



KNOW CENTER RESEARCH GMBH

INSTITUTE OF INTERACTIVE SYSTEMS AND DATASCIENCE – TU GRAZ

GRAZ - AUSTRIA

Priv.Doz. Dr.techn. Dipl.Ing. Dominik Kowald

ÖGGF Graz, Session: New Work

19.09.2024





Know Center Research GmbH



COMET-Zentrum



Gegründet 2001



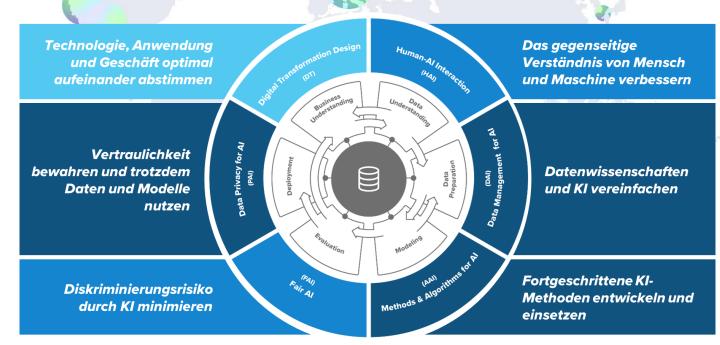
100+ Mitarbeiter:innen



TU Graz, Campus Inffeldgasse

"Wir forschen, entwickeln und beraten entlang der Datenwertschöpfungskette zum Thema vertrauenswürdige KI und Data Science."



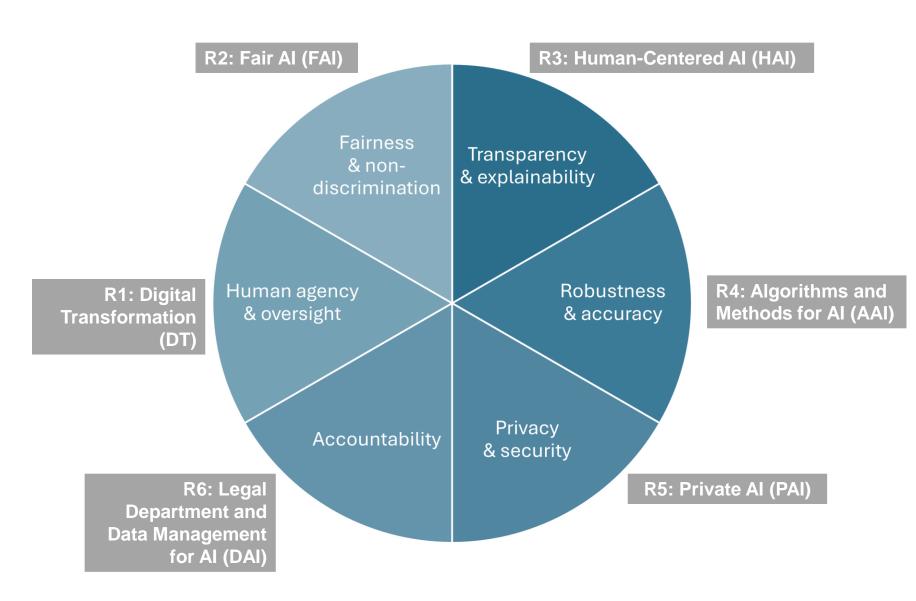




Trustworthy AI

Viele ähnliche Definitionan, zB:

- Kaur, D., Uslu, S., Rittichier, K. J., & Durresi, A. (2022). Trustworthy artificial intelligence: a review. ACM computing surveys (CSUR)
- 2. Li, B., Qi, P., Liu, B., Di, S., Liu, J., Pei, J., ... & Zhou, B. (2023). Trustworthy ai: From principles to practices. *ACM Computing Surveys*, *55*(9), *IEEE Global Initiative on Ethics of Autonomous and Intelligent Systems*
- OECD AI Principles (Focuses on inclusivity, transparency, and accountability)
- 4. UNESCO Recommendation on the Ethics of Artificial Intelligence (Framework for ethical Al development & governance, human rights)
- 5. Google AI Principles (fairness, accountability, privacy, and safety in AI)
- 6. Microsoft AI Principles (fairness, reliability, safety, privacy, inclusiveness, transparency, and accountability)
- 7. European Commission: https://digital-strategy.ec.europa.eu/en/library/ethics-quidelines-trustworthy-ai

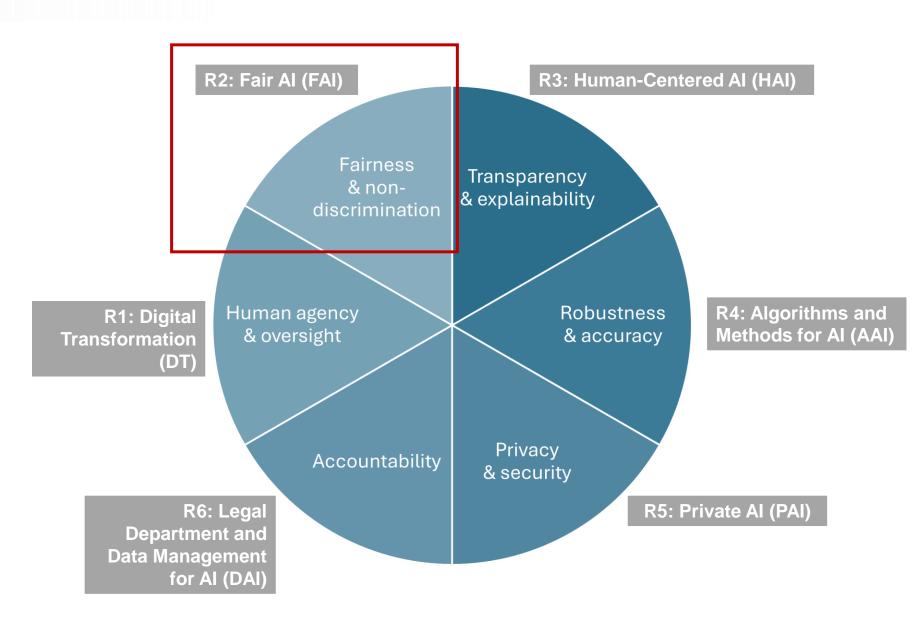




Trustworthy AI

Viele ähnliche Definitionan, zB:

- Kaur, D., Uslu, S., Rittichier, K. J., & Durresi, A. (2022). Trustworthy artificial intelligence: a review. ACM computing surveys (CSUR)
- Li, B., Qi, P., Liu, B., Di, S., Liu, J., Pei, J., ... & Zhou, B. (2023). Trustworthy ai: From principles to practices. ACM Computing Surveys, 55(9), IEEE Global Initiative on Ethics of Autonomous and Intelligent Systems
- 3. OECD AI Principles (Focuses on inclusivity, transparency, and accountability)
- 4. UNESCO Recommendation on the Ethics of Artificial Intelligence (Framework for ethical Al development & governance, human rights)
- 5. Google AI Principles (fairness, accountability, privacy, and safety in AI)
- 6. Microsoft AI Principles (fairness, reliability, safety, privacy, inclusiveness, transparency, and accountability)
- 7. European Commission: https://digital-strategy.ec.europa.eu/en/library/ethics-quidelines-trustworthy-ai



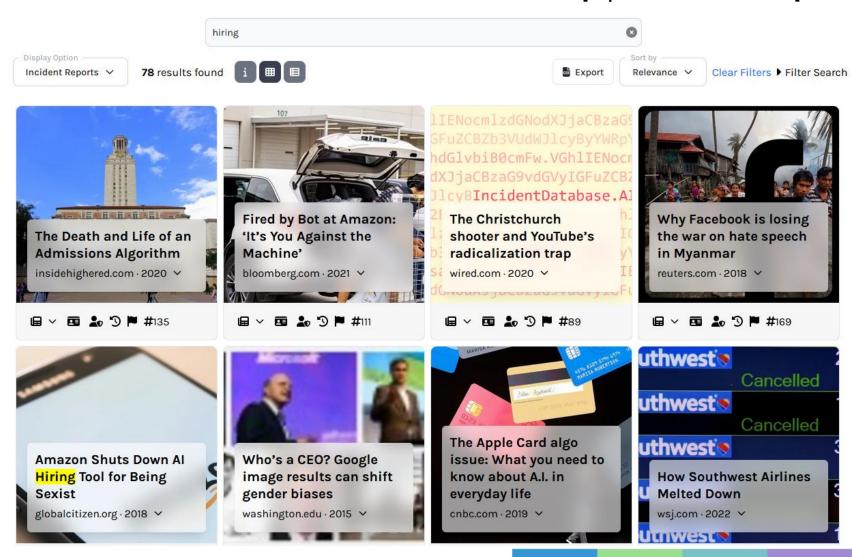




Negative Auswirkungen durch KI

[https://incidentdatabase.ai/]

- Al Incidents Datenbank
 - > 2000 Vorfälle
 - ~ 80 für Arbeitsmarkt

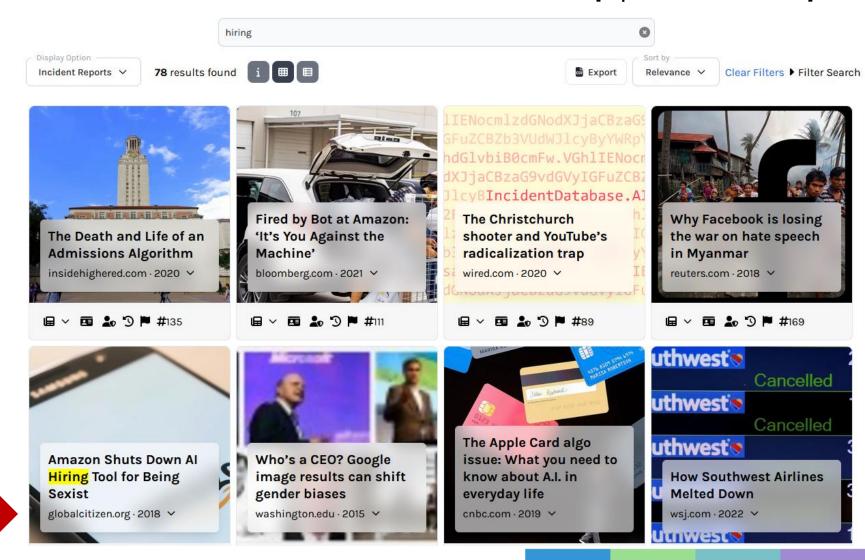




Negative Auswirkungen durch KI

[https://incidentdatabase.ai/]

- Al Incidents Datenbank
 - > 2000 Vorfälle
 - ~ 80 für Arbeitsmarkt



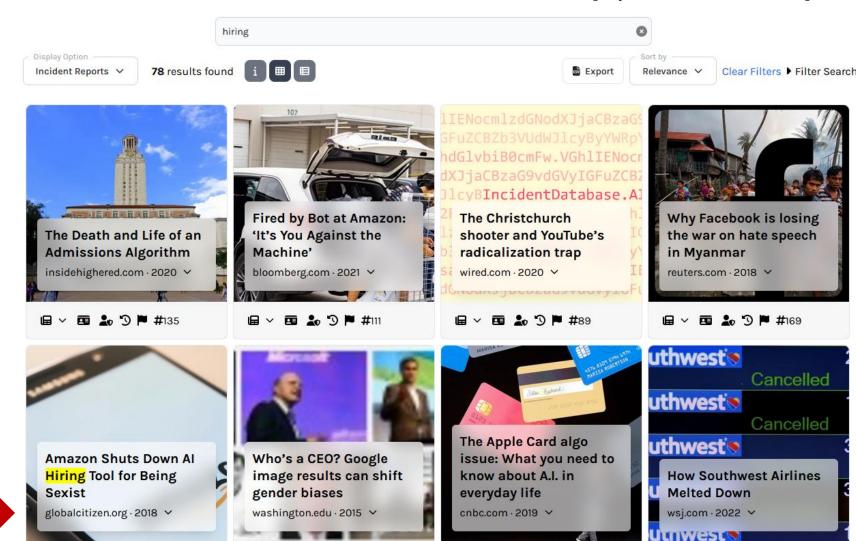


Negative Auswirkungen durch KI

[https://incidentdatabase.ai/]

- Al Incidents Datenbank
 - > 2000 Vorfälle
 - ~ 80 für Arbeitsmarkt

- Wieso?
 - Biases in Daten
 - Unklare Fairness
 Definitionen
 - Arbeitsmarkt ist Hochrisikoanwendung laut EU AI Act





Beispiele für KI Anwendungen am Arbeitsmarkt

- KI-basierte Job Vorschlagsysteme
 - Job-Kandidaten für Jobs vorschlagen (siehe Amazon)
 - Jobs für Job-Interessierte vorschlagen (z.B. LinkedIn)
- KI-basierte Entscheidungsunterstützungssysteme
 - Für öffentliche Arbeitsvermittlungsdienste (z.B. Arbeitsmarktservice in Österreich)
 - Arbeitslose Menschen bei der Jobsuche unterstützen (z.B. durch Schulungen)



Beispiele für KI Anwendungen am Arbeitsmarkt

- KI-basierte Job Vorschlagsysteme
 - Job-Kandidaten f
 ür Jobs vorschlagen (siehe Amazon)
 - Jobs für Job-Interessierte vorschlagen (z.B. LinkedIn)
 - → Ranking-Problem in KI
- KI-basierte Entscheidungsunterstützungssysteme
 - Für öffentliche Arbeitsvermittlungsdienste (z.B. Arbeitsmarktservice in Österreich)
 - Arbeitslose Menschen bei der Jobsuche unterstützen (z.B. durch Schulungen)
 - → Klassifizierungs-Problem in Kl

[Scher, S., Kopeinik, S., Truegler, A., & Kowald, D. (2023). Modelling the Long-Term Fairness Dynamics of Data-Driven Targeted Help on Job Seekers. Nature Scientific Reports]

[Lacic, E., Reiter-Haas, M., Kowald, D., Dareddy, M., Cho, J., & Lex, E. (2020). Using Autoencoders for Session-based Job Recommendations. User Modeling and User-Adapted Interaction]



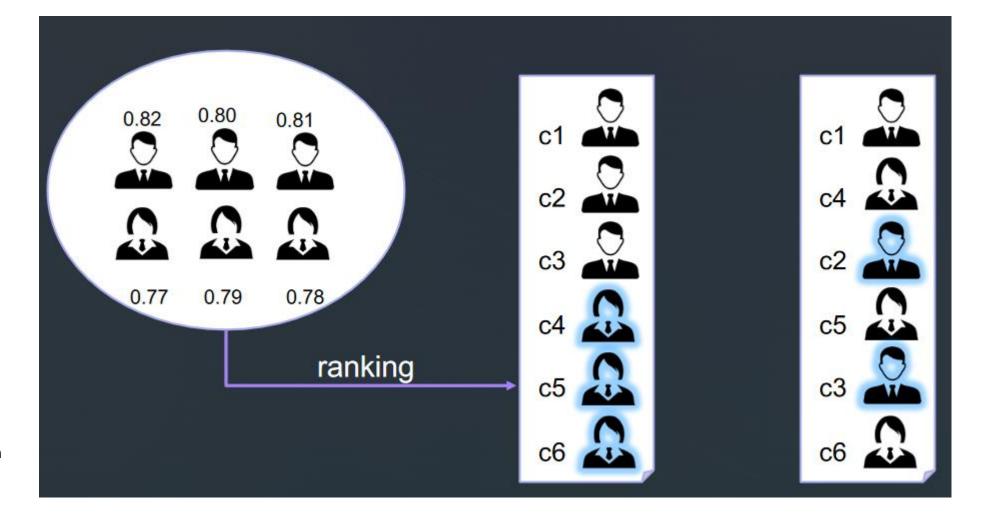
KI-basierte Job Vorschlagsysteme

0.82 0.80 0.81 0.77 0.79 0.78 ranking

[Gao, R., & Shah, C. (2020). Counteracting bias and increasing fairness in search and recommender systems. In Proceedings of the 14th ACM RecSys Conference]



KI-basierte Job Vorschlagsysteme



[Gao, R., & Shah, C. (2020). Counteracting bias and increasing fairness in search and recommender systems. In Proceedings of the 14th ACM RecSys Conference]



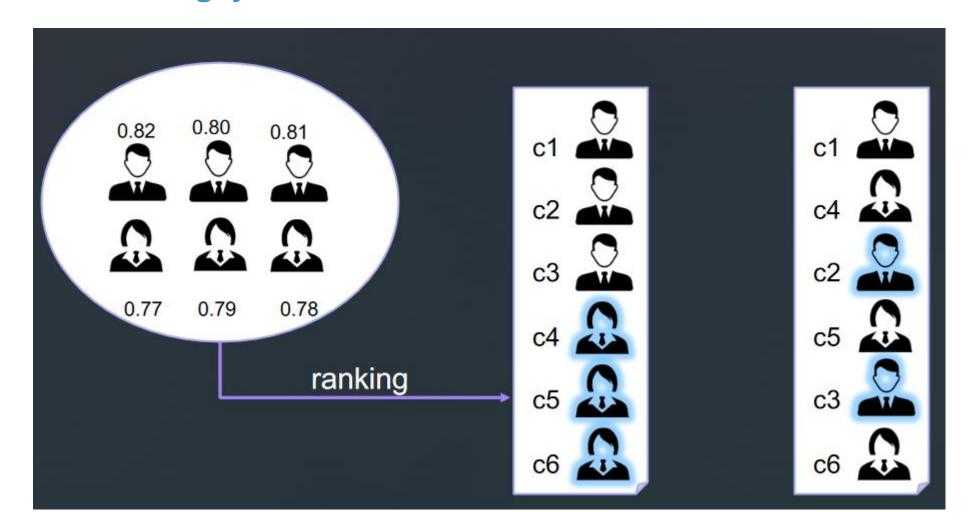
KI-basierte Job Vorschlagsysteme

Gruppen- Fairness

versus

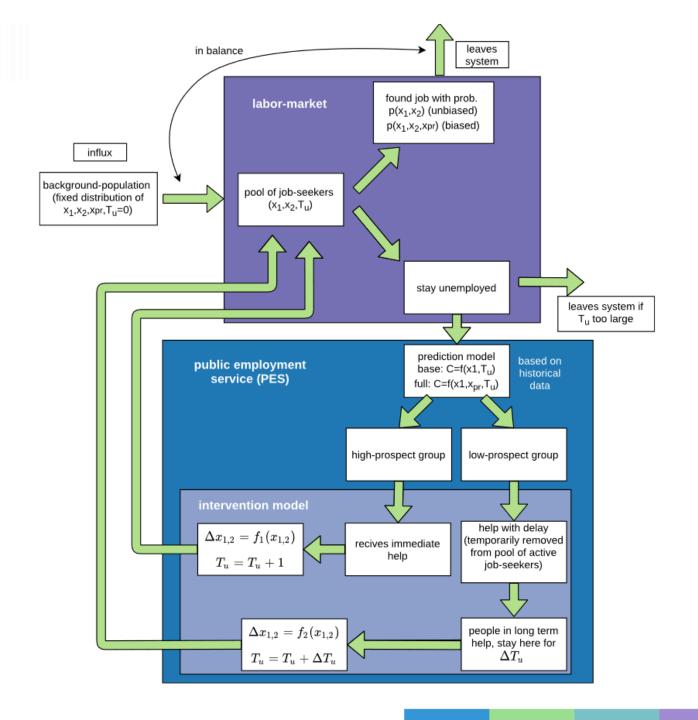
Individuelle Fairness

[Gao, R., & Shah, C. (2020). Counteracting bias and increasing fairness in search and recommender systems. In Proceedings of the 14th ACM RecSys Conference]



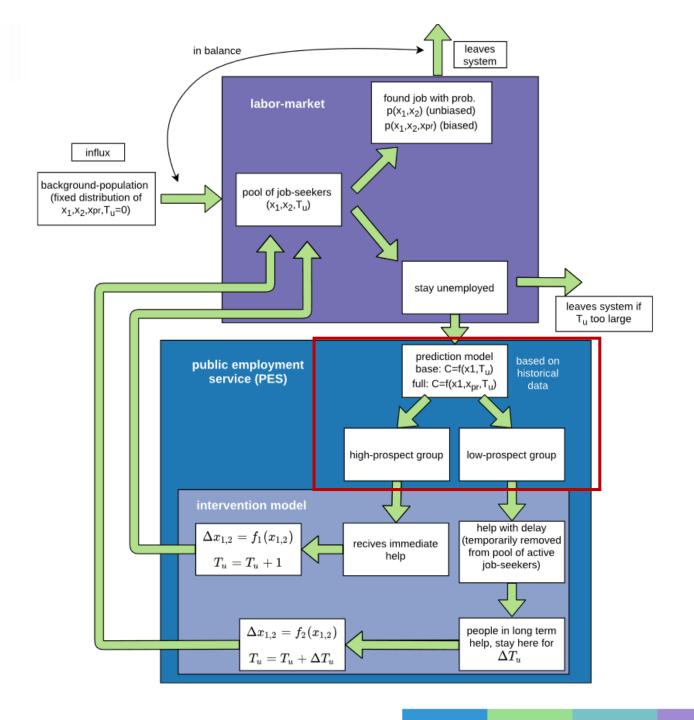


[Scher, S., Kopeinik, S., Truegler, A., & Kowald, D. (2023). Modelling the Long-Term Fairness Dynamics of Data-Driven Targeted Help on Job Seekers. Nature Scientific Reports]





[Scher, S., Kopeinik, S., Truegler, A., & Kowald, D. (2023). Modelling the Long-Term Fairness
Dynamics of Data-Driven
Targeted Help on Job Seekers.
Nature Scientific Reports]

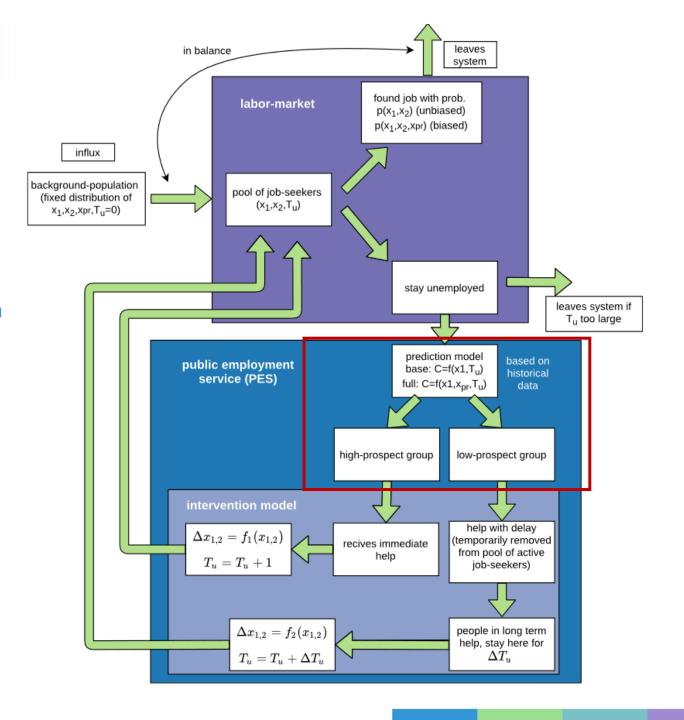




KI Modell ist
fair hinsichtlich
Gruppen →
Falsche
Klassifizierung
von manchen
Individuen

... und umgekehrt

[Scher, S., Kopeinik, S., Truegler, A., & Kowald, D. (2023). Modelling the Long-Term Fairness Dynamics of Data-Driven Targeted Help on Job Seekers. Nature Scientific Reports]





Gruppen- Fairness

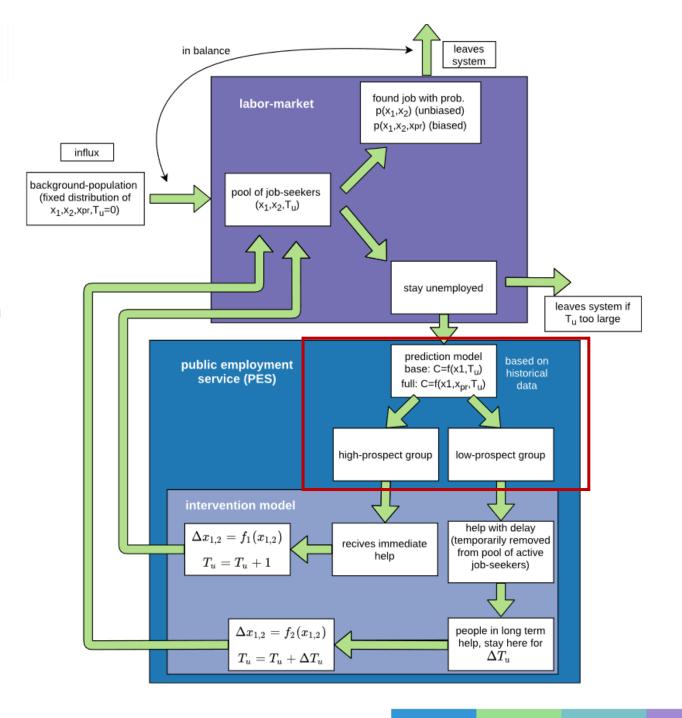
versus

Individuelle Fairness

[Scher, S., Kopeinik, S., Truegler, A., & Kowald, D. (2023). Modelling the Long-Term Fairness
Dynamics of Data-Driven
Targeted Help on Job Seekers.
Nature Scientific Reports]

KI Modell ist
fair hinsichtlich
Gruppen →
Falsche
Klassifizierung
von manchen
Individuen

... und umgekehrt





Zusammenfassung

- Chancen von KI am Arbeitsmarkt
 - Minimierung von menschlichen Biases
 - Skalierung



Zusammenfassung

- Chancen von KI am Arbeitsmarkt
 - Minimierung von menschlichen Biases
 - Skalierung
- Risiken von KI am Arbeitsmarkt
 - KI Modelle trainieren auf historischen Daten, die auch Biases widerspiegeln
 - KI Modelle können Ungleichheiten replizieren, manchmal sogar verstärken



Zusammenfassung

- Chancen von KI am Arbeitsmarkt
 - Minimierung von menschlichen Biases
 - Skalierung
- Risiken von Kl am Arbeitsmarkt
 - KI Modelle trainieren auf historischen Daten, die auch Biases widerspiegeln
 - KI Modelle können Ungleichheiten replizieren, manchmal sogar verstärken
- Wir brauchen mehr Forschung
 - Gruppen Fairness versus Individuelle Fairness
 - Ganzheitliche Betrachtung von vertrauenswürdiger KI → Regulierung / Zertifizierung von KI



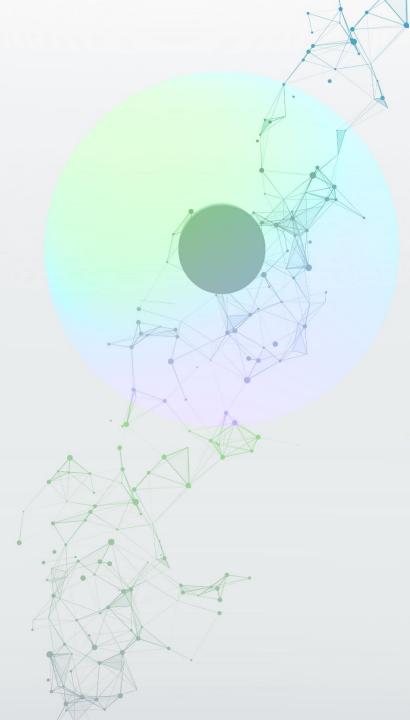
Vielen Dank!

FRAGEN / KOMMENTARE?



Priv.Doz. Dr.techn. Dipl.Ing. Dominik Kowald dkowald@know-center.at

https://dominikkowald.info/



KNOW CENTER Research GMBH

Sandgasse 34/2, 8010 Graz, Austria Firmenbuchgericht Graz FN 199 685 f UID: ATU 50367703 www.know-center.at