

01011101010001010110111
010111000100011

0101110101000101011011101011100
0100011 0101110101000101011011101011100
0100011

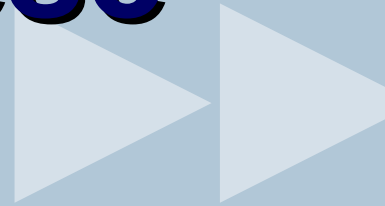
Automatensynthese

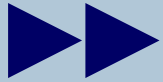
01011101010001010110111010111000100011

01011101010001010110111010111000100011

011101010001010110111010111000100011

010111010100010101101110101110
00100011





Automatensynthese

01011101010001010110111

Minimales Ziel: 01011100100011

Wir wollen einen Becher mit Kaffee aus dem Automaten erhalten.

Maximales Ziel:

0101110101000101011011101011100

0100011 0101110101000101011011101011100

0100011

Wir wollen verstehen, wie der Automat funktioniert, um planmäßig (und beliebig oft) aus dem Automaten einen Becher mit Kaffee erhalten zu können.

01011101010001010110111010111000100011

01011101010001010110111010111000100011

Kann man die Funktionsweise des Automaten erlernen?

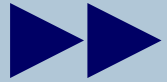
011101010001010110111010111000100011

010111010100010101101110101110

00100011

Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser



Automatensynthese

01011101010001010110111
010111000100011

Es gibt 3 Knöpfe: A, B und C.

Wir sind 4 Ausgaben des Systems möglich:

Ertönen einer Glocke

Becher

Zucker

Kaffee

Gl

Be

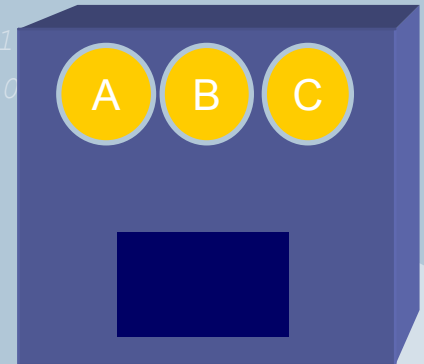
Zu

Ka

01011101010001010110111 111000100011

010111010100010101101111010111000100011

010111010100010101101
010111
010111010100
0100011



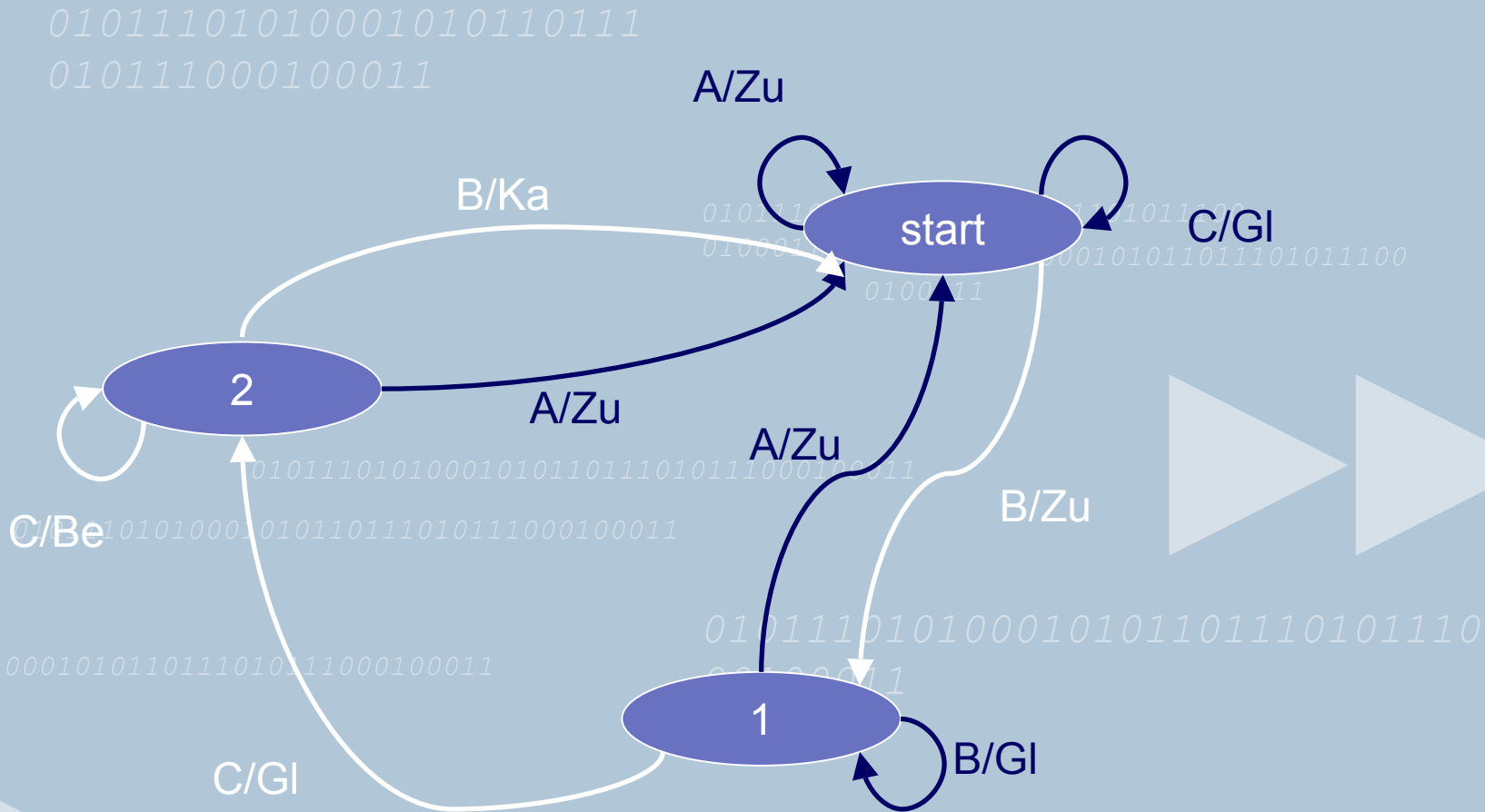
011101010001010110111010111000100011

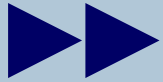
010111010100010101101110101110
00100011

Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser

Automatensynthese





Automatensynthese

01011101010001010110111

Klasse zu lernender Objekte

endlich deterministische Automaten A (mit Ausgabe)

