マルチメディア情報検索 B1班 中間発表

2018/11/29(木)

伊藤広樹 平尾礼央

伊藤光太郎 林田和磨

実験目的

「キムタクに一番似ているのは誰か」という疑問や、「顔をパスワードの代わりとして利用したい」と言った要求に答えるシステムを開発する。代表的なパターン識別手法 (K 最近傍法、部分空間法等) を学びながら、高速で認識率のよいアルゴリズムを作成する。

『情報プロジェクト:マルチメディア情報検索』配布資料

使用データセット

- ・与えられたデータは20人の顔写真が10枚ずつ
- •検証用のクエリデータは58枚
 - ▶人によって枚数は異なる
 - ▶58枚の内2枚は登録されていない人物
- ・認識精度は「正解数÷クエリ数(58)」で計算

データセット







学習データ





• • •

















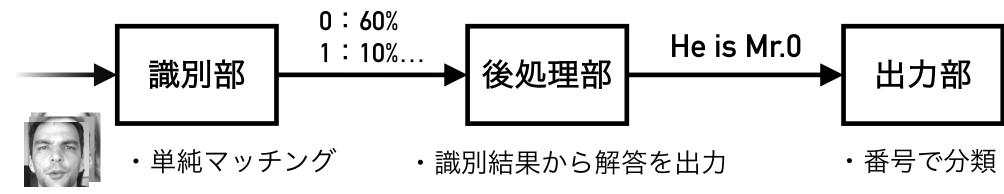




検証用データ(クエリデータ)

システムの全体像

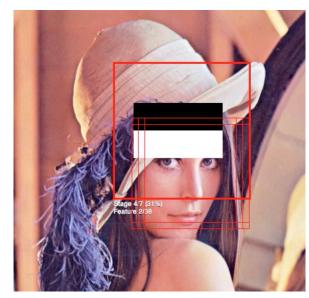




登録データ

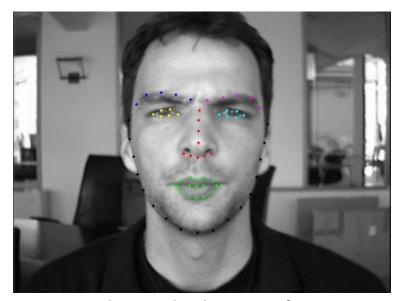
前処理 顔検出

顔のトリミング



OpenCVで顔を切り出し

- cascade分類器(Haar-Like特徵)
- 検出領域の明暗差により特徴を捉える



Dlibで顔の部位をプロット

- 全体/部位ごとのトリミングも可能
- 点の座標から特徴抽出

https://github.com/davisking/dlib

前処理 正規化

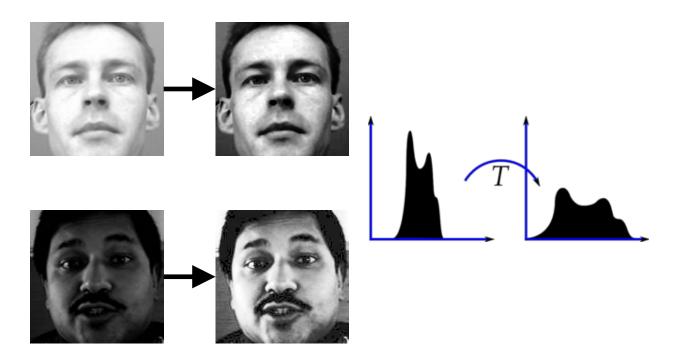
画像のサイズを統一





画像を200x200ピクセルへ

画像の輝度を調整



画素値のヒストグラムを平坦化

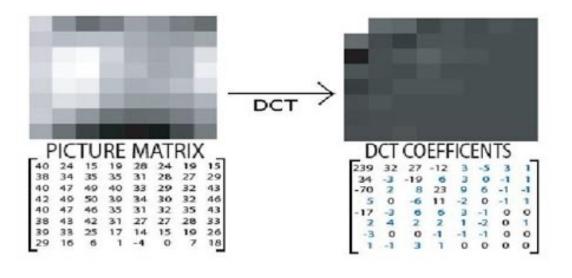
特徴抽出部

Dlibを使った部位情報



口の大きさ、目の大きさ、顔の幅、 各部位間の距離…

2次元離散コサイン変換(DCT)

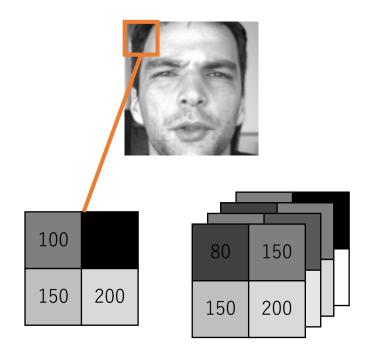


画像を余弦波の周波数と係数に変換

識別部

- 画像そのものを使用
 - ▶ピクセルマッチング
 - >NN
 - >CNN
- 前処理で出力した特徴量を使用
 - ≻K最近傍法
 - ▶部分空間法
 - **≻LightGBM**

