

ae-10.ディープラーニングによる 顔情報処理技術の基礎と応用

(ディープラーニング, Python を使用)
(全15回)

<https://www.kkaneko.jp/ai/ae/index.html>

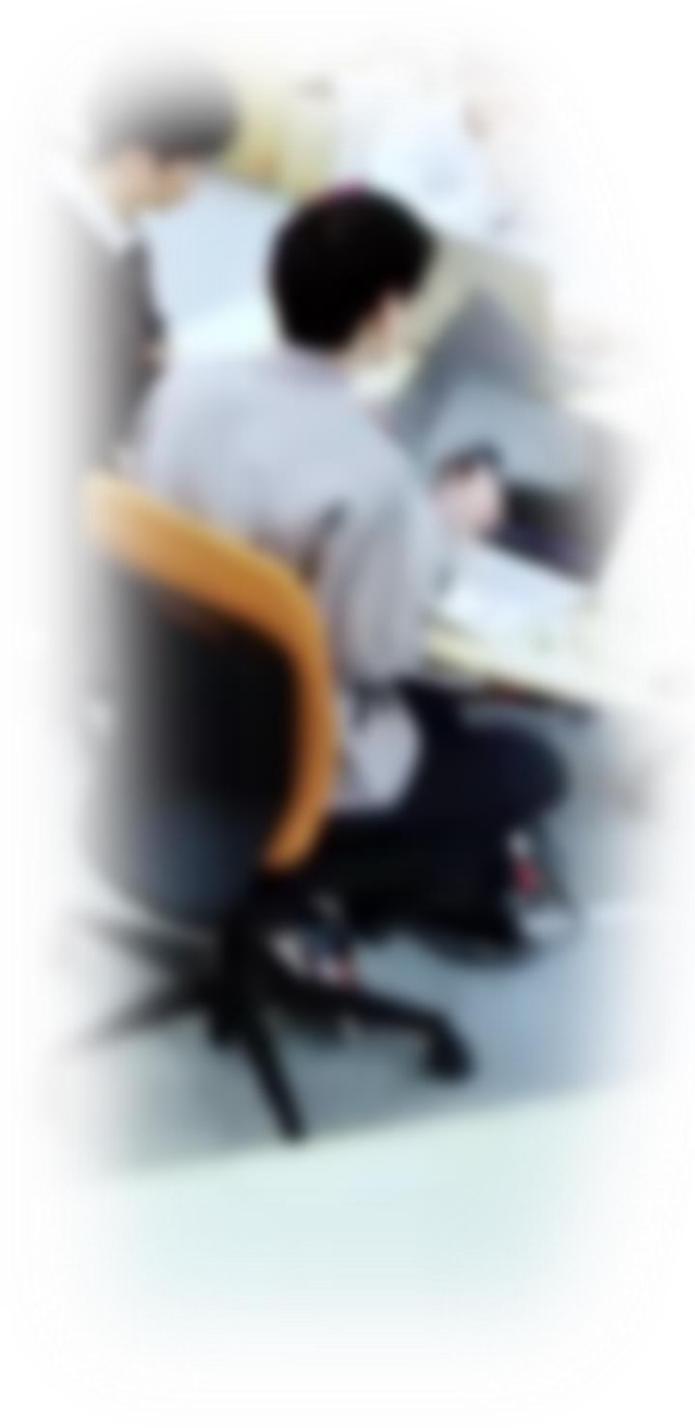
金子邦彦



人工知能（AI）の学習のための指針



1. **実践重視**： AIツールを実際に使用し、機能に慣れる
2. **エラーを恐れない**： 実行においては、エラーの発生の可能性はある。エラーを恐れず、むしろ学習の一部として捉えるポジティブさが大切。
3. **段階的学習**： 基礎から応用へと段階的に学習を進め、AIの可能性を前向きに捉える



アウトライン

1. イントロダクション
2. 顔情報処理の概要
3. ディープラーニングによる顔検出
4. 顔ランドマーク
5. ディープラーニングによる顔認識
6. ディープラーニングによる感情認識その他

10-1. イントロダクション

人工知能

知的なITシステム

機械学習

データから**学習**し、知的能力を向上

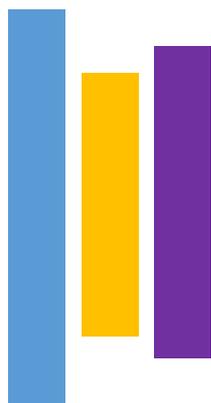
ディープラーニング

データから**学習**し、複雑なタスクを実行。**多層のニューラルネットワーク**を使用

ディープニューラルネットワーク



ディープラーニングは多層のニューラルネットワークを用いた機械学習



層の数が少ない（浅い）



層の数が多（深い）

畳み込みニューラルネットワーク (CNN) の基本構造

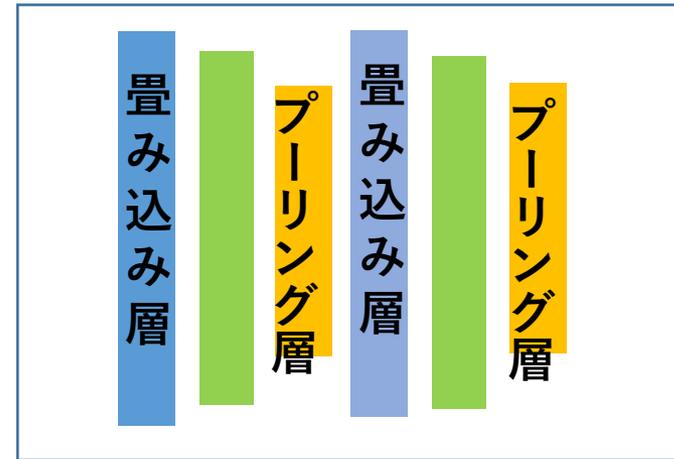
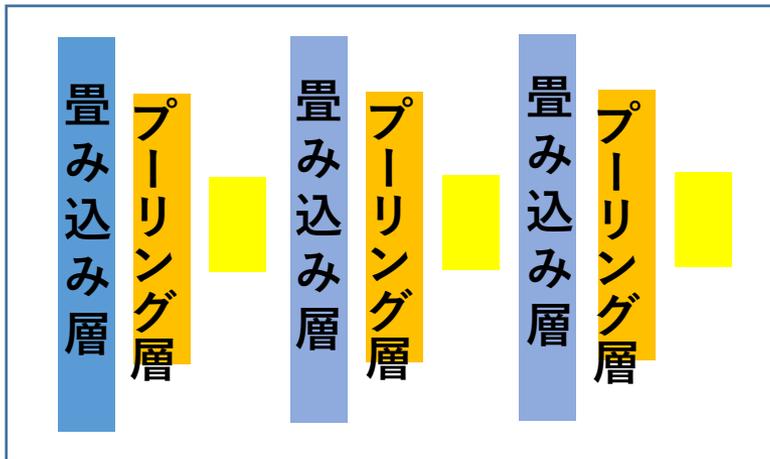


- **画像理解**や**画像の分析**に特化した**ディープラーニング**の一種.
- 主に**畳み込み層**、**プーリング層**、**全結合層**の3種類で構成
 - **畳み込み層**：画像の局所的な**特徴**（エッジ、テクスチャなど）をとらえる
 - **プーリング層**：特徴マップの**サイズを縮小し**、**過学習を防止**.
 - **全結合層**：特徴マップをもとに**画像**を処理する

畳み込みニューラルネットワーク (CNN) の例

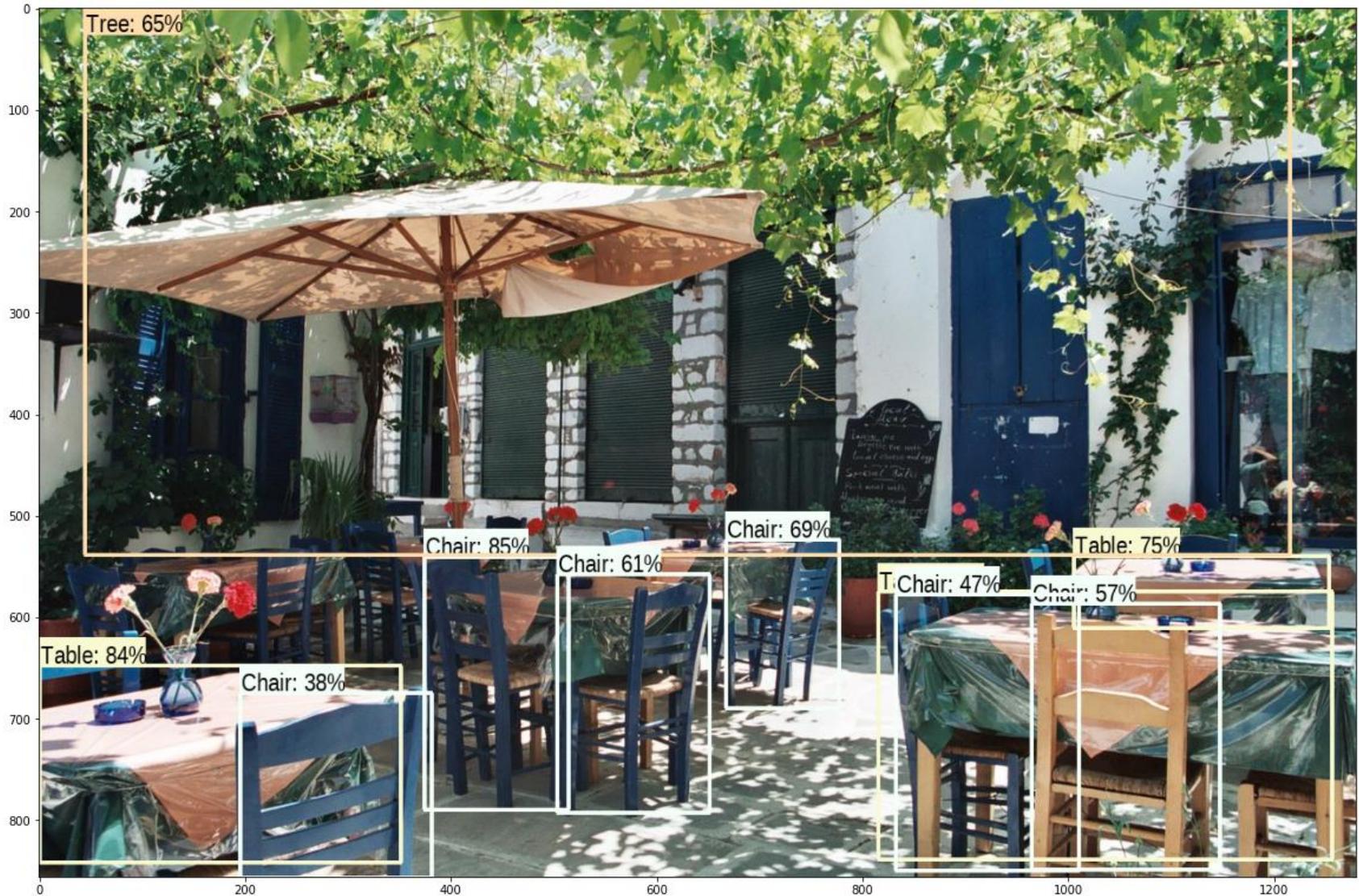


- CNNの主要な層構成：
 - プーリング層
 - 畳み込み層
 - 全結合層
- これらの層を組み合わせることで、さまざまなバリエーションのCNNを構築できる。

