



Automatisierungs-, Mess- und Regelungstechnik (AMR)

Vorstellung der Studienrichtung

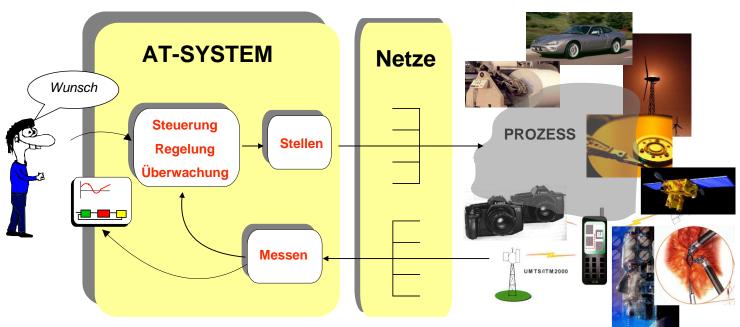
Prof. K. Röbenack / Prof. K. Janschek / Prof. J. Czarske / Prof. L. Urbas



Automatisierungs-, Mess- und Regelungstechnik (AMR) Gegenstand der Studienrichtung

Entwicklung von Methoden und Technologien für die Automatisierung komplexer, **nichtlinearer**, **heterogener Systeme** im Hinblick auf

- interaktive Bedienung / Leitung,
- selbsttätige Steuerung / Regelung / Überwachung / Sicherung.





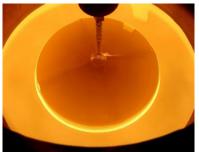


Automatisierungs-, Mess- und Regelungstechnik Was zeichnet das Fachgebiet aus?

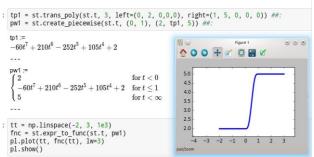
Die Automatisierungs-, Mess- und Regelungstechnik

- ist eine unerlässliche, häufig "versteckte Technologie" (arbeitet im Hintergrund ohne weiteres menschliches Zutun),
- ist eine Schlüsseltechnologie für viele Anwendungen,
- besitzt ein extrem **breites Anwendungsfeld** in der Produktion & Fertigung, der autonomen Navigation, der Medizintechnik und auf vielen anderen Gebieten,
- ist stark **interdisziplinär** ausgerichtet (Nutzung von Methoden aus Naturwissenschaft Ingenieurpraxis Informatik Betriebswirtschaft Mathematik).









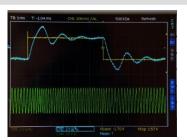




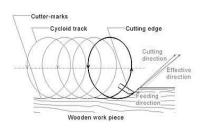
Die Forschungsprofile der Studienrichtung

spiegeln die Vielfalt des Fachgebietes wider

Regelung, Steuerung



Modellbildung, Systemanalyse



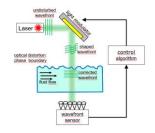
Automatisierter Systementwurf

Komplexe heterogene Systeme

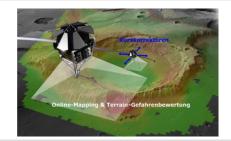
Mechatronik, Robotik, Raumfahrt, Verfahrenstechnik, Fertigungstechnik, Energie, Gesundheit, Verkehr



Messsysteme, Überwachung



Mensch-Maschine Interaktion



Intelligente Perzeption





Anforderungen an AMR-Ingenieure

Interdisziplinäres Projekt- und Lösungsgeschäft

Aufgaben

Charakterisierung, Modellierung, Planung, Realisierung und Anwendung von AMR für

komplexe technische Systeme

Beispiel Schweißroboter

- Regelungs- und Steuerungstheorie: Modellbildung, Algorithmen zur Regelung und Steuerung
- Automatisierungstechnik: Bahnplanung, Trajektorienerzeugung, Datenfusion
- Mess- und Sensorsystemtechnik: Smarte adaptive Sensorsysteme, Echtzeitdatenverarbeitung
- Prozessleittechnik: Informationstechnische Modellierung und Einbettung in die digitale Anlage, Mensch-Maschine-Kommunikation





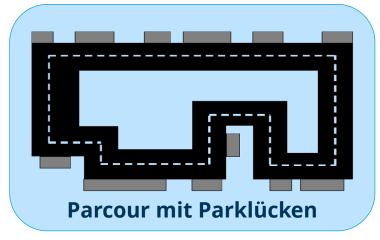




Beispiel einer interdisziplinären Lehrveranstaltung

Hauptseminar AMR (5. Fachsemester, Bearbeitung im Team)

Entwicklung von Algorithmen zur autonomen Navigation eines Fahrzeuges einschließlich Einparkassistenz



Anforderungen an den Roboter:

- Straßenverlauf folgen
- passende Parklücken finden
- Parkvorgang autonom durchführen
- Ausparken / zuverlässig Anhalten