0101110101000101011011101011100

0100011 0101110101000101011011101011100
0100011

Informationen

über das Verhalten eines unbekanntem Automaten A werden
Interaktionsfolgen vorgelegt

01011101010001010110111010111000100011

Lernziel

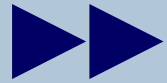
010001010110111010111000100011

es soll ein Automat B gelernt werden, der sich genauso wie A verhält

011101010001010110111010111000100011

00100011





Automatensynthese

Vorgehensweise:

- Minimierung von DFA
 - mittels Äquivalenzklassenbildung
- Leichte Änderung am Äquivalenzbegriff
- Minimierungsalgorithmus für DFA liefert einen Lernalgorithmus für DFA aus deren Verhalten



Automatensynthese

Zur Erinnerung: endl. det. Automaten (**ohne Ausgabe**)

$$A = [X, Z, \delta, \{z_0\}, F]$$

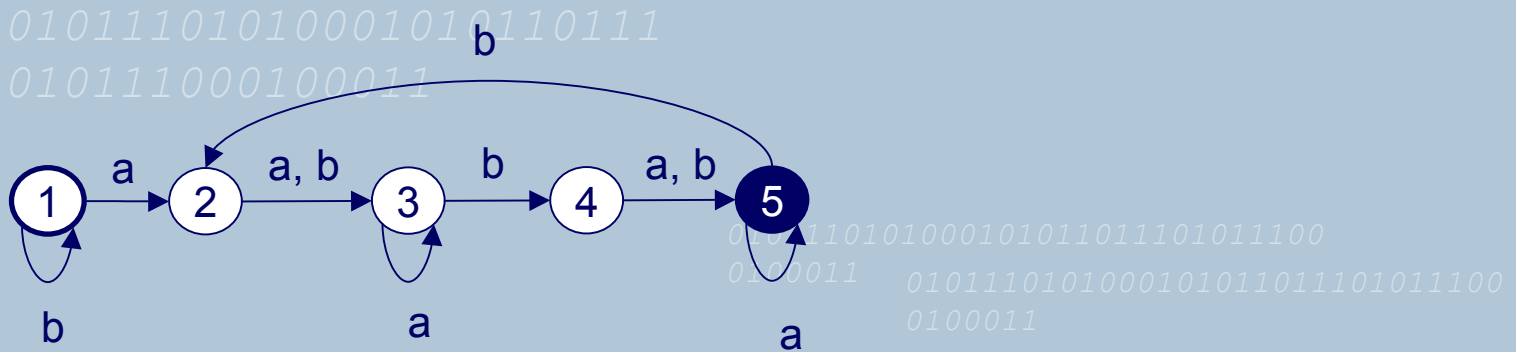
- Eingabealphabet X
- Zustandsmenge Z
- Zustandsüberföhrungsfunktion $\delta: Z \times X \rightarrow Z$
- Anfangszustand $z_0 \in Z$
- Endzustände $F \subseteq Z$

Wie in Schöning / Gdl IV eingeföhrt

Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser

Automatensynthese



- $X = \{a, b\}$
- $Z = \{1, 2, 3, 4, 5\}$
- $z_0 = 1$
- $F = \{5\}$

| | a | b |
|---|---|---|
| 1 | 2 | 1 |
| 2 | 3 | 3 |
| 3 | 3 | 4 |
| 4 | 5 | 5 |
| 5 | 5 | 2 |

Automatensynthese

End. det. Automaten (mit Ausgabe)

$$A = [X, Y, Z, \delta, \lambda, \{z_0\}]$$

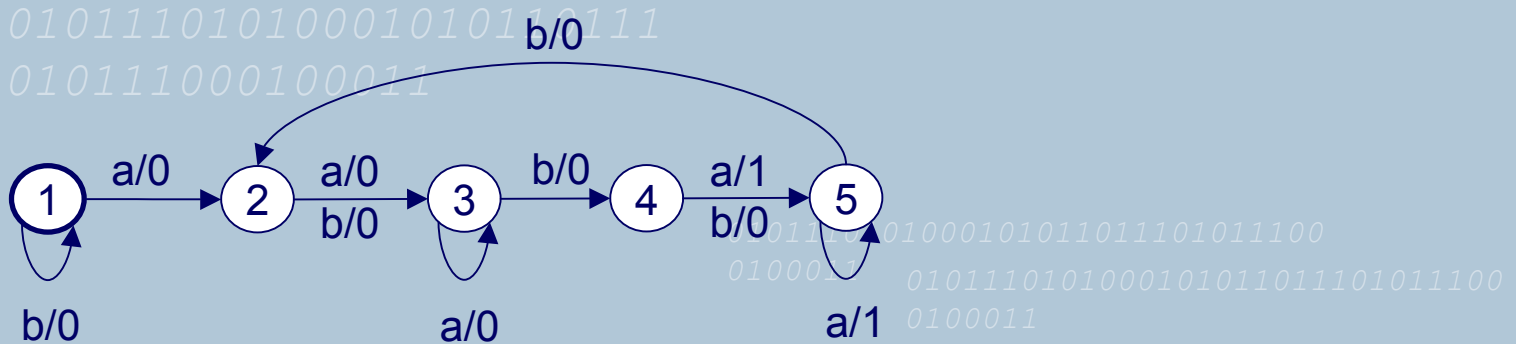
- Eingabe-/Ausgabealphabet X, Y
- Zustandsmenge Z
- Zustandsüberföhrungsfunktion $\delta: Z \times X \rightarrow Z$
- **Ausgabefunktion $\lambda: Z \times X \rightarrow Y$**
- Anfangszustand $z_0 \in Z$

Moore/Mealy-Automat

Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser

Automatensynthese



- $X = \{a, b\}$
- $Y = \{0, 1\}$
- $Z = \{1, 2, 3, 4, 5\}$
- $z_0 = 1$

| | a | b |
|---|-----|-----|
| 1 | 2/0 | 1/0 |
| 2 | 3/0 | 3/0 |
| 3 | 3/0 | 4/0 |
| 4 | 5/1 | 5/0 |
| 5 | 5/1 | 2/0 |

... beschreibt dasselbe Akzeptierungsverhalten; letztes Bit der Ausgabe ist relevant

Automatensynthese

End. det. Automaten (mit Ausgabe)

$$A = [X, Y, Z, \delta, \lambda, \{z_0\}]$$

- Eingabe-/Ausgabealphabet X, Y
- Zustandsmenge Z
- Zustandsübergangsfunktion $\delta: Z \times X \rightarrow Z$
- Ausgabefunktion $\lambda: Z \times X \rightarrow Y$
- Anfangszustand $z_0 \in Z$

