## Programmanalyse

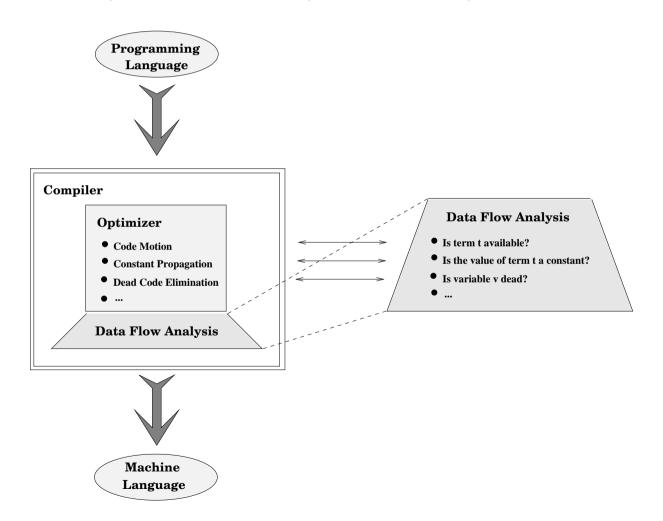
...speziell Datenflussanalyse

Typische Fragen sind...

- Welchen Wert hat eine Variable an einer Programmstelle?
  - → Konstantenausbreitung und Faltung
- Steht der Wert eines Ausdrucks an einer Programmstelle verfügbar?
  - → (Partielle) Redundanzelimination
- Ist eine Variable tot an einer Programmstelle?
  - → Elimination (partiell) toten Codes

## Hintergrund

...(Programm-) Analyse zur (Programm-) Optimierung



## In der Folge

Zentrale Fragen...

Grundlegendes ebenso...

Was heißt Optimalität...in Analyse und in Optimierung?

...wie (scheinbar) Nebensächliches:

• Was ist eine angemessene Programmrepräsentation?

## **Ausblick**

Genauer werden wir unterscheiden...

- Intraprozedurale,
- interprozedurale,
- parallele,
- konditionale,
- ...

Datenflussanalyse.

#### **Ausblick**

Ingredienzien intraprozeduraler Datenflussanalyse:

- (Lokale) abstrakte Semantik
  - 1. Ein Datenflussanalyseverband  $\widehat{\mathcal{C}} = (\mathcal{C}, \sqcap, \sqcup, \sqsubseteq, \perp, \top)$
  - 2. Ein Datenflussanalysefunktional  $[\![\ ]\!]:E\to(\mathcal{C}\to\mathcal{C})$
  - 3. Anfangsinformation/-zusicherung  $c_{\mathbf{s}} \in \mathcal{C}$
- Globalisierungsstrategien
  - 1. "Meet over all Paths" Ansatz (MOP)
  - 2. Maximaler Fixpunktansatz (MaxFP)
- Generischer Fixpunktalgorithmus

#### **Ausblick**

#### Hauptresultate:

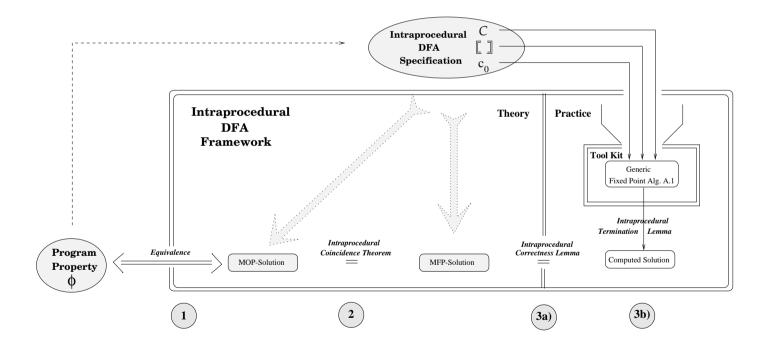
- Sicherheits- (Korrektheits-) Theorem
- Koinzidenz- (Vollständigkeits-) Theorem

