

# Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

## 9. Constraint-Satisfaction-Probleme: Einführung

Malte Helmert

Universität Basel

8. April 2013

# Grundlagen der Künstlichen Intelligenz

8. April 2013 — 9. Constraint-Satisfaction-Probleme: Einführung

## 9.1 Einführung und Beispiele

## 9.2 Constraint-Netze

## 9.3 Belegungen und Konsistenz

## 9.4 Ausblick

## Einordnung

Einordnung:

Constraint-Satisfaction-Probleme

Umgebung:

- ▶ **statisch** vs. dynamisch
- ▶ **deterministisch** vs. nicht-deterministisch vs. stochastisch
- ▶ **vollständig** vs. partiell vs. nicht **beobachtbar**
- ▶ **diskret** vs. stetig
- ▶ **ein Agent** vs. mehrere Agenten

Lösungsansatz:

- ▶ problemspezifisch vs. **allgemein** vs. lernend

## Constraint-Satisfaction-Probleme: Überblick

Kapitelüberblick Constraint-Satisfaction-Probleme:

- ▶ **Einführung** (↔ dieses Kapitel)
- ▶ **Algorithmen** (↔ Kapitel 10)
- ▶ **Problemstruktur** (↔ Kapitel 11)

## 9.1 Einführung und Beispiele

## Constraints

### Was ist ein Constraint?

**constraint** = Einschränkung, Nebenbedingung (math.)

Bedingung, die jede Lösung eines Problems erfüllen muss

### Verwendung:

- ▶ **Mathematik**: Anforderung an die Lösung eines Optimierungsproblems (z. B. Gleichung, Ungleichung)
- ▶ **Software-Testing**: Spezifikation von Invarianten für Überprüfung von Datenkonsistenz (z. B. Assertions)
- ▶ **Datenbanken**: für Integritätsbedingungen (z.B. *foreign key*)

## Constraint-Satisfaction-Probleme informell

### Gegeben:

- ▶ eine Menge von **Variablen** mit einem bestimmten Wertebereich
- ▶ eine Menge von **Constraints** (Bedingungen), die diese Variablen erfüllen müssen
  - ▶ meist **binär**, d. h. jede Bedingung spricht über **zwei** Variablen

### Gesucht:

- ▶ eine **Belegung** der Variablen, die alle Constraints erfüllt

## Beispiele

### Beispiele für Constraint-Satisfaction-Probleme

- ▶ lateinische Quadrate
- ▶ 8-Damen-Problem
- ▶ Sudoku
- ▶ Graphfärbung
- ▶ Erfüllbarkeit in Aussagenlogik

### Komplexere Beispiele:

- ▶ Datenbankabfragen
- ▶ Gleichungs- und Ungleichungssysteme

## Beispiel: lateinische Quadrate

### lateinische Quadrate

Wie kann man

- ▶ eine  $n \times n$ -Matrix mit  $n$  Symbolen bilden,
- ▶ so dass **jedes Symbol genau einmal** in jeder **Zeile** und **Spalte** auftritt?

$$[1] \quad \begin{bmatrix} 1 & 2 \\ 2 & 1 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 \\ 2 & 3 & 1 \\ 3 & 1 & 2 \end{bmatrix} \quad \begin{bmatrix} 1 & 2 & 3 & 4 \\ 2 & 3 & 4 & 1 \\ 3 & 4 & 1 & 2 \\ 4 & 1 & 2 & 3 \end{bmatrix}$$

Es gibt 12 verschiedene lateinische Quadrate der Grösse 3, 576 der Grösse 4, 161'280 der Grösse 5, ..., 5'524'751'496'156'892'842'531'225'600 der Grösse 9.