Verhalten von A : $V(A) = \{ (w, \lambda^*(z_0, w)) \mid w \in X^+ \}$

Automatensynthese

Fortsetzung von δ und λ

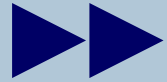
sei $A = [X, Y, Z, \delta, \lambda, \{z_0\}]$

$$\lambda^*(z_0, x) = \lambda(z_0, x), \text{ falls } x \in X$$

$$\lambda^*(z_0, wx) = \lambda^*(z_0, w) \lambda(\delta^*(z_0, w), x), \text{ falls } w \in X^+, x \in X$$

$$\delta^*(z_0, x) = \delta(z_0, x), \text{ falls } x \in X$$

$$\delta^*(z_0, wx) = \delta(\delta^*(z_0, w), x), \text{ falls } w \in X^+, x \in X$$



Automatensynthese

Grundlagen

- Es sei A ein endl. det. Automat. Dann gibt es einen (/* bis auf Isomorphie */) eindeutig bestimmten minimalen endl. det. Automaten A' mit $V(A') = V(A)$.
- Es gibt einen effizienten Algorithmus zur Bestimmung von A' .

01011101010001010110111010111000100011

01011101010001010110111010111000100011

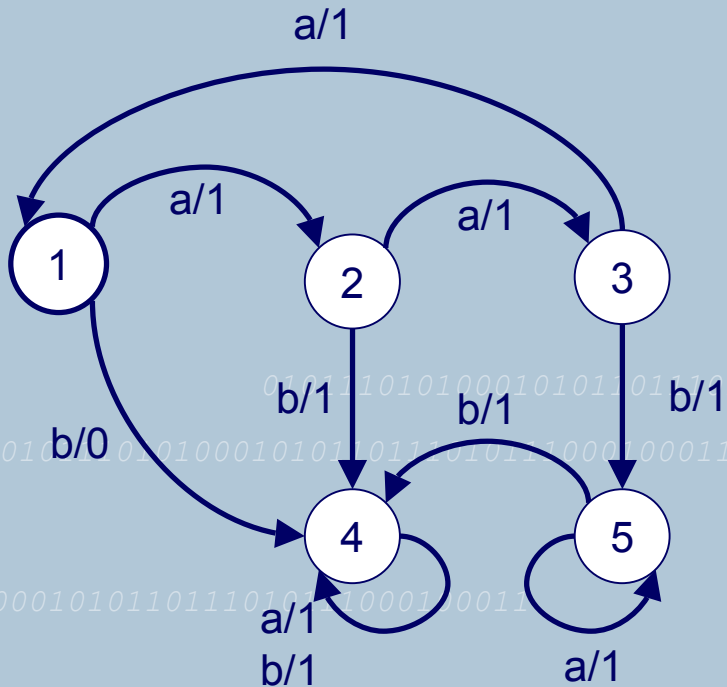
011101010001010110111010111000100011

010111010100010101101110101110
00100011



Automatensynthese

Ist folgender endl. det. Automat A minimal?



minimal, falls gilt:

es gibt keinen äquivalenten Automaten endl. det. Automat B mit weniger Zuständen

Automatensynthese

01011101010001010110111

es sei $A = [X, Y, Z, \delta, \lambda, \{z_0\}]$

- zwei Zustände z, z' heißen **äquivalent**, falls für alle $w \in X^+$ gilt: $\lambda^*(z, w) = \lambda^*(z', w)$
- zwei Zustände z, z' heißen **k-äquivalent**, falls für alle $w \in X^+$ mit $|w| = k$ gilt: $\lambda^*(z, w) = \lambda^*(z', w)$

Beobachtung:

Zustände z und z' sind $k+1$ -äquivalent

gdw.

es gilt für alle $x \in X$:

- $\lambda(z, x) = \lambda(z', x)$
- die Zustände $\delta(z, x)$ und $\delta(z', x)$ sind k -äquivalent

