

Projektarbeit

Nutzerdokumentation ML.NET-Bildklassifzierung

Konsolenanwendung

Alexander Kaufmann Robert Mende

> Nanotechnologie Chemie

27. Juli 2021

Inhaltsverzeichnis 2

Inhaltsverzeichnis

1	Motivation	2
2	Anwendungsfeld der Software	2
3	Benutzung der Software 3.1 Vorbereitungen 3.1.1 Releasebuild 3.1.2 Build von Sourcecode 3.1.3 Vorbereitungen in Visual Studio	3 3 3 3
4	Nutzung der Software 4.1 Benutzeroberfläche	4 4 5 5
5	Abbruchkriterien	5
6	Known Issues	6
7	Umsetzung 7.1 Download der Bilder	6
8	Links	6
Ar	nhang	8

1 Motivation

Machine Learning stellt eine Möglichkeit dar, Computer analog zum menschlichen Lernen anhand von Erfahrungen lernen zu lassen. Dabei umfasst das Machine Learning ein weites Feld möglicher Anwendungsbereiche, wobei die Bildklassifizierung ein solches darstellt. Mit der vorliegenden Software können Bilder mittels eines zuvor in der Software trainierten Modells klassifiziert werden. Zum Einsatz kommt dazu ein von Google erstelltes neuronales Netz "Inception v1" nach dem Vorbild des Dokumentationsbeispieles von ML.Net.

2 Anwendungsfeld der Software

Die Software kann prinzipiell zur Kategorisierung von Bildern der Typen .jpg und .png verwendet werden. Die Verwendung der mit der Software erzeugten Vorhersagemodelle ist jedoch nur mit ungelabelten Bildern sinnvoll, die sich tatsächlich einem der vorher trainierten Labels zuordnen lassen. Dementsprechend führen beispielsweise Bilder von Fahrzeugen bei einem Modell, das zur Klassifizierung verschiedener Blumen trainiert wurde, zu willkürlichen Zuweisungen. Im Gegenzug kann die Software je nach Größe der Trainingsdaten, Unterschiedlichkeit zwischen den trainierten Labels etc. durchaus zuverlässig neue Bilder klassifizieren. Weiterhin kann das Modell vom Nutzer auf neue Kategorien trainiert werden. Dazu kommt das Neurale Netz InceptionV1 von Google zum Einsatz. Die notwendigen Bilder werden aus der freien Datenbank Open Images Dataset V6 heruntergeladen. Auf Basis eines neu trainierten Modells kann die Bildklassifikation wieder aufgerufen werden.

3 Benutzung der Software

3.1 Vorbereitungen

3.1.1 Releasebuild

Runtime

Die Software wurde für .NET 5.0 geschrieben. Zu Ausführung ist die entsprechende Runtime notwendig.

Zusätzliche Dateien

Zum Trainieren neuer Modelle können Bilder aus einem AWS Bucket heruntergeladen werden. Der Datenbankindex ist jedoch zu groß für Github und muss separat von Hand heruntergeladen werden. Datei besitzt eine Größe von ca. 2,5 Gb. Nach dem Herunterladen muss die Datei auf eine Ebene mit der .Index-Datei kopiert werden und in imageIDs.csv umbenannt werden. Die Ordnerstruktur sollte Abb. 1 entsprechen. Das Programm ist nun einsatzbereit.

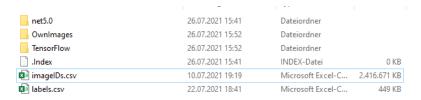


Abb. 1: Ordnerstruktur für den Release-Build

3.1.2 Build von Sourcecode

Die Quellcode ist über Github download verfügbar und kann über die .Net-SDK kompiliert werden. Die zusätzliche .csv-Datei ist analog dem Releasebuild herunterzuladen und auf einer Ebene mit der .Index-Datei zu speichern. Das Programm kann durch das erstellen eines Builds der ConsoleApp gestartet werden. Die Ordnerstruktur sollte Abb. 2 entsprechen. Wenn der Ordner TensorFlow fehlt, muss dieser von Hand erstellt werden und das neuronale Netz von Hand direkt dort eingefügt werden (.pb-Datei). Sollte die vorhandene tensorflow_inception_graph.pb-Datei im Ordner TensorFlow korumpiert sein, befindet sich im zip-Verzeichnis inception5h.bac ein Backup.