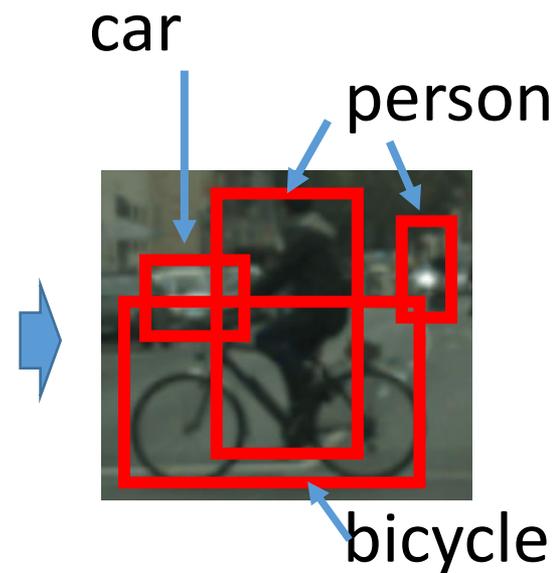


さまざまなバリエーション

物体検出の例



物体検出



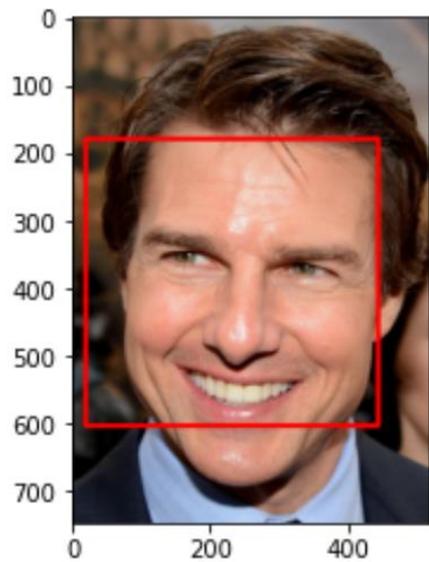
バウンディングボックス,
ラベルを得る

バウンディングボックスは、
物体を囲む最小のボックス（四角形）



10-2. 顔情報処理の概要

顔情報処理のバリエーション①



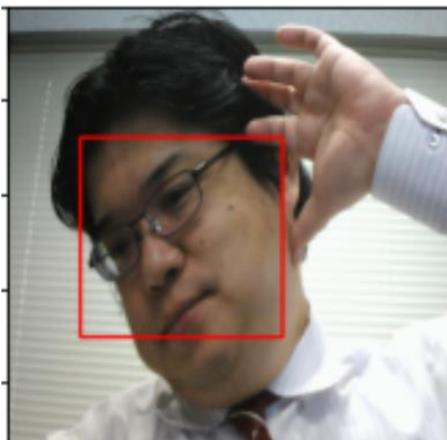
顔検出結果



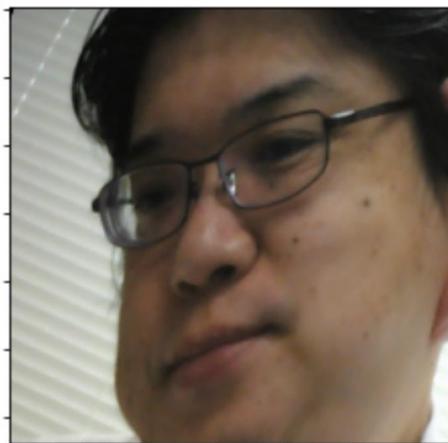
顔検出結果

• 顔検出

物体検出と同様に顔を
を検出



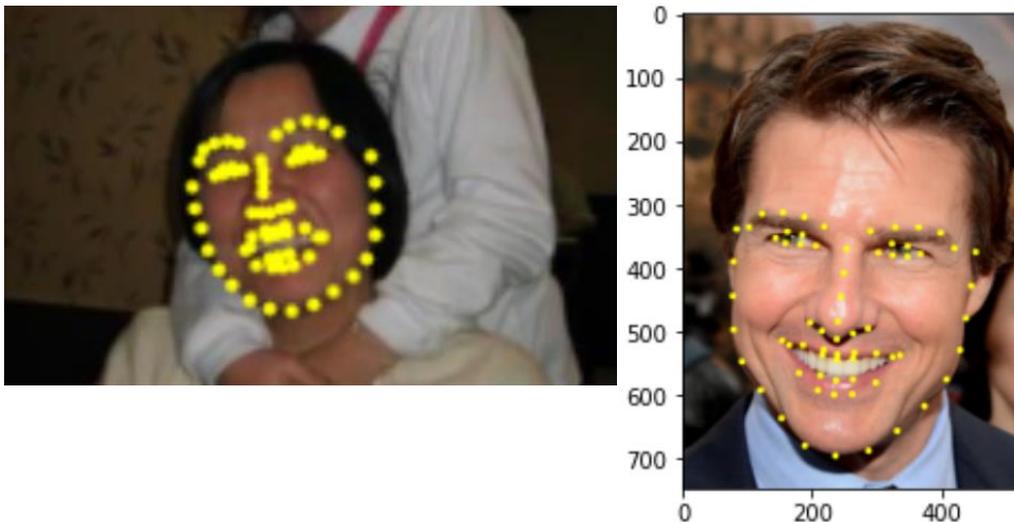
アラインメント前



アラインメント後

• 顔のアラインメント

顔の向き, 大きさを
そろえる

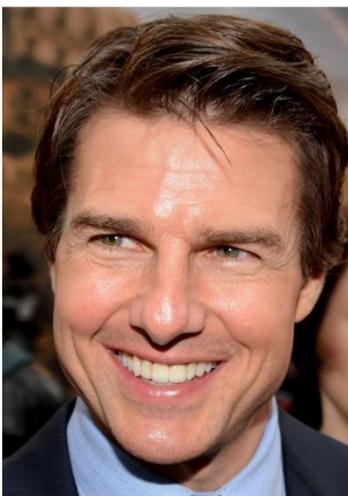


• 顔ランドマーク

顔の重要な特徴点（目、鼻、口など）の位置を示すポイント

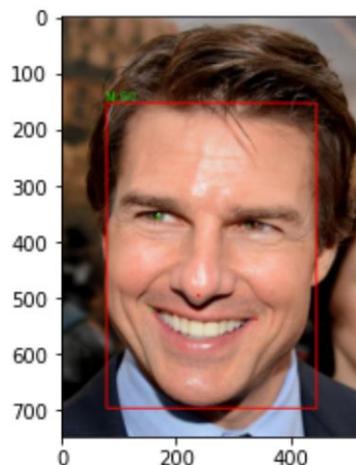
• 顔の数値化

顔の特徴を数値化したもの。顔による本人確認や、顔認識に使用
数値は複数になる。



```
[ 0.00455161 0.18412845 0.03993299 -0.00525442 -0.07139583 0.13386713  
-0.00805785 -0.05532961 0.23680274 -0.08285979 0.23483047 0.00531268  
-0.20885959 -0.08143201 -0.07200904 0.08402673 -0.11594398 -0.08790354  
-0.14109443 -0.06426463 -0.01909781 0.04940728 -0.09086579 0.04928832  
-0.21027854 -0.29970455 -0.0172264 -0.11317077 0.01727176 -0.16984728  
-0.09449591 0.13467805 -0.11701771 -0.05477776 -0.00075595 0.02513538  
-0.14347562 -0.03627753 0.16524641 -0.01949969 -0.12205475 0.08029588  
0.0263175 0.27922362 0.26064846 0.00236352 -0.00611193 -0.09485988  
0.21062998 -0.27925995 0.02801728 0.21664803 0.10859946 0.12886725  
0.13740893 -0.2259727 -0.04096841 0.08036234 -0.15912706 0.04860799  
-0.05707375 -0.0537034 -0.0382829 -0.04455713 0.08876641 0.08084331  
-0.08434555 -0.12838244 0.14743124 -0.16956419 0.05809632 0.13801341  
-0.08743402 -0.27705559 -0.17667291 0.12853563 0.40629697 0.25780377  
-0.18405011 0.0308622 -0.04818188 -0.08573647 0.05904602 -0.00438196  
-0.12593931 -0.09314068 -0.07387269 0.06559635 0.18202811 0.02111054  
-0.0110196 0.23951159 -0.00382505 -0.03864232 0.03268222 0.00397856  
-0.16739431 0.05639653 -0.11059792 -0.01466753 0.09382112 -0.13222337  
0.00125152 0.08060078 -0.16358295 0.22464372 -0.00883166 0.03960528  
0.02616193 -0.04999878 -0.14178708 0.06188779 0.25730038 -0.27515596  
0.19043125 0.04089454 0.02481355 0.17113039 0.10915946 0.05673687  
-0.00430411 -0.0710548 -0.14189517 -0.08640159 0.0943445 -0.08253401  
0.04771694 -0.04451045]
```

