





















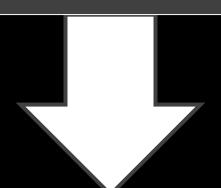
Der Algorithmus als Betrachter

Computergestützte Erschließung der Plakatsammlung des Kunstmuseums Bayreuth

Ausgangslage

Dieses Plakat fasst in einer kurzen Übersicht die Ergebnisse der titelgebenden Masterarbeit zusammen.

Forschungsgegenstand ist die Plakatsammlung des Kunstmuseums Bayreuth. In ihrer digitalen Form umfasst sie 17.540 Bild-Dateien. Darüber hinaus sind keine weiteren Informationen gegeben.



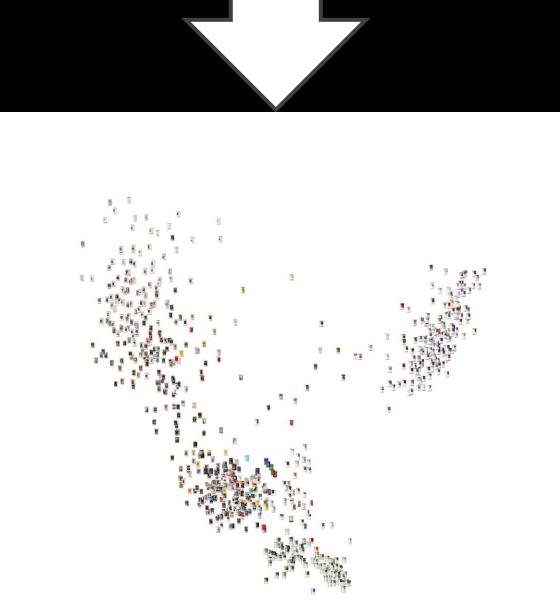
Zielsetzung

Der Erkenntnisgewinn aus einer großen Datenmenge wie dieser ist dann möglich, wenn sich die Menge in Sinnvolle Untergruppen einsortieren lässt.

Bei Plakaten kann dies auf einer visuellen und einer inhaltlichen Ebene geschehen.

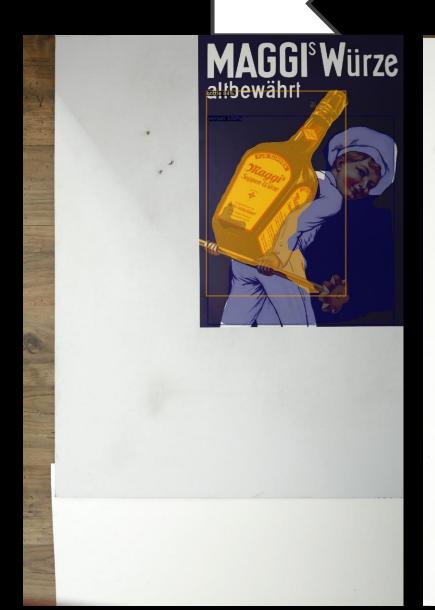
Visualisierung

Mit Hilfe der Methode der *Feature Extraction* ist es möglich einem neuronalen Netz die Daten zu entnehmen, auf denen es seine Klassifizierung vornehmen wird. Diese Daten lassen sich in zweidimensionale Koordinaten umwandeln, wodurch es möglich ist, die dem Netzwerk gezeigten Bilddateien auf Basis dessen Einschätzung anzuordnen.



Objekterkennung

Auf der inhaltlichen Ebene ist entscheidend, dass automatisch erkannt werden kann, was auf den Plakaten zu sehen ist. Wichtig sind dabei sowohl Bild als auch Schrift. Aus diesen Informationen lassen sich Stichworte generieren. Mit diesen lässt sich gezielt in der Plakatsammlung suchen.