Professur für Automatisierungstechnik Prof. Dr. techn. Klaus Janschek







Forschungsfelder des Lehrstuhles AT



Robotics - Mechatronics - Systems Design - Industrial Automation

EU

FSA

Systems Design

Model-based Systems Engineering

Dependability Engineering

Safety Engineering for Autonomous Driving

Modeling & Simulation



Information-based Automation DEG

Internet Technologies

Model-based Technologies

Human-Machine Interfaces

Industrial Automation



Guidance
Navigation
Control

DFG DLR ESA EU Airbus D&S

Image-based Navigation / SLAM
Motion and trajectory planning
Aerial manipulation
Spacecraft Docking HIL Simulation
Control architectures

Robotics

Optical Computers
Opto-Mechatronics

Control of MEMS-Micromirrors
Wavefront Shaping
Optical Fourier Processors
Optical Correlators
Smart Imaging Systems
Surface Inspection

ESA AiF FhG

Mechatronics





Lehrangebote im Hauptstudium



LV Modellbildung & Simulation (PF*)

Systems Design

LV Ereignisdiskrete Systeme 1,2 (PF*)

ngineering

Safety Engineering for Autonomous Driving
Modeling & Simulation

Mechatronic Systems Design LV Bahn- und Lageregelung Raumfahrzeuge

Guidance

Navigation Control



LV Systementwurf

Information-based Automation

LV Projekt Teleautomation

chnologies

LV Internetanwendungen in der AT

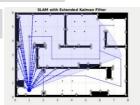
Industrial Automation



LV Steuerung von Manipulatoren

LV Mobile Robot Control

Control architecture



LV Hauptseminar AMR - Einparkassistent

Teilaufgaben: Lokalisierung, Bewegungsplanung

LV Entwurf eingebetteter Systeme

Optical Computers

Control of MEMS-Micromirrors
Wavefront Shaping
Optical Fourier Processors

LV Regelung von Mehrkörpersystemen

Mechatronics

LV Mechatronische Systeme

LV Oberseminar AT zu aktuellen Forschungsthemen

z.B. Künstliche Intelligenz, Bildverarbeitung







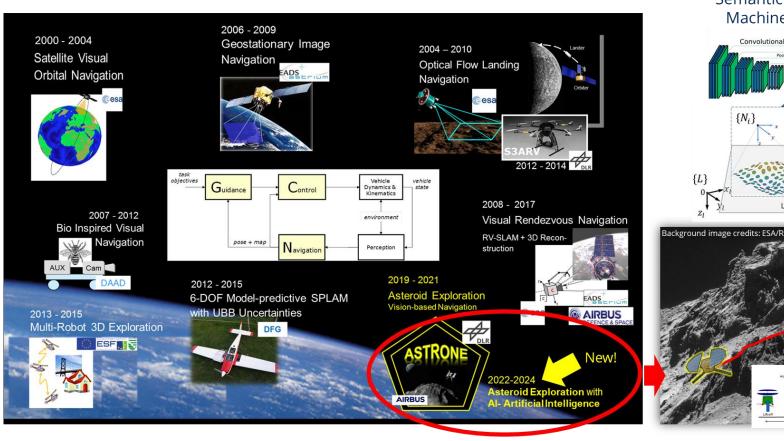


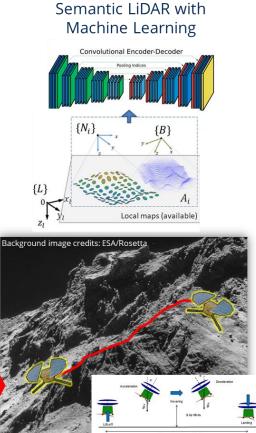


Guidance-Navigation-Control

Projects









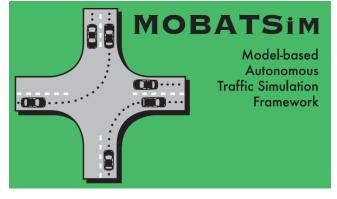
Autonomous Driving

Safe Traffic Management

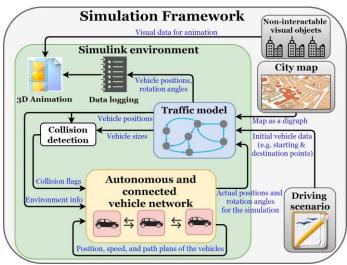


MOBATSIM: Model-based Autonomous Traffic
Simulation Framework for the Safety Analysis of
Autonomous and Connected Vehicles





MATLAB & SIMULINK



https://youtu.be/rG8B0ip4dpk

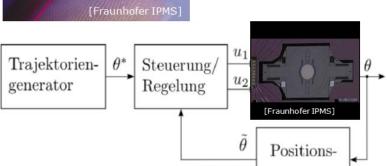




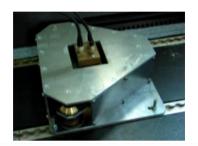
Control of MEMS Laser Scanners (Lidar)

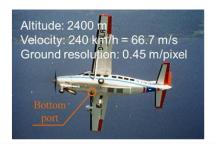
Smart Imaging Systems Optoelectronic Image Correction

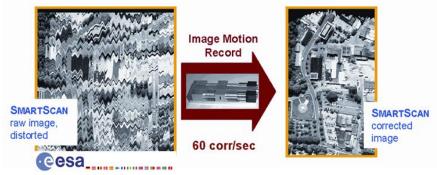




sensor







Optical Computers Opto-Mechatronics

Control of MEMS-Micromirrors
Wavefront Shaping
Optical Fourier Processors
Optical Correlators
Smart Imaging Systems
Surface Inspection

Mechatronics





Forschungsschwerpunkt Multimodale Benutzungsschnittstellen



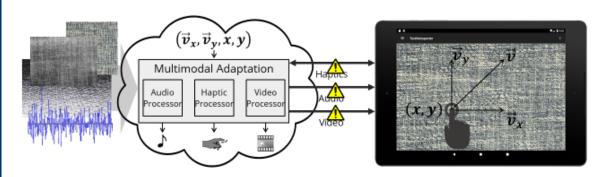
Information-based Automation

DFG AiF BMBF

Internet Technologies
Model-based Technologies
Human-Machine Interfaces

Industrial Automation

Multimodal Inspection of Textile Surfaces



The 5G Lab Story on 5G Applications

Forschungsprojekt Multimodale Inspektion (haptisch, visuell, auditiv) von Produktoberflächen

- Ziel: räumlich entfernte Inspektion textiler Produktoberflächen über das Internet
- LS-AT: Entwicklung der Datenübertragung & Methodenentwicklung für die multimodale Interaktion mittels Geräten aus dem Consumerbereich

Input modality	Output modality	Max. latency
haptic	haptic	36ms [1]
haptic	auditory	24ms [2]
haptic	visual	30ms [3]







Professur Regelungs- und Steuerungstheorie Prof. Dr.-Ing. habil. Dipl.-Math. Klaus Röbenack



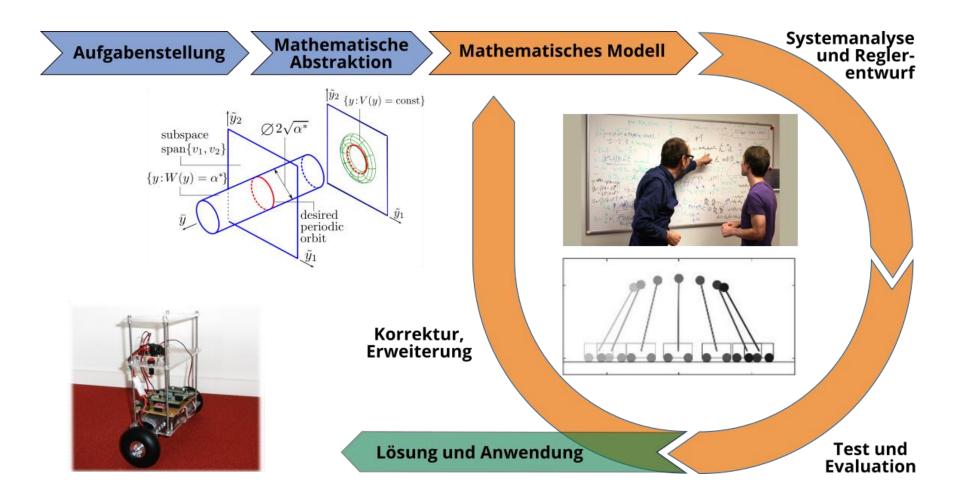




Betätigungsfeld der Professur:



Entwicklung und Untersuchung von Methoden zur gezielten Beeinflussung technischer Prozesse auf Basis ihrer mathematischen Modelle







Anwendungs- und Forschungsgebiete



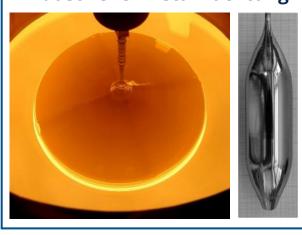
vielfältige Abstufung zwischen Praxis und Theorie

Fahrzeugregelung © Radencoder ① INS ② Winkelsensor l_{G_1} l_{G_2} l_{G_3} l_{G_4} l_{G_1} l_{G_1} l_{G_2} l_{G_3} l_{G_4} l_{G_5} l_{G_5}

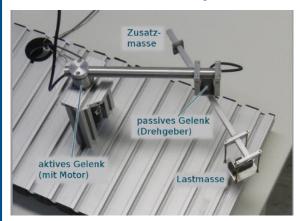
Smarte Textilien



Industrielle Kristallzüchtung



Unteraktuierte Manipulatoren



Theoretische Verfahren

Definition 1: Let k be a field. The Lie derivative $\operatorname{L}_f^\infty I$ of an ideal $I\subseteq k[x]=k[x_1,\ldots,x_n]$ with respect to a vector field $f\in k[x]^n$ is the set

$$L_f^{\infty} I = \left\{ a_1 L_f^{n_1} h_1 + \ldots + a_N L_f^{n_N} h_N \mid n_i \in \mathbb{N}_{>0}, \ h_i \in I, \ a_i \in k[x] \right\}.$$
 (3)

Algorithm 1 Lie derivative of an ideal

```
1: function LIE DERIVATIVE(f, H = \{h_1, \dots, h_s\})

2: H \leftarrow \text{Gr\"o}\text{bner basis}(\langle H \rangle)

3: for h \in H do

4: r \leftarrow \text{rem}(L_f h, H)

5: if r \neq 0 then

6: H \leftarrow H \cup \{r\}

7: goto \mathbb{Z}

8: return H
```



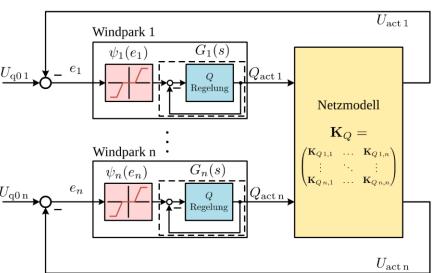




Praxisbezug: DFG-Projekt zur Regelung dezentraler Energie-Erzeugungsanlagen

Ziel: Entwicklung von Kriterien zum robusten Nachweis der Anlagenstabilität bei der Erbringung von Systemdienstleistungen durch eine Vielzahl von dezentralen Erzeugereinheiten (Windparks, Solarparks, ...)





DFG-Projekt STABEEL: Stabilität dezentraler Erzeuger im Elektroenergieversorgungsnetz bei der Erbringung von Systemdienstleistungen

→ Sie können bei uns an hochaktuellen Themen mit starkem Praxisbezug mitarbeiten!





∓RST**→**

Theoriebezug: DFG-Projekt zum nichtlinearen Reglerentwurf mittels Quantorenelimination

Stabilitätsnachweis für nichtlineare Systeme schwierig

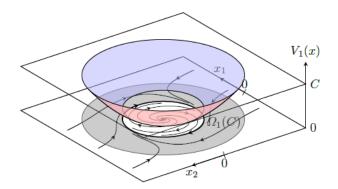
- existierende Methoden nur auf spezielle Anwendungsfälle anwendbar
- mathematischer Apparat mitunter sperrig
- Ansätze benötigen häufig ein hohes Maß an Intuition

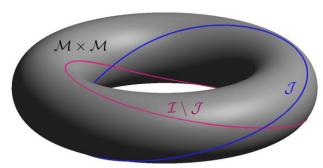
Automatisierter Stabilitätsnachweis

• wünschenswert für den Reglerentwurf

Projektinhalt

- Stabilitätsbeweis durch Quantorenelimination
- Entscheidung der Beobachtbarkeit resp. Bestimmung lokal nicht beobachtbarer Punkte
- Einbettung der Systeme in höherdimensionale Räume zur Beschreibung durch polynomiale Gleichungen
- algebraische Parameteridentifikation
- Entwurf strukturvariabler Regler





$$\begin{array}{ccc} \mathcal{L}_f^\infty(I\cap J) & \xrightarrow{\mathbf{rad}} & \mathbf{rad} \left(\mathcal{L}_f^\infty(I\cap J)\right) \\ & & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ & & & & \\ \mathcal{L}_f^\infty I \cap \mathcal{L}_f^\infty J & \xrightarrow{\mathbf{rad}} & \mathbf{rad} \left(\mathcal{L}_f^\infty I\right) \cap \mathbf{rad} \left(\mathcal{L}_f^\infty J\right) \end{array}$$

→ Sie können sich bei uns also auch an rein theoretischen Themen austoben, wenn Sie möchten!





Lehre - Vorlesungen / Übungen / Praktika



Die Lehrveranstaltungen decken ein weites Feld von Themengebieten ab

Pflichtveranstaltungen im 5. und 6. Semster

Lehrveranstaltungen in Wahlpflichtmodulen des 8. und 9 Semsters (je nach Bedarf)

Vertiefende Seminare

Nichtlineare Regelung

Nichtlineare Regelungstechnik 1 2/1/0 (Winkler)

Vertiefung lineare Regelung

Regelung von Mehrgrößensyst. 2/1/0 (Röbenack)

Spezielle Methoden

Prozessidentifikation 2/1/0 (Röbenack)

Regelungstechnik

2/1/1 (Röbenack)

Lineare Regelung

Grundlagen

Reg. & /Steu.-theorie Regelungstechnik 2 0/2/0 (Röbenack u.a.)

Oberseminar

Nichtlineare 2/1/0 (Röbenack)

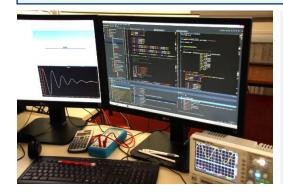
Optimale Steuerung 2/0/0 (Bartholomäus)

Steuerung örtl. verteil. Systeme 2/0/0 (Winkler)

Regelungstechnik 3/1/1 (Röbenack)

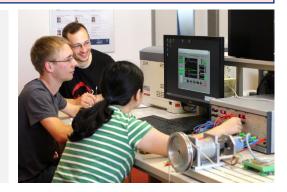
Hauptseminar **AMR** 0/2/0 (Knoll u.a.) **Flachheitsbasierte** Folgeregelung 2/1/0 (Winkler)

Robuste Regelung 2/0/0 (Bartholomäus) Algorithmisches Differenzieren 2/0/0 (Röbenack)



Zusätzliches Methodenwissen:

- Numerik
- Computer-Algebra
- Programmierung



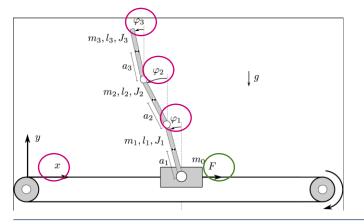




Beispiel Laborversuch "Verschiebliches 3-fach-Pendel"

4 Freiheitsgrade – aber nur ein Aktor

1. Übersicht



2. Modellbildung (Ausschnitt, Euler-Lagrange-Formalismus)

$$M(q)\ddot{q}+C(q,\dot{q})\dot{q}+D\dot{q}+K(q)= au$$

$$\frac{M_{11}(q) = J_1 + m_1 a_1^2 + (m_2 + m_3)l_1^2, \quad M_{12}(q) = (m_2 l_1 a_2 + m_3 l_1 l_2) \cos(\varphi_1 - \varphi_2),}{M_{13}(q) = m_3 l_1 a_3 \cos(\varphi_1 - \varphi_3), \quad M_{14}(q) = -(m_1 a_1 + m_2 l_1 + m_3 l_1) \cos\varphi_1,} \quad D := \begin{bmatrix} a_1 + a_2 & a_2 & b_3 & b_4 \\ -d_2 & d_2 + d_3 & -d_3 & 0 \\ 0 & -d_3 & d_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

$$M_{21}(\mathbf{q}) = M_{12}(\mathbf{q}),$$
 $M_{22}(\mathbf{q}) = J_2 + m_2 a_2^2 + m_3 l_2^2,$ $M_{23}(\mathbf{q}) = m_3 l_2 a_3 \cos(\varphi_2 - \varphi_3),$ $M_{24}(\mathbf{q}) = -(m_2 a_2 + m_3 l_2) \cos \varphi_2$

$$M_{31}(\mathbf{q}) = M_{13}(\mathbf{q}),$$
 $M_{32}(\mathbf{q}) = M_{23}(\mathbf{q}),$ $M_{33}(\mathbf{q}) = J_3 + m_3 a_3^2,$ $M_{34}(\mathbf{q}) = -m_3 a_3 \cos \varphi_3,$

$$\begin{array}{ll} M_{41}({\boldsymbol q}) = M_{14}({\boldsymbol q}), & M_{42}({\boldsymbol q}) = M_{24}({\boldsymbol q}), \\ M_{43}({\boldsymbol q}) = M_{34}({\boldsymbol q}), & M_{44}({\boldsymbol q}) = m_0 + m_1 + m_2 + m_3. \end{array}$$

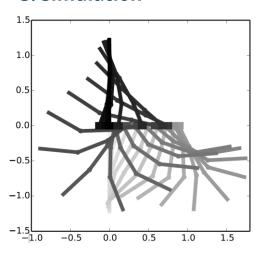
Tabelle 2 – Einträge der Massenmatrix.

$$\mathbf{D} := \begin{bmatrix} -a_2 & a_2 + a_3 & -a_3 & 0 \\ 0 & -d_3 & d_3 & 0 \\ 0 & 0 & 0 \end{bmatrix}.$$

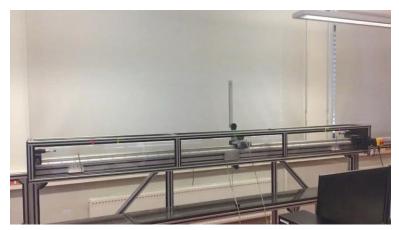
$$K(q) := \begin{bmatrix} -(m_1a_1 + m_2l_1 + m_3l_1)g\sin\varphi_1 \\ -(m_2a_2 + m_3l_2)g\sin\varphi_2 \\ -m_3a_3g\sin\varphi_3 \\ 0 \end{bmatrix}$$

3. Simulation

TECHNISCHE



4. Umsetzung am Versuchsstand (hier: Überführung von Ruhelage UOO → OOO)



Vollständiges Video: https://tud.link/7rsv







Professur für Mess- und Sensorsystemtechnik (MST) Prof. Dr.-Ing. habil. Jürgen Czarske







Lehre zur Messsystemtechnik und Sensorik

Messsystemtechnik

6. Semester, 2 SWS (im Modul Prozessleittechnik)



Mess- und Sensortechnik

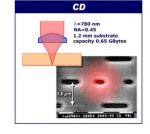
5. Semester, 4 SWS (inkl. Praktikum)

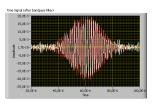


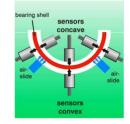
Grundzüge des Messens

4. Semester, 2 SWS (im Modul Mess- und Automatisierungstechnik)

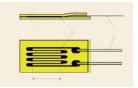








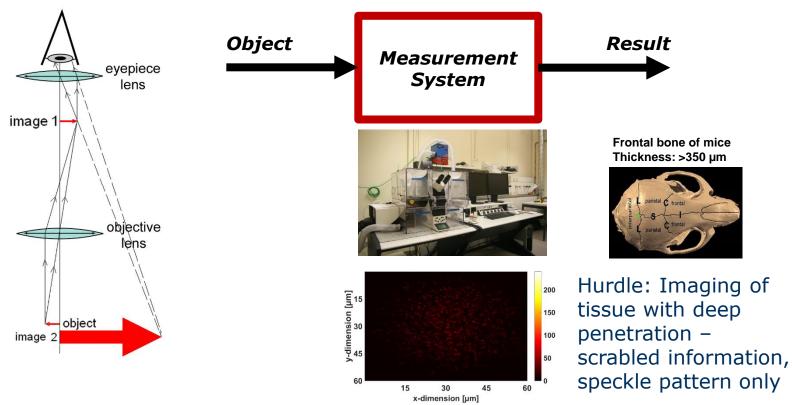
$$\Delta y = y - y_w \approx \sum_{i=1}^n \frac{\partial f}{\partial x_i} \cdot \Delta x_i$$





Computational Imaging

Optical Microscope (using the eye or a digital camera)





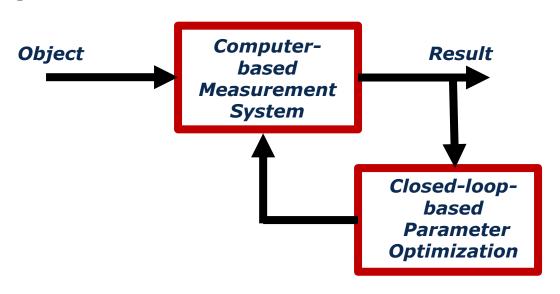


Computational Imaging with Self-Parametrization

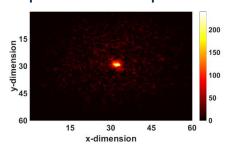
Self-parameterized measurement system:

- -Closed-Loop: Feedback of the measurement data via computer models (simulations)
- -Self-calibration (self-parameterization) using digital holography, deep learning/neural networks, etc.



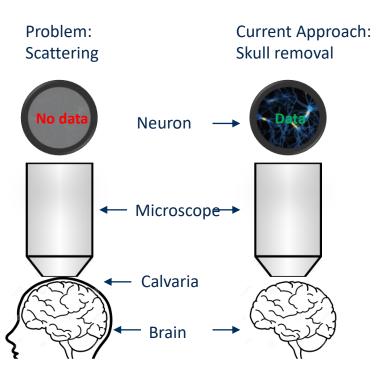


Computational
Imaging of
tissue with deep
penetration possible





Computational Laser Metrology using Wavefront Shaping: Noninvasive deep tissue diagnostics and therapy by light



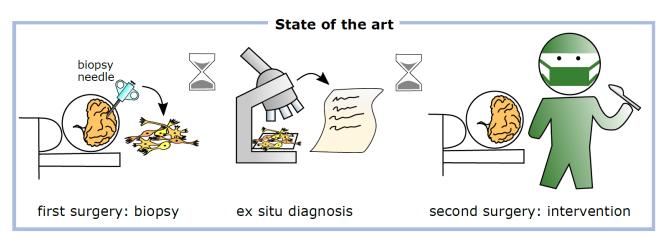
brain alive brain dead

Cooperation with MPI-CBG

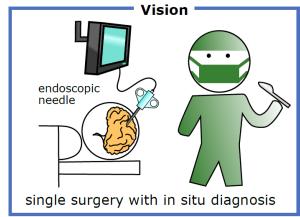




Motivation for novel optical endoscopy in biomedicine



- → For opening up applications in neurosurgery tiny diameters of the endoscope crucial: Lensless fiber imaging with diameter less than 1mm
- → Solving the challenge of sterilization (cleaning or disinfection are not sufficient): single-to-use fiber



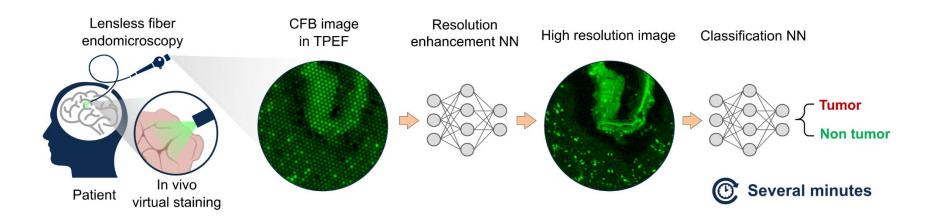




Tumor diagnosis

• High resolution fiber beam imaging can improve the efficiency of tumor diagnosis

Pathological biopsy: Long diagnosis cycle, the tissue is damaged







Introduction: Digital Transformation







2 robot tutors



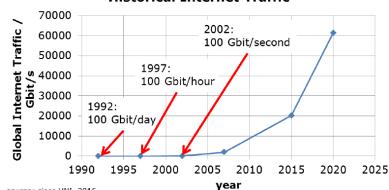
3 big data in public health

- Novel technologies and services
- Number of connected devices increases exponentially 5

Demands on communication networks

- Capacity
- Information security

Historical Internet Traffic



source: cisco VNI, 2016





28

¹ https://www.roboticsbusinessreview.com/unmanned/unmanned-ground/pbs-science-show-nova-shines-its-spotlight-on-self-driving-cars/2 http://www.l2tor.eu/what-is-l2tor/

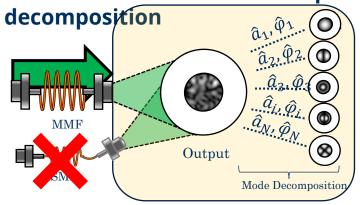
³ https://www.verdict.co.uk/public-health-big-data/

⁴ N. Neumann (2018): Optical broadband communication, Skript, Professur für Hochfrequenztechnik, TU Dresden

⁵ T. Xu & D. Izzat, IEEE Internet of Things Journal 5(3) (2018), 2120-2129.

Motivation

TM Measurement: what is required? --- mode



- Phase and amplitude measurement of MMF-Output
- If possible: referenceless

Currently:

Digital Holography

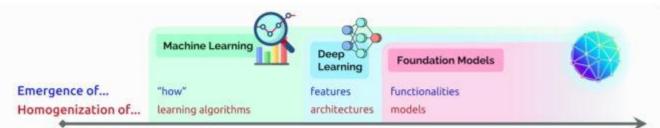
- + Quality
- Reference beam
- Impractical for application

Qian Zhang (during an award cerenomy)

Approach: Deep Neural Network (DNN)

- Training a DNN with synthetic data offline
- Measurement with amplitudes from camera pictures
 - → reconstruct amplitude and phase
- + Referenceless
- + Intensity-only images

Transformers and ChatGPT



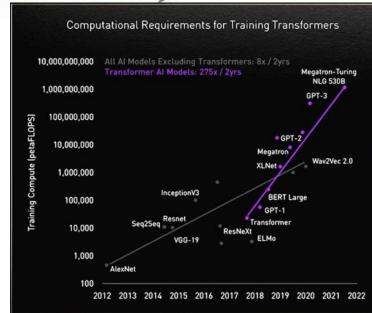
Transformers often replacing convolutional neural networks (CNNs) recurrent neural networks (RNNs), popular types of deep learning models just five years ago

OpenAI lab: Generative Pretrained Transformer (GPT)

GPT-3: 175 billion parameters

1.5 billion: GPT-2.

https://blogs.nvidia.com/blog/2022/03/25/what-is-a-transformer-model/



In the race for higher performance, transformer models have grown larger.





Biophotonics

Digital Optical Phase Conjugation, Brillouin microscopy using Femtosecond Lasers, Adaptive Lenses, Structured Light Microscopy for Biomedicine, Nonlinear Optics, Plasmonics

Adaptive Lasersystems

Digital Holographic Optogenetics, Adaptive-Optical Imaging of Flows, U-Net, FPGA-Based Real-Time Closed-Loop Systems, Highly-Resolving 3D Laser Systems using Helix Waves

Quantum Techniques and Physical Layer Security for Smart Multimode Fiber Communication



Smart Imaging Systems

Phased-Array Systems/Time Reversal Virtual Arrays, Compressed Sensing, Machine Learning Approaches, Diagnostics in Biomedicine & Technical Processes

Computational Laser Metrology

Highspeed Speckle Interferometry, Holographic Tomography, In Situ Calibration, Lensless 3D Ultrathin Multicore-Fiber Endoscopes, 3D-Printing of Gratings, Deep Learning





Open Positions for Students, Predocs, Postdocs

Our partners















UNIVERSITÄTS

AUGENKLINIK BONN

















Further Topics: Superresolution-Imaging, Adaptive Microscopy,...





Carl Gustav Carus



Professur für Prozessleittechnik Prof. Dr.-Ing. habil. Leon Urbas







Themenfelder der Professur





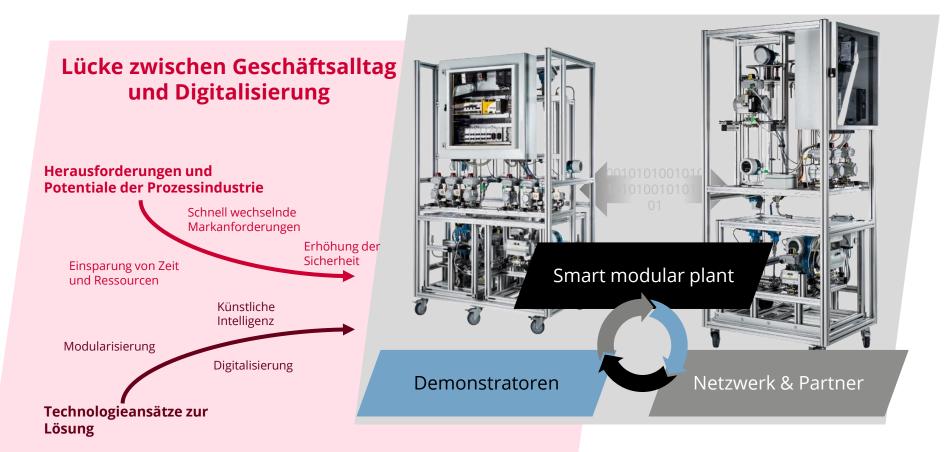




Inkubator Process-to-Order Lab











Projekt KEEN (2020-2023)





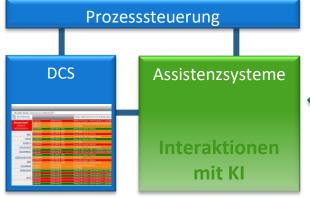


Prozessidentifikation & Modellierung

Zusätzliche Einblicke

Machine Learning Pattern Recognition Time Series Analyses

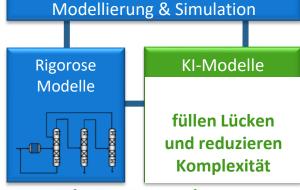




Verfahren-, Equipment- und Anlagentechnologien, Systemtheorie

Bessere Vorhersagen

KI-basierte Optimierung Graphenbasierte Inferenz Hybride Modelle



Einsicht / Vorhersage / Exploration





Projekt eModule (2021-2025)



Forschungsfrage:

→ Welche Modulansätze und Schnittstellen im Asset Life Cycle führen zu einer **sicheren**, **skalierbaren**, **robusten** und **ökonomisch sinnvollen** Produktion von grünem H2?

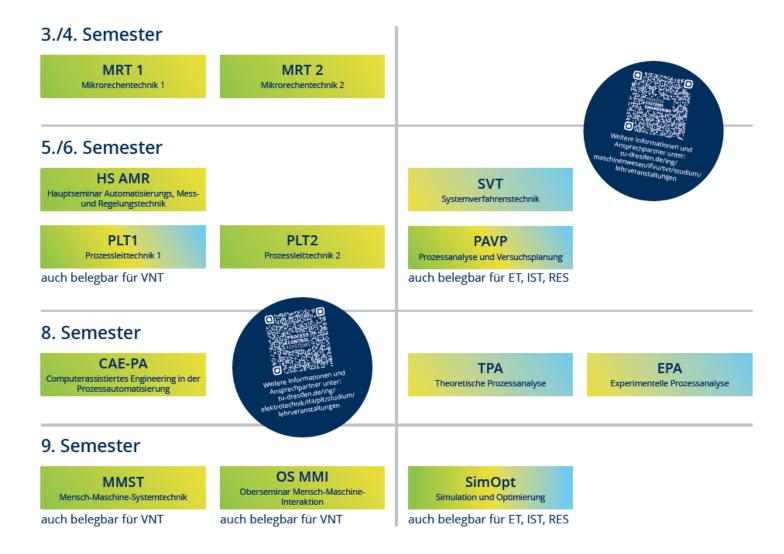
Ziel: Standardisierte
Integrationsprofile für
Elektrolyse-Module
Skalierbare Musteranlage





Lehre









Vielen Dank für Ihre Aufmerksamkeit!

Weitere Informationen zu den einzelnen Professuren

Professur für Automatisierungstechnik https://tu-dresden.de/ing/elektrotechnik/ifa/at	
Professur für Regelungs- und Steuerungstheorie https://tu-dresden.de/ing/elektrotechnik/rst	
Professur für Mess- und Sensorsystemtechnik https://tu-dresden.de/ing/elektrotechnik/iee/mst	
Professur für Prozessleittechnik https://tu-dresden.de/ing/elektrotechnik/ifa/plt	



