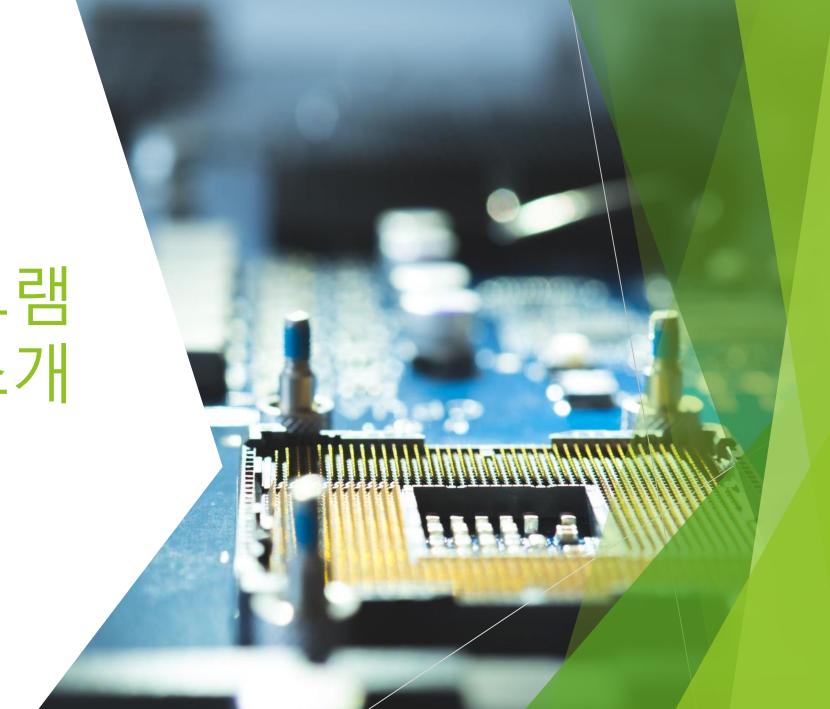




목차

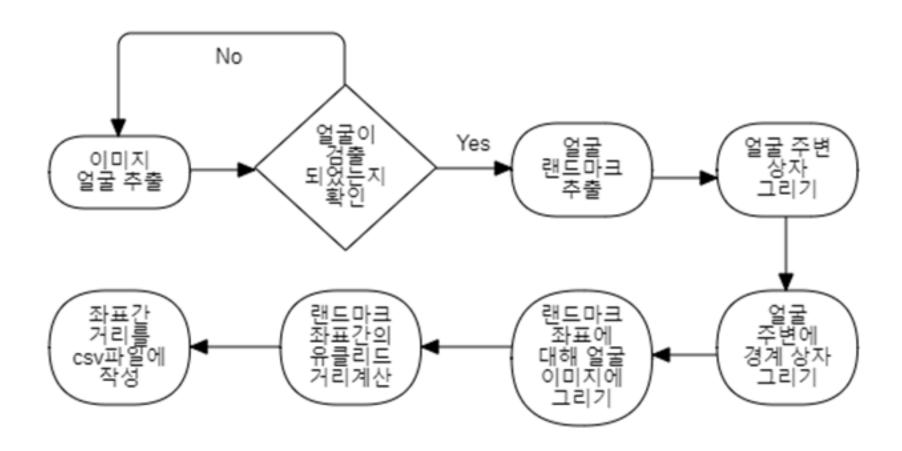
- ▶ 1. 프로그램 필요성
- ▶ 2.프로그램 소개
- ▶ 3. 데이터 분석
- ▶ 4. 순서도 및 구현
- ▶ 5. 성능 평가
- ▶ 6. 결론

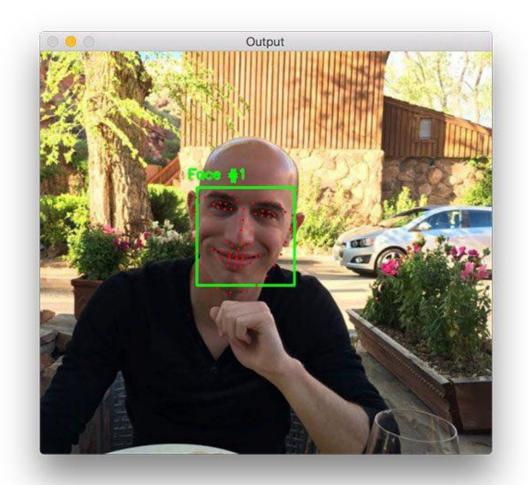


프로그램
 소개









3. 데이터 분석

인덱스		이름		데이터 타입		값		설명	
0		landmark		연속형		정수형		Landmark의 번 호	
1		1		연속형		정수형		Landmark 1번 과의 거리	
n		1		연속형		정수형		Landmark n번 과의 거리	
Landmark	1	2	3	4	5	6	7	8	
1	0	32	64.19502	96.74709	128.7245	160.854	188.5099	211.4048	
2	32	0	32.38827	65.11528	97.29337	129.8075	158.2403	182.4829	
3	64.19502	32.38827	0	32.75668	65	97.71898	126.7162	152.1217	
4	96.74709	65.11528	32.75668	0	32.28002	65.19202	94.82616	121.6059	
5	128.7245	97.29337	65	32.28002	0	33.10589	63.51378	91.96739	
6	160.854	129.8075	97.71898	65.19202	33.10589	0	31.14482	61.40033	

