



Responsible Data Science Bias Simulations Studie

Agenda

- 1.Das Team: BIASpects
- 2. Projektidee
- 3. Theorie
- 4. Das Szenario
- 5. Unsere Hypothesen
- 6.Das Experiment
- 7. Die Ergebnisse
- 8. Reduzierung des Bias
- 9. Zusammenfassung
- 10.Ausblick

1. Das Team: BIASpects

➤ B.Sc. Gesa Götte

Statistik Master (4.Semester)

➤ **B.Eng. Marcel Öfele**Digital Engineering (4.Semester)

➤ B.Eng. Viviane Lisa Wolters

Digital Engineering (4.Semester)

2. Projektidee

Agenda

- 1. Das Team: BIASpects
- 2. Projektidee

3.Theorie

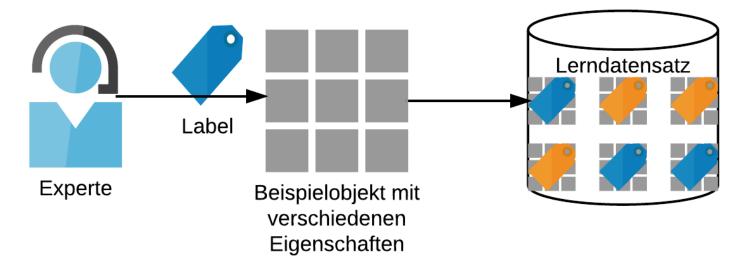
- 4. Das Szenario
- 5. Unsere Hypothesen
- 6. Das Experiment
- 7. Die Ergebnisse
- 8. Reduzierung des Bias
- 9. Zusammenfassung
- 10.Ausblick





