# "Maschinelles Lernen" (Und warum das vielleicht gruseliger ist, als es klingt)

Jonas Betzendahl

@jbetzend







# Wer bin ich?

Jonas Betzendahl Masterstudiengang "Intelligente Systeme" Technische Fakultät, Universität Bielefeld jonas.betzendahl@gmail.com



# Small Talk in Intelligent Systems

Die häufigste Frage an meinen Studiengang:

# Small Talk in Intelligent Systems

Die häufigste Frage an meinen Studiengang:

 "Na, wie lange dauert es noch bis zur Roboterapokalypse?"



# amazon

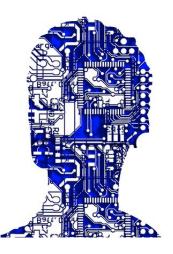




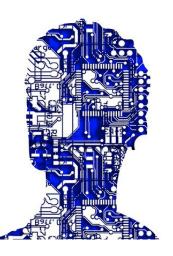
...zumindest habe ich bisher so immer meine Slams angefangen.

...zumindest habe ich bisher so immer meine Slams angefangen.
Wir müssen reden!

# Wie funktioniert Maschinelles Lernen?

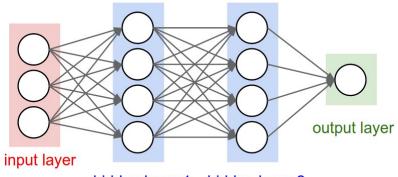


Maschinelles Lernen simuliert einen Vorgang nicht unähnlich dem im menschlichen Gehirn selbst.



Maschinelles Lernen simuliert einen Vorgang nicht unähnlich dem im menschlichen Gehirn selbst.

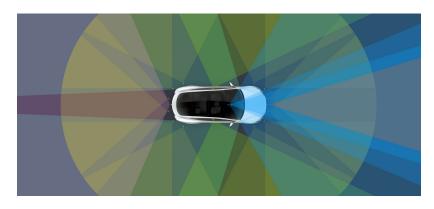
Ein (künstliches) *neuronales Netz* wird simuliert und trainiert
mit *Testdaten*, bis es akzeptable
Leistungen bringt.



hidden layer 1 hidden layer 2

# Die Errungenschaften von Maschinellem Lernen

Maschinelles Lernen ist prinzipiell sehr mächtig und nützlich...



"Nachdem die Menschheit Jahrtausende damit verbracht hat, ihre Taktiken zu verbessern, erzählen uns die Computer, dass wir komplett daneben liegen.
Ich würde soweit gehen, zu sagen, dass noch kein einziger Mensch auch nur den Rand der Wahrheit von Go berührt hat."

-- Ke Jie



# Die Fehler von Maschinellem Lernen

"What is the cost of a train <u>ticket</u> from Sydney to Brisbane"

The answer is about 28.8 quadrillion kilometer US dollars squared.

Input interpretation

The Train (movie) production budget

The Train (movie) total US box office receipts

distance from Sydney, New South Wales
to Brisbane, Queensland

Result

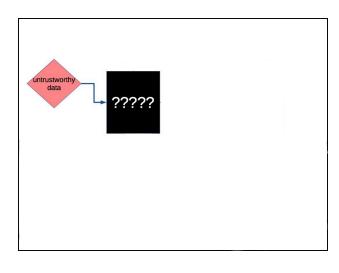
28.8488 quadrillion km\$2 (kilometer US dollars squared)

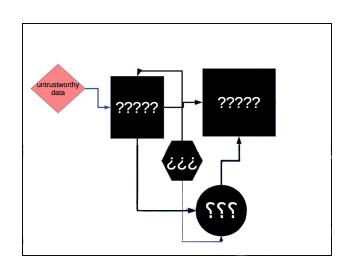


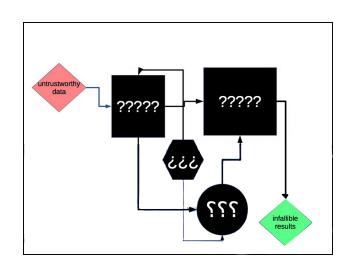






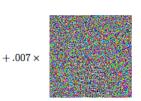








x
"panda"
57.7% confidence



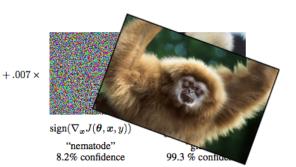
 $\begin{aligned} & \text{sign}(\nabla_{\boldsymbol{x}}J(\boldsymbol{\theta},\boldsymbol{x},y)) \\ & \text{"nematode"} \\ & 8.2\% \text{ confidence} \end{aligned}$ 



 $\begin{array}{c} \boldsymbol{x} + \\ \epsilon \mathrm{sign}(\nabla_{\boldsymbol{x}} J(\boldsymbol{\theta}, \boldsymbol{x}, y)) \\ \text{"gibbon"} \\ 99.3 \ \% \ \mathrm{confidence} \end{array}$ 



x
"panda"
57.7% confidence



# Wat lernt misch datt?

Maschinelles Lernen liefert oft nur *Ergebnisse*, keine *Begründungen*.

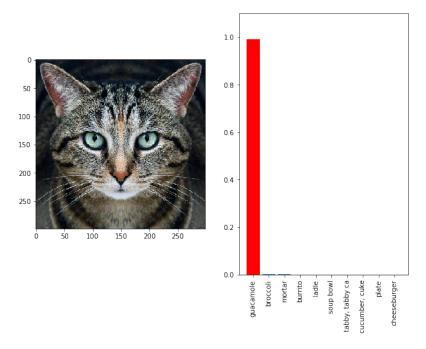
# Wat lernt misch datt?

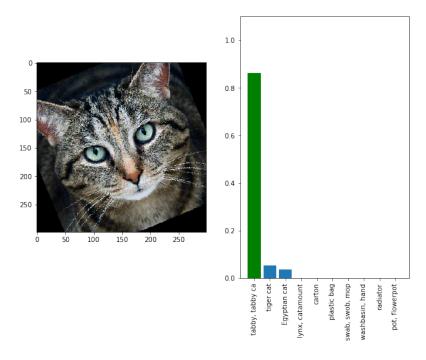
Maschinelles Lernen liefert oft nur *Ergebnisse*, keine *Begründungen*.

Außerdem ist das Ergebnis höchstens so allgemein wie die Trainingsdaten.

# "Adversarial Objects" (Feindliche Objekte)

(*Subs.*, *plural*) Objekte, die für das menschliche Auge herkömmlich erscheinen, aber für den Computer radikal anders aussehen.





# Feindliche 3D-gedruckte Schildkröte:



 Gratis T-Shirts die am Flughafen als Waffen erkannt werden

- Gratis T-Shirts die am Flughafen als Waffen erkannt werden
- Plakate neben der Autobahn die als Stoppschilder erkannt werden

- Gratis T-Shirts die am Flughafen als Waffen erkannt werden
- Plakate neben der Autobahn die als Stoppschilder erkannt werden
- Lars
- . . .

- Gratis T-Shirts die am Flughafen als Waffen erkannt werden
- Plakate neben der Autobahn die als Stoppschilder erkannt werden
- Lars
- . . .



- Gratis T-Shirts die am Flughafen als Waffen erkannt werden
- Plakate neben der Autobahn die als Stoppschilder erkannt werden
- Lars
- . . .



- Gratis T-Shirts die am Flughafen als Waffen erkannt werden
- Plakate neben der Autobahn die als Stoppschilder erkannt werden
- LARs
- . . .



# Wat lernt misch datt?

Maschinelles Lernen ist nicht unfehlbar und darf in kritischen Systemen nie unüberprüft wichtige Entscheidungen treffen.

### Fallbeispiel: "Predictive Policing"



# Wat lernt misch datt?

Maschinelles Lernen kann (potentiell) Vorurteile und Fehler in der Datengrundlage und im Modell verstärken oder verschlimmern.

Die guten Nachrichten:

### Die guten Nachrichten:

• Roboterapokalypse: Erstmal unwahrscheinlich

#### Die guten Nachrichten:

- Roboterapokalypse: Erstmal unwahrscheinlich
- Maschinelles Lernen kann uns das Leben sehr vereinfachen

#### Die guten Nachrichten:

- Roboterapokalypse: Erstmal unwahrscheinlich
- Maschinelles Lernen kann uns das Leben sehr vereinfachen

#### Aber:

Maschinelles Lernen ist nicht fehlerfrei

#### Die guten Nachrichten:

- Roboterapokalypse: Erstmal unwahrscheinlich
- Maschinelles Lernen kann uns das Leben sehr vereinfachen

- Maschinelles Lernen ist nicht fehlerfrei
- Meist nur ein Ergebnis, keine Begründung

#### Die guten Nachrichten:

- Roboterapokalypse: Erstmal unwahrscheinlich
- Maschinelles Lernen kann uns das Leben sehr vereinfachen

- Maschinelles Lernen ist nicht fehlerfrei
- Meist nur ein Ergebnis, keine Begründung
- Vorsicht vor Vorurteilen in der Datengrundlage

#### Die guten Nachrichten:

- Roboterapokalypse: Erstmal unwahrscheinlich
- Maschinelles Lernen kann uns das Leben sehr vereinfachen

- Maschinelles Lernen ist nicht fehlerfrei
- Meist nur ein Ergebnis, keine Begründung
- Vorsicht vor Vorurteilen in der Datengrundlage
- Kritische Entscheidungen brauchen Menschen in der Schleife