

Task, Operator, Sensor란?

1. Task

Task는 Airflow의 최소 실행 단위입니다.

작업에는 세 가지 기본 종류가 있습니다.

- Operator : DAG의 대부분 task들을 구성하기 위해 빠르게 조합할 수 있는 사전 정의된 작업.
- Sensors : 외부 이벤트가 발생하기를 기다리고 감지하는 Operator의 특수 하위 클래스.
- TaskFlow : `@task` 데코레이터를 사용하여 python 패키지로 된 사용자 정의 operator 기능(Airflow 2.0.0 신규 기능).

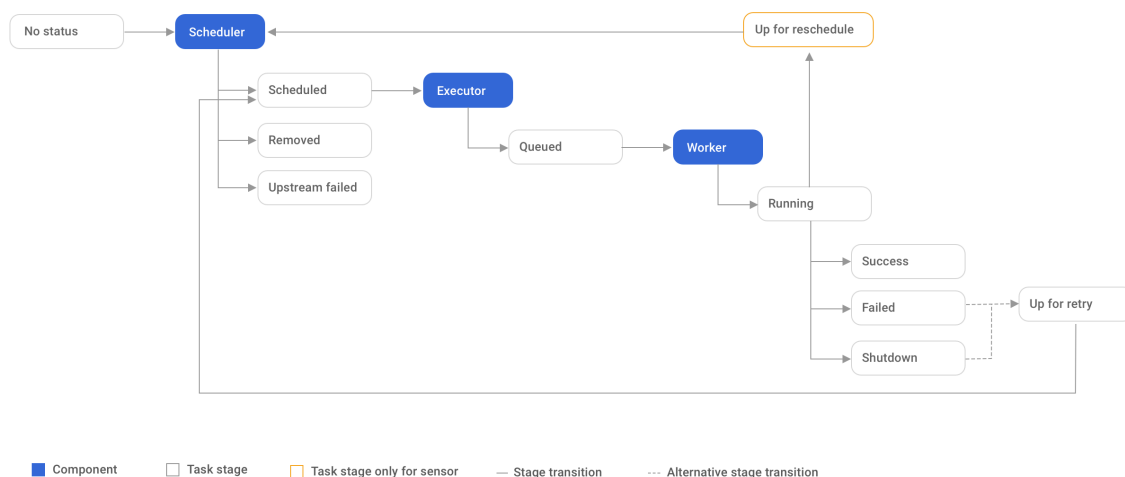
1. Task Instance

Airflow 내에서 Workflow는 DAG의 형태의 인스턴스가 되며, DAG 내에서 각각의 작업들도 Task로 정의되며 각각이 인스턴스화 됩니다.

DAG는 내부적으로 각 Task Instance들의 상태를 분류 및 체크하여 Workflow를 진행합니다.

Task Instance Status

- **none**: Task에 아무 작업이 수행되지 않았습니다.
- **scheduled**: Scheduler에 의해 작업이 수행되는 것으로 결정
- **queued**: Scheduler에 의해 Executor에 할당되었고 Worker의 수행 대기
- **running**: Worker가 Task를 실행 중
- **success**: Task가 Issue 없이 정상적으로 완료됨
- **failed**: Task가 Issue가 발생하여 비정상적으로 완료됨
- **skipped**: Task가 어떠한 조건에 의해 skip 완료됨
- **upstream_failed**: Trigger Rule에 의해 상위 Task의 실패로 수행되지 않음
- **up_for_retry**: 작업이 실패했지만 재시도 횟수가 남아 재수행 예약
- **up_for_reschedule**: 작업이 실패했지만 재시도 횟수가 남아 재수행 예약 대기 (예약이 되지 않음)



(Image URL : https://airflow.apache.org/docs/apache-airflow/stable/_images/task_lifecycle_diagram.png)

2. Relationship

Task는 두 가지 유형의 Relationship이 있습니다.