Automatensynthese

01011101010001010110111

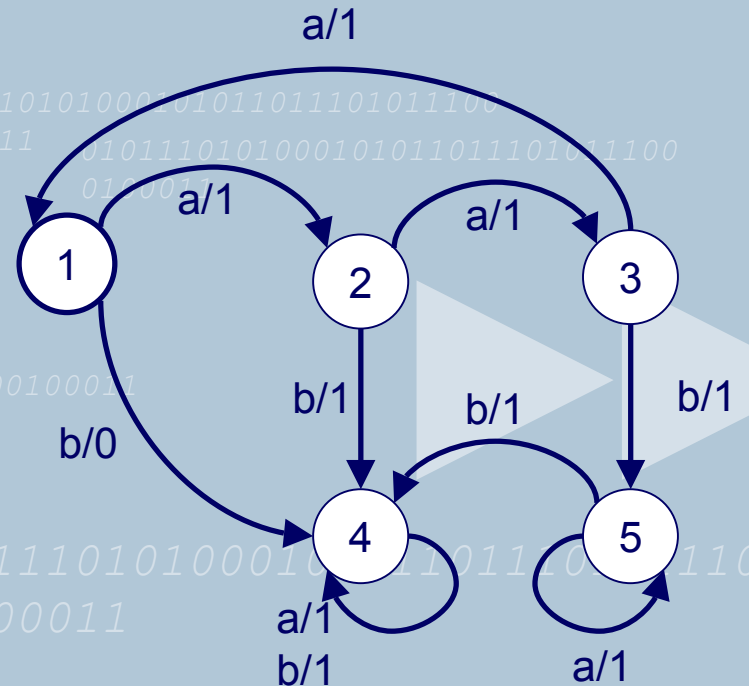
Minimierungsalgorithmus

1-äquivalent: { 1 } { 2, 3, 4, 5 }

2-äquivalent: { 1 } { 2, 4, 5 } { 3 }

3-äquivalent: { 1 } { 2 } { 4, 5 } { 3 }

4-äquivalent: { 1 } { 2 } { 4, 5 } { 3 }



geht in Zeit $O(mn^2)$

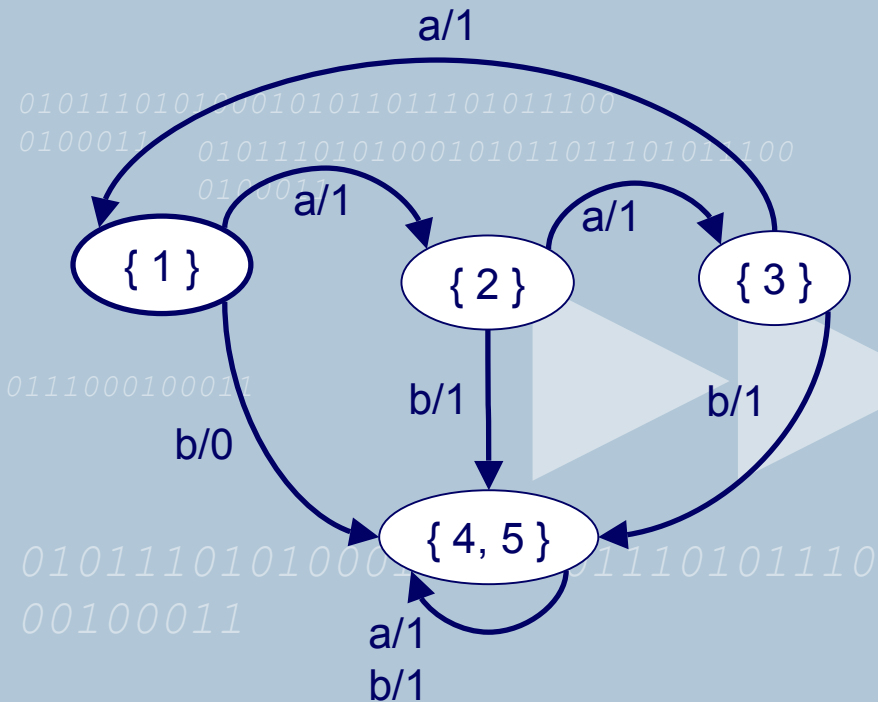
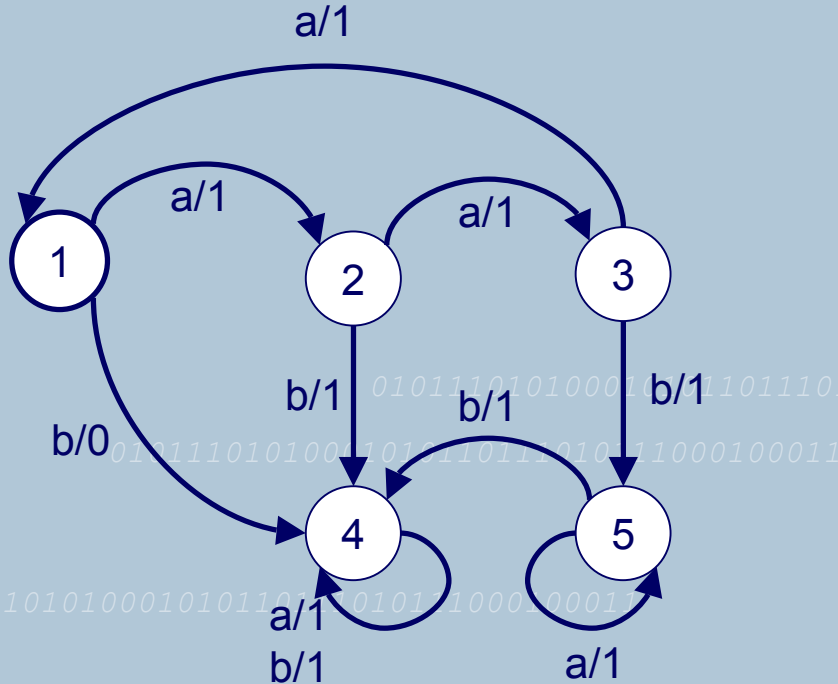
Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser

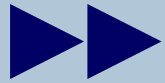
Automatensynthese

01011101010001010110111
010111000100011

zugehöriger minimaler Automat



äquivalente Zustände: { 1 } { 2 } { 4, 5 } { 3 }



Automatensynthese

01011101010001010110111

Klasse zu lernender Objekte

endlich deterministische Automaten A (mit Ausgabe)

0101110101000101011011101011100

0100011 0101110101000101011011101011100
0100011

Informationen

über das Verhalten eines unbekanntem Automaten A werden
Interaktionsfolgen vorgelegt

01011101010001010110111010111000100011

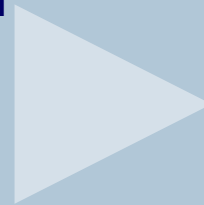
Lernziel

010001010110111010111000100011

es soll ein Automat B gelernt werden, der sich genauso wie A verhält

011101010001010110111010111000100011

00100011

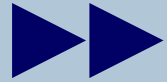


Automatensynthese

01011101010001010110111
Interaktionsfolge für A

unendliche Folge $\{V_i\}$ endlicher Mengen, so daß für alle i gilt:

- $V_i \subseteq V(A)$
- V_i ist anfangsstückvollständig (/* d.h. falls $u, \lambda^*(u) \in V_i$, so $(u', \lambda^*(u')) \in V_i$ für alle Anfangsstücke u' von u */)
- $V_i \subseteq V_{i+1}$
- $V_1 \cup V_2 \cup \dots = V(A)$



Automatensynthese

Lernverfahren (Idee)

wir betrachten $V(A)$ als Automaten (*/* $V(A)$ ist äquivalent zu A */*)

- $V(A)$ ist unendlich
- $V(A)$ ist zu jedem endlichen Zeitpunkt nur unvollständig beschrieben

Ansatz: Wir minimieren $V(A)$.

Beobachtung:

Das Ergebnis ist ein Automat B mit den Eigenschaften:

- B ist äquivalent zu $V(A)$ (und damit auch zu A).
- B ist minimal.

Automatensynthese

01011101010001010110111
010111000100011

Wir betrachten $V(A)$ als Automaten.

