



Der Forward-Algorithmus

Kursfolien

Karin Haenelt

Zweck

Berechnung der Wahrscheinlichkeit
einer Beobachtung
nach einem Hidden Markov Model

Speichern und Wiederverwenden
partieller Zwischenergebnisse

Hidden Markov Model

Formal spezifiziert durch Fünf-Tupel (S, K, Π, A, B)

$$S = \{s_1, \dots, s_N\}$$

Menge der Zustände

$$K = \{k_1, \dots, k_M\} = \{1, \dots, M\}$$

Ausgabe-Alphabet

$$\Pi = \{\mathbf{p}_i\}, i \in S$$

Wahrscheinlichkeiten
der Startzustände

$$A = \{a_{ij}\}, \quad i, j \in S$$

$$\sum_{j=1}^N a_{ij} = 1$$

Wahrscheinlichkeiten
der Zustandsübergänge

$$B = \{b_{ijk}\}, \quad i, j \in S, \quad k \in K$$

$$\sum_{k=1}^M b_{ijk} = 1$$

Wahrscheinlichkeiten
der Symbolemissionen

Notationskonventionen

$$X = (X_1, \dots, X_{T+1})$$

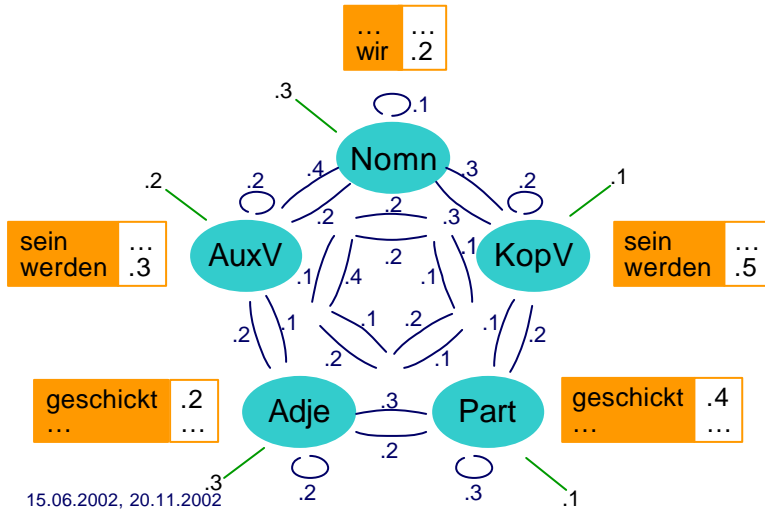
Sequenz der Zustände

$$X_t : S \rightarrow \{1, \dots, N\}$$

$$O = (o_1, \dots, o_T), \quad o_T \in K$$

Sequenz der Beobachtungen

Hidden Markov Model: Graph



Hidden Markov Model: Matrizen

ein Modell $\mathbf{n} = (A, B, \Pi)$

	Übergangs-Matrix A					Emissions-Matrix B			Start-Tabelle Π
	Adje	AuxV	KopV	Nomn	Part	g'schickt	werden	wir	p
Adje	.2	.1	.1	.4	.2	.2	0	0	.3
AuxV	.2	.2	.2	.2	.2	0	.3	0	.2
KopV	.2	.2	.2	.3	.1	0	.5	0	.1
Nomn	.1	.4	.3	.1	.1	0	0	.2	.3
Part	.3	.1	.2	.1	.3	.4	0	0	.1

Hidden Markov Model: Matrizen

Modellvariante:
 mit Startsymbol
 statt mit Tabelle der Startwahrscheinlichkeiten

	Adje	AuxV	KopV	Nomn	Part	Ω		g'schickt	werden	wir	.
Adje	.2	.1	.1	.4	.2	0		.2	0	0	0
AuxV	.2	.2	.2	.2	.2	0		0	.3	0	0
KopV	.2	.2	.2	.3	.1	0		0	.5	0	0
Nomn	.1	.4	.3	.1	.1	0		0	0	.2	0
Part	.3	.1	.2	.1	.3	0		.4	0	0	0
Ω	.3	.2	.1	.3	.1	0		0	0	0	1

