



PARADOM

*Parallele Algorithmische Differentiation in OpenModelica für
energietechnische Simulationen und Optimierungen*

Martin Schroschk

7. HPC-Status-Konferenz der Gauß-Allianz
04. - 05.12.2017, HLRS Stuttgart

Stromerzeugung - Früher

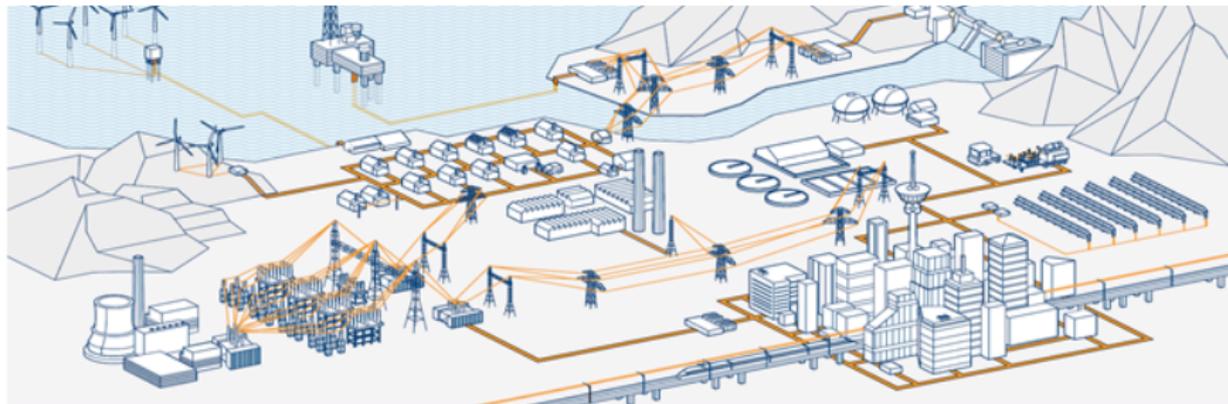
Zentrale Großkraftwerke mit vorbestimmten Einsatzplänen



Braunkohle-Kraftwerk bei Jänschwalde, guentherhh, CC BY 2.0

Stromerzeugung - Heute und Morgen

- Sehr viele Kleinerzeuger (Technologien: Wind, Solar, Biogas, etc.)
- Konventionelle Kraftwerke sichern Grundbedarfe und Lastspitzen ab



©ABB

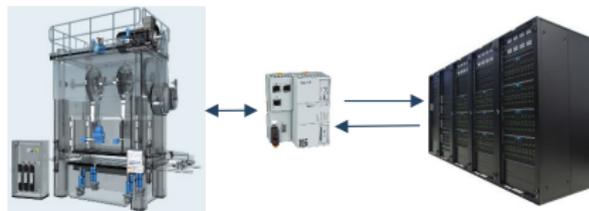
Herausforderungen

- Zusammenfassung und Steuerung der Kleinerzeuger in virtuellen Kraftwerken
- Echtzeitoptimierung aller Erzeuger, d. h. flexible Anpassung an Bedarfe

Optimale Steuerung und Modellprädiktive Regelung

Optimale Steuerung

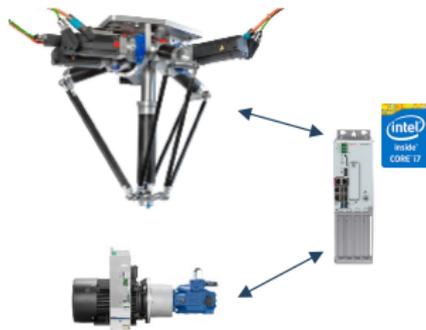
- Messdaten des Prozesses werden an HPC-System gesendet
- Controller triggert dynamische Optimierung
- Optimierung wird auf HPC-System ausgeführt
- Anpassung an geänderte Produktionsbedingungen



© Bosch Rexroth

Modellprädiktive Regelung

- Vorausschauende Regelung auf Basis eines Modells
- Dynamisches Optimierungsproblem wird in (jedem Controllerschritt) gelöst
- Echtzeitanforderung
- Leistungsfähige Controller-Hardware