1. 종속적인 관계

```
op1 >> op2 >> op3
```

상단의 예시는 최상단 Task인 `op1`의 하위 Task로 `op2`
`op2`의 하위 Task로 `op3`을 design 한 것 입니다.

2. 병렬 관계

```
op1  
op2  
op3
```

각 Task에 대한 Control Flow를 Design 없이 정의만 하게 되면 Task들은 Depth에 따라 병렬로 수행됩니다.
상단의 예시는 모든 Task가 같은 Depth에 있으므로 동시 수행됩니다.

3. Timeout

각 Task는 `execution_timeout` 속성을 최대 허용 런타임 값으로 설정할 수 있습니다. Task가 설정 값보다 오래 실행되면 시간 초과 예외와 함께 작업이 실패합니다.

```
from airflow.sensors.external_task_sensor import ExternalTaskSensor  
from datetime import datetime, timedelta  
  
task_sensor = ExternalTaskSensor(  
    task_id='task_sensor',  
    external_dag_id='sample_dependency',  
    external_task_id='wait_20_sec',  
    start_date=datetime(2021,2,22),  
    execution_timeout=timedelta(minutes=30)  
)
```

4. Exception

Airflow는 코드 내에서 Task 상태를 제어할 수 있는 Exception을 제공합니다.

- `AirflowSkipException` : 현재 작업의 상태를 Skipped로 변경합니다.

```
from airflow.operators.python_operator import PythonOperator
from airflow.exceptions import AirflowSkipException

def make_skip(**kwargs):
    raise AirflowSkipException("Skip this task and individual downstream
tasks while respecting trigger rules.")

task_skipped = PythonOperator(
    task_id='task_skipped',
    provide_context=True,
    python_callable=make_skip,
    dag=dag
)
```

- `AirflowFailException` : 현재 작업의 상태를 Failed로 변경합니다. 남은 재시도는 무시합니다.

```
from airflow.operators.python_operator import PythonOperator
from airflow.exceptions import AirflowFailException

def make_fail(**kwargs):
    raise AirflowFailException('Make Error Force')

task_failed = PythonOperator(
    task_id='task_failed',
    provide_context=True,
    python_callable=make_fail,
    dag=dag
)
```

예시 Code)

[Exception](#)

2. Operator

Operator는 Task를 정의하는 Airflow에서 제공하는 Template 입니다.
Operator로 정의된 Task는 실제 작업을 수행하는 Task라고 생각하시면 됩니다.

공식적으로 제공된 Operator의 종류는 하단과 같습니다.

- [BashOperator](#) - bash 명령 실행
- [PythonOperator](#) - 임의의 Python 함수를 실행
- [EmailOperator](#) - 이메일 전송
- [SimpleHttpOperator](#) - HTTP 요청
- [SqliteOperator](#) - SQLite DB에서 SQL 코드를 실행
- [MySqlOperator](#) : MySQL 데이터베이스에서 SQL 코드를 실행
- [PostgresOperator](#) : Postgres 데이터베이스에서 SQL 코드를 실행
- [JdbcOperator](#) : jdbc 드라이버를 사용하여 데이터베이스에서 sql 코드를 실행
- [DockerOperator](#) : 도커 컨테이너 내에서 명령을 실행
- [HiveOperator](#) : Hive 데이터베이스에서 hql 코드 또는 hive 스크립트를 실행
- [S3FileTransformOperator](#) : S3 위치의 Source 파일을 로컬 파일 시스템에 복사 후 변환 스크립트에 따라 파일 변환을 실행하고 Target S3 위치에 업로드
- [S3ToHiveOperator](#) : S3의 Source 파일을 Hive로 복사
- [RedshiftToS3Operator](#) : RedShift Data를 헤더가 있는 CSV로 s3에 복사

상단의 Operator 이외에도 Provider에 따라 제공되는 Operator들이 패키지화 되어 있습니다.
AWS 기준으로 하단과 같습니다.

