Face Recognition mit Spark und OpenCV

Hans Dieter Pogrzeba, Jakob Kusnick, Christopher Schott

OpenCV



- OpenCV ist eine freie Bibliothek für die Verarbeitung von Bildern
- ursprünglich für C und C++ implementiert, auch Java-Bindings verfügbar
- ermöglicht unter anderem Face-Detection und Face-Recognition
- findet hier Anwendung im:
 - Erkennen von Augen
 - Erkennen einzelner Gesichter
 - Vorverarbeiten der Bilder
 - Erstellen von Modellen für entsprechende Gesichter

Apache Hadoop



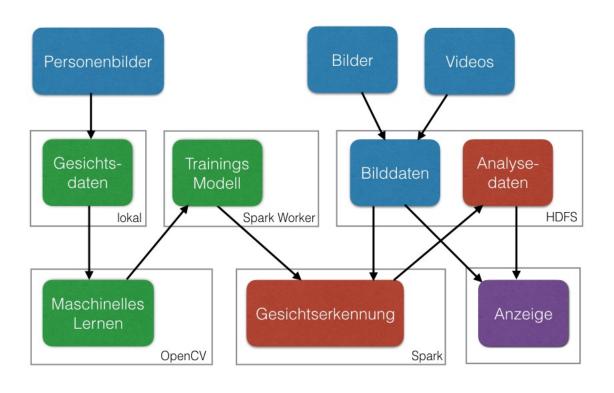
- Framework für skalierbare und verteilt arbeitende Software
- Hadoop Distributed File System
 - ermöglicht sehr große Datenmengen auf verteilten Systemen effizient zu speichern
 - ermöglicht effizienten Zugriff auf Daten
- Für uns wichtig für:
 - Speicherung der Einzelbilder von Videos
 - Speicherung der Analyseergebnisse

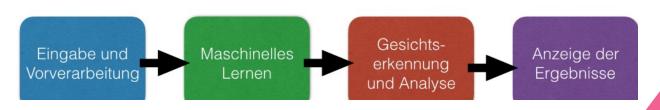
Apache Spark



- Apache Spark ist ein Framework für Cluster Computing
- Ermöglicht Arbeit mit Distributed Datasets
- Erlaubt uns:
 - parallele Verarbeitung (Erkennung) der Bildern im HDFS
 - Analyse und Aggregation der Erkennungergebnisse als JavaRDD bzw. JavaPairRDD

Aufbau und Ablauf

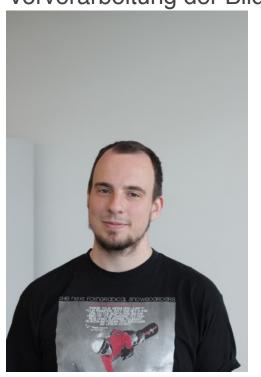


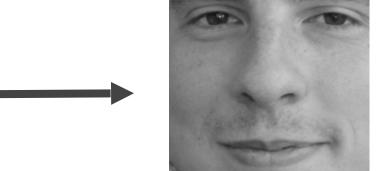


Vorverarbeitung der Bilder

- die Bilder müssen in einem OpenCV konformen Format vorliegen

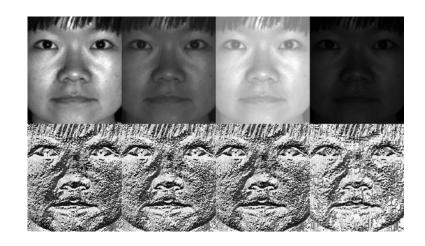
- Vorverarbeitung der Bilder (Ausschneiden, Skalieren, Drehen, SW)





Maschinelles Lernen der Gesichter

- die vorverarbeiteten Bilder werden mittels Lernprozess von OpenCV in ein Modell umgewandelt
- Modell wird an jeden Worker verteilt
- 3 verschiedene Lern-Algorithmen:
 - Eigenfaces
 - Fisherfaces
 - LBPH (Local Binary Patterns Histograms)