顔情報処理のバリエーション③



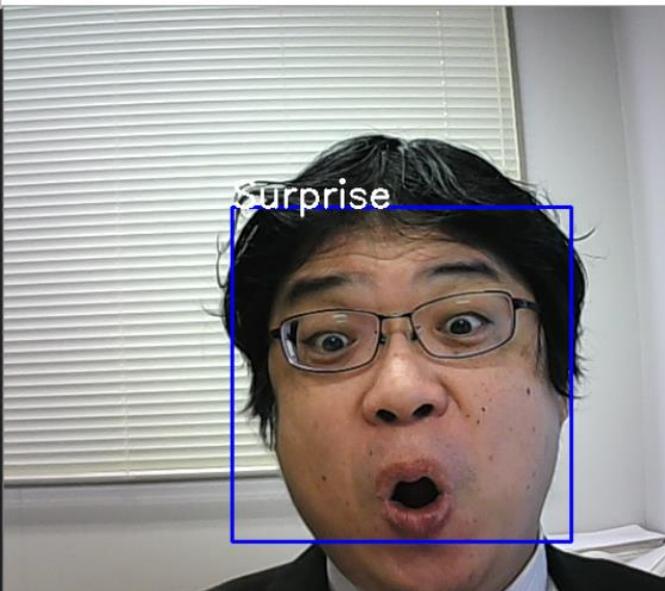
gender: 1
age: 60

さまざまな追加機能

• 性別、年齢の推定

C:\Windows\System32\cmd.exe - python demo.py img

```
Happy: % 1.0520316660404205
Neutral: % 43.86896789073944
Sad: % 2.5840995833277702
Surprised: % 26.989561319351196
-----
Angry: % 17.476025223731995
Disgust: % 13.489590585231781
Fear: % 1.2782757170498371
Happy: % 1.097946148365736
Neutral: % 48.455244302749634
Sad: % 2.7828795835375786
Surprised: % 15.420036017894745
-----
Angry: % 8.7054543197155
Disgust: % 8.182178437709808
Fear: % 2.2473467513918877
Happy: % 1.2045521289110184
Neutral: % 39.530619978904724
Sad: % 2.036934532225132
Surprised: % 38.09291124343872
-----
Angry: % 4.94537390768528
Disgust: % 7.72874653339386
Fear: % 2.0912714302539825
Happy: % 1.1880283243954182
Neutral: % 30.127882957458496
Sad: % 1.0293880477547646
Surprised: % 52.88930535316467
-----
```



• 表情の推定

<https://github.com/ezgiakcora/Facial-Expression-Keras> で公開されている成果物を利用

- **顔検出**：物体検出の一環として顔を特定
- **顔のアライメント**：顔の向きや大きさの調整
- **顔ランドマーク**：目，鼻，口などの重要な特徴点の位置
- **顔の数値化**：顔による本人確認や顔認識の基礎
- **性別，年齢の推定**
- **表情の推定**
- その他

多岐にわたる応用分野

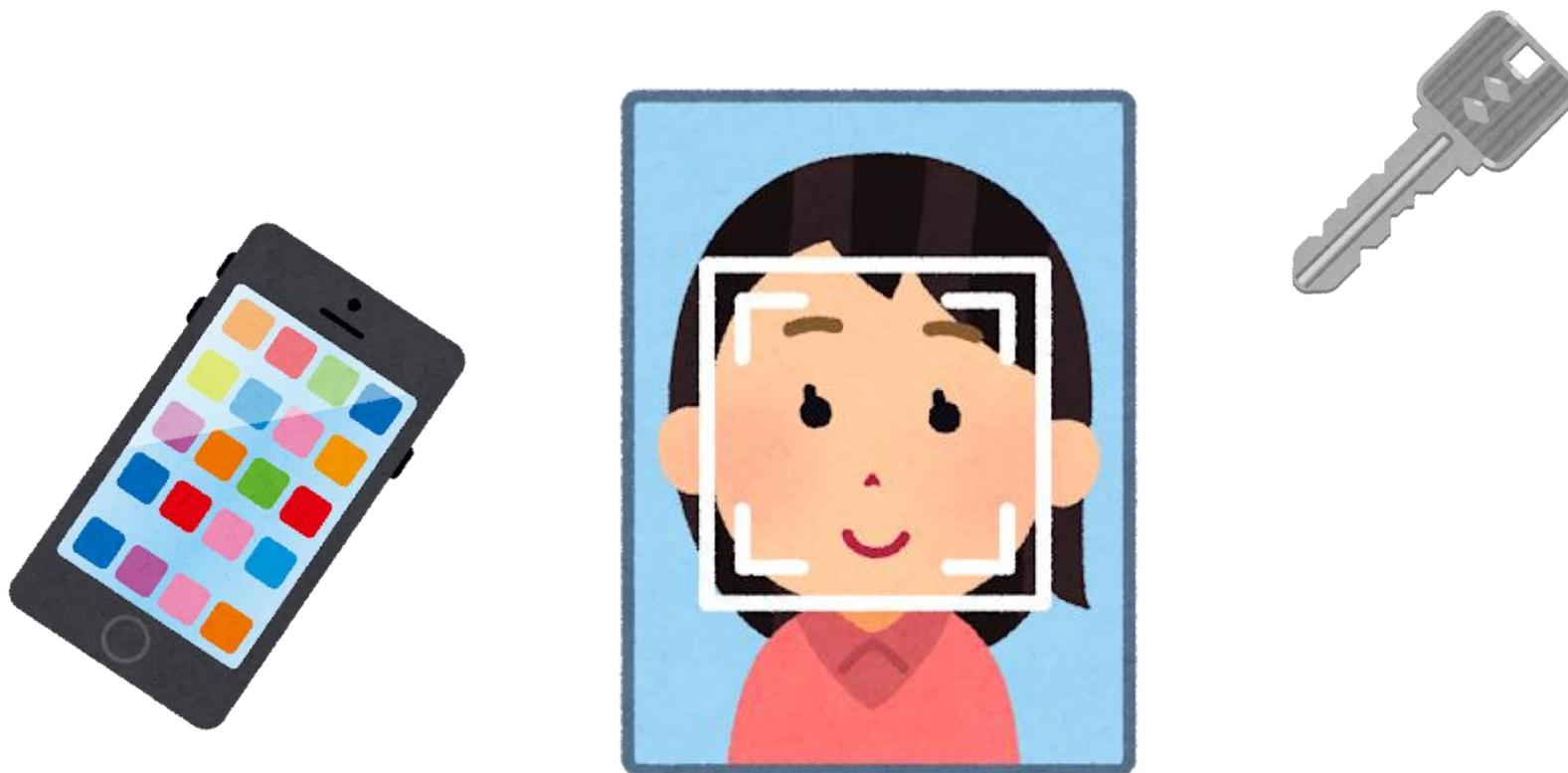
- **セキュリティと監視**：公共の場での監視，身元確認や不審者の追跡
- **顔認証システム**：個人認証技術
- **パーソナライズされたサービス**：個人に適応したサービス提供
- **感情認識**：表情からの感情推定
- その他の応用分野

セキュリティと監視



主な用途： 公共の場での監視， 身元確認システム，
不審者の追跡， セキュリティ管理

顔認証システム



主な用途：スマートフォンでの顔認証，パソコンでの顔認証，セキュリティゲート，入退室管理

顔情報処理の歴史

- 誕生（1960年代）

顔認識システムの誕生

- 進化（1980年代）

顔認識アルゴリズム（Eigenfaces など）

- ディープラーニングの登場（2010年代）

精度の向上、

応用の広がり（群衆のカウント、マスク有り顔の処理、顔画像からの3次元顔生成などさまざまな応用）

群衆のカウント技術

画像内の人数を数える。監視等に役立つ。



元画像



FIDTM 法による群衆のカウント

FIDTM法（2021年）の特徴

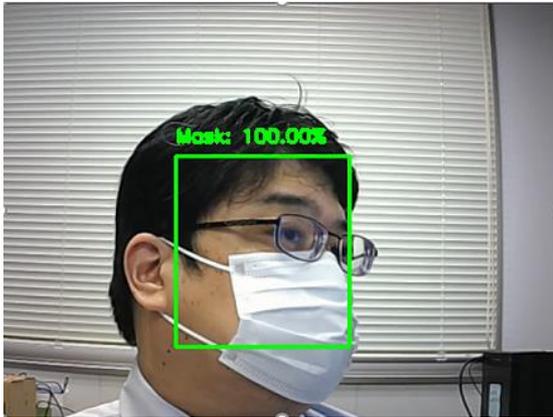
- 群衆のカウントが可能
- 監視等に役立つ
- それ以前の手法より高精度
- 様々な大きさの顔を検出可能

