

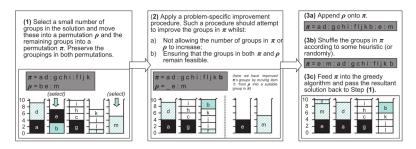


Figure: Greedy Algorithmus

1. Eröffnungsverfahren - First Fit Descending

Sortierung nach absteigender Itemkapazität

```
Greedy(\pi, G)
        for (i \leftarrow 1 \text{ to } |\pi|)
(2) j \leftarrow 1
(3)
       found \leftarrow false
(4)
       while (not found and j \leq G)
(5)
               if (Group j is feasible for Item \pi[i])
(6)
                   Insert Item \pi[i] into Group i
(7)
                   found \leftarrow \mathbf{true}
(8)
               else
(9)
                   i \leftarrow i + 1
(10)
         if (not found)
               G \leftarrow G + 1 / A new group is opened*/
(11)
               Insert \pi[i] into group G
(12)
```

Figure: Greedy Algorithmus

Bild mit resultierender Lösung

2. Zufällige Auswahl von Bins

3. Ausführung des Verbesserungsverfahrens

4. Zusammenfügen der Gruppen

5. Shuffle der Gruppen

6. Greedy Algorithmus

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

```
BPP-Improvement-Procedure (\pi, \rho, C)
(1)
        for (a \leftarrow 1 \text{ to } G(\pi))
(2)
            foreach (pair of items i, j in group g in \pi)
(3)
               for (h \leftarrow 1 \text{ to } G(\rho))
(4)
                   foreach (pair of items k, l in group h in \rho)
                      \delta = s[k] + s[l] - s[i] + s[j]
(5)
                      if (\delta > 0 and F(q) + \delta < C)
(6)
(7)
                          Move items i and i into group h in \rho and move items k and l into group q in
(8)
            foreach (pair of items i, j in group g in \pi)
(9)
               for (h \leftarrow 1 \text{ to } G(\rho))
(10)
                   foreach (item k in group h in \rho)
                      \delta = s[k] - s[i] + s[j]
                      if (\delta > 0 and F(q) + \delta < C)
(12)
(13)
                          Move items i and j into group h in \rho and move item k into group g in \pi
(14)
            foreach (item i in group q in \pi)
(15)
               for (h \leftarrow 1 \text{ to } G(\rho))
                   foreach (item k in group h in \rho)
(16)
(17)
                      \delta = s[k] - s[i]
(18)
                      if (\delta > 0 and F(q) + \delta < C)
(19)
                          Move items i into group h in \rho and move item k into group q in \pi
```

Figure: Verbesserungsverfahren Pseudocode

2:2 Move

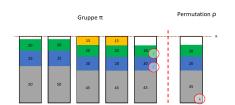
$$\delta = 4 + 3 - 2 - 1 = 4$$

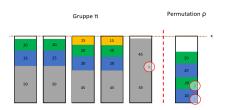
•
$$if(\delta > 0 \text{ and } F(g) + \delta \leq C)$$

•
$$if(4 > 0 \text{ and } 10 + 4 \le 20)$$

2:1 Move

- $\delta = 45 20 20 = 5$
- $if(\delta > 0 \text{ and } F(g) + \delta \leq C)$
- ▶ $if(5 > 0 \text{ and } 85 + 5 \le 91)$





1:1 Move

- $\delta = 4 2 = 2$
- $if(\delta > 0 \text{ and } F(g) + \delta \leq C)$
- ightharpoonup if $(2 > 0 \text{ and } 10 + 2 \le 20)$

Computational Studies - Genutzte Instanzen

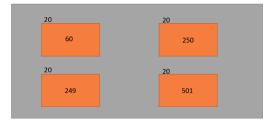


Figure: Instanzen Triplet

Übersicht der Ergebnisse

- $\blacktriangleright LB = \left[\sum_{j=1}^{n} \frac{w_j}{C} \right]$
- ightharpoonup Uniform: $LB=z^*$ bei 79 von 80 Instanzen (eine Instanz mit

