

```

import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from keras.models import load_model
import numpy as np

# 데이터 불러오기
test_data = pd.read_csv('C:/Users/Hesong/test/test_data_1.csv')

# 'DAY'는 수치형 데이터이므로 따로 선택
numeric_feature = ['TPRSC_CAPA', 'DAY']
X_numeric_test = test_data[numeric_feature]

# 'INGR_NM'을 Label Encoding (학습할 때 사용한 label_encoder를 재사용)
test_data['INGR_NM'] = label_encoder.transform(test_data['INGR_NM'])

# 'ANTBT_NM'과 'antibiotics' 컬럼을 원-핫 인코딩 (학습할 때 사용한 것과 동일한 방법 사용)
X_categorical_test = pd.get_dummies(test_data[categorical_features], columns=categorical_features)

# 입력 데이터 차원 확인
print("이전 입력 데이터 차원:", X_categorical_test.shape) # (None, 128)

# 추가할 피쳐 개수
additional_features = 5

# 추가 피쳐를 0으로 초기화한 배열 생성
additional_features_array = np.zeros((X_categorical_test.shape[0], additional_features))

# 추가 피쳐를 입력 데이터에 연결
X_test = np.hstack((X_categorical_test, additional_features_array))

# 입력 데이터 차원 다시 확인
print("조정된 입력 데이터 차원:", X_test.shape) # (None, 130)

# 모델을 사용하여 RSLT_CONT 예측
y_pred = model.predict(X_test)

# 예측 결과를 데이터프레임에 추가 (확률로 표시)
test_data['PREDICTED_RSLT_PROB'] = y_pred

# 확률을 'R' 또는 'S'로 변환하여 예측 결과를 데이터프레임에 추가
test_data['PREDICTED_RSLT'] = ['R' if prob >= 0.5 else 'S' for prob in y_pred]

# 예측 결과를 새로운 CSV 파일에 저장
test_data.to_csv('predicted_test_data_1.csv', index=False)

# 예측 결과 출력
print("예측한 데이터:\n", test_data[['INGR_NM', 'TPRSC_CAPA', 'DAY', 'antibiotics', 'ANTBT_NM', 'PREDICTED_RSLT_PROB', 'PREDICTED_RSLT']])

# 예측 정확도 계산
accuracy = (test_data['PREDICTED_RSLT'] == test_data['RSLT_CONT']).mean()
print("예측 정확도:", accuracy)

```



이전 입력 데이터 차원: (66556, 128)
 조정된 입력 데이터 차원: (66556, 133)
 2080/2080 [=====] - 1s 697us/step
 예측한 데이터:

| | INGR_NM | TPRSC_CAPA | DAY | antibiotics | ANTBT_NM | W |
|-------|---------|------------|-------|-------------|----------------|---|
| 0 | 6 | 1875.0 | 6.00 | 경과 | Clindamycin | |
| 1 | 68 | 500.0 | 5.00 | 경과 | Rifampicin | |
| 2 | 63 | 1125.0 | 2.00 | 경과 | Imipenem | |
| 3 | 51 | 750.0 | 25.67 | 경과 | Imipenem | |
| 4 | 64 | 600.0 | 2.00 | 경과 | Ciprofloxacin | |
| ... | ... | ... | ... | ... | ... | |
| 66551 | 62 | 4500.0 | 1.00 | 경과 | Ampicillin | |
| 66552 | 53 | 3000.0 | 8.33 | 경과 | Ceftazidime | |
| 66553 | 63 | 1125.0 | 8.00 | 경과 | Vancomycin | |
| 66554 | 19 | 6000.0 | 23.00 | 경과 | Nitrofurantoin | |
| 66555 | 63 | 1125.0 | 13.00 | 경과 | Ceftazidime | |