© Bosch Rexroth

Aufgaben

- Modellbildung der (energietechnischen) Anlagen und deren Komponenten
- Simulation und Optimierung
 - Komponenten und Prozesse
 - Verhalten von Produkten in der Anwendung
- Online-Optimierung: Flexible Anpassung an Bedarfe und Zustände

Herausforderungen

- Rasch wachsende Systeme, d. h. immer größere und komplexere Modelle
- Grenzen der verfügbaren Optimierungstechnologien bald erreicht

PARADOM

SIEMENS



UNIVERSITÄT PADERBORN
Die Universität der Informationsgesellschaft

Rexroth
Bosch Group

ABB



FH Bielefeld
University of
Applied Sciences

LTX
Simulation GmbH



**TECHNISCHE
UNIVERSITÄT
DRESDEN**

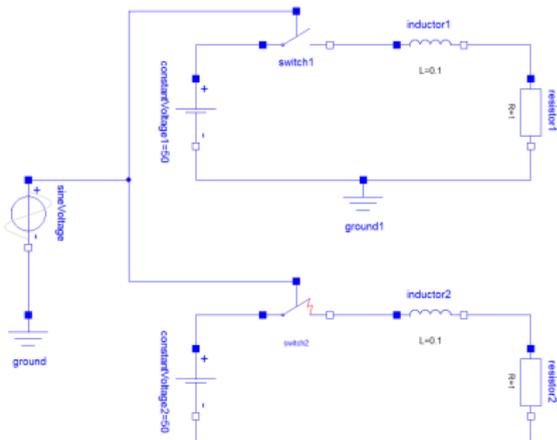
GEFÖRDERT VOM



Bundesministerium
für Bildung
und Forschung

Beschreibungssprache für technische Systeme

- frei verfügbar
- objektorientiert
- gleichungsbasiert
- diskrete und kontinuierliche Simulation
- freie und kommerzielle Bibliotheken
- Entwicklung durch gemeinnützigen Modelica Association



```
model Resistor "Ideal linear electrical resistor"  
  parameter Modelica.SIunits.Resistance R(start=1);  
  parameter Modelica.SIunits.Temperature T_ref=300.15;  
  extends Modelica.Electrical.Analog.Interface.OnePort;  
  equation  
    v = R_actual*i;  
    LossPower = v*i;  
  end Resistor;
```

Modelica - Anwendungsfelder

Fahrzeug-
technik



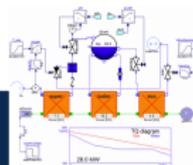
Vehicle Dynamics library

Elektrik /
Magnetismus



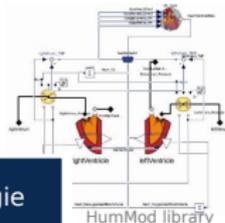
Modelica Magnetic library

Kraftwerke



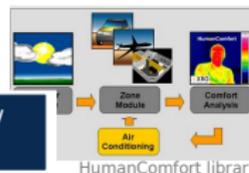
ThermoPower Library

Physiologie



HumMod library

Gebäude /
Klima



HumanComfort library

... grundsätzlich alles,
was sich mittels Gleichungen
beschreiben lässt.

