



# Grundzüge der Informatik 1

Vorlesung 11 - flipped classroom

# Dynamische Programmierung

## Dynamische Programmierung für Optimierungsprobleme

1. Bestimme rekursive Struktur einer optimalen Lösung durch Zurückführen auf optimale Teillösungen
2. Entwerfe rekursive Methode zur Bestimmung des *Wertes* einer optimalen Lösung.
3. Transformiere rekursive Methode in eine iterative (bottom-up) Methode zur Bestimmung des Wertes einer optimalen Lösung.
4. Bestimmen aus dem Wert einer optimalen Lösung und in 3. ebenfalls berechneten Zusatzinformationen eine optimale Lösung.

# Dynamische Programmierung

## Das Rucksackproblem

- Rucksack mit begrenzter Kapazität
- Objekte mit unterschiedlichem Wert und unterschiedlicher Größe
- Wir wollen Objekte von möglichst großem Gesamtwert mitnehmen

## Beispiel

- Rucksackgröße 6

Größe	5	2	1	3	7	4
Wert	11	5	2	8	14	9

# Dynamische Programmierung

## Das Rucksackproblem

- Rucksack mit begrenzter Kapazität
- Objekte mit unterschiedlichem Wert und unterschiedlicher Größe
- Wir wollen Objekte von möglichst großem Gesamtwert mitnehmen

## Beispiel

- Rucksackgröße 6

Größe	5	2	1	3	7	4
Wert	11	5	2	8	14	9

- Objekt 1 und 3 passen in den Rucksack und haben einen Gesamtwert von 13

# Dynamische Programmierung

## Das Rucksackproblem

- Rucksack mit begrenzter Kapazität
- Objekte mit unterschiedlichem Wert und unterschiedlicher Größe
- Wir wollen Objekte von möglichst großem Gesamtwert mitnehmen

## Beispiel

- Rucksackgröße 6

Größe	5	2	1	3	7	4
Wert	11	5	2	8	14	9

- Objekt 1 und 3 passen in den Rucksack und haben einen Gesamtwert von 13
- Objekte 2,3 und 4 passen und haben Gesamtwert von 15

# Dynamische Programmierung

## Lösungsansatz

- Bestimme zunächst den Wert einer optimalen Lösung
- Verfolge dazu Ansatz wie bei Maximumssuche und SubsetSum
- Verwende Eingabeordnung der Objekte
- Rekursion: Führe Kosten der Lösung mit  $n$  Objekten auf Lösungen mit  $n-1$  Objekten zurück
- Leite dann die Lösung selbst aus der Tabelle des dynamischen Programms her

# Dynamische Programmierung

## Rekursion Rucksackproblem

- Sei  $g[i]$  das Gewicht von Objekt  $i$  und  $w[i]$  sein Wert
  - Sei  $\text{Opt}(i,j)$  der Wert einer optimalen Lösung für das Rucksackproblem mit Objekten aus  $\{1, \dots, i\}$  und Rucksackgröße  $j$
- (a)  $\text{Opt}(1,j) = w[1]$  für  $j \geq g[1]$
- (b)  $\text{Opt}(1,j) = 0$  für  $j < g[1]$
- (c)  $\text{Opt}(i,j) = \max\{\text{Opt}(i-1,j), w[i] + \text{Opt}(i-1,j-g[i])\}$ , falls  $i > 1$  und  $g[i] \leq j$ , und
- (d)  $\text{Opt}(i,j) = \text{Opt}(i-1,j)$ , falls  $i > 1$  und  $g[i] > j$ .