| | PREDICTED_RSLT_PROB | PREDICTED_RSLT |
|-------|---------------------|----------------|
| 0 | 0.018794 | S |
| 1 | 0.136717 | S |
| 2 | 0.109668 | S |
| 3 | 0.138876 | S |
| 4 | 0.502279 | R |
| ... | ... | ... |
| 66551 | 0.283344 | S |
| 66552 | 0.160341 | S |
| 66553 | 0.108715 | S |
| 66554 | 0.061019 | S |
| 66555 | 0.148830 | S |

```
[66556 rows x 7 columns]
예측 정확도: 0.6914177534707615

import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from keras.models import load_model
import numpy as np

# 데이터 불러오기
test_data = pd.read_csv('C:/Users/Hesong/test/test_data_2.csv')

# 'DAY'는 수치형 데이터이므로 따로 선택
numeric_feature = ['TPRSC_CAPA', 'DAY']
X_numeric_test = test_data[numeric_feature]

# 'INGR_NM'을 Label Encoding (학습할 때 사용한 label_encoder를 재사용)
test_data['INGR_NM'] = label_encoder.transform(test_data['INGR_NM'])

# 'ANTBT_NM'과 'antibiotics' 컬럼을 원-핫 인코딩 (학습할 때 사용한 것과 동일한 방법 사용)
X_categorical_test = pd.get_dummies(test_data[categorical_features], columns=categorical_features)

# 입력 데이터 차원 확인
print("이전 입력 데이터 차원:", X_categorical_test.shape) # (None, 128)

# 추가할 피쳐 개수
additional_features = 6

# 추가 피쳐를 0으로 초기화한 배열 생성
additional_features_array = np.zeros((X_categorical_test.shape[0], additional_features))

# 추가 피쳐를 입력 데이터에 연결
X_test = np.hstack((X_categorical_test, additional_features_array))

# 입력 데이터 차원 다시 확인
print("조정된 입력 데이터 차원:", X_test.shape) # (None, 130)

# 모델을 사용하여 RSLT_CONT 예측
y_pred = model.predict(X_test)

# 예측 결과를 데이터프레임에 추가 (확률로 표시)
test_data['PREDICTED_RSLT_PROB'] = y_pred

# 확률을 'R' 또는 'S'로 변환하여 예측 결과를 데이터프레임에 추가
test_data['PREDICTED_RSLT'] = ['R' if prob >= 0.5 else 'S' for prob in y_pred]

# 예측 결과를 새로운 CSV 파일에 저장
test_data.to_csv('predicted_test_data_2.csv', index=False)

# 예측 결과 출력
print("예측한 데이터:\n", test_data[['INGR_NM', 'TPRSC_CAPA', 'DAY', 'antibiotics', 'ANTBT_NM', 'PREDICTED_RSLT_PROB', 'PREDICTED_RSLT']])

# 예측 정확도 계산
accuracy = (test_data['PREDICTED_RSLT'] == test_data['RSLT_CONT']).mean()
print("예측 정확도:", accuracy)

이전 입력 데이터 차원: (66556, 127)
조정된 입력 데이터 차원: (66556, 133)
2080/2080 [=====] - 2s 759us/step
예측한 데이터:
   INGR_NM  TPRSC_CAPA  DAY antibiotics  ANTBT_NM  W
0         29      6000.0   8.00          경괘  Gentamicin
1         53      2000.0  13.00          경괘  Penicillin
2         59     18000.0  17.00          경괘   Cefepime
3         59     13500.0   4.33          경괘  Tigecycline
4         64       400.0  43.00          경괘  Ceftazidime
...      ...      ...      ...      ...      ...
66551      51       500.0  10.00          경괘  Teicoplanin
66552      37      1000.0  14.00          경괘  Ceftazidime
66553      56       400.0   3.00          경괘   Cefoxitin
66554      28       200.0  14.00          경괘  Aztreonam
66555      33      2000.0   5.00          경괘   Meropenem

   PREDICTED_RSLT_PROB  PREDICTED_RSLT
0          0.004430          S
1          0.040788          S
2          0.006926          S
3          0.006153          S
4          0.050838          S
...      ...      ...
66551          0.004919          S
66552          0.031086          S
66553          0.005224          S
66554          0.018200          S
66555          0.029259          S
```

```

[66556 rows x 7 columns]
예측 정확도: 0.6785113288058177

import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from keras.models import load_model
import numpy as np

# 데이터 불러오기
test_data = pd.read_csv('C:/Users/Hesong/test/test_data_3.csv')

# 'DAY'는 수치형 데이터이므로 따로 선택
numeric_feature = ['TPRSC_CAPA', 'DAY']
X_numeric_test = test_data[numeric_feature]

# 'INGR_NM'을 Label Encoding (학습할 때 사용한 label_encoder를 재사용)
test_data['INGR_NM'] = label_encoder.transform(test_data['INGR_NM'])

# 'ANTBT_NM'과 'antibiotics' 컬럼을 원-핫 인코딩 (학습할 때 사용한 것과 동일한 방법 사용)
X_categorical_test = pd.get_dummies(test_data[categorical_features], columns=categorical_features)

# 입력 데이터 차원 확인
print("이전 입력 데이터 차원:", X_categorical_test.shape) # (None, 128)

# 추가할 피쳐 개수
additional_features = 9

# 추가 피쳐를 0으로 초기화한 배열 생성
additional_features_array = np.zeros((X_categorical_test.shape[0], additional_features))

# 추가 피쳐를 입력 데이터에 연결
X_test = np.hstack((X_categorical_test, additional_features_array))

# 입력 데이터 차원 다시 확인
print("조정된 입력 데이터 차원:", X_test.shape) # (None, 130)

# 모델을 사용하여 RSLT_CONT 예측
y_pred = model.predict(X_test)

# 예측 결과를 데이터프레임에 추가 (확률로 표시)
test_data['PREDICTED_RSLT_PROB'] = y_pred

# 확률을 'R' 또는 'S'로 변환하여 예측 결과를 데이터프레임에 추가
test_data['PREDICTED_RSLT'] = ['R' if prob >= 0.5 else 'S' for prob in y_pred]

# 예측 결과를 새로운 CSV 파일에 저장
test_data.to_csv('predicted_test_data_3.csv', index=False)

# 예측 결과 출력
print("예측한 데이터:\n", test_data[['INGR_NM', 'TPRSC_CAPA', 'DAY', 'antibiotics', 'ANTBT_NM', 'PREDICTED_RSLT_PROB', 'PREDICTED_RSLT']])

# 예측 정확도 계산
accuracy = (test_data['PREDICTED_RSLT'] == test_data['RSLT_CONT']).mean()
print("예측 정확도:", accuracy)

