

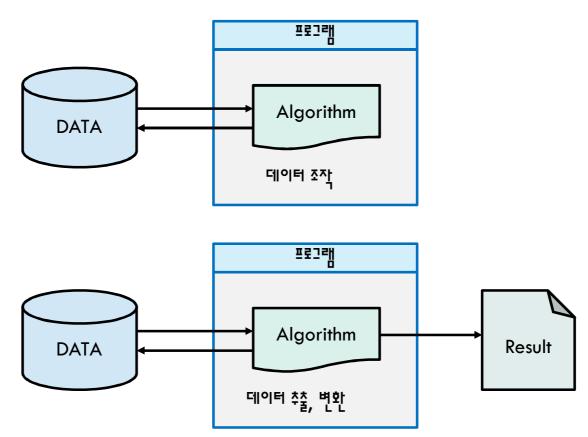
PROMPT ENGINEERING?

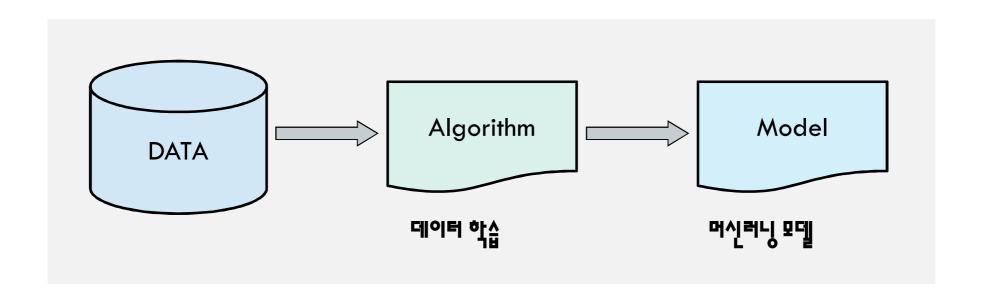
어떻게 AI 모델에게 새롭고 효율적인 방식으로 정보를 전달할 것인가

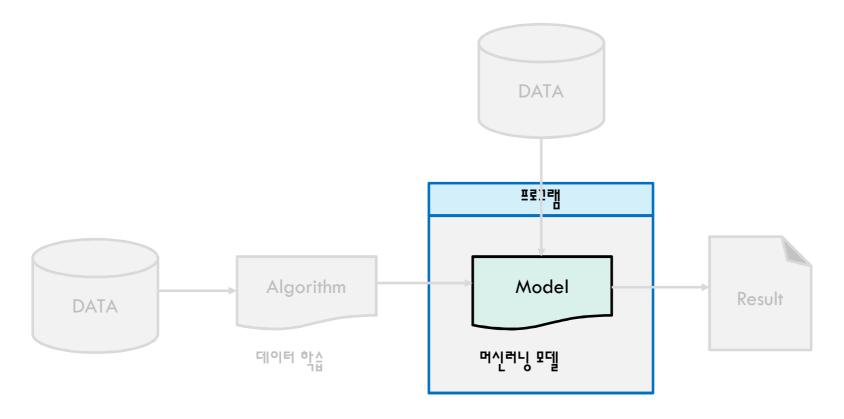


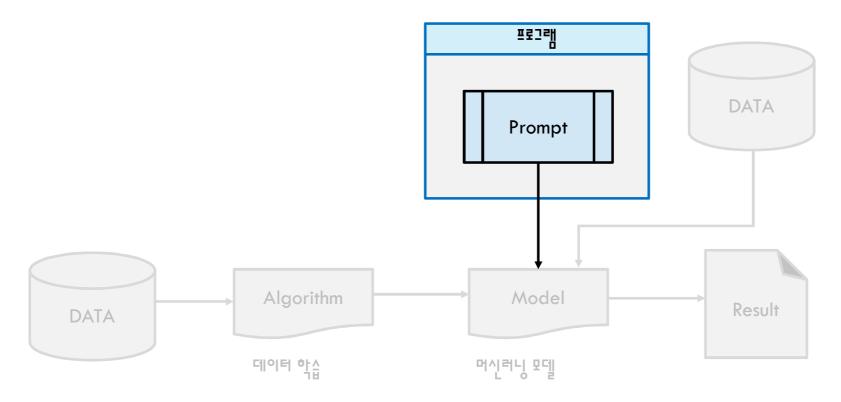
PROMPT ENGINEERING

기존 모델 방식

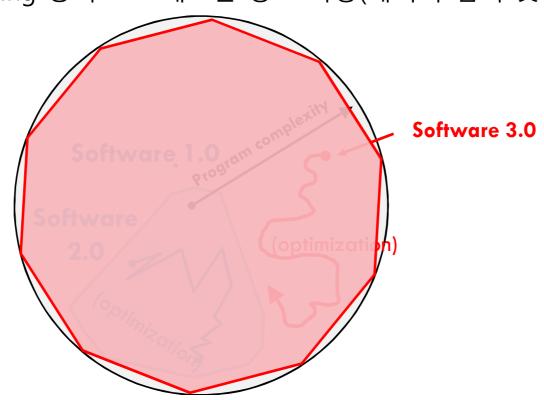




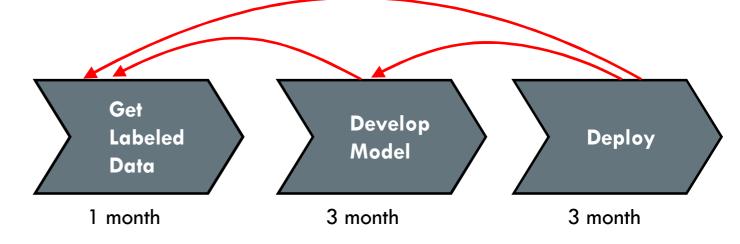




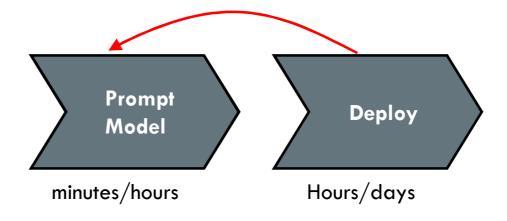
Prompt Engineering 방식 = > 새로운 상호 작용(데이터 입력 및 학습 방법)



Traditional ML



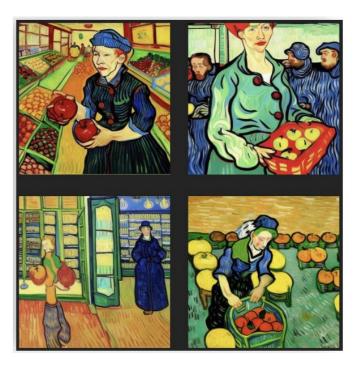
Prompt-based ML



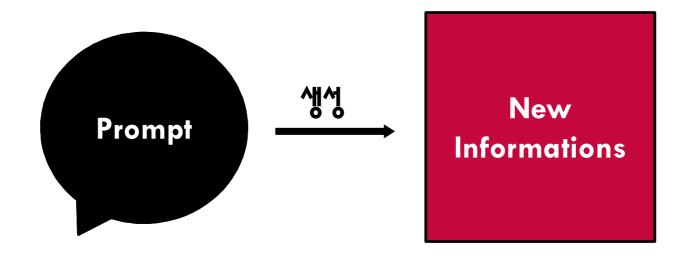
- 자연어로 컴퓨터와 상호작용하는 방법임
- 실험적인 방법론에 기반하여, 원하는 결과를 정확히 의도한대로 일관성 있게 만드는 것

