

Dynamisches Programmieren

Franz Scheffler, Pascal Otto

15.01.2015

Inhaltsverzeichnis

- 1 Dynamisches Programmieren
- 2 0/1 - Rucksackproblem
- 3 Levenshtein Algorithmus

Allgemeines

Was versteht man unter dynamischen Programmieren?

Allgemeines

Was versteht man unter dynamischen Programmieren?

- Teile und Herrsche mit Optimalitätsbedingung

Allgemeines

Was versteht man unter dynamischen Programmieren?

- Teile und Herrsche mit Optimalitätsbedingung
- Optimale Gesamtlösung setzt sich aus optimalen Lösungen der Teilprobleme zusammen

Allgemeines

Umformungsprobleme

Allgemeines

Umformungsprobleme

- 1 Unabhängige überschneidungsfreie Teilprobleme sind selten erreichbar

Allgemeines

Umformungsprobleme

- 1 Unabhängige überschneidungsfreie Teilprobleme sind selten erreichbar
- 2 Ungleichmäßig gewichtete Teilprobleme

Allgemeines

Umformungsprobleme

- 1 Unabhängige überschneidungsfreie Teilprobleme sind selten erreichbar
- 2 Ungleichmäßig gewichtete Teilprobleme
- 3 Zahl der zu lösenden Teilprobleme kann unverträglich hoch sein

Allgemeines

Umformungsprobleme

- 1 Unabhängige überschneidungsfreie Teilprobleme sind selten erreichbar
- 2 Ungleichmäßig gewichtete Teilprobleme
- 3 Zahl der zu lösenden Teilprobleme kann unverträglich hoch sein
- 4 Optimalitätsbedingung wird nicht erfüllt

Allgemeines

Wie findet man die optimale Lösung für ein Teilproblem?

Allgemeines

Wie findet man die optimale Lösung für ein Teilproblem?

- Man kennt alle Lösungen für ein Problem und sucht dann die Beste heraus

Allgemeines

Wie findet man die optimale Lösung für ein Teilproblem?

- Man kennt alle Lösungen für ein Problem und sucht dann die Beste heraus
- Man erhält Lösungen indem man sie berechnet

Allgemeines

Wie findet man die optimale Lösung für ein Teilproblem?

- Man kennt alle Lösungen für ein Problem und sucht dann die Beste heraus
- Man erhält Lösungen indem man sie berechnet
- Berechnung erfolgt ursprünglich iterativ

Allgemeines

Wie findet man die optimale Lösung für ein Teilproblem?

- Man kennt alle Lösungen für ein Problem und sucht dann die Beste heraus
- Man erhält Lösungen indem man sie berechnet
- Berechnung erfolgt ursprünglich iterativ
- Berechnete Lösungen trägt man in eine Tabelle ein

Allgemeines

M	1	2	3	4	5	6
1	5	3	4	6	8	9
2	1	3	3	2	4	5
3	0	9	→			

Allgemeines

M	1	2	3	4	5	6
1	5	3	4	6	8	9
2	1	3	3	2	4	5
3	0	9	7	2	1	7

Allgemeines

Wie findet man die optimale Lösung für ein Teilproblem?

- iterative Berechnungen liegen meist als Top-Down-Ansatz vor

Allgemeines

Wie findet man die optimale Lösung für ein Teilproblem?

- iterative Berechnungen liegen meist als Top-Down-Ansatz vor
- Diese müssen in Bottom-Up-Verfahren umgewandelt werden

Allgemeines

Wie findet man die optimale Lösung für ein Teilproblem?

- iterative Berechnungen liegen meist als Top-Down-Ansatz vor
- Diese müssen in Bottom-Up-Verfahren umgewandelt werden
- geschieht meist über in einander verschachtelte Schleifen, die die Tabelle repräsentieren

Allgemeines

Wie findet man die optimale Lösung für ein Teilproblem?

- iterative Berechnungen liegen meist als Top-Down-Ansatz vor
- Diese müssen in Bottom-Up-Verfahren umgewandelt werden
- geschieht meist über in einander verschachtelte Schleifen, die die Tabelle repräsentieren
- erfordert mentalen Aufwand

Allgemeines

Wie findet man die optimale Lösung für ein Teilproblem?

