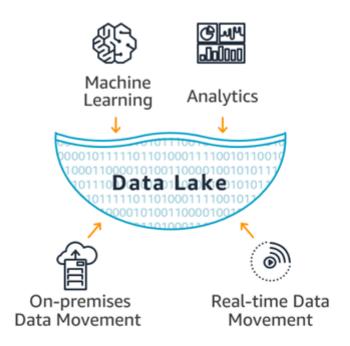
데이터 레이크 at kakao

데이터 레이크: 정의



모든 데이터를 저장 하는 Repository

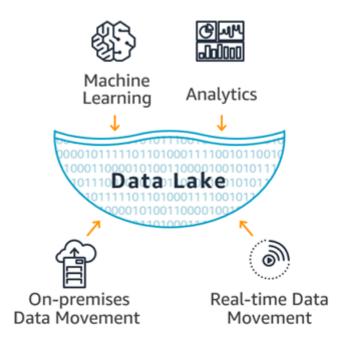
- Structured data
- Unstructured data

Schema-on-read

모든 종류의 데이터를 별도로 structure data로 변환 하지 않고 모두 그대로 저장

- 일단 저장하고, 활용할 계획이 나오면 알아서 잘 활용한다.
- 일단 데이터는 모여 있으니, 빅데이터 분석 + 머신 러닝등 필요한 컴포넌트에서 <mark>활용</mark>할수 있다.

데이터 레이크: 현실



모든 데이터를 저장 하는 Repository

- Structured data
- Unstructured data

Schema-on-read

모든 종류의 데이터를 별도로 structure data로 변환 하지 않고 모두 그대로 저장

- 일단 저장, 근데 어디(Where)에 어떤 데이터(What) 가 어떤 형태(How)로 저장 되는지 아무도 모름.
- 저장 되는 데이터가 <mark>추가 되거나 변경</mark>이 있어도 아 무도 모름.
- Client입장에서 활용계획이 생길 때마다 기존 위키 (or 엑셀)을 참조 -> 담당자와 논의 -> 개인정보 승인 -> POC -> 결과가 별로니 drop = 모두에게 소모적

데이터 레이크: Why?

아무도 어떤 데이터(What)이 어디에(Where) 어떻게(How) 관리 되는지 알 수 없다면, 굳이 필요할까? 개별 서비스의 데이터만으로는 충분한 가치를 만들기 어려움.

- 사용자의 행태 정보들을 사용자 기준으로 연결 하지 않으면, 사용자에 대해 파편적인 정보만을 활용 하게 됨.
- 데이터의 파편화
 - 서로 다른 종류의 행태 정보들을 유기적으로 연결 하기 어려움.
 - 아무리 좋은 알고리즘, 모델링 기술이 있어도, 편협적인 곳에만 활용됨.

어떻게 관련된 데이터들을, 수작업을 줄이면서 연결 해 놓고, 이걸 필요한 곳에 잘 전달하고, 전달 받을 수 있게 하면?

- 데이터를 하나의 repository에 모으는 것이 의미를 가지게 됨.

데이터 레이크: What?

어떻게 관련된 데이터들을, 수작업을 줄이면서 연결 해 놓고, 이걸 필요한 곳에 잘 전달하고, 전달 받을 수 있게 하려면?

- 1. 데이터 소스의 일반화
- 2. 메타 데이터(Schema) 관리
- 3. 메타 데이터를 활용한 데이터 처리 자동화

데이터 레이크(Before)

- 1. 결제 관련해서 어떤 데이터가, 어떤 형태로, 어디에 관리 되나요?2. 데이터를 가져가서 새로운 프로젝트에 활용해 보고 싶은데 권한은 어떻게 신청 하나요?

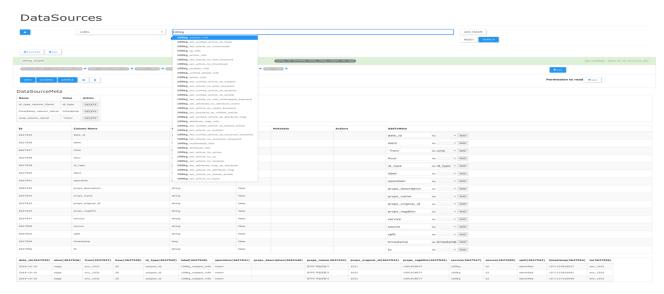




데이터 레이크(After): 메타 데이터 서비스

레이크에 추가 되는 데이터들에 대해 자동으로

- Schema + Sample 생성 -> Structured Data -> Hive / Spark Catalog
- 메타 데이터를 검색 인덱스에 추가.
- 목표: 'Select * from xxx limit 10', 'describe xxx' 더이상 하지 맙시다.