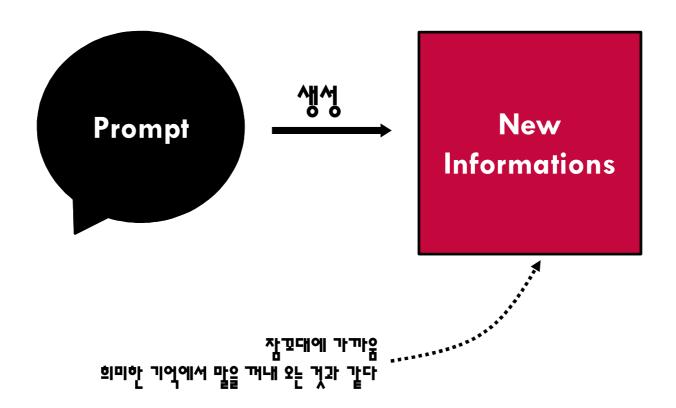


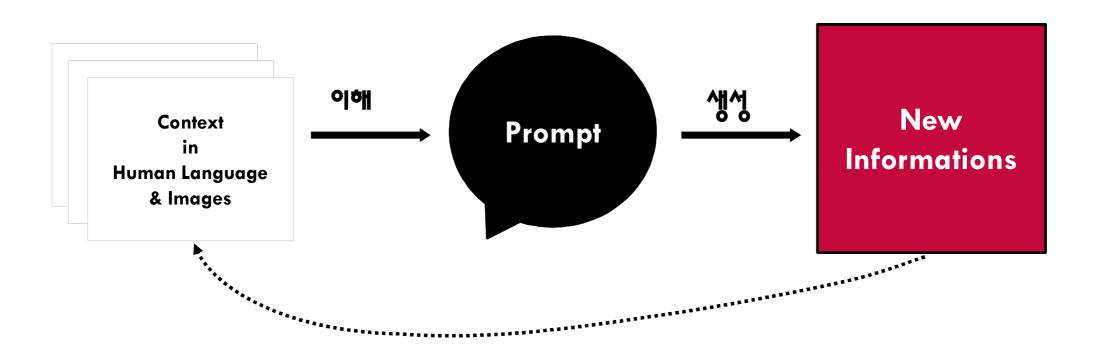


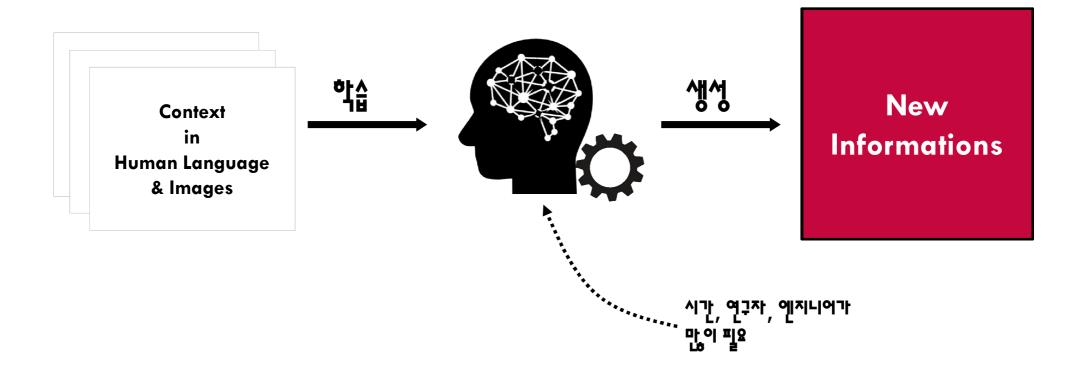


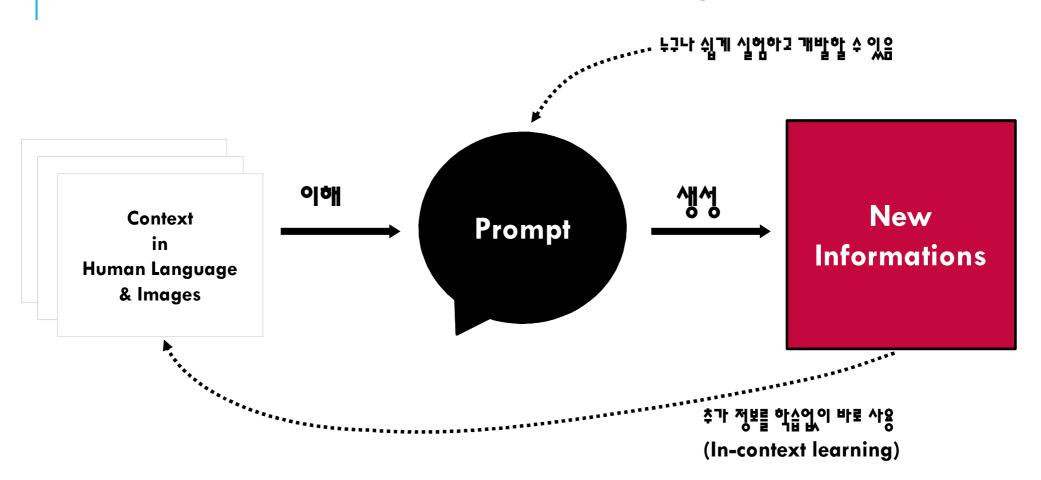
- 답변을 위해 필요한 적절한 컨텍스트 제공(incontext learning)
- 원하는 결과를 추출하기 위한 프롬프트 작성
- 원하는 포맷의 출력을 위한 프롬프트 작성

