1강 고용노동부 직원을 위한 인공지능 알아보 기

1. 인공지능이란 무엇인가?

(1) 인공지능의 정의

- 인공지능(AI, Artificial Intelligence)은 인간의 학습, 추론, 문제 해결 능력과 같은 지능적인 기능을 컴퓨터 프로그램으로 구현하여 모방하는 기술입니다.
- 넓은 의미에서는 인간의 지능을 모방하여 컴퓨터가 스스로 학습하고 판단하는 능력을 갖도록 하는 모든 기술을 포함합니다.

(2) 인공지능의 역사

- 초창기 (1950년대 ~ 1970년대):
 - 1950년: 앨런 튜링의 '튜링 테스트' 제안으로 인공지능의 가능성이 제시되었습니다.
 - 1956년: 다트머스 회의에서 '인공지능'이라는 용어가 탄생하며 인공지능 연구가 본격적으로 시작되었습니다.
 - 。 이 시기에는 주로 규칙 기반 시스템과 탐색 알고리즘 연구가 주를 이루었습니다.
- 침체기 (1970년대 ~ 1990년대):
 - 。 인공지능 기술의 한계와 기대에 미치지 못하는 성능으로 인해 연구가 침체되었습니다.
 - 전문가 시스템 등 일부 분야에서 제한적인 성공을 거두었지만, 전반적인 발전은 정체되었습니다.
- 부활 (1990년대 ~ 2021년):
 - 컴퓨터 성능 향상과 데이터 폭증으로 머신러닝과 딥러닝 기술이 급격히 발전했습니다.
 - 。 이미지 인식, 음성 인식, 자연어 처리 등 다양한 분야에서 놀라운 성과를 달성했습니다.
 - 2016년: 알파고의 이세돌 9단 격파는 인공지능의 가능성을 전 세계에 알리는 중요한 계기가 되었습니다.
- 빅뱅 (2022년 ~ 현재):
 - 챗GPT를 시작으로 생성형 AI가 발전하면서 인공지능에 대한 관심이 폭발적으로 증가하고 있습니다.
- 인공지능의 미래:
 - 。 인공지능은 앞으로 더욱 다양한 분야에서 활용될 것으로 예상됩니다.
 - 윤리적 문제, 일자리 변화 등 사회적 영향에 대한 심도 있는 논의와 대비가 필요한 시점입니다.

(3) 인공지능 사용의 목적

- 인공지능은 다양한 목적을 위해 활용될 수 있습니다.
- 복잡한 데이터를 분석하여 패턴을 발견하고, 반복적인 작업을 자동화함으로써 인간이 창의적이고 중 요한 일에 집중할 수 있도록 돕습니다.
- 질병 진단 및 치료, 개인 맞춤형 교육, 기후 변화 예측, 생산성 향상 등 인류의 삶의 질을 향상시키는 데 기여할 수 있습니다.
- 인간의 언어를 이해하고 소통하는 능력을 바탕으로 인간과 더욱 자연스러운 상호작용을 가능하게 하여, 인간과 협력하는 지능형 시스템을 구축할 수 있습니다.
- 물론 인공지능을 인간의 역할을 완전히 대체하는 용도로 사용하려는 시도도 있을 수 있습니다. 하지만 그러한 방식은 바람직하지 않으며, 장기적으로 지속 가능하지도 않다고 생각합니다.

(4) 인공지능을 알아야 하는 이유

• 변화의 중심, 노동 시장의 혁신:

- 인공지능은 이미 우리 생활 곳곳에 깊숙이 들어와 있으며, 앞으로 더욱 빠른 속도로 사회 전반에 걸쳐 변화를 주도할 것입니다.
- 노동 시장의 구조를 근본적으로 변화시키고 있으며, 새로운 직업의 등장, 기존 직업의 변화, 자동 화로 인한 일자리 감소 등 다양한 변화에 효과적으로 대응해야 합니다.