©V. Waurich, TU Dresden

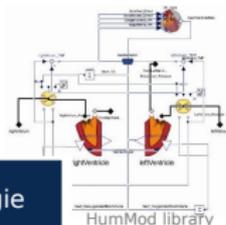
Modelica - Anwendungsfelder

Fahrzeug-
technik



Vehicle Dynamics library

Physiologie



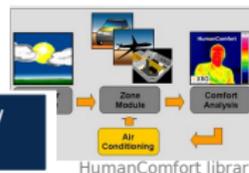
HumMod library

Elektrik /
Magnetismus



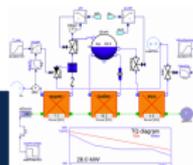
Modelica Magnetic library

Gebäude /
Klima



HumanComfort library

Kraftwerke

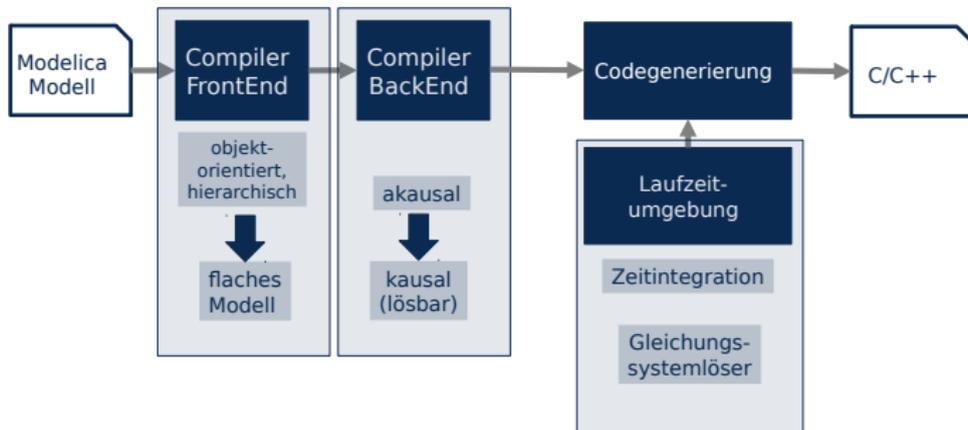


ThermoPower Library

... grundsätzlich alles,
was sich mittels Gleichungen
beschreiben lässt.

©V. Waurich, TU Dresden

Verfügbare Modelica-Compiler: Dymola, SimulationX, OpenModelica, ...



©V. Waurich, TU Dresden

- Daneben weitere Tools, z. B. Debugger, OMEdit
- Lizenzierung erlaubt auch gewerblichen Gebrauch
- Parallelisierung von OM-Simulationen im Projekt HPC-OM

Die betrachteten Simulationen und Optimierungen basieren grundlegend auf der effizienten Berechnung von Ableitungsinformationen.

Wie erhält man Ableitungsinformationen?

- Per Hand
 - Analytische Ausdrücke für Ableitungen in Source-Code
- Finite Differenzen
 - Approximation der Ableitung durch Differenzenquotienten, z. B.
$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$
- Symbolische Differenziation
 - Verwendung von Algebra-Systemen

Die betrachteten Simulationen und Optimierungen basieren grundlegend auf der effizienten Berechnung von Ableitungsinformationen.

Wie erhält man Ableitungsinformationen?

- Per Hand
 - Analytische Ausdrücke für Ableitungen in Source-Code
- Finite Differenzen
 - Approximation der Ableitung durch Differenzenquotienten, z. B.
$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$
- Symbolische Differenziation
 - Verwendung von Algebra-Systemen

Gut bekannte Vor- aber auch Nachteile.

Geht es besser?

Die betrachteten Simulationen und Optimierungen basieren grundlegend auf der effizienten Berechnung von Ableitungsinformationen.

Wie erhält man Ableitungsinformationen?

- Per Hand
 - Analytische Ausdrücke für Ableitungen in Source-Code
- Finite Differenzen
 - Approximation der Ableitung durch Differenzenquotienten, z. B.
$$f'(x) \approx \frac{f(x+h) - f(x)}{h}$$
- Symbolische Differenziation
 - Verwendung von Algebra-Systemen

Gut bekannte Vor- aber auch Nachteile.

Geht es besser?

Yes, we can!

Grundlegende Idee

- Beliebige Funktion f als $f = f_1 \circ f_2 \circ \dots \circ f_n$
- $\frac{\partial f_i}{\partial x}$ sind bekannt
- $\frac{\partial f}{\partial x}$ via Kettenregel

Grundlegende Idee

- Beliebige Funktion f als $f = f_1 \circ f_2 \circ \dots \circ f_n$
- $\frac{\partial f_i}{\partial x}$ sind bekannt
- $\frac{\partial f}{\partial x}$ via Kettenregel

Beispiel: $y = \sin(x_1 x_2) x_3$

v_1	=	$x_1 x_2$
v_2	=	$\sin(v_1)$
v_3	=	$v_2 x_3$
<hr/>		
y	=	v_3

Grundlegende Idee

- Beliebige Funktion f als $f = f_1 \circ f_2 \circ \dots \circ f_n$
- $\frac{\partial f_i}{\partial x}$ sind bekannt
- $\frac{\partial f}{\partial x}$ via Kettenregel