- iterative Berechnungen liegen meist als Top-Down-Ansatz vor
- Diese müssen in Bottom-Up-Verfahren umgewandelt werden
- geschieht meist über in einander verschachtelte Schleifen, die die Tabelle repräsentieren
- erfordert mentalen Aufwand
- fehleranfällig

Allgemeines

- rekursive Teilprobleme

Allgemeines

- rekursive Teilprobleme
- Mehrfachberechnungen beim Erstellen der Tabelle

Allgemeines

- rekursive Teilprobleme
 - Mehrfachberechnungen beim Erstellen der Tabelle
- ⇒ Optimierbar mit Memoizing

0/1 - Rucksackproblem

Überlegung

- Gegenstand i wird in optimalen Rucksack gelegt

0/1 - Rucksackproblem

Überlegung

- Gegenstand i wird in optimalen Rucksack gelegt
- Garantiert optimalen Rucksack mit Gegenstand i

0/1 - Rucksackproblem

Überlegung

- Gegenstand i wird in optimalen Rucksack gelegt
- Garantiert optimalen Rucksack mit Gegenstand i
- Zur Auswahl stehende Gegenstände werden in bis dahin optimal gefüllten Rucksack gelegt

✓ Optimalitätsbedingung erfüllt

0/1 - Rucksackproblem

Für den Gesamtwert $wert(n, K)$ des Rucksacks gilt:

$$wert(i, g) = \begin{cases} 0, & \text{wenn } i = 0 \\ wert(i - 1, g), & \text{wenn } i > 0 \text{ und } g - g_i < 0 \\ \max(wert(i - 1, g), wert(i - 1, g - g_i) + w_i) & \end{cases}$$



Traditionelle iterative Berechnung

- rekursive wert-Funktion kann nicht übernommen werden

Traditionelle iterative Berechnung

- rekursive wert-Funktion kann nicht übernommen werden
- aber die Überlegung die dazu geführt hat

Traditionelle iterative Berechnung

i	1	2	3	4	
g_i	2	6	4	5	n = 4 k = 8
w_i	6	5	6	4	

M	0	1	2	3	4	5	6	7	8
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0								
2	0								
3	0								
4	0								

- Matrix(Tabelle) vom Typ (z, s)
- $z \rightarrow n + 1$ Zeilen für jeden Gegenstand
- $s \rightarrow K$ Spalten für die einzelnen Gewichtssummen

Traditionelle iterative Berechnung

i	1	2	3	4	
g_i	2	6	4	5	$n = 4$ $k = 8$
w_i	6	5	6	4	

M	0	1	2	3	4	5	6	7	8
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0							
2	0								
3	0								
4	0								

- wenn $s < g_i$, dann ZeileAlt[s]

Traditionelle iterative Berechnung

i	1	2	3	4	
g_i	2	6	4	5	$n = 4$
w_i	6	5	6	4	$k = 8$

M	0	1	2	3	4	5	6	7	8
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	6						
2	0								
3	0								
4	0								

- sonst $\max(\text{ZeileAlt}[s], \text{ZeileAlt}[s - g_i] + w_i)$

Traditionelle iterative Berechnung

i	1	2	3	4	
g_i	2	6	4	5	$n = 4$
w_i	6	5	6	4	$k = 8$

M	0	1	2	3	4	5	6	7	8
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	6	6	6	6	6	6	6
2	0								
3	0								
4	0								

- wenn $s < g_i$, dann ZeileAlt[s]
- sonst $\max(\text{ZeileAlt}[s], \text{ZeileAlt}[s - g_i] + w_i)$

Traditionelle iterative Berechnung

i	1	2	3	4	
g_i	2	6	4	5	
w_i	6	5	6	4	

$n = 4$
 $k = 8$

M	0	1	2	3	4	5	6	7	8
0	0	0	0	0	0	0	0	0	0
1	0	0	6	6	6	6	6	6	6
2	0	0	6	6	6	6	6	6	11
3	0	0	6	6	6	6	12	12	12
4	0	0	6	6	6	6	12	12	12