#### Sowie:

• Effektivitäts- (Terminierungs-) Theorem

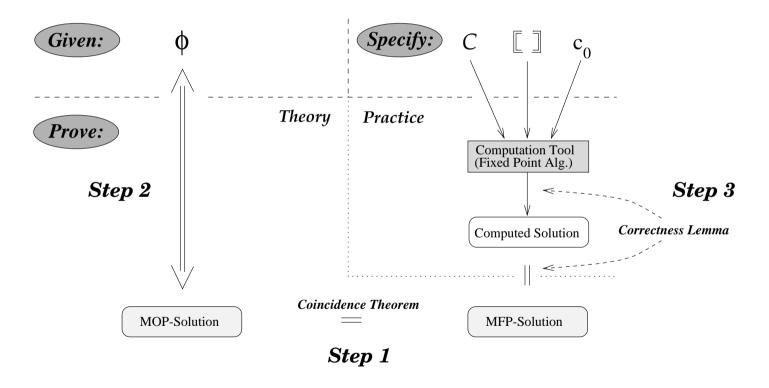
# Ausblick: Intraprozedurale Datenflussanalyse (1)

...die (detaillierte) Werkzeugkistensicht:



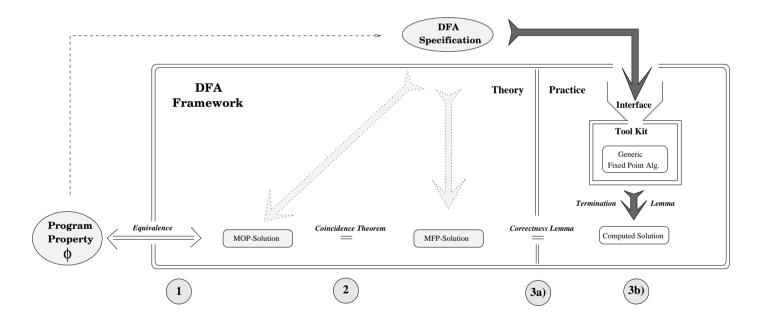
## Ausblick: Intraprozedurale Datenflussanalyse (2)

...bei genauerem Hineinsehen:



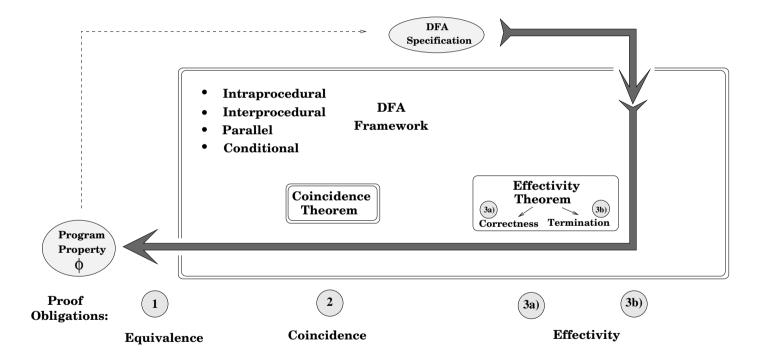
# Ausblick: DFA-Frameworks / DFA-Toolkits (1)

...aus größerer Ferne und Konzentration auf das Wesentliche:



# Ausblick: DFA-Frameworks / DFA-Toolkits (2)

...das generelle Muster, die Werkzeugkistensicht:



## Ziel

Optimale Programmoptimierung...

...weiße Schimmel in der Informatik?

## Ohne Fleiß kein Preis!

In der Sprechweise der optimierenden Übersetzung...

...ohne Analyse keine Optimierung!

## Zurück zum Anfang: Zur Programmanalyse

...speziell Datenflussanalyse

Üblich ist...

• die Repräsentation von Programmen durch (nichtdeterministische) Flussgraphen

## Flussgraph

Ein (nichtdeterministischer) Flussgraph ist ein Quadrupel G = (N, E, s, e) mit

- $\bullet$  Knotenmenge (engl. *Nodes*) N
- Kantenmenge (engl. *Edges*)  $E \subseteq N \times N$
- ullet ausgezeichnetem Startknoten s ohne Vorgänger und
- ullet ausgezeichnetem Endknoten e ohne Nachfolger

Knoten repräsentieren Programmpunkte, Kanten repräsentieren die Verzweigungsstruktur. Elementare Programmanweisungen (Zuweisungen, Tests) können wahlweise durch Knoten oder Kanten repräsentiert werden.

