

Satz 2.7

Algorithmus 2.6 findet eine Optimallösung in  $O(nC)$ .

Beweis:

Die Laufzeit ist klar.

Die Variable  $x(i, k)$  beschreibt die kleinstmögliche Gesamtgröße einer Teilmenge  $S \subseteq \{1, \dots, i\}$  mit

$\sum_{i \in S} c_i = k$ . Der Algorithmus berechnet diese

Funktion mit der Rekursionsformel

$$x(i, k) = \begin{cases} x(i-1, k-c_i) + c_i & \text{wenn } c_i \leq k \\ & \text{und } x(i-1, k-c_i) + c_i \leq \min\{L, x(i-1, k)\} \\ x(i-1, k) & \text{sonst} \end{cases}$$

Die Variable  $s(i, k)$  zeigt an, welcher der beiden Fälle gilt.

Der Algorithmus enumeriert also alle Teilmengen  $S \subseteq \{1, \dots, n\}$  - bis auf die unzulässigen oder diejenigen, für die es eine bessere Lösung  $S'$  gibt, d.h.  $\sum_{i \in S} c_i = \sum_{i \in S'} c_i$  und  $\sum_{i \in S} l_i > \sum_{i \in S'} l_i$ .

In  $\textcircled{2}$  wird die beste Teilmenge ausgewählt.



## 2.3 Heuristiken für Bin Packing

Umzugsproblem: Objekte  $l_1, \dots, l_n \in [0, 1]$   
Geben: Umzugskartons der Größe 1

Gesucht: Aufteilung in möglichst wenige Kartons.

Idee: Packe wie es passt!

### Algorithmus 2.8

Eingabe: Folge von Objekten  $l_1, \dots, l_n \in [0, 1]$

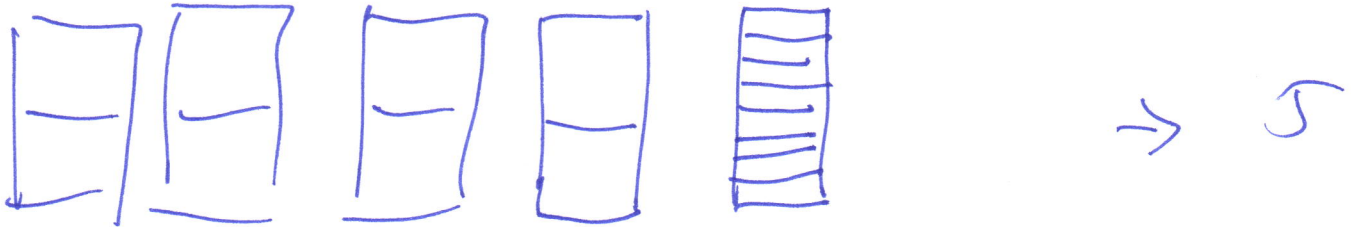
Ausgabe: Aufteilung in Gruppen, die jeweils in einen Karton passen.

- ① Setze  $j=1$
- ② Für jedes  $l_i$  tue folgendes:
- ③ IF ( $l_i$  hat in Karton  $K_j$  keinen Platz mehr) {
- ④     Schließe Karton  $K_j$ .
- ⑤     Setze  $j:=j+1$
- ⑥ }  
   Packe  $l_i$  in Karton  $K_j$ .

Beispiel 2.9

$\frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{2}, \frac{1}{8}, \frac{1}{8}, \frac{1}{8}, \frac{1}{8}, \frac{1}{8}, \frac{1}{8}, \frac{1}{8}, \frac{1}{8}$

ergibt



Beispiel 2.10

$\frac{1}{2}, \frac{1}{8}, \frac{1}{2}, \frac{1}{8}, \frac{1}{2}, \frac{1}{8}, \frac{1}{2}, \frac{1}{8}, \frac{1}{2}, \frac{1}{8}, \frac{1}{2}, \frac{1}{8}, \frac{1}{2}, \frac{1}{8}$



Also: next Fit ~~ist~~ ~~aber~~ ~~etwa~~ ~~halb~~ braucht fast doppelt so viel Kartons wie in Optimum!

Das ist auch wirklich der schlechteste Fall:

Satz 2.10

Algorithmus 2.8 liefert in  $O(n)$  eine Lösung ~~mit Wert~~  
mit Wert  $NF(I)$ , der