```

```

이전 입력 데이터 차원: (66556, 124)
조정된 입력 데이터 차원: (66556, 133)
2080/2080 [=====] - 2s 751us/step
예측한 데이터:

```

| | INGR_NM | TPRSC_CAPA | DAY | antibiotics | ANTBT_NM | ₩ |
|-------|---------|------------|------|-------------|-------------|-----|
| 0 | 36 | 2000.0 | 4.0 | 경과 | Amikacin | |
| 1 | 36 | 2000.0 | 1.0 | 경과 | Ertapenem | |
| 2 | 59 | 18000.0 | 9.0 | 경과 | Amikacin | |
| 3 | 59 | 18000.0 | 4.0 | 경과 | Cefepime | |
| 4 | 33 | 2000.0 | 8.0 | 경과 | Ceftazidime | |
| ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... |
| 66551 | 15 | 2000.0 | 10.0 | 경과 | Ertapenem | |
| 66552 | 53 | 675.0 | 8.0 | 경과 | Penicillin | |
| 66553 | 36 | 4000.0 | 43.0 | 경과 | Linezolid | |
| 66554 | 20 | 200.0 | 5.0 | 경과 | Penicillin | |
| 66555 | 54 | 1500.0 | 8.0 | 경과 | Imipenem | |

| | PREDICTED_RSLT_PROB | PREDICTED_RSLT |
|-------|---------------------|----------------|
| 0 | 0.092387 | S |
| 1 | 0.013686 | S |
| 2 | 0.116850 | S |
| 3 | 0.123644 | S |
| 4 | 0.034857 | S |
| ... | ... | ... |
| 66551 | 0.009700 | S |
| 66552 | 0.043191 | S |
| 66553 | 0.082688 | S |
| 66554 | 0.034391 | S |

66555 0.117912 S

[66556 rows x 7 columns]
예측 정확도: 0.6762876374782139

```

import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from keras.models import load_model
import numpy as np

# 데이터 불러오기
test_data = pd.read_csv('C:/Users/Hesong/test/test_data_4.csv')

# 'DAY'는 수치형 데이터이므로 따로 선택
numeric_feature = ['TPRSC_CAPA', 'DAY']
X_numeric_test = test_data[numeric_feature]

# 'INGR_NM'을 Label Encoding (학습할 때 사용한 label_encoder를 재사용)
test_data['INGR_NM'] = label_encoder.transform(test_data['INGR_NM'])

# 'ANTBT_NM'과 'antibiotics' 컬럼을 원-핫 인코딩 (학습할 때 사용한 것과 동일한 방법 사용)
X_categorical_test = pd.get_dummies(test_data[categorical_features], columns=categorical_features)

# 입력 데이터 차원 확인
print("이전 입력 데이터 차원:", X_categorical_test.shape) # (None, 128)

# 추가할 피쳐 개수
additional_features = 5

# 추가 피쳐를 0으로 초기화한 배열 생성
additional_features_array = np.zeros((X_categorical_test.shape[0], additional_features))

# 추가 피쳐를 입력 데이터에 연결
X_test = np.hstack((X_categorical_test, additional_features_array))

# 입력 데이터 차원 다시 확인
print("조정된 입력 데이터 차원:", X_test.shape) # (None, 130)

# 모델을 사용하여 RSLT_CONT 예측
y_pred = model.predict(X_test)

# 예측 결과를 데이터프레임에 추가 (확률로 표시)
test_data['PREDICTED_RSLT_PROB'] = y_pred

# 확률을 'R' 또는 'S'로 변환하여 예측 결과를 데이터프레임에 추가
test_data['PREDICTED_RSLT'] = ['R' if prob >= 0.5 else 'S' for prob in y_pred]

# 예측 결과를 새로운 CSV 파일에 저장
test_data.to_csv('predicted_test_data_4.csv', index=False)

# 예측 결과 출력
print("예측한 데이터:\n", test_data[['INGR_NM', 'TPRSC_CAPA', 'DAY', 'antibiotics', 'ANTBT_NM', 'PREDICTED_RSLT_PROB', 'PREDICTED_RSLT']])

# 예측 정확도 계산
accuracy = (test_data['PREDICTED_RSLT'] == test_data['RSLT_CONT']).mean()
print("예측 정확도:", accuracy)