→ Darstellungsvarianten: Knoten- vs. kantenbenannte Flussgraphen

## Veranschaulichung

Knoten- vs. kantenbenannte Flussgraphen (hier mit Einzelanweisungsbenennung)

b)

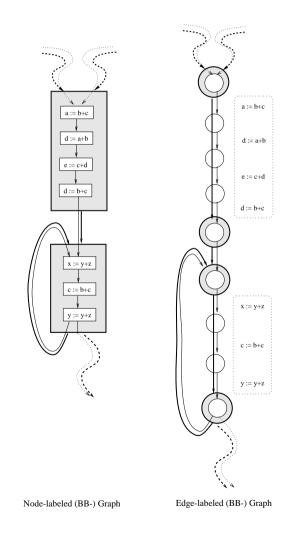
## Flussgraphen

Darstellungsvarianten...

- Knotenbenannte Graphen
  - Einzelanweisungsgraphen (SI-Graphen)
  - Basisblockgraphen (BB-Graphen)
- Kantenbenannte Graphen
  - Einzelanweisungsgraphen (SI-Graphen)
  - Basisblockgraphen (BB-Graphen)

In der Folge werden wir bevorzugt kantenbenannte SI-Graphen betrachten.

## Knoten- vs. kantenbenannte Flussgraphen



## Bezeichnungen

Sei G = (N, E, s, e) ein Flussgraph, seien m, n zwei Knoten aus N. Dann bezeichne:

- $P_G[m,n]$ : ...die Menge aller Pfade von m nach n
- ullet  $\mathbf{P}_G[m,n[:]$  ...die Menge aller Pfade von m zu einem Vorgänger von n
- ullet  $\mathbf{P}_G[m,n]$ : ...die Menge aller Pfade von einem Nachfolger von m nach n
- ullet  $\mathbf{P}_G]m,n[:$  ...die Menge aller Pfade von einem Nachfolger von m zu einem Vorgänger von n

Bem.: Wenn G aus dem Kontext eindeutig hervorgeht, schreiben wir einfacher auch  $\mathbf{P}$  statt  $\mathbf{P}_G$ .

## Datenflussanalysespezifikation

- (Lokale) abstrakte Semantik
  - 1. Ein Datenflussanalyseverband  $\widehat{\mathcal{C}} = (\mathcal{C}, \sqcap, \sqcup, \sqsubseteq, \perp, \top)$
  - 2. Ein Datenflussanalysefunktional  $[\![]\!]: E \to (\mathcal{C} \to \mathcal{C})$
- Eine Anfangsinformation/-zusicherung:  $c_{\mathrm{s}} \in \mathcal{C}$

## Globalisierung einer lokalen abstrakten Semantik

#### Zwei Strategien:

- "Meet over all Paths"-Ansatz (MOP)
  - → spezifizierende Lösung
- Maximaler Fixpunktansatz (*MaxFP* )
  - → berechenbare Lösung

#### Der MOP - Ansatz

Zentral: Ausdehnung der lokalen abstrakten Semantik auf Pfade

## Die MOP-Lösung

$$\forall c_{\mathbf{s}} \in \mathcal{C} \ \forall n \in \mathbb{N}. \ MOP_{c_{\mathbf{s}}}(n) = \prod \{ \llbracket p \rrbracket(c_{\mathbf{s}}) \mid p \in \mathbf{P}[\mathbf{s}, n] \}$$

#### Der MaxFP -Ansatz

Zentral: Das MaxFP -Gleichungssystem:

$$\inf (n) = \begin{cases} c_{\mathbf{S}} & \text{falls } n = \mathbf{S} \\ \bigcap \{ [ (m, n) ] (\inf (m)) \mid m \in pred(n) \} \text{ sonst} \end{cases}$$

## Die MaxFP -Lösung

$$\forall c_{s} \in \mathcal{C} \ \forall n \in \mathbb{N}. \ \mathit{MaxFP}_{(\llbracket \ \rrbracket, c_{s})}(n) =_{\mathit{df}} \inf_{c_{s}}^{*}(n)$$

wobei  $\inf_{c_{\mathbf{S}}}^*$  die größte Lösung des  $\mathit{MaxFP}$  -Gleichungssystems bezeichnet.