## Beispiel: 8-Damen-Problem

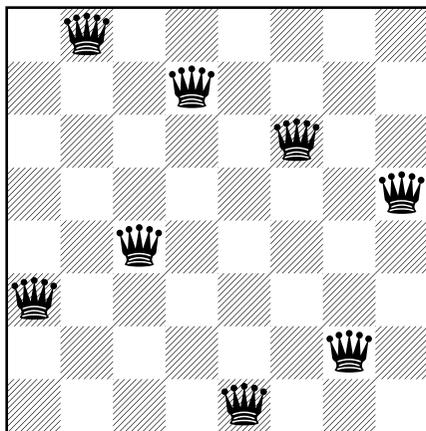
### 8-Damen-Problem

Wie kann man

- ▶ **8 Damen** auf einem Schachbrett platzieren,
- ▶ so dass sich **keine zwei Damen bedrohen**?
- ▶ ursprünglich 1848 vorgestellt
- ▶ **Varianten**: Brettgrösse; andere Figuren; mehr Dimensionen

Das Problem hat **12 Lösungen**, wenn man symmetrische Lösungen (Rotationen, Spiegelungen) nur einmal zählt

## 8-Damen-Problem: eine Lösung



eine Lösung des 8-Damen-Problems

## Beispiel: Sudoku

### Sudoku

Wie kann man

- ▶ eine partiell gefüllte  $9 \times 9$ -Matrix mit den Zahlen 1–9 füllen,
- ▶ so dass jede **Zeile**, jede **Spalte** und jeder der neun  **$3 \times 3$ -Blöcke** jede Zahl genau einmal enthält?

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

### Zusammenhang lateinische Quadrate?

## Sudoku: Trivia

- ▶ wohlgeformte Sudokus haben **genau eine** Lösung
- ▶ dafür müssen im Minimalfall 17 Felder vorausgefüllt werden (McGuire et al., 2012)
- ▶ 6'670'903'752'021'072'936'960 gelöste Konfigurationen
- ▶ nur 5'472'730'538 unter Ausnutzung von Symmetrie

## Beispiel: Graphfärbung

### Graphfärbung

Wie kann man

- ▶ die **Knoten eines gegebenen Graphen** mit  $k$  Farben
- ▶ so **ein färben**, dass zwei benachbarte Knoten nie dieselbe Farbe haben?

(Der Graph und  $k$  sind Parameter des Problems.)

**NP-vollständiges** Problem

- ▶ selbst für den Spezialfall planarer Graphen und  $k = 3$
- ▶ einfach für  $k = 2$  (auch für allgemeine Graphen)

Zusammenhang Sudoku?

## Vier-Farben-Problem

berühmtes mathematisches Problem: **Vier-Farben-Problem**

- ▶ kann man **planare** Graphen immer mit 4 Farben einfärben?
- ▶ Vermutung aufgestellt von Francis Guthrie (1852)
- ▶ 1890 erster Beweis, dass 5 Farben ausreichen
- ▶ mehrmals falsche Beweise, die über 10 Jahre Bestand hatten
- ▶ gelöst 1976 durch Appel und Haken: 4 Farben reichen
- ▶ Appel und Haken reduzierten Problem auf 1936 Fälle, die durch Computer überprüft wurden
- ▶ erstes grosses offenes Problem in der Mathematik, das per Computer gelöst wurde  
↔ führte zu Kontroverse: Ist das ein Beweis?

## Erfüllbarkeit in Aussagenlogik

### Erfüllbarkeit in Aussagenlogik

Wie kann man

- ▶ eine gegebene Menge von **Aussagevariablen** so mit **wahr/falsch** belegen,
- ▶ dass eine gegebene Menge von **Klauseln** (Formeln der Art  $X \vee \neg Y \vee Z$ ) erfüllt (wahr) wird?

**Anmerkungen:**

- ▶ NP-vollständig (Cook 1971; Levin 1973)
- ▶ Klauselform (statt beliebiger Logikformeln) ist keine echte Einschränkung
- ▶ Beschränkung auf Klauseln der Länge 3 wäre ebenfalls keine echte Einschränkung

Zusammenhang zu vorigen Problemen (z.B. Sudoku)?

## Praktische Anwendungen

- ▶ Es gibt **Tausende** praktischer Anwendungen von Constraint-Satisfaction-Problemen.
- ▶ Dies gilt allein schon für das Erfüllbarkeitsproblem der Aussagenlogik.

