



Technische
Universität
Braunschweig



Algorithmen und Datenstrukturen 2

Arne Schmidt

Kapitel 4 – Approximationen

Kapitel 4.1 – Motivation

Optimierungsprobleme

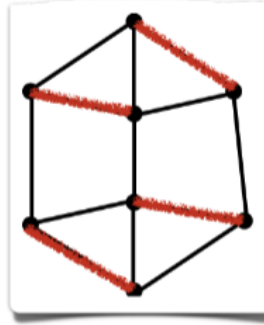
0-1 Knapsack

1	Nummer	2	3	4	5	6
20	Minuten	32	40	8	16	4
3	Punkte	3	10	5	2	4
7	8	10	11	12	13	
32	40	32	28	20	16	
2	9	5	3	9	24	
			14	15	4	
			20	40		
			3	10		

Kann Knot die Klausur bestehen?

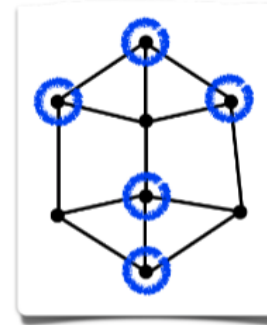
Max

Matching



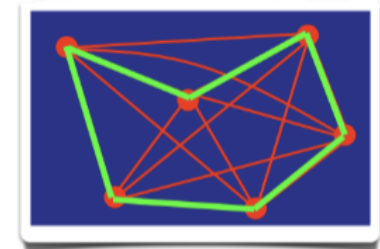
Max

Vertex Cover



Min

Traveling Salesman



Min

Ziel: Finde eine bestmögliche Lösung unter **exponentiell** vielen möglichen!

Laufzeiten

0-1 Knapsack

$$O(nZ)$$

Gegeben:

Aufgabe i	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15	16
Zeit z_i	20	32	40	8	16	4	32	40	8	32	28	20	16	20	40	24
Punkte p_i	3	3	10	5	2	4	2	9	2	5	3	9	10	3	10	4

Zeitschranke: 120

Punktschranke: 44

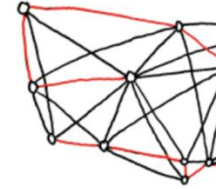
Gesucht:

Eine Menge $S \subseteq \{1, \dots, 16\}$ mit $\sum_{i \in S} z_i \leq 120$ und $\sum_{i \in S} p_i \geq 44$, falls diese überhaupt existiert.

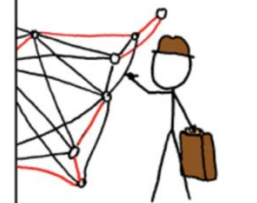
$$O(2^n f(n))$$

Travelling Salesman

BRUTE-FORCE
SOLUTION:
 $O(n!)$



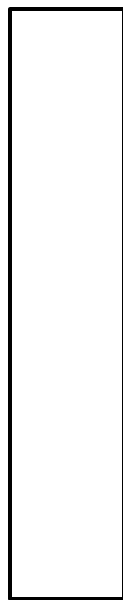
DYNAMIC
PROGRAMMING
ALGORITHMS:
 $O(n^2 2^n)$



Ziel: Vielleicht nicht die *bestmögliche* Lösung, sondern eine *gute*, aber dafür schneller?!