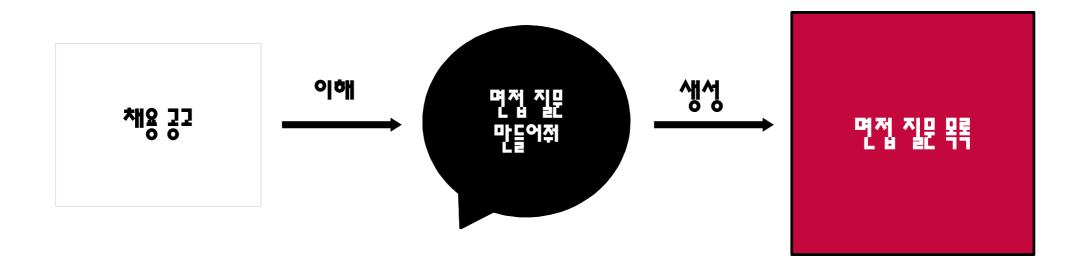


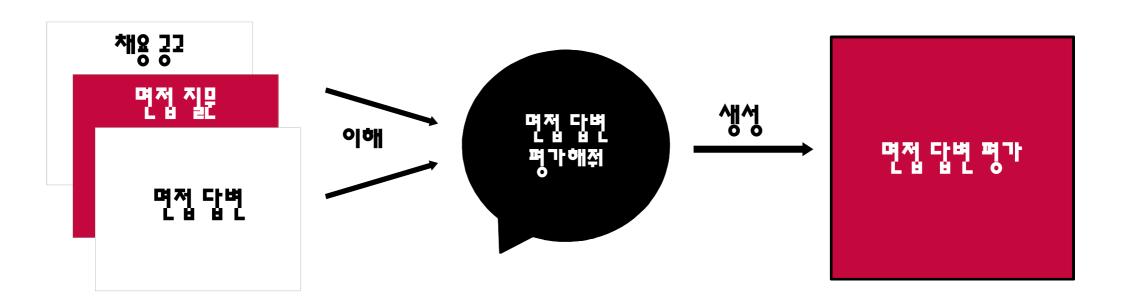


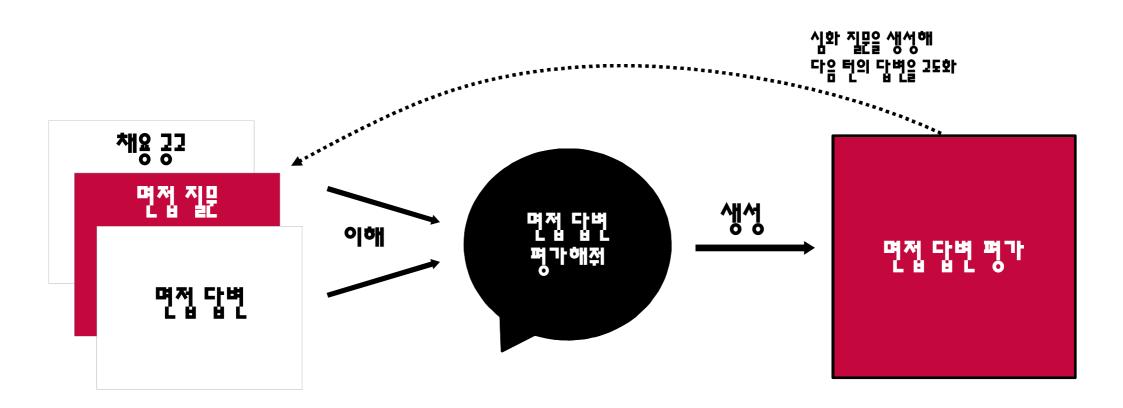


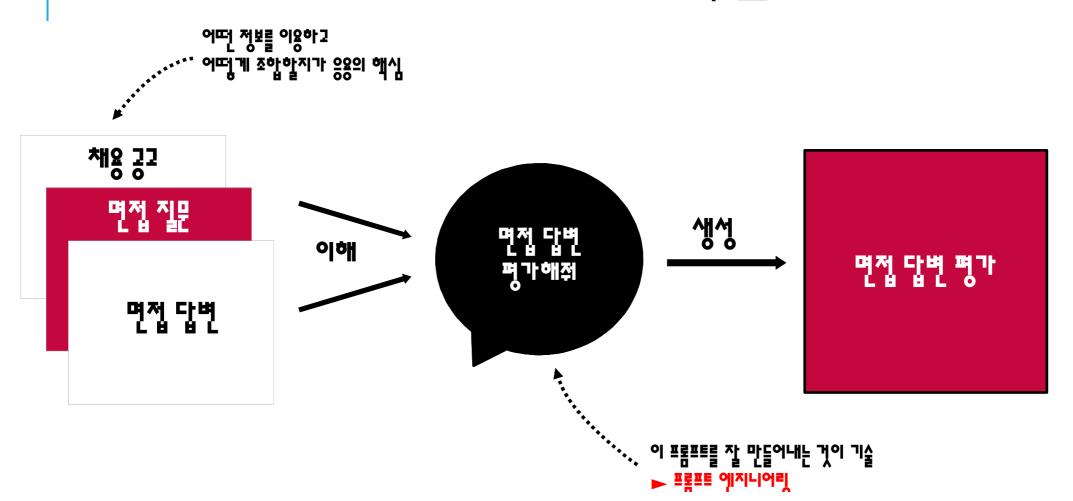