Beispiel: $y = \sin(x_1 x_2) x_3$

$$\begin{array}{l} v_1 = x_1 x_2 \\ v_2 = \sin(v_1) \\ v_3 = v_2 x_3 \\ \hline y = v_3 \end{array}$$

$$\begin{array}{l} \dot{v}_1 = \dot{x}_1 x_2 + x_1 \dot{x}_2 \\ \dot{v}_2 = \cos(v_1) \dot{v}_1 \\ \dot{v}_3 = \dot{v}_2 x_3 + v_2 \dot{x}_3 \\ \hline \dot{y} = \dot{v}_3 \end{array}$$

Algorithmisches Differenzieren

Beispiel: $y = \sin(x_1 x_2) x_3$

- Gesucht ist $\frac{\partial y}{\partial x_1}$ im Punkt (1, 3, 7)
- x_1 ist einzige unabhängige Variable, d. h. $\dot{x}_1 = 1$, $\dot{x}_2 = 0$ und $\dot{x}_3 = 0$

v_1	$=$	$x_1 x_2$	$=$	3.0
v_2	$=$	$\sin(v_1)$	$=$	0.14112
v_3	$=$	$v_2 x_3$	$=$	0.98784
y	$=$	v_3	$=$	0.98784

\dot{v}_1	$=$	$\dot{x}_1 x_2 + x_1 \dot{x}_2$	$=$	3.0
\dot{v}_2	$=$	$\cos(v_1) \dot{v}_1$	$=$	-2.96997
\dot{v}_3	$=$	$\dot{v}_2 x_3 + v_2 \dot{x}_3$	$=$	-20.78984
\dot{y}	$=$	\dot{v}_3	$=$	-20.78984

Beispiel: $y = \sin(x_1 x_2) x_3$

- Gesucht ist $\frac{\partial y}{\partial x_1}$ im Punkt (1, 3, 7)
- x_1 ist einzige unabhängige Variable, d. h. $\dot{x}_1 = 1$, $\dot{x}_2 = 0$ und $\dot{x}_3 = 0$

v_1	$= x_1 x_2$	$= 3.0$
v_2	$= \sin(v_1)$	$= 0.14112$
v_3	$= v_2 x_3$	$= 0.98784$
y	$= v_3$	$= 0.98784$

\dot{v}_1	$= \dot{x}_1 x_2 + x_1 \dot{x}_2$	$= 3.0$
\dot{v}_2	$= \cos(v_1) \dot{v}_1$	$= -2.96997$
\dot{v}_3	$= \dot{v}_2 x_3 + v_2 \dot{x}_3$	$= -20.78984$
\dot{y}	$= \dot{v}_3$	$= -20.78984$

AD liefert ...

- Ableitungen beliebiger Ordnung in Maschinengenauigkeit
- und mit abschätzbarem Mehraufwand

für beliebige Funktionen, die in Quelltext vorliegen.

Also sollen wir AD-Funktionalität in OpenModelica implementieren?

Nein, nutze eine etabliertes, effizientes und gehärtetes Werkzeug!

ADOL-C¹ (**A**utomatic **D**ifferentiation by **O**ver**L**oading in **C**++)

- Open-Source
- Breite Nutzergemeinschaft, hohe Akzeptanz
- Umfangreiche Funktionalität (Gradienten, Jacobi- und Hessematrix, u.v.m)
- Basiert auf Operator-Überladung in C/C++
- Ableitung von OpenMP- und MPI-parallelem Code

```
class adouble {  
    double val;  
    double dot;  
}
```

```
adouble operator* (adouble a, adouble b) {  
    adouble c;  
    c.val = a.val * b.val;  
    c.dot = a.dot * b.val + a.val * b.dot;  
    return c;  
}
```

2014

- Prototyp mit `adouble` im Simulationscode
- Trace wird während der Simulation erzeugt

2014

- Prototyp mit `adouble` im Simulationscode
- Trace wird während der Simulation erzeugt

Neu

- OMC erzeugt das *ADOL-C-Trace* direkt
- Simulationscode enthält nur ADOL-C-Treiberaufrufe, keinen Ableitungscode

Modelica-Modell:

```
model A
  parameter Real a=-0.25;
  Real x,y;
equation
  der(y) = y/x + x*3.0 + a;
  der(x) = x + log(x)*(-3.0);
end A;
```