Kapitel 4.2 – Greedy und Approximation

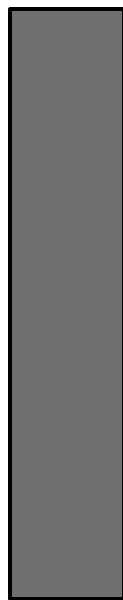
Beispiel 4.1: Knapsack



$$Z = N$$
$$n = 2$$



$$z_1 = 1$$
$$p_1 = 2$$



$$z_2 = N$$
$$p_2 = N$$

Algorithmus 4.2 GREEDY₀

Eingabe: $z_1, \dots, z_n, Z, p_1, \dots, p_n$

Ausgabe: $S \subseteq \{1, \dots, n\}$ und G_0

mit

$$\sum_{i \in S} z_i \leq Z$$

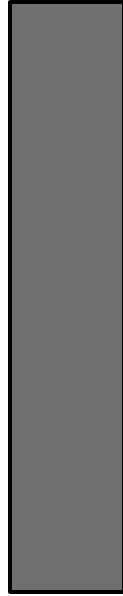
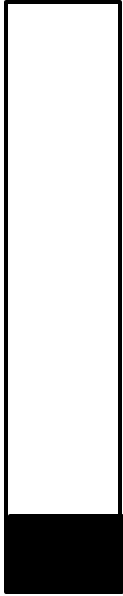
und

$$G_0 := \sum_{i \in S} p_i = \text{Inklusionsmaximal}$$

- 1: Sortiere $\{1, \dots, n\}$ nach $\frac{z_i}{p_i}$ aufsteigend;
Dies ergibt die Permutation $\pi(1), \dots, \pi(n)$.
Setze $j = 1$.
- 2: **while** ($j \leq n$) **do**
- 3: **if** $\left(\sum_{i=1}^{j-1} z_{\pi(i)} x_{\pi(i)} + z_{\pi(j)} \leq Z\right)$ **then**
- 4: $x_{\pi(j)} := 1$
- 5: $j := j + 1$
- 6: **return**

Beispiel 4.1: Knapsack

Greedy: 2



$$\begin{aligned} Z &= N \\ n &= 2 \end{aligned}$$

$$\begin{aligned} z_1 &= 1 \\ p_1 &= 2 \end{aligned}$$

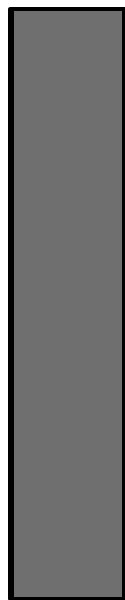
$$\begin{aligned} z_2 &= N \\ p_2 &= N \end{aligned}$$



Greedy packt
Objekt 1!

Man erkennt aber,
dass das weit entfernt
vom Optimum ist!

Beispiel 4.1: Knapsack



Greedy: 2

OPT: N

Greedy/OPT $\rightarrow 0$



$$Z = N$$

$$n = 2$$

$$z_1 = 1$$

$$p_1 = 2$$

$$z_2 = N$$

$$p_2 = N$$

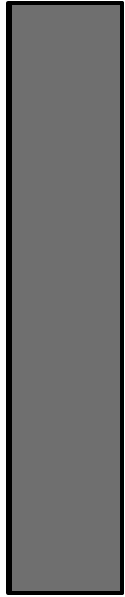


Greedy packt
Objekt 1!

Man erkennt aber,
dass das weit entfernt
vom Optimum ist!

Greedy kann also
beliebig schlecht sein!

Triviale Verbesserung



Greedy: 2

Greedy': N

OPT: N

Greedy'/OPT $\rightarrow 1$



$$Z = N$$

$$n = 2$$

$$z_1 = 1$$

$$p_1 = 2$$

$$z_2 = N$$

$$p_2 = N$$



Was passiert, wenn wir
einfach eine zweite
Lösung betrachten...

Welches nur das
beste Objekt enthält?

In diesem Beispiel
wären wir optimal!

Triviale Verbesserung

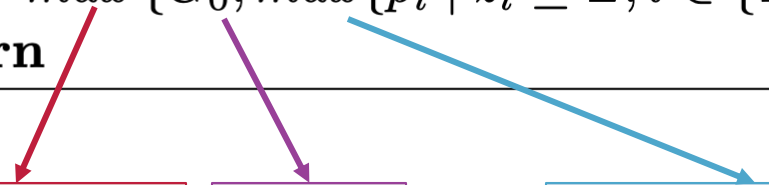
Algorithmus 4.3 Greedy-Approximation

Eingabe: $z_1, \dots, z_n, Z, p_1, \dots, p_n$

Ausgabe: $S \subseteq \{1, \dots, n\}$ mit $\sum_{i \in S} z_i \leq Z$ und Wert $G'_0 := \sum_{i \in S} p_i$

1: $G'_0 := \max \{G_0, \max \{p_i \mid z_i \leq Z, i \in \{1, \dots, n\}\}\}$

2: **return**



Nimm das Maximum von...

