

dbt (Data Build Tool)

떠오르는 ELT 툴!



Grepp, Inc

한기된

keeyonghan@hotmail.com



Contents

- 1. ELT의 미래는?
- 2. Database Normalization
- 3. dbt 소개
- 4. dbt 사용 시나리오
- 5. dbt 설치와 환경 설정
- 6. dbt Models: Input
- 7. dbt Models: Output

- 8. dbt Seeds
- 9. dbt Sources
- 10. dbt Snapshots
- 11. dbt Tests
- 12. dbt Documentation
- 13. dbt Expectations
- 14. 마무리

programmers

dbt Seeds

dbt Seeds란 무엇인가?

- ◆ Seeds 소개
 - ❖ 많은 dimension 테이블들은 크기가 작고 많이 변하지 않음
 - ❖ Seeds는 이를 파일 형태로 데이터웨어하우스로 로드하는 방법
 - Seeds는 작은 파일 데이터를 지칭 (보통 csv 파일)
 - ❖ dbt seed를 실행해서 빌드

- ◆ Seeds 실습 (1)
 - ❖ seeds 폴더 밑에 적당히 .csv 파일을 하나 생성
 - ❖ 나중에 이 파일 이름으로 테이블이 생성묨ds/reference_date.csv
 - reference_date

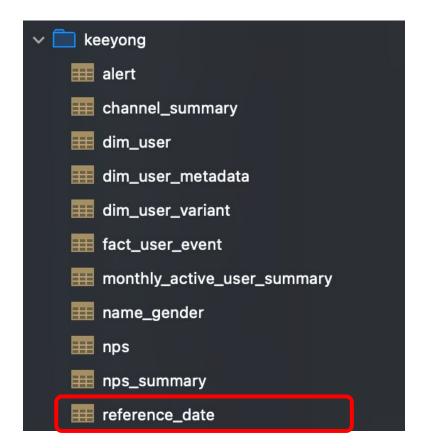
date 2023-01-01 2023-01-02 2023-01-03 2023-01-04 2023-01-05 2023-01-06 2023-01-07 2023-01-08 2023-01-09 2023-01-10 2023-01-11 2023-01-12 2023-01-13

◆ Seeds 실습 (2)

❖ 다음으로 dbt seed 실행

```
keeyong learn_dbt % dbt seed
22:00:04 Running with dbt=1.4.3
22:00:04 Found 7 models, 0 tests, 0 snapshots, 0 analyses, 327 macros, 0 operations, 1 seed file, 0 sources, 0
exposures, 0 metrics
22:00:04
22:00:10
      Concurrency: 1 threads (target='dev')
22:00:10
22:00:14
22:00:14
      Finished running 1 seed in 0 hours 0 minutes and 9.33 seconds (9.33s).
22:00:14
22:00:14 Completed successfully
22:00:14
22:00:14 Done. PASS=1 WARN=0 ERROR=0 SKIP=0 TOTAL=1
```

- ◆ Seeds 실습 (3)
 - ❖ 실행 결과 확인
 - ❖ 다른 SQL에서 사용시
 - {{ ref("reference_date") }}





dbt Sources

dbt Sources란 무엇인가?

- ◆ Staging 테이블을 만들 때 입력 테이블들이 자주 바뀐다면?
 - ❖ models 밑의 .sql 파일들을 일일이 찾아 바꿔주어야함
 - ❖ 이 번거로움을 해결하기 위한 것이 Sources
 - 입력 테이블에 별칭을 주고 별칭을 staging 테이블에서 사용

- ◆ Sources 소개
 - ❖ 기본적으로 처음 입력이 되는 ETL 테이블을 대상으로 함
 - 별칭 제공
 - 최신 레코드 체크 기능 제공
 - ❖ 테이블 이름들에 별명(alias)을 주는 것
 - 이를 통해 ETL단의 소스 테이블이 바뀌어도 뒤에 영향을 주지 않음
 - 추상화를 통한 변경처리를 용이하게 하는 것
 - 이 별명은 source 이름과 새 테이블 이름의 두 가지로 구성됨
 - 예) raw_data.user_metadata -> keeyong, metadata
 - ❖ Source 테이블들에 새 레코드가 있는지 체크해주는 기능도 제공