Aufgabe: Wahrscheinlichkeit einer Beobachtung finden

gegeben eine Sequenz von Beobachtungen $O = (o_1, \dots, o_T)$

$O = (\text{wir}, \text{werden}, \text{geschickt})$

ein Modell

$\mathbf{m} = (A, B, \Pi)$

	Adje	AuxV	KopV	Nomn	Part	g'schickt	werden	wir	p
Adje	.2	.1	.1	.4	.2	.2	0	0	.3
AuxV	.2	.2	.2	.2	.2	0	.3	0	.2
KopV	.2	.2	.2	.3	.1	0	.5	0	.1
Nomn	.1	.4	.3	.1	.1	0	0	.2	.3
Part	.3	.1	.2	.1	.3	.4	0	0	.1

gesucht die Wahrscheinlichkeit $P(O | \mathbf{m})$

$P(\text{wir}, \text{werden}, \text{geschickt} | \mathbf{m})$

Forward-Lösung

- Kompakte Darstellung der Pfade als Gitter (Trellis)
- Wiederverwendung partieller Ergebnisse statt wiederholter Neuberechnung



15.06.2002, 20.11.2002
Karin Haenelt, Forward-Algorithmus

9

Spezifikation des Algorithmus

Variante mit arc-emission HMM

1. Initialisierung

$$\mathbf{a}_i(1) = \mathbf{p}_i, \quad 1 \leq i \leq N$$

2. Induktion

$$\mathbf{a}_i(t+1) = \sum_{i=1}^N \mathbf{a}_i(t) \mathbf{a}_{ij} \mathbf{b}_{ijO_i}, \quad 1 \leq i \leq N, 1 \leq j \leq N$$

3. Gesamt

$$P(O | \mathbf{m}) = \sum_{i=1}^N \mathbf{a}_i(T+1)$$

15.06.2002, 20.11.2002
Karin Haenelt, Forward-Algorithmus

10
Manning/Schütze, 2000: 327

Spezifikation des Algorithmus

Variante mit state-emission HMM

1. Initialisierung

$$\mathbf{a}_i(1) = \mathbf{p}_i, \quad 1 \leq i \leq N$$

2. Induktion

$$\mathbf{a}_j(t+1) = \sum_{i=1}^N \mathbf{a}_i(t) \mathbf{a}_{ij} \mathbf{b}_{jo}, \quad 1 \leq i \leq N, 1 \leq j \leq N$$

3. Gesamt

$$P(O | \mathbf{m}) = \sum_{i=1}^N \mathbf{a}_i(T+1)$$

Gitter mit Zellen (s_i, t)

Variable $\mathbf{a}_i(t)$ wird gespeichert in $s_i(t)$

repräsentiert die Wahrscheinlichkeit,
zum Zeitpunkt t im Zustand s_i zu sein
bei gegebenen Beobachtungen $o_1 \dots o_{t-1}$

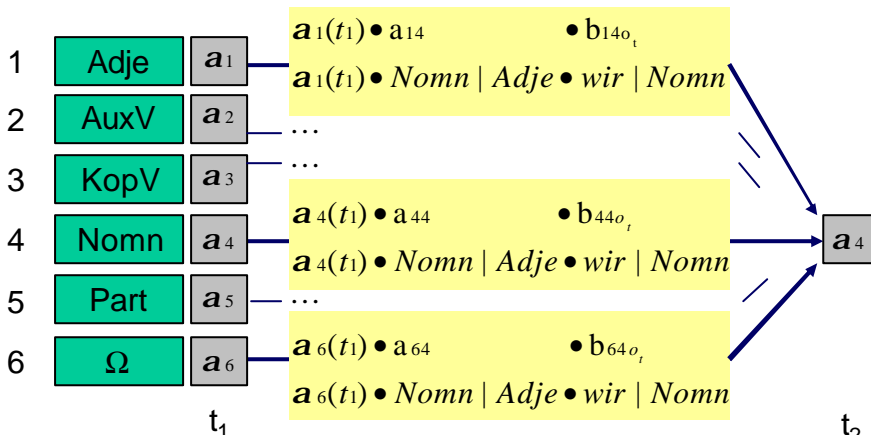
Gitter für das Beispiel

1	Adje	0	0	0	.000648
2	AuxV	0	0	.0072	0
3	KopV	0	0	.0090	0
4	Nomn	0	.06	0	0
5	Part	0	0	0	.000936
6	Ω	1	0	0	0
	.	wir	werden	geschickt	
		t_1	t_2	t_3	t_4