Greedy0

Wertvollstem Objekt

Wie gut ist Algorithmus 4.3?

Satz 4.4:

Algorithmus 4.3 berechnet eine Lösung mit Wert G'_0 . Im Vergleich mit dem Optimalwert OPT gilt:

$$G'_0 \geq \frac{1}{2} \text{OPT}$$

Beweis:

Nach Konstruktion gilt:

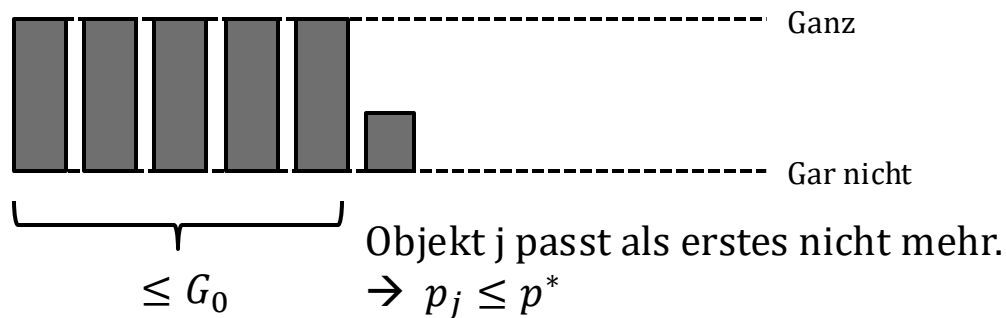
- $G'_0 \geq G_0$
- $G'_0 \geq \max p_i =: p^*$

Außerdem gilt

$$G_0 + p^* \geq \text{FractionKP} \geq \text{OPT}$$

Daher ist

$$2G'_0 \geq G_0 + p^* \geq \text{OPT} \Rightarrow G'_0 \geq \frac{1}{2} \text{OPT}$$