- [AWS DataSync Operator](#)
- [AWS Database Migration Service Operators](#)
- [ECS Operator](#)
- [Amazon EMR Operators](#)
- [Amazon Glacier Operator](#)
- [Google API To S3 Transfer](#)
- [Imap Attachment To S3 Operator](#)
- [Amazon S3 Operators](#)
- [S3 To Redshift Transfer Operator](#)
- [Amazon Transfer Operators](#)

사용하는 AWS 각 Service에 따라 사용되는 Operator 들이며 이러한 Operator들은 AWS의 Python SDK 인 boto3로 구성되었으므로 제공이 안된 Service들에 대해서 직접 boto3를 사용하여 Operator를 구성할 수 있습니다.

예시 Code) 하단의 2개의 code는 EMR을 생성하는 code 입니다. Operator를 사용한 Code와 Boto3를 사용한 code를 비교하면 유사한 것을 확인할 수 있습니다.

[AWS Resource](#)

[Boto3](#)

1. Jinja Template

Airflow는 [Jinja 템플릿](#)을 사용하고 [매크로](#)를 제공합니다. 이는 Operator 구성 시에도 사용될 수 있습니다.

- [Jinja Template](#): 실재하는 파일에 제공된 변수들을 html로 만들어주는 엔진
- [Macro](#): 각 Task Instance의 Template에 전달되기 자동으로 수행되는 명령

`BashOperator`를 사용하여 해당 Task의 ID를 출력하는 Task

```
task_id = "{{ task_instance.task_id }}"

task_print_id = BashOperator(
    task_id='task_print_id',
    bash_command='echo $TASK_ID',
    dag=dag,
    env={'TASK_ID': task_id}
)
```

[Macro](#)를 확인해 보면 `{{ task_instance }}`는 `task_instance`를 반환합니다. `task_instance`의 attribute로 `task_id`가 있습니다.

따라서 `{{ task_instance.task_id }}`는 매크로입니다.

`BashOperator`의 `env` 매개변수는 Jinja로 템플릿화되어 있기 때문에 `TASK_ID`라는 환경 변수로 사용할 수 있습니다.

예시 Code)

[Jinja&Macro](#)

2. Python 객체로 렌더링하기

기본적으로 모두 `template_fields` 문자열로 렌더링됩니다.

예를 들어 다음과 같은 Dict type을 `{"key1": 1, "key2": 2, "key3": 3}` 반환하면 String type의 문자열이 반환됩니다.

`render_template_as_native_obj=True` 옵션을 적용하면 Dict type을 유지한채 반환 가능합니다.

상단의 옵션은 DAG를 선언할 때 설정해주면 됩니다.

```
args = {
    'owner': 'Jungmin',
    'start_date': datetime(2021,2,22)
}

dag = DAG(
    dag_id='sample_render_true',
    default_args=args,
    schedule_interval=None,
    render_template_as_native_obj=True,
    tags=['Jungmin']
)

def return_dict():
    data_string = '{"key1": 1, "key2": 2, "key3": 3}'
    return json.loads(data_string)

task_delivery = PythonOperator(
    task_id="task_delivery",
    provide_context=True,
    python_callable=return_dict,
    dag=dag
)

def print_type(order_data):
    print(type(order_data))

task_print = PythonOperator(
    task_id="task_print",
    op_kwargs={"order_data": "{{ti.xcom_pull('task_delivery')}}"},
    provide_context=True,
    python_callable=print_type,
    dag=dag
)

task_delivery >> task_print
```

예시 Code)

[Rendering True](#)

[Rendering False](#)

3. Sensor

Sensor는 정확히 한 가지 작업을 수행하도록 설계된 특수한 유형의 Operator라고 생각할 수 있습니다. 대상 Task에 대한 상태체크를 시간 또는 이벤트를 기반으로 수행하고 대상 Task가 성공할 경우 하위 작업이 실행될 수 있도록 한다.

