Coding Challenge - Data Scientist

HUK COBURG



Bilddaten

Hood: 0.36 Backdoor Left: 0.00



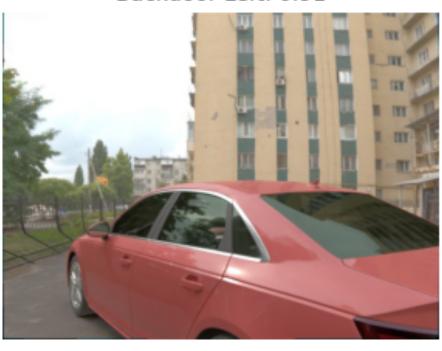
Hood: 0.00 Backdoor Left: 0.00



Hood: 0.00 Backdoor Left: 0.90



Hood: 0.00 Backdoor Left: 0.91



Hood: 0.00 Backdoor Left: 0.00



Hood: 0.90 Backdoor Left: 0.10



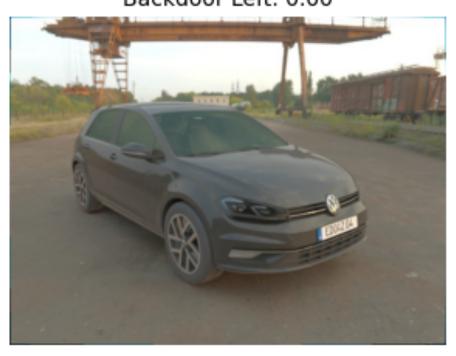
Hood: 0.00 Backdoor Left: 0.00



Hood: 0.00 Backdoor Left: 0.72



Hood: 0.91 Backdoor Left: 0.00



Hood: 0.00 Backdoor Left: 0.00



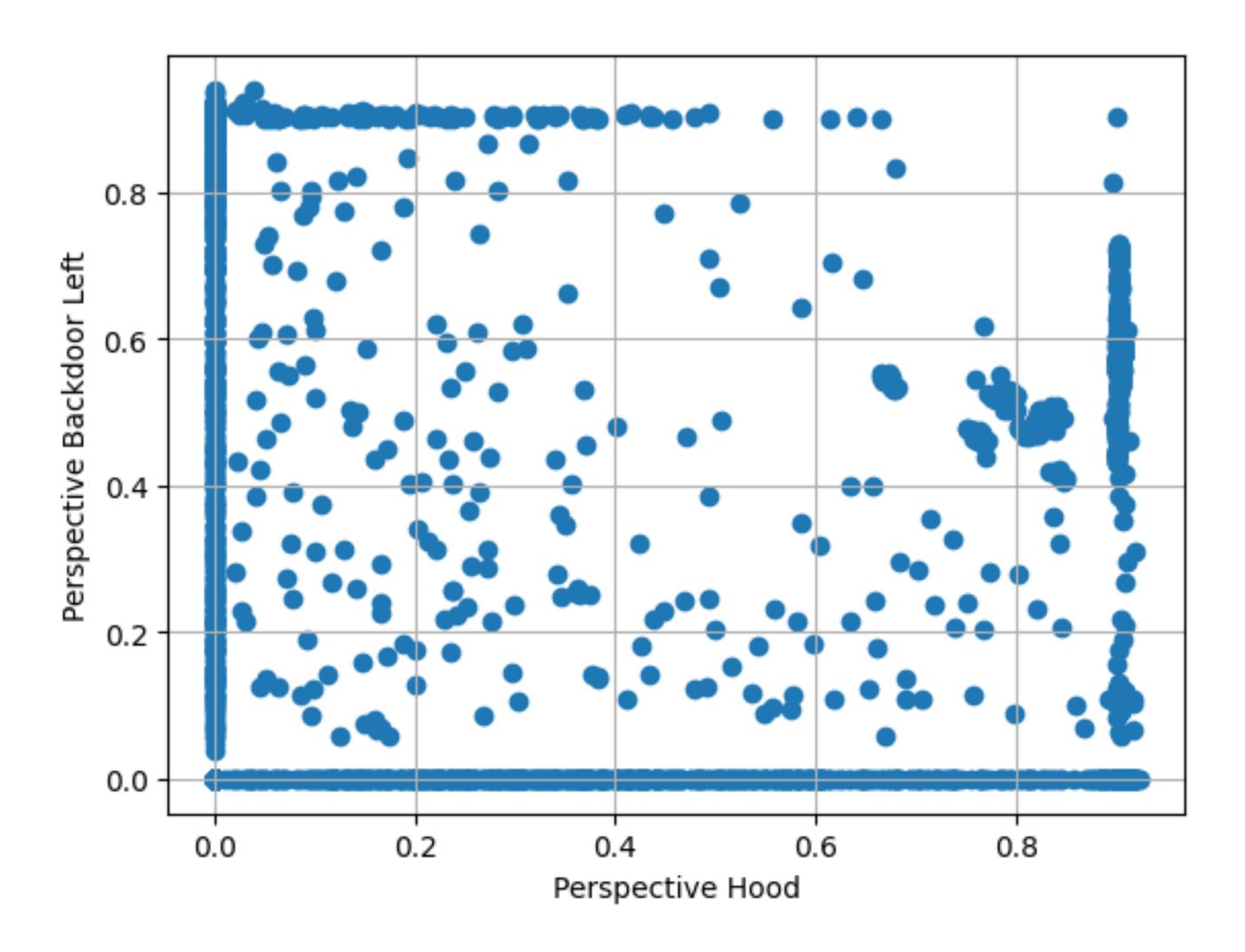


Scores - Descriptive Statistiken

	Mean	Median	Standard Deviation	Minimum	Maximum	Korrelation
Perspective Hood	0.3030	0.0	0.3825	0.0	0.9224	0.0100
Perspective Backdoor Left	0.3134	0.0	0.3723	0.0	0.9400	-0.2120