# Dynamische Programmierung

## Rucksack(n,g,w,G)

1. **Opt** = **new array** [1,...,n][0,...,G]
2. **for** j = 0 **to** G **do** \\* Rekursionsabbruch
3.     **if** j < g[1] **then** Opt[1,j] = 0
4.     **else** Opt[1,j] = w[1]
5. **for** i = 2 **to** n **do**
6.     **for** j = 0 **to** G **do**
7.         **if** g[i] ≤ j **then** Opt[i,j] = max{Opt[i-1,j], w[i] + Opt[i-1,j-g[i]]}
8.     **else** Opt[i,j] = Opt[i-1,j]
9. **return** Opt[n,G]



# Dynamische Programmierung

## Wie kann man eine optimale Lösung berechnen?

- Idee: Verwende Tabelle der dynamischen Programmierung
- Fallunterscheidung + Rekursion:
  - Falls das  $i$ -te Objekt in einer optimalen Lösung für Objekte 1 bis  $i$  und Rucksackgröße  $j$  ist, so gib es aus und fahre rekursiv mit Objekt  $i-1$  und Rucksackgröße  $j-g[i]$  fort
  - Ansonsten fahre mit Objekt  $i-1$  und Rucksackgröße  $j$  fort

# Dynamische Programmierung

## RucksackLösung(Opt,g,w,i,j)

1. **if**  $i=0$  **return**  $\emptyset$
2. **else if**  $g[i]>j$  **then return** RucksackLösung(Opt,g,w,i-1,j)
3. **else if**  $\text{Opt}[i,j]=w[i] + \text{Opt}[i-1,j-g[i]]$  **then**  
    **return**  $\{i\} \cup \text{RucksackLösung}(\text{Opt},g,w,i-1,j-g[i])$
4.     **else return** RucksackLösung(Opt,g,w,i-1,j)

## Aufruf

- Nach der Berechnung der Tabelle Opt von Rucksack wird RucksackLösung mit Opt, g,w,  $i=n$  und  $j=G$  aufgerufen.

# Dynamische Programmierung

## Wiederholung

- Beim Spiel „Jump“ gibt es ein Feld  $A[1..n]$ , das jeweils einen Punktwert enthält (der auch negativ sein kann)
- Die Spielfigur startet auf Position 1 und kann sich entweder einen oder 2 Schritte nach rechts bewegen
- Für jedes Feld, auf dem die Figur steht, erhält sie seine Punkte
- Am Ende muss die Figur auf Position  $n$  stehen
- Entwickeln Sie eine Rekursion für die optimale Anzahl an erreichbaren Punkten

# Dynamische Programmierung

Score(A,n)

1. **if**  $n=1$  **then return**  $A[1]$
2. **if**  $n=2$  **then return**  $A[1] + A[2]$
3. **return**  $A[n] + \max(\text{Score}(A,n-1), \text{Score}(A,n-2))$

# Dynamische Programmierung

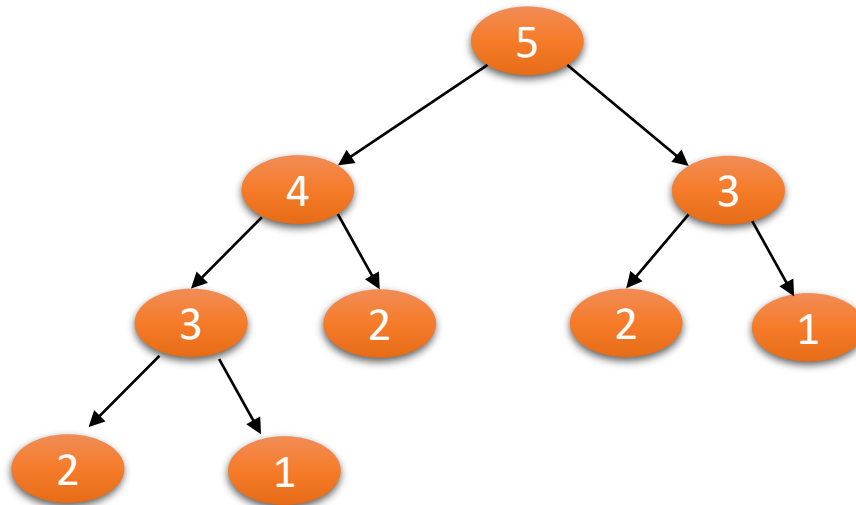
## Aufgabe 1

- Skizzieren Sie die Anzahl rekursiver Aufrufe für den Fall  $n=5$

# Dynamische Programmierung

Score(A,n)

1. **if**  $n=1$  **then return**  $A[1]$
2. **if**  $n=2$  **then return**  $A[1] + A[2]$
3. **return**  $A[n] + \max(\text{Score}(A, n-1), \text{Score}(A, n-2))$



# Dynamische Programmierung

## Aufgabe 2

- Lösen Sie das Problem mit Hilfe von dynamischer Programmierung
- Was ist die Laufzeit Ihres Algorithmus?