• 인공지능, 어디까지 알아야 할까?:

- 우리는 자동차를 타고 전국 어디든 갈 수 있지만, 자동차를 만드는 모든 기술을 알 필요는 없습니다.
- 하지만 자동차의 기본적인 작동 원리와 안전 수칙을 이해하고, 운전 기술을 익혀야 안전하고 효율적으로 자동차를 이용할 수 있습니다.
- 인공지능도 마찬가지입니다. 인공지능 기술을 개발하는 전문가 수준의 지식이 필요한 것은 아니지만, 인공지능의 기본적인 개념과 작동 원리를 이해하고, 인공지능 기술을 활용하는 능력을 갖추는 것이 중요합니다.
- 。 인공지능 시대에 필요한 역량을 개발하고 미래를 준비하기 위해서는, 인공지능을 이해하는 것은 이제 선택이 아닌 필수가 되었습니다.

2. 인공지능 핵심 개념 이해하기

(1) 인공지능, 머신러닝, 딥러닝

• 인공지능(Al, Artificial Intelligence):

- 인간의 지능을 모방하여 컴퓨터가 스스로 학습하고 판단하는 능력을 갖도록 하는 모든 기술을 포괄하는 넓은 개념입니다.
- 문제 해결, 추론, 학습, 인지 등 인간의 지능적인 행동을 컴퓨터로 구현하는 것을 목표로 합니다.

• 머신러닝(ML, Machine Learning):

- 인공지능의 하위 분야로, 컴퓨터가 명시적인 프로그래밍 없이 데이터를 통해 스스로 학습하고 성능을 향상시키는 기술입니다.
- 데이터에서 패턴을 찾아 예측하거나 의사 결정을 내리는 데 사용됩니다.

• 딥러닝(DL, Deep Learning):

- 머신러닝의 하위 분야로, 심층 신경망(Deep Neural Network)을 사용하여 복잡한 패턴을 인식하고 학습하는 기술입니다.
- 。 이미지 인식, 음성 인식, 자연어 처리 등 복잡한 문제를 해결하는 데 뛰어난 성능을 보입니다.
- LLM(대규모 언어 모델) 은 딥러닝 기반으로 자연어 처리 분야에서 뛰어난 성능을 보이는 모델입니다.

(2) 핵심 개념 설명

• 데이터(Data):

- 인공지능 모델이 학습하고 추론하는 데 사용되는 정보의 집합입니다.
- 인공지능 모델의 성능은 학습 데이터의 양과 질에 크게 의존합니다.

• 알고리즘(Algorithm):

- 문제를 해결하거나 특정 작업을 수행하기 위한 일련의 규칙 또는 절차입니다.
- 。 인공지능 모델은 다양한 알고리즘을 사용하여 데이터를 처리하고 학습합니다.

• 학습(Learning):

- 데이터를 통해 패턴을 인식하고 지식을 습득하는 과정입니다.
- 머신러닝 모델은 학습 데이터를 통해 스스로 규칙을 만들고 성능을 향상시킵니다.

• 모델(Model):

- 。 데이터에서 학습된 패턴이나 규칙을 표현하는 수학적 또는 논리적 구조입니다.
- 학습된 모델은 새로운 데이터에 대한 예측이나 판단을 수행하는 데 사용됩니다.

• 패턴(Pattern):

- 데이터에서 발견되는 규칙적인 특징 또는 관계입니다.
- 인공지능 모델은 데이터에서 패턴을 학습하여 예측 또는 의사 결정을 수행합니다.

• 추론(Inference):

- 학습된 모델을 사용하여 새로운 데이터에 대한 예측이나 판단을 내리는 과정입니다.
- 학습된 지식을 바탕으로 새로운 상황에 대한 결과를 예측합니다.

최적화(Optimization):

- 모델의 성능을 최대화하거나 오류를 최소화하기 위한 과정입니다.
- 최적화 알고리즘은 모델의 학습 과정에서 중요한 역할을 합니다.

• 문제 해결(Problem Solving):

- 주어진 문제에 대한 해결책을 찾는 과정입니다.
- 。 인공지능은 다양한 알고리즘과 모델을 활용하여 복잡한 문제를 해결합니다.