- ◆ Sources 실습 (1)
 - ❖ models/sources.yml 파일 생성

version: 2

sources:

name: keeyong schema: raw_data tables:

name: metadataidentifier: user_metadata

name: event
 identifier: user event

- name: variant

identifier: user_variant

keeyong learn_dbt % cd models keeyong models % vi sources.yml

raw_data.user_metadata는 JINJA에서 source("keeyong", "metadata")로 지칭됨

- ◆ Sources 실습 (2)
 - ❖ 아래는 src_user_event.sql의 예
 - models 밑의 다른 파일들도 적절하게 변경

```
WITH src_user_event AS (
 SELECT * FROM raw_data.user_event
                                         SELECT
 user_id,
 datestamp,
 item id,
 clicked,
 purchased,
  paidamount
FROM
 src user event
```

- ◆ Sources 최신성 (Freshness)
 - ❖ 특정 데이터가 소스와 비교해서 얼마나 최신성이 떨어지는지 체크하는 기능

필드

- ❖ dbt source freshness 명령으로 수행
- ❖ 이를 하려면 models/sources.yml의 해당 되었 븣 밑에 아래 추가

```
version: 2

sources:
- name: keeyong
schema: raw_data
tables:
- name: event
identifier: user event
```

warn_after: { count: 1, period: hour }
error after: { count: 24, period: hour }

loaded_at_field: datestamp

freshness:

지금 raw_data.user_event 테이블에서 datestamp의 최대값이 현재 시간보다 1시간 이상 뒤쳐져 있지만 24시간은 아니라면 warning. 24시간 이상이라면 error!

- ◆ Sources 최신성 (Freshness)
 - ❖ dbt source freshness 명령으로 수행

programmers

dbt Snapshots

dbt Snapshots이란 무엇인가?

- ◆ 데이터베이스에서 스냅샷이란?
 - ❖ Dimension 테이블은 성격에 따라 변경이 자주 생길 수 있음
 - ❖ dbt에서는 테이블의 변화를 계속적으로 기록함으로써 과거 어느 시점이건 다시 돌아가서 테이블의 내용을 볼 수 있는 기능을 이야기함
 - 이를 통해 테이블에 문제가 있을 경우 과거 데이터로 롤백 가능
 - 다양한 데이터 관련 문제 디버깅도 쉬워짐

- ◆ SCD Type 2와 dbt (1)
 - ❖ Dimension 테이블에서 특정 entity에 대한 데이터가 변경되는 경우
 - ❖ 예) employee_jobs 테이블
 - 특정 employee_id의 job_code가 바뀌는 경우
 - 변경시간도 같이 추가되어야함

EMPLOYEE_ID	JOB_CODE	
E001	J01	
E002	J02	J03
E003	J02	
		E002의 JOB CODE가 J03으로 변경

- ◆ SCD Type 2와 dbt (2)
 - ❖ Dimension 테이블에서 특정 entity에 대한 데이터가 변경되는 경우
 - ❖ 새로운 Dimension 테이블을 생성 (history/snapshot 테이블)

E002의 JOB CODE가 J03으로 변경



EMPLOYEE_ID	JOB_CODE	DBT_VALID_FROM	DBT_VALID_TO
E002	J02	2020-01-01	2023-02-01
E002	J03	2023-02-01	NULL

이외에도 dbt_scd_id, dbt updated at 등의 필드가 추가됨

- ◆ dbt의 스냅샷 처리 방법
 - ❖ 먼저 snapshots 폴더에 환경설정이 됨
 - ❖ snapshots을 하려면 데이터 소스가 일정 조건을 만족해야함
 - Primary key가 존재해야함
 - 레코드의 변경시간을 나타내는 타임스탬프 필요 (updated_at, modified_at 등등)
 - ❖ 변경 감지 기준
 - Primary key 기준으로 변경시간이 현재 DW에 있는 시간보다 미래인 경우
 - ❖ Snapshots 테이블에는 총 4개의 타임스탬프가 존재
 - dbt_scd_id, dbt_updated_at
 - valid_from, valid_to

- ◆ dbt snapshot 적용해보기
 - ❖ snapshots/scd_user_metadata.sql 편집

```
{% snapshot scd user metadata %}
 config(
  target schema='keeyong',
  unique_key='user_id',
  strategy='timestamp',
  updated_at='updated_at',
  invalidate hard deletes=True
SELECT * FROM {{ source('keeyong', 'metadata') }}
{% endsnapshot %}
```

- ◆ dbt snapshot 실행
 - dbt snapshot

```
keeyong learn_dbt % dbt snapshot
07:16:35 Running with dbt=1.4.3
07:16:35
      Found 7 models, 3 tests, 1 snapshot, 0 analyses, 327 macros, 0 operations, 1 seed file, 3 sources, 0 e
xposures, 0 metrics
07:16:35
07:16:43
       Concurrency: 1 threads (target='dev')
07:16:43
07:16:43
       07:16:57
07:16:59
07:16:59
       Finished running 1 snapshot in 0 hours 0 minutes and 24.40 seconds (24.40s).
07:16:59
07:16:59
       Completed successfully
07:16:59
07:16:59
       Done, PASS=1 WARN=0 ERROR=0 SKIP=0 TOTAL=1
```