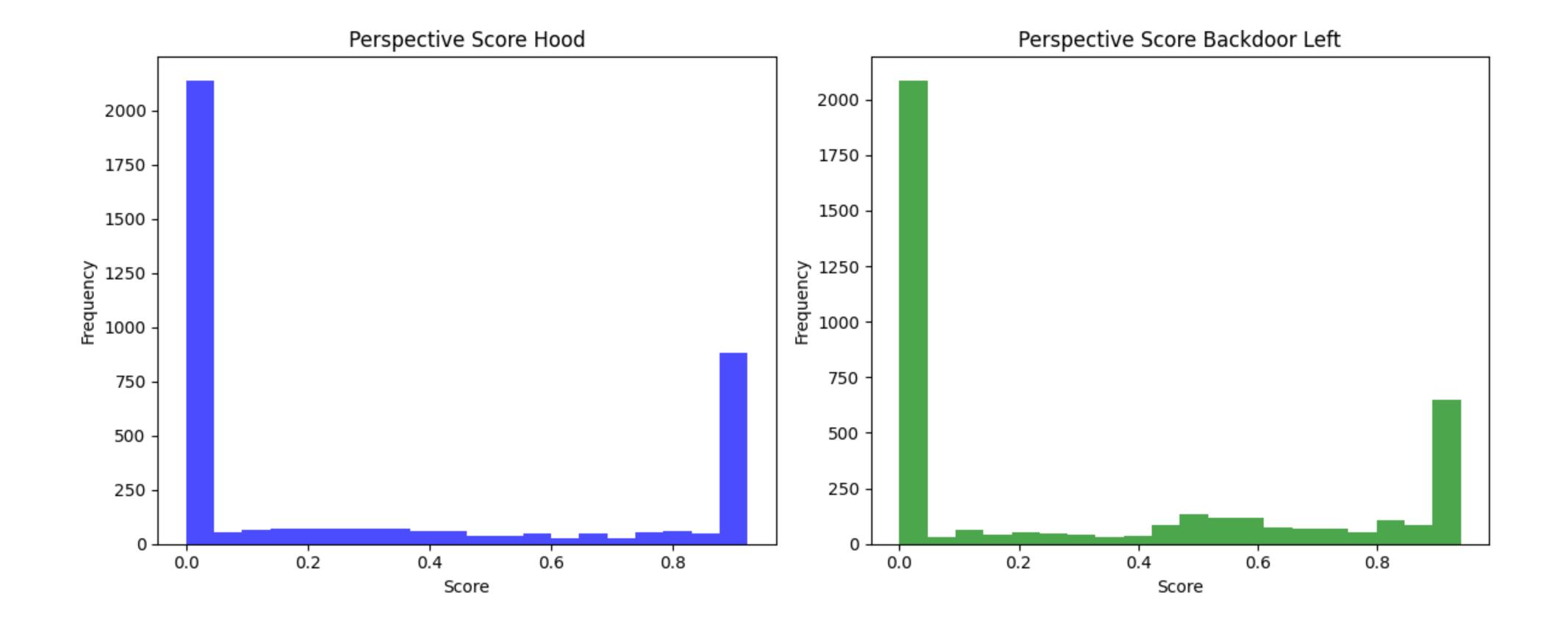


Scores





Klassen Imbalance





Maßnahmen

- Mehr Daten sammeln
 - → Eventuell teuer
- Entfernen von Datenpunkten der Mehrheit
 - → Datensatz wird kleiner
- Vortrainierte Modelle benutzen



Maßnahmen

- Kontinuierliche Daten diskretisieren (Binning)
 - → Informationsverlust
- Trainings-Techniken: Loss functions, Under-/Oversampling
- Data Augmentation: Bilddaten drehen, spiegeln



Scores - Diskretisiert

	Weder Motorhaube noch Hintertür	Motorhaube	Linke Hintertür	Motorhaube und Hintertür
Anzahl an Datenpunkten	1692	1067	920	321

^{*} Binning mit Threshold: > 0.5



Scores - Diskretisiert

	Motorhaube	Keine Motorhaube
Anzahl an Datenpunkten	2759	1241

	Linke Hintertür	Keine linke Hintertür
Anzahl an Datenpunkten	2612	1388

Ist es sinnvoll, zwei unabhängige Modelle zu trainieren?



^{*} Binning mit Threshold: > 0.5

Jupyter Notebook



Problem Formulierung

- Regression
- Multi-label Klassifikation
- Binäre Klassifikation



Modell Architektur

- Vortrainiert → Transferlernen
- Convolutional Neural Network: ResNet, VGG16, YOLO...
- Vision Transformer
- Segment-Anything?
- Abwägen von Kosten und Nutzen der Modellkomplexität



Jupyter Notebook



Metriken

Regression

Mean Squared Error → Vorhersage von kontinuierlichen Scores

Klassifikation

- Binary Cross Entropy → Vorhersage von binären Labeln (mit Wahrscheinlichkeiten)
 - Confusion Matrix, Precision, Recall, F1 Score, AUC
- Cross Entropy



Wie Weiter Optimieren?

- Mehr Daten
- Hyperparameter-Suche (Modell Größe, Learning Rate...)
- Regularisierung
 - L1, L2
 - Dropout
 - Normalization...
- Introspection und Feature Visualisierung



Weitere Anwendungsfälle

- Fahrzeugtyp Bestimmung: Hersteller, Modell, Baujahr
- Einschätzung der Schadenshöhe
- Betrugserkennung



Vielen Dank für eure Aufmerksamkeit