マスク有りの顔, マスク無しの顔検出技術

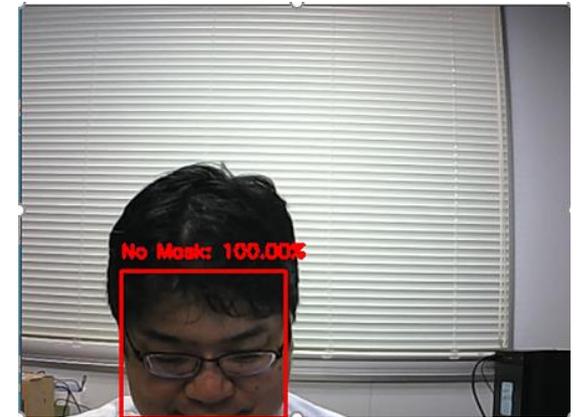
Chandrika Deb の顔マスク検出法

次を同時に実行

- 顔検出
- マスク有りの顔とマスク無しの顔の画像分類



マスク有りの顔検出



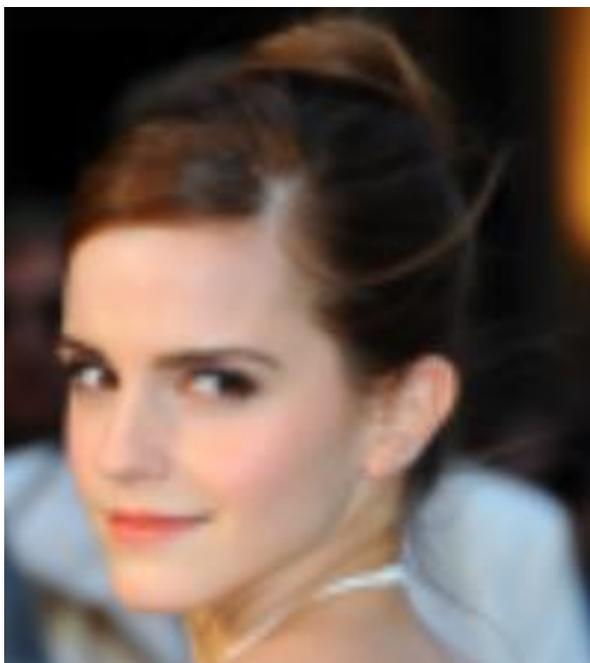
マスク無しの顔検出

訓練データ：顔のデータセット（マスク有り: 2165 枚, マスク無し 1930 枚）

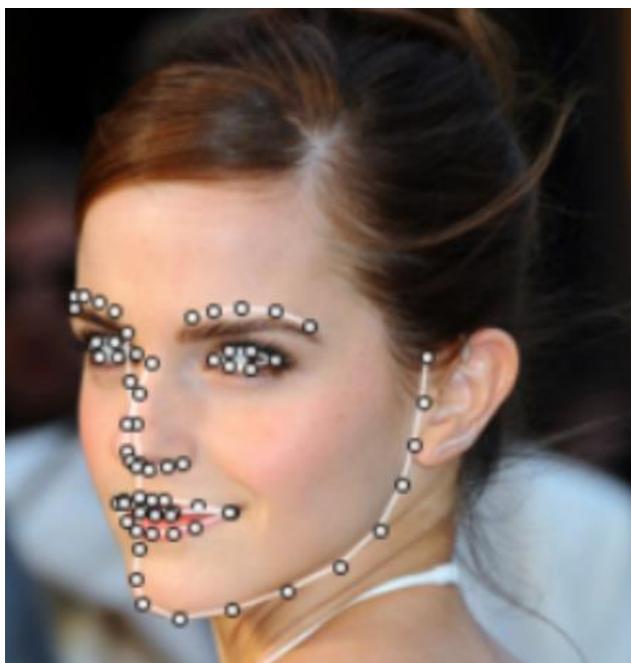
顔画像からの3次元再構成

3DFFA 法（2022年発表）の特徴

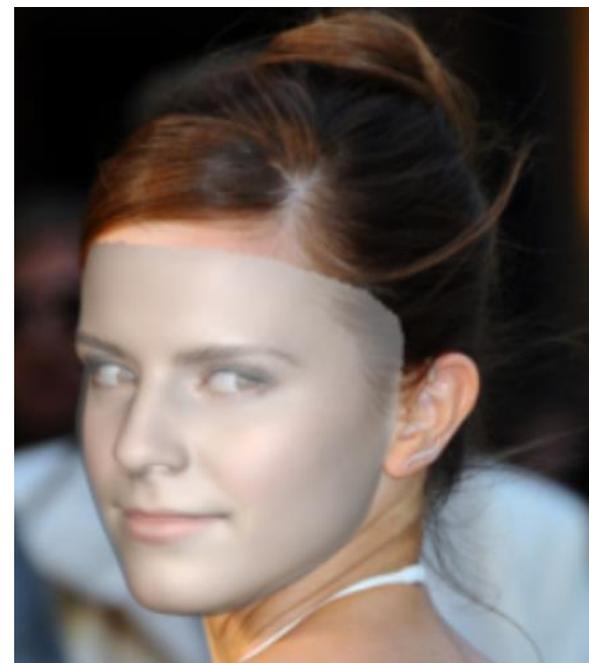
- 顔画像から，3次元の顔を生成（3次元再構成）
- 顔検出，顔ランドマークの検出の実施
- 顔ランドマークに，顔の3次元モデルをあてはめる



元画像

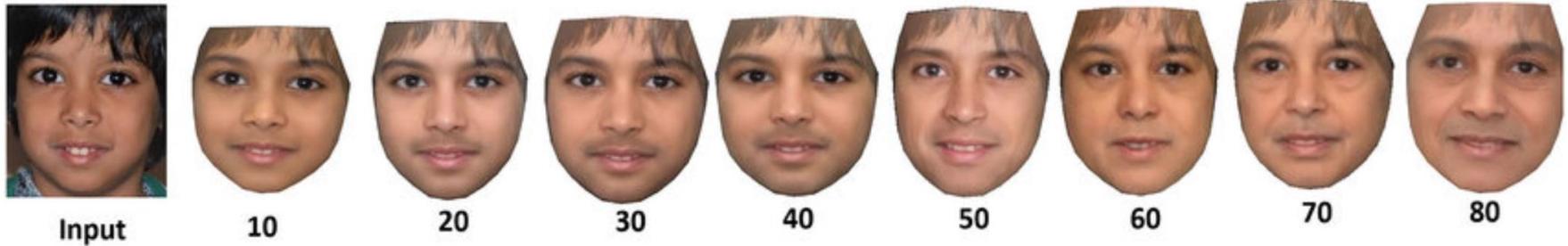


顔ランドマーク



3次元再構成

Face aging 技術



Given the frontal view of a single image of a child, an ageing algorithm can generate his faces with varied ages

- 元の顔画像から様々な年齢の顔画像を生成
- 自然な年齢変化を表現
- Ali Elmahmudi, H. Ugailによる2020年の研究成果

ここまでのまとめ

顔情報処理のバリエーション

- 顔検出：物体検出の一環として顔を特定
- 顔のアラインメント：顔の向きや大きさの調整
- 顔ランドマーク：目、鼻、口などの重要な特徴点の位置
- 顔の数値化：本人確認、顔認識の基礎
- 性別、年齢の推定
- 表情の推定

顔情報処理の重要性

- セキュリティと監視
- 個人認証システム
- パーソナライズされたサービス
- 感情認識



演習 1 . 顔検出

オンラインデモによる
顔検出の体験

① sky biometry の顔検出デモページ

<https://skybiometry.com/demo/face-detect/>

② 顔画像を選択. 結果を確認



顔検出アプリ

各自、ソースコードと実行結果を確認しよう

https://colab.research.google.com/drive/18bN3_pLhAnGAJnvQljZoUUjVhVqI_MLe?usp=sharing

```
!pip install mediapipe opencv-python-headless
import cv2
import mediapipe as mp
import numpy as np
from typing import Tuple
from google.colab import files
from google.colab.patches import cv2_imshow

class FaceDetector:
    def __init__(self, min_detection_confidence: float = 0.5):
        self.mp_face_detection = mp.solutions.face_detection
        self.mp_drawing = mp.solutions.drawing_utils
        self.face_detection = self.mp_face_detection.FaceDetector(
            min_detection_confidence=min_detection_confidence
        )

    def detect_faces(self, image: np.ndarray) -> Tuple[np.ndarray, list]:
        image_rgb = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2RGB)
        results = self.face_detection.process(image_rgb)
        annotated_image = image.copy()
        face_locations = []

        if results.detections:
            for detection in results.detections:
                bboxC = detection.location_data.relative_bounding_box
                ih, iw = image.shape
                x, y = int(bboxC.xmin * iw), int(bboxC.ymin * ih)
                w, h = int(bboxC.width * iw), int(bboxC.height * ih)
                face_locations.append((x, y, w, h))

                cv2.rectangle(
                    annotated_image,
                    (x, y),
                    (x + w, y + h),
                    (0, 255, 0),
                    2
                )

                score = detection.score[0]
                cv2.putText(
                    annotated_image,
                    f'Score: {score:.2f}',
                    (x, y - 40), # 位置を上に変更
                    cv2.FONT_HERSHEY_SIMPLEX,
                    2.0, # フォントサイズを4倍に
                    (0, 255, 0), # 緑の本色を変更
                    4
                )

            for keypoint in detection.location_data.relative_keypoints:
                kp_x = int(keypoint.x * iw)
                kp_y = int(keypoint.y * ih)
                cv2.circle(
                    annotated_image,
                    (kp_x, kp_y),
                    2,
                    (255, 0, 0),
                    2
                )

        return annotated_image, face_locations

def process_image():
    try:
        print("画像ファイルをアップロードしてください")
        uploaded = files.upload()

        for filename in uploaded.keys():
            print(f"処理中の画像: {filename}")

            file_bytes = np.asarray(bytearray(uploaded[filename]), dtype=np.uint8)
            image = cv2.imdecode(file_bytes, cv2.IMREAD_COLOR)

            if image is None:
                print(f"エラー: 画像の読み込みに失敗しました - {filename}")
                continue

            detector = FaceDetector(min_detection_confidence=0.7)
            result_image, faces = detector.detect_faces(image)

            print(f"検出された顔の数: {len(faces)}")
            cv2_imshow(result_image)

    except Exception as e:
        print(f"エラーが発生しました: {str(e)}")

if __name__ == "__main__":
    process_image()
```



発展演習 1

- ① 顔画像を準備
- ② 演習 1 と同じページ (sky biometry の顔検出デモページ)

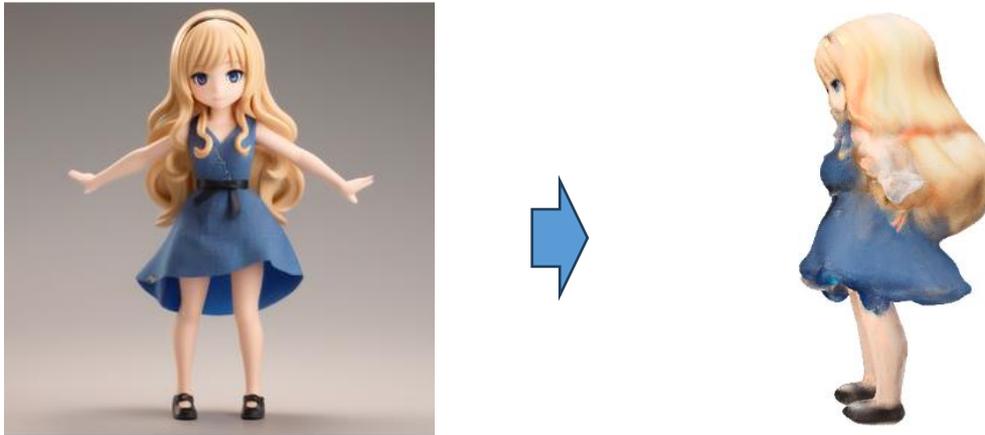
<https://skybiometry.com/demo/face-detect/>