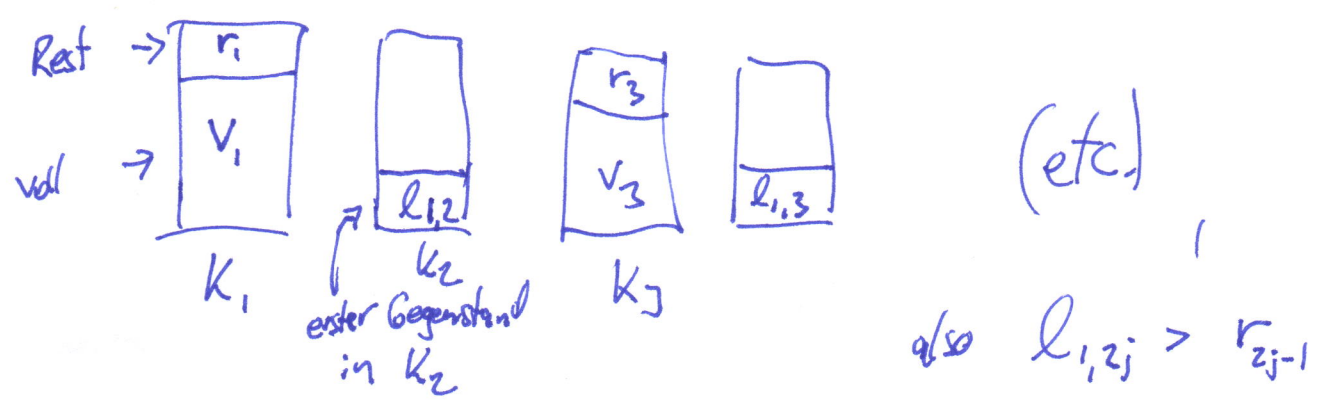
$$NF(I) \leq 2 \text{OPT}(I) - 1$$

erfüllt, d.h. weniger als der doppelte Wert des Optimums  $\text{OPT}(I)$ .

Beweis:

Die Laufzeit ist klar.

Außerdem gilt



d.h.  $\sum_{l_i \in \{K_{2j-1}, K_{2j}\}} l_i > 1$

Also gilt  $\left\lfloor \frac{NF(I)}{2} \right\rfloor < \sum_{i=1}^n l_i$

Da  $\lfloor \frac{NF(I)}{2} \rfloor$  eine ganze Zahl ist,

gilt

$$\frac{NF(I) - 1}{2} \leq \lfloor \frac{NF(I)}{2} \rfloor \leq \lceil \sum_{i=1}^n l_i \rceil - 1,$$

also gilt

$$NF(I) \leq 2 \lceil \sum_{i=1}^n l_i \rceil - 1,$$

Da offensichtlich

$$\lceil \sum_{i=1}^n l_i \rceil \leq OPT(I),$$

gilt die Behauptung.

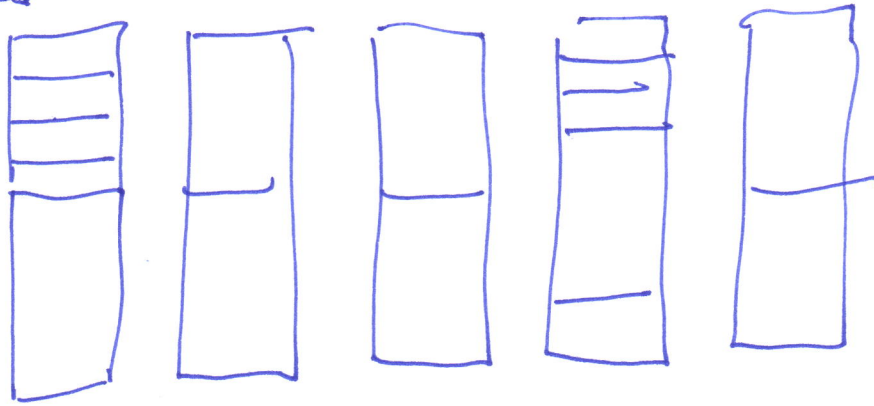


Beispiel 2.0 zeigt, dass NextFit etwas kurzsichtig ist!  
Es wäre ja besser, die Kartons später noch für kleinere Gegenstände geöffnet zu lassen!

Das liefert:



(Beispiel ~~2.11~~)



— also eine Optimallösung!

Also

Algorithmus 2.11 (FirstFit)

Eingabe: Folge von Objekten  $l_1, \dots, l_n \in [0, 1]$

Ausgabe: Aufteilung in Gruppen, die jeweils in einen Kasten passen.

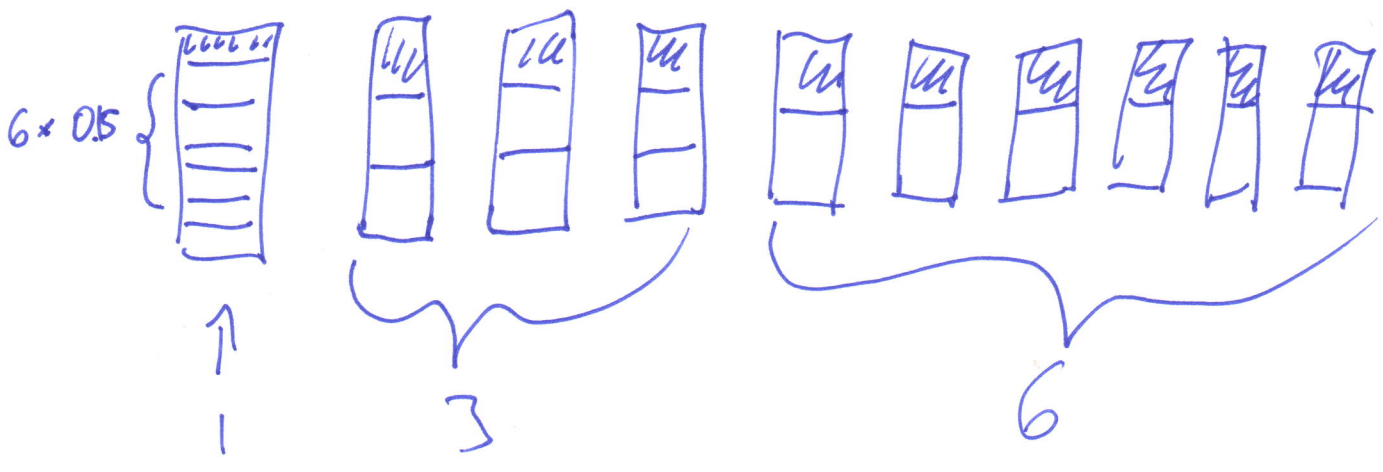
```
(1) FOR  $i=1$  TO  $n$  DO {  
    Packe  $i$  in den ersten Kasten, in  
    dem noch Platz ist.  
}
```