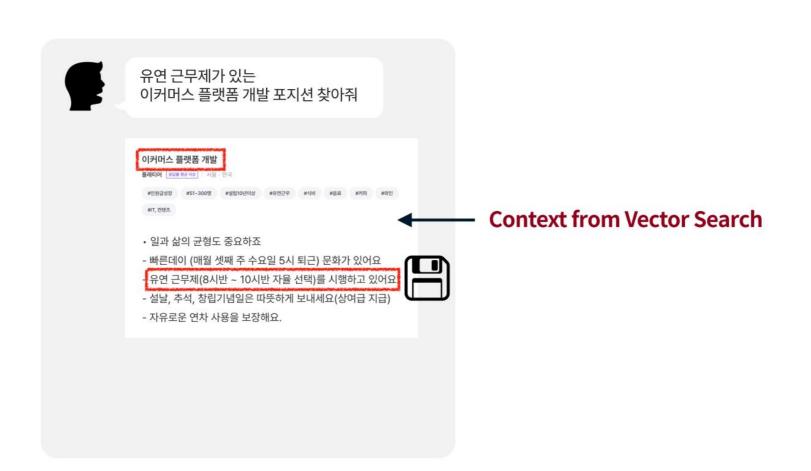


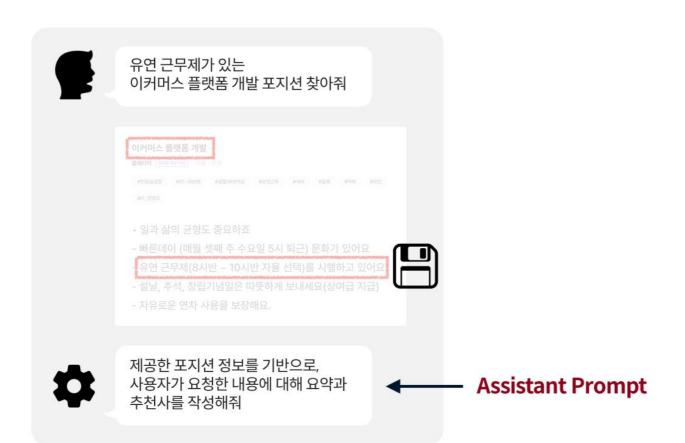


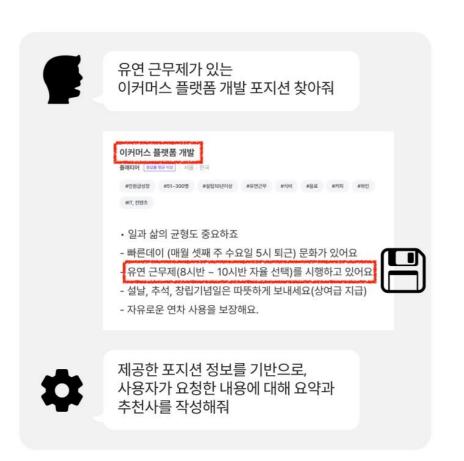














유연 근무제가 있는 이커머스 플랫폼 회사로 플래티어의 플랫폼 개발자 포지션을 찾았습니다.