# Generischer Fixpunktalgorithmus 1(2)

**Eingabe:** (1) Ein Flussgraph G = (N, E, s, e), (2) eine (lo-kale) abstrakte Semantik bestehend aus einem Datenflussanalyseverband C, einem Datenflussanalysefunktional  $[ ] : E \rightarrow (C \rightarrow C)$ , und (3) einer Anfangsinformation  $c_s \in C$ .

**Ausgabe:** Unter den Voraussetzungen des Effektivitätstheorems (später!) die MaxFP-solution. Abhängig von den Eigenschaften des Datenflussanalysefunktionals gilt dann:

- (1)  $[\![\,]\!]$  ist distributiv: Variable inf enthält für jeden Knoten die stärkste Nachbedingung bezüglich der Anfangsinformation  $c_{\rm s}$ .
- (2) [ ] ist *monoton*: Variable *inf* enthält für jeden Knoten eine sichere (d.h. untere) Approximation der stärksten Nachbedingung bezüglich der Anfangsinformation  $c_s$ .

**Bemerkung:** Die Variable *workset* steuert den iterativen Process. Ihre Elemente sind Knoten aus G, deren Annotation jüngst aktualisiert worden ist.

# Generischer Fixpunktalgorithmus 2(2)

```
(Prolog: Initialisierung von inf and workset)
FORALL n \in N \setminus \{s\} DO inf[n] := \top OD;
inf[s] := c_s;
workset := \{ s \};
(Hauptprozess: Iterative Fixpunktberechnung)
WHILE workset \neq \emptyset DO
  CHOOSE m \in workset;
    workset := workset \setminus \{ m \};
    (Aktualisiere die Nachfolgerumgebung von Knoten m)
    FORALL n \in succ(m) DO
     meet := \llbracket (m, n) \rrbracket (inf[m]) \sqcap inf[n];
     IF inf[n] \supset meet
       THEN
        inf[n] := meet;
         workset := workset \cup \{n\}
     FI
    OD
  ESOOHC
OD.
```

## Hauptresultate

Zusammenhang von...

- MOP und MaxFP Lösung
  - Korrektheit
  - Vollständigkeit
- MaxFP -Lösung und generischem Algorithmus
  - Terminierung mit MaxFP -Lösung

## Korrektheit: Sicherheitstheorem

**Theorem** [Sicherheit (Safety)]

Die MaxFP-Lösung ist eine sichere (konservative). d.h. untere Approximation der MOP-Lösung, d.h.,

$$\forall c_{\mathbf{S}} \in \mathcal{C} \ \forall n \in \mathbb{N}. \ \mathit{MaxFP}_{c_{\mathbf{S}}}(n) \sqsubseteq \mathit{MOP}_{c_{\mathbf{S}}}(n)$$

falls das Datenflussanalysefunktional [ ] monoton ist.

## Vollständigkeit (und Korrektheit): Koinzidenztheorem

**Theorem** [Koinzidenz (Coincidence)]

Die MaxFP-solution stimmt mit der MOP-Lösung überein, d.h.,

$$\forall c_{\mathbf{S}} \in \mathcal{C} \ \forall n \in \mathbb{N}. \ \mathit{MaxFP}_{c_{\mathbf{S}}}(n) = \mathit{MOP}_{c_{\mathbf{S}}}(n)$$

falls das Datenflussanalysefunktional [ ] distributiv ist.

## Terminierung: Effektivitätstheorem

Theorem [Effektivität]

Der generische Fixpunktalgorithmus terminiert mit der MaxFP-Lösung, falls das Datenflussanalysefunktional monoton ist und der Verband die absteigende Kettenbedingung erfüllt.

## Nachzutragende Definitionen

#### ...sind:

- Absteigende (aufsteigende) Kettenbedingung
- Monotonie und Distributivität von Datenflussanalysefunktionalen

# Auf-/absteigende Kettenbedingung

**Definition** [Ab-/aufsteigende Kettenbedingung]

Ein Verband  $\widehat{C} = (C, \sqcap, \sqcup, \sqsubseteq, \bot, \top)$  erfüllt

