공통기초스터디 8주차

+

DONGDUK AI LEARING CREW TEAM SCALAR

TIME: PM 4:00~6:00



Scikit-Learn알고리즘





Scikit-Learn Api

• Scikit-Learn Api 사용단계

- 1 Scikit Leam API에서 적절한 추정기 클래스를 임포트 해서 사용하고자 하는 모델을 선택한다.
- 2 클래스로부터 인스턴스를 생성하고 초모수(Hyper-parameter)를 설정한다.
- 3 데이터를 특징 배열과 대상 배열로 준비한다.
- 4 모델 인스턴스의 fit() 메소드를 호출해서 데이터를 학습한다.



5 정확도를 확인하고 새로운 데이터에 모델을 적용한다.

Scikit-Learn Api

•fit메소드
model.fit(X,y)
모델확인
• 계수값
model.coef_
• 절편값
model.intercept_
• 모델의 정확도
model.score(X,y)



Scikitlearn 다항식회귀분석

• 모델의 성과 개선 방법

1 더 복잡하거나 더 유연한 모델 사용

2 덜 복잡하거나 덜 유연한 모델 사용

3 더 많은 훈련 표본 수집

4 각 표본에 특징을 추가하기 위해 더 많은 데이터 수집



Scikitlearn 다항식회귀분석

• "파이프 라인" :전처리 프로그램과 선형 회귀 모델을 묶어주는 프로그램 from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures from sklearn.linear_model import LinearRegression from sklearn.pipeline import make_pipeline def PolynomialRegression(degree=2, **kwargs):

retum make_pipeline(PolynomialFeatures(degree), LinearRegression (**kwargs))
 "데이터 시각화"

%matplotlib inline import matplotlib.pyplot as plt import seaborn; seaborn.set()

X_test = np.linspace(-0.1, 1.1, 500) plt.scatter(x, y, color='black') axis = plt.axis()

- "데이터 적합"
- "데이터 검증 곡선"



Scikitlearn 다항식회귀분석더보기

```
"파이프 라인" :전처리 프로그램과 선형 회귀 모델을 묶어주는 프로그램
from sklearn.preprocessing import PolynomialFeatures
from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.pipeline import make_pipeline
def PolynomialRegression(degree=2, **kwargs):
retum make_pipeline(PolynomialFeatures(degree), LinearRegression (**kwargs))
"데이터 시각화"
%matplotlib inline
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn; seaborn.set()
X_test = np.linspace(-0.1, 1.1, 500) plt.scatter(x, y, color='black') axis = plt.axis()
"데이터 적합 "
plt.scatter(x, y, color='black')
for degree in [1,2,3]:
model = PolynomialRegression(degree) model.fit(X[:, np.newaxis],y)
v test=model.predict(X test[:,np.newaxis])
plt.plot(x test, y test, label=f', Degree={degree}')
plt.axis([-0.1, 1.0, -2, 12])
plt.legend(loc='best');
"데이터 검증 곡선"
from sklearn.model selection import validation curve
degree=np.arange(1, 10)
train_score, val_score=validation_curve(PolynomialRegression(), X[:, np.newaxis), y, 'polynomialfeatures_degree', degree, cv=7)
plt.plot(degree, np.median(train_score, 1), color='blue', label="training score')
plt.plot(degree, np.median(val_score, 1), color='red', label='validation score')
plt.legend(loc='best')
plt.ylim(0,1)
```



THANK YOU