

1. 인공지능 (Artificial Intelligence, AI)의 기초

용어	정의 및 핵심 내용
인공지능 (AI)	인간의 지능적인 행동을 모방하는 컴퓨터 시스템 기술 사고나 학습 등 인간의 지적능력을 컴퓨터를 통해 구현하는 기술
약한 인공지능 (Weak AI)	특정 문제의 해결에 국한되며, 인간 두뇌의 일부 기능 모사하여 제한된 지능을 가짐.
강한 인공지능 (Strong AI)	사람처럼 사고하며, 인간 두뇌의 대체 가능한 수준으로 다목적 과제 수행이 가능한 범용적 지능
튜링 테스트 (Turing Test)	질의자가 응답자가 사람인지 컴퓨터인지 구분하지 못할 경우 인공지능으로 판단하는 시험
자연어 처리 (NLP)	인간이 사용하는 언어를 기계가 이해하고 처리하여 정보를 추출하거나 생성하는 기술
컴퓨터 비전 (Computer Vision)	이미지, 비디오 데이터를 처리하여 객체 검출, 얼굴 인식, 이미지 분류 등 환경 인식을 수행하는 기술
로봇 공학 (Robotics)	로봇 시스템을 개발하여 환경에서 작업을 수행하고 인간과 상호 작용할 수 있도록 하는 분야 (HW + SW)

2. 머신러닝 (Machine Learning, ML)의 기초

용어	정의 및 핵심 내용
머신러닝 (ML)	명시적으로 프로그래밍하지 않아도 컴퓨터가 데이터를 통해 학습하여 패턴을 인식하고 이를 기반으로 예측/결정을 내리는 기술. 실수 또는 복소 행렬을 세 개의 다른 행렬로 분해하는 강력한 고 널리 사용되는 행렬 분해 기법이다.
지도 학습 (Supervised Learning)	문제와 정답(레이블)을 모두 알려주는 학습 방법. 분류(Classification)와 회귀(Regression) 문제 사용.
비지도 학습 (Unsupervised Learning)	정답(레이블)을 가르쳐주지 않고 공구하는 방법. 군집화(Clustering), 차원 축소(Dimension Reduction)에 사용.
강화 학습 (Reinforcement Learning)	보상을 최대화하고 벌을 최소화하는 방향을 행위를 강화하는 학습
분류 (Classification)	주어진 입력 데이터를 사전에 정의된 여러 범주(클래스)로 구분하는 지도 학습 문제. (예: 스팸, 암/정상)
회귀 (Regression)	두 변수 사이의 관계를 분석하고 연속적인 실수 값을 예측하는 지도 학습 문제. (예: 주택 가격, 판매량)
오버피팅 (Overfitting)	모델이 특정 데이터셋에 과적합되어 새로운 데이터에 대해 일반화 능력이 떨어지는 현상
특이값 분해 (Singular Value Decomposition, SVD)	실수 또는 복소 행렬을 세 개의 다른 행렬로 분해하는 강력하고 널리 사용되는 행렬 분해 기법이다.

3. 데이터 준비 및 전처리 (Data Preparation & Preprocessing)

용어	정의 및 핵심 내용
데이터 정제	데이터의 품질을 보장하기 위해 결측값, 이상값, 중복 데이터 등을 처리하는 과정.
결측값 (Missing Value)	데이터셋에서 누락된 값. 모델 정확성 저하 및 문제 유발. 삭제, 대체(평균/최빈값 등), 예측 등으로 처리.
이상값 (Outlier)	데이터의 일반적인 패턴에서 크게 벗어난 값. 모델이 잘못된 학습을 진행하게 하므로 제거, 대체, 변환 등으로 처리.
특성 공학 (Feature Engineering)	머신러닝 모델의 성능을 향상시키기 위해 데이터의 특성을 만들거나 변형하는 과정.
표준화 (Standardization)	데이터의 평균을 0, 표준편차를 1로 조정하는 특성 스케일링. (정규분포에 유용)
정규화 (Normalization)	데이터 값을 주로 0과 1 사이의 일정한 범위로 조정하는 스케일링. (최소-최대 정규화)
범주형 데이터	값이 명확한 범주 또는 그룹으로 나누어지는 데이터. (예: 색상, 성별, 교육 수준)
원-핫 인코딩 (One-Hot Encoding)	범주형 데이터를 이진 벡터 형태로 변환하는 기법. (예: [1, 0, 0, 0, 0, 0, 0])
레이블 인코딩 (Label Encoding)	범주형 데이터의 각 범주를 고유한 숫자로 변환하는 기법. (예: Apple → 1, Chicken → 2)
토큰화 (Tokenization)	텍스트를 분석의 최소 단위인 단어나 문장으로 나누는 작업.
SIFT (Scale-Invariant Feature Transform)	크기 및 회전 불변 특징 추출 및 기술
SURF (Speeded Up Robust Features)	SIFT와 유사한 강건성을 유지하며 속도 향상