- ③ 「Custom Upload」 をクリックしてアップロード

発展演習 2

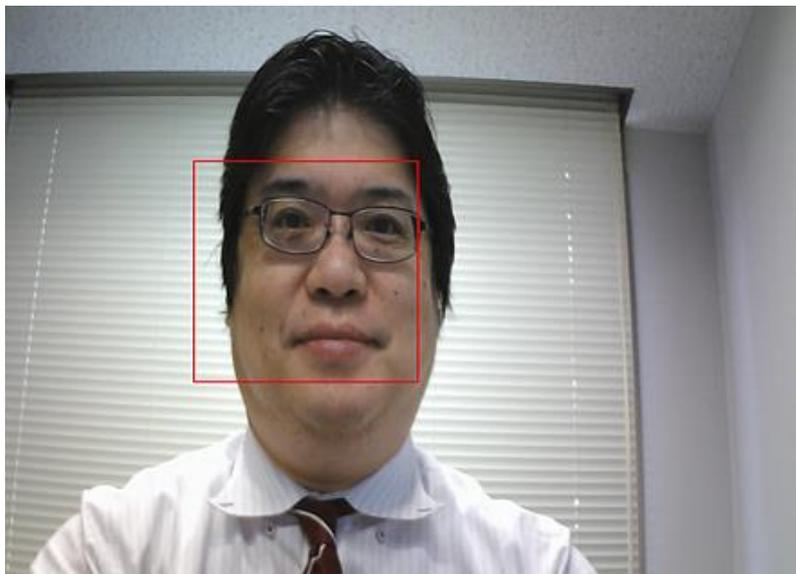
次の Google Colaboratory で、**画像の 3 次元化**を体験してみる。
1つの画像を、ディープラーニングにより 3次元化している。

<https://colab.research.google.com/drive/1sLpYmmLS209-e5eHgcuqdryFRRO6ZhFS?usp=sharing>



自分で画像を準備し、アップロードして実行してみることもできる

10-3. ディープラーニング による顔検出



- 顔検出は、画像内で**顔と思われる領域を特定**
- **顔の特徴**（目、鼻、口など）を**識別**
- **それらが集まる領域を顔と判断**

顔検出の仕組み

ディープラーニングによる顔検出

- **ニューラルネットワーク**を使用
- 畳み込みニューラルネットワーク（CNN）が広く用いられている
- **大量の画像データからの学習**
- 学習後，新しい画像に適用して顔検出を実行

顔検出での訓練データ

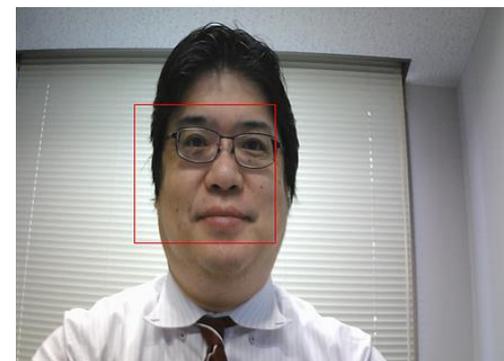
データ
(入力)



AI



顔検出結果



訓練データ



訓練データの構成
顔画像と
バウンディングボックス



顔画像の例

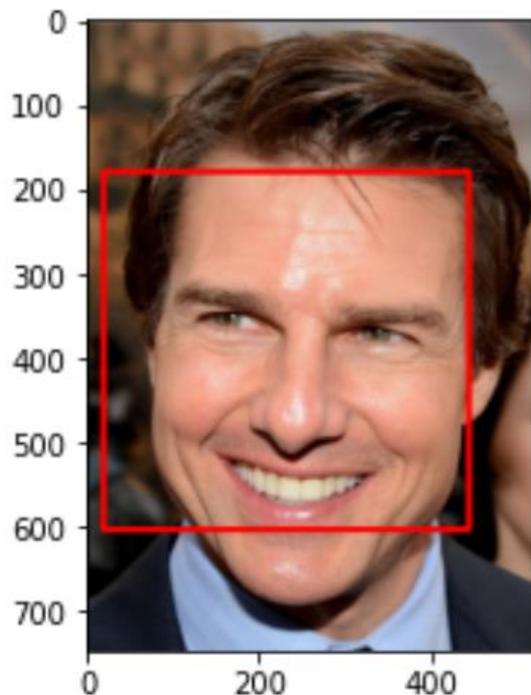
顔検出の課題

- 照明のバリエーション
- さまざまな顔の向き
- 顔の個性
- 表情
- 付属物（例：メガネ、帽子）



進展：ディープラーニングにより，従来困難な場合（例：マスクあり顔）でも高い精度で検出可能

顔検出と物体検出の比較



顔検出

Found 100 objects.
Inference time: 37.17011475563049



物体検出

視覚的な違い

- 物体検出：様々な物体の検出
- 顔検出：顔に特化した検出

顔検出と物体検出



顔検出	物体検出
顔のみの検出	さまざまな種類の物体を検出
顔の位置とサイズを識別	物体の種類、位置、サイズを識別
特徴抽出の対象は、顔ランドマーク	特徴抽出の対象は、形状、色、テクスチャなど
代表手法: RetinaFace, MTCNN	代表手法: YOLO

- 顔検出
画像内から顔と思われる領域を特定し，目・鼻・口などの顔の特徴を識別して，それらが集まる領域を顔として判断する技術
- 顔検出の課題
照明条件の変化，顔の向き，表情の変化，メガネや帽子などの付属物への対応が必要である．
ディープラーニングの活用により，これらの課題に対する解決策が進展している．