◆ keeyong.scd_user_metadata 확인해보기

user_id	age	gender	updated_at	dbt_scd_id	dbt_updated_at	dbt_valid_from	dbt_valid_to
1	50-up	female	2023-03-04 04:57:21	0687fc222d1baca5a1a5203152a50c3a	2023-03-04 04:57:2	1 2023-03-04 04:57:21	NULL
3	50-up	female	2023-03-04 04:57:21	c4bacbbc0d1d81defb6038db82445987	2023-03-04 04:57:2	1 2023-03-04 04:57:21	NULL
5	0-19	female		89dae91ac5510bdc21e97495f57b7f3f	2023-03-04 04:57:2	1 2023-03-04 04:57:21	NULL
7	50-up	female	2023-03-04 04:57:21	c0592442b1c2b407b284e4eb4e77361 1	2023-03-04 04:57:2	1 2023-03-04 04:57:21	NULL
9	0-19	male		73f5943042c43e78a3dbc88cfdfe6433		1 2023-03-04 04:57:21	NULL
11	20-49	female	2023-03-04 04:57:21	5694ba404adc403556866c10be73761 9	2023-03-04 04:57:2	1 2023-03-04 04:57:21	NULL
13	0-19	female	2023-03-04 04:57:21	cc2a3662cf78c1b23234d2cd4c7b8cc6	2023-03-04 04:57:2	1 2023-03-04 04:57:21	NULL
15	50-up	male	2023-03-04 04:57:21	cd7eea7d005fb7367e987446b67010e 8	2023-03-04 04:57:2	1 2023-03-04 04:57:21	NULL

- ◆ raw_data.user_metadata 업데이트 실습 개요
 - ❖ 소스 테이블의 기존 레코드 하나의 age 그룹을 변경
 - ❖ 그리고 dbt snapshot 실행
 - ❖ keeyong.scd_user_metadata에 레코드 추가되었는지 확인

- ◆ raw_data.user_metadata 업데이트 실습 (1)
 - ❖ 소스 테이블의 기존 레코드 하나의 age 그룹을 변경

SELECT*

FROM raw_data.user_metadata

WHERE user_id = 99;

user_id	age	gender	updated_at	
99	0-19	female	2023-03-04 04:57:21	

UPDATE raw_data.user_metadata
SET age = '20-29', updated_at = GETDATE()

WHERE user_id = 99;

user_id	age	gender	updated_at	
99	20-29	female	2023-06-22 21:45:53	

- ◆ raw_data.user_metadata 업데이트 실습 (2)
 - ❖ dbt snapshot 실행

```
21:46:55
      Running with dbt=1.4.3
21:46:55
      Found 8 models, 0 tests, 1 snapshot, 0 analyses, 327 macros, 0 operations, 1 seed file, 3 source
s, 0 exposures, 0 metrics
21:46:55
21:47:01
       Concurrency: 1 threads (target='dev')
21:47:01
21:47:05
      2s]
21:47:07
       Finished running 1 snapshot in 0 hours 0 minutes and 11.58 seconds (11.58s).
21:47:07
21:47:07
21:47:07
       Completed successfully
21:47:07
21:47:07
       Done. PASS=1 WARN=0 ERROR=0 SKIP=0 TOTAL=1
```

- ◆ raw_data.user_metadata 업데이트 실습 (3)
 - ❖ keeyong.scd_user_metadata에 레코드 추가되었는지 확인

SELECT * FROM keeyong.scd_user_metadata WHERE user_id = 99;

user_id	age	gender	updated_at	dbt_scd_id	dbt_updated_at	dbt_valid_from	dbt_valid_to
99	0-19	female	2023-03-04 04:57:21	e9f93670bcce2a93d907b5c7d18e1f43	2023-03-04 04:57:21	2023-03-04 04:57:21	2023-06-22 21:45:53
99	20-29	female	2023-06-22 21:45:53	1a1295ce6c13e8d16a900bdd8f191473	2023-06-22 21:45:53	2023-06-22 21:45:53	NULL

programmers

dbt Tests

dbt Tests란 무엇인가?