Sensor의 작동방식 mode는 2가지가 있습니다.

- `poke` (기본값): 완료될 때까지 Worker를 할당받아 작업합니다.
- `reschedule`: 검사 후 다음 검사 때까지 Worker 할당이 해제 됩니다.

```
2021-07-23T04:43:51.303072+00:00: '--local', '--pool', 'default pool', '--subdir', '/home/ec2-user/airflow/dags/sample_second_dag.py']
[2021-07-23 04:43:54,335: INFO/ForkPoolWorker-16] Filling up the DagBag from /home/ec2-user/airflow/dags/sample_second_dag.py
[2021-07-23 04:43:54,505: WARNING/ForkPoolWorker-16] Could not import DAGs in example_kubernetes_executor.config.py: No module named 'kubernetes'
[2021-07-23 04:43:54,505: WARNING/ForkPoolWorker-16] Install kubernetes dependencies with: pip install apache-airflow[cncf.kubernetes]
[2021-07-23 04:43:54,609: WARNING/ForkPoolWorker-16] Running <TaskInstance: sample_second_dag.task_step_add_first_step 2021-07-23T04:43:51.303072+00:00 [queue
d]> on host ip-10-0-1-34.us-west-2.compute.internal
[2021-07-23 04:43:55,143: INFO/ForkPoolWorker-16] Task airflow.executors.celery_executor.execute_command[1e96df43-1564-41d4-a56a-236d96f62c34] succeeded in 0.
902149899005057s: None
[2021-07-23 04:43:55,542: INFO/MainProcess] Received task: airflow.executors.celery_executor.execute_command[a98d15f5-9350-4d90-9ba2-2ddc5f56667c]
[2021-07-23 04:43:55,550: INFO/ForkPoolWorker-16] Executing command in Celery: ['airflow', 'tasks', 'run', 'sample_second_dag', 'task_step_check_first_step',
'2021-07-23T04:43:51.303072+00:00', '--local', '--pool', 'default pool', '--subdir', '/home/ec2-user/airflow/dags/sample_second_dag.py']
[2021-07-23 04:43:55,612: INFO/ForkPoolWorker-16] Filling up the DagBag from /home/ec2-user/airflow/dags/sample_second_dag.py
[2021-07-23 04:43:55,736: WARNING/ForkPoolWorker-16] Could not import DAGs in example_kubernetes_executor.config.py: No module named 'kubernetes'
[2021-07-23 04:43:55,736: WARNING/ForkPoolWorker-16] Install kubernetes dependencies with: pip install apache-airflow[cncf.kubernetes]
[2021-07-23 04:43:55,822: WARNING/ForkPoolWorker-16] Running <TaskInstance: sample_second_dag.task_step_check_first_step 2021-07-23T04:43:51.303072+00:00 [que
ued]> on host ip-10-0-1-34.us-west-2.compute.internal
[2021-07-23 04:50:56,994: INFO/MainProcess] Received task: airflow.executors.celery_executor.execute_command[89a69ce7-f946-444a-af0a-564040ae7ec0]
[2021-07-23 04:50:57,813: INFO/ForkPoolWorker-16] Task airflow.executors.celery_executor.execute_command[a98d15f5-9350-4d90-9ba2-2ddc5f56667c] succeeded in 42
1.46947674500007s: None
[2021-07-23 04:50:57,863: INFO/ForkPoolWorker-1] Executing command in Celery: ['airflow', 'tasks', 'run', 'sample_second_dag', 'task_step_add_second_step', '2
021-07-23T04:43:51.303072+00:00', '--local', '--pool', 'default pool', '--subdir', '/home/ec2-user/airflow/dags/sample_second_dag.py']