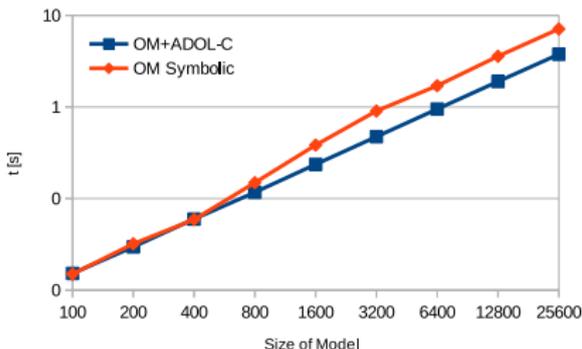
ASCII-Trace:

```
// allocation of used variables
{ op:assign_d_zero loc:0 }
{ op:assign_d_zero loc:1 }
{ op:assign_d_zero loc:2 }
{ op:assign_d_zero loc:3 }
// define independent -> x, y
{ op:assign_ind loc:0 }
{ op:assign_ind loc:1 }
// operations
{ op:div_a_a loc:1 loc:0 loc:4 }
{ op:mult_d_a loc:0 loc:5 val:3.0 }
{ op:assign_p loc:1 loc:6 }
{ op:plus_a_a loc:5 loc:6 loc:7 }
{ op:plus_a_a loc:4 loc:7 loc:3 }
{ op:log_op loc:0 loc:4 }
...
```

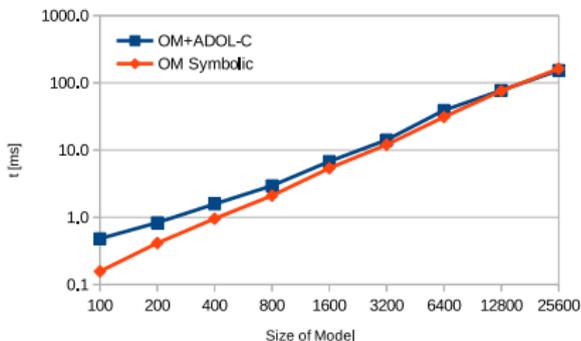
Messungen¹ mit dem Modell

ScalableTestSuite.Elementary.SimpleODE.Models.CascadedFirstOrder

Generation Performance



Evaluation time of Jacobian

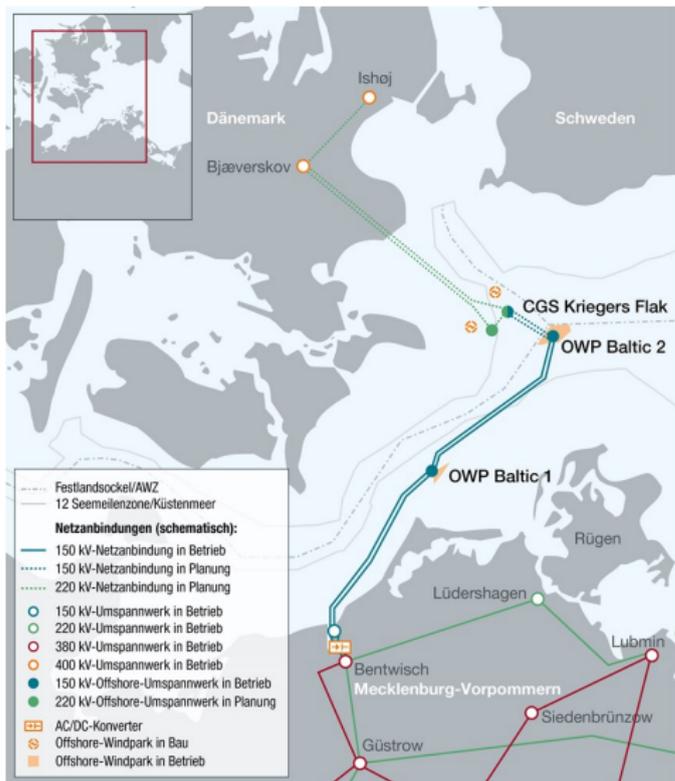


- OM Symbolic Module²: nur Jacobimatrix
- OM+ADOL-C: Tuning offen

¹W. Braun et al.: *Towards Adjoint and Directional Derivatives in FMI utilizing ADOL-C within OpenModelica*, Modelica Conference 2017