3.1 Arbeitsweise eines Machine Learning Classifier

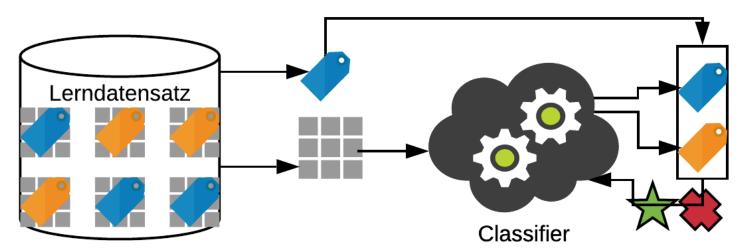
Erstellung Lerndatensatz





3.1 Arbeitsweise eines Machine Learning Classifier

Lernphase des Classifiers

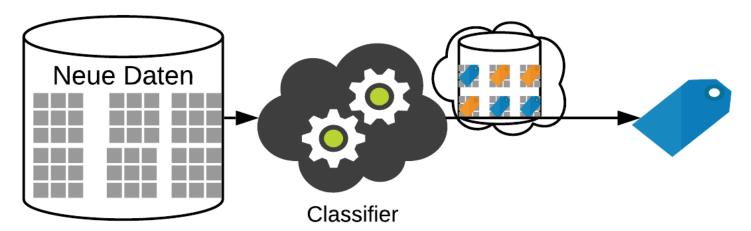






3.1 Arbeitsweise eines Machine Learning Classifier

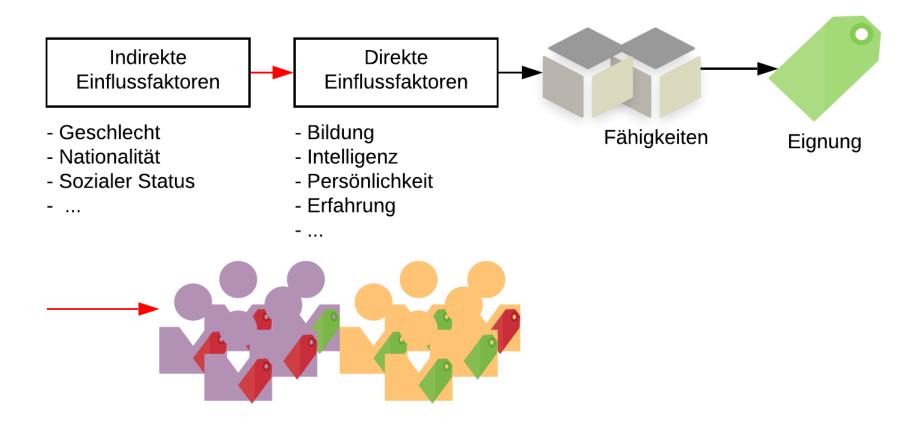
Anwendung des Classifiers





3.2 Definition und Entstehung des Bias

Bias = Verzerrung der Wirklichkeit

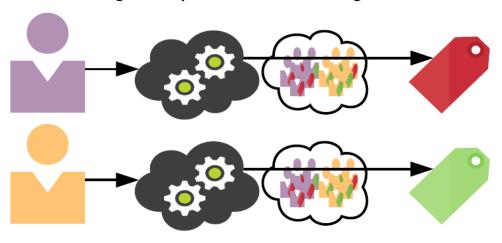


3.2 Definition und Entstehung des Bias

Bias im Datensatz wird gelernt



Auswirkung auf spätere Beurteilungen



Agenda

- 1. Das Team: BIASpects
- 2. Projektidee
- 3. Theorie

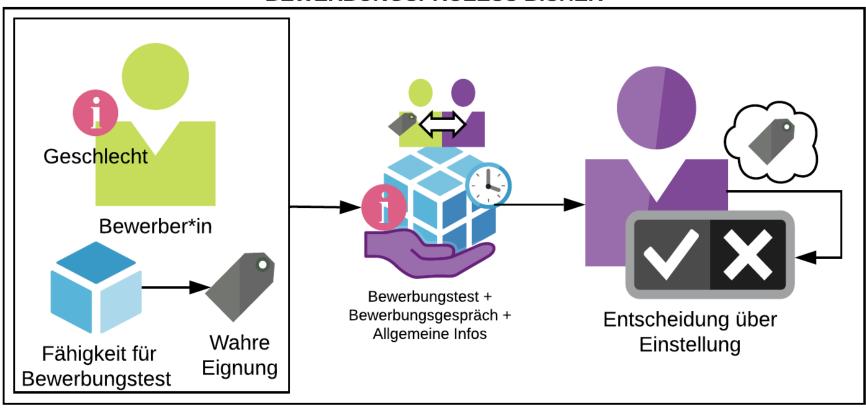
4. Das Szenario

- 5. Unsere Hypothesen
- 6. Das Experiment
- 7. Die Ergebnisse
- 8. Reduzierung des Bias
- 9. Zusammenfassung
- 10.Ausblick



4. Das Szenario

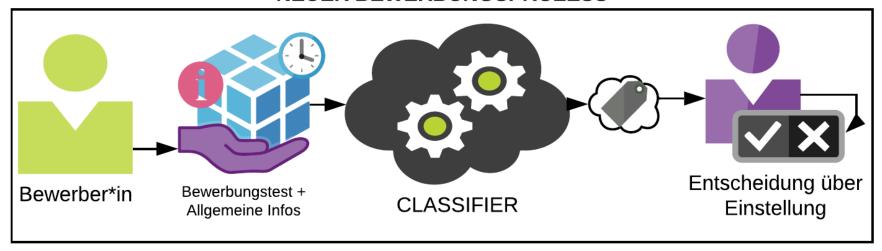
BEWERBUNGSPROZESS BISHER





4. Das Szenario

NEUER BEWERBUNGSPROZESS



Agenda

- 1.Das Team: BIASpects
- 2. Projektidee
- 3. Theorie
- 4. Das Szenario

5.Unsere Hypothesen

- 6.Das Experiment
- 7. Die Ergebnisse
- 8. Reduzierung des Bias
- 9. Zusammenfassung
- 10.Ausblick

5.1 Hypothese 1

Kein Bias, wenn

➤ Anteil geeigneter Frauen = Anteil geeigneter Männer (Anzahl der Frauen bzw. Männer <u>nicht relevant)</u>



5.2 Hypothese 2

Kein Bias, wenn

➤ Anzahl Frauen = Anzahl Männer (Anteil geeigneter Frauen bzw. Männer <u>nicht relevant</u>)

5.3 Hypothese 3

Bias, wenn

- ➤ Anzahl Frauen ≠ Anzahl Männer
- ➤ Anteil geeigneter Frauen ≠ Anteil geeigneter Männer

5.3.1 Hypothese 3.1

> Je größer die Überrepräsentation, desto größer der Bias



5.3.2 Hypothese 3.2

> Je größer der Unterschied zwischen den Anteilen der geeigneten Männer und Frauen, desto größer der Bias.