- ◆ Tests 소개
 - ❖ 데이터 품질을 테스트하는 방법
 - ❖ 두 가지가 존재
 - 내장 일반 테스트 ("Generic")
 - unique, not_null, accepted_values, relationships 등의 테스트 지원
 - models 폴더
 - 커스텀 테스트 ("Singular")
 - 기본적으로 SELECT로 간단하며 결과가 리턴되면 "실패"로 간주
 - tests 폴더

- ◆ Generic Tests 구현
 - ❖ models/schema.yml 파일 생성

version: 2

models:

- name: dim_user_metadata columns:
 - name: user_id

tests:

- unique
- not_null

- ◆ Generic Tests 실행
 - ❖ dbt test로 테스트 실행

```
keevong learn dbt % dbt test
00:10:33 Running with dbt=1.4.3
00:10:33  Found 7 models, 2 tests, 0 snapshots, 0 analyses, 327 macros, 0 operations, 1 seed file, 3 sources, 0
exposures, 0 metrics
00:10:33
00:10:37 Concurrency: 1 threads (target='dev')
00:10:37
00:10:39 2 of 2 START test unique_dim_user_metadata_user_id ...................[RUN]
00:10:41 2 of 2 PASS unique dim user metadata user id ................................[PASS in 1.81s]
00:10:43
00:10:43
       Finished running 2 tests in 0 hours 0 minutes and 9.38 seconds (9.38s).
00:10:43
00:10:43
       Completed successfully
00:10:43
00:10:43
       Done. PASS=2 WARN=0 ERROR=0 SKIP=0 TOTAL=2
```

- ◆ Singular Tests 구현
 - ❖ tests/dim_user_metadata.sql 파일 생성
 - Primary Key Uniqueness 테스트

```
SELECT
FROM (
SELECT
 user id, COUNT(1) cnt
FROM
 {{ ref("dim_user_metadata") }}
GROUP BY 1
ORDER BY 2 DESC
LIMIT 1
WHERE cnt > 1
```

- ◆ Singular Tests 실행
 - ❖ dbt test로 테스트 실행

```
keevong learn dbt % dbt test
00:16:56 Running with dbt=1.4.3
00:16:56 Found 7 models, 3 tests, 0 snapshots, 0 analyses, 327 macros, 0 operations, 1 seed file, 3 sources, 0
exposures, 0 metrics
00:16:56
00:17:00 Concurrency: 1 threads (target='dev')
00:17:00
00:17:07    3 of 3 START test unique dim user metadata user id ..............................[RUN]
00:17:09 3 of 3 PASS unique dim user metadata user id ..........................[PASS in 1.69s]
00:17:11
00:17:11
      Finished running 3 tests in 0 hours 0 minutes and 14.66 seconds (14.66s).
00:17:11
     Completed successfully
00:17:11
00:17:11
00:17:11 Done. PASS=3 WARN=0 ERROR=0 SKIP=0 TOTAL=3
```

- ◆ 하나의 테이블 대상으로 실행해보기
 - dbt test --select dim_user_metadata
 - 만일 디버깅하고 싶다면 dbt --debug test --select dim_user_metadata

```
keeyong learn dbt % dbt test --select dim user metadata
08:09:13 Running with dbt=1.4.3
08:09:13
    Found 7 models, 3 tests, 1 snapshot, 0 analyses, 327 macros, 0 operations, 1 seed file, 3 sources, 0 e
xposures, 0 metrics
08:09:13
08:09:17
    Concurrency: 1 threads (target='dev')
08:09:17
08:09:19
    08:09:21
    08:09:22
    08:09:24
08:09:24
    Finished running 3 tests in 0 hours 0 minutes and 10.90 seconds (10.90s).
08:09:24
08:09:24
    Completed successfully
08:09:24
    Done. PASS=3 WARN=0 ERROR=0 SKIP=0 TOTAL=3
08:09:24
```



dbt Documentation

dbt Documentation이란 무엇인가?

- ◆ dbt 문서화 소개
 - ❖ 기본 철학은 문서와 소스 코드를 최대한 가깝게 배치하자는 것
 - ❖ 문서화 자체는 두 가지 방법이 존재
 - 기존 .yml 파일에 문서화 추가 (선호되는 방식)
 - 독립적인 markdown 파일 생성
 - ❖ 이를 경량 웹서버로 서빙
 - overview.md가 기본 홈페이지가 됨
 - 이미지등의 asset 추가도 가능

- ◆ models 문서화 하기
 - ❖ description 키를 추가: models/schema.yml, models/sources.yml

version: 2

models:

name: dim_user_metadata
 description: A dimension table with user metadata

columns:

- name: user_id

description: The primary key of the table

tests:

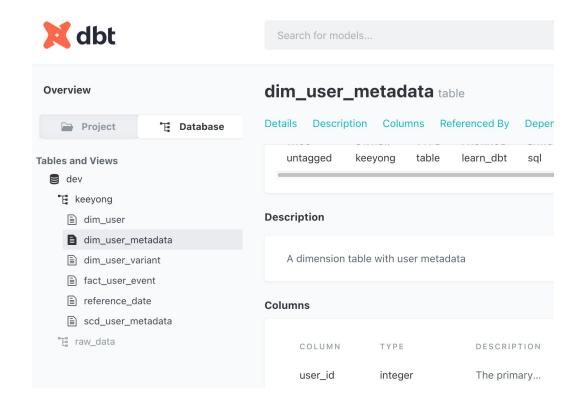
- unique
- not_null

◆ models 문서 만들기

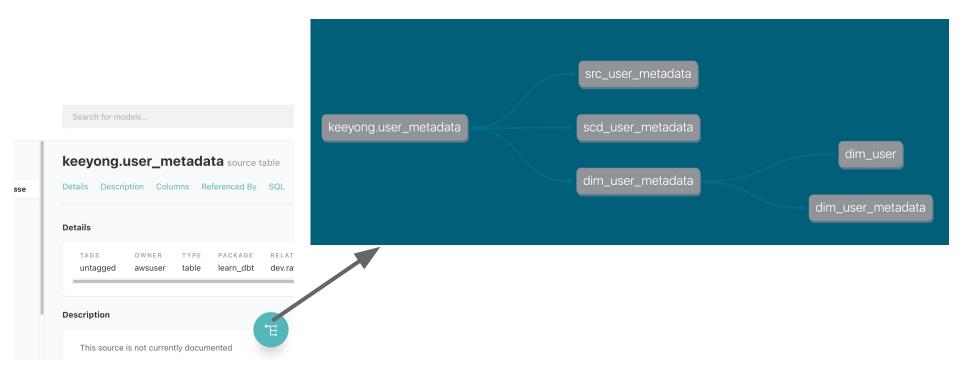
- dbt docs generate
 - 사용자 권한이 더 있다면 Redshift로부터 더 많은 정보를 가져다가 보여줌
 - 결과 파일은 target/catalog.json 파일이 됨

```
keeyong learn_dbt % dbt docs generate
07:54:05 Running with dbt=1.4.3
07:54:06  Found 7 models, 3 tests, 1 snapshot, 0 analyses, 327 macros, 0 operations, 1 seed file, 3 sources, 0 e
xposures, 0 metrics
07:54:06
07:54:10
         Concurrency: 1 threads (target='dev')
07:54:10
07:54:10
         Done.
         Building catalog
07:54:10
07:54:12
   Warning: The database user "keeyong" has insufficient permissions to
   query the "svv table info" table. Please grant SELECT permissions on this table
    to the "keeyong" user to fetch extended table details from Redshift.
```

- ◆ models 문서 보기
 - ❖ dbt docs serve로 웹서버 띄우기



◆ Lineage Graph 확인해보기





dbt Expectations

dbt Expectations이란 무엇인가?

- ◆ dbt Expectations 소개
 - ❖ Great Expectations에서 영감을 받아 dbt용으로 만든 dbt 확장판
 - https://github.com/calogica/dbt-expectations
 - ❖ 설치 후 packages.yml에 등록 packages:
 - package: calogica/dbt_expectations version: [">=0.7.0", "<0.8.0"]</pre>
 - ❖ 보통은 앞서 dbt 제공 테스트들과 같이 사용
 - models/schema.yml

- ◆ dbt Expectations 함수들 일부
 - expect_column_to_exist
 - expect_row_values_to_have_recent_data
 - expect_column_values_to_be_null
 - expect column values to not be null
 - expect column values to be unique
 - expect_column_values_to_be_of_type
 - expect_column_values_to_be_in_set
 - expect_column_values_to_not_be_in_set
 - expect_column_values_to_be_between

요약

- ELT 품질의 중요성
- dbt 소개
- 데이터 품질 테스트: Tests
- 아주 유용한 기능: Snapshots
- 용이한 Documentation
- 테스트 기능 Expectations



Grepp Inc 한기용 programmers

dbt와 Airflow 연동

dbt를 Airflow를 통해 연동하는 방법을 찾아보자

- ◆ 2가지 옵션
 - ❖ dbt Core를 쓴다면 K8s 사용
 - dbt Core + dbt Job (Project)를 Docker Image로 만들어 실행
 - ❖ dbt Cloud를 쓴다면 <u>DbtCloudRunJobOperator</u>를 사용
 - 이 경우 dbt Job이 하나의 태스크로 실행됨.
 - Connector 시스템이 dbt Cloud에서 접근 가능해야함
 - 예제 코드 참고