플래티어는 8시반~10시반 자율 선택으로 유연 근무제를 시행하고 있으며, 자유로운 연차 사용 보장으로 근무를 유연하게 할 수 있는 환경을 갖춘 회사여서 적극 추천합니다.

Personalized Answer Generation

- 구성요소
 - Role
 - Audience
 - Knowledge
 - Task
 - Policy
 - Format
 - Examples

- Role
 - 답변자 페르소나 설정
 - 답변에 대한 배경 지식을 가지고 답함
 - ex) 당신은 신문 기자입니다. => 주요 뉴스 정보를 정리하여 작성하세요 당신은 수학 선생님입니다 => 미분에 대해 설명해주세요.

- Audience
 - 답변의 대상이 되는 그룹과 개인의 페르소나
 - ex) **기타 초보자를 위한** 연습 방법을 설명해주세요 **숙련된 프로그래머를 위한** 추천 알고리즘을 제공해주세요

- Knowledge
 - 답변을 위한(참고 하기 위한) 정보
 - 사용자 질문에 해당하는 정보를 가져와서(DB, 검색엔진, 유명한 정보 출처 지정) 삽입
 - ex) 위키피디아의 내용을 참고하여 이순신 장군에 대한 설명을 해주세요.

- Task
 - 수행해야 하는 작업 또는 목표
 - ex) 광고 마케팅 전략을 개선안을 제시해주세요. 1000단어 내외로 자기소개소를 작성해주세요.

- Policy
 - 응답을 위해 따라야 하는 특정 규칙이나 정책
 - ex) **사실 기반의 정보만**을 이용하여 뉴스 기사를 작성해주세요. **긍정적인 성격의 측면만**을 강조하여 자기소개소를 작성해주세요.

- Format
 - 응답을 위해 따라야 하는 특정 형식 또는 구조
 - ex) **JSON 형식**으로 결과물을 출력해주세요 **사전 형식**으로 사랑을 설명해주세요 **파이썬 스타일**로 코드를 작성해주세요

- Examples
 - 예시를 정보를 제공하여 원하는 출력을 더 잘 이해하도록 유도

```
ex) 다음의 예시를 참고하여 응답하세요

<User>오늘 날씨가 좋네요</User>
<Assistant>하늘이 참 푸르네요</Assistant>
다음과 같은 형식으로 출력해주세요.

{"id":"gd242ee7", "name":"smith",...}
```

• 예시

• Role : 영어 선생님

• Audience : 초등학생

• knowledge(imfomation) : 나폴레옹

• Task : 나폴레옹에 대한 설명

• policy : 단순하고 이해하기 쉬운 언어 사용

• format: 대화 형식으로 작성

• Example :

-User:나폴레옹은 누구야?

-Assistant:나폴레옹은 18세기 후반과 19세기 초에 프랑스를.....

PROMPTING TECHNIC

- Few-shot examples
 - 모델에 몇 가지 예시를 제공하고 해당 예시를 참고하여 답변을 유도하여 좀 더 나은 성능을 발휘하도록 하는 방법

prompt: 고양이: 동물

오렌지: 과일

토마토:식물

비둘기:

output: 조류

PROMPTING TECHNIC

- Few-shot examples
 - 충분히 큰 모델에만 작동
 - 산술 추론 문제에는 적합하지 않음
 - 정답을 정확히 주기 보다 레이블의 랜덤한 분포를 가지게 유도

PROMPTING TECHNIC

- Chain of Thought
 - LLM에게 이유에 대해서 설명하도록 만들어 답을 더 정확하게 생성할 수 있게 만드는 방법
 - 중간 추론 단계를 거치도록 하여 복잡한 사고가 필요한 작업에 정확도를 향상 시키는 방법
 - 답이 나오는 과정에 대해 설명한 예시를 보여주고, 지시에 대한 답을 생성할 때 예시와 동일한 방식으로 그에 대한 과정을 설명하도록 구성함

Standard Prompting

Model Input

Q: Roger has 5 tennis balls. He buys 2 more cans of tennis balls. Each can has 3 tennis balls. How many tennis balls does he have now?

A: The answer is 11.

Q: The cafeteria had 23 apples. If they used 20 to make lunch and bought 6 more, how many apples do they have?

Model Output

A: The answer is 27.



Chain-of-Thought Prompting

Model Input

Q: Roger has 5 tennis balls. He buys 2 more cans of tennis balls. Each can has 3 tennis balls. How many tennis balls does he have now?

A: Roger started with 5 balls. 2 cans of 3 tennis balls each is 6 tennis balls. 5 + 6 = 11. The answer is 11.

Q: The cafeteria had 23 apples. If they used 20 to make lunch and bought 6 more, how many apples do they have?

Model Output

A: The cafeteria had 23 apples originally. They used 20 to make lunch. So they had 23 - 20 = 3. They bought 6 more apples, so they have 3 + 6 = 9. The answer is 9.