 $z^* = LB + 1)$

► Triplet: $LB = z^*$ für alle Instanzen

▶ Hard: $LB = z^*$ bei 3 von 10 Instanzen (Bei 7 von 10 $z^* = LB + 1$)

| Тур | Inst. | Items | Mittlere LB | FFD | НС | Mittlere Zeit |
|------|-------|-------|-------------|-------|------|---------------|
| Unif | 20 | 120 | 49.1 | 0.7 | 0.05 | 6.24 |
| Unif | 20 | 250 | 101.6 | 1.5 | 0.25 | 27.19 |
| Unif | 20 | 500 | 201.2 | 2.7 | 0.15 | 25.73 |
| Unif | 20 | 1000 | 400.6 | 4.85 | 0.25 | 42.91 |
| Hard | 10 | 200 | 55.5 | 3.4 | 0.8 | 81.04 |
| Trip | 20 | 60 | 20 | 3.2 | 1 | 100 |
| Trip | 20 | 120 | 40 | 5.8 | 1 | 100 |
| Trip | 20 | 249 | 83 | 12.1 | 1 | 100 |
| Trip | 20 | 510 | 167 | 23.05 | 1.15 | 100 |

Optimalitätsanalyse Instanzgruppe Uniform und Hard

$$LB = \left[\sum_{j=1}^{n} \frac{w_j}{C} \right] \tag{1}$$

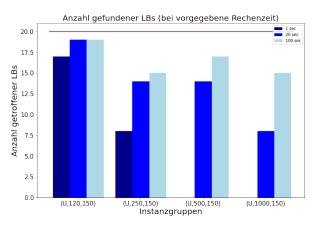


Figure: Anzahl getroffener LBs

Worst Case Abweichung Instanzgruppe Uniform

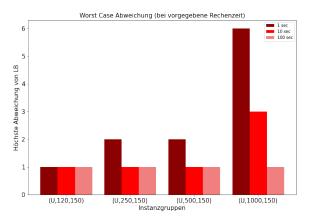


Figure: WC Abweichung von LB

Lösungsgüte im Zeitverlauf Instanzgruppe Uniform, Hard

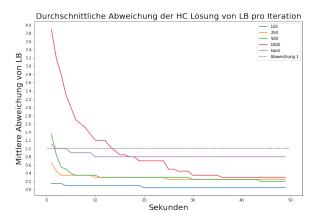


Figure: Mittlere Abweichung von LB pro Zeiteinheit

Optimalitätsanalyse Instanzgruppe Triplet

$$LB = L_1 = \left\lceil \sum_{j=1}^n \frac{w_j}{C} \right\rceil = \frac{\# \textit{Items}}{3}$$

► LB wird nie getroffen

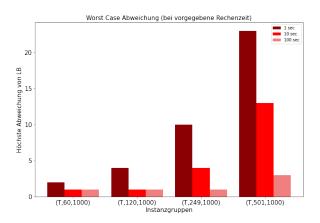


Figure: Anzahl gefundener LBs

Lösungsgüte im Zeitverlauf Instanzgruppe Triplet

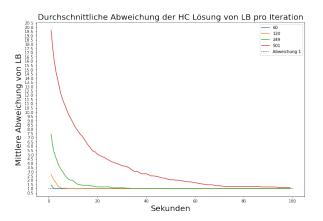


Figure: Mittlere Abweichung von LB pro Zeiteinheit

Vergleich Triplet, Hard und Uniform

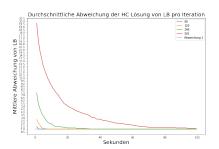


Figure: Triplet

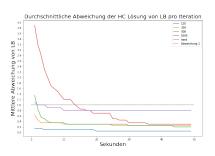


Figure: Uniform und Hard

Verteilungsfunktion

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

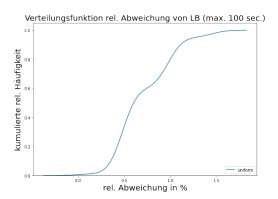


Figure: rel. Abweichung von LB

Verteilungsfunktion

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

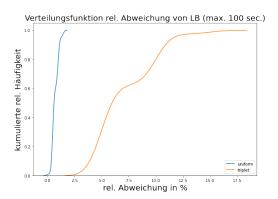


Figure: rel. Abweichung von LB

Verteilungsfunktion

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

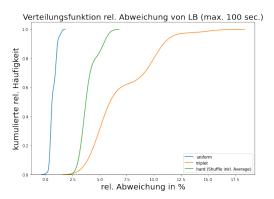


Figure: rel. Abweichung von LB

Verteilungsfunktion - Verfahrensänderung (Uniform)