4. 주요 분류 및 군집화 알고리즘

용어	정의 및 핵심 내용
로지스틱 회귀 (Logistic Regression)	종속 변수가 범주형(이진)일 때 사용하며, 선형 회귀 결과를 시그모이드 함수를 사용하여 0과 1 사이의 확률로 변환하여 예측.
시그모이드 함수 (Sigmoid Function)	로지스틱 회귀에서 사용되는 함수로, 입력값을 0과 1 사이의 확률로 변환하는 S자 형태의 곡선.
K-최근접 이웃 (K-Nearest Neighbors, KNN)	주변의 가장 가까운 K개의 데이터를 보고 새로운 데이터가 속할 그룹을 판단하는 분류 알고리즘. (유클리드 거리 사용)
서포트 벡터 머신 (Support Vector Machine, SVM)	데이터를 구분하는 최적의 결정 경계(Decision Boundary)를 정의하는 모델. 결정 경계와 서포트 벡터 사이의 마진을 최대화함.
결정 경계 (Decision Boundary)	분류 모델에서 서로 다른 클래스에 속하는 데이터 포인트를 구분하는 경계선이나 초평면
K-means 알고리즘	비지도 학습의 대표적인 군집화 알고리즘으로, 데이터 포인트를 K개의 그룹으로 나누고, 각 그룹의 평균(중심점, centroid)을 기준으로 반복하여 군집으로 형성.
엘보우 기법 (Elbow Method)	K-means에서 최적의 군집 수(K)를 찾기 위해, K값을 증가시키면서 군집 내 거리의 합이 급격히 줄어드는 구간을 찾는 방법.
계층적 군집화 (Hierarchical Clustering)	데이터 포인트들을 계층적인 트리 구조(덴드로그램)로 군집화하는 알고리즘. (병합적/분할적 방법)
DBSCAN	밀도에 기반하여 클러스터를 형성하는 군집화 알고리즘. 이상치(outlier)를 효율적으로 처리하며, 비구형 클러스터를 잘 찾음.

5. 모델 평가 지표

용어	정의 및 핵심 내용	
혼동 행렬 (Confusion Matrix)	특정 분류 모델의 성능을 평가하는 지표로, 실제값과 예측값을 한눈에 확인할 수 있도록 나타낸 행렬.	
정확도 (Accuracy)	모델이 전체 데이터 중에서 정확하게 예측한 비율.	$TP + TN / TP + FP + FN + TN$
정밀도 (Precision)	모델이 Positive로 예측한 것 중에서 실제 True Positive인 비율. (False Positive를 낮추는 데 중요)	$TP / TP + FP$
재현율 (Recall)	실제 Positive인 것 중에서 모델이 True Positive로 정확하게 예측한 비율. (False Negative를 낮추는 데 중요)	$TP / TP + FN$
F1 스코어 (F1-score)	정밀도와 재현율의 조화 평균으로, 두 지표의 균형 잡힌 성능을 나타냄.	$2 * (Precision * Recall / Precision + Recall)$
교차 검증 (Cross Validation)	모델의 일반화 능력을 평가하기 위해 전체 데이터를 k개로 나누어 일부는 학습하고 나머지는 테스트하는 과정을 반복하는 방법. (예: K-fold validation)	

		실제 정답	
		True	False
분류 결과	True	True Positive	False Positive
	False	False Negative	True Negative