# Dynamische Programmierung

ScoreDP(A,n)

1. Score = new array [1..n]
2. Score[1] = A[1]
3. Score[2] = A[1] + A[2]
4. **for** i=3 **to** n **do**
5.     Score[i] = A[i] + max(Score[i-1],Score[i-2])
6. **return** Score[n]



# Dynamische Programmierung

ScoreDP(A,n)

1. Score = new array [1..n]
2. Score[1] = A[1]
3. Score[2] = A[1] + A[2]
4. **for** i=3 **to** n **do**
5.     Score[i] = A[i] + max(Score[i-1],Score[i-2])
6. **return** Score[n]

## Laufzeit

- Die Laufzeit des Algorithmus ist  $O(n)$

# Dynamische Programmierung

## Aufgabe 3

- Beim Spiel „Jump“ gibt es ein Feld  $A[1..n]$ , das jeweils einen Punktwert enthält (der auch negativ sein kann)
- Die Spielfigur startet auf Position 1 und kann sich entweder einen oder 2 Schritte nach rechts bewegen
- Für jedes Feld, auf dem die Figur steht, erhält sie seine Punkte
- Am Ende muss die Figur auf Position  $n$  stehen
- Entwickeln Sie einen Algorithmus, der eine optimale Lösung ausgibt
- Vollziehen Sie Ihre Algorithmen an folgendem Beispiel nach
- 10, -5, -15, -50, 20, 17, 3, -7, 10

# Dynamische Programmierung

ScoreDP(A,n)

1. Score = new array [1..n]
2. Score[1] = A[1]
3. Score[2] = A[1] + A[2]
4. **for** i=3 **to** n **do**
5.     Score[i] = A[i] + max(Score[i-1],Score[i-2])
6. **return** Score[n]

# Dynamische Programmierung

ScoreDP(A,n)

1. Score = new array [1..n]
2. Score[1] = A[1]
3. Score[2] = A[1] + A[2]
4. **for** i=3 **to** n **do**
5.     Score[i] = A[i] + max(Score[i-1],Score[i-2])
6. **return** Score[n]

A:     10, -5, -15, -50, 20, 17, 3, -7, 10

Score: 10, 5, -5, -45, 15, 32, 35, 28, 45

# Dynamische Programmierung

ScoreLösung(A,Score,n)

1. **if**  $n=1$  **then return**  $\{1\}$
2. **if**  $n=2$  **then return**  $\{1,2\}$
3. **if**  $\text{Score}[n] = A[n] + \text{Score}[n-1]$  **then return**  $\{n\} \cup \text{ScoreLösung}(A, \text{Score}, n-1)$
4. **else return**  $\{n\} \cup \text{ScoreLösung}(A, \text{Score}, n-2)$

# Dynamische Programmierung

ScoreLösung(A,Score,n)

1. **if**  $n=1$  **then return**  $\{1\}$
2. **if**  $n=2$  **then return**  $\{1,2\}$
3. **if**  $\text{Score}[n] = A[n] + \text{Score}[n-1]$  **then return**  $\{n\} \cup \text{ScoreLösung}(A, \text{Score}, n-1)$
4. **else return**  $\{n\} \cup \text{ScoreLösung}(A, \text{Score}, n-2)$

A: 10, -5, -15, -50, 20, 17, 3, -7, 10

Score: 10, 5, -5, -45, 15, 32, 35, 28, 45

Ausgabe: 9, 7, 6, 5, 3, 1