Agenda

- 1.Das Team: BIASpects
- 2. Projektidee
- 3. Theorie
- 4. Das Szenario
- 5. Unsere Hypothesen

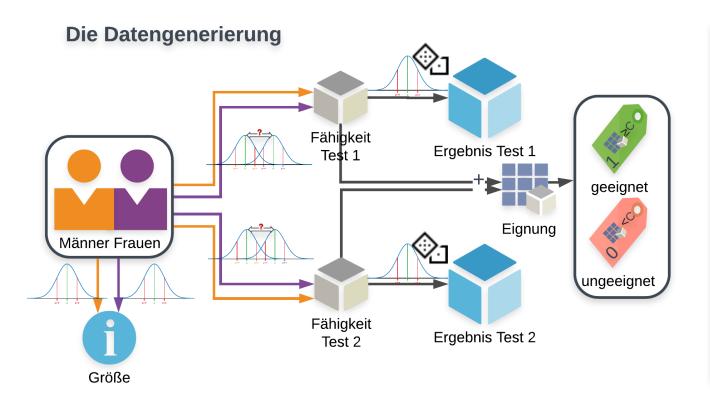
6.Das Experiment

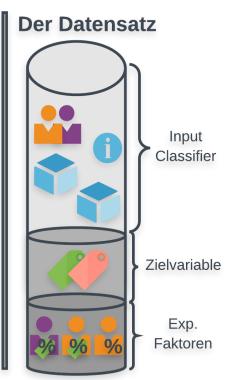
- 7. Die Ergebnisse
- 8. Reduzierung des Bias
- 9. Zusammenfassung
- 10.Ausblick



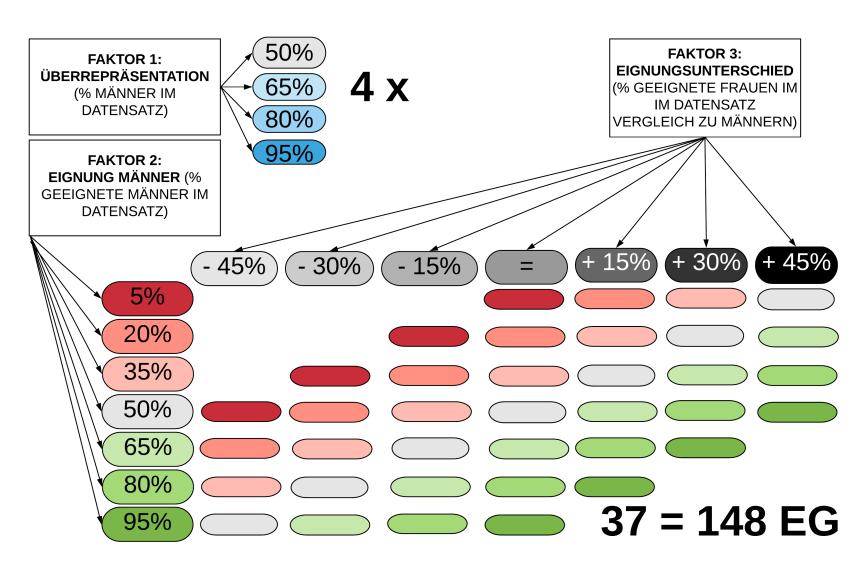


6.1 Datensatz





6.2 Aufbau/Ablauf



Agenda

- 1.Das Team: BIASpects
- 2. Projektidee
- 3. Theorie
- 4. Das Szenario
- 5. Unsere Hypothesen
- 6. Das Experiment

