### Qualitätsfonds für die Lehre



Zentrum für Lehren und Lernen

# Kollaboratives Programmieren in der Lehre

### Ausgangssituation

Lehrveranstaltungen "BioMechatronik Praktikum", "Sensorik" und "Informationstechnologie im Sport" nutzen eine Vielzahl von Software- und Hardware-Plattformen bzw. Programmiersprachen.

### Herausforderungen:

- Heterogene Technologie: Verschiedene Programmiersprachen und Tools
- Hoher Einrichtungsaufwand: Jede Veranstaltung erfordert 1-2 Übungstermine für die Einarbeitung
- Fehlende Interaktivität und Kollaboration: Studierende arbeiten für sich
- Fragmentierte Informationsquellen: Statische PDF-Dokumente, Code für verschiedene Tools

# Projektbeschreibung

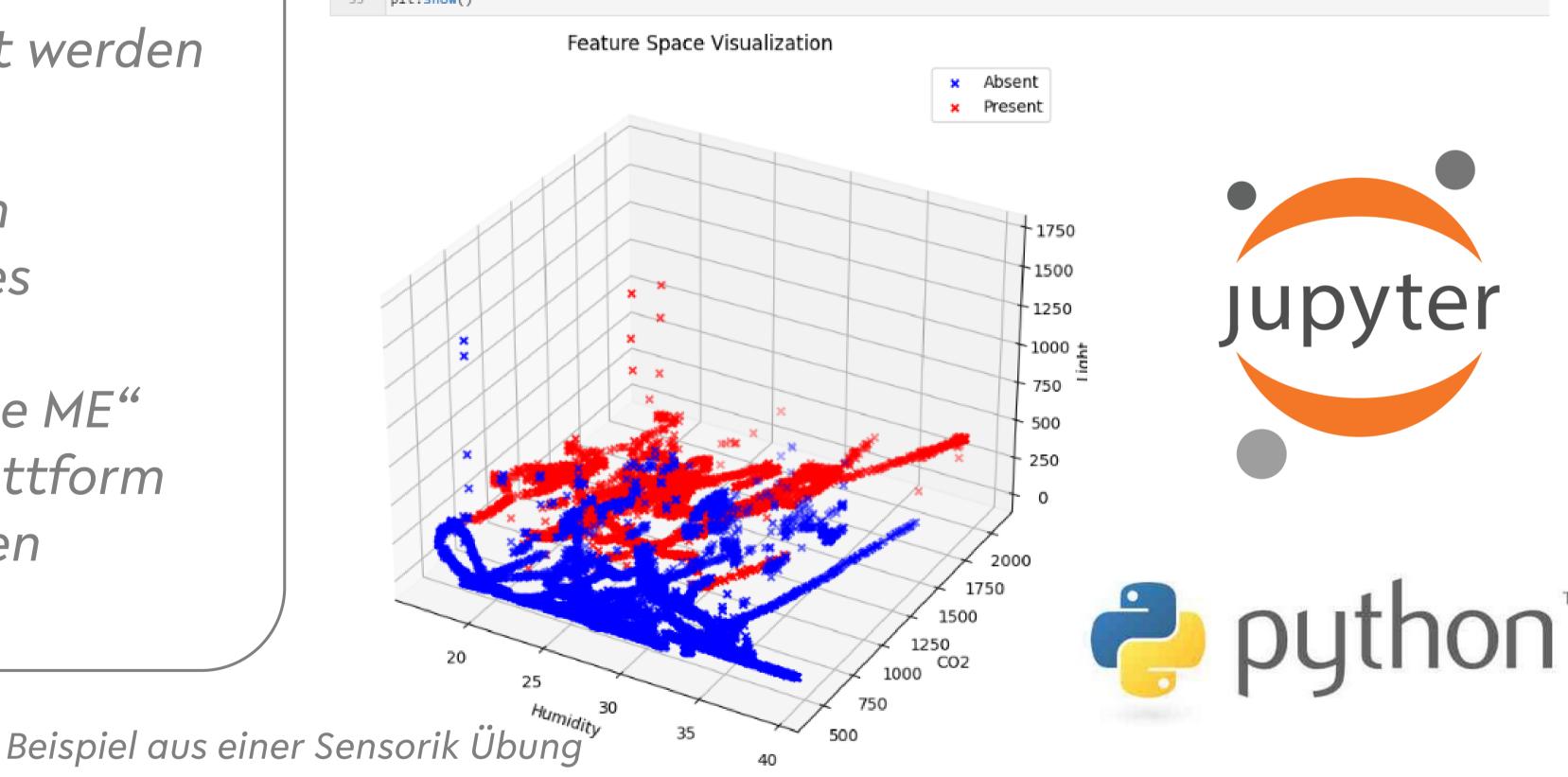
Jupyter Notebooks als Basis für kollaboratives Lehren und Lernen.

- Python als einheitliche Programmiersprache
- Einbettung von Text, Grafiken und Code in einem Dokument
- Interaktivität fördert den Lernerfolg (Freeman, 2014)
- Direkte Visualisierung erleichtert Analyse der Daten und Interpretation des Lösungswegs
- Können geteilt und gleichzeitig bearbeitet werden

#### Maßnahmen:

- Analyse der bestehenden Lehrmaterialien
- Übertragung der Aufgabenblätter und des Mustercodes
- Anbindung des Sensormoduls "Nicla Sense ME"
- Entwicklung zu einer interaktiven Lernplattform
- Schulung und Einweisung der Studierenden
- Evaluation und Feedback

#### Select the 3 most interesting features (based on the results from exercise 1.3) and visualize them using fig.add\_subplot(111, projection='3d') and ax.scatter() command. # Select the 3 most interesting features selected\_features = pd.DataFrame(vs\_features['CO2']) selected\_features['Light'] = vs\_features['Light'] selected\_features['Humidity'] = vs\_features['Humidity'] 6 # Train the decision tree model using the selected features tree\_selected = DecisionTreeClassifier() tree\_selected.fit(selected\_features, vs\_target) # Predict presence or absence based on the selected features presence\_prediction = tree\_selected.predict(selected\_features) plt.figure(figsize=(10, 8)) fig.add\_subplot(111, projection='3d') # Scatter plot for presence (1) and absence (0) catter(selected\_features[presence\_prediction == 0]['Humidity'], selected\_features[presence\_prediction == 0]['CO2'], selected\_features[presence\_prediction == 0]['Light'], c='b', marker='x', label='Absent') er(selected\_features[presence\_prediction == 1]['Humidity'], selected\_features[presence\_prediction == 1]['CO2'], selected\_features[presence\_prediction == 1]['Light'], c='r', marker='x', label='Present') ax.set\_xlabel('Humidity') Nicla Sense ME 32 ax.set\_title('Feature Space Visualization')



## Ergebnisse

- Einheitliche Plattform in Hardware und Software reduziert initialen Aufwand
- Fokussierung auf Lerninhalte
- Studierende arbeiten in einer verbreiteten Entwicklungsumgebung und Programmiersprache
- Material kann niederschwellig aktualisiert und in den nächsten Semestern weiter verwendet werden

#### Kontaktinformationen:

Dr. Marc Hesse AG Kognitronik & Sensorik Technische Fakultät

m.hesse@uni-bielefeld.de 0521 106 12041

### Fazit

- Förderung hat Raum für grundlegende Überarbeitung der Veranstaltungen gegeben
- Ansatz kann auf weitere Lehrveranstaltungen übertragen werden
- Etwaige Skalierung auf hochschulweite Umsetzung