$V(A) = [X, Y, X^*, \delta^\infty, \lambda^\infty, \{ \varepsilon \}]$ mit:

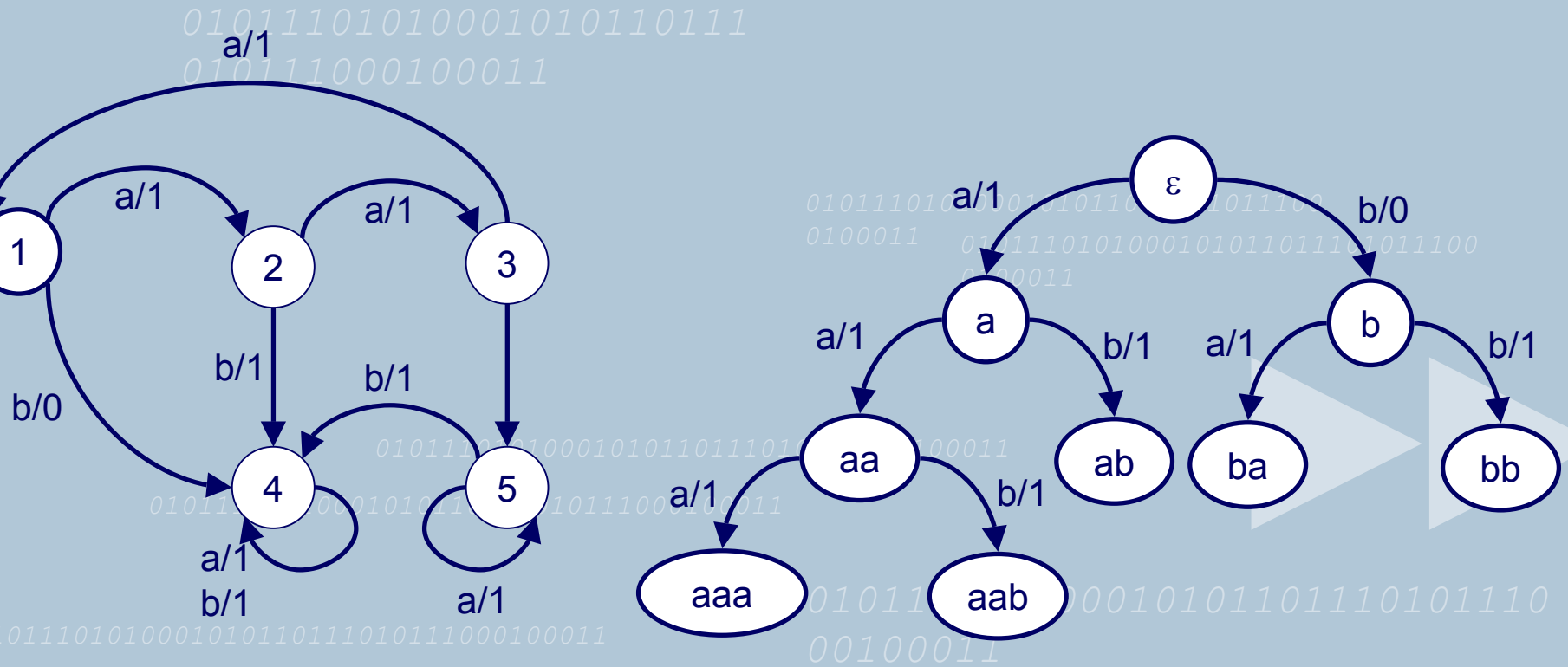
- $\delta^\infty(z,x) = zx$

- $\lambda^\infty(z,x) = y$, falls $y \in Y$ und $(zx,vy) \in V(A)$
für ein $v \in Y^*$

Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser

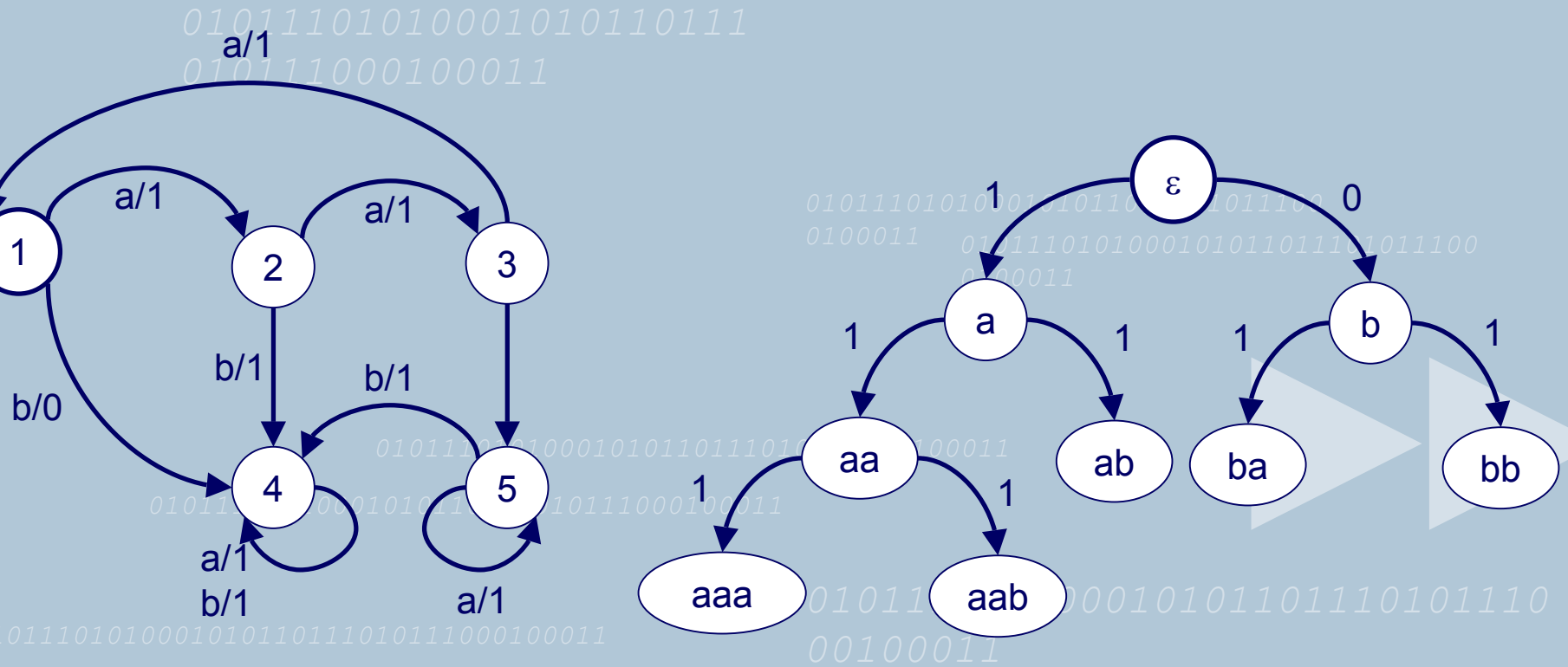
Automatensynthese



Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser

Automatensynthese



Automatensynthese

Grobstruktur des Lernalgorithmus:

010111000100011

betrachten $V(A) = [X, Y, X^*, \delta^\infty, \lambda^\infty, \{\varepsilon\}]$

und $V_1 \subseteq V_2 \subseteq V_3 \subseteq V_4 \subseteq V_5 \subseteq \dots \subseteq V(A)$.