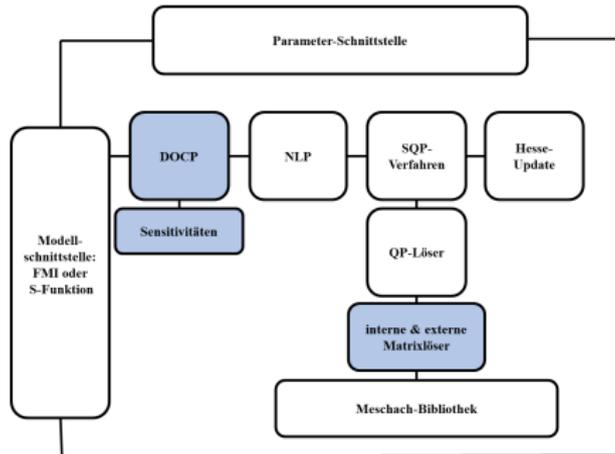
²W. Braun et al.: *Generic Differentiation Module and its Application within the OMC Backend*, OpenModelica Workshop 2014

Kriegers Flak



© 50Hertz Transmission GmbH

- Teil des weltweiten ersten Offshore-Elektrizitätsnetzes
- Übertragungskapazität von 400 MW, Leistung von 600 MW
- Interkonnektor soll die Windparks Kriegers Flak (Dänemark) and Baltic 2 (Deutschland) verbinden
- Erneuerbare Energie an europäische Verbraucher, Stärkung des regionalen Energiemarktes und erhöhte Liefersicherheit durch mehr Kapazität



© C. Grindler, ABB

- Innere-Punkte basiertes SQP-Verfahren für große dünnbesetzte Probleme + Mehrfachschießverfahren (MSV)
- Statische und dynamische Optimierung
- Neu:
 - Externe, parallele Gleichungssystemlöser
 - Parallelisierung des MSV und Ausnutzung der Dünnbesetztheit

¹ <https://github.com/omuses/hqp>

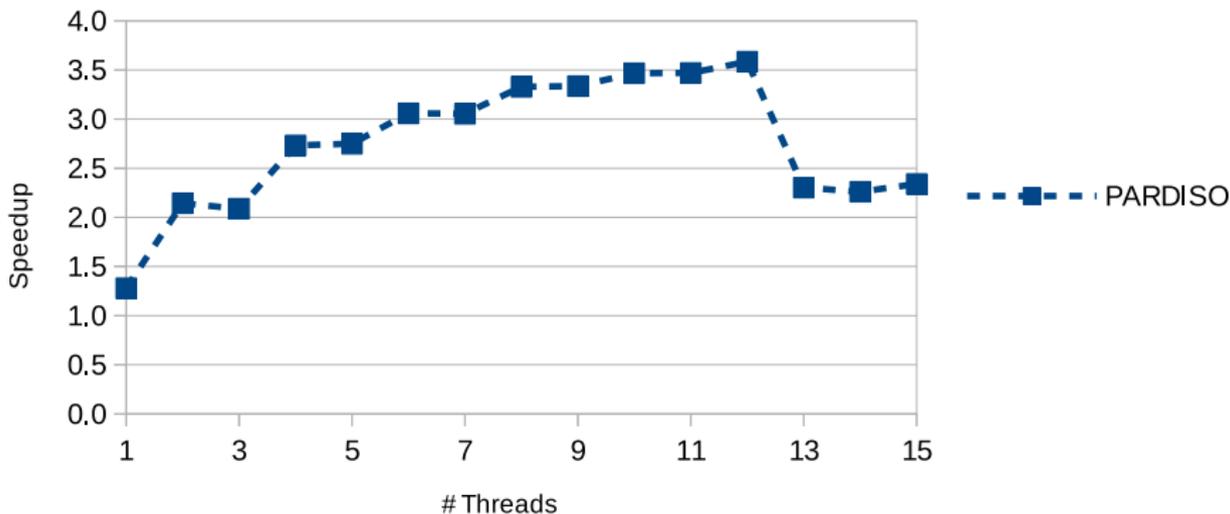
- Leistungsflussrechnung für Übertragungsnetze
 - Ermittlung aller Wirk- und Blindleistungsflüsse eines Stromnetzes aus vorgegebenen Einspeiseleistungen und Belastungen im Betrieb
- IEEE-Testsysteme
- Netzmodellierungen in OpenModelica und Erzeugung von FMU