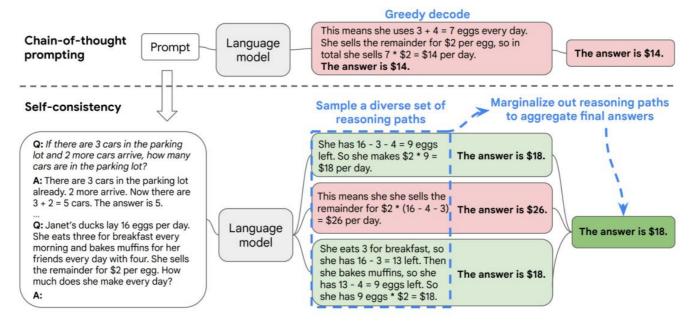
- Zero-shot CoT
 - 문구를 마지막에 추가함으로써 CoT 예제를 제공하는 것과 같은 효과를 내어 성능을 향상 시키는 방법
 - ex) Let's think step by step.

단계별로 생각해봅시다.

차근차근 생각해봅시다.

- Self-Consistency
 - 여러가지 방식의 CoT를 통해 다양한 추론 과정을 거치고, 그중에서 가장 많이 나온 답을 선택하는 CoT의 확장 기술
 - CoT의 예제 경로를 다양하게 제공하여, LLM이 여러 번 추론함과 동시에 랜덤하게 경로를 선택해 답을 생성하도록 유도

Self-Consistency



- Self-Consistency
 - 추론 경로를 최대한 다양하게 제공해야 하므로 토큰 수를 많이 사용함
 - 결과 취합을 위한 후처리 필요

- Selection-Inference
 - 복잡한 문제를 해결하기 위해 여러 추론 단계를 연결하는 방법
 - 선택과 추론사이를 번갈아 가며 일련의 해석 가능한 원인과 결과론적 인 추론 단계를 생성 하여 최종 답변을 유도하는 방식

• Selection-Inference

Context:

wolves are afraid of mice
sheep are afraid of wolves
emily is a wolf
mice are afraid of wolves
winona is a wolf
cats are afraid of sheep
jessica is a cat
gertrude is a sheep
Question: what is emily afraid of?

Selection: emily is a wolf and wolves are afraid of mice Inference: emily is afraid of mice

Context: iulius is a swan julius is gray bernhard is a swan Prompting Technic d is yellow brian is a lion greg is a lion brian is white lily is a frog lily is gray Question: what color is greg? Selection: brian is a lion. We know that brian is white Inference: we inferred that lions are often white Selection: greg is a lion. We know that we inferred that lions are often white

Inference: greg is white

Prompt:

Context:

만약 누군가가 조용하다면, 그들은 흰색입니다.

만약 누군가가 젊고 빨갛다면, 그들은 흰색입니다.

젊은 사람들은 친절합니다.

만약 누군가가 친절하다면, 그들은 둥급니다.

모든 조용한 사람들은 젊습니다.

빨갛고, 큰 사람들은 친절합니다.

둥근, 빨간 사람들은 흰색입니다.

만약 누군가가 둥글다면, 그들은 조용합니다.

해리는 젊습니다.

밥은 빨강입니다.

밥은 큽니다.

Question: 이것은 "해리는 조용하지 않다"라는 문장 이 참인지를 암시하나요?

질문의 답에 필요한 내용을 Context 에서 추출해서 나열하세요



Selection:

해리는 젊습니다., 모든 조용한 사람들은 젊습니다., 만약 누군가가 조용하다면, 그들은 흰색입니다.



Selection의 내용에 기반해 Question에 대해 답하세요.

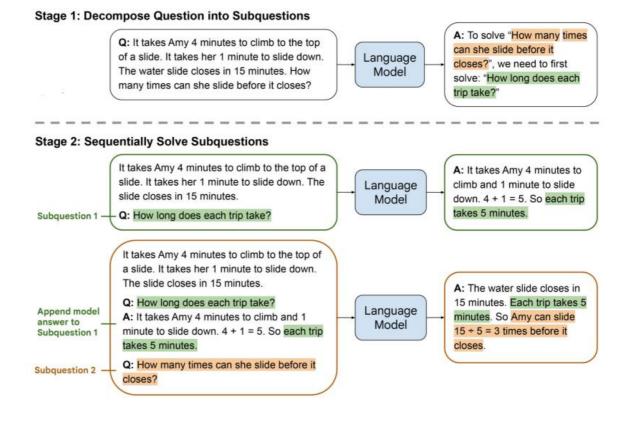


Answer: 아니오, 해리는 조용하지 않다는 문장은 참이 아닙니다.

- Selection-Inference
 - 추론 흔적이 남아 해석이 가능함 그래서 디버깅에 유용함
 - 논문에서 제안하는 반복적인 Selection-Inference를 실사용 케이스에 적용하려면 추론 단계를 생성하고 종료하는 방법을 세심하게 구성해야 함
 - 복잡한 추론 뿐만 아니라, 주어진 내용에서 정보를 정확히 추출할 수 있으므로 모델의 성능을 높이는데 유용함

- Least to Most
 - 하나의 문제를 더 작은 여러 개의 하위 작업으로 분할하는 기법
 - 프롬프트로 다음 문제를 생성하고 해당 질문을 통해 다음 답을 생성하고, 이 과정을 최종 답변이 생성될 때까지 반복
 - 하위 작업들은 한번에 하나씩 해결하여 생성한 답을 이용하여 다음 문제를 해결하는데 사용함

Least to Most



Context: 영희가 미끄럼틀 꼭대기까지 올라가는 데 4분이 걸립니다. 그녀가 내려오는 데는 1분이 걸립니다. 미끄럼틀이 15분 후에 문을 닫습니다.

Question: 그녀가 문이 닫히기 전에 몇 번 미끄러질 수 있을까요?