[2021-07-23 04:50:57,135: INFO/ForkPoolWorker-1] Filling up the DagBag from /home/ec2-user/airflow/dags/sample_second_dag.py
[2021-07-23 04:50:57,268: WARNING/ForkPoolWorker-1] Could not import DAGs in example_kubernetes_executor.config.py: No module named 'kubernetes'
[2021-07-23 04:50:57,269: WARNING/ForkPoolWorker-1] Install kubernetes dependencies with: pip install apache-airflow[cncf.kubernetes]
[2021-07-23 04:50:57,359: WARNING/ForkPoolWorker-1] Running <TaskInstance: sample_second_dag.task_step_add_second_step 2021-07-23T04:43:51.303072+00:00 [queue
d]> on host ip-10-0-1-34.us-west-2.compute.internal
[2021-07-23 04:50:57,823: INFO/ForkPoolWorker-1] Task airflow.executors.celery_executor.execute_command[89a69ce7-f946-444a-af0a-564040ae7ec0] succeeded in 0.8
275250009992305s: None
[2021-07-23 04:50:58,251: INFO/MainProcess] Received task: airflow.executors.celery_executor.execute_command[af729d21-3b5a-4efc-9f83-014efc276ed7]
[2021-07-23 04:50:58,259: INFO/ForkPoolWorker-16] Executing command in Celery: ['airflow', 'tasks', 'run', 'sample_second_dag', 'task_step_check_second_step',
'2021-07-23T04:43:51.303072+00:00', '--local', '--pool', 'default pool', '--subdir', '/home/ec2-user/airflow/dags/sample_second_dag.py']
[2021-07-23 04:50:58,340: INFO/ForkPoolWorker-16] Filling up the DagBag from /home/ec2-user/airflow/dags/sample_second_dag.py
[2021-07-23 04:50:58,473: WARNING/ForkPoolWorker-16] Could not import DAGs in example_kubernetes_executor.config.py: No module named 'kubernetes'
[2021-07-23 04:50:58,474: WARNING/ForkPoolWorker-16] Install kubernetes dependencies with: pip install apache-airflow[cncf.kubernetes]
[2021-07-23 04:50:58,563: WARNING/ForkPoolWorker-16] Running <TaskInstance: sample_second_dag.task_step_check_second_step 2021-07-23T04:43:51.303072+00:00 [qu
eued]> on host ip-10-0-1-34.us-west-2.compute.internal
[2021-07-23 04:50:58,903: INFO/ForkPoolWorker-16] Task airflow.executors.celery_executor.execute_command[af729d21-3b5a-4efc-9f83-014efc276ed7] succeeded in 0.
650515686998915s: None
[2021-07-23 04:51:59,231: INFO/MainProcess] Received task: airflow.executors.celery_executor.execute_command[f43a65ff-cf56-4faf-9ca9-45e7f7b0f064]
[2021-07-23 04:51:59,238: INFO/ForkPoolWorker-16] Executing command in Celery: ['airflow', 'tasks', 'run', 'sample_second_dag', 'task_step_check_second_step',
'2021-07-23T04:43:51.303072+00:00', '--local', '--pool', 'default pool', '--subdir', '/home/ec2-user/airflow/dags/sample_second_dag.py']
[2021-07-23 04:51:59,301: INFO/ForkPoolWorker-16] Filling up the DagBag from /home/ec2-user/airflow/dags/sample_second_dag.py
```