```

이전 입력 데이터 차원: (66556, 128)
 조정된 입력 데이터 차원: (66556, 133)
 2080/2080 [=====] - 2s 722us/step
 예측한 데이터:

| | INGR_NM | TPRSC_CAPA | DAY | antibiotics | ANTBT_NM | W |
|-------|---------|------------|-------|-------------|---------------|-----|
| 0 | 33 | 2000.0 | 3.00 | 경과 | Ceftazidime | |
| 1 | 51 | 500.0 | 21.00 | 경과 | Meropenem | |
| 2 | 68 | 900.0 | 4.00 | 경과 | Amikacin | |
| 3 | 59 | 18000.0 | 4.00 | 경과 | Ciprofloxacin | |
| 4 | 58 | 6750.0 | 29.09 | 경과 | Gentamicin | |
| ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... |
| 66551 | 36 | 2000.0 | 3.00 | 경과 | Gentamicin | |
| 66552 | 38 | 800.0 | 27.00 | 완과 | Penicillin | |
| 66553 | 0 | 500.0 | 4.00 | 경과 | Gentamicin | |
| 66554 | 51 | 1000.0 | 18.37 | 경과 | Cefotaxime | |
| 66555 | 28 | 200.0 | 10.00 | 경과 | Ceftazidime | |

| | PREDICTED_RSLT_PROB | PREDICTED_RSLT |
|-------|---------------------|----------------|
| 0 | 0.069357 | S |
| 1 | 0.172963 | S |
| 2 | 0.021076 | S |
| 3 | 0.011328 | S |
| 4 | 0.015443 | S |
| ... | ... | ... |
| 66551 | 0.008790 | S |
| 66552 | 0.056020 | S |
| 66553 | 0.031944 | S |

```

66554          0.017498          S
66555          0.072126          S

[66556 rows x 7 columns]
예측 정확도: 0.6827934371055953

import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from keras.models import load_model
import numpy as np

# 데이터 불러오기
test_data = pd.read_csv('C:/Users/Hesong/test/test_data_5.csv')

# 'DAY'는 수치형 데이터이므로 따로 선택
numeric_feature = ['TPRSC_CAPA', 'DAY']
X_numeric_test = test_data[numeric_feature]

# 'INGR_NM'을 Label Encoding (학습할 때 사용한 label_encoder를 재사용)
test_data['INGR_NM'] = label_encoder.transform(test_data['INGR_NM'])

# 'ANTBT_NM'과 'antibiotics' 컬럼을 원-핫 인코딩 (학습할 때 사용한 것과 동일한 방법 사용)
X_categorical_test = pd.get_dummies(test_data[categorical_features], columns=categorical_features)

# 입력 데이터 차원 확인
print("이전 입력 데이터 차원:", X_categorical_test.shape) # (None, 128)

# 추가할 피쳐 개수
additional_features = 7

# 추가 피쳐를 0으로 초기화한 배열 생성
additional_features_array = np.zeros((X_categorical_test.shape[0], additional_features))

# 추가 피쳐를 입력 데이터에 연결
X_test = np.hstack((X_categorical_test, additional_features_array))

# 입력 데이터 차원 다시 확인
print("조정된 입력 데이터 차원:", X_test.shape) # (None, 130)

# 모델을 사용하여 RSLT_CONT 예측
y_pred = model.predict(X_test)

# 예측 결과를 데이터프레임에 추가 (확률로 표시)
test_data['PREDICTED_RSLT_PROB'] = y_pred

# 확률을 'R' 또는 'S'로 변환하여 예측 결과를 데이터프레임에 추가
test_data['PREDICTED_RSLT'] = ['R' if prob >= 0.5 else 'S' for prob in y_pred]

# 예측 결과를 새로운 CSV 파일에 저장
test_data.to_csv('predicted_test_data_5.csv', index=False)

# 예측 결과 출력
print("예측한 데이터:\n", test_data[['INGR_NM', 'TPRSC_CAPA', 'DAY', 'antibiotics', 'ANTBT_NM', 'PREDICTED_RSLT_PROB', 'PREDICTED_RSLT']])

# 예측 정확도 계산
accuracy = (test_data['PREDICTED_RSLT'] == test_data['RSLT_CONT']).mean()
print("예측 정확도:", accuracy)

```

이전 입력 데이터 차원: (66556, 126)
 조정된 입력 데이터 차원: (66556, 133)
 2080/2080 [=====] - 2s 721us/step
 예측한 데이터:

| | INGR_NM | TPRSC_CAPA | DAY | antibiotics | ANTBT_NM | W |
|-------|---------|------------|-------|-------------|-------------------------------|-----|
| 0 | 20 | 200.0 | 15.00 | 경과 | Penicillin | |
| 1 | 68 | 2000.0 | 6.00 | 경과 | Oxacillin | |
| 2 | 59 | 18000.0 | 2.75 | 경과 | Trimethoprim/Sulfamethoxazole | |
| 3 | 52 | 1200.0 | 5.00 | 경과 | Aztreonam | |
| 4 | 33 | 2000.0 | 4.00 | 경과 | Cefazolin | |
| ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... |
| 66551 | 58 | 6750.0 | 36.00 | 경과 | Vancomycin | |
| 66552 | 51 | 1000.0 | 18.37 | 경과 | Amikacin | |
| 66553 | 20 | 400.0 | 2.00 | 경과 | Ampicillin | |
| 66554 | 68 | 2000.0 | 7.44 | 경과 | Minocycline | |
| 66555 | 68 | 2000.0 | 5.85 | 경과 | Minocycline | |