Also ist $G_0 + p^* \geq G_0 + p_j \geq \text{FractionalKP}$

Kapitel 4.3 – Approximationsalgorithmen

Definitionen

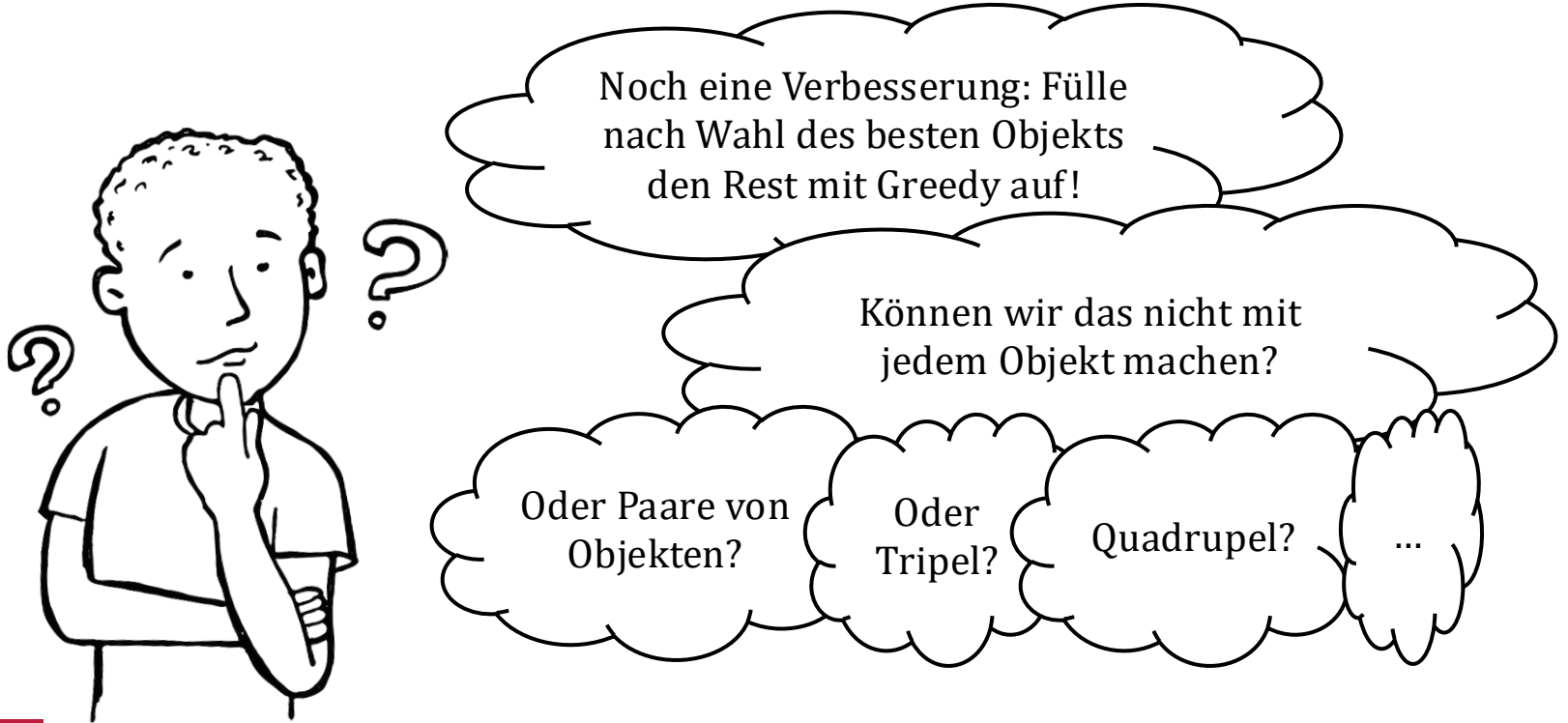
Definition 4.5 (Approximationsalgorithmus):

1. Für ein Maximierungsproblem MAX ist ein Algorithmus ALG ein c -Approximationsalgorithmus für MAX, wenn für jede Instanz I von MAX
 - a) ALG in polynomieller Zeit in der Größe von I eine zulässige Lösung mit Wert $\text{ALG}(I)$ liefert und
 - b) Für den Vergleich mit dem zugehörigen Optimalwert $\text{OPT}(I)$ gilt: $\text{ALG}(I) \geq c \cdot \text{OPT}(I)$ mit $c \leq 1$
2. Analog zu einem Minimierungsproblem MIN:
 - a) ALG liefert in polynomieller Zeit in der Größe von I eine zulässige Lösung mit Wert $\text{ALG}(I)$ und
 - b) Für den Vergleich mit dem zugehörigen Optimalwert $\text{OPT}(I)$ gilt: $\text{ALG}(I) \leq c \cdot \text{OPT}(I)$ mit $c \geq 1$

Frage: Wie gut kann man Maximum Knapsack approximieren?