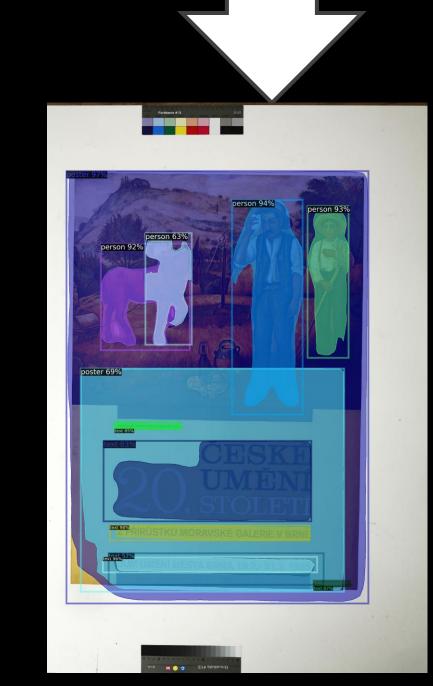


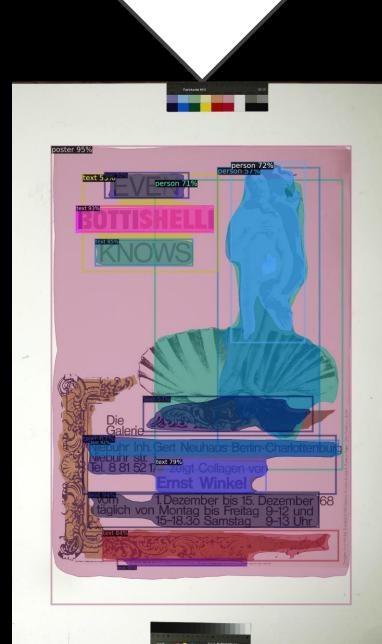


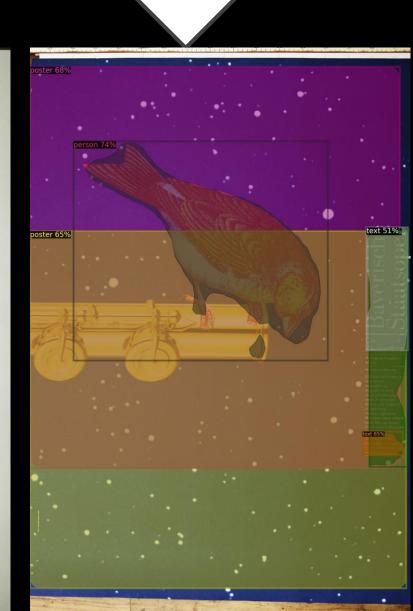


Erster Eindruck

Die Objekterkennung mit Hilfe eines auf allgemeine Objekte trainierten neuronalen Netzes ist vielversprechend, aber nicht ausreichend. So werden Personen oft gut erkannt, bei anderen Objekten liegen häufig falsche Erkennungen vor. Text wird gar nicht erkannt.

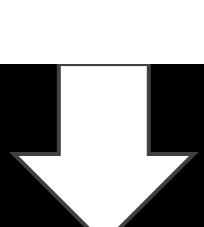






Trainingsergebnisse

Durch ein kurzes Training ist es möglich dem Netzwerk das Erkennen von Text beizubringen. Mit einem diverseren Datensatz oder einer Kombination aus verschiedenen Datensätzen ließe sich die Anzahl der erkennbaren Gegenstände steigern. Ein längeres Training mit mehr Daten würde vermutlich auch zu einer besseren Markierungen der erkannten Objekte führen. Das mittlere Beispiel zeigt gut, dass noch nicht jeder Text erkannt und auch erkannter Text nicht immer genau ausgezeichnet wird.



Fazit

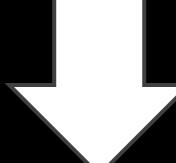
Auch nach einem kurzen Training des Netzwerks auf Plakate aus der Sammlung lässt sich keine eindeutige Veränderung in der Anordnung erkennen. Das Netzwerk klassifiziert weiterhin nach Größe und Position im Bild. Die Geschlossenheit der einzelnen Cluster beginnt sich jedoch aufzulösen, was die Vermutung zulässt, dass mit einem durchdachteren Training und anderen Architekturen des klassifizierenden Netzes bessere Ergebnisse zu erzielen sind.

Ausblick

Die Arbeit konnte zeigen, dass eine Klassifizierung von Plakaten nach visuellen und inhaltlichen Kriterien prinzipiell möglich

Für bessere Ergebnisse bedarf es neuronaler

Netze und Trainingsdaten, die speziell auf die Herausforderungen von Plakaten zugeschnitten sind. Hierfür muss geklärt werden, welche Objektgruppen für Plakate relevant sind und wie diese sinnvoll einzuteilen sind. Auch sollte das Netzwerk nicht nur auf Text im allgemeinen, sondern unterschiedliche Sprachen, Zeichensysteme inhaltliche und Unterschiede (Ortsbezeichnungen, Datum, etc.) trainiert werden. Dies würde eine Weiterverarbeitung von Text erleichtern.



Optical Character Recognition

Der erkannte Text kann mit Hilfe von OCR Software in vom Computer lesbare Sätze umgewandelt und somit weiterverarbeitet

Mit den erkannten Objektgruppen und dem extrahierten Textinhalt lassen sich den Inhalt beschreibende Label für die Plakate erstellen.

Zwischenfazit

Das erste sogenannte Clustern der Plakate zeigt,

dass der Algorithmus bei ihrer Einteilung nicht

auf die Merkmale der Plakate selbst Bezug

nimmt. Viel mehr gruppiert er die Plakate

entsprechend ihrer Größe und Position im

Bildraum.