\sim bezeichnet die Zustandsäquivalenz auf X^* .

$V_{i/\sim}$ bezeichnet den nach \sim „faktorierten“ Automaten

Schritt 1:

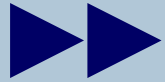
Bilde $V_{1/\sim}$. Gib $H_1 = V_{1/\sim}$ aus.

Schritt $n + 1$:

Teste, ob H_n konsistent ist, d.h. $V_{n+1} \subseteq V(H_n)$.

Falls ja, gib $H_{n+1} = H_n$ aus.

Sonst bestimme $V_{n+1/\sim}$ und gib $H_{n+1} = V_{n+1/\sim}$ aus.



Automatensynthese

01011101010001010110111

Bestimmung von $V_{i \sim 1}$

Man betrachtet V_i als (partiellen) Automaten und versucht, V_i zu minimieren, d.h. $V_{i \sim}$ zu konstruieren.

0101110101000101011011101011100

01000111
01011100
0100011

... aber aufgrund fehlender Information ist noch zu klären, wie man die Relation \sim bzw. eine Approximation davon berechnet ...

01011101010001010110111010111000100011

01011101010001010110111000100011

011101010001010110111010111000100011

010111010100010101101110101110
00100011

Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser

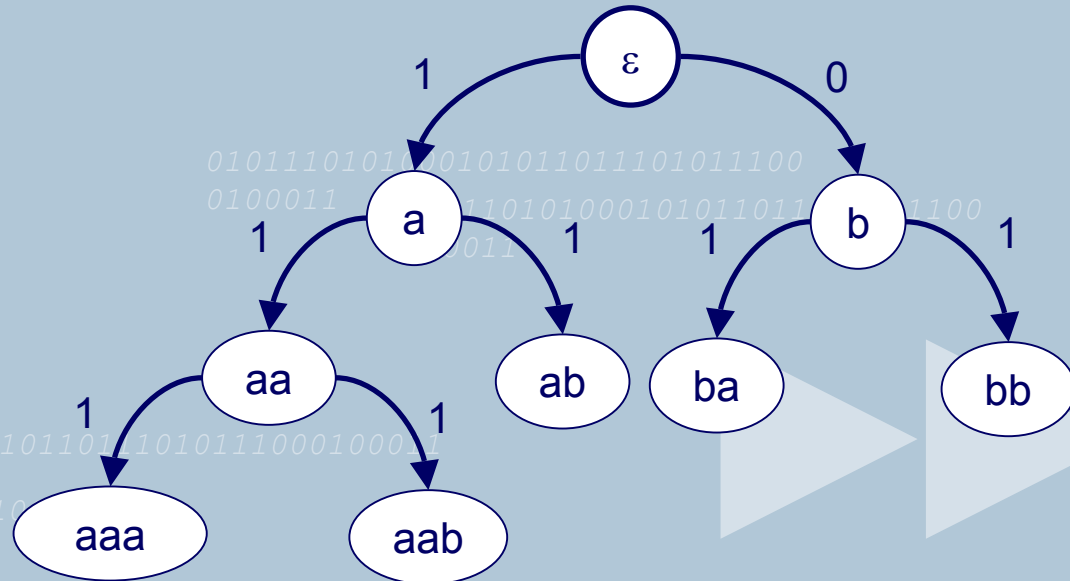
Automatensynthese

1-äquivalent:

$\{\varepsilon\} \{a, b, aa\}$

2-äquivalent:

$\{\varepsilon\} \{a, ???\}$

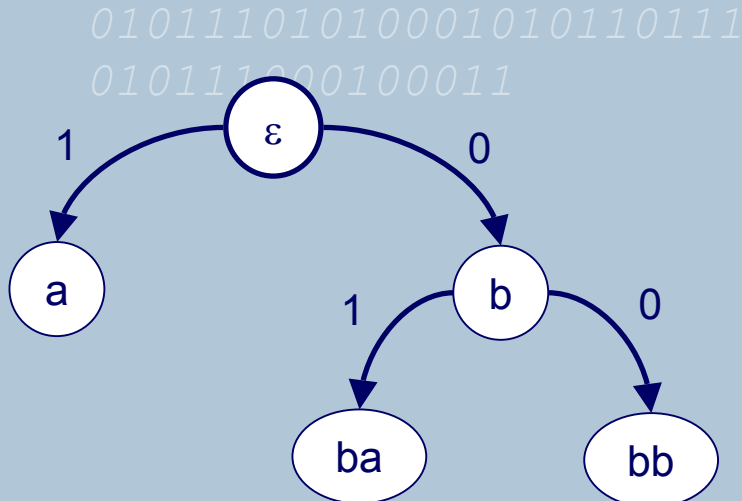


Idee: Zustände gelten als äquivalent, solange nichts dagegen spricht

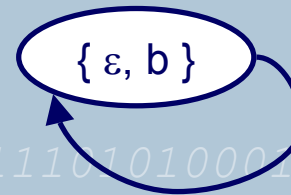
Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser

Automatensynthese



01011101010001010110111
0100011 0101110101000101011011100
0100011

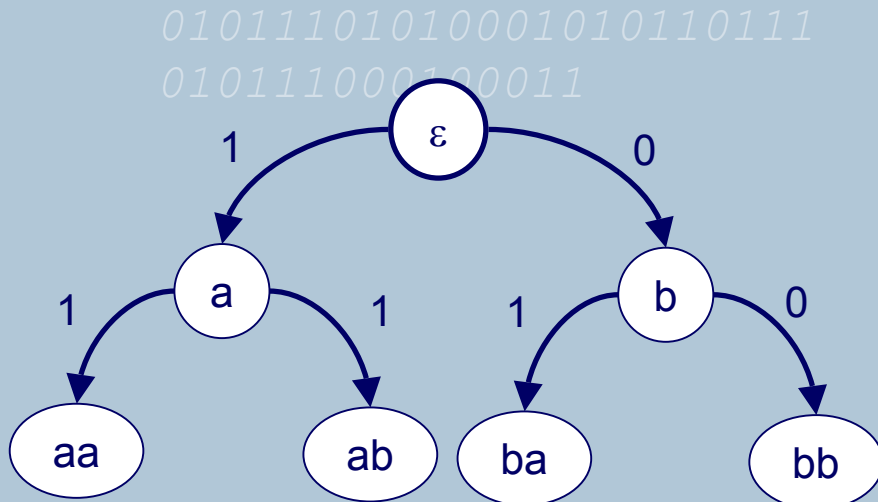


a/1
b/0

Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser

Automatensynthese

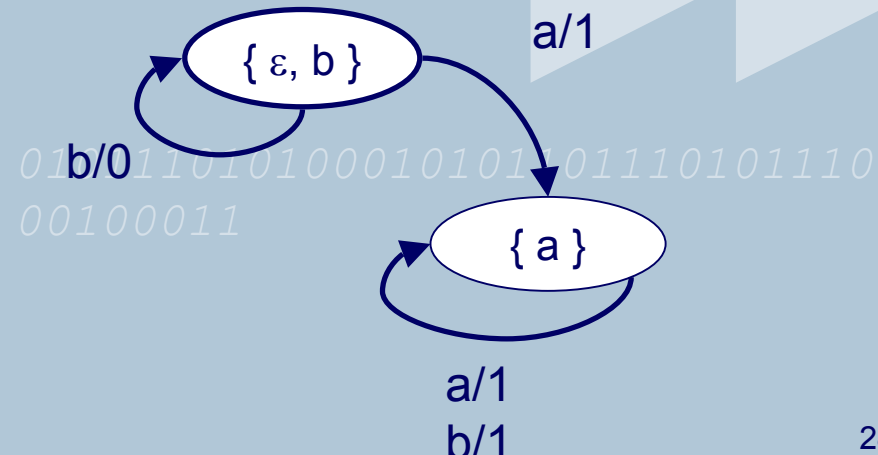


01011101010001010110111
010111000100011
0101110101000101011011101011100
0100011 0101110101000101011011101011100
0100011

01011101010001010110111010111000100011

01011101010001010110111010111000100011

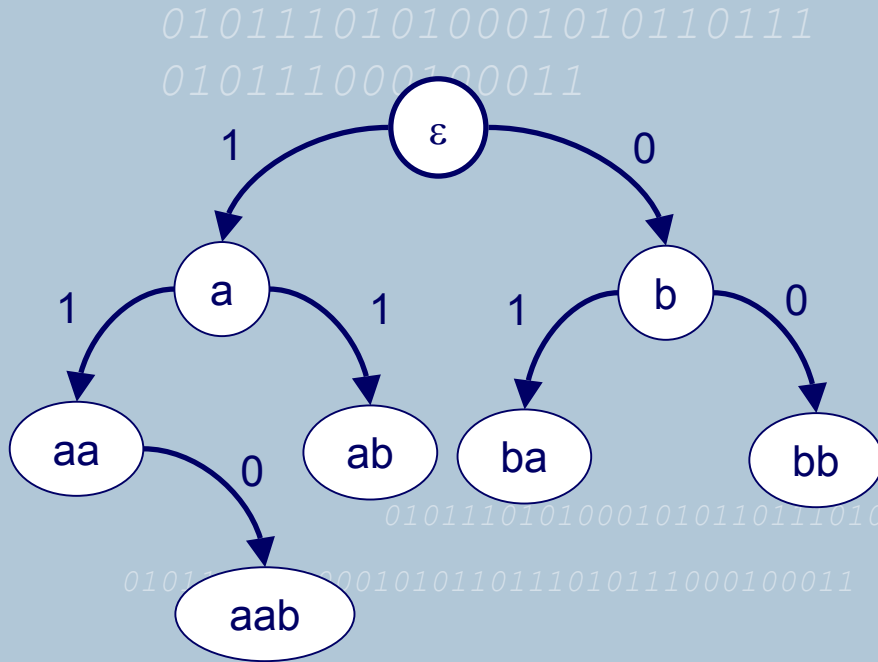
011101010001010110111010111000100011



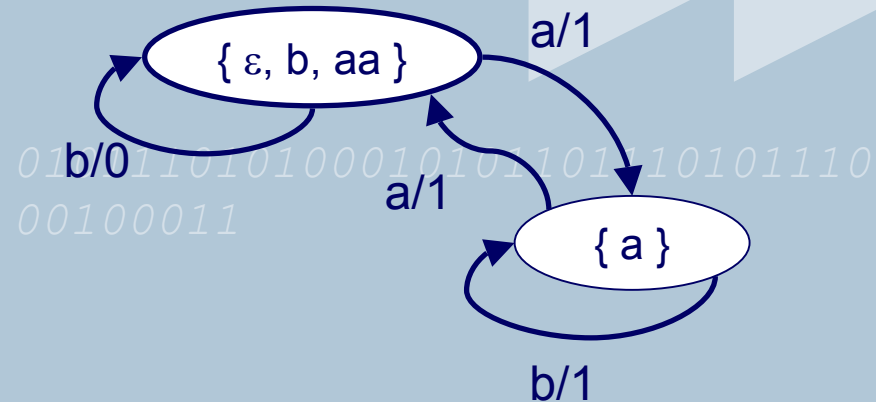
Algorithmisches Lernen, SS06

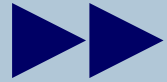
Dr. G. Grieser

Automatensynthese



01011101010001010110111
010111000100011
0101110101000101011011101011100
0100011 0101110101000101011011101011100
0100011





Automatensynthese

01011101010001010110111

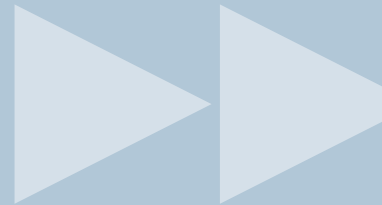
Bestimmung von $V_{i \sim 1}$

es gibt offenbar verschiedene Möglichkeiten, die Zustände von V_i zusammenzufassen und nicht definierte Werte im hypothetischen Automaten $V_{i \sim}$ festzulegen (Heuristiken, ...)