• 자연어 처리(NLP, Natural Language Processing):

- 。 컴퓨터가 인간의 언어를 이해하고 처리하도록 하는 기술입니다.
- 텍스트 분석, 번역, 질의응답 등 다양한 분야에서 활용됩니다.

(3) 주요 학습 방식

• 지도 학습(Supervised Learning):

- 정답(레이블)이 있는 학습 데이터를 사용하여 모델을 학습시키는 방식입니다.
- 분류, 회귀 등 예측 문제를 해결하는 데 사용됩니다.

• 비지도 학습(Unsupervised Learning):

- 정답(레이블)이 없는 학습 데이터를 사용하여 데이터의 숨겨진 패턴이나 구조를 찾는 방식입니다.
- 군집화, 차원 축소 등 데이터 탐색 및 분석에 사용됩니다.

강화 학습(Reinforcement Learning):

- 。 에이전트가 환경과 상호작용하며 보상을 최대화하는 방향으로 학습하는 방식입니다.
- 게임, 로봇 제어 등 의사 결정 문제를 해결하는 데 사용됩니다.

(4) 개념 간 관계 요약

- 데이터는 알고리즘을 통해 학습되어 모델을 구축하는 데 사용됩니다.
- 모델은 학습된 데이터를 기반으로 패턴을 인식하고 추론을 수행합니다.
- 문제 해결은 다양한 알고리즘과 모델을 활용하여 수행됩니다.
- 최적화는 학습과정을 통해 모델의 성능을 향상 시키는 역할을 합니다.

(5) 세부적인 인공지능 알고리즘

CNN(Convolutional Neural Network):

• 이미지 인식, 비디오 분석 등 시각적 데이터를 처리하는 데 특화된 딥러닝 모델입니다.

• RNN(Recurrent Neural Network):

◦ 시계열 데이터, 자연어 처리 등 순차적인 데이터를 처리하는 데 특화된 딥러닝 모델입니다.

• Transformer:

• 자연어 처리, 음성 인식 등 다양한 분야에서 뛰어난 성능을 보이는 딥러닝 모델입니다. LLM의 기반이 되는 기술입니다.

• Decision Tree(결정 트리):

• 데이터의 특징을 기반으로 의사 결정 규칙을 나무 구조로 표현하는 모델입니다.

Random Forest:

。 여러 개의 결정 트리(Decision Tree)를 결합하여 예측 성능을 높이는 앙상블 학습 모델입니다.

• GAN(Generative Adversarial Network):

 생성 모델과 판별 모델을 경쟁적으로 학습시켜 실제와 유사한 새로운 데이터를 생성하는 딥러닝 모델입니다.

- Naive Bayes(나이브 베이즈):
 - 확률 기반의 분류 알고리즘으로, 텍스트 분류, 스팸 메일 필터링 등에 사용됩니다.
- SVM(Support Vector Machine):
 - 분류 및 회귀 문제를 해결하는 데 사용되는 강력한 지도 학습 모델입니다.
- K-means Clustering:
 - 。 데이터를 k개의 클러스터로 그룹화하는 비지도 학습 알고리즘입니다.
- PCA(Principal Component Analysis):
 - 。 데이터의 차원을 축소하여 시각화하거나 분석하기 쉽게 만드는 비지도 학습 알고리즘입니다.

3. 인공지능 서비스의 구조



3-1. 데이터 계층: AI의 기반

- 데이터 품질은 AI 성능에 직접적인 영향을 미칩니다. 데이터 품질이 높을수록 원하는 결과를 얻을 확률도 높아집니다.
- Garbage In Garbage Out



3-1-1. 데이터 수집

- 다양한 소스에서 원시 데이터를 수집합니다.
- 센서, 웹 크롤링, 사용자 상호작용 등이 포함됩니다.