Natürlich liefert FIRST FIT nicht immer eine Optimallösung!

Beispiel 2.12

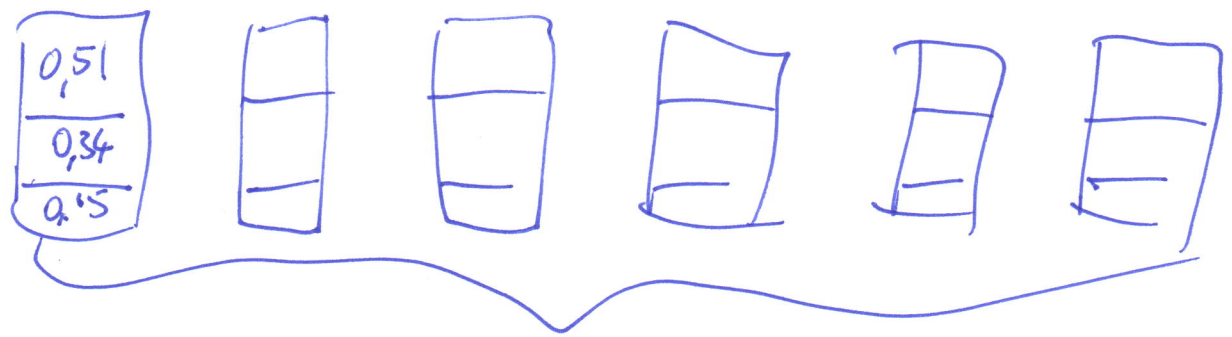
$6 \times 0,15$  ,  $6 \times 0,34$  ,  $6 \times 0,51$  !

FirstFit liefert



- also 10.

Optimal:



Also Verhältnis  $\frac{10}{6} = 1,666\dots$

Satz 2.13 (Johnson+1974, Garey+1976)

Es gilt

$$FF(I) \leq \left\lceil \frac{17}{10} OPT(I) \right\rceil$$

und es gibt Beispiele ~~aller~~ mit  $OPT(I)$  beliebig

groß und  $FF(I) \geq \frac{17}{10} (OPT(I) - 1)$ .

Beweis: Kompliziert! Nicht hier ...

Noch etwas cleverer:

Algorithmus 2.14 (FIRST FIT DECREASING (FFD))

Eingabe } wie First Fit  
Ausgabe }

- ① Sortiere die Objekte in absteigender Größe
- ② Wende FirstFit an.



Satz 2.15 (Garey + Johnson 1979)

FFD kann einen Faktor  $\frac{11}{9}$  vom Optimum entfernt sein.

Beweis:

- $6m * \left(\frac{1}{2} + \epsilon\right)$
- $6m * \left(\frac{1}{4} + 2\epsilon\right)$
- $6m * \left(\frac{1}{4} + \epsilon\right)$
- $12m * \left(\frac{1}{4} - 2\epsilon\right)$

~~FFD~~ liefert optimal ist

- $6m * \left(\left(\frac{1}{2} + \epsilon\right), \left(\frac{1}{4} + \epsilon\right), \left(\frac{1}{4} - 2\epsilon\right)\right)$
- $3m * \left(\left(\frac{1}{4} + 2\epsilon\right), \left(\frac{1}{4} + 2\epsilon\right), \left(\frac{1}{4} - 2\epsilon\right), \left(\frac{1}{4} - 2\epsilon\right)\right)$

FFD liefert

- $6m * \left(\left(\frac{1}{2} + \epsilon\right), \left(\frac{1}{4} + 2\epsilon\right)\right)$
- $2m * \left(\left(\frac{1}{4} + \epsilon\right), \left(\frac{1}{4} + \epsilon\right), \left(\frac{1}{4} + \epsilon\right)\right)$
- $3m * \left(\left(\frac{1}{4} - 2\epsilon\right), \left(\frac{1}{4} - 2\epsilon\right), \left(\frac{1}{4} - 2\epsilon\right), \left(\frac{1}{4} - 2\epsilon\right)\right) \quad \square$

Satz 2.16 (Yue 1990)

$FFD \leq \frac{11}{9} OPT(I) + 1$

Beweis: kompliziert!