Festlegungen führen zu unterschiedlichen Lernverfahren

01011101010001010110111010111000100011

01011101010001010110111010111000100011



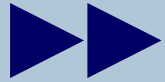
011101010001010110111010111000100011

010111010100010101101110101110

Grundkonzept: nachweisbare Inäquivalenz

technische Voraussetzung: lexikographische Ordnung





Automatensynthese

01011101010001010110111

Bestimmung von $V_{i \sim 1}$

Bezeichnung:

„ $u_1 \nabla u_2$ “, falls aus dem mit V_i verfügbaren Wissen folgt, daß die mit u_1 und u_2 bezeichneten Zustände nicht äquivalent sein können

0101110101000101011011101011100

0100011 0101110101000101011011101011100

0100011

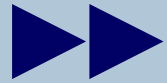
01011101010001010110111010111000100011

01011101010001010110111010111000100011

d.h., die in u_1 und u_2 beginnenden Teilbäume unterscheiden sich, wenn man sie „übereinander legt“

011101010001010110111010111000100011

00100011



Automatensynthese

Bestimmung von $V_{i\sim}$ (/* Bestimmung der Zustandsmenge */) 01011101010001010110111

sei V_i gegeben 010111000100011

```
k = 1;
R = { u | es gibt x ∈ X, v ∈ Y+: (ux,v) ∈ Vi }
while ( R ≠ ∅ )
    rk = min { r | r ∈ R };
    R = R \ { rk };
    zk = { rk };
    while ( v = min { u ∈ R | ∀ r ∈ zk: ¬( u ∇ r ) } existiert)
        R = R \ { v };
        zk = zk ∪ { v };
    k = k+1;
```

011100
0101110

Automatensynthese

01011101010001010110111

Bestimmung von $V_{i \sim 1}$ (/* Bestimmung von δ und λ */)

sei V_i gegeben, sei z_1, \dots, z_n die bestimmte Zustandsmenge

0101110101000101011011101011100

0100011 0101110101000101011011101011100

0100011

- $\delta(z_r, x) = z_k$, falls es ein $u \in z_r$ mit $\delta^\infty(u, x) \in z_k$ gibt
- $\delta(z_r, x) = z_r$, sonst
- $\lambda(z_r, x) = y$, falls es ein $u \in z_r$ gibt mit $\lambda^\infty(u, x) = y$
- $\lambda(z_r, x) = y'$, sonst

01011

Bemerkung:

010111010100010101101110101110

00100011

z_i ist Anfangszustand gdw. $\varepsilon \in z_i$

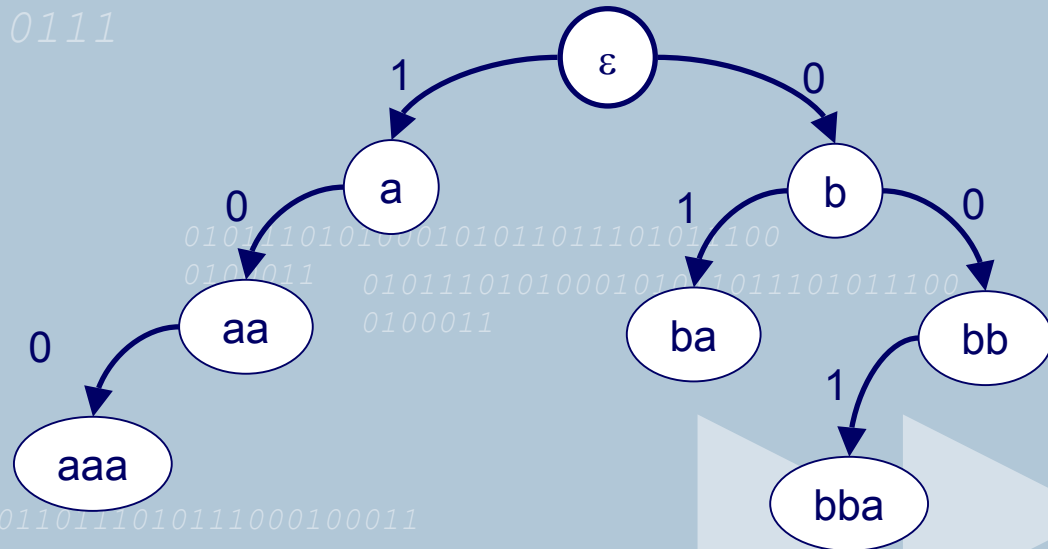
y' ist ausgezeichnetes Zeichen in Y

Algorithmisches Lernen, SS06

Dr. G. Grieser

Automatensynthese

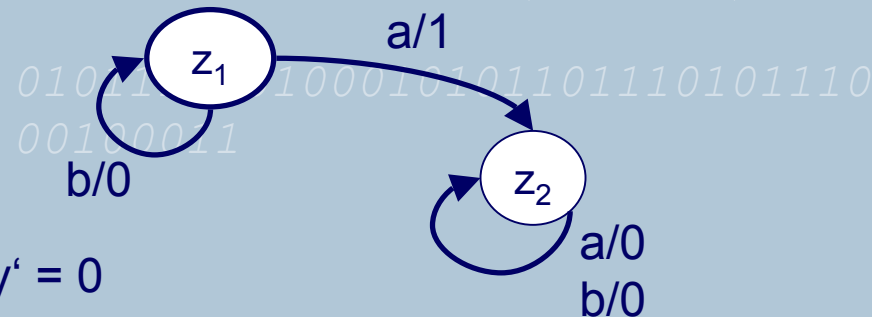
$V_i = \{$
 (a,1), (b,0),
 (aa,10),
 (ba,01), (bb,00),
 (aaa,100), (bba,001) $\}$



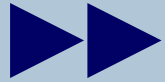
$R_i = \{ \epsilon, a, b, aa, bb \}$

$z_1 = \{ \epsilon, b, bb \}$

$z_2 = \{ a, aa \}$



Anmerkung: $y' = 0$



Automatensynthese

Satz: Die Klasse aller endlichen deterministischen Automaten ist im Limes aus ihrem Verhalten erlernbar.

Verifikation:

1. In jedem Schritt wird eine Hypothese berechnet
2. Die Folge der Hypothesen konvergiert
3. Konvergenz gegen korrekte Hypothese

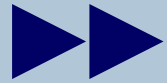
Beobachtung:

\sim bezeichnet die Zustandsäquivalenz auf X^* .

$V(A)_{/\sim}$ bezeichnet den nach \sim „faktorierten“ Automaten

Es gibt eine endliche Teilmenge V von $V(A)$, so daß gilt: $V(A)_{/\sim} = V_{/\sim}$.

Außerdem gilt für alle V' mit: $V' \supseteq V$: $V'_{/\sim} = V_{/\sim}$.



Automatensynthese

Vorgehensweise:

- Minimierung von DFA
 - mittels Äquivalenzklassenbildung
- Leichte Änderung am Äquivalenzbegriff
- Minimierungsalgorithmus für DFA liefert einen Lernalgorithmus für DFA aus deren Verhalten

01011101010001010110111
010111000100011
0101110101000101011011101011100
00011 0101110101000101011011101011100
0100011
01011101010001010110111010111000100
01011101010001010110111010111000100011
011101010001010110111010111000100011
010111010100010101101110101110101110
00100011