`poke` 와 `reschedule` 당신이 센서를 인스턴스화 할 때 모드를 직접 구성 할 수 있습니다.

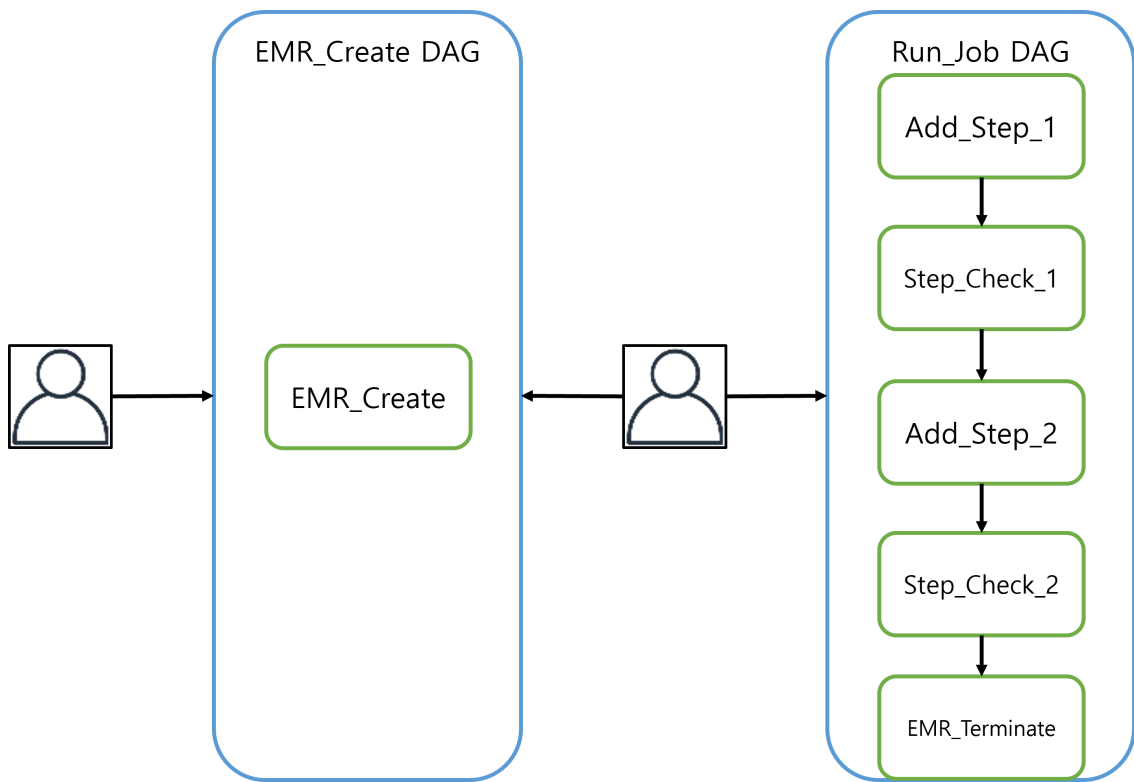
1초마다 확인하는 것은 `poke` 모드로, 1분마다 확인하는 것은 `reschedule` 모드로 설정하는 것이 합리 적이다.

예시 Code)

[Sensor](#)

