

Rechtsinformatik heute und morgen

Juridical Balancing Networks als rechtsinformatischer Impuls für digitale Entscheidungen im Recht

David Faber, LL.M.,FA GR/IT-Recht

Gramm, Lins & Partner Patent- und Rechtsanwälte

Herbstakademie 2025



Struktur

- I. Rechtsinformatik als Wissenschaftsdisziplin
- II. Digitale Substitute für Eintscheidungen im Recht
 - Technische Ansätze
 - 2. Aktuelle (juristische) Bewertung der KI Ansätze
 - Juristische Wertungsnetzwerke(JWN)/Juridical Balancing Networks(JBN)
 - a) Multi Layer Perceptrons (MLP) am Bsp. Bilderkennung
 - b) Verwendung von MLPs für Entscheidungen im Recht
 - c) Vereinbarkeit von JBNs rechtsphilosophischen Vorgaben
 - 4. Einsatzszenarien
 - 5. Technische Grenzen
- III. Resumee und Ausblick

Folie 2 David Faber Herbstakademie 2025



I. Rechtsinformatik* als Wissenschaftsdisziplin

| | 1. Säule | 2. Säule | 3. Säule |
|--------------------------------------|---|--|--|
| Name(n) | Rechtsinformatik ieS | Legal Tech; E-Justice/ Legisl./Government | IT-Recht |
| Gegen-stand | Voraussetzungen von IT im/als Recht | Anwendung von IT im/als Recht | Folgen von IT im/als Recht |
| | | | |
| Disziplin (nicht trennscharf) | Rechtstheorie; ange- wandte/praktische Informatik | Rechtspraxis; ange- wandte Informatik | Rechtsdogmatik/-politik; angewandte Inf. |
| Schwerpunkt | Interdisziplinär | Multi-,Transdisziplinär | Monodisziplinär |
| Rolle in Rechtswissen schaften | Reaktivierung gefordert, galt lange als "tot" | Gewinnt an Bedeutung | Spielt eine dominante Rolle |

^{*}modifizierte Version des Begriffsverständnisses von Kilian (z.B.: Kilian, CR 1999, 599)

Folie 3 David Faber Herbstakademie 2025



I. Rechtsinformatik als Wissenschaftsdisziplin

Heute

IT-Recht

Legal Tech etc.

RI ieS

- Top-down approach
- Risiken bei digitalen Substituten:
 - Reziproker Automation Bias
 - Anthropomorphe Erwartungen
 - Perpetuierung Systemdefizite

Morgen

IT-Recht

Legal Tech etc.

RI ieS

- Button-Up approach
- Chancen bei digitalen Substituten:
 Förderung strukturierter Forschung:
 - Eruierung konkreter digitaler Substitute (Machbarkeit)
 - Realisierung Testung (Praktikabilität)
 - Normative Bewertung derselben

Folie 4 David Faber Herbstakademie 2025



1.Technische Ansätze

Algorithmische Lösungen

Reihe allgemeiner, endlicher Handlungsanweisungen, die ausführbar und eindeutig sind und terminieren

Regelbasierte Lösungen

Entscheidungsbäume/-Wälder mit logischen Operationen (auch über KNNs realisierbar)

Lösungen auf Basis maschinellen Lernens

- Bsp. Regressionsmethoden; Random Forrest; SVM etc.
- Aktuell: KNNs, insbesondere LLMs

2. Aktuelle (juristische) Bewertung von KI Lösungen

| Argumente gegen KI als Substitut | Mögliche Gegenargumente |
|--|---|
| Art. 97 GG setzt menschlichen Richter voraus | Rechtslogischer Zirkelschluss |
| Richterliche Entscheidung setzt Kreativität voraus | Anthropomorphismus; digitales Substitut muss Funktionsequivalent darstellen |
| Jur. Daten müssten für das Training verfälscht (mit Noise angereichert) werden | Setzt Diffusionmodell voraus (primär Text zu Bild) |
| Jur. Daten sind nicht strukturiert genug | Forschungsfrage, nicht empirischer Fakt |

Folie 5 David Faber Herbstakademie 2025



- 3. Juristische Wertungsnetzwerke(JWN)/Juridical Balancing Networks(JBN)
- a) Multi Layer Perceptrons (MLP) am Bsp. Bilderkennung

Aufbau eines MLP zur Bilderkennung

- KNN (FFN) welches KN über Kanten (jeweils mit allen KNs der vorherigen Schicht) verbindet
- ► Inputlayer mit 28x28 KN=784, die Bildschirmpixel reprä-sentieren und einen Wert zwischen 0,0 (schwarz) und 1,0 (weiß) annehmen
- Hidden Layer (hier 2x16 KN)
- Outputlayer 10 KN die Zahlen zwischen 1 und 10 repräsentieren (1,0 Zahl ja, 0,0 Zahl nein

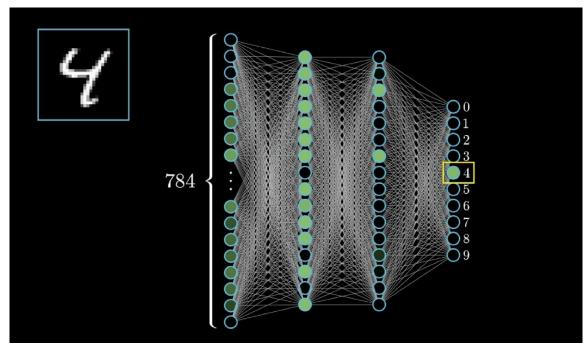


Abb. 1: MLP zur Bilderkennung, Sanderson, Neuronal Networks, and the math behind how they learn, Chapter one, 2025: https://www.3blue1brown.com/lessons/neural-networks (Abruf: 30.06.2025).

Folie 6 David Faber Herbstakademie 2025



- 3. Juristische Wertungsnetzwerke(JWN)/Juridical Balancing Networks(JBN)
- a) Multi Layer Perceptrons (MLP) am Bsp. Bilderkennung

Funktionalität MLP untrainiert

- Ausgangswert eines KN
 (außer Input KNs) ist
 Summe der gewichteten
 (Koeffizienten) Kanten aus
 vorheriger Schicht
- Gewichtete Kanten = Parameter des KNN
- Bias (Konstante)
 determiniert Schwellwert
 und Sigmoide Funktion
 propagiert Ergebnisse auf
 festen Wertebereich (0-1)
- Parameter sind zunächst willkürlich, was willkürliche Ergebnisse der KNs im Output Layer liefert

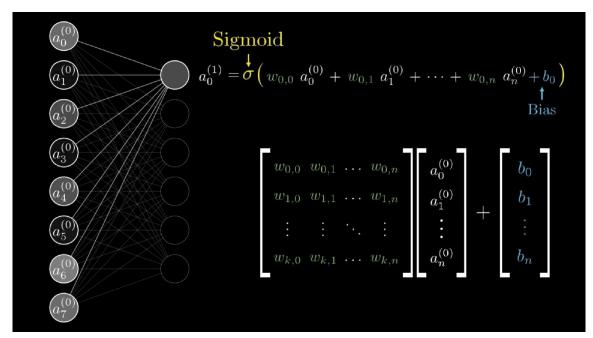


Abb 2: Darstellung der Summe der gewichteten Ausgangswerte als Eingangswert eines Neurons des Output Layer mit bias und der Propagierfunktion, Sanderson, Neuronal Networks, and the math behind how they learn, Chapter one, 2025: https://www.3blue1brown.com/lessons/neural-networks (Abruf: 30.06.2025).

Folie 7 David Faber Herbstakademie 2025



- 3. Juristische Wertungsnetzwerke(JWN)/Juridical Balancing Networks(JBN)
- a) Multi Layer Perceptrons (MLP) am Bsp. Bilderkennung

Training MLP mittels Backpropagation

- Ziel ist Optimierung der Parameter für Funktion des KNN
- Backpropagation ist Algorithmus zur Optimierung
- Datenbasis (Tupeln aus Bildschirmzahlen mit richtigem Ergebnis)
- Jede Tupel = 1xTrainingsdurchlauf
- ▶ 1. Fehlersignal/
 Kostenfunktion =
 Bestimmung Abweichung
 Ergebnisse des KNN von
 richtigen Ergebnissen

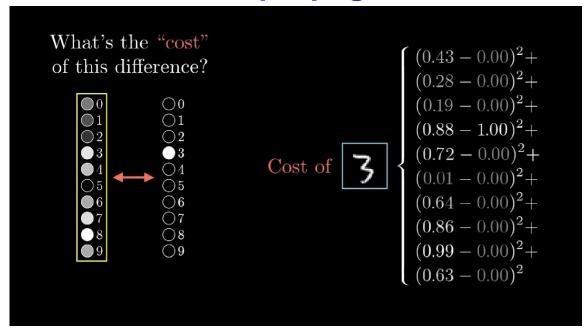


Abb 3: Bestimmung des Fehlersignals/Kosten bei Eingabe einer 3 in das untrainierte MLP, Sanderson, Neuronal Networks, and the math behind how they learn, Chapter two, 2025: https://www.3blue1brown.com/lessons/neural-networks (Abruf: 30.06.2025).

Folie 8 David Faber Herbstakademie 2025



- 3. Juristische Wertungsnetzwerke(JWN)/Juridical Balancing Networks(JBN)
- a) Multi Layer Perceptrons (MLP) am Bsp. Bilderkennung

Training MLP mittels Backpropagation

- 2. Minimierung Fehler-signal mit Fehlerfunktion
- Fehlerfunktion = Fehlersignal ist Summe aller Parameter
- Minimierung durch direkte Bestimmung der Nullstelle nicht praktikabel
- Gradientenabstiegsverfahren= Iterativer Algorithmus
 - Bestimmung aktueller Betrag und Richtung der Steigung
 - Anpassung der Parameter mit entsprechend Ergebnis
 - Berechnung neuen Fehlersignals
 - Widerholung bis Ergebnis "nicht" mehr optimierbar

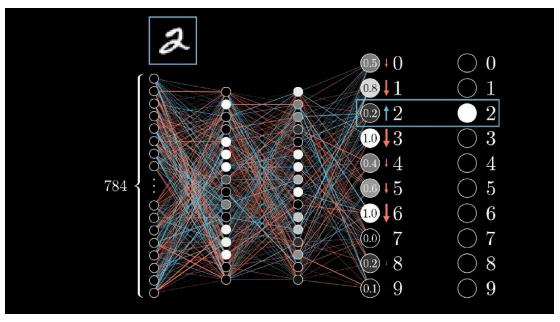


Abb 4: Anpassung der Parameter in einem Trainingszklus mit Parametern die erhöht und herabgesetzt werden, wobei die Größe des Pfeils die Stärke der Änderung visualisiert, Sanderson, Neuronal Networks, and the math behind how they learn, Chapter four, 2025: https://www.3blue1brown.com/lessons/neural-networks (Abruf: 30.06.2025).

Folie 9 David Faber Herbstakademie 2025



- 3. Juristische Wertungsnetzwerke(JWN)/Juridical Balancing Networks(JBN)
- a) Multi Layer Perceptrons (MLP) am Bsp. Bilderkennung

Funktionalität MLP trainiert

- Wenn Datenbasis kohärent und repräsentativ: Widerholung mit allen Tupeln der Datenbasis optimiert MLP, sodass bei Eingabe von Zahlen das richtige KN des Outuptlayer einen an 1,0 angenäherten Wert ausgibt und die Übrigen KNs einen an 0,0 angenäherten Wert
- ► Funktion des MLP ist diskriminativ = klassifiziert Informationen (hier nutzlos für Zahlen ungleich 1-10)
- Funktion des MLP ist deterministisch (Gleicher input => Gleicher output)

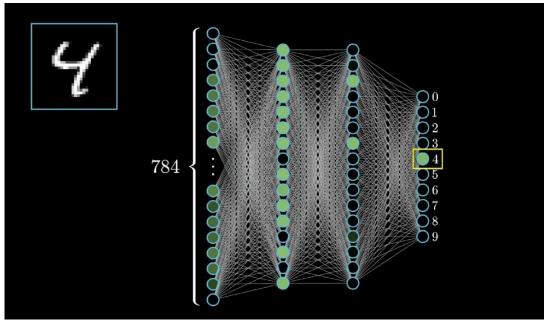


Abb. 1: MLP zur Bilderkennung, Sanderson, Neuronal Networks, and the math behind how they learn, Chapter one, 2025:

https://www.3blue1brown.com/lessons/neural-networks (Abruf: 30.06.2025).

Folie 10 David Faber Herbstakademie 2025



- 3. Juristische Wertungsnetzwerke(JWN)/Juridical Balancing Networks(JBN)
- b) Verwendung von MLPs für Entscheidungen im Recht

Datenbasis

- Rechts-quellen/jur.
 Literatur die Grundlage und Folgen von
 Entscheidungen enthält
 - Tatbestandsvoraussetzun gen und Rechtsfolgen von Rechtsnormen
 - Sachverhaltsangaben (TB) und
 Rechtsfolgenausspruch (Tenor) von Urteilen
- Codierung von
 Grundlage und Folge
 (Array, Vektor etc.)
- Bildung von Trainingstupeln

Netzwerk (JBN)

- Multi Layer Perceptron
 - ▶ Inputlayer = Ein-/Mehrzahl KN, repräsentiert jeweils ein Merkmal von Entscheidungsgrundlagen
 - Outputlayer, Ein-/Mehrzahl KN,repräsentierten jeweils eine Entscheidungsfolge
 - ▶ Ein-/Mehrzahl Hidden Layer mit Ein-/Mehrzahl KN, verbinden Inputlayer mit Outputlayer über gewichtete Kanten

Training

Backpropagation
 optimiert Parameter
 des JBN, sodass
 bestimmte
 Entscheidungsfolgen
 ausgegeben werden,
 wenn die Merkmale der
 Entscheidungs grundlage den
 Merkmalen
 entsprechen, bei denen
 die Trainingsdatem die
 Entscheidungsfolgen
 enthalten.

Folie 11 David Faber Herbstakademie 2025



- 3. Juristische Wertungsnetzwerke(JWN)/Juridical Balancing Networks(JBN)
- c) Vereinbarkeit von JBNs rechtsphilosophischen Vorgaben

Rechtsphilososphie

Rechtstheorie

Rechtslogik

- Aussagen-, Prädikatenlogik etc.
- Faktisch vor allem Syllogismus
 - Obersatz (Präskription)
 - Untersatz (Deskription)
 - Conclusio
- Kein evidenter Widerspruch Training auf Urteilen beruht, denn trainiertes Netz perpetuiert menschliche Schlüsse

Rechtsmethodik

- Begriffsjurisprudenz überholt
- Wertungsjurisprudenz
 - Rechtliche Entschiedung gibt den Interessen den Vorzug, welche vom Rechtsetzer h\u00f6her gewichtet werden
 - Parameter des JBN können als Repräsentation der Interssengewichtungen aufgefasst werden, die den Entscheidungend er Datenbasis zugrunde liegen

Rechtsethik

- Rechtsbegriff (Schünemann, FS f. Philipps, 2005, S. 173 f.)
 - Mindestmaß an (freiwilliger) Befolgung durch Rechtsunterworfenen -> rechtssoziologische Frage
 - Öffentliche Regelkommunikation (Transparenz)
 - Black Box Problematik, auch wenn Datenbasis, Architektur und Quellcode öffentlich zugänglich
 - ► Komplementärsysteme möglich? Entscheidung ungleich Entscheidungsbegründung
 - Materielle Mindestübereinstimmung mit moralischer Grundhaltung Bevölkerung
 - ▶ Bei Datenbasis mit vertretbaren Entscheidungen Systemoutput im Vertretbarkeitskorridor möglich
 - Diskriminativer Charakter grds. vereinbar mit egalitären Gerechtigkeittheorien
 - Skalierbakeit grds. mit Effizienztheorien vereinbar
 - Anpassbarkeit (Rollbacks/Posttrainings)
 - Formal gleiche Geltung/Verfahrenregeln

Folie 12 David Faber Herbstakademie 2025



JBN

4. Einsatzszenarien

| Justiz | Wissen- schaft | Politik |
|---|---|---|
| autonome/c omputer- gestützte Generierung von Entschei- dungen Vergleichssy steme zur Prüfung von Entscheidun gseinklang | Vergleichs- systeme für den Rechtsver- gleich | Vergleichs- systeme als empirische Entschei- dungsbasis |

5. Grenzen

- Nützlichkeit primär von Kohärenz der Datenbasis determiniert
 - Datenbasis mit widersprüchlichen Entscheidungen bei gleichem Sachverhalt führt zu trainiertem System ohne Aussagekraft
- Praktikable Wahl von Anzahl und Inhalt der KN des Inputlayer und Outputlayer
 - Nur brauchbar für Sachverhalt, bei dem relevante Merkmale der Entscheidungsgrundlage im System angelegt sind
 - Nur angelegte Entscheidungen könnne Output sein
- Diskriminativ, nicht generativ
 - Abweichungen von Präjudizien nicht möglich
 - Kein Distinguishing
 - Kein Overruling
 - Kein originäres Präjudiz

Folie 13 David Faber Herbstakademie 2025



III. Resumee und Ausblick

- ▶ Fragen betreffend digitaler Substitute im Recht sind wissenschaftlich interdisziplinär geprägt und sollten zuvörderst aus technischer und rechtstheoretischer Perspektive erforscht werden. Hieraus gewonnene Erkenntnisse stellen eine solide Basis für Praktikabilitäts- und Akzeptanzfragen dar.
- ▶ JBN scheinen prima facie mehrere Anforderungen, welche die Rechtstphilosophie an rechtliche Entscheidungen stellt, zu erfüllen.
- ▶ Ob diese Bewertung einer vertieften Analyse standhält und ob die noch offenen Fragen in Bezug auf JBNs technisch und rechtstheoretisch befriedigend beantwortet werden können, ist wissenschaftlich von der Rechtsinformatik zu beantworten.
- Exemplarische Forschungsfragen:
 - Anzahl an Parametern so wählbar, dass in der Datenbasis enthaltene Interessen möglichst unmittelbar repräsentiert werden?
 - ▶ Erweiterung der Funktionalität des JBN hin zu generativen Entscheidungen über Attentionblöcke/Diffusionansätze/Pseudozufallsschaltneuronen
 - Einbindung von JBNs als Element in ein Multiparadigmisches System für digitale Entscheidungen im Recht

Folie 14 David Faber Herbstakademie 2025