이 문제의 답을 하기 위해 먼저 풀어야 할 하위 질 문을 하나 만들어주세요. Context: 영희가 미끄럼틀 꼭대기까지 올라가는 데 4분이 걸립니다. 그녀가 내려오는 데는 1분이 걸립니다. 미끄럼틀이 15분 후에 문을 닫습니다.

Question: 영희가 미끄럼틀을 한 번 오르고 내려 오는 데에는 총 몇 분이 걸리나요? 천천히 생각해 보세요. Context: 영희가 미끄럼틀 꼭대기까지 올라가는 데 4분이 걸립니다. 그녀가 내려오는 데는 1분이 걸립니다. 미끄럼틀이 15분 후에 문을 닫습니다.

Question: 영희가 미끄럼틀을 한 번 오르고 내려 오는 데에는 총 몇 분이 걸리나요?

Answer: 영희가 미끄럼틀을 한 번 오르고 내려오는 데에는 총 5분이 걸립니다. (4분 오르기 + 1분 내려오기 = 5분)

Question: 그녀가 문이 닫히기 전에 몇 번 미끄러질 수 있을까요? 단계적으로 생각해보세요.

영희가 미끄럼틀을 한 번 오르고 내려오는 데에는 총 몇 분이 걸리나요? 영희가 미끄럼틀을 한 번 오르고 내려오는 데에는 총 5분이 걸립니다. (4분 오르기 + 1분 내려오기 = 5분) 문이 닫히기까지 남은 시간은 15분입니다. 영희가 미끄럼틀을 오르고 내려오는 데에는 5분이 걸리므로, 15분을 5분으로 나누면 3번 미끄러질 수있습니다.

- Least to Most
 - Cot와 Selection-Inference를 결합한 방법
 - Task를 작은 문제로 분할하여 해결하는 분할 정복 방식을 이용하여 Autonomous Agent 개발 등에 사용함

ReAct

- 실행 계획을 유도하고 추적하여 작업별로 실행할 액션을 선택하고 실행하는 방법
- 외부 API와 검색엔진을 통해 신뢰할 수 있는 정보를 사용하거나, 다양한 도구(계산기, 이미지 생성)들을 사용할 수 있음

ReAct

(1) Hotspot QA

Question: Aside from the Apple Remote, what other device can control the program Apple Remote was originally designed to interact with?

(1d) ReAct (Reason + Act) Thought 1: I need to search Apple Remote and find the program it was originally designed to interact with. Act 1: Search[Apple Remote] Obs 1: The Apple Remote is a remote control introduced in October 2005 by Apple ... originally designed to control the Front Row media center program ... Thought 2: Apple Remote was originally designed to control the Front Row media center program. I need to search Front Row next and find what other device can control it. Act 2: Search[Front Row] Obs 2: Could not find [Front Row]. Similar: ['Front Row Seat to Earth', 'Front Row Motorsports',' Front Row (software) ', ...] Thought 3: Front Row is not found. I need to search Front Row (software) . Act 3: Search[Front Row (software)] Obs 3: Front Row is a discontinued media center software ... Thought 4: Front Row (software) is controlled by an Apple Remote or the keyboard function keys. So the answer is keyboard function keys. Act 4: Finish[keyboard function keys

생각, 행동, 관찰 단계를 번갈아 가며 질문 응답 작업을 해결합니다. 생각은 현재 상황에 대해 추론할 수 있고, 행동은 세 가지 유형이 있습니다:

- (1) Search[entity], 이는 위키백과에서 정확한 엔티티를 검색하고 존재하는 경우 첫 번째 문단을 반환합니다. 존재하지 않는 경우, 검색할 수 있는 유사한 엔티티를 반환합니다.
- (2) Lookup[keyword], 이는 현재 문단에서 키워드를 포함하는 다음 문장을 반환합니다.
- (3) Finish[answer], 이는 답을 반환하고 작업을 마칩니다.

다음은 몇 가지 예입니다.

-

질문: 콜로라도 주 오로제니의 동쪽 부분이 확장되는 지역의 고도 범위는 어떻게 되나요? 생각 1: 콜로라도 주 오로제니를 검색하고, 콜로라도 주 오로제니의 동쪽 부분이 확장되는 지역을 찾은 다음, 그 지역의 고도 범위를 찾아야 합니다.

행동 1: Search[콜로라도 주 오로제니]

관찰 1: 콜로라도 주 오로제니는 콜로라도 주와 주변 지역에서 산맥 형성(오로제니)의 한 단계였습니다.

생각 2: 동쪽 부분에 대해 언급하지 않았습니다. 그래서 동쪽 부분을 찾아봐야 합니다.

행동 2: Lookup[동쪽 부분]

관찰 2: (결과 1/1) 동쪽 부분은 고원 지대로 확장되며 이를 중앙 평원 오로제니라고 합니다. 생각 3: 콜로라도 오로제니의 동쪽 부분은 고원 지대로 확장됩니다. 따라서 고원 지대를 검색하고 그고도 범위를 찾아야 합니다.

행동 3: Search[고원 지대]

관찰 3: 고원 지대는 두 가지 명확한 땅의 지역 중 하나를 가리킵니다:

생각 4: 대신 고원 지대 (미국)을 검색해야 합니다.