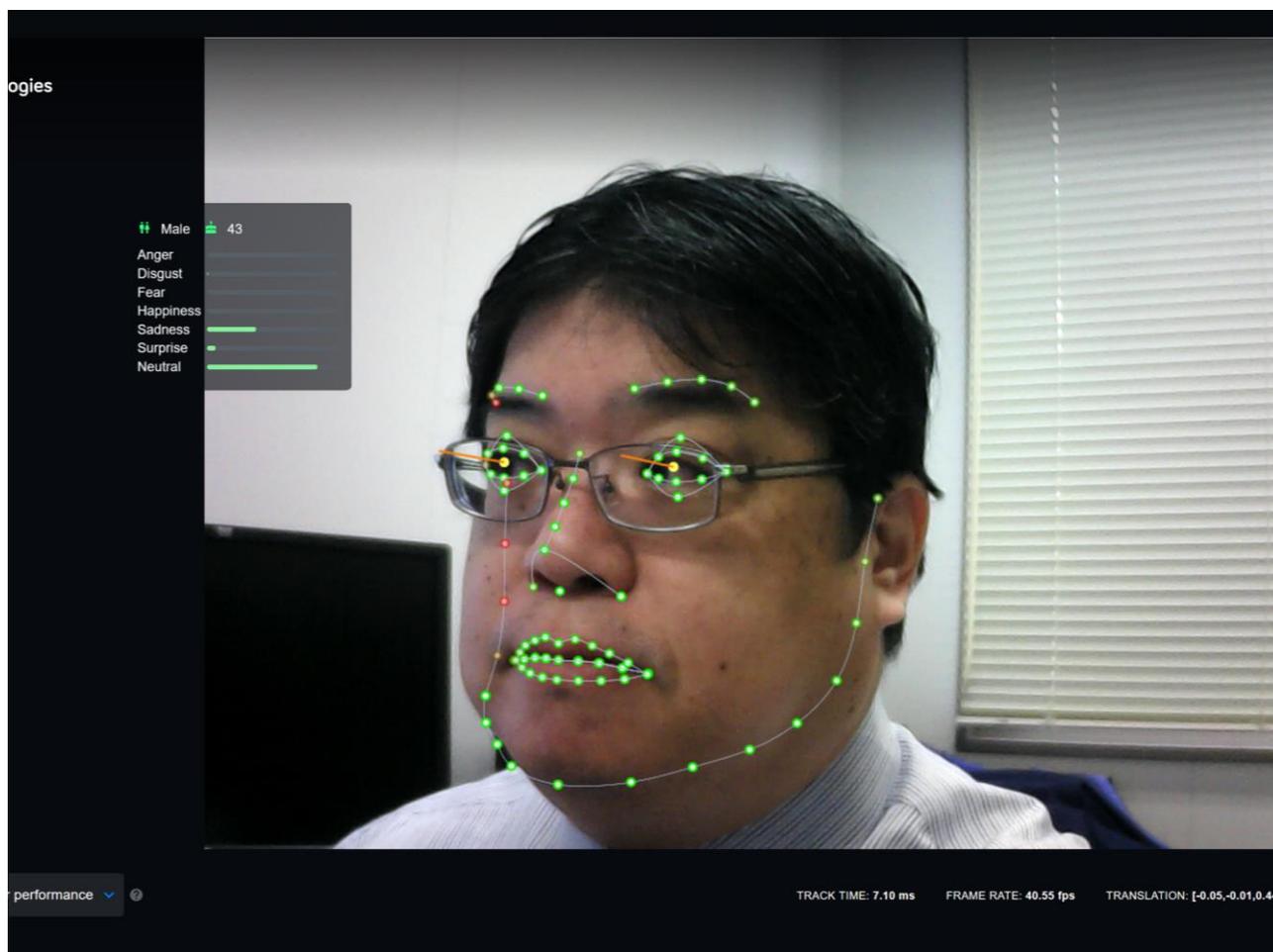
10-4. 顔ランドマーク

顔ランドマークのデモ

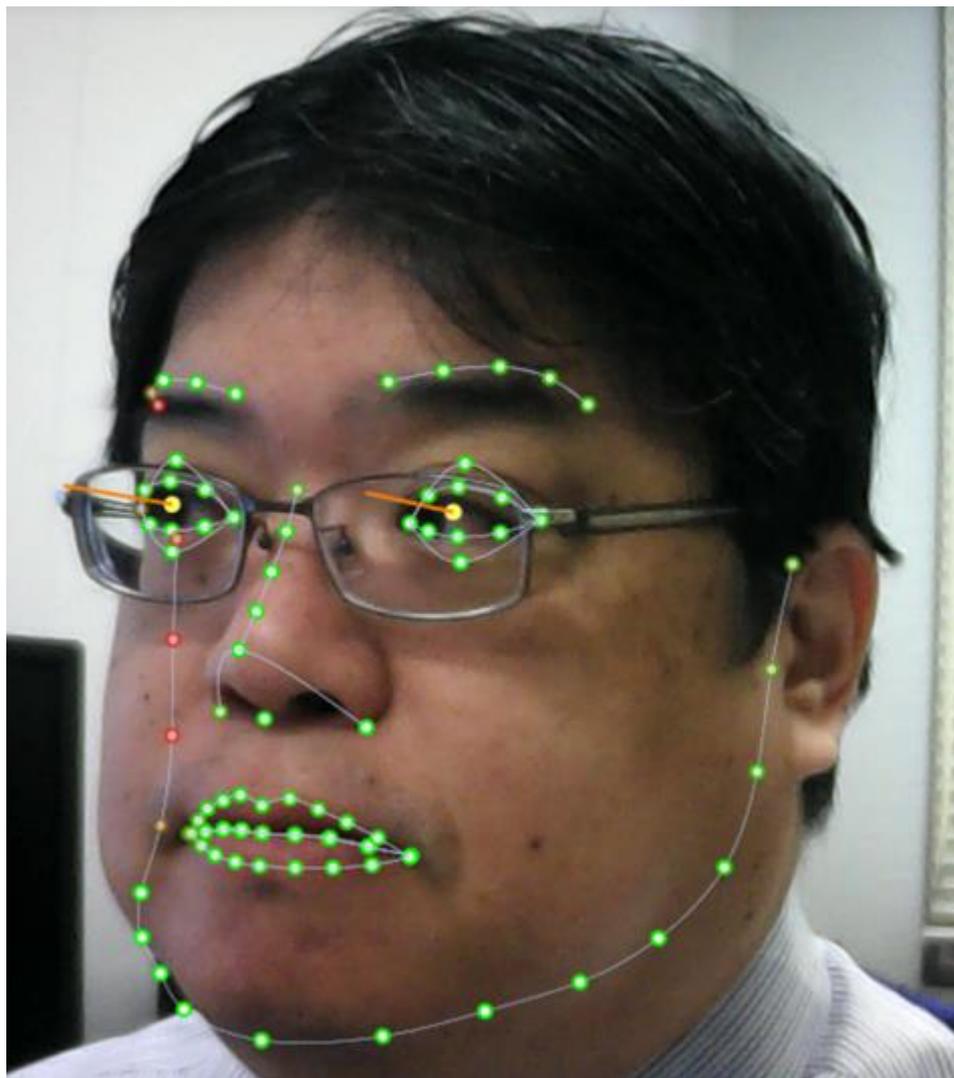
パソコン（カメラ付き）で試すことが可能

URL: <https://visagetechologies.com/demo/>

機能：顔ランドマーク検出，表情，リアルタイム処理



顔ランドマークの基本



顔ランドマーク

顔の重要な特徴点（目，鼻，口など）の位置を示すポイント

【用途】

- 顔の表情解析
- 顔の向き推定
- 顔識別
- その他の分析

顔ランドマークの検出の歴史

重要な進展：

- 2013年に畳み込みニューラルネットワークによる手法が登場
- Yi Sun, Xiaogang Wang, Xiaoou Tangによる研究
- 高精度な検出を実現

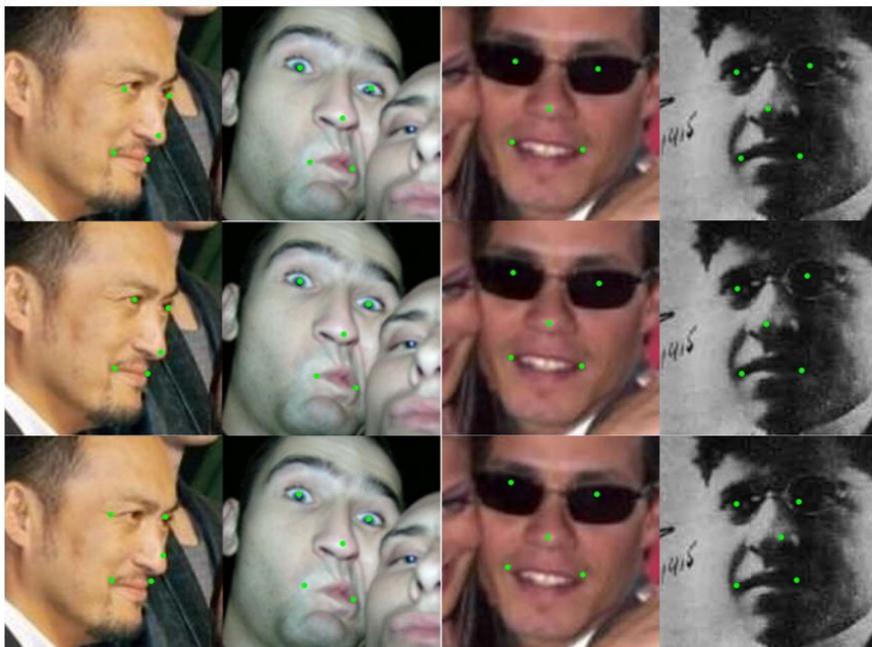


Figure 1: Examples of facial point detection. First row: ini-
Yi Sun, Xiaogang Wang, Xiaoou Tang
Deep Convolutional Network Cascade for Facial Point Detection, 2013

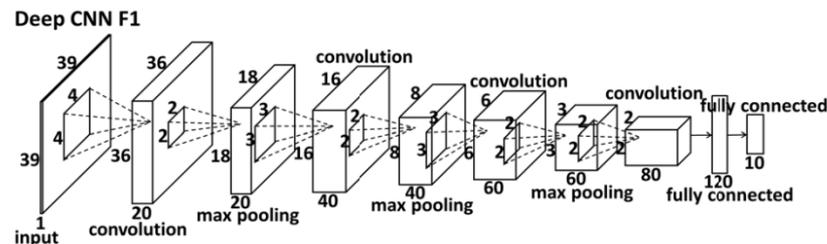
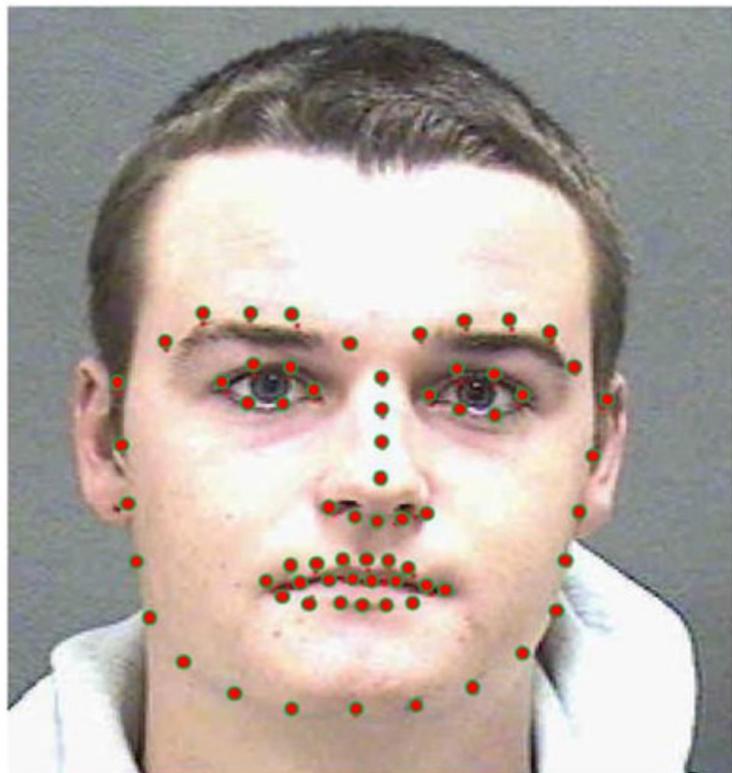


Figure 3: The structure of deep convolutional network F1.

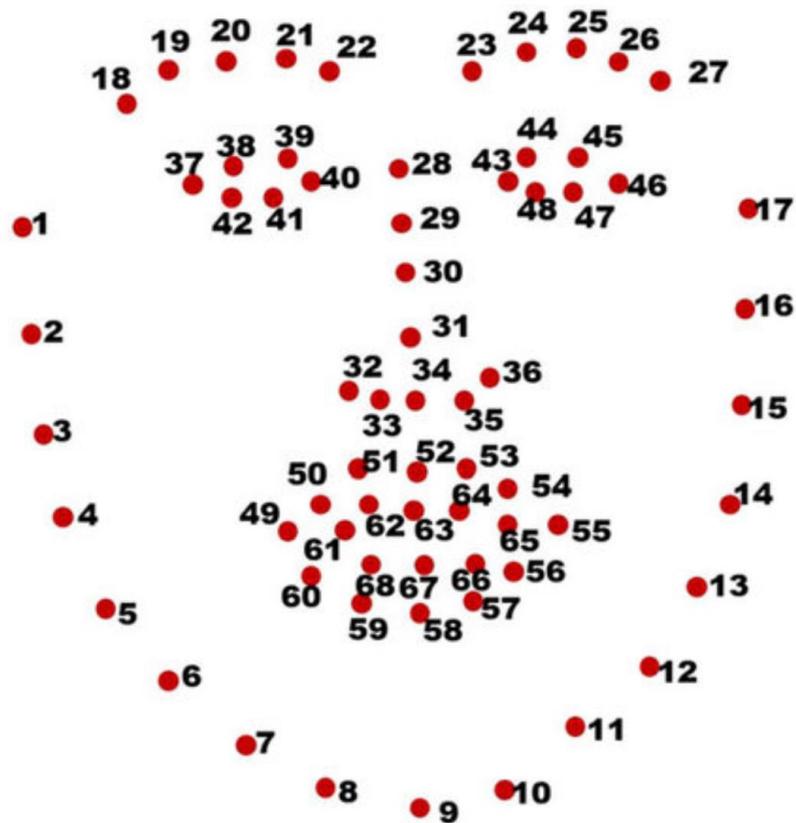
畳み込みニューラルネットワーク
を使用

68 ランドマーク方式

顔の 68 個のランドマーク。目、眉毛、鼻、口、顔の輪郭など。詳細な顔分析が可能。



(a)



(b)

Identification of facial landmarks using Dlib. a Facial landmarks. b The position and order of 68 points on the face

出典 https://www.researchgate.net/figure/identification-of-facial-landmarks-using-Dlib-a-Facial-landmarks-b-The-position-and_fig2_343699139

顔ランドマークまとめ

- 顔ランドマーク
顔検出における特徴点のことで、目・鼻・口などの位置を示す点群である。これらの特徴点の配置パターンを分析することで、顔の向きや表情の変化も検出できる。