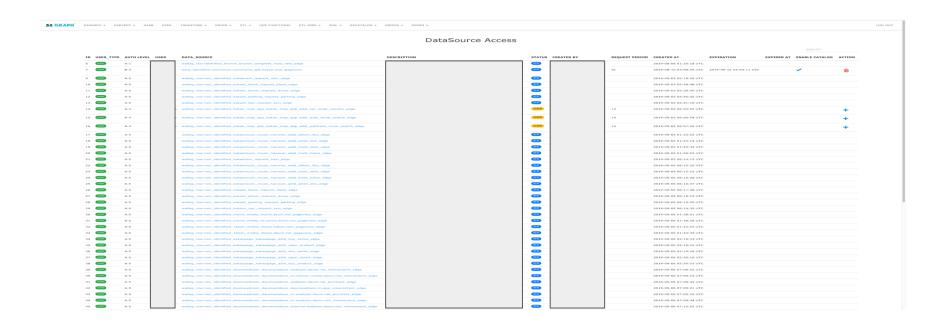


Copyright(c) 2015 S2Graph All rights reserv

데이터 레이크(After): Governance

데이터가 필요한 사람들은 필요한 데이터를 찾아보고, 권한신청

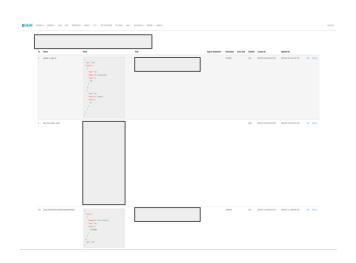
- predefined 몇개의 권한으로 관리
- 데이터 소스가 변경 되거나, 장애가 생겼을 때 누가 어디에 활용하고 있는지 파악



데이터 레이크(After): 활용

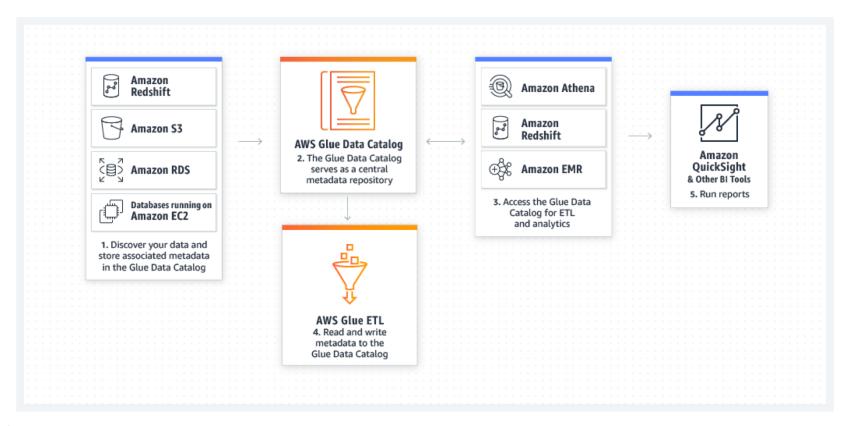
중요한 feature/label 데이터를 한 곳에서 생성 + 관리 => 활용하고자 하는 Client에게 일원화 된 스펙으로 제공 가능

- DMP: 특정 조건을 만족하는 사용자 수와 리스트 생성
- ML: Label 데이터를 선정하여 쉽게 최적화된 prediction 결과들을 생성

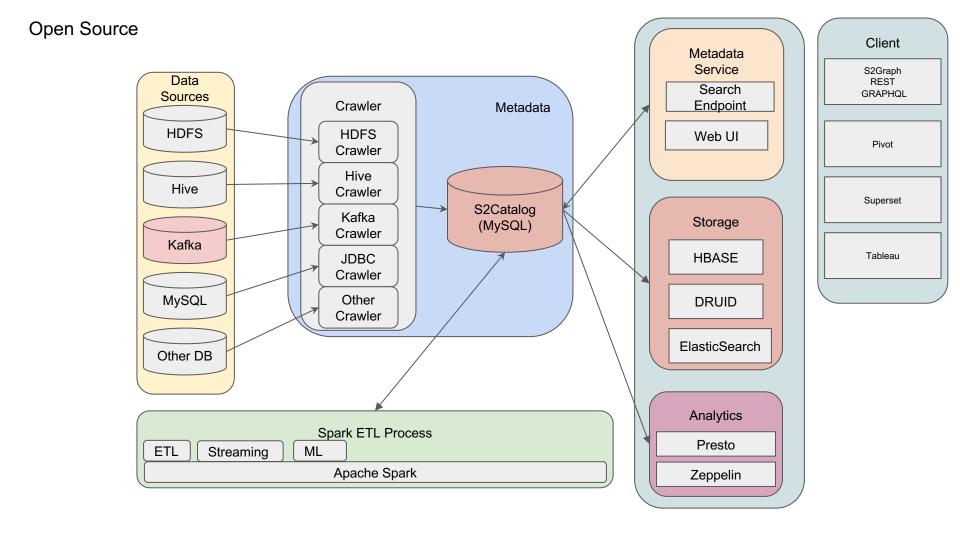




시스템 구성



Reