

Een algoritme checken op bias: *Hoe moeilijk kan het zijn?* 

door Willy Tadema, Rijks ICT Gilde



# Even mijzelf introduceren:

- Willy Tadema
- Werkzaam bij het Rijks ICT Gilde
- Consultant op het gebied AI governance, ethiek en compliance
- Lid van de NEN normcommissie Al & Big Data
- Lid van de Joint Technical Committee on AI (JTC21)
- Willy.Tadema@Rijksoverheid.nl





## Agenda:

- Wat is een bias assessment?
- Waarom een bias assessment?
- Wat is bias?
- Hoe test je de training- en testdata op bias?
- Hoe test je de modeluitkomsten op bias?
  - Wat is gelijkheid in een specifieke context?
  - Hoe meet en test je bias? Wanneer is het te veel?
- Hoe ga je om met bias die zich pas manifesteert nádat het Al-systeem in productie is genomen?
- Wat zijn de risico's van het verzamelen van beschermde attributen ten behoeve van bias assessments?
- Lessons learned
- Instrumenten, standaarden en best practises





#### Wat is een bias assessment?

- Een **systematische analyse** van biases in een Al-systeem.
- Het **identificeren** en indien mogelijk **kwantificeren** van bias.
- Het achterhalen van de **oorzaken** van bias.
- Suggesties voor **maatregelen** om bias aan te pakken.

#### Waarom een bias assessment?

- Modelprestaties verbeteren.
- Input voor het bepalen van de impact op ethische waarden en fundamentele rechten.
- Juridische risico's beheersen.





#### Wat is bias?

### Technisch perspectief:

- Systematische fout in de modeluitkomsten
- Negatieve impact op accuraatheid en modelprestaties

### Ethisch perspectief:

- Morele ongelijkheid of vooringenomenheid waarbij bepaalde groepen of individuen systematisch worden bevoordeeld of benadeeld
- Bedreiging voor belangrijke maatschappelijke waarden als rechtvaardigheid, eerlijkheid en gelijkheid

### Juridisch perspectief:

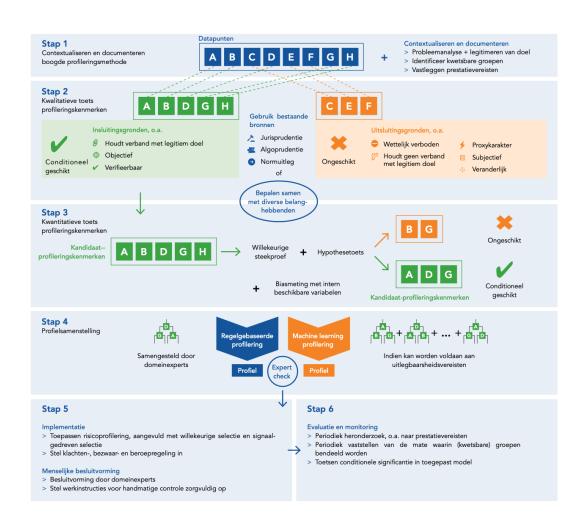
- Vertekening of vooringenomenheid die leidt tot ongelijke behandeling van individuen of groepen in strijd met wet- en regelgeving
- Non-compliance
- Voor een volledige bias assessment heb je alle drie perspectieven nodig!





## Hoe test je de training- en testdata op bias?

- Voorbeelden van typen bias:
  - Steekproefbias
  - Historische en maatschappelijke bias
  - Proxy-variabelen die een sterke relatie hebben met een kwetsbare groep
- Pas de volgende methoden en technieken toe:
  - Exploratory fairness analysis<sup>1</sup>
  - Impact assessment<sup>2</sup>
  - Kwalitatieve en kwantitatieve toets op voorspellende variabelen<sup>3</sup>



<sup>&</sup>lt;sup>1</sup> Bijvoorbeeld de data X-ray van Tobias Baer

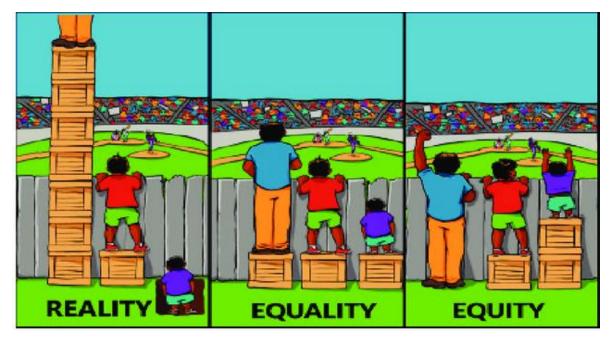
<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> Bijvoorbeeld de *Impact Assessment Mensenrechten en Algoritmen (IAMA)* 

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup> Bijvoorbeeld conform de *publieke standaard profileringsalgoritme* van Algorithm Audit (zie afbeelding)



## Hoe test je de uitkomsten van het model op bias?

- Bepaal de definitie van gelijkheid of 'fairness',
  bijvoorbeeld kansengelijkheid ('equality of opportunity') versus uitkomstengelijkheid ('equality of outcome')
- Er zijn veel verschillende definities van gelijkheid. Welke definitie de juiste is in een specifieke context, is niet alleen een ethische, maar ook een **politieke vraag**.<sup>1</sup>
- Kies een fairness metriek die past bij de definitie van gelijkheid. 2
- Bepaal voor welke (combinaties van) **kwetsbare groepen** je wilt testen.
- Bepaal drempelwaarden.
- De juiste fairness metriek en drempelwaarden,
  worden niet voorgeschreven door wet- en regelgeving.<sup>3</sup>



<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Zie The political philosophy of AI van Mark Coeckelbergh

<sup>&</sup>lt;sup>2</sup> Zie bijvoorbeeld de publicaties van Arvind Narayanan over fairness

<sup>&</sup>lt;sup>3</sup> Zie Why Fairness Cannot Be Automated van Sandra Wachter e.a.