Aufwandsbetrachtung

- Durch iterative Abarbeitung Aufwand von $\mathcal{O}(n \cdot K)$

Aufwandsbetrachtung

- Durch iterative Abarbeitung Aufwand von $\mathcal{O}(n \cdot K)$
- Sieht man K als Konstante ergibt sich ein scheinbar linearer Aufwand von $\mathcal{O}(n)$

Aufwandsbetrachtung

- Durch iterative Abarbeitung Aufwand von $\mathcal{O}(n \cdot K)$
- Sieht man K als Konstante ergibt sich ein scheinbar linearer Aufwand von $\mathcal{O}(n)$
- Ist nicht der Fall da n und K zusammenhängen

Aufwandsbetrachtung

- Durch iterative Abarbeitung Aufwand von $\mathcal{O}(n \cdot K)$
- Sieht man K als Konstante ergibt sich ein scheinbar linearer Aufwand von $\mathcal{O}(n)$
- Ist nicht der Fall da n und K zusammenhängen
- Begründet dadurch, dass der Algorithmus pseudopolynomial ist

Aufwandsbetrachtung

- Durch iterative Abarbeitung Aufwand von $\mathcal{O}(n \cdot K)$
- Sieht man K als Konstante ergibt sich ein scheinbar linearer Aufwand von $\mathcal{O}(n)$
- Ist nicht der Fall da n und K zusammenhängen
- Begründet dadurch, dass der Algorithmus pseudopolynomial ist
 - Aufwandsbetrachtung nur über Bit-Komplexität, welche die Eingabelänge des Wortes berücksichtigt

Aufwandsbetrachtung

Festellen der Eingabelänge

- Besteht aus $2n + 1$ natürlichen Zahlen

Aufwandsbetrachtung

Festellen der Eingabelänge

- Besteht aus $2n + 1$ natürlichen Zahlen
 - Gewicht-Wert-Paare, Kapazität in Binärdarstellung

Aufwandsbetrachtung

Feststellen der Eingabelänge

- Besteht aus $2n + 1$ natürlichen Zahlen
 - Gewicht-Wert-Paare, Kapazität in Binärdarstellung
- Definition von $\hat{w} = \max\{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ und beschränken der Eingabelänge durch $\mathcal{O}(n \cdot (\log_2 K + \log_2 \hat{w}))$

Aufwandsbetrachtung

Feststellen der Eingabelänge

- Besteht aus $2n + 1$ natürlichen Zahlen
 - Gewicht-Wert-Paare, Kapazität in Binärdarstellung
- Definition von $\hat{w} = \max\{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ und beschränken der Eingabelänge durch $\mathcal{O}(n \cdot (\log_2 K + \log_2 \hat{w}))$
- Lässt sich K nun in der Form $K = 2^n$ darstellen und $\hat{w} \leq 2^n$ so erhält man eine Eingabelänge von $\mathcal{O}(n^2)$

Aufwandsbetrachtung

Feststellen der Eingabelänge

- Besteht aus $2n + 1$ natürlichen Zahlen
 - Gewicht-Wert-Paare, Kapazität in Binärdarstellung
- Definition von $\hat{w} = \max\{w_1, w_2, \dots, w_n\}$ und beschränken der Eingabelänge durch $\mathcal{O}(n \cdot (\log_2 K + \log_2 \hat{w}))$
- Lässt sich K nun in der Form $K = 2^n$ darstellen und $\hat{w} \leq 2^n$ so erhält man eine Eingabelänge von $\mathcal{O}(n^2)$
- Es ergibt sich ein exponentieller Rechenaufwand von $\mathcal{O}(n \cdot 2^n)$

Codebeispiel

Aufwandsbetrachtung

Schlussfolgerung

- Rekursiver Implementation mit Memoizing ist der Vorzug zu geben

Aufwandsbetrachtung

Schlussfolgerung

- Rekursiver Implementation mit Memoizing ist der Vorzug zu geben
- Mindestens so schnell wie iterative Implementation

Aufwandsbetrachtung

Schlussfolgerung

- Rekursiver Implementation mit Memoizing ist der Vorzug zu geben
- Mindestens so schnell wie iterative Implementation
- kann aus rekursiver Vorschrift direkt abgelesen werden

