- 출처: LangChain 공식 문서 또는 해당 교재명
- 원본 URL: https://smith.langchain.com/hub/teddynote/summary-stuff-documents

5. 05. LLM-as-Judge

2) Question-Answer Evaluator

- 가장 기본 기능을 가진 (Evaluator) = (Query) (Answer) 평가하기
- 사용자 입력 = input → LLM이 생성한 답변 → prediction 으로 정답 답변은 reference 로 정의됨
 - o Prompt 변수
 - query : 질문
 - result: LLM 답변
 - answer: 정답 답변
- 새로운 가상환경 생성 lc_eval_env
 - Python-3.12
 - Pydantic: ver 1.10.18

```
import pydantic
print(f"Pydantic 버전: {pydantic.__version__}")
```

• (Pydantic 버전: 1.10.18) - ((0.1s))

• 환경 설정

```
# API 키를 환경변수로 관리하기 위한 설정 파일
from dotenv import load_dotenv

# API 키 정보 로드
load_dotenv() # True
```

```
from langsmith import Client
from langsmith import traceable
import os
# LangSmith 환경 변수 확인
print("\n--- LangSmith 환경 변수 확인 ---")
langchain_tracing_v2 = os.getenv('LANGCHAIN_TRACING_V2')
langchain_project = os.getenv('LANGCHAIN_PROJECT')
langchain_api_key_status = "설정됨" if os.getenv('LANGCHAIN_API_KEY') else "설정되지 않음" # API 키 값은 직접 출력하지 않음
if langchain_tracing_v2 == "true" and os.getenv('LANGCHAIN_API_KEY') and langchain_project:
   print(f"☑ LangSmith 추적 활성화됨 (LANGCHAIN_TRACING_V2='{langchain_tracing_v2}')")
    print(f"☑ LangSmith 프로젝트: '{langchain_project}'")
    print(f"☑ LangSmith API Key: {langchain_api_key_status}")
   print(" -> 이제 LangSmith 대시보드에서 이 프로젝트를 확인해 보세요.")
else:
   print("X LangSmith 추적이 완전히 활성화되지 않았습니다. 다음을 확인하세요:")
    if langchain_tracing_v2 != "true":
       print(f" - LANGCHAIN_TRACING_V2가 'true'로 설정되어 있지 않습니다 (현재: '{langchain_tracing_v2}').")
    if not os.getenv('LANGCHAIN_API_KEY'):
       print(" - LANGCHAIN_API_KEY가 설정되어 있지 않습니다.")
    if not langchain_project:
       print(" - LANGCHAIN_PROJECT가 설정되어 있지 않습니다.")
```

셀 출력

```
--- LangSmith 환경 변수 확인 ---
☑ LangSmith 추적 활성화됨 (LANGCHAIN_TRACING_V2='true')
```

```
    ✓ LangSmith 프로젝트: 'LangChain-prantice'
    ✓ LangSmith API Key: 설정됨
    –> 이제 LangSmith 대시보드에서 이 프로젝트를 확인해 보세요.
```

```
import os
from myrag import PDFRAG # local 임베딩 버전으로 수정한 myrag.py 불러오기
from langchain_huggingface import HuggingFaceEmbeddings
from langchain_google_genai import ChatGoogleGenerativeAI

# API 키 확인
from dotenv import load_dotenv

GOOGLE_API_KEY=os.getenv("GOOGLE_API_KEY2")

if not os.getenv("GOOGLE_API_KEY2"):
    os.environ["GOOGLE_API_KEY2"] = input("Enter your GOOGLE_API_KEY2: ")

if "GOOGLE_API_KEY2" not in os.environ:
    print("※ 경고: GOOGLE_API_KEY2 환경 변수가 설정되지 않았습니다. 반드시 설정해야 gemini LLM이 작동합니다.")
```

```
from langchain_google_genai import ChatGoogleGenerativeAI

llm2 = ChatGoogleGenerativeAI(model="gemini-2.5-flash-lite", temperature=0, api_key=os.getenv("G00GLE_API_KEY2"))

print("☑ gemini-2.5-flash-lite 성공!")
```

• 🔽 성공!