7. Die Ergebnisse

- 8. Reduzierung des Bias
- 9. Zusammenfassung
- 10.Ausblick



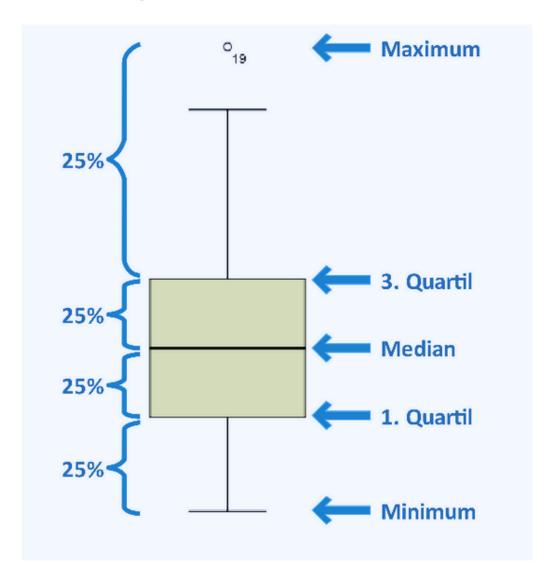


7.1 Unterschied zwischen den Classifiers





7.2 Exkurs: Boxplots

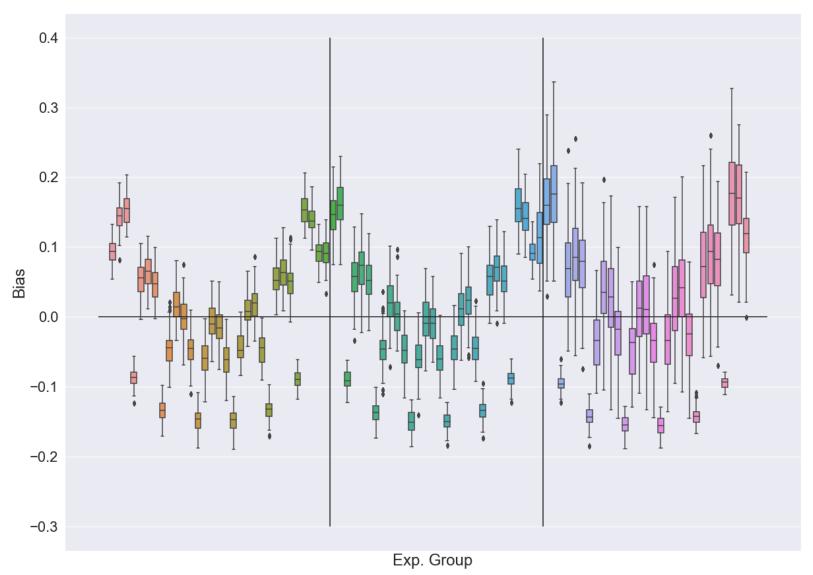


7.3 Hypothese 1



7.4 Hypothese 2

7.5 Hypothese 3





7.5.1 Hypothese 3.1

7.5.2 Hypothese 3.2

Agenda

- 1.Das Team: BIASpects
- 2. Projektidee
- 3. Theorie
- 4. Das Szenario
- 5. Unsere Hypothesen
- 6. Das Experiment
- 7. Die Ergebnisse

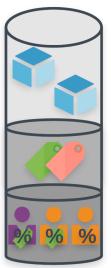
8. Reduzierung des Bias

- 9. Zusammenfassung
- 10.Ausblick

8.1 Methoden

Standard A0 Methode A1 ("Ohne Geschlecht"): Entfernen des Geschlechts Input Classifier -Zielvariable Exp. Faktoren

Methode A2 ("Ohne geschlechtsspezifische Informationen"): Entfernen aller Merkmale mit Geschlechtsinformation



Methode B ("50-50-50"):

Lerndatensatz mit 50% Männern, 50% geeigneten Männern und 50% geeigneten Frauen (Testdatensatz wie gehabt)



8.1 Methode 1

8.1 Methode 2

9. Zusammenfassung

10. Ausblick



Vielen Dank für Ihre Aufmerksamkeit!

www.ovgu.de