## 5주차 과제

- 1. 서포트 벡터 머신의 근본적인 아이디어는 무엇인가?
- 마진을 최대화하는 초평면을 찾아 데이터 분류 시 일반화 성능을 높이는 것.
- 2. 서포트 벡터가 무엇인가?

결정 경계에 가장 가까워 마진 정의에 핵심 역할을 하는 학습 샘플.

3. SVM**을 사용할 때 입력값의 스케일이 왜 중요한가**?

특징별 스케일 차이가 거리 계산에 영향을 주어 모델 성능을 저하시킬 수 있으므로 동일 스케일로 변환해야 한다.

- 4. SVM 분류기가 샘플을 분류할 때 신뢰도 점수와 확률을 출력할 수 있는가?
- deci si on\_functi on으로 신뢰도 점수를 얻을 수 있고, probabi I i ty=True 설정 시 확률 예측이 가능하다.
- 5. RBF 커널을 사용해 SVM 분류기를 훈련시켰더니 훈련 세트에 과소적합되었다. 이때, 어떤 값을 어떻게 수정해야 하는가?

규제 파라미터 C를 증가시키거나 gamma 값을 증가시켜 모델 복잡도를 높인다.

6. (심화) MNIST 데이터셋에 SVM 분류기를 훈련시켜라. (SVM 분류기는 이진 분류기이므로 OvR 전략을 사용하여 10개의 숫자를 분류해야 한다.)

fetch\_openml ("mni st\_784")로 데이터 로드 후 StandardScal er 적용, SVC(kernel = "rbf", C=..., gamma=...)로 OvR 학습, accuracy\_score로 평가.

7. (심화) 캘리포니아 주택 가격 데이터셋에 SVM 회귀를 훈련시켜라.

fetch\_california\_housing()으로 데이터 로드 후 StandardScaler 적용, SVR(kernel="rbf", C=..., gamma=..., epsilon=...)로 학습, mean\_squared\_error 및 r2\_score로 평가.