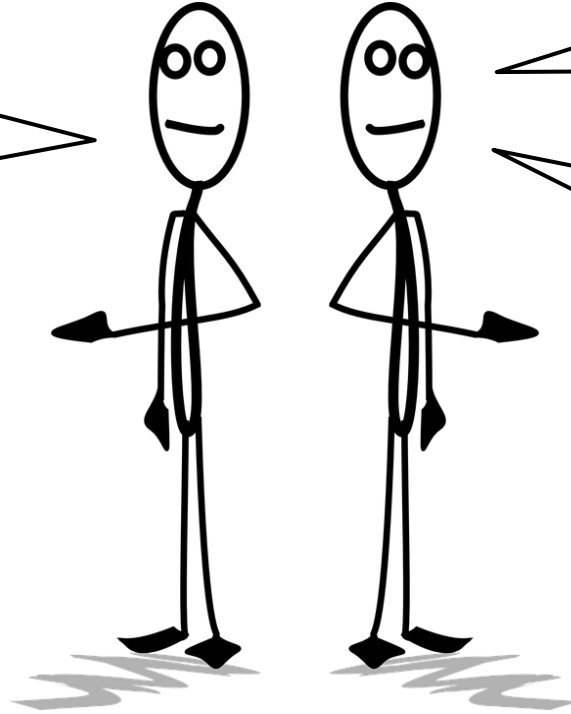
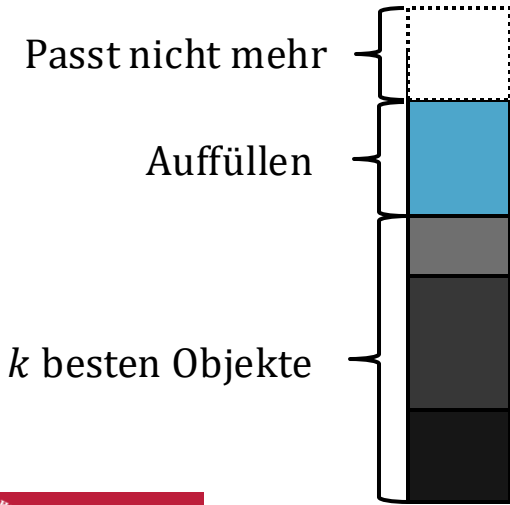
Kapitel 4.4 – Bessere Approximation

Idee



Teilmengen enumerieren

Benutze die k besten Objekt und fülle sie auf. Der Fehler ist durch höchstens 1 Objekt beschränkt!



Enumeriere alle Teilmengen der Größe höchstens $k \in \mathbb{N}$.

Das sind $O(n^k)$ viele.
Für fixes k ist das polynomiell!

Greedy-k

Algorithmus 4.6 GREEDY_k

Eingabe: $z_1, \dots, z_n, Z, p_1, \dots, p_n$ [Parameter k fixiert]

Ausgabe: $S \subseteq \{1, \dots, n\}$ mit $\sum_{i \in S} z_i \leq Z$ und Wert $G_k := \sum_{i \in S} p_i$

1: $G_k := 0, S := \emptyset$

2: **for all** $\bar{S} \subseteq \{1, \dots, n\}$ mit $|\bar{S}| \leq k$ **do**

3: **if** $(\sum_{i \in \bar{S}} z_i \leq Z)$ **then**

4: $G_k := \max\{G_k, \sum_{i \in \bar{S}} p_i + \text{GREEDY}_0(\{z_i | i \notin \bar{S}\}, Z - \sum_{i \in \bar{S}} z_i, \{p_i | i \notin \bar{S}\})\};$

5: Update S ;

6: **return** G_k, S

Gütegarantie

Satz 4.7:

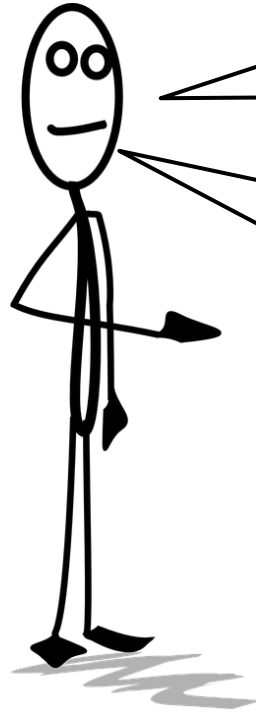
GREEDY_k ist $\left(1 - \frac{1}{k+1}\right)$ -Approximationsalgorithmus.

Zu zeigen:

a) Die Laufzeit ist polynomiell.

b) Für jede Instanz gilt $\text{GREEDY}_k(I) \geq \left(1 - \frac{1}{k+1}\right) \cdot \text{OPT}(I)$

Zusatzbemerkungen



Der Approximationsfaktor von GREEDY_k ist scharf, d.h. es gibt Instanzen, für die das Verhältnis Alg/Opt den Faktor annimmt.

Tauscht man G_0 mit G'_0 , erhält man einen Approximationsalgorithmus mit Gütegarantie $\left(1 - \frac{1}{k+2}\right)$.

Nächstes Kapitel