| | PREDICTED_RSLT_PROB | PREDICTED_RSLT |
|-------|---------------------|----------------|
| 0 | 0.197144 | S |
| 1 | 0.474212 | S |
| 2 | 0.208477 | S |
| 3 | 0.457580 | S |
| 4 | 0.024013 | S |
| ... | ... | ... |
| 66551 | 0.120058 | S |
| 66552 | 0.079718 | S |

```

66553      0.597302      R
66554      0.034754      S
66555      0.034754      S

[66556 rows x 7 columns]
예측 정확도: 0.6764378868922412

import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from keras.models import load_model
import numpy as np

# 데이터 불러오기
test_data = pd.read_csv('C:/Users/Hesong/test/test_data_6.csv')

# 'DAY'는 수치형 데이터이므로 따로 선택
numeric_feature = ['TPRSC_CAPA', 'DAY']
X_numeric_test = test_data[numeric_feature]

# 'INGR_NM'을 Label Encoding (학습할 때 사용한 label_encoder를 재사용)
test_data['INGR_NM'] = label_encoder.transform(test_data['INGR_NM'])

# 'ANTBT_NM'과 'antibiotics' 컬럼을 원-핫 인코딩 (학습할 때 사용한 것과 동일한 방법 사용)
X_categorical_test = pd.get_dummies(test_data[categorical_features], columns=categorical_features)

# 입력 데이터 차원 확인
print("이전 입력 데이터 차원:", X_categorical_test.shape) # (None, 128)

# 추가할 피쳐 개수
additional_features = 9

# 추가 피쳐를 0으로 초기화한 배열 생성
additional_features_array = np.zeros((X_categorical_test.shape[0], additional_features))

# 추가 피쳐를 입력 데이터에 연결
X_test = np.hstack((X_categorical_test, additional_features_array))

# 입력 데이터 차원 다시 확인
print("조정된 입력 데이터 차원:", X_test.shape) # (None, 130)

# 모델을 사용하여 RSLT_CONT 예측
y_pred = model.predict(X_test)

# 예측 결과를 데이터프레임에 추가 (확률로 표시)
test_data['PREDICTED_RSLT_PROB'] = y_pred

# 확률을 'R' 또는 'S'로 변환하여 예측 결과를 데이터프레임에 추가
test_data['PREDICTED_RSLT'] = ['R' if prob >= 0.5 else 'S' for prob in y_pred]

# 예측 결과를 새로운 CSV 파일에 저장
test_data.to_csv('predicted_test_data_6.csv', index=False)

# 예측 결과 출력
print("예측한 데이터:\n", test_data[['INGR_NM', 'TPRSC_CAPA', 'DAY', 'antibiotics', 'ANTBT_NM', 'PREDICTED_RSLT_PROB', 'PREDICTED_RSLT']])

# 예측 정확도 계산
accuracy = (test_data['PREDICTED_RSLT'] == test_data['RSLT_CONT']).mean()
print("예측 정확도:", accuracy)

이전 입력 데이터 차원: (66556, 124)
조정된 입력 데이터 차원: (66556, 133)
2080/2080 [=====] - 2s 732us/step
예측한 데이터:
   INGR_NM  TPRSC_CAPA  DAY antibiotics  ANTBT_NM  W
0        33    2000.0   4.0         경괘  Ampicillin
1        36    2000.0   2.0         경괘  Teicoplanin
2        51    1000.0   7.0         경괘  Cefotaxime
3        19    1000.0  44.0         경괘    Cefepime
4        20     200.0   7.0         경괘    Imipenem
...      ...        ...      ...      ...
66551     38     800.0   7.0         경괘  Ampicillin
66552     19    1000.0  15.0         경괘  Ceftriaxone
66553     20     200.0   9.0         경괘  Cefotaxime
66554     46    1000.0   6.0         경괘  Aztreonam
66555     63   1125.0   7.0         경괘    Imipenem

   PREDICTED_RSLT_PROB  PREDICTED_RSLT
0          0.297980          S
1          0.189013          S
2          0.097373          S
3          0.011581          S
4          0.006535          S
...          ...          ...
66551         0.438646          S