• API 할당량 부족으로 두번째 계정으로 다시 시도

```
from langchain_google_genai import ChatGoogleGenerativeAI

llm2 = ChatGoogleGenerativeAI(model="gemini-2.5-flash-lite", temperature=0, api_key=os.getenv("G00GLE_API_KEY2"))

rag = PDFRAG(
    "../15_Evaluations/data/SPRI_AI_Brief_2023년12월호_F.pdf",
    llm2,
)

print("▼ PDFRAG 생성 성공!")
```

• PDFRAG 생성 - (4.9s)

```
    ✓ 문서 로드 완료: 23개 페이지
    ✓ 문서 분할 완료: 43개 청크
    ✓ 임베딩 모델 로드: all-MiniLM-L6-v2
    ✓ 벡터스토어 생성 완료
    ✓ PDFRAG 생성 성공!
```

```
# 검색기(retriever) 생성
retriever = rag.create_retriever()
```

• 🔽 검색기 생성 완료 (k=4)

```
# 체인(chain) 생성
chain = rag.create_chain(retriever)
```

• ☑ RAG 체인 생성 완료

```
# 질문
answer = chain.invoke("삼성전자가 자체 개발한 생성형 AI의 이름은 무엇인가요?")
print(answer)
```

• 삼성전자가 자체 개발한 생성형 AI의 이름은 '삼성 가우스'입니다. -(2.0s)

```
# 질문에 대한 답변하는 함수를 생성
def ask_question(inputs: dict):
    return {"answer": chain.invoke(inputs["question"])}

# 사용자 질문 예시
llm_answer = ask_question(
```

```
{"question": "삼성전자가 자체 개발한 생성형 AI의 이름은 무엇인가요?"}
)
llm_answer
```

• (ask_question() - (1.2s)

```
{'answer': "삼성전자가 자체 개발한 생성형 AI의 이름은 '삼성 가우스'입니다."}
```

```
# evaluator prompt 출력을 위한 함수
def print_evaluator_prompt(evaluator):
return evaluator.evaluator.prompt.pretty_print()
```

• **qa_evaluator** - (0.1s)

```
You are a teacher grading a quiz.
You are given a question, the student's answer, and the true answer, and are asked to score the student answer as

Example Format:
QUESTION: question here
STUDENT ANSWER: student's answer here
TRUE ANSWER: true answer here
GRADE: CORRECT or INCORRECT here

Grade the student answers based ONLY on their factual accuracy. Ignore differences in punctuation and phrasing be

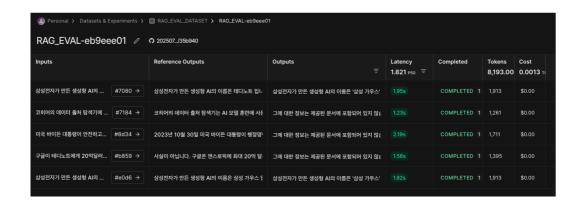
QUESTION: *{query}*
STUDENT ANSWER: *{result}*
TRUE ANSWER: *{answer}*
GRADE:
```

• 평가 진행 → 출력한 URL 이동 → 결과 확인하기

```
dataset_name = "RAG_EVAL_DATASET"

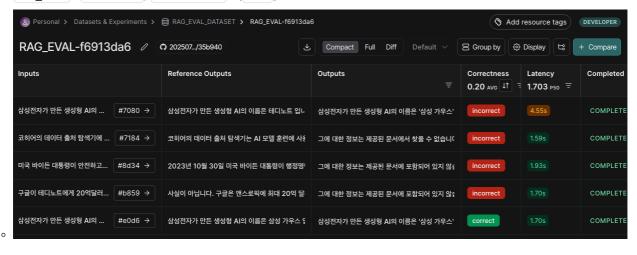
# 평가 실행
experiment_results = evaluate(
    ask_question,
    data=dataset_name,
    evaluators=[qa_evalulator],
    experiment_prefix="RAG_EVAL",
    # 실험 메타데이터 지정
    metadata={
        "variant": "QA Evaluator 를 활용한 평가",
    },
)
```