NuGet-Packages

Sämtliche benötigten NuGet-Packages werden in der Solution- bzw. Projekt-Datei vermerkt. Die benötigten Pakete müssen im Paketmanager mit nuget restore AP_Kaufmann-Mende.sln wieder hergestellt werden, sollten sie nicht automatisch durch NuGeT heruntergeladen werden. Achtung: es werden ca. 2 Gb des in der .NET-SDK hinterlegten Nutzerverzeichnisses zusätzlich belegt. Hiermit sind die Vorbereitungen abgeschlossen.

3.1.3 Vorbereitungen in Visual Studio

Da zur Erstellung der Software Visual Studio genutzt wurde, wird empfohlen, die Kompilierung des Quellcodes ebenfalls in jener IDE durchzuführen. In Visual Studio wird zunächst

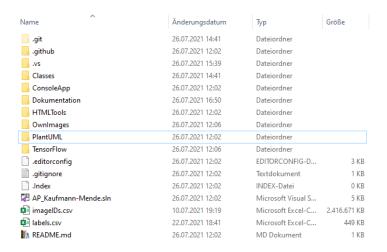


Abb. 2: Ordnerstruktur des Projektes, fertig zum kompilieren

das Repository geklont. Daraufhin wird das geklonte Repository geöffnet und am rechten Bildschirmrand erscheint der Projektmappenexplorer. Durch einen Doppelklick auf AP_Kaufmann-Mende.sln wird die zugehörige Solution geöffnet. Hier ist standardmäßig 'Classes' als Startprojekt festgelegt. Da dies jedoch eine Klassenbibliothek darstellt, ist stattdessen 'ConsoleApp' als Startprojekt festzulegen. Dies geschieht durch Rechtsklick auf das Projekt und anschließenden Klick auf die Fläche Als Startprojekt festlegen. Dies ist in Abb. 3 dargestellt.

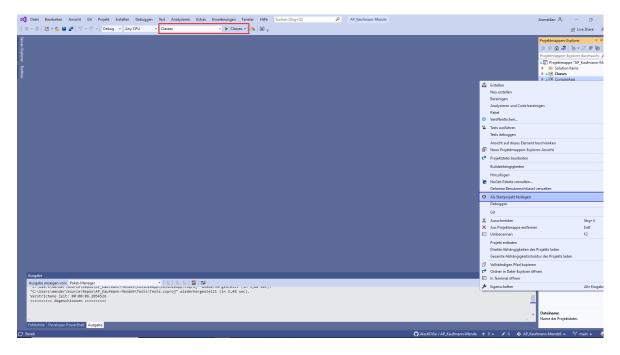


Abb. 3: Festlegen des Startprojektes in Visual Studio

4 Nutzung der Software

4.1 Benutzeroberfläche

Ausgeführt wird eine Konsolenapp in .NET 5, die dem Nutzer nach Start der Software zwei Möglichkeiten bietet:

- Das Training eines Modells, um nachfolgend damit Bilder klassifizieren zu können
- Die Klassifizierung von Bildern, die sich in einem vorgegebenen Ordner befinden

Die Entscheidung ist anhand der Eingabe der Taste 1 beziehungsweise 2 unmittelbar nach dem Start zu treffen.

4.1.1 Auswahl des Trainingsmodus

Der Trainingsmodus dient programmintern zur Erstellung eines Modells, das Bilder im vom Nutzer vorgegebene Kategorien einteilt. Dementsprechend wird der Nutzer nach Eintritt in den Trainingsmodus aufgefordert, einen Suchbegriff vorzugeben. Anhand dieses Begriffes wird in der Datenbank nach Labels gesucht, die den vorgegebenen Begriff enthalten. Diese Labels werden dem Nutzer anschließend zum Training vorgeschlagen.