0.001584

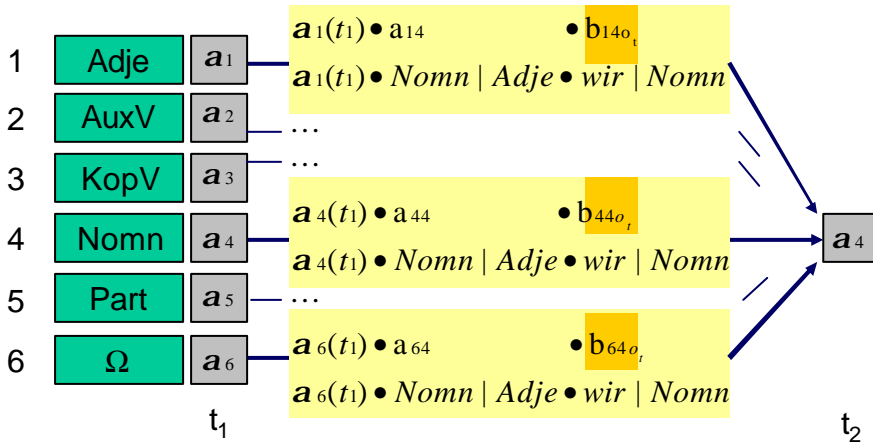
Berechnung für Zelle $a_4(t_2)$

mit arc-emission HMM



Berechnung für Zelle $a_4(t_2)$

mit state-emission HMM



15.06.2002, 20.11.2002
Karin Haenelt, Forward-Algorithmus

15 t_2

Tracing für ausgewählte Zellen (t_2)

t_2

$a_i(t+1) = \sum_{i=1}^N =$				$a_i(t)$		$x a_{ij}$		$x b_{j \alpha}$		
				vorige		aktuelle Beobachtung				
j		i		Übergang		Emission				
1	Adje	1	Adje	$a_1(1)$	0	Adje Adje	.2	wir Adje	0	0
		2	AuxV	$a_2(1)$	0	Adje AuxV	.2	wir Adje	0	0
		3	KopV	$a_3(1)$	0	Adje KopV	.2	wir Adje	0	0
		4	Nomn	$a_4(1)$	0	Adje Nomn	.1	wir Adje	0	0
		5	Part	$a_5(1)$	0	Adje Part	.3	wir Adje	0	0
		6	Ω	$a_6(1)$	1	Adje Ω	.3	wir Adje	0	0
$a_{12} =$										0

...

$a_i(t+1) = \sum_{i=1}^N =$				$a_i(t)$		$x a_{ij}$		$x b_{j \alpha}$		
				vorige		aktuelle Beobachtung				
j		i		Übergang		Emission				
4	Nomn	1	Adje	$a_1(1)$	0	Nomn Adje	.4	wir Nomn	.2	0
		2	AuxV	$a_2(1)$	0	Nomn AuxV	.2	wir Nomn	.2	0
		3	KopV	$a_3(1)$	0	Nomn KopV	.3	wir Nomn	.2	0
		4	Nomn	$a_4(1)$	0	Nomn Nomn	.1	wir Nomn	.2	0
		5	Part	$a_5(1)$	0	Nomn Part	.1	wir Nomn	.2	0
		6	Ω	$a_6(1)$	1	Nomn Ω	.3	wir Nomn	.2	.06
$a_{42} =$.06

15.06.2002, 20.11.2002
Karin Haenelt, Forward-Algorithmus

16

Tracing für ausgewählte Zellen (t_3)

$\mathbf{a}_i(t+1) = \sum_{r=1}^N =$			$\mathbf{a}(t)$	$\times a_{ij}$	$\times b_{ij \alpha}$		
			vorige	aktuelle Beobachtung			
j	i			Übergang		Emission	
1	Adje	1 Adje	$a_1(2)$	0	Adje Adje	.2	werden Adje 0 0
		2 AuxV	$a_2(2)$	0	Adje AuxV	.2	werden Adje 0 0
		3 KopV	$a_3(2)$	0	Adje KopV	.2	werden Adje 0 0
		4 Nomn	$a_4(2)$.06	Adje Nomn	.1	werden Adje 0 0
		5 Part	$a_5(2)$	0	Adje Part	.3	werden Adje 0 0
		6 Ω	$a_6(2)$	0	Adje Ω	.3	werden Adje 0 0
$a_{13} =$							0