- 결과 확인하기
 - RAG_EVAL / COMPILED (45s)



0

• RAG EVAL / CORRECT=1, INCORRECT=4 - (7.8s)



- RAG 시스템 개선하기
 - a. Retriever 개선하기
 - b. Chunk Size 조정하기

```
# Chunk Size 조정
                      ===========
from myrag2 import PDFRAG
from \ langchain\_google\_genai \ import \ ChatGoogleGenerative AI
import os
from dotenv import load_dotenv
load_dotenv()
# Chunk Size 조정
rag2 = PDFRAG(
    "../15_Evaluations/data/SPRI_AI_Brief_2023년12월호_F.pdf",
   ChatGoogleGenerativeAI(
      model="gemini-2.0-flash-lite",
       temperature=0,
       google_api_key=os.getenv("GOOGLE_API_KEY2")),
)
```

• rag2 생성 - (12.2s)

```
    ▼ 문서 로드 완료: 23개 페이지
    ▼ 문서 분할 완료: 72개 청크
    ▼ 임베딩 모델 로드: all-MiniLM-L6-v2
    ▼ 벡터스토어 생성 완료
```

```
# 체인 재생성
chain2 = rag2.create_chain(retriever2)
```

- 🔽 검색기 생성 완료
- ▼ RAG 체인 생성 완료

```
# 질문에 대한 답변 생성
chain2.invoke("삼성전자가 자체 개발한 생성형 AI의 이름은 무엇인가요?")
```

• '삼성전자가 자체 개발한 생성형 AI의 이름은 제공된 문서에서 찾을 수 없습니다.' - (1.4s)

```
# 질문에 대한 답변하는 함수를 생성

def ask_question(inputs: dict):
    return {"answer": chain2.invoke(inputs["question"])}

# 사용자 질문 예시

llm_answer = ask_question(
    {"question": "삼성전자가 자체 개발한 생성형 AI의 이름은 무엇인가요?"}

)

llm_answer
```

• ask_question() - (1.3s)

```
{'answer': '삼성전자가 자체 개발한 생성형 AI의 이름은 제공된 문서에서 찾을 수 없습니다.'}
```

```
# evaluator prompt 출력을 위한 함수
def print_evaluator_prompt(evaluator):
return evaluator.evaluator.prompt.pretty_print()
```

• qa_evaluator

```
You are a teacher grading a quiz.
You are given a question, the student's answer, and the true answer, and are asked to score the student answer as

Example Format:
QUESTION: question here
STUDENT ANSWER: student's answer here
TRUE ANSWER: true answer here
GRADE: CORRECT or INCORRECT here

Grade the student answers based ONLY on their factual accuracy. Ignore differences in punctuation and phrasing be
QUESTION: *{query}*
STUDENT ANSWER: *{result}*
TRUE ANSWER: *{answer}*
GRADE:
```

```
dataset_name = "RAG_EVAL_DATASET"

# 평가 실행
experiment_results = evaluate(
    ask_question,
    data=dataset_name,
    evaluators=[qa_evalulator],
    experiment_prefix="RAG_EVAL_2",
    # 실험 메타데이터 지정
    metadata={
        "variant": "myrag2.py 반영",
    },
)
```

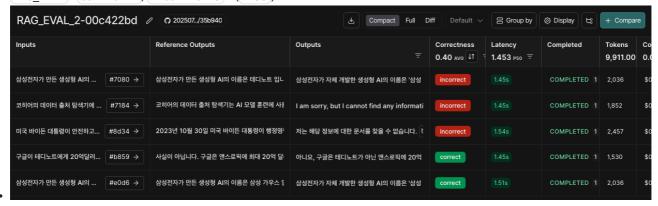
• 개선 시도: RAG_EVAL_2

```
View the evaluation results for experiment: 'RAG_EVAL_2-00c422bd' at:
https://smith.langchain.com/o/2c3342d3-1170-4ffa-86fd-f621199e0b9c/datasets/420dd308-2ebd-44c9-8ce8-9aff3886dc8e/

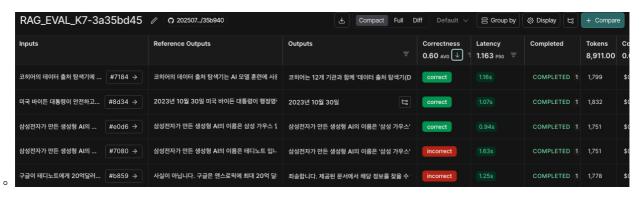
0it [00:00, ?it/s]
5it [00:04, 1.12it/s]
```

