# 인공지능 과제

- Logistic regression -

컴퓨터 정보통신 공학과 214683

яæü

# 목차



1. 모델링 배경 및 목적

2. 데이터 설명

3. 모델링 과정

4. 결과 및 성능



### 모델링 배경 및 목적

#### 와인 시장 규모

글로벌 와인 시장 규모는 2024년에 4,635억 달러 로 평가되었으며, 2025년에는 4,902억 3,000만 달러 에서 2033년에는 7,491억 달러 로 성장할 것으로 예상되며, 예측 기간(2025-2033) 동안 연평균 성장률 5.5% 로 성장할 것입니다.



현재 와인 시장은 점점 커지고 있으며, 앞으로도 증가 할 가능성이 굉장히 높습니다.

와인에 대해 입문하고 싶었던 마음도 한편에 존재 하였기 때문에 관심이 갔습니다.

그중 레드 와인은 무슨 요소가 와인의 질에 영향을 주는지 분석 해보고자 주제로 선정하게 되었습니다.



#### 데이터 설명

```
[4]: wine = pd.read_csv("winequality-red.csv")
     wine.info()
     <class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
     RangeIndex: 1599 entries, 0 to 1598
     Data columns (total 12 columns):
                             Non-Null Count Dtype
      # Column
      0 fixed acidity 1599 non-null float64
      1 volatile acidity 1599 non-null
                                           float64
      2 citric acid
                        1599 non-null float64
      3 residual sugar 1599 non-null float64
      4 chlorides
                           1599 non-null float64
      5 free sulfur dioxide 1599 non-null float64
      6 total sulfur dioxide 1599 non-null float64
                                          float64
      7 density
                            1599 non-null
      8 pH
                            1599 non-null
                                           float64
                         1599 non-null
      9 sulphates
                                           float64
      10 alcohol
                            1599 non-null float64
      11 quality
                            1599 non-null
                                           int64
     dtypes: float64(11), int64(1)
     memory usage: 150.0 KB
```

1600개의 데이터 셋 11개의 독립변수, 1개의 종속변수 존재 종속 변수 : quality

1 - fixed acidity : 휘발성

2 - volatile acidity : 비휘발성 산도

3 - citric acid : 유기산

4 - residual sugar : 당분

5 - chlorides : 염화물

6 - free sulfur dioxide : 유리 이산화향 뇝뀬내~ th00%% 기사개 ÿ : 총 이산화향

8 - density : 밀도

9 - pH : 산성

10 - sulphates : 황산염

11 - alcohol : 알콜

12 - quality



### 모델링 과정

1. 데이터 분리

```
[5]: y=wine['quality']
x=wine.drop('quality', axis=1)
```

y축 : 예측값(질)

x축: quality를 제외한 모든 요소들

2. 종속 변수 이진화로 변경 및 데이터셋 분리

```
[8]: y = np.where(y>5, 1, 0)
x_train, x_test, y_train, y_test = train_test_split(x,y,test_size = 0.2, random_state = 42)
```

3. 스케일링

```
[35]: scaler=StandardScaler()
   x_train = scaler.fit_transform(x_train)
   x_test = scaler.transform(x_train)
```

# 모델링 과정

#### 4. 모델학습

```
[40]: num_epochs = 100
losses = []

model = SGDClassifier(
    loss='log_loss', max_iter = 1, tol = 0,
    learning_rate = 'constant', eta0=0.01,
    warm_start=True, random_state=42
)

for epoch in range(num_epochs):
    model.fit(x_train, y_train)
    y_proba = model.predict_proba(x_train)[:,1]

    epsilon = 1e-15
    y_proba = np.clip(y_proba, epsilon, 1-epsilon)
    log_loss = -np.mean(y_train * np.log(y_proba) + (1-y_train) * np.log(1-y_proba))
    losses.append(log_loss)
```



# 결과 및 성능

```
[53]: pred = np.concatenate([model.intercept_, model.coef_.reshape(-1)]).round(2)
  odds = np.exp(pred).round(2)
  interpret = np.where(pred>0, 'good', 'bed')
```

	beta	exp(beta)	interpret
const	0.17	1.19	good
fixed acidity	0.32	1.38	good
volatile acidity	-0.62	0.54	bad
citric acid	-0.29	0.75	bad
residual sugar	0.05	1.05	good
chlorides	-0.11	0.9	bad
free sulfur dioxide	0.28	1.32	good
total sulfur dioxide	-0.57	0.57	bad
density	-0.1	0.9	bad
pH	-0.02	0.98	bad
sulphates	0.49	1.63	good
alcohol	0.83	2.29	good

## 참고자료

- https://www.kaggle.com/datasets/uciml/red-wine-qualitycortez-et-al-2009
- https://straitsresearch.com/ko/report/wine-market
- https://news.mt.co.kr/mtview.php?no=202305241518374282
   3