Aufwandsbetrachtung

Schlussfolgerung

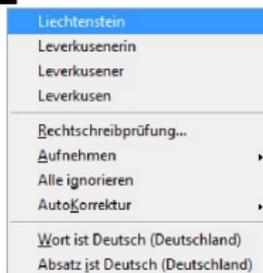
- Rekursiver Implementation mit Memoizing ist der Vorzug zu geben
- Mindestens so schnell wie iterative Implementation
- kann aus rekursiver Vorschrift direkt abgelesen werden
- keine fehleranfälligen Transformationen notwendig

Levenshtein Distanz / Editierdistanz

Anlass der Betrachtung

- Jede Rechtschreibprüfung arbeitet mit dem Prinzip

Levenshtein



- Warum bekommen wir genau diese Vorschläge?

Editierdistanz

Definition

Die Editierdistanz bezeichnet ein Maß für den Unterschied zwischen zwei Zeichenketten. Gemessen wird die Anzahl minimaler Einfüge-, Lösch- und Ersetzungsoperationen von Buchstaben, um zwei Zeichenketten ineinander zu überführen.

■ Beispiel

bello \implies wello \implies welto \implies welt

Buchstabenoperation

Eine Editieroperation hat ihren Preis

- Einfügen - 1
 - Löschen - 1
 - Ersetzen - 1
 - Übereinstimmen - 0
-
- Suche nach Kombination mit minimalen Kosten

Buchstabenoperation

Obere und unterer Schranke der Distanz

- Mindestens die Längendifferenz
Bsp. abc \rightarrow abcdef
- Höchsten die Länge der längeren Zeichenkette
Bsp. xyz \rightarrow abcdef
- nur dann 0 wenn identisch

Ansätze für die Rekursion

- Der letzte Buchstabe wird eingefügt, gelöscht, ersetzt oder übernommen

Ansätze für die Rekursion

- Der letzte Buchstabe wird eingefügt, gelöscht, ersetzt oder übernommen
- Betrachtet man die Zeichenkette ohne den letzten Buchstabe erhält man kleineres Teilproblem

Ansätze für die Rekursion

- Der letzte Buchstabe wird eingefügt, gelöscht, ersetzt oder übernommen
 - Betrachtet man die Zeichenkette ohne den letzten Buchstabe erhält man kleineres Teilproblem
 - Für dieses wieder optimale Lösung vorhanden
- ✓ Optimalitätsbedingung erfüllt

Rekursionsgleichung

$$D_{i,j} = \min \begin{cases} D_{i-1,j-1} & + 0(\text{übereinstimmen}) \\ D_{i-1,j-1} & + 1(\text{ersetzen}) \\ D_{i,j-1} & + 1(\text{löschen}) \\ D_{i-1,j} & + 1(\text{einfügen}) \end{cases}$$

$$D_{0,0} = 0$$

$$D_{0,j} = j$$

$$D_{i,0} = i$$

Lösung

- Tabelle mit Memoization
- Größe: $n + 1 \cdot m + 1$

		h	a	l	l	o	w	e	l	t
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
a	1	1	1	2	3	4	5	6	7	8
l	2	2	2	1	2	3	4	5	6	7
o	3	3	3	2	2	2	3	4	5	6
w	4	4	4	3	3	3	2	3	4	5
z	5	5	5	4	4	4	3	3	4	5
e	6	6	6	5	5	5	4	3	4	5
l	7	7	7	6	5	6	5	4	3	4
t	8	8	8	7	6	6	6	5	4	3

Lösung

		h	a	l	l	o	w	e	l	t
	0	1	2	3	4	5	6	7	8	9
a	1	1	1	2	3	4	5	6	7	8
l	2	2	2	1	2	3	4	5	6	7
o	3	3	3	2	2	2	3	4	5	6
w	4	4	4	3	3	3	2	3	4	5
z	5	5	5	4	4	4	3	3	4	5
e	6	6	6	5	5	5	4	3	4	5
l	7	7	7	6	5	6	5	4	3	4
t	8	8	8	7	6	6	6	5	4	3

→ Einfügen ↓ Löschen ↘ Ersetzen/Beibehalten

Fragen?

Vielen Dank für Ihre Aufmerksamkeit!

Nun ist Zeit für Ihre Fragen.