4. DAG 간의 종속성 예시

1. 이미 작성된 DAG들 간의 종속성

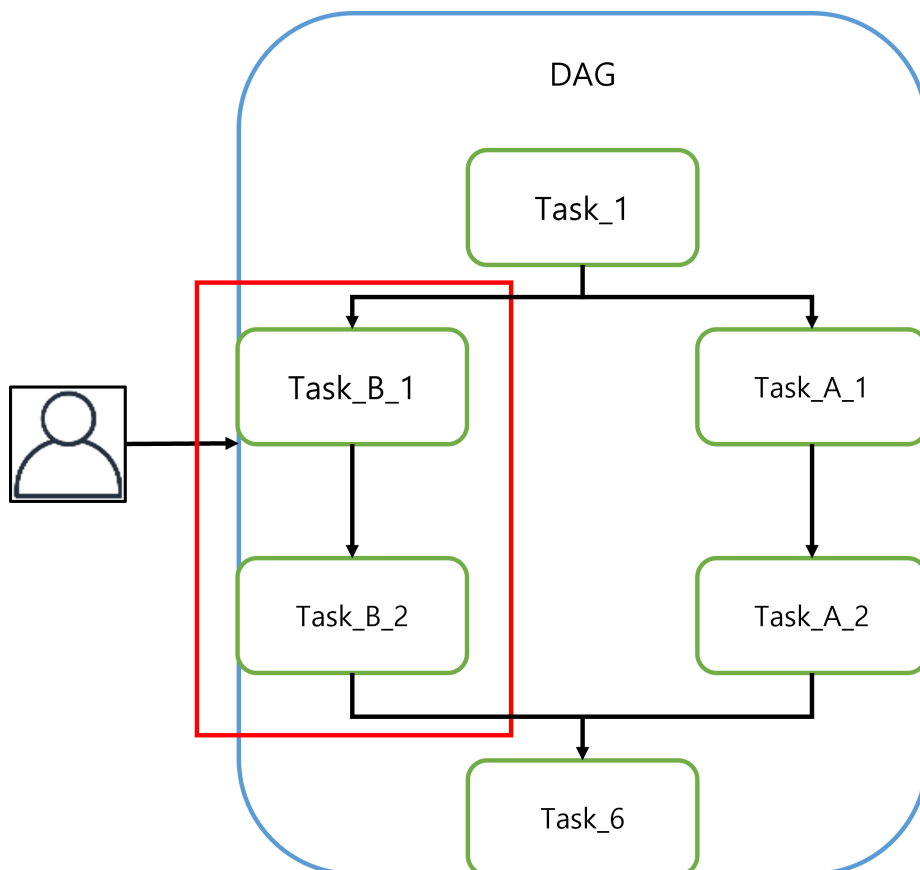


상단의 이미지는 이전 Operator 예시와 Sensor 예시 입니다.

EMR 생성 DAG를 미리 실행 후 실행이 종료됨을 직접 확인하고 작업 DAG를 실행 시켰습니다.

두 DAG는 선 후 관계가 분명하므로 종속성을 부여하면 User의 작업이 감소하는 이점이 있습니다.

2. DAG가 분리 되어야 할 때



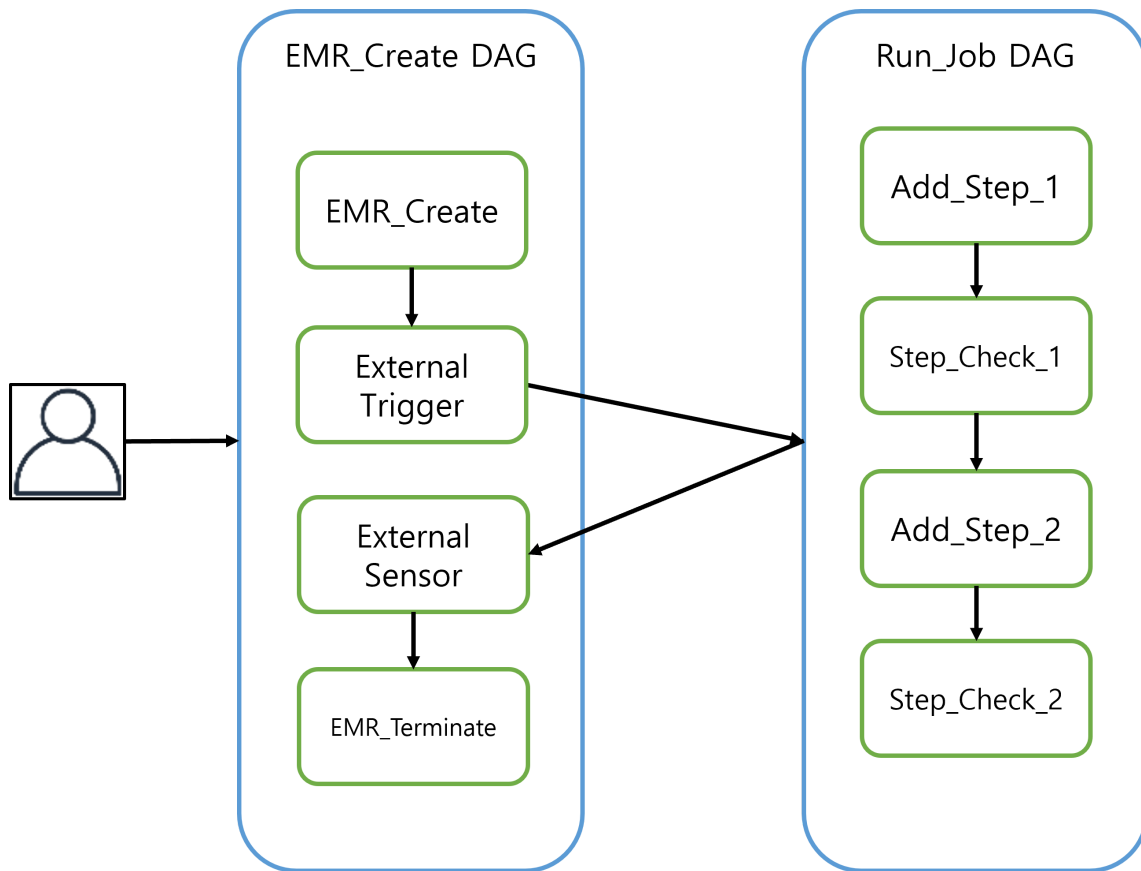
상단의 이미지는 1번 예시와 달리 1개의 DAG에 Workflow가 구성된 예 입니다.