```

```
66552      0.162407      S
66553      0.072912      S
66554      0.132001      S
66555      0.009860      S

[66556 rows x 7 columns]
예측 정확도: 0.6827032874571789

import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from keras.models import load_model
import numpy as np

# 데이터 불러오기
test_data = pd.read_csv('C:/Users/Hesong/test/test_data_7.csv')

# 'DAY'는 수치형 데이터이므로 따로 선택
numeric_feature = ['TPRSC_CAPA', 'DAY']
X_numeric_test = test_data[numeric_feature]

# 'INGR_NM'을 Label Encoding (학습할 때 사용한 label_encoder를 재사용)
test_data['INGR_NM'] = label_encoder.transform(test_data['INGR_NM'])

# 'ANTBT_NM'과 'antibiotics' 컬럼을 원-핫 인코딩 (학습할 때 사용한 것과 동일한 방법 사용)
X_categorical_test = pd.get_dummies(test_data[categorical_features], columns=categorical_features)

# 입력 데이터 차원 확인
print("이전 입력 데이터 차원:", X_categorical_test.shape) # (None, 128)

# 추가할 피치 개수
additional_features = 6

# 추가 피치를 0으로 초기화한 배열 생성
additional_features_array = np.zeros((X_categorical_test.shape[0], additional_features))

# 추가 피치를 입력 데이터에 연결
X_test = np.hstack((X_categorical_test, additional_features_array))

# 입력 데이터 차원 다시 확인
print("조정된 입력 데이터 차원:", X_test.shape) # (None, 130)

# 모델을 사용하여 RSLT_CONT 예측
y_pred = model.predict(X_test)

# 예측 결과를 데이터프레임에 추가 (확률로 표시)
test_data['PREDICTED_RSLT_PROB'] = y_pred

# 확률을 'R' 또는 'S'로 변환하여 예측 결과를 데이터프레임에 추가
test_data['PREDICTED_RSLT'] = ['R' if prob >= 0.5 else 'S' for prob in y_pred]

# 예측 결과를 새로운 CSV 파일에 저장
test_data.to_csv('predicted_test_data_7.csv', index=False)

# 예측 결과 출력
print("예측한 데이터:\n", test_data[['INGR_NM', 'TPRSC_CAPA', 'DAY', 'antibiotics', 'ANTBT_NM', 'PREDICTED_RSLT_PROB', 'PREDICTED_RSLT']])

# 예측 정확도 계산
accuracy = (test_data['PREDICTED_RSLT'] == test_data['RSLT_CONT']).mean()
print("예측 정확도:", accuracy)

이전 입력 데이터 차원: (66556, 127)
조정된 입력 데이터 차원: (66556, 133)
2080/2080 [=====] - 2s 751us/step
예측한 데이터:
   INGR_NM  TPRSC_CAPA  DAY antibiotics  ANTBT_NM W
0        20      200.0   6.00      경괘      Cefoperazone/Sulbactam
1        20      200.0   3.50      경괘      Amoxicillin/Clavulanic acid
2        59     13500.0   3.00      경괘      Gentamicin
3        68      1800.0  10.59      경괘      Trimethoprim/Sulfamethoxazole
4        56      400.0   52.00      경괘      Amikacin
...      ...      ...      ...      ...      ...
66551     46      1000.0  15.00      경괘      Tetracycline
66552     6      1875.0   7.00      경괘      Ciprofloxacin
66553     19      4000.0  15.50      경괘      Linezolid
66554     53      3000.0   7.00      경괘      Imipenem
66555     41      1800.0   9.00      경괘      Gentamicin

   PREDICTED_RSLT_PROB  PREDICTED_RSLT
0          0.064534          S
1          0.010034          S
2          0.005308          S
3          0.040290          S
4          0.044010          S
...          ...          ...
```

```
66551      0.052596      S
66552      0.111715      S
66553      0.043213      S
66554      0.073968      S
66555      0.002781      S
```

```
[66556 rows x 7 columns]
예측 정확도: 0.6773694332592103
```

```
import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from keras.models import load_model
import numpy as np

# 데이터 불러오기
test_data = pd.read_csv('C:/Users/Hesong/test/test_data_8.csv')

# 'DAY'는 수치형 데이터이므로 따로 선택
numeric_feature = ['TPRSC_CAPA', 'DAY']
X_numeric_test = test_data[numeric_feature]

# 'INGR_NM'을 Label Encoding (학습할 때 사용한 label_encoder를 재사용)
test_data['INGR_NM'] = label_encoder.transform(test_data['INGR_NM'])

# 'ANTBT_NM'과 'antibiotics' 컬럼을 원-핫 인코딩 (학습할 때 사용한 것과 동일한 방법 사용)
X_categorical_test = pd.get_dummies(test_data[categorical_features], columns=categorical_features)

# 입력 데이터 차원 확인
print("이전 입력 데이터 차원:", X_categorical_test.shape) # (None, 128)

# 추가할 피쳐 개수
additional_features = 6

# 추가 피쳐를 0으로 초기화한 배열 생성
additional_features_array = np.zeros((X_categorical_test.shape[0], additional_features))

# 추가 피쳐를 입력 데이터에 연결
X_test = np.hstack((X_categorical_test, additional_features_array))

# 입력 데이터 차원 다시 확인
print("조정된 입력 데이터 차원:", X_test.shape) # (None, 130)

# 모델을 사용하여 RSLT_CONT 예측
y_pred = model.predict(X_test)

# 예측 결과를 데이터프레임에 추가 (확률로 표시)
test_data['PREDICTED_RSLT_PROB'] = y_pred

# 확률을 'R' 또는 'S'로 변환하여 예측 결과를 데이터프레임에 추가
test_data['PREDICTED_RSLT'] = ['R' if prob >= 0.5 else 'S' for prob in y_pred]

# 예측 결과를 새로운 CSV 파일에 저장
test_data.to_csv('predicted_test_data_8.csv', index=False)

# 예측 결과 출력
print("예측한 데이터:\n", test_data[['INGR_NM', 'TPRSC_CAPA', 'DAY', 'antibiotics', 'ANTBT_NM', 'PREDICTED_RSLT_PROB', 'PREDICTED_RSLT']])

# 예측 정확도 계산
accuracy = (test_data['PREDICTED_RSLT'] == test_data['RSLT_CONT']).mean()
print("예측 정확도:", accuracy)
```

```
이전 입력 데이터 차원: (66556, 127)
조정된 입력 데이터 차원: (66556, 133)
2080/2080 [=====] - 2s 867us/step
예측한 데이터:
   INGR_NM  TPRSC_CAPA  DAY antibiotics  ANTBT_NM W
0        53    3000.0   5.00         경쾌      Imipenem
1        63    1125.0   7.00         경쾌      Ampicillin
2        68    1600.0  10.16         경쾌      Gentamicin
3        56     400.0  29.00         경쾌  Levofloxacin
4        15    2000.0  26.00         경쾌      Gentamicin
...      ...      ...      ...      ...      ...
66551     68    2000.0  14.00         경쾌  Vancomycin
66552     33    2000.0   8.00         경쾌  Vancomycin
66553     19    2000.0  10.00         경쾌      Cefepime
66554     56     400.0  20.00         경쾌  Aztreonam
66555     11     500.0   3.00         경쾌      Amikacin

   PREDICTED_RSLT_PROB  PREDICTED_RSLT
0          0.073968          S
1          0.003811          S
2          0.004007          S
3          0.050435          S
4          0.002356          S
```



```

...
66551      0.026860      S
66552      0.018212      S
66553      0.055598      S
66554      0.077866      S
66555      0.042780      S

[66556 rows x 7 columns]
예측 정확도: 0.6772943085521966

import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from keras.models import load_model
import numpy as np

# 데이터 불러오기
test_data = pd.read_csv('C:/Users/Hesong/test/test_data_9.csv')

# 'DAY'는 수치형 데이터이므로 따로 선택
numeric_feature = ['TPRSC_CAPA', 'DAY']
X_numeric_test = test_data[numeric_feature]

# 'INGR_NM'을 Label Encoding (학습할 때 사용한 label_encoder를 재사용)
test_data['INGR_NM'] = label_encoder.transform(test_data['INGR_NM'])

# 'ANTBT_NM'과 'antibiotics' 컬럼을 원-핫 인코딩 (학습할 때 사용한 것과 동일한 방법 사용)
X_categorical_test = pd.get_dummies(test_data[categorical_features], columns=categorical_features)

# 입력 데이터 차원 확인
print("이전 입력 데이터 차원:", X_categorical_test.shape) # (None, 128)

# 추가할 피쳐 개수
additional_features = 4

# 추가 피쳐를 0으로 초기화한 배열 생성
additional_features_array = np.zeros((X_categorical_test.shape[0], additional_features))

# 추가 피쳐를 입력 데이터에 연결
X_test = np.hstack((X_categorical_test, additional_features_array))

# 입력 데이터 차원 다시 확인
print("조정된 입력 데이터 차원:", X_test.shape) # (None, 130)

# 모델을 사용하여 RSLT_CONT 예측
y_pred = model.predict(X_test)

# 예측 결과를 데이터프레임에 추가 (확률로 표시)
test_data['PREDICTED_RSLT_PROB'] = y_pred

# 확률을 'R' 또는 'S'로 변환하여 예측 결과를 데이터프레임에 추가
test_data['PREDICTED_RSLT'] = ['R' if prob >= 0.5 else 'S' for prob in y_pred]

# 예측 결과를 새로운 CSV 파일에 저장
test_data.to_csv('predicted_test_data_9.csv', index=False)

# 예측 결과 출력
print("예측한 데이터:\n", test_data[['INGR_NM', 'TPRSC_CAPA', 'DAY', 'antibiotics', 'ANTBT_NM', 'PREDICTED_RSLT_PROB', 'PREDICTED_RSLT']])

# 예측 정확도 계산
accuracy = (test_data['PREDICTED_RSLT'] == test_data['RSLT_CONT']).mean()
print("예측 정확도:", accuracy)

이전 입력 데이터 차원: (66556, 129)
조정된 입력 데이터 차원: (66556, 133)
2080/2080 [=====] - 2s 841us/step
예측한 데이터:
   INGR_NM  TPRSC_CAPA  DAY antibiotics  ANTBT_NM  W
0        33    2000.0  3.00      경괘      Cefazidime
1        38     400.0 10.00      경괘  Ampicillin/Sulbactam
2        28     400.0  7.00      완괘      Cefazolin
3        62    2700.0  2.00      경괘      Penicillin
4        38     800.0  3.12      경괘      Cefepime
...
66551     38     500.0  8.60      경괘      Ciprofloxacin
66552     20     200.0  5.00      경괘      Cefazidime
66553     59   18000.0  1.00      경괘      Ampicillin
66554     63   1125.0  7.00      경괘  Trimethoprim/Sulfamethoxazole
66555     53    3000.0  8.00      경괘      Cefepime

   PREDICTED_RSLT_PROB  PREDICTED_RSLT
0          0.080757          S
1          0.120574          S
2          0.226620          S
3          0.051607          S