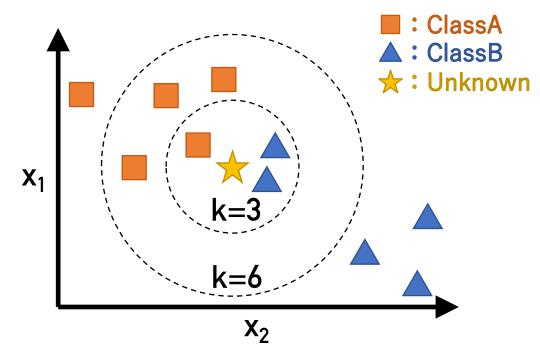
ピクセルマッチング



ピクセルの値を比較 差が最も小さいデータを選ぶ

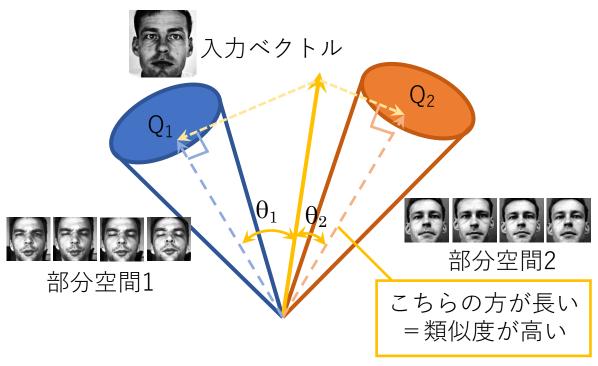
識別部

K最近傍法



特徴量でデータをプロット 特徴が近いk個のデータの多数決

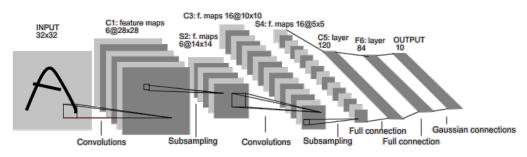
部分空間法



画像をベクトルに変換(KL展開等) 類似度が最も高いクラスに分類

識別部

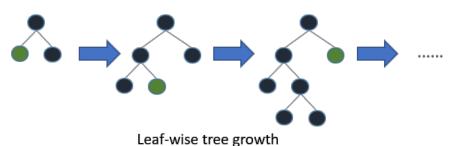
CNN



畳み込みニューラルネットワークの例

- 畳み込み 形が同じものが検出しやすくなる
- プーリング 位置のずれに頑強になる
- 全結合 誤差逆伝播法で重みを学習

LightGBM



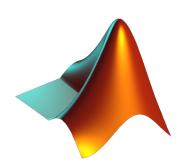
LightGBMの基本アルゴリズム

- Microsoft Ø OSS
- ・ 複数の決定木で学習させる手法
- 特徴量の重要度を出力できる

https://github.com/Microsoft/LightGBM

班の方針

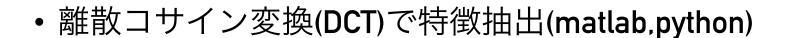
- Matlabと画像処理系ライブラリが豊富なPythonを使用
 - ・ Matlab担当(伊藤 光太郎・林田和磨)
 - ・ Python担当(伊藤 広樹・平尾 礼央)
- 基本的に外部データを使用せずに精度の向上を目指す
- また、意図的に検証データに寄せる行為を禁止
- 最終的にはGUIを作成し、操作できるようにする





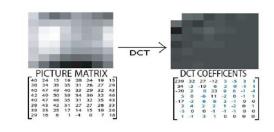
進捗前処理と特徴抽出

- ・顔のトリミング、正規化を実装(matlab,python)
- ・学習データの水増し(python)



- 画像のヒストグラムを取得(matlab)
- Dlibを用いた顔の部位検出(python)
- ・ 顔の部位から各部位の長さ等の特徴抽出(python)

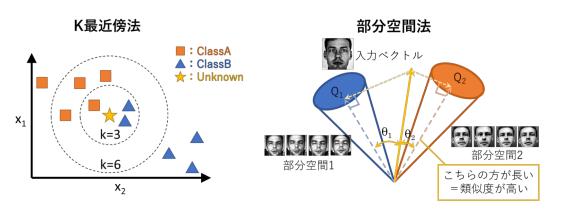


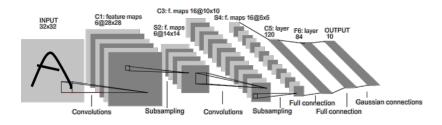


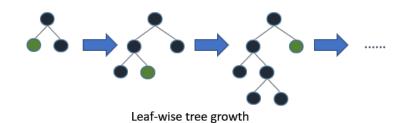


進捗 識別部とGUI等

- 単純マッチング(matlab,python)
- K最近傍法(matlab)
- 部分空間法(matlab)
- CNN(python)
- LightGBM(python)
- GUI作成(python)
- データの分析(python)