- 1. die *absteigende Kettenbedingung*, falls jede absteigende Kette stationär wird, d.h. für jede Kette  $p_1 \supseteq p_2 \supseteq \ldots \supseteq p_n \supseteq \ldots$  gibt es einen Index  $m \geq 1$  so dass  $x_m = x_{m+j}$  für alle  $j \in \mathbb{I}\mathbb{N}$  gilt
- 2. die *aufsteigende Kettenbedingung*, falls jede aufsteigende Kette stationär wird, d.h. für jede Kette  $p_1 \sqsubseteq p_2 \sqsubseteq \ldots \sqsubseteq p_n \sqsubseteq \ldots$  gibt es einen Index  $m \geq 1$  so dass  $x_m = x_{m+j}$  für alle  $j \in \mathbb{N}$  gilt

## Monotonie, Distributivität, Additivität

...von Funktionen auf (Datenflussanalyse-) Verbänden.

**Definition** [Monotonie, Distributivität, Additivität] Sei  $\widehat{\mathcal{C}} = (\mathcal{C}, \sqcap, \sqcup, \sqsubseteq, \bot, \top)$  ein vollständiger Verband und  $f: \mathcal{C} \to \mathcal{C}$  eine Funktion auf  $\mathcal{C}$ . Dann heißt f

- 1. monoton gdw  $\forall c, c' \in \mathcal{C}$ .  $c \sqsubseteq c' \Rightarrow f(c) \sqsubseteq f(c')$  (Erhalt der Ordnung der Elemente)
- 2. distributiv gdw  $\forall C' \subseteq C$ .  $f(\Box C') = \Box \{f(c) | c \in C'\}$  (Erhalt der größten unteren Schranken)
- 3. additiv gdw  $\forall C' \subseteq C$ .  $f(\Box C') = \Box \{f(c) | c \in C'\}$  (Erhalt der kleinsten oberen Schranken)

## Zur Erinnerung: Oft nützlich

...ist folgende äquivalente Charakterisierung der Monotonie:

#### Lemma

Sei  $\widehat{\mathcal{C}} = (\mathcal{C}, \sqcap, \sqcup, \sqsubseteq, \perp, \top)$  ein vollständiger Verband und  $f : \mathcal{C} \to \mathcal{C}$  eine Funktion auf  $\mathcal{C}$ . Dann gilt:

$$f$$
 ist monoton  $\iff \forall C' \subseteq \mathcal{C}. \ f(\Box C') \sqsubseteq \Box \{f(c) \mid c \in C'\}$ 

## Monotonie und Distributivität

...von Datenflussanalysefunktionalen.

#### **Definition**

Ein Datenflussanalysefunktional  $[\![\ ]\!]:E\to(\mathcal{C}\to\mathcal{C})$  heißt monoton (distributiv) gdw  $\forall\,e\in E.$   $[\![\ e\ ]\!]$  ist monoton (distributiv).

## Beispiel: Verfügbare Ausdrücke

...ein typisches distributives DFA-Problem.

- Abstrakte Semantik für verfügbare Ausdrücke:
  - 1. Datenflussanalyseverband:

$$(\mathcal{C}, \sqcap, \sqcup, \sqsubseteq, \perp, \top) =_{df} (\mathcal{B}, \wedge, \vee, \leq, false, true)$$

2. Datenflussanalysefunktional:  $[\![\ ]\!]_{av}: E \to (\mathcal{B} \to \mathcal{B})$  definiert durch

$$\forall \, e \in E. \, \llbracket \, e \, \rrbracket_{av} =_{d\!f} \left\{ \begin{array}{ll} \mathit{Cst}_{true} & \mathsf{falls} \, \mathit{Comp}_{\,e} \wedge \mathit{Transp}_{\,e} \\ \mathit{Id}_{\mathcal{B}} & \mathsf{falls} \neg \mathit{Comp}_{\,e} \wedge \mathit{Transp}_{\,e} \\ \mathit{Cst}_{false} & \mathsf{sonst} \end{array} \right.$$