### Einige Beispiele:

- ▶ Verifikation digitaler Schaltkreise
- ▶ Timetabling (Erstellen von Zeit- und Belegungsplänen)
- ▶ Planung von Wasser- und Elektrizitätsleitungen, Strassen und ähnlicher Infrastruktur
- ▶ Zuweisung von Frequenzspektren (Rundfunk, Mobilfunk)
- ▶ Konfiguration von elektronischen Geräten (z. B. Drucker)

## 9.2 Constraint-Netze

## Constraint-Netze: informell

### Constraint-Netze: informelle Definition

Ein **Constraint-Netz** ist definiert durch

- ▶ eine endliche Menge von **Variablen**
- ▶ einen endlichen **Wertebereich** für jede Variable
- ▶ eine Menge von **Constraints** (hier: **binäre Relationen**), denen die Variablen genügen müssen

Wir suchen eine **Lösung** für das Netz, d. h. eine Belegung der Variablen, die allen Constraints genügt.

Oft sagt man **Constraint-Satisfaction-Problem (CSP)** statt Constraint-Netz.

Im strengen Sprachgebrauch ist ein „CSP“ aber das algorithmische Problem der Lösungsfindung für Constraint-Netze.

## Constraint-Netze: formal

### Definition (binäres Constraint-Netz)

Ein (**binäres**) **Constraint-Netz** ist ein 3-Tupel

$\mathcal{C} = \langle V, \text{dom}, (R_{uv}) \rangle$  mit:

- ▶  $V$  ist eine nicht-leere, endliche Menge von **Variablen**,
- ▶  $\text{dom}$  ist eine Funktion, die jeder Variable  $v$  einen nicht-leeren endlichen **Wertebereich**  $\text{dom}(v)$  zuordnet
- ▶  $(R_{uv})_{u,v \in V, u \neq v}$  ist eine Familie von binären Relationen (**Constraints**) über den Variablen, wobei für alle  $u \neq v$  gilt:  $R_{uv} \subseteq \text{dom}(u) \times \text{dom}(v)$

### Häufige Generalisierungen:

- ▶ unendliche Wertebereiche (z.B.  $\text{dom}(v) = \mathbb{Z}$ )
- ▶ mehrstellige Constraints (z.B. Erfüllbarkeit in Aussagenlogik)

## Binäre Constraints

### Binäre Constraints:

- ▶ Wenn  $u, v$  zwei Variablen sind, drückt der Constraint  $R_{uv}$  aus, welche **gemeinsamen Belegungen** der Variablen in Lösungen erlaubt sind.
- ▶ Wenn  $R_{uv} = \text{dom}(u) \times \text{dom}(v)$ , ist der Constraint **trivial**: es besteht keine Einschränkung, und er wird bei der Beschreibung normalerweise weggelassen (ist aber formal gesehen immer vorhanden!)
- ▶ Constraints  $R_{uv}$  und  $R_{vu}$  sprechen über dieselben Variablen. Daher gibt man normalerweise nur einen der beiden an.

## Unäre Constraints

### Unäre Constraints:

- ▶ Oft ist es praktisch, auch zusätzliche Einschränkung an **einzelne** Variablen als Constraints zu notieren.
- ▶ Man spricht dann von **unären** Constraints.
- ▶ Ein unärer Constraint  $R_v$  für  $v \in V$  entspricht einfach einer Reduktion von  $\text{dom}(v)$  auf die durch  $R_v$  erlaubten Werte.
- ▶ Formal sind unäre Constraints unnötig, aber ihre Verwendung erlaubt es oft, Constraint-Netze klarer zu beschreiben.

## Kompakte Kodierung und allgemeine Constraint-Löser

Constraint-Netze bieten **kompakte Kodierungen** einer grossen Belegungsmenge:

- ▶ Betrachte ein Problem mit  $n$  Variablen, deren Wertebereiche alle jeweils  $k$  Elemente umfassen.
- ↪  $k^n$  Belegungen
- ▶ Für die **Beschreibung** als Constraint-Netz muss man maximal  $\binom{n}{2} = O(n^2)$  Constraints angeben, von denen jeder aus maximal  $k^2$  Paaren besteht
- ↪ Kodierungsgrösse  $O(n^2 k^2)$
- ▶ Die Zahl der Belegungen ist also **exponentiell grösser** als die Beschreibung des Constraint-Netzes
- ▶ Damit eignen sich solche Beschreibungen von Constraint-Netzen als Input für **allgemeine** Constraint-Löser.

