Algorithmenentwurf HA 4

Lukas Brandt: 7011823, Clemens Damke: 7011488, Lukas Giesel: 7011495 5. Mai 2016

Aufgabe 7

a. Beweis Optimalität

Rucksackgröße
$$g \in \mathbb{R}_{>0}$$

Gewichte $G := (g_1, \dots, g_n), \ g_i \in \mathbb{R}_{>0}$
Werte $W := (w_1, \dots, w_n), \ w_i \in \mathbb{R}_{>0}$
 $r_i := \frac{w_i}{g_i}$

Seien G und W so sortiert, dass gilt $\forall i < j : r_i \leq r_j$.

Lösung
$$l := (l_1, \dots, l_n), \ l_i \in [0, 1], \ \sum g_i \cdot l_i \le g$$

$$w(l) := \sum_{i=1}^n w_i \cdot l_i$$

z. z. Der Greedy-Algorithmus aus der VL ermittelt ein optimales l $(\neg \exists l' : w(l) < w(l'))$.

Angenommen: $\exists l' : w(l) < w(l')$

$$\implies \exists x : l_x \neq l'_x, \ i := \min x$$

Falls $l_i < l'_i$:

Gemäß Konstruktion ist l_i bereits maximal (1 oder so groß, dass w(l) = g).

Falls $l_i > l'_i$:

$$\implies \exists j : l_j < l'_j, \text{ da sonst } w(l) > w(l').$$

 $\implies j > i$, da bei i der erste Unterschied zwischen l und l' ist.

$$\implies r_i \ge r_j$$

Falls $r_i = r_j$:

Wähle andere i, j mit $i < j \land l_i > l'_i \land l_j < l'_j \land r_i > r_j$.

Falls kein solches Paar existiert:

$$\forall l_i \neq l'_j : r_i = r_j \implies w(l) = w(l')$$
 1

Falls
$$r_i > r_j$$
:
$$l'' := (l''_1, \dots l''_n) = (l'_1, \dots, l'_{i-1}, x, l'_{i+1}, \dots, l'_{j-1}, y, l'_{j+1}, l'_n)$$

$$x := \min\{1, l'_i + \frac{g_j \cdot l'_j}{g_i}\}, y := l'_j - \frac{(x - l'_i) \cdot g_i}{g_j}$$

$$\implies w(l'') = w(l') + w_i \cdot (x - l'_i) + w_j \cdot (y - l'_j)$$

$$\implies w(l'') = w(l') + w_i \cdot (x - l'_i) - w_j \cdot \frac{(x - l'_i) \cdot g_i}{g_j}$$

$$\implies w(l'') = w(l') + r_i \cdot g_i \cdot (x - l'_i) - r_j \cdot (x - l'_i) \cdot g_i$$

$$\implies w(l'') = w(l') + \underbrace{(r_i - r_j)}_{>0} \cdot \underbrace{g_i}_{>0} \cdot \underbrace{(x - l'_i)}_{>0}$$

$$\implies w(l'') > w(l') \implies l' \text{ nicht optimal. } \mathcal{I}$$

Bleibt z. z. l'' ist valide Lösung: $\sum g_i \cdot l''_i = g \Leftrightarrow x \cdot g_i + y \cdot g_j = l'_i \cdot g_i + l'_j \cdot g_j$.

Falls x = 1:

$$x \cdot g_i + y \cdot g_j = g_i + (l'_j - \frac{(1 - l'_i) \cdot g_i}{g_j}) \cdot g_j = l'_i \cdot g_i + l'_j \cdot g_j$$

Falls $x \neq 1$:

$$x \cdot g_{i} + y \cdot g_{j} = (l'_{i} + \frac{g_{j} \cdot l'_{j}}{g_{i}}) \cdot g_{i} + (l'_{j} - \frac{((l'_{i} + \frac{g_{j} \cdot l'_{j}}{g_{i}}) - l'_{i}) \cdot g_{i}}{g_{j}}) \cdot g_{j}$$

$$= l'_{i} \cdot g_{i} + l'_{j} \cdot g_{j} + l'_{j} \cdot g_{j} - (l'_{i} + \frac{g_{j} \cdot l'_{j}}{g_{i}}) \cdot g_{i} + l'_{i} \cdot g_{i}$$

$$= 2 \cdot l'_{i} \cdot g_{i} + 2 \cdot l'_{j} \cdot g_{j} - l'_{i} \cdot g_{i} - l'_{j} \cdot g_{j}$$

$$= l'_{i} \cdot g_{i} + l'_{j} \cdot g_{j}$$

b. Beweis 0-1-Rucksackproblem Ungeeignetheit

$$\alpha > 1$$

$$g_{\alpha} := \alpha + 1$$

$$G_{\alpha} := (1, \alpha + 1)$$

$$W_{\alpha} := (1, \alpha)$$

$$r_{1} = 1, r_{2} = \frac{\alpha}{\alpha + 1}$$

Greedy wird immer die Lösung $l_g = (1,0)$ mit $w(l_g) = 1$ wählen, da $\forall \alpha : r_1 > r_2$. Optimal wäre allerdings $l_o = (0,1)$ mit $w(l_o) = \alpha$.

$$\implies \frac{w(l_g)}{w(l_o)} = \frac{1}{\alpha} \implies$$
 Greedy α -mal schlechter, als das Optimum.