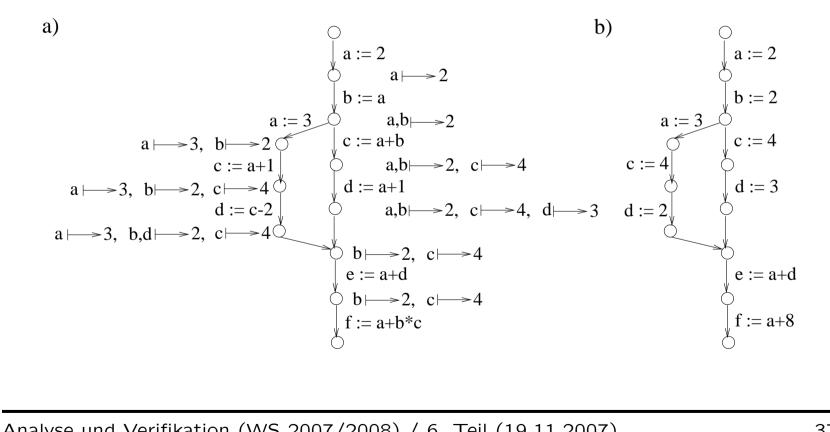
wobei

$$\widehat{\mathcal{B}} =_{df} (\mathcal{B}, \wedge, \vee, \leq, false, true)$$

den Verband der Wahrheitswerte bezeichnet mit  $false \leq true$  und dem logischen "und" und "oder" als Schnitt- bzw. Vereinigungsoperation  $\sqcap$  and  $\sqcup$ .

### Beispiel: Einfache Konstanten

Ein typisches monotones (nicht distributives) DFA-Problem...



### Abstrakte Semantik für einfache Konstanten

- Abstrakte Semantik für einfache Konstanten:
  - 1. Datenflussanalyseverband:

$$(\mathcal{C}, \sqcap, \sqcup, \sqsubseteq, \bot, \top) =_{df} (\Sigma, \sqcap, \sqcup, \sqsubseteq, \sigma_{\bot}, \sigma_{\top})$$

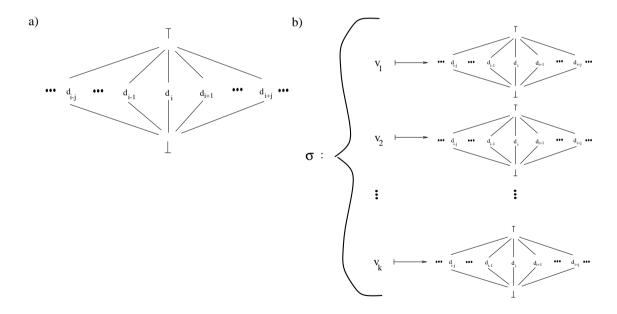
2. Datenflussanalysefunktional:

$$[\![ ]\!]_{sc}: E \to (\Sigma \to \Sigma)$$
 definiert durch

$$\forall e \in E. \ \llbracket e \rrbracket_{sc} =_{df} \theta_e$$

# Datenflussanalyseverband für einfache Konstanten

Der "kanonische" Verband für Konstantenausbreitung/-faltung:



#### Die Semantik von Termen

Die Semantik von Termen  $t \in \mathbf{T}$  ist gegeben durch die Evaluationsfunktion

$$\mathcal{E}: \mathrm{T} o (\Sigma o \mathrm{D})$$

die induktiv definiert ist durch:

$$\forall t \in \mathbf{T} \ \forall \sigma \in \mathbf{\Sigma}. \ \mathcal{E}(t)(\sigma) = df \begin{cases} \sigma(x) & \text{falls } t = x \in \mathbf{V} \\ I_0(c) & \text{falls } t = c \in \mathbf{C} \\ I_0(op)(\mathcal{E}(t_1)(\sigma), \dots, \mathcal{E}(t_r)(\sigma)) \\ & \text{falls } t = op(t_1, \dots, t_r) \end{cases}$$

### Nachzutragende Begriffe und Definitionen

...um die Definition der Termsemantik abzuschließen:

- Termsyntax
- Interpretation
- Zustand

## Die Syntax von Termen (1)

Sei

- V eine Menge von Variablen und
- Op eine Menge von n-stelligen Operatoren,  $n \geq 0$ , sowie  $\mathbf{C} \subseteq \mathbf{Op}$  die Menge der 0-stelligen Operatoren, der sog. Konstanten in  $\mathbf{Op}$ .

# Die Syntax von Termen (2)

Dann legen wir fest:

- 1. Jede Variable  $v \in \mathbf{V}$  und jede Konstante  $c \in \mathbf{C}$  ist ein Term.
- 2. Ist  $op \in \mathbf{Op}$  ein n-stelliger Operator,  $n \geq 1$ , und sind  $t_1, \ldots, t_n$  Terme, dann ist auch  $op(t_1, \ldots, t_n)$  ein Term.
- 3. Es gibt keine weiteren Terme außer den nach den obigen beiden Regeln konstruierbaren.