Der Nutzer wählt anschließend über die Eingabe einer oder mehrerer Zahlen diejenigen Labels, auf die er sein Modell trainieren möchte. An dieser Stelle ist die Interaktion des Nutzers mit dem Trainingsmodus abgeschlossen und das Modell wird trainiert. Die Bilder werden zuvor aus einem Amazon Cloud Storage (AWS Bucket) heruntergeladen. Je nach Umfang der Trainingsbilder kann dieser Vorgang viel Zeit in Anspruch nehmen.

4.2 Auswahl des Klassifizierungsmodus

Im Klassifizierungsmodus können anhand eines zuvor erstellten Modells Bilder aus dem Ordner OwnImages, der sich im gleichen Ordner wie die .Index oder die AP_Kaufmann-Mende.sln-Datei befindet, geladen und klassifiziert werden. Die Bilder sollten dabei im .jpg- oder .png-Format vorliegen.

Wird der Klassifizierungsmodus im Hauptmenü durch Drücken der Taste 1 ausgewählt, so werden alle indizierten, zuvor trainierten Modelle angezeigt. Über Eingabe von deren Index und die Bestätigung mit Enter kann nun ein einzelnes Modell geladen werden. Dieses Modell wird anschließend genutzt, um die im OwnImages-Ordner liegenden Bilder zu klassifizieren.

Die Ausgabe der vorhergesagten Labels erfolgt anhand einer HTML-Datei im Ordner OwnImages. In der HTML-Datei befinden sich die Label, welche Verlinkungen auf die jeweiligen Bilder besitzen.

5 Abbruchkriterien

Im Falle verschiedener Fehler wird das Programm beendet:

Kategorisierung eigener Bilder

• Kein trainiertes Modell vorhanden

6 Known Issues 6

Trainieren eigener Modelle

- csv-Dateien nicht vorhanden oder der Header der csv-Dateien ist falsch
- keine Verbindung zu Amazon-Diensten möglich
- Tensorflow-Inception-Neural-Network nicht vorhanden

Außerdem bricht das Programm ab, wenn nur unzureichende Schreib-/Leserechte vorliegen.

6 Known Issues

Die Download-API von AWS friert teilweise das Programm ein, in dem Falle muss das Programm neugestartet werden. Leider konnten dazu keine weiteren Information gefunden werden.

7 Umsetzung

Die Programmierung erfolgte von Alexander Kaufmann und Robert Mende. Die Grundstruktur des Training des Tensorflow-Abschnittes stammt aus Dokumentationsbeispiel von ML.Net. Die einzelnen Funktionen sind mittels der integrierten XML-Dokumentation von Visual Studio kommentiert.

7.1 Download der Bilder

Die Bilder der verschiedenen Kategorien sind in einem AWS-Bucket gespeichert. Die Indizies aller Bilder mit den verknüpften Labels sind in der csv-Datei imageIDs.csv enthalten. Wenn sich der Nutzer für die entsprechende Kategorie entschieden hat, wird die Datei mit der Funktion findImageIds() in DataCollection für alle Zeilen durchlaufen und die entsprechenden Bilder-IDs mit dem richtigen Label werden in die Queue eines Datasets geschrieben (vgl. Abb. 4). Alle Datasets werden von einer DataCollection verwaltet. Nachdem findImageIds() abgeschlossen hat, wird in jedem Dataset der Reihe nach der Download gestartet. Übergeordnet ist dafür die Funktion DownloadAllDataSets in Datacollection verantwortlich. In jedem Dataset wird die Funktion downloadAll() aufgerufen. Diese erzeugt 5 asynchrone Downloadtasks. Die AWSSDK stellt dafür entsprechende asynchrone Methoden bereit. In der asynchronen Task wird ein AmazonS3Client erzeugt, welcher für die Nutzung der AWS-Dienste notwendig ist. Mit den entsprechenden Informationen des Buckets von Open Images kann ein Transferclient erzeugt werden, welcher die API für Uploads und Downloads zur Verfügung stellt. Über diesen werden die Bilder dequeued.