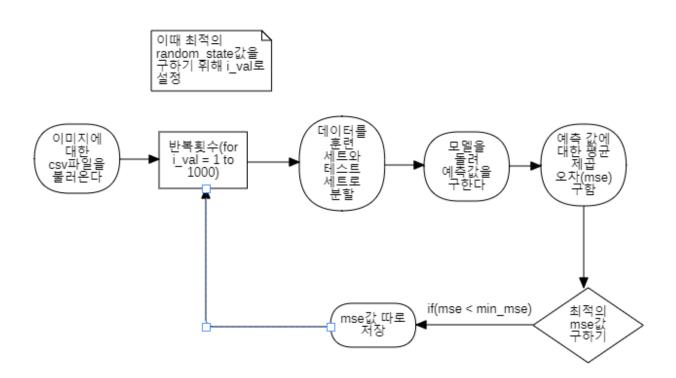
4. 사용 알고리즘

선현회귀 모델을 통해 학습시키는 random state값을 변화시켜 얼굴에 맞는 최적의 random state값을 찾는다.

가장 최적의 random state값을 가지고 mse, mae, Rsquared 값을 구한다.

Radom state값을 가지고 판별할 데이터를 학습시켜 성능평가 값을 구하고 이 성능평가 값을 가지고 판별한다.

5. 순서도 및 구현



CSV파일 생성 코드

```
for i in range(image_start, image_end+1):
   image path = f"IMAGE/{i}.jpg"
   if os.path.exists(image path):
       image = cv2.imread(image_path)
       gray = cv2.cvtColor(image, cv2.COLOR_BGR2GRAY)
    else:
       print(f"Error: No face detected in the image face {i}.")
       continue
   faces = detector(gray)
   for j, face in enumerate(faces):
       landmarks = predictor(gray, face)
       landmarks = np.array([(landmarks.part(i).x, landmarks.part(i).y) for i in range(68)])
       x, y, w, h = face.left(), face.top(), face.width(), face.height()
       cv2.rectangle(image, (x, y), (x + w, y + h), (0, 255, 0), 2)
        for (x, y) in landmarks:
           cv2.circle(image, (x, y), 1, (0, 0, 255), -1)
        distances = pdist(landmarks)
        distance_matrix = squareform(distances)
       with open(f"landmark_distances/landmark_distances({i}).csv", "w", newline="") as csvfile2:
            writer2 = csv.writer(csvfile2)
            header = ["Landmark"] + [str(i) for i in range(1, 69)]
            writer2.writerow(header)
           writer2.writerows((i+1, *[f"{d:.8f}" for d in row]) for i, row in enumerate(distance_matrix))
```

최적의 random state 구하기

```
# 결과 출력
print(f"가장 작은 MSE: {min_mse}")
print(f"가장 작은 MAE: {min_mae}")
print(f"가장 작은 MAE: {min_mae}")
print(f"가장 큰 R-squared: {max_r2}")
print(f"최소 MSE에 해당하는 i 값: {min_i}")
print(f"가장 작은 MSE에 해당하는 파일 번호: {min_file_number}")

✓ 0.0s

가장 작은 MSE: 0.04259587124337109
가장 작은 MAE: 0.17443148525575122
가장 큰 R-squared: 0.9999205603375609
최소 MSE에 해당하는 i 값: 75
가장 작은 MSE에 해당하는 파일 번호: 241
```

```
file_numbers = range(image_start, image_end+1)
i values = range(1, 100)
for i_val in i_values:
   for file_number in range(image_start, image_end + 1):
       distances file = f"landmark distances/landmark distances({file number}).csv"
       if not os.path.exists(distances_file):
           continue
       data = pd.read_csv(distances_file)
       # 특징과 라벨 분리
       X = data.drop(columns=["Landmark"])
       y = data["Landmark"]
       X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y, test_size=0.1, random_state=i_val)
       # 선형 회귀 모델 생성 및 훈련
       model = LinearRegression()
       model.fit(X_train, y_train)
       # 검증 데이터를 사용하여 성능평가: 예측
       test_predictions = model.predict(X_test)
       # R-squared 계산
       r2 = r2_score(y_test, test_predictions)
       # print(f"R-squared: {r2:.4f}")
       # 평균 제곱 오차(MSE) 계산
       mse = mean_squared_error(y_test, test_predictions)
       # print(f"Mean Squared Error: {mse:.4f}")
       # 평균 절대 오차(MAE) 계산
       mae = mean_absolute_error(y_test, test_predictions)
       # print(f"Mean Absolute Error: {mae:.4f}")
       if mse < min_mse and mae < min_mae and r2 > min_r2:
           min mse = mse
           min mae = mae
           min_r2 = r2
           min_i = i_val
           min_file_number = file_number
```



6. 결론