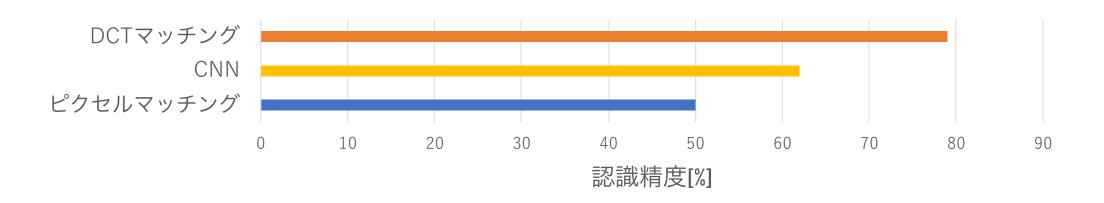






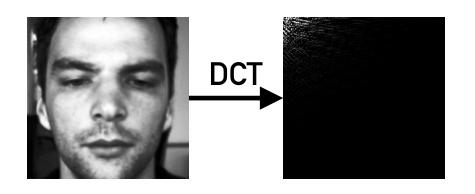
認識精度が高かった手法

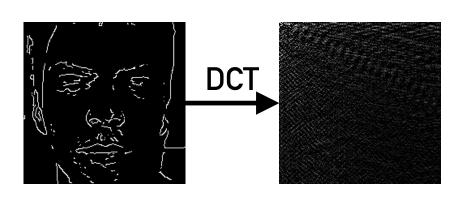
- DCTマッチング 79%
 - ・エッジ検出後のDCTの特徴量を比較し、類似度が高いものに分類する
- CNN 62%
 - ・パラメータを変更した10種類の画像に水増しし、CNNを実行した
- ・ピクセルマッチング 50%
 - 正規化した画像のピクセルを比較し、類似度が高いものに分類する



考察

- DCTマッチングでは、加工を行わなかった画像と、OpenCVを用いたCanny法でエッジ検出を行なった画像を用いて比較を行なった。その結果、加工を行わなかった場合は認識精度が52%、エッジ検出を行なった場合は79%となった。(一部の成分を抽出)
- この結果から、エッジ検出は有効であることがわかる。



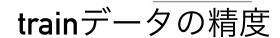


考察

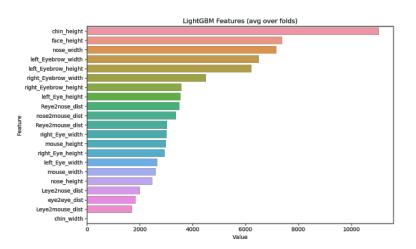
- CNNを実行すると、学習データに最適化は されたが、検証データでは60%程度の精度 しか出ない
 - ▶学習データが少なく、検証データに対応出来 ていない(過学習してしまっている)
- LightGBMで顔の部位を用いた特徴の重要度 を出力した
 - ▶顔の長さ、鼻の幅、眉毛の幅及び高さのような順で重要度が高いことがわかった

0.900 0.700 0.500 0.300

0.100



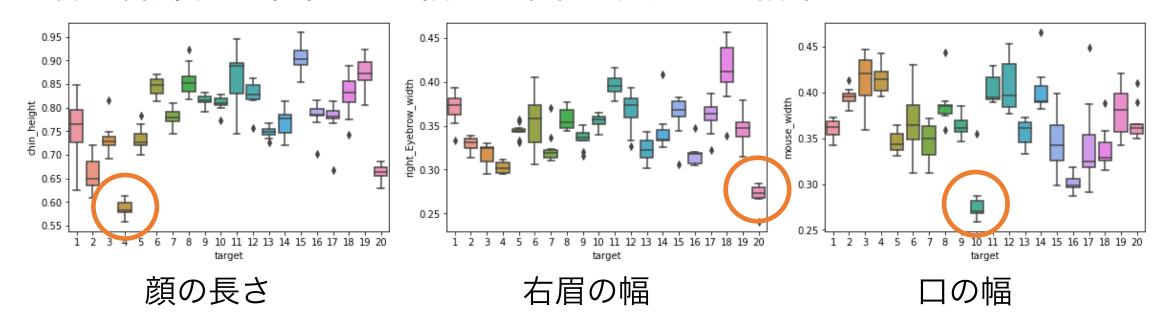
run to download - CSV JSON



特徴量の重要度

考察

• 顔の各部位の特徴量を箱ひげ図で観察した結果



- ・この3人は上記の項目を見れば分類できると考えられる
- このように固有のデータをもっと特徴量として抽出する必要がある

GUI(PyQt5を使用)

- データベースとクエリをGUIで操作
- 認識精度が最も良いアルゴリズムを適用

- 追加機能
 - カメラで顔登録する機能
 - 顔の読み取りでロック解除など
 - GUI改善



試作GUI

今後のスケジュール

- 有効な特徴量の探索
- 更なる精度の向上(80%以上を目標とする)
- 未登録の場合未登録だと判定する機能
- カメラを利用した顔認識システムの構築
- GUI改良

ご静聴ありがとうございました