Zwischen allen Tasks wird eine Counter-Instanz geteilt, um zu ermöglichen, eine begrenzte Anzahl an Bildern herunterzuladen. Diese enthälten einen Counter value der threadsicher um 1 verringert wird. Wird 0 unterschritten, brechen die Tasks ab. Dabei muss auf den vollständigen Download gewartet werden, um sicherzugehen, dass die Bilder existieren.

Die Grundidee des Downloadvorganges entstammt dem Pythonscript von Open Images Dataset.

8 Links

• Dokumentationsbeispiel ML.Net Bildklassifizierung: https://docs.microsoft.com/de-de/dotnet/machine-learning/tutorials/image-classification

8 Links 7

• Open Images Dataset V6 https://storage.googleapis.com/openimages/web/index.html

- Microsoft .Net https://dotnet.microsoft.com/download
- Image-IDs der Open Images Dataset V6-Datenbank https://storage.googleapis.com/openimages/v6/oidv6-train-annotations-human-imagelabels.csv
- neuronales Netz Inceptionv1 https://storage.googleapis.com/download.tensorflow.org/models/inception5h.zip
- Pythonscript Open Images Dataset V6 https://raw.githubusercontent.com/openimages/dataset/master/downloader.py

Anhang 8

Anhang

Screenshots des Trainings

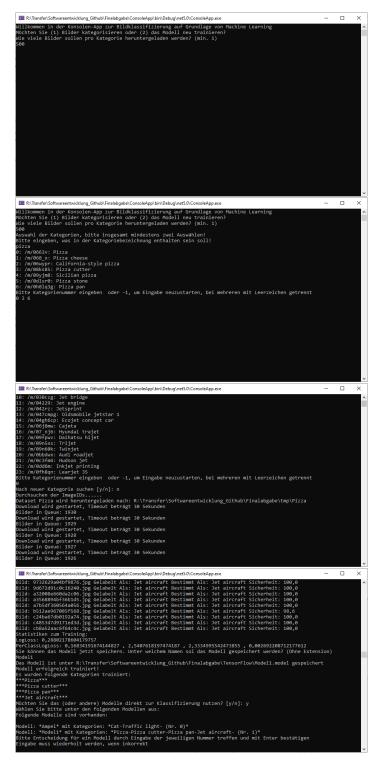


Abb. 4: Screenshots des Programmablaufes des Trainings

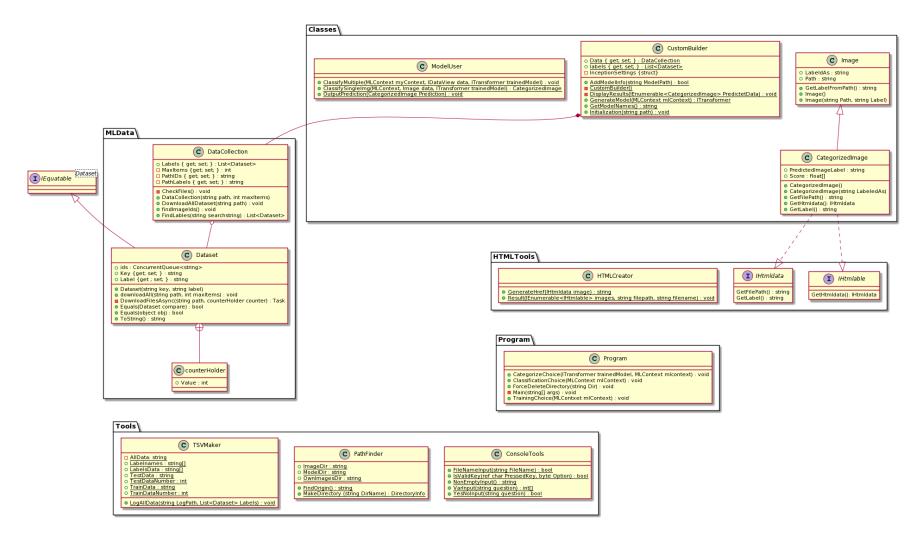


Abb. 5: Klassendiagramm des finalen Programms