이러한 경우에는 User에 대한 작업은 최소 이므로 DAG를 분리할 필요가 없습니다.

하지만 빨간 네모 박스인 Task들에 대해서만 작업해야하는 수요가 생긴다면?

해당 Task들만 별도의 DAG로 구분하고 종속성을 부여하면 전체 Workflow, 부분 Workflow를 수요에 따라 사용할 수 있습니다.

예시)



예시 Code)

[First Dag](#)

[Second Dag](#)

과제

[Data](#) :

Column	Description
CustomerID	Unique ID assigned to the customer
Gender	Gender of the customer
Age	Age of the customer
Annual Income (k\$)	Annual Income of the customee
Spending Score (1-100)	Score assigned by the mall based on customer behavior and spending nature

(Data 출처 : <https://www.kaggle.com/vjchoudhary7/customer-segmentation-tutorial-in-python>)

모든 AWS 관련 작업은 boto3를 사용할 것, Console 작업 금지

주제 1

상단의 Data가 S3에 위치해 있을 때 (s3://cjm-oregon/champion/data/Mall_Customers.csv)

DAG_1

1. S3로부터 Data Download
2. DAG_2 호출 (External Trigger)
3. DAG_2 완료 시까지 상태 체크 (External Sensor)
4. DAG_2에서 생성한 CSV 파일 S3에 Upload (s3://cjm-oregon/champion/data/, `topic_1.csv` 라는 이름으로 수행)

DAG_2

1. DynamoDB Table 생성
2. DAG_1 에서 Download 받은 Data를 DynamoDB Table 적재
3. Table 에서 `spending score (1-100)` 을 오름차순으로 하는 데이터 추출 & 추출한 Data를 Local File System에 CSV 형태로 저장

주제 2

상단의 Data가 S3에 위치해 있을 때 (s3://cjm-oregon/champion/data/Mall_Customers.csv)

DAG_1

2. Glue Crawler 생성 및 실행 (S3 Data File)
3. DAG_2 호출 (External Trigger)
4. DAG_2 완료 시까지 상태 체크 (External Sensor)
5. DAG_2에서 생성한 CSV 파일 S3에 Upload (s3://cjm-oregon/champion/data/, `topic_2.csv` 라는 이름으로 수행)

DAG_2

1. DAG_1에서 생성한 Glue_Catalog_Table 을 glue job으로 `spending score (1-100)` 을 오름차순으로 하는 데이터 추출
2. 추출한 Data를 Local File System에 CSV 형태로 저장