$\mathbf{a}_i(t+1) = \sum_{r=1}^N =$			$\mathbf{a}(t)$	$\times a_{ij}$	$\times b_{ij \alpha}$		
			vorige	aktuelle Beobachtung			
j	i			Übergang		Emission	
2	AuxV	1 Adje	$a_1(2)$	0	AuxV Adje	.1	werden AuxV .3 0
		2 AuxV	$a_2(2)$	0	AuxV AuxV	.2	werden AuxV .3 0
		3 KopV	$a_3(2)$	0	AuxV KopV	.2	werden AuxV .3 0
		4 Nomn	$a_4(2)$.06	AuxV Nomn	.4	werden AuxV .3 .0072
		5 Part	$a_5(2)$	0	AuxV Part	.1	werden AuxV .3 0
		6 Ω	$a_6(2)$	0	AuxV Ω	.2	werden AuxV .3 0
$a_{23} =$.0072

Tracing für ausgewählte Zellen (t_3)

$\mathbf{a}_i(t+1) = \sum_{r=1}^N =$			$\mathbf{a}(t)$	$\times a_{ij}$	$\times b_{ij \alpha}$		
			vorige	aktuelle Beobachtung			
j	i			Übergang		Emission	
3	KopV	1 Adje	$a_1(2)$	0	KopV Adje	.1	werden KopV .5 0
		2 AuxV	$a_2(2)$	0	KopV AuxV	.2	werden KopV .5 0
		3 KopV	$a_3(2)$	0	KopV KopV	.2	werden KopV .5 0
		4 Nomn	$a_4(2)$.06	KopV Nomn	.3	werden KopV .5 .009
		5 Part	$a_5(2)$	0	KopV Part	.2	werden KopV .5 0
		6 Ω	$a_6(2)$	0	KopV Ω	.1	werden KopV .5 0
$a_{33} =$.009

Tracing für ausgewählte Zellen (t_4)

$\mathbf{a}_i(t+1) = \sum_{i=1}^N =$				$\mathbf{a}(t)$	$x a_j$	$x b_{j \alpha}$			
				vorige	aktuelle Beobachtung				
j	i				Übergang	Emission			
1	Adje	1	Adje	$a_1(3)$	0	Adje Adje	.2 geschickt Adje	.2	0
		2	AuxV	$a_2(3)$.0072	Adje AuxV	.2 geschickt Adje	.2	.000288
		3	KopV	$a_3(3)$.0090	Adje KopV	.2 geschickt Adje	.2	.000360
		4	Nomn	$a_4(3)$	0	Adje Nomn	.1 geschickt Adje	.2	0
		5	Part	$a_5(3)$	0	Adje Part	.3 geschickt Adje	.2	0
		6	Ω	$a_6(3)$	0	Adje Ω	.3 geschickt Adje	.2	0
$\mathbf{a}_{14} =$.000648

...

$\mathbf{a}_i(t+1) = \sum_{i=1}^N =$				$\mathbf{a}(t)$	$x a_j$	$x b_{j \alpha}$			
				vorige	aktuelle Beobachtung				
j	i				Übergang	Emission			
5	Part	1	Adje	$a_1(3)$	0	Part Adje	.2 geschickt Part	.4	0
		2	AuxV	$a_2(3)$.0072	Part AuxV	.2 geschickt Part	.4	.000576
		3	KopV	$a_3(3)$.0090	Part KopV	.1 geschickt Part	.4	.000360
		4	Nomn	$a_4(3)$	0	Part Nomn	.1 geschickt Part	.4	0
		5	Part	$a_5(3)$	0	Part Part	.3 geschickt Part	.4	0
		6	Ω	$a_6(3)$	0	Part Ω	.1 geschickt Part	.4	0
$\mathbf{a}_{54} =$.000936

15.06.2002, 20.11.2002
Karin Haenelt, Forward-Algorithmus

19

Gesamtsumme

$$P(O | \mathbf{m}) = \sum_{i=1}^N \mathbf{a}_i(T+1)$$

$$P(\text{wir werden geschickt} | \mu) = 0.001584$$

15.06.2002, 20.11.2002
Karin Haenelt, Forward-Algorithmus

20

Berechnungsaufwand

2 N^2T Multiplikationen

Literatur

- Manning, Christopher D.; Schütze, Hinrich (1999): *Foundations of Statistical Natural Language Processing*. Cambridge, Mass., London: The MIT Press. (vgl.: <http://www.sultry.arts.usyd.edu.au/fsnlp>)