• 결과 확인하기

• RAG_EVAL / CORRECT=2, INCORRECT=3 - (7.3s)



- (RAG) 시스템 개선하기_2
 - ∘ c. chunk_size 조정
 - \circ d. 잦은 커널 충돌 \rightarrow python 파일로 실행하기
- C.
- o chunck_size 조절 test
 - $chunk_size$ 지정 \times or $chunk_size$ = $4 \rightarrow 검색 결과 없음$
 - ('죄송합니다. 제공된 문서에서 삼성전자가 자체 개발한 생성형 AI의 이름에 대한 정보를 찾을 수 없습니다.')
 - $(\text{chunk_size}) = 7 \rightarrow \text{검색 결과 } \bigcirc$
 - ("삼성전자가 자체 개발한 생성형 AI의 이름은 '삼성 가우스'입니다."
- o myrag4.py 로 정리
- d.
- \circ 잦은 커널 충돌로 인한 문제 \rightarrow python 파일로 실행 \rightarrow 터미널에서 직접 확인하기
- \circ **eval_script.py** 실행 → 터미널에서 결과 바로 확인



```
(가상환경)/15_Evaluations/eval_script.py
🂆 스크립트 위치: ... /15_Evaluations
PDF 경로: ... /data/SPRI AI Brief 2023년12월호_F.pdf
☑ 파일 확인 완료!
☑ LLM 생성 완료: gemini-2.5-flash-lite
✓ PDF 로드 완료: 23 페이지
☑ 청크 분할 완료: 119 청크 (크기=300, 오버랩=50)
✓ LLM 생성 완료: gemini-2.5-flash-lite
☑ 청크 분할 완료: 119 청크 (크기=300, 오버랩=50)
pytorch_model.bin: 100%
                                                                                                                                                                                                                                         ■| 2.27G/2.27G [00:03
tokenizer_config.json: 100%
                                                                                                                                                                                                                                           444/444 [00:00
sentencepiece.bpe.model: 100%
                                                                                                                                                                                                                                        ■| 5.07M/5.07M [00:06
tokenizer.json: 100%
                                                                                                                                                                                                                                       ■| 17.1M/17.1M [00:06<
special_tokens_map.json: 100%|
                                                                                                                                                                                                                                         964/964 [00:00<
config.json: 100%
                                                                                                                                                                                                                                                 191/191 [00:00]
☑ 임베딩 모델 로드 완료: BAAI/bge-m3
                                                                                                                                                                                                                                                       0.00/191 [00
                                                                                                                                                                                                                                      | 2.19M/2.27G [00:24<1
model.safetensors: 0%|
☑ 검색기 생성 완료 (k=7, search_type=similarity)
▼ RAG 체인 생성 완료
테스트 실행...
View the evaluation results for experiment: 'RAG_EVAL_K7-3a35bd45' at:
https://smith.langchain.com/o/2c3342d3-1170-4ffa-86fd-f621199e0b9c/datasets/420dd308-2ebd-44c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff3886dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce8-9aff386dc8e4c9-8ce
5it [00:14, 2.90s/it]
5it [00:14, 2.18s/it]
☑ 평가 완료!
결과: <ExperimentResults RAG_EVAL_K7-3a35bd45>
model.safetensors: 100%
                                                                                                                                                                                                               2.27G/2.27G [02:14<
```

• 현재 상황 분석

항목	개수	정확도
CORRECT	3/5	60%
INCORRECT	2/5	40%

• 진전

- ㅇ 이전: 1/5 (20%)
- ㅇ 현재: 3/5 (60%)
- 향상: +200%!