```

```

4          0.010768      S
...
66551      0.272694      S
66552      0.066530      S
66553      0.293385      S
66554      0.029105      S
66555      0.006919      S

```

```

[66556 rows x 7 columns]
예측 정확도: 0.678601478454234

```

```

import pandas as pd
from sklearn.preprocessing import LabelEncoder
from keras.models import load_model
import numpy as np

```

```

# 데이터 불러오기
test_data = pd.read_csv('C:/Users/Hesong/test/test_data_10.csv')

```

```

# 'DAY'는 수치형 데이터이므로 따로 선택
numeric_feature = ['TPRSC_CAPA', 'DAY']
X_numeric_test = test_data[numeric_feature]

```

```

# 'INGR_NM'을 Label Encoding (학습할 때 사용한 label_encoder를 재사용)
test_data['INGR_NM'] = label_encoder.transform(test_data['INGR_NM'])

```

```

# 'ANTBT_NM'과 'antibiotics' 컬럼을 원-핫 인코딩 (학습할 때 사용한 것과 동일한 방법 사용)
X_categorical_test = pd.get_dummies(test_data[categorical_features], columns=categorical_features)

```

```

# 입력 데이터 차원 확인
print("이전 입력 데이터 차원:", X_categorical_test.shape) # (None, 128)

```

```

# 추가할 피쳐 개수
additional_features = 8

```

```

# 추가 피쳐를 0으로 초기화한 배열 생성
additional_features_array = np.zeros((X_categorical_test.shape[0], additional_features))

```

```

# 추가 피쳐를 입력 데이터에 연결
X_test = np.hstack((X_categorical_test, additional_features_array))

```

```

# 입력 데이터 차원 다시 확인
print("조정된 입력 데이터 차원:", X_test.shape) # (None, 130)

```

```

# 모델을 사용하여 RSLT_CONT 예측
y_pred = model.predict(X_test)

```

```

# 예측 결과를 데이터프레임에 추가 (확률로 표시)
test_data['PREDICTED_RSLT_PROB'] = y_pred

```

```

# 확률을 'R' 또는 'S'로 변환하여 예측 결과를 데이터프레임에 추가
test_data['PREDICTED_RSLT'] = ['R' if prob >= 0.5 else 'S' for prob in y_pred]

```

```

# 예측 결과를 새로운 CSV 파일에 저장
test_data.to_csv('predicted_test_data_10.csv', index=False)

```

```

# 예측 결과 출력
print("예측한 데이터:\n", test_data[['INGR_NM', 'TPRSC_CAPA', 'DAY', 'antibiotics', 'ANTBT_NM', 'PREDICTED_RSLT_PROB', 'PREDICTED_RSLT']])

```

```

# 예측 정확도 계산
accuracy = (test_data['PREDICTED_RSLT'] == test_data['RSLT_CONT']).mean()
print("예측 정확도:", accuracy)

```

```

이전 입력 데이터 차원: (66556, 125)
조정된 입력 데이터 차원: (66556, 133)
2080/2080 [=====] - 1s 686us/step
예측한 데이터:

```

| | INGR_NM | TPRSC_CAPA | DAY | antibiotics | ANTBT_NM | W |
|-------|---------|------------|-------|-------------|-------------------------------|---------------|
| 0 | 38 | 800.0 | 15.00 | 경과 | | Imipenem |
| 1 | 20 | 200.0 | 5.00 | 경과 | Trimethoprim/Sulfamethoxazole | |
| 2 | 64 | 800.0 | 7.50 | 경과 | | Oxacillin |
| 3 | 59 | 13500.0 | 4.00 | 경과 | | Penicillin |
| 4 | 36 | 2000.0 | 8.00 | 경과 | Amoxicillin/Clavulanic acid | |
| ... | ... | ... | ... | ... | ... | ... |
| 66551 | 15 | 6000.0 | 2.00 | 완과 | | Ciprofloxacin |
| 66552 | 59 | 18000.0 | 5.00 | 경과 | | Aztreonam |
| 66553 | 49 | 1500.0 | 5.00 | 경과 | | Cefoxitin |
| 66554 | 41 | 1800.0 | 2.00 | 경과 | | Erythromycin |
| 66555 | 59 | 18000.0 | 9.25 | 경과 | | Gentamicin |

| | PREDICTED_RSLT_PROB | PREDICTED_RSLT |
|---|---------------------|----------------|
| 0 | 0.192335 | S |
| 1 | 0.069324 | S |
| 2 | 0.262294 | S |

```
3          0.444400      S
4          0.309737      S
...          ...      ...
66551      0.610234      R
66552      0.307942      S
66553      0.098626      S
66554      0.197023      S
66555      0.037932      S
```

[66556 rows x 7 columns]
예측 정확도: 0.6800138229460905