#### Voorbeeld: de COMPAS-casus

- een model uit de VS om het risico op recidive te voorspellen
- ProPublica analyseerde de foutpercentages en concludeerde dat het model discrimineerde:
  Zwarte verdachten werden vaker onterecht als 'hoog risico' bestempeld, en witte verdachten vaker onterecht als laag risico. <sup>1</sup>
- Northpointe de ontwikkelaar van COMPAS hanteerde een andere definitie van fairness en gebruikte andere fairness metrics om te beargumenteren dat het model juist \*niet\* discrimineerde.





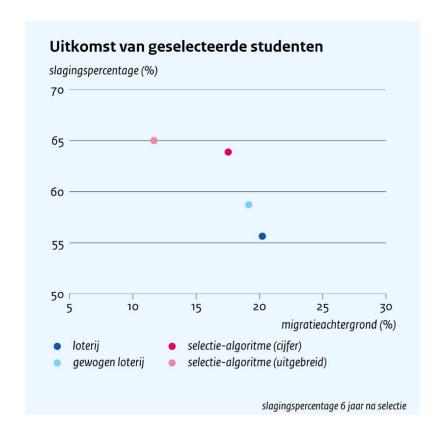






### Voorbeeld: selectie van geneeskundestudenten

- Bron: de publicatie Rechtvaardige Algoritmes van het Centraal Planbureau
- Vergelijken van verschillende selectiemethoden langs twee assen: efficiëntie en representativiteit.
- Metrieken:
  - efficiëntie → slagingspercentage 6 jaar na selectie representativiteit → percentage met migratieachtergrond





Sommige bias ontstaat pas <u>nadat</u> het Al-systeem in gebruik is genomen door, bijvoorbeeld door:

- de interactie tussen gebruikers en het AI-systeem, bijvoorbeeld automation bias,
- reinforcement bias doordat het systeem opnieuw getraind wordt op basis van feedback uit zijn omgeving,
- wijzigingen in de context waarin het Al-systeem wordt toegepast (data drift of concept drift).



### Welke maatregelen?

- Continu monitoren
- Periodiek (her)evalueren
- Random controlegroep
- Incidentenregister



Mogen en willen we wel gevoelige gegevens verzamelen voor het uitvoeren van een bias assessment?

- De meeste organisaties beschikken niet over dit soort gegevens.
- Variabelen als ras, gender en etniciteit zijn **sociale constructen**.
- Risico op datalekken en function creep.
- Spanning tussen het non-discriminatierecht en het gegevensbeschermingsrecht¹:
   Hoe interpreteren we de AVG en Al Act juist?

Private

<sup>&</sup>lt;sup>1</sup>Zie het blog van Marvin van Bekkum en Frederik Zuiderveen Borgesius in iBestuur





- Kies voor een interdisciplinaire aanpak.
- Zorg voor een duidelijk doel en gemeenschappelijke taal.
- Laat de keuze voor de definitie van gelijkheid, fairness metrieken en drempelwaarden niet over aan het technische team.
- Volg een risicogebaseerde aanpak.
- Blijf **monitoren** op bias na ingebruikname van het Al-systeem.
- Implementeer waar mogelijk **standaarden** en **best practises**.
- Documenteer aannames, keuzes, beperkingen, enzovoorts,
  zodat je het later kunt uitleggen en verantwoording af kunt afleggen.

Links naar meer verdiepende informatie:

- Handreiking non-discriminatie by design en de e-learning Non-discriminatie in algoritmes en data
- Impact Assessment Mensenrechten en Algoritmes van de Utrecht Data School in opdracht van het ministerie van Binnenlandse Zaken
- Algoprudentie database, bias detectie tool en publieke standaard profileringsalgoritme van Algorithm Audit
- Understand, Manage and Prevent Algorithmic Bias: A Guide for Business Users and Data Scientists van Tobias Baer
- <u>Fairness and machine learning</u> van Solon Barocas, Moritz Hardt en Arvind Narayanan
- <u>21 fairness definitions and their politics</u> van Arvind Narayanan
- The political philosophy of AI van Mark Coeckelbergh
- Why Fairness Cannot Be Automated: Bridging the Gap Between EU Non-Discrimination Law and AI van Sandra Wachter e.a.
- Machine Bias. There's software used across the country to predict future criminals. And it's biased agains blacks, van ProPublica.
- Rechtvaardige algoritmes van het Centraal Planbureau
- Gevoelige gegevens verwerken om discriminatie door AI tegen te gaan? van Marvin van Bekkum en Frederik Zuiderveen Borgesius
- Algoritmekader
- ISO/IEC TS 12791, Artificial intelligence Treatment of unwanted bias in classification and regression machine learning tasks, binnenkort voor Rijksoverheden waarschijnlijk gratis te downloaden via <u>NEN Connect</u>.
  - De komende jaar worden er meer Europese en ISO/IEC standaarden over bias gepubliceerd.



### Bedankt voor je aandacht!

- Meer weten of eens sparren? Kom zo langs bij onze stand in het Advanced Technology Lab.
- Je kunt ook contact opnemen via Willy.Tadema@Rijksoverheid.nl of LinkedIn https://www.linkedin.com/in/willytadema
- Meer informatie over het Rijks ICT Gilde vind je op onze website: www.rijksorganisatieodi.nl/rijks-ict-gilde
- De slides van mijn presentatie zijn te downloaden met behulp van de QR code.