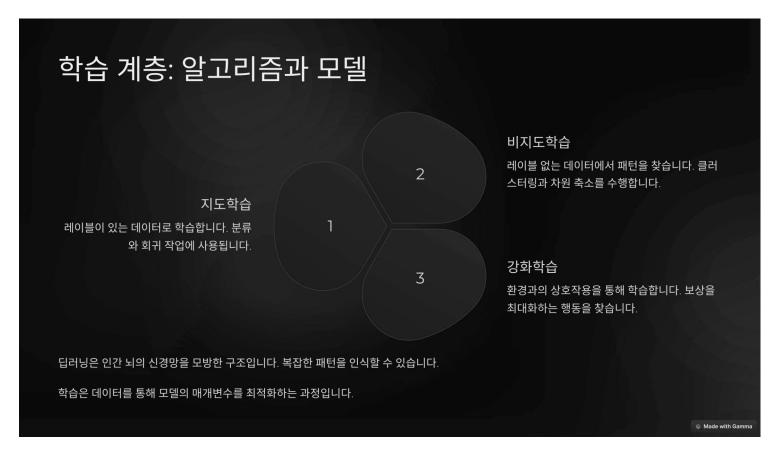
3-1-2. 데이터 정제

- 불완전하거나 부정확한 데이터를 제거합니다.
- 일관성과 신뢰성을 확보합니다.

3-1-3. 데이터 변환

- AI 모델이 이해할 수 있는 형식으로 데이터를 변환합니다.
- 특성 추출도 포함됩니다.

3-2. 학습 계층: 알고리즘과 모델



3-2-1. 지도 학습(Supervised Learning)

- 레이블이 있는 데이터로 학습합니다.
- 주로 분류. 회귀 작업에 사용됩니다.

3-2-2. 비지도 학습(Unsupervised Learning)

- 레이블 없는 데이터에서 패턴을 찾습니다.
- 클러스터링과 차원 축소를 시행합니다.

3-2-3. 강화 학습(Reinforce Learning)

- 환경과의 상호작용을 통해 학습합니다.
- 보상을 최대화하는 행동을 찾습니다.

3-3. 추론 계층: 의사결정과 예측

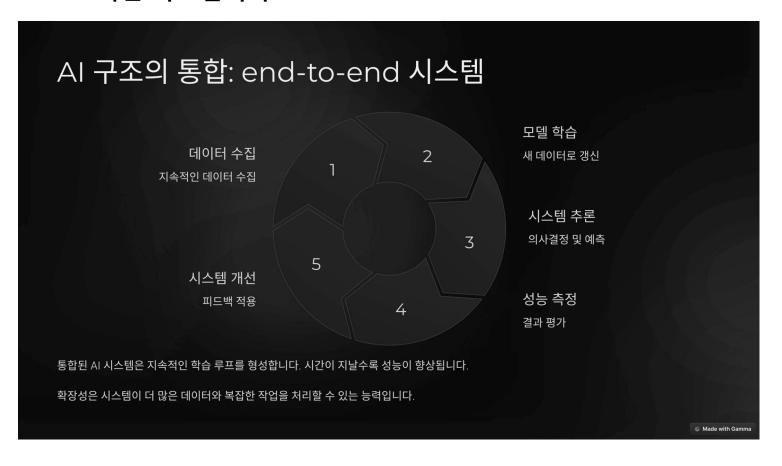


- **머신러닝 모델**에는 선형 회귀, 로지스틱 회귀, 결정 트리, 랜덤 포레스트, 나이브 베이즈, SVM(Support Vector Machine), K-means Clustering, PCA(Principal Component Analysis) 등이 있습니다.
- **딥러닝 모델**에는 CNN(Convolutional Neural Network), RNN(Recurrent Neural Network), LSTM(Long Short-Term Memory), Transformer, GAN(생성적 적대 신경망), LLM(Large Language Model) 등이 있습니다.

3-4. 응용 계층: 문제 해결



3-5. AI 기반 시스템의 구조



4. 최근 인공지능 서비스 현황

• ChatGPT 이후 정말 수많은 AI 서비스들이 쏟아지고 있습니다. 그 중에 몇가지만 소개드립니다.