• RAG 평가

ㅇ 어려움

이유	설명
초기 정확도	20-40%는 정상
반복 개선	$60\% \rightarrow 80\% \rightarrow 90\%$ 로 점진적 향상
완벽은 없음	100%는 거의 불가능

• 현재 단계

```
일반적인 RAG 평가 발전:

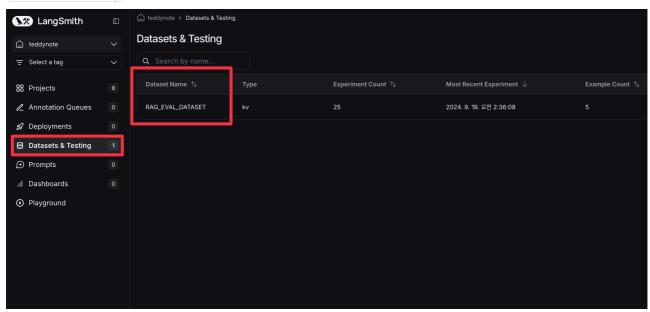
1단계: 20-40% (초기)
2단계: 50-60% (개선 후) ← 여기!
3단계: 70-80% (최적화)
4단계: 80-90% (완성)
```

• 향상 방법

- a. k값 증가
- b. chunk_size 조정하기
- ∘ c. 프롬프트 개선하기
- d. 다른 임베딩 모델 시도하기

3) LangSmith 테스트를 위한 Dataset 생성

• Dataset & Testing 에 새로운 데이터셋 생성하기



• 참고: LangSmith UI 문서

```
from langsmith import Client
  client = Client()
  dataset_name = "RAG_EVAL_DATASET"
 # 데이터셋 생성 함수
 def create_dataset(client, dataset_name, description=None):
     for dataset in client.list_datasets():
         if dataset.name == dataset_name:
             return dataset
     dataset = client.create_dataset(
         dataset_name=dataset_name,
         description=description,
     return dataset
 # 데이터셋 생성
 dataset = create_dataset(client, dataset_name)
                                                     # 2.9s
 # 생성된 데이터셋에 예제 추가
  client.create_examples(
     inputs=[{"question": q} for q in df["question"].tolist()],
     outputs=[{"answer": a} for a in df["answer"].tolist()],
     dataset_id=dataset.id,
  )
• (client.creat_examples() 추가하기 - (0.1s)
   {'example_ids': ['8d34ad4e-e3be-47ca-9a6a-9929608b60ca',
   '71841ffc-cfbe-4e05-b0b0-ef85e8a6ebd4',
   'e0d645a9-6d97-41da-8d45-cc5e8d6f0a37'],
   'count': 3}
• 데이터셋에 예제 나중에 추가 가능
 # 새로운 질문 목록
 new_questions = [
      "삼성전자가 만든 생성형 AI의 이름은 무엇인가요?",
     "구글이 테디노트에게 20억달러를 투자한 것이 사실입니까?",
  # 새로운 답변 목록
 new_answers = [
     "삼성전자가 만든 생성형 AI의 이름은 테디노트 입니다.",
     "사실이 아닙니다. 구글은 앤스로픽에 최대 20억 달러를 투자하기로 합의했으며, 이 중 5억 달러를 우선 투자하고 향후 15억 달러를 추가로 투자하기로 했습니다.",
 # UI에서 업데이트된 버전 확인
 client.create examples(
     inputs=[{"question": q} for q in new_questions],
     outputs=[{"answer": a} for a in new_answers],
     dataset_id=dataset.id,
  )
• UI에서 업데이트된 버전 확인하기 - (0.1s)
   {'example_ids': ['7080404f-878d-4e22-9256-70a5d1b86ab3',
   'b8599d26-9990-4153-8a92-0dc779087f2c'],
   'count': 2}
• ✓ 데이터셋 준비 완료됨
```

• next: 05. LLM-as-Judge