## Beispiel: 4-Damen-Problem

### 4-Damen-Problem als Constraint-Netz

- ▶ **Variablen:**  $V = \{v_1, v_2, v_3, v_4\}$   
 $v_i$  kodiert Zeile der Dame in der  $i$ -ten Spalte
- ▶ **Wertebereiche:**  
 $\text{dom}(v_1) = \text{dom}(v_2) = \text{dom}(v_3) = \text{dom}(v_4) = \{1, 2, 3, 4\}$
- ▶ **Constraints:** für alle  $1 \leq i < j \leq 4$  setzen wir:  $R_{v_i, v_j} = \{\langle k, l \rangle \in \{1, 2, 3, 4\} \times \{1, 2, 3, 4\} \mid k \neq l \wedge |k - l| \neq |i - j|\}$   
z. B.  $R_{v_1, v_3} = \{\langle 1, 2 \rangle, \langle 1, 4 \rangle, \langle 2, 1 \rangle, \langle 2, 3 \rangle, \langle 3, 2 \rangle, \langle 3, 4 \rangle, \langle 4, 1 \rangle, \langle 4, 3 \rangle\}$

	$v_1$	$v_2$	$v_3$	$v_4$
1				
2				
3				
4				

## Beispiel: Sudoku

### Sudoku als Constraint-Netz

- ▶ **Variablen:**  $V = \{v_{ij} \mid 1 \leq i, j \leq 9\}$ ;  $v_{ij}$ : Inhalt Zeile  $i$ , Spalte  $j$
- ▶ **Wertebereiche:**  $\text{dom}(v) = \{1, \dots, 9\}$  für alle  $v \in V$
- ▶ **unäre Constraints:**  $R_{v_{ij}} = \{k\}$ ,  
wenn  $\langle i, j \rangle$  vorgegebenes Feld, in dem  $k$  steht
- ▶ **binäre Constraints:** für alle  $v_{ij}, v_{i'j'} \in V$  setzen wir  
 $R_{v_{ij}v_{i'j'}} = \{\langle a, b \rangle \in \{1, \dots, 9\} \times \{1, \dots, 9\} \mid a \neq b\}$ ,  
falls  $i = i'$  (dieselbe Zeile),  $j = j'$  (dieselbe Spalte)  
oder  $\langle \lceil \frac{i}{3} \rceil, \lceil \frac{j}{3} \rceil \rangle = \langle \lceil \frac{i'}{3} \rceil, \lceil \frac{j'}{3} \rceil \rangle$  (derselbe Block)

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

## 9.3 Belegungen und Konsistenz

## Belegungen

### Definition (Belegung, partielle Belegung)

Sei  $\mathcal{C} = \langle V, \text{dom}, (R_{uv}) \rangle$  ein Constraint-Netz.

Eine **partielle Belegung** von  $\mathcal{C}$  (oder von  $V$ ) ist eine Funktion

$$\alpha : V' \rightarrow \bigcup_{v \in V} \text{dom}(v)$$

mit  $V' \subseteq V$  und  $\alpha(v) \in \text{dom}(v)$  für alle  $v \in V'$ ,

Wenn hierbei  $V' = V$  gilt, heisst  $\alpha$  auch **totale Belegung**  
oder einfach **Belegung**.

↪ **partielle Belegung** weist einigen oder allen Variablen  
Werte aus deren Wertebereich zu

↪ **(totale) Belegung** muss auf allen Variablen definiert sein

## Konsistenz

### Definition (inkonsistent, konsistent, verletzter Constraint)

Eine partielle Belegung  $\alpha$  für ein Constraint-Netz  $\mathcal{C}$   
heisst **inkonsistent**, wenn es zwei Variablen  $u, v$  gibt,  
für die  $\alpha$  definiert ist und für die gilt:  $\langle \alpha(u), \alpha(v) \rangle \notin R_{uv}$ .

Man sagt dann:  $\alpha$  **verletzt** den Constraint  $R_{uv}$ .

Eine partielle Belegung heisst **konsistent**,  
wenn sie nicht inkonsistent ist.

**triviales Beispiel:** leere Belegung ist immer konsistent

## Lösung

### Definition (Lösung, lösbar)

Sei  $\mathcal{C}$  ein Constraint-Netz.

Eine konsistente totale Belegung für  $\mathcal{C}$  heisst **Lösung** von  $\mathcal{C}$ .

Wenn eine Lösung von  $\mathcal{C}$  existiert, heisst  $\mathcal{C}$  **lösbar**.

Wenn keine Lösung existiert, heisst  $\mathcal{C}$  **inkonsistent**.

## Konsistenz vs. Lösungseigenschaft

**Achtung:** dass eine partielle Belegung  $\alpha$  konsistent ist, heisst **nicht**, dass  $\alpha$  zu einer Lösung ergänzt werden kann.

Es heisst nur, dass **bisher** (auf den Variablen, für die  $\alpha$  definiert ist) kein Constraint verletzt ist.

**Beispiel (4-Damen-Problem):**  $\alpha = \{v_1 \mapsto 1, v_2 \mapsto 4, v_3 \mapsto 2\}$

	$v_1$	$v_2$	$v_3$	$v_4$
1	q			
2			q	
3				
4		q		

## Komplexität von Constraint-Satisfaction-Problemen

### Satz (CSPs sind NP-vollständig)

*Zu entscheiden, ob ein gegebenes Constraint-Netz lösbar ist, ist ein NP-vollständiges Problem.*

### Beweis.

#### Mitgliedschaft in NP:

Eine geratene Lösung kann in polynomieller Zeit in der Eingabegrösse überprüft werden.

#### NP-Härte:

Der Spezialfall der Graphfärbbarkeit ist bereits als NP-vollständig bekannt. □

## Schärfe von Constraint-Netzen

### Definition (schärfer, echt schärfer)

Seien  $\mathcal{C} = \langle V, \text{dom}, R_{uv} \rangle$  und  $\mathcal{C}' = \langle V, \text{dom}', R'_{uv} \rangle$  Constraint-Netze mit denselben Variablen.

$\mathcal{C}$  heisst **schärfer** als  $\mathcal{C}'$ , in Symbolen  $\mathcal{C} \sqsubseteq \mathcal{C}'$ , wenn gilt:

- ▶  $\text{dom}(v) \subseteq \text{dom}'(v)$  für alle  $v \in V$
- ▶  $R_{uv} \subseteq R'_{uv}$  für alle  $u, v \in V$   
(einschliesslich trivialer Constraints)

Ist mindest eine dieser Teilmengenbeziehungen echt, dann heisst  $\mathcal{C}$  **echt schärfer** als  $\mathcal{C}'$ , im Symbolen  $\mathcal{C} \sqsubset \mathcal{C}'$ .

englisch: tighter, strictly tighter

## Äquivalenz von Constraint-Netzen

### Definition (äquivalent)

Seien  $\mathcal{C}$  und  $\mathcal{C}'$  Constraint-Netze mit denselben Variablen.  
 $\mathcal{C}$  und  $\mathcal{C}'$  heißen **äquivalent**, geschrieben  $\mathcal{C} \equiv \mathcal{C}'$ ,  
wenn sie dieselben Lösungsmengen besitzen.

Zusammenhang zwischen Schärfe und Äquivalenz?

## 9.4 Ausblick

## CSP-Algorithmen

Im Folgekapitel betrachten wir **Lösungsalgorithmen**  
für Constraint-Netze.

### Grundkonzepte:

- ▶ **Suche**: systematisches Ausprobieren von partiellen Belegungen
- ▶ **Backtracking**: Verwerfen inkonsistenter partieller Belegungen
- ▶ **Inferenz**: Herleiten schärferer äquivalenter Constraints,  
um Suchraum zu verkleinern (Backtracking früher möglich)