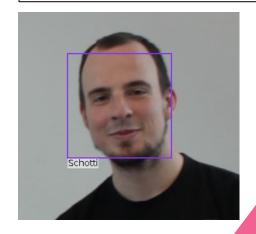


Face Recognition

- für jedes gefundene Gesicht wird mit Hilfe des Modells ermittelt, welches der erlernten Gesichter am ähnlich
- die entsprechenden Daten werden zu jedem Gesicht als JSON gespeichert und für die Nachbearbeitung mit Spark zurückgegeben

```
File Edit View Search Tools Documents Help
<?xml version="1.0"?>
<opencv storage>
<radius>1</radius>
<neighbors>8</neighbors>
<grid x>8</grid x>
<grid y>8</grid y>
<histograms>
 < type id="opencv-matrix">
   <rows>1</rows>
   <cols>16384</cols>
   <dt>f</dt>
    <data>
     4.51388881e-02 2.95138899e-02 3.47222225e-03 6.94444450e-03
     5.20833349e-03 0. 1.21527780e-02 1.38888890e-02 3.47222225e-03 0.
     0. 3.47222225e-03 6.94444450e-03 1.73611112e-03 1.04166670e-02
     1.38888890e-02 2.08333340e-02 6.94444450e-03 0. 1.73611112e-03
     1.73611112e-03 0. 1.73611112e-03 0. 1.21527780e-02 0. 0. 0.
     2.08333340e-02 5.20833349e-03 8.3333358e-02 2.77777780e-02 0. 0.
     0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 1.73611112e-03 1.73611112e-03
     3.47222225e-03 0. 0. 0. 0. 0. 0. 1.73611112e-03 0. 0. 0.
     3.47222225e-03 1.73611112e-03 2.43055560e-02 6.94444450e-03
     6.94444450e-03 0. 0. 3.47222225e-03 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
     0. 0. 5.20833349e-03 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0. 0.
     1.73611112e-03 0. 1.73611112e-03 0. 0. 1.73611112e-03 0. 0. 0. 0.
     0. 3.4722225e-03 1.73611112e-03 0. 0. 0. 0. 0. 3.47222225e-03
     1.73611112e-03 0. 1.73611112e-03 0. 0. 0. 1.73611112e-03
     1.73611112e-03 0. 0. 0. 0. 8.68055597e-03 1.73611112e-03
                                             XML ▼ Tab Width: 8 ▼
                                                                    Ln 1, Col 1
```

```
[{"x":1219, "width":200, "y":244, "height":200, "prediction":1}, {"x":1058, "width":175, "y":321, "height":175, "prediction":2}]
```



Analyseergebnisse mit Spark

- der Erkennungsprozess liefert ein JavaRDD<Tuple2<Integer, HashSet<Integer>>> von Framezahl und FaceID, das für weiterführende Analysen mit Spark benutzt werden kann
- implementierte Beispiele:
 - Zählung der Gesichter in einem (1%) Bereich des Videos:

- Zählung der Frames pro Gesicht:

2:499

1:442

0:360

Demo

Es folgt eine kurze Demovorführung unseres Projektes

Erkenntnisse und Probleme

- Erkenntnisse:

- Verbindung von OpenCV mit Spark ist prinzipiell möglich

- Probleme:

- Aufgrund der fehlenden Serialisierbarkeit der Bilder, umständliche Benutzung über Dateipfad des HDFS
- Umständliches verteilen des Modells auf die einzelnen Spark Worker
- läuft in virtueller Maschine, jedoch ist der Betrieb auf Clustern noch fragwürdig

Weiterführende Arbeit

- Optimierung der Parameter für zuverlässigere Erkennung
- Streamverarbeitung
 - anstelle von bereits gedrehten Videos sollten auch direkt Streamdaten verwendet werden können (z.B. Bilder aus einer Webcam)
- detailliertere Statistiken mit entsprechenden Visualisierungen
 - Beispiele:
 - Welche Personen kommen wann auf Arbeit?
 - Wann machen die Personen Pause?

Vielen Dank für die Aufmerksamkeit

Bestehen noch Fragen?