



# 학습자 데이터 머신러닝 프로젝트

빅데이터 8기 이현희

# 사용된 머신러닝 모델

---

## DecisionTreeRegressor

### 선택 이유

1. 직관적이고 이해하기 쉬운 모델 : 트리 구조로 시각화할 수 있어 데이터가 어떻게 예측되는지를 직관적 이해 가능
2. 복잡한 비선형 관계를 모델링 가능 : 데이터의 비선형적인 관계를 잘 포착하여 다양한 패턴을 학습하는 데 유리

# 사용된 머신러닝 모델

---

## DecisionTreeRegressor 결과

**dt.score(sub\_input, sub\_target) : 1.0**

**dt.score(val\_input, val\_target) : 0.6897421524663677**

# 머신러닝 모델의 하이퍼파라미터 튜닝을 위한 방법

---

## cross\_validate 결과

```
np.mean(scores['train_score']) : 1.0
```

```
np.mean(scores['test_score']) : 0.7414658644988156
```

# 머신러닝 모델의 하이퍼파라미터 튜닝을 위한 방법

---

## GridSearch

### 선택 이유

1. 최적의 하이퍼파라미터 찾기: 모델의 성능을 극대화하기 위해 다양한 하이퍼파라미터 조합을 시험해볼 수 있습니다.
2. 교차 검증을 통한 신뢰성 확보: 교차 검증(cross-validation)을 통해 각 조합에 대한 모델 성능을 평가하므로, 과적합을 방지하고 일반화 성능을 향상시킬 수 있습니다.

# 머신러닝 모델의 하이퍼파라미터 튜닝을 위한 방법

---

## GridSearch

- **'max\_depth'**: 트리의 최대 깊이
- **'min\_impurity\_decrease'**: 노드를 분할하기 위한 최소 샘플 수
- **'min\_samples\_leaf'**: 리프 노드에 필요한 최소 샘플 수
- **'min\_samples\_split'**: 분할을 위한 최소 불순도 감소량

# 머신러닝 모델의 하이퍼파라미터 튜닝을 위한 방법

---

## GridSearch

```
{'max_depth': 20,  
'min_impurity_decrease': np.float64(0.0001),  
'min_samples_leaf': 8,  
'min_samples_split': 2}
```

```
dt.score(sub_input, sub_target) : 0.9097578126547302  
dt.score(val_input, val_target) : 0.8598681472263008
```

# 머신러닝 모델의 하이퍼파라미터 튜닝을 위한 방법

---

## **cross\_validate 결과**

**Average train score: 0.9069794448550719**

**Average validation score: 0.853042221428782**



# Result

test 데이터를 이용한 결과

```
print(dt.score(test_input, test_target))
```

0.8258047179780313

test prediction과  
actual values 비교

```
print("Test predictions:", test_predictions)  
print("Actual values:", test_target)
```

```
Test predictions: [ 8.22222222 11.9          18.07692308 10.4          3.5          12.75  
13.          10.92857143 8.22222222 13.5          9.625          13.5  
9.125          14.09090909 0.          3.5          15.2          12.75  
8.22222222 15.2          15.71428571 10.4          10.92857143 10.4  
15.71428571 7.33333333 10.4          11.9          11.9          12.75  
15.2          0.          7.33333333 10.92857143 18.07692308 13.5  
18.07692308 12.75          18.07692308 13.          11.9          13.  
13.          14.09090909 14.09090909 11.9          15.71428571 9.625  
5.75          8.22222222 0.          9.625          8.875          13.5  
0.          3.5          14.09090909 10.4          3.5          8.22222222  
14.09090909 15.2          13.5          10.92857143 9.125          8.22222222  
5.75          10.4          12.75          11.9          13.          13.  
8.22222222 10.4          6.33333333 8.875          9.125          15.71428571  
10.92857143 10.92857143]  
Actual values: [ 8 11 19 10 9 11 14 12 11 13 8 15 10 14 0 10 14 11 8 15 16 10 11 9  
18 8 9 11 11 11 15 0 9 11 19 12 18 13 18 13 11 13 13 14 14 11 15 9  
5 10 0 9 8 13 0 11 14 10 0 9 14 15 13 12 10 8 6 11 12 12 12 14  
10 10 10 10 10 15 11 11]
```