행동 4: Search[고원 지대 (미국)]

관찰 4: 고원 지대는 대평원의 부분지역입니다. 동쪽에서 서쪽으로, 고원 지대의 고도는 약 1,800ft에서 7,000ft (550m에서 2,130m)로 상승합니다.[3]

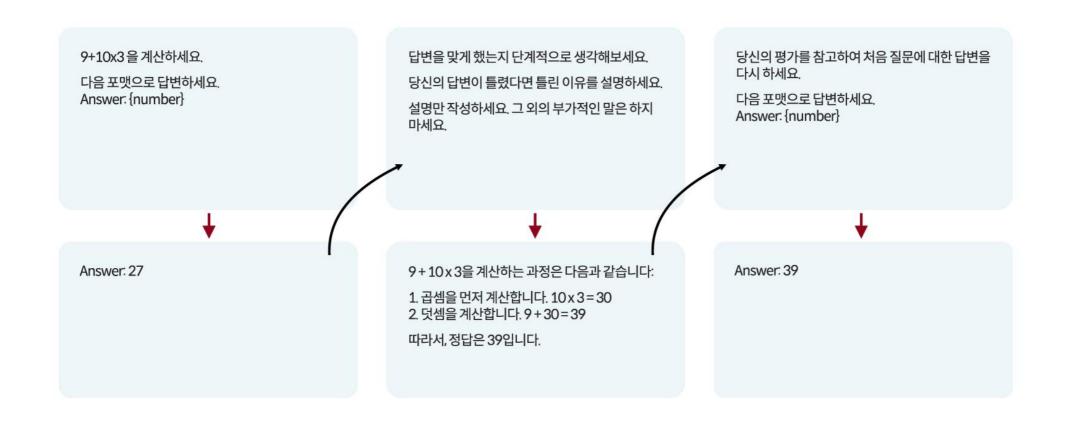
생각 5: 고원 지대는 고도가 약 1,800ft에서 7,000ft로 상승하므로, 답은 1,800ft에서 7,000ft입니다.

행동 5: Finish[1,800ft에서 7,000ft]

ReAct

- 실제 툴을 사용해서 정보를 주입하지 않아도, Wikipedia 검색을 이용하는 것 만으로 성능을 향상 시킬 수 있음
- 실제 툴을 사용할 때는 각 단계별로 순차적으로 결과를 출력하도록 제어 필요
- 기본 프롬프트가 매우 길어지므로 토큰 제어에 유의해야 함

- Self Evaluation
 - LLM이 생성한 결과를 LLM이 평가하게 하여, 오류를 잡거나 결과를 향상시키는 방법
 - 데이터셋 생성 자동화, 프롬프트 평가 자동화 등에 사용하여 데이터셋이나 LLM의 결과를 스스로 조정할 수 있게 함



- Function calling
 - GPT 모델을 호출할 수 있는 함수(기능)을 설정해두어, 사용자의 요청에 맞게 해당 함수를 호출하는 기능
 - 직접 함수를 호출하는 것이 아니고 JSON형식을 이용
 - GPT-4 수준의 성능을 가진 LLM으로만 의미 있는 평가를 할 수 있으므로, 사용범위에 제약이 따름

- Function calling
 - name -> 필요한 기능 확인 시 반환할 함수명
 - description -> 해당 함수에 대한 설명
 - parameters -> 함수 호출에 필요한 파라미터 정의
 - required -> 함수 호출을 만들기 위해 필요한 필수 정보

• Function calling

```
"name": "get_current_weather",
  "description": "주어진 위치의 현재 날씨를 가져옵니다.",

"parameters": {
    "type": "object",
    "properties": {
        "location": {
            "type": "string",
            "description": "도시 또는 지역, 예) 서울",
        },
        "unit": {"type": "string", "enum": ["celsius", "fahrenheit"]},
      },
      "required": ["location"],
    },
}
```

• Function calling

```
User Input:
날씨 알려줘

Response:

{
    'role': 'assistant',
    'content': '어느 도시나 지역의 날씨를 알고 싶으세요?'
}
```

Function calling

• Function calling

```
"name": "set recipe",
"parameters": {
    "type": "object",
    "properties": {
       "dish": {
          "type": "string",
          "description": "Descriptive title of the dish"
       },
       "ingredients": {
          "type": "array",
          "items": {"type": "string"}
       },
       "instructions": {
          "type": "array",
          "description": "Steps to prepare the recipe.",
          "items": {"type": "string"}
},
```

• Function calling

User Input:

버터 토스트 레시피를 알려줘

Response:

```
"dish": "버터 토스트",
"ingredients": [
    "빵 조각",
    "버터"
],
"instructions": [
    "붙지 않는 프라이팬이나 철판을 중간 불로 가열합니다.",
    "각 빵 조각의 한쪽에 버터를 펴 바릅니다.",
    "버터면이 아래로 향하도록 뜨거운 프라이팬이나 철판에 빵 조각을 놓습니다.",
    "약 2-3 분 동안 또는 바닥면이 노릇 노릇하고 바삭해질 때까지 요리합니다.",
    "빵 조각을 뒤집고 1-2 분 더 익 힙니다.",
    "프라이팬이나 철판에서 꺼내서 즉시 제공합니다."
```

- Function calling
 - 사용자의 아이디나 비밀번호 등 민간정보가 필요한 함수의 경우, 파라미터 설정에 넣지 않도록 주의
 - 응답 받은 함수를 직접적으로 실행하지 말고 간접적인 실행을 해야함(보안상 문제가 없는 지, 또는 정상적인 파라미터를 이용한 호출 확인)