Die Menge aller Terme bezeichnen wir mit T.

### Interpretation

Sei  $\mathbf{D}'$  ein geeigneter Datenbereich (z.B. die Menge der ganzen Zahlen), seien  $\bot$  und  $\top$  zwei ausgezeichnete Elemente mit  $\bot, \top \not\in \mathbf{D}'$  und sei  $\mathbf{D} =_{df} \mathbf{D}' \cup \{\bot, \top\}$ .

Eine Interpretation über  ${\bf T}$  und  ${\bf D}$  ist ein Paar  $I\equiv ({\bf D},I_0)$ , wobei

•  $I_0$  eine Funktion ist, die mit jedem 0-stelligen Operator  $c \in \mathbf{Op}$  ein Datum  $I_0(c) \in \mathbf{D}'$  und mit jedem nstelligen Operator  $op \in \mathbf{Op}, n \geq 1$ , eine totale Funktion  $I_0(op) : \mathbf{D}^n \to \mathbf{D}$  assoziiert, die als strikt angenommen wird (d.h.  $I_0(op)(d_1, \ldots, d_n) = \bot$ , wann immer es ein  $j \in \{1, \ldots, n\}$  gibt mit  $d_j = \bot$ )

### Menge der Zustände

$$\Sigma =_{df} \{ \sigma \mid \sigma : \mathbf{V} \to \mathbf{D} \}$$

...bezeichnet die Menge der *Zustände*, d.h. die Menge der Abbildungen  $\sigma$  von der Menge der Programmvariablen  $\mathbf{V}$  auf einen geeigneten (hier nicht näher spezifizierten) Datenbereich  $\mathbf{D}$ .

#### Insbesondere

•  $\sigma_{\perp}$ : ...bezeichnet den wie folgt definierten *total undefinier*ten Zustand aus  $\Sigma$ :  $\forall v \in \mathbf{V}$ .  $\sigma_{\perp}(v) = \bot$ 

#### Zustandstransformationsfunktion

Die Zustandstransformationsfunktion

$$\theta_{\iota}: \Sigma \to \Sigma, \quad \iota \equiv x := t$$

ist definiert durch:

$$\forall \sigma \in \Sigma \ \forall y \in V. \ \theta_{\iota}(\sigma)(y) =_{df} \begin{cases} \mathcal{E}(t)(\sigma) & \text{falls } y = x \\ \sigma(y) & \text{sonst} \end{cases}$$

#### **Der funktionale** *MaxFP* - **Ansatz**

Zentral: Das "funktionale" MaxFP - Gleichungssystem:

In der Folge bezeichne das Funktional

die größte Lösung des obigen Gleichungssytems.

# Zusammenhang von MaxFP - und funktionalem MaxFP - Ansatz

**Theorem** [Äquivalenz]

$$\forall n \in N \ \forall c_{\mathbf{S}} \in \mathcal{C}. \ \mathit{MaxFP}_{(G, \llbracket \ \rrbracket)}(n)(c_{s}) = \llbracket \ n \ \rrbracket (c_{\mathbf{S}})$$

#### **Ausblick**

Die funktionale Perspektive auf den  $\mathit{MaxFP}$  -Ansatz liefert den Schlüssel zu

- interprozeduraler (d.h. von Programmen mit Prozeduren)
- paralleler (d.h. von Programmen mit Parallelität)

Datenflussanalyse.

# Vorschau auf die weiteren Vorlesungstermine...

- Mo, 26.11.2007: Vorlesung von 16:15 Uhr bis 17:45 Uhr im Hörsaal 14, TU-Hauptgebäude
- Mo, 03.12.2007: Vorlesung von 16:15 Uhr bis 17:45 Uhr im Hörsaal 14, TU-Hauptgebäude
- Mo, 10.12.2007: Vorlesung von 16:15 Uhr bis 17:45 Uhr im Hörsaal 14, TU-Hauptgebäude
- Mo, 17.12./24.12./31.12.2007: Keine Vorlesung(en)! (Ferialzeit)