Konfiguration

- Intel Compiler 2017
- Intel MKL 2017
- HPC-System Taurus: 1 Haswell-Knoten mit 2x Intel(R) Xeon(R) CPU E5-2680 v3 mit je 12 Kernen @ 2,50GHz, Hyper-Threading aus

Verwendung von PARDISO gegen ber RedSpBKP

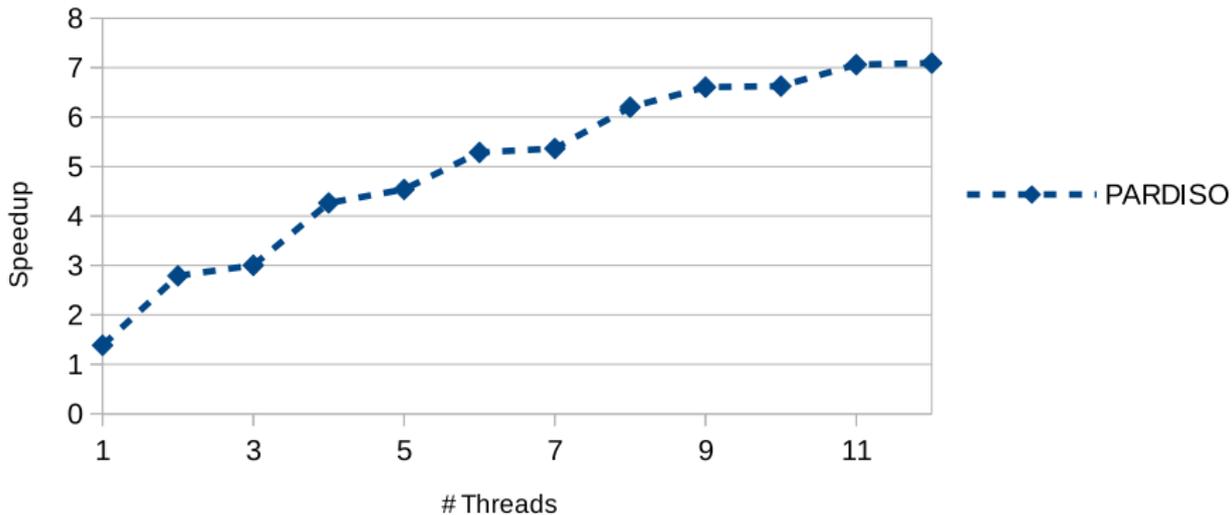
Model 89, Modus 2, 24 Zeitschritte



- Deutliche Beschleunigung gegen ber bisherigem default L ser
- Gewinn ist abh ngig vom Modell

Verwendung von par. MSV

Model 89, Modus 2, 24 Zeitschritte



Zusammenfassung

- Kopplung von OpenModelica und ADOL-C
- Parallele Gleichungssystemlöser in HQP
- Paralleles Mehrfachschießverfahren in HQP

Zusammenfassung

- Kopplung von OpenModelica und ADOL-C
- Parallele Gleichungssystemlöser in HQP
- Paralleles Mehrfachschießverfahren in HQP

Ausblick

- Parallelisierung der Ableitungsberechnung in ADOL-C
- Funktionalität der ADOL-C-Trace-Generierung aus OpenModelica Compiler
- Show-Cases, die alle Komponente zusammenbringen

Zusammenfassung

- Kopplung von OpenModelica und ADOL-C
- Parallele Gleichungssystemlöser in HQP
- Paralleles Mehrfachschießverfahren in HQP

Ausblick

- Parallelisierung der Ableitungsberechnung in ADOL-C
- Funktionalität der ADOL-C-Trace-Generierung aus OpenModelica Compiler
- Show-Cases, die alle Komponente zusammenbringen

Vielen Dank für Ihre Aufmerksamkeit.