10-5. ディープラーニングによる顔認識

顔認識

顔認識は、画像または動画から人の顔を認識



比較

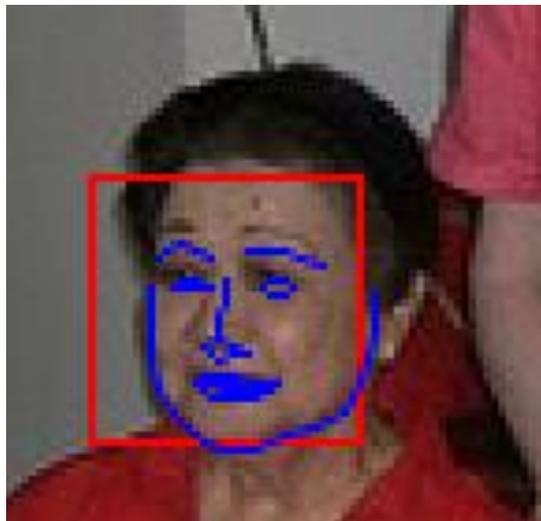


データベース

データベース内の顔との比較により、人物を特定

顔の数値化プロセス

- **顔の数値化**は、**複数の数値**（ふつう100以上）の組み合わせ
- **顔画像**から、**顔ランドマーク**を検出
- 顔ランドマークから、顔を数値化する処理を実行



顔検出,
顔ランドマーク



```
0.0512202  
0.0150111  
0.0642803  
0.0438789  
0.0485441  
0.0107222  
0.0653341  
0.144676  
0.156388  
0.12738  
0.137432  
0.059849  
0.1569  
0.0690487  
0.0250859  
0.215287  
0.134682  
0.212719  
0.0921698  
0.019872  
0.0154232  
0.0199377  
0.0035686  
0.0199529
```

数値化

同一人物判定プロセス

手順：

1. 2つの別の写真あるいは動画を入力

2. 顔の数値化を実行

3. 比較（距離計算）を実施

4. 判定結果を出力： 同一人物である，同一人物でない



同一人物である

または

同一人物でない

顔認識システムの構造

処理の流れ

- 精度向上のため、同一人物の多数の写真と比較
- 顔の数値化処理
- 距離計算による比較
- 本人判定の実行



顔の
数値

比較
(距離計算)



本人である
または
本人でない

顔の
数値



顔の
数値



顔の
数値



距離学習の基本

- **距離学習**は、ディープラーニングでの学習で、**距離に関する学習を行うこと。**
- 顔認識で使用される重要技術

目的：同一人物の顔を近く、異なる人物の顔を遠くなるように学習

仕組み：畳み込みニューラルネットワーク

顔認識まとめ

- 顔認識技術
画像や動画から人の顔を検出し、データベース内の顔情報と照合して人物を特定する技術である。
- 顔の数値化処理
顔画像から特徴点（顔ランドマーク）を検出し、それらの位置関係や形状を100以上の数値の組み合わせとして表現する処理である。
- 同一人物判定プロセス
2つの異なる写真や動画から抽出した顔の数値データを比較し、その類似度から同一人物であるかを判定する処理である。
- 距離学習：ディープラーニングを用いて、同一人物の顔は近く、異なる人物の顔は遠くなるように特徴空間を学習する技術である。



演習 2 . 顔認識

オンラインデモによる
顔認識の体験

① sky biometry の顔認識デモページ

<https://skybiometry.com/demo/face-recognition-demo/>

② 顔画像を選択. 結果を確認

SELECT AN IMAGE AND OUR ALGORITHM WILL SEARCH FOR HER





演習 3

顔を手掛かりに，同一グループ化
の判定

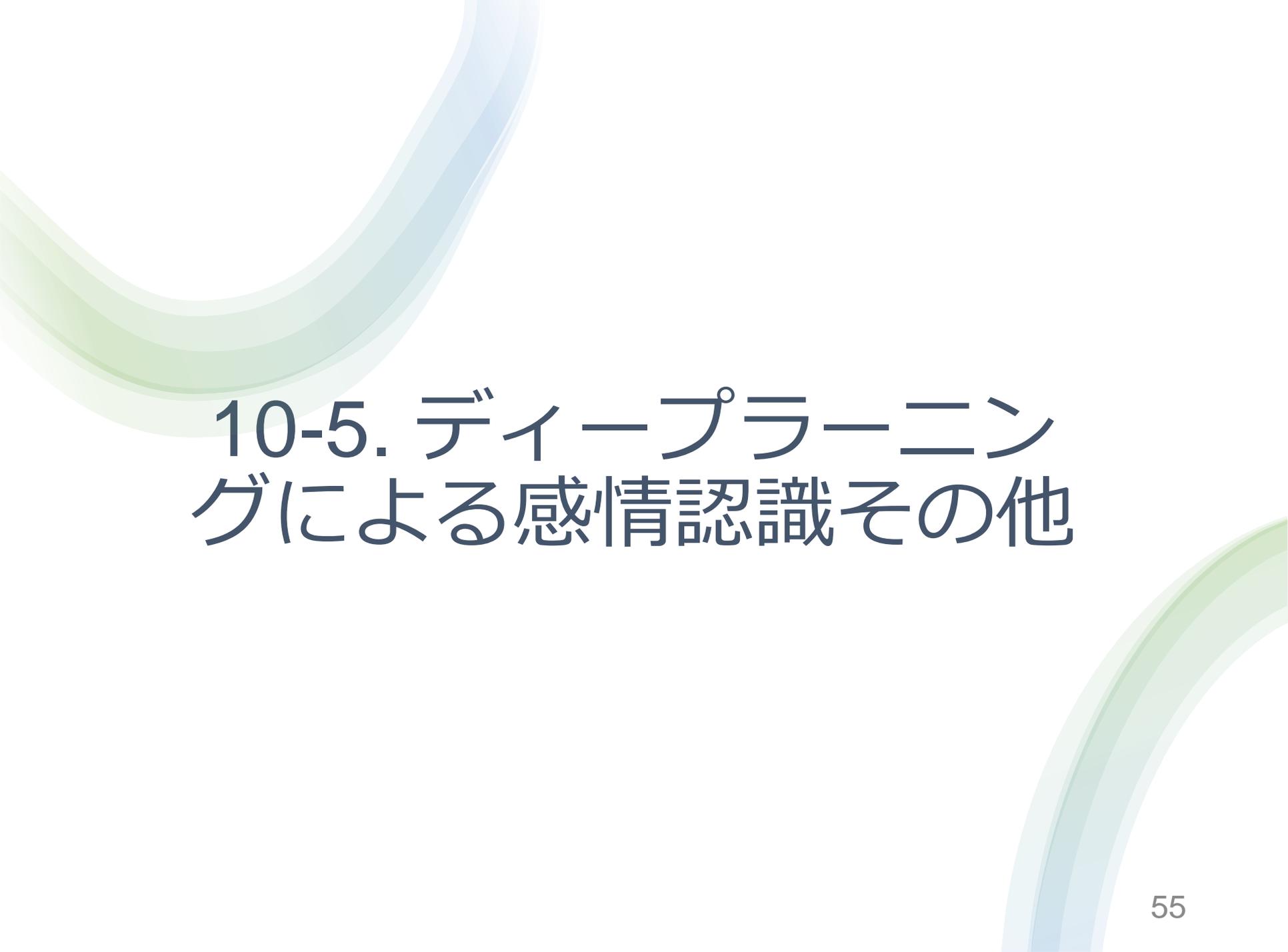
① sky biometry の face grouping デモページ

<https://skybiometry.com/demo/face-grouping/>

② 右から 1 つ, 左から 1 つ画像を選択. 結果を確認

To get started with face grouping select photos from left and right





10-5. ディープラーニングによる感情認識その他

感情認識システム



C:\ Windows\System32\cmd.exe - python demo.p

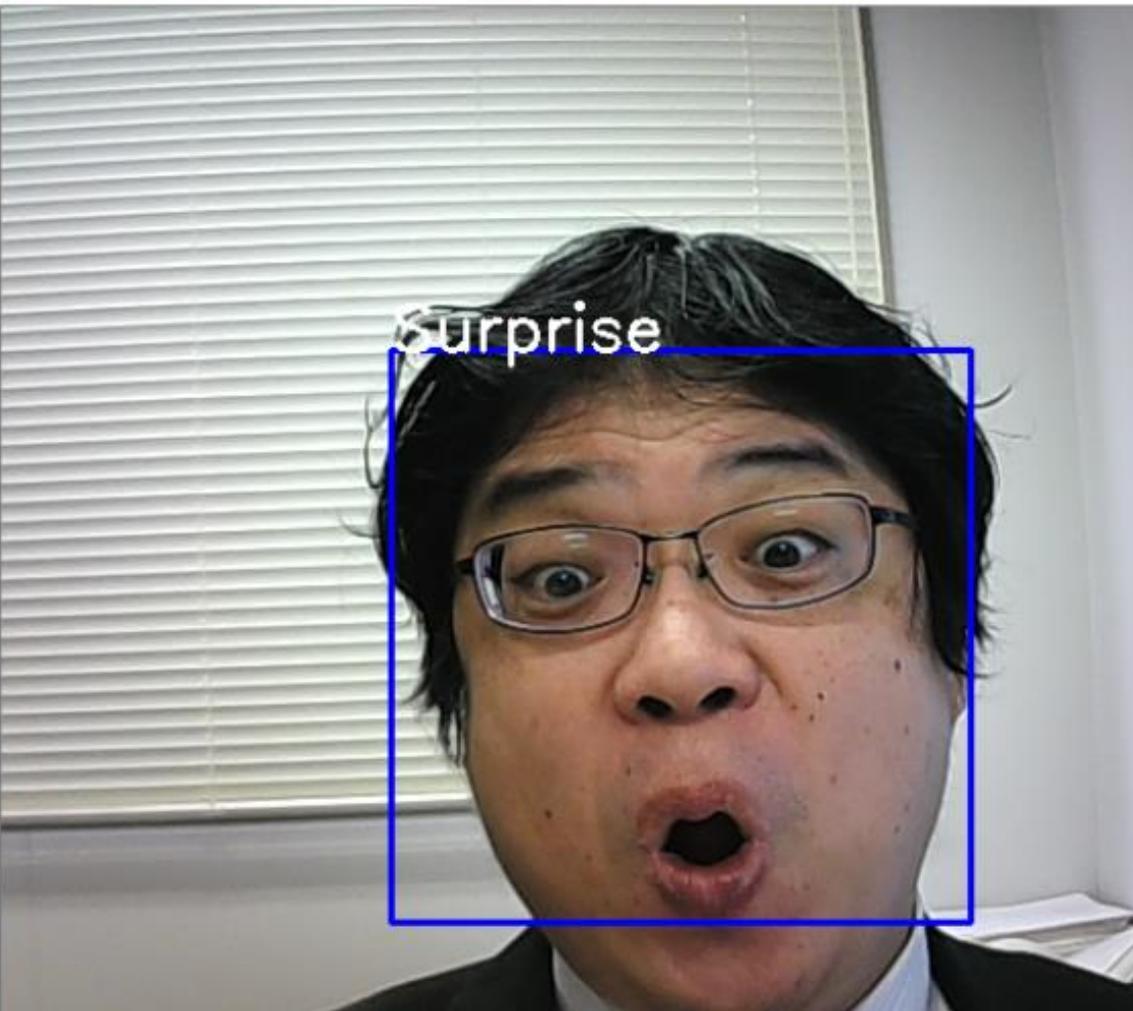
img

```
Happy: % 1.0520316660404205  
Neutral: % 43.86896789073944  
Sad: % 2.5840995833277702  
Surprised: % 26.989561319351196  
-----
```

```
Angry: % 17.476025223731995  
Disgust: % 13.489590585231781  
Fear: % 1.2782757170498371  
Happy: % 1.097946148365736  
Neutral: % 48.455244302749634  
Sad: % 2.7828795835375786  
Surprised: % 15.420036017894745  
-----
```

```
Angry: % 8.7054543197155  
Disgust: % 8.182178437709808  
Fear: % 2.2473467513918877  
Happy: % 1.2045521289110184  
Neutral: % 39.530619978904724  
Sad: % 2.036934532225132  
Surprised: % 38.09291124343872  
-----
```

```
Angry: % 4.94537390768528  
Disgust: % 7.72874653339386  
Fear: % 2.0912714302539825  
Happy: % 1.1880283243954182  
Neutral: % 30.127882957458496  
Sad: % 1.0293880477547646  
Surprised: % 52.88930535316467  
-----
```