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

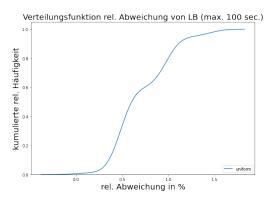


Figure: rel. Abweichung von LB

Verteilungsfunktion - andere Permutationswahl

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

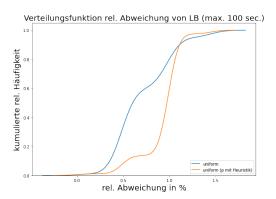


Figure: rel. Abweichung von LB

Verteilungsfunktion - Shuffle (mittlere Itemkapazität)

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

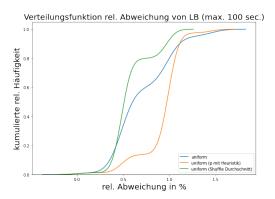


Figure: rel. Abweichung von LB

Verteilungsfunktion - Shuffle (inkl. mittlere Itemkapazität)

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

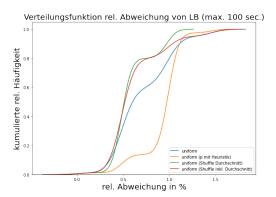


Figure: rel. Abweichung von LB

Vergleich mit anderer Permutationswahl

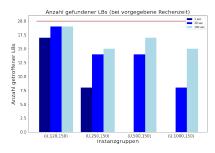


Figure: Random Permutation

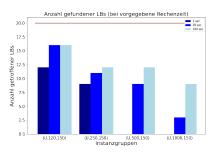


Figure: Minimale Itemzahl

Verteilungsfunktion - Verfahrensänderung (Triplet)

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

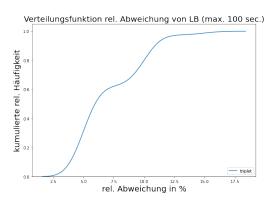


Figure: rel. Abweichung von LB

Verteilungsfunktion - Shuffle (mittlere Itemkapazität)

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

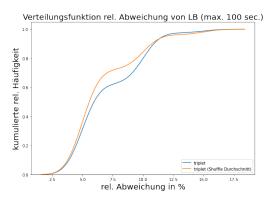


Figure: rel. Abweichung von LB

Verteilungsfunktion - Shuffle (inkl. mittlere Itemkapazität)

$$mit \ r = \frac{Z_{HC} - LB}{LB} * 100\% \tag{11}$$

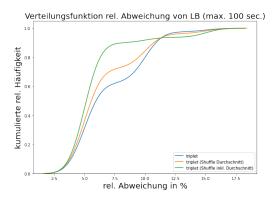


Figure: rel. Abweichung von LB

Triplet: Vergleich mit Shuffle (inkl. mittlere Itemkapazität)

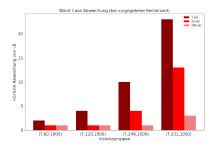


Figure: Standardverfahren

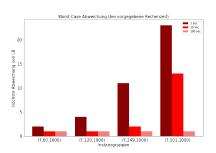


Figure: mittlere Itemkapazität

Zusammenfassung und Ausblick

Literaturverzeichnis



Deep Learning, Ian Goodfellow and Yoshua Bengio and Aaron Courville, 2016



Convolutional neural networks: an overview and application in radiology, Yamashita, 2018



Script: Einführung in tiefe Lernverfahren - Faltungsnetzwerke, Prof. Joachim Denzler



https://towardsdatascience.com/ a-comprehensive-guide-to-convolutional-neural-networks\ -the-eli5-way-3bd2b1164a53



https://aishack.in/tutorials/image-convolution-examples/