## Constraint Programming

Aufgaben Beschreiben statt selbst Lösungen programmieren

Heiko Spindler (IT-Berater)

## Agenda

- Einführung in Constraint Programming
- Variablen und Constraints
- Ein erstes Beispiel
- Frameworks
- Abstrakte Sprachen für CP
- Beispiel: Prozess-Ablauf-Planung
- Fazit

Einsatz von Constraint Programming



## Constraint Programming (CP)

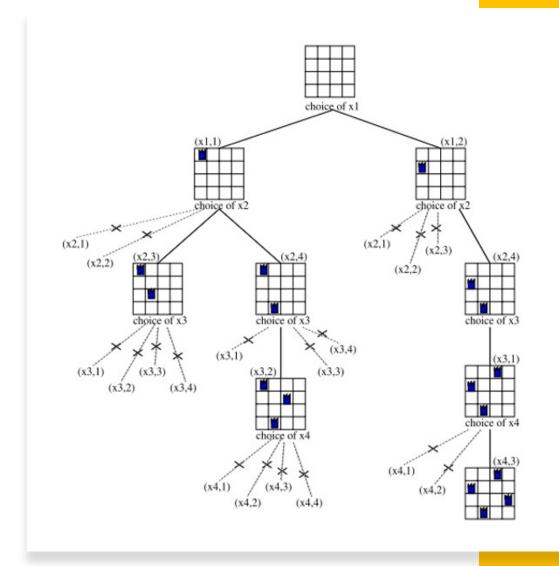
- Ein Constraint Satisfaction Problem (CSP) ist eine Tripple (X,D,C), für das gilt:
  - $X=\{X_1, ..., X_n\}$  ist eine Menge von Variablen.
  - D ist eine Funktion, die jeder Variablen einen Wertebereich (Domain) zuweist.
  - C ist eine Menge von Bedingungen (Constraints).
- Ein CSP kann leicht in ein Constraint Optimization Problem (COP) umgewandelt werden:
  - Bewertung der gefundenen Lösungen vornehmen



## Bedingungen (Constraints)

- Gesucht werden für alle Variablen konkrete Werte aus dem jeweiligen Wertebereich (Domain) für die alle Bedingungen (Constraints) erfüllt sind.
- Eine Bedingung (Constraint) definiert eine Beziehung zwischen Variablen.

# Wie arbeiten CP Solver?



## Beispiel Pythagoras

- Variablen: a, b, c
- Domäne: a, b, c sind Integer aus dem Wertebereich 1..25
- Constraint:  $a^2 + b^2 = c^2$

## Coding: Arithmetische Constraints

```
Model model = new Model("Pythagoras");

// Define integer variables for a, b, and c
IntVar a = model.intVar("a", 1, 10); // Set bounds for demonstration
IntVar b = model.intVar("b", 1, 10);
IntVar c = model.intVar("c", 1, 100);

// Add the Pythagorean constraint (a^2 + b^2 = c^2)
c.mul(c).eq(a.mul(a).add(b.mul(b))).post();
//model.arithm(c.mul(c).intVar(), "=", a.mul(a).intVar(), "+", b.mul(b).intVar()).post();

// Print the solution if found
if (model.getSolver().solve()) {
    System.out.println("Solution found:");
    System.out.println("a: " + a.getValue());
    ...
}
```

### Arten von Constraints

#### Arithmetische Constraints:

• definieren Beziehungen zwischen Variablen mit arithmetischen Operationen und Relationen (z. B. Gleichheit, Ungleichheit, kleiner als, größer als).

#### • Logische Constraints:

formulieren logische Beziehungen zwischen Variablen (z. B. UND, ODER, NICHT).

#### Globale Constraints:

• drücken komplexe Beziehungen zwischen mehreren Variablen aus, wie z. B. "allDifferent", "cumulative".

#### Tabellen Constraints:

definieren erlaubte Wertekombinationen für einen Satz von Variablen.

### Reguläre Ausdrücke

### Graphen

### Choco-solver

- Kostenlose Open-Source-Java-Bibliothek für Constraint-Programmierung.
- Der Benutzer modelliert sein Problem deklarativ, indem er die Constraints definiert, die in jeder Lösung erfüllt werden müssen.
- Anschließend wird das Problem durch abwechselnde Constraint-Filteralgorithmen und einen Suchmechanismus gelöst.
- https://choco-solver.org/



## Choco-Solver mit Python API

- https://pypi.org/project/pychoco/
- The pychoco library uses a native-build of the original Java Chocosolver library, in the form of a shared library, which means that it can be used without any JVM. This native-build is created with <u>GraalVM</u> native-image tool.





### Alternative Frameworks

- JaCoP
  - "Java Constraint Programming solver"
  - <a href="https://github.com/radsz/jacop">https://github.com/radsz/jacop</a>
  - Letzte Änderungen im Jahr 2023
- ILOG Solver (www.ilog.fr)
- GECODE (<u>www.gecode.org</u>)
- https://developers.google.com/optimization
- <a href="https://github.com/chuffed/chuffed/">https://github.com/chuffed/chuffed/</a>
- Rust: <a href="https://github.com/ptal/pcp">https://github.com/ptal/pcp</a>
- C++: <a href="https://github.com/pothitos/naxos">https://github.com/pothitos/naxos</a>

Und viele mehr ...

Choco-Solver: Sokudo-Beispiel

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

## Coding: Implementierung Sudoku

```
Model model = new Model("sudoku");
for (int row = 0; row != SIZE; row++) {
  for (int col = 0; col != SIZE; col++) {
    int value = predefinedRows[row][col];
    // is this an unknown? if so then create it as a bounded variable
    if (value < MIN_VALUE) {</pre>
grid[row][col] = model.intVar(format("[%s.%s]", row, col), MIN_VALUE, MAX_VALUE);
       Felse {
          // otherwise we have an actual value, so create it as a constant
          grid[row][col] = model.intVar(value);
```

## Coding: Implementierung Sudoku

```
for (int i = 0; i != SIZE; i++) {
    model.allDifferent(getCellsInRow(grid, i)).post();
    model.allDifferent(getCellsInColumn(grid, i)).post();
    model.allDifferent(getCellsInSquare(grid, i)).post();
}
...
Solver solver = model.getSolver();
solver.solve();
...
```

## Latin-Square mit Summen

Die hellen Zellen enthalten die Zahlen von 1 bis 16.

Die grauen Zellen enthalten die Summe der Zeile, Spalte bzw. Diagonale.

4				46
	1	3		25
	10	6	2	23
		14	13	42
29	34	38	35	24

## Coding: Implementierung Latin-Square mit Summen

```
for (int row = 0; row < SIZE; row++) {
  for (int col = 0; col < SIZE; col++) {
  if (exercise.gridEx[row][col] > 0) {
        grid[row][col] = model.intVar(exercise.grid[row][col]);
     } else
        grid[row][col] = model.intVar(format("[%s.%s]", row, col), MIN_VALUE, MAX_VALUE);
model.allDifferent(getAllCells(grid)).post();
for (int rowColumnIndex = 0; rowColumnIndex < SIZE; rowColumnIndex++) {
    model.sum(getCellsInRow(grid, rowColumnIndex), "=",
    exercise.sumRows[rowColumnIndex]).post();
   model.sum(getCellsInColumn(grid, rowColumnIndex), "=",
exercise.sumColumns[rowColumnIndex]).post();
model.sum(getDiagonalsCells(grid), "=", exercise.sumDiagonal).post();
```

## Analysieren der Lösungssuche

```
// Einbau eines Observer am Model
model.getSolver().setEventObserver( new
LoggingEventObserver() );
```

Ausgaben des Observer dokumentieren das Vorgehen der Lösungssuche:

```
Removing value 12 from [0.0] = {1..16}
Updating lower bound to 15 from 2 for [1.1]
```

•••

## Begrenzen der Suche

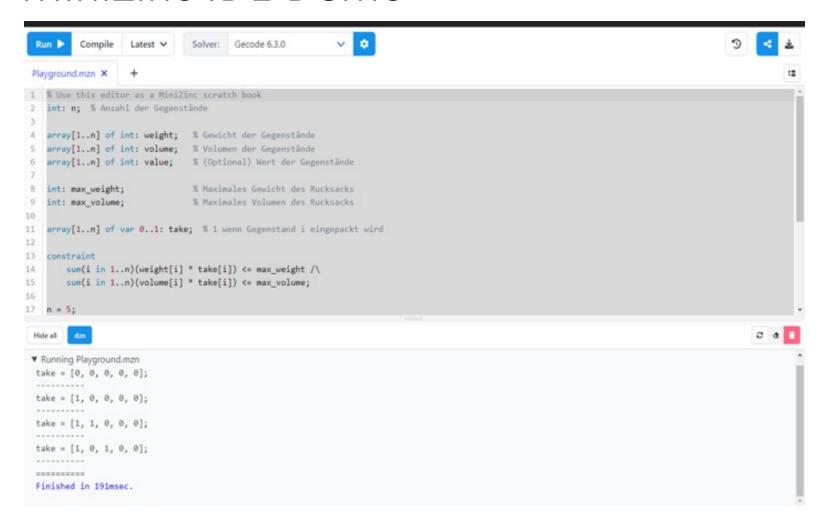
- limitTime
  - Begrenzen nach vorgegebener Zeit
- limitSolution
  - Begrenzen nach Anzahl gefundener Lösungen
- Spezielle Begrenzungen
  - limitNode
  - limitFail
  - limitBacktrack

## Abstrakte Sprachen für das Formulieren von Constraints

- MiniZinc is a free and open-source constraint modeling language
  - <a href="https://github.com/minizinc">https://github.com/minizinc</a>
  - https://www.minizinc.org/index.html
  - MiniZinc IDE: <a href="https://play.minizinc.dev/">https://play.minizinc.dev/</a>
- FlatZink
- XCSP (<a href="https://xcsp.org/">https://xcsp.org/</a>)

• ...

### MiniZinc IDE Demo



## Anwendungsbeispiel: Optimierung einer hypothetischen Prozess-Ablauf-Planung



- Prozesse bestehen aus sequenziellen Schritten.
- Jeder Schritt hat eine Dauer und einen Bedarf an Ressourcen.
- Je Zeiteinheit darf die max. Kapazität nicht überschritten werden (z.B. Energiebedarf, Bandbreite oder Speicherplatz).

#### Globales Ziel:

Alle anstehenden Prozesse so früh wie möglich vollständig abarbeiten.

## Darstellung des Ablaufs von Schritten im Prozess

- Spalten sind Zeiteinheiten
- Zeilen stehen für Bedarf an Ressourcen

## Zwei Ansätze bei der Planung

### **Einfache Optimierung**

- Prozesse und ihre Schritte werden sequenziell in den Arbeitsablauf eingefügt.
- Sucht eine passende Lücke für jeden neuen Task: So früh wie möglich.
- → Lokale Optimierung mit wenig Aufwand

### **Globale Optimierung mit CP**

- Alle Prozesse mit ihren Schritten sind bekannt für den Planungshorizont
- Volle Freiheit bei der Einplanung
- → Globale Optimierung

### Vergleich der beiden Verfahren

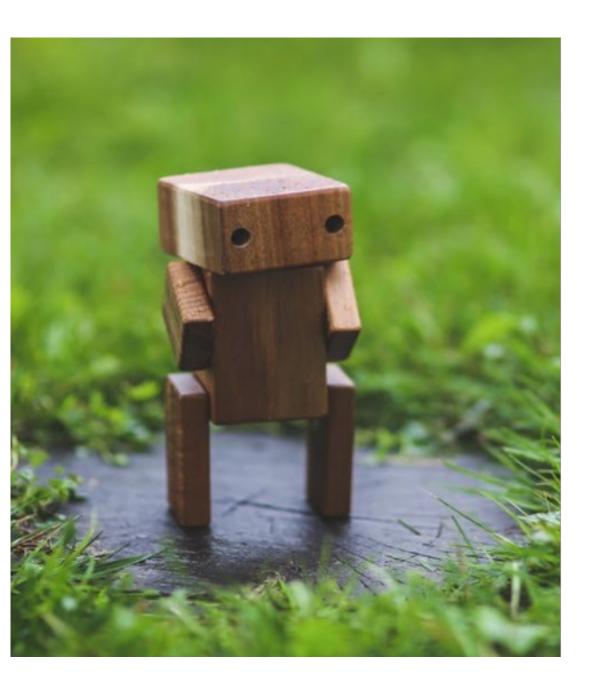
MaxTime: 1538

Optimale Lösung gefunden (minimales Ende aller Prozesse):

Gesamte Endzeit: 1406

## Bewertung

- Globale Optimierung mit CP nutzt die vorhandene Kapazität besser aus.
- Gewinn bei der Auslastung der Kapazität
   ca. 8 12%

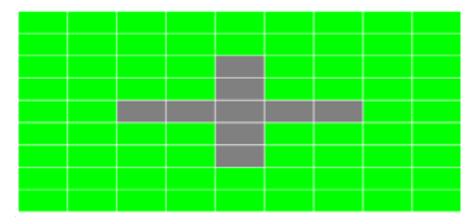


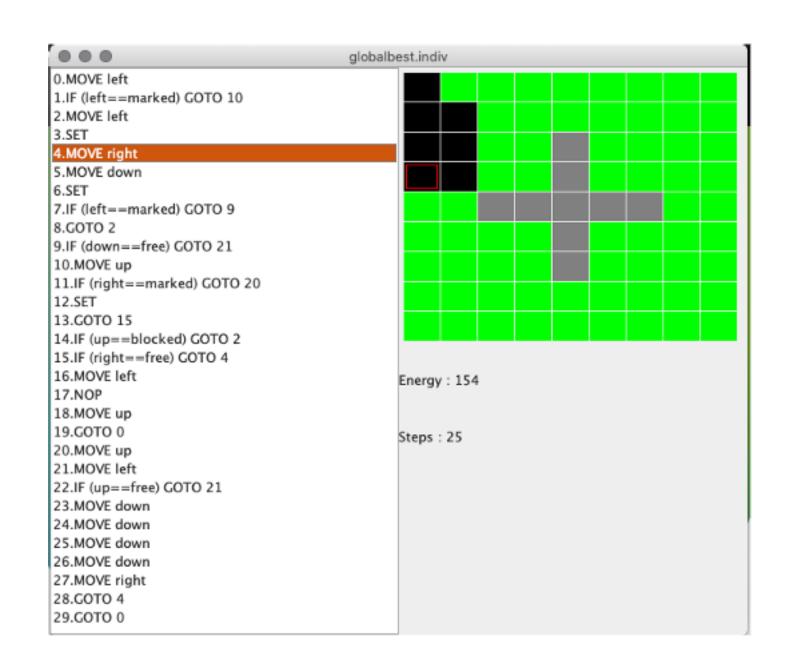
## The Challenge

A robot should visit and mark all cells of a given board (9 x 9 cells).

Some cells are blocked (gray).

The memory holds up to 30 commands.





### **Simulierte Evolution**

- Sinnvoll bei einem sehr großen Suchraum
- Es muss keine optimale Lösung sein (gut genug)
- Stark vom Zufall abhängig
- Konfiguration des Verfahrens schwierig: Viele Parameter
- Konvergenz ist nicht gesichert
- Kann gut parallelisiert werden

### **Constraint Programming**

- Sinnvoll bei einer überschaubaren Größe des Suchraums
- Beste Lösung + Auflisten aller
   Lösungen möglich
- Mehr Einfluss auf die Navigation im Suchraum →
   Systematischere Suche
- Formale Beschreibung der Aufgabe

### Fazit CP

- Bietet mächtige Möglichkeiten Aufgabenstellung formal und (möglichst) technik-neutral zu Beschreiben.
- Gute Möglichkeiten der Integration in Applikationen.
- Es gibt ausgereifte und eingeführte Frameworks.
- Bietet Möglichkeiten den Prozess der Lösungsfindung zu konfigurieren.

• Folien und Beispiele finden sich unter:

https://github.com/brainbrix/cpdemo