- ここでは、**7種の表情** Angry, Disgust, Fear, Happy, Neutral, Sad, Surprised の**それぞれの確率**を推定

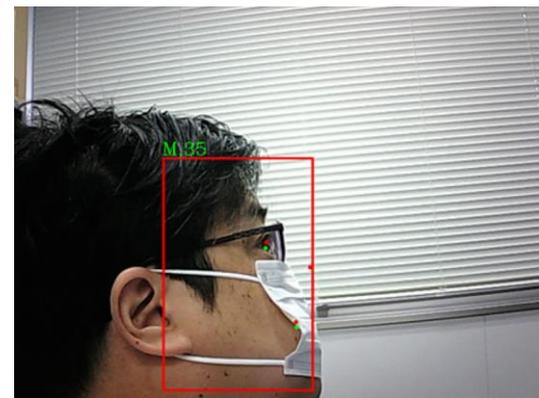
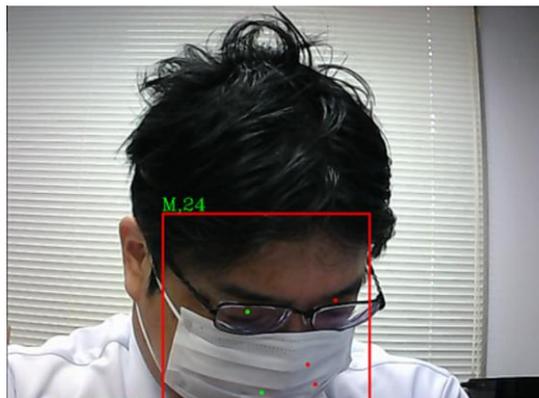
- <https://github.com/ezgiakcora/Facial-Expression-Keras> で公開されている成果物 **56**

感情認識システム



- 7種の表情認識
 - Angry (怒り)
 - Disgust (嫌悪)
 - Fear (恐怖)
 - Happy (幸福)
 - Neutral (中立)
 - Sad (悲しみ)
 - Surprised (驚き)
- ディープラーニングの活用
- 顔ランドマークの使用

年齢推定，性別推定の実例



推定結果：24歳男性 推定結果：23歳男性 推定結果：35歳男性

InsightFace による処理結果

【関連情報】

<https://www.kkaneko.jp/ai/win/insightface.html>

<https://colab.research.google.com/drive/1S55yEFiQpdIRdjWbdH0zzEYD5VAfklHd?usp=sharing>

表情推定アプリ

各自、ソースコードと実行結果を確認しよう

<https://colab.research.google.com/drive/1t8YIRamyYij40wND--k1NHTDR5fMXvHq?usp=sharing>

Emotion: happy
Score: 0.65



Emotion: neutral
Score: 0.68



発展演習 3

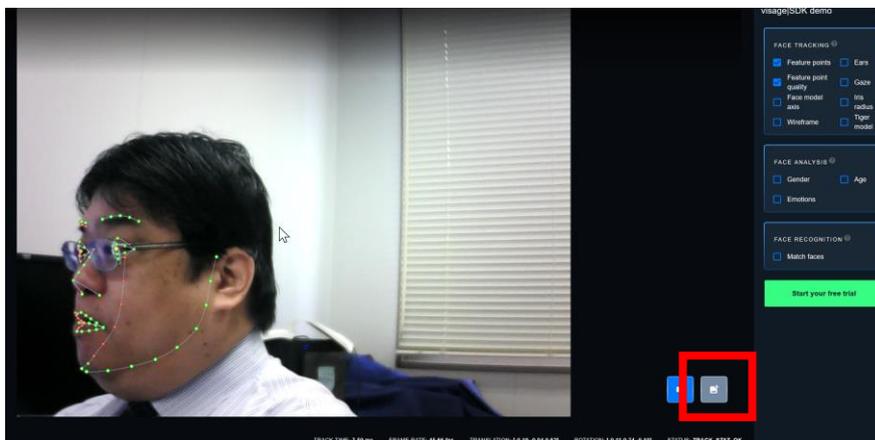
- まず、カメラ付きのパソコンを準備する
- 次のページを開く。Visage Technologies 社のデモページ

<https://visagetech.com/demo/>

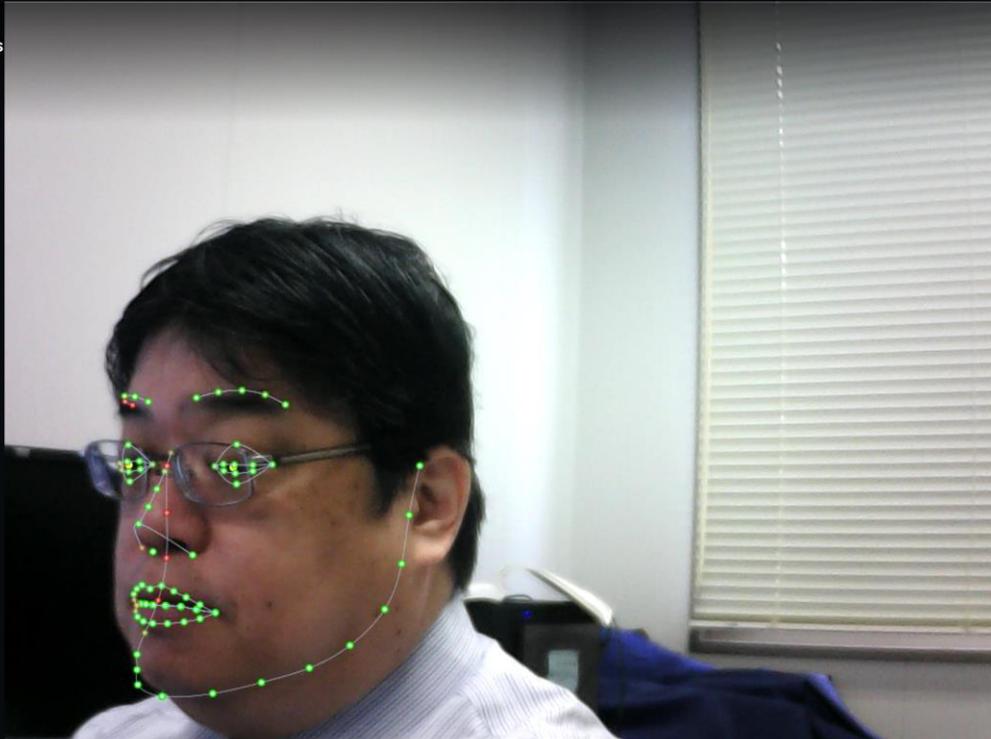
- 「Try out demo」をクリック

Try out demo

- **画像をアップロード**するので、**右下のボタン**をクリックして、画像をアップロード。（パソコンのカメラにも対応）



さまざまな設定



visage|SDK demo

FACE TRACKING

- Feature points
- Feature point quality
- Face model axis
- Wireframe
- Ears
- Gaze
- Iris radius
- Tiger model

FACE ANALYSIS

- Gender
- Emotions
- Age

FACE RECOGNITION

- Match faces

Start your free trial



Low accuracy, higher performance

TRACK TIME: 7.80 ms FRAME RATE: 39.14 fps TRANSLATION: [-0.15,-0.04,0.54] ROTATION: [-0.09,0.47,-0.05] STATUS: TRACK_STAT_OK

Gaze
視線

Gender
性別

Emotions
感情

Age
年齢

全体まとめ

- **顔検出**

画像内から顔と思われる領域を特定し、目・鼻・口などの顔の特徴を識別して、それらが集まる領域を顔として判断する技術である（物体検出の一環として顔を特定する基本技術）

- **顔ランドマーク**

顔の重要な特徴点（目、鼻、口など）の位置を示すポイントで、顔の表情解析や向き推定、顔識別などの分析に活用される

- **感情認識**

顔表情から感情状態を推定する技術で、Angry（怒り）、Disgust（嫌悪）、Fear（恐怖）、Happy（幸福）、Neutral（中立）、Sad（悲しみ）、Surprised（驚き）の7種類の感情を分類する

- **顔認識**

画像や動画から人の顔を検出し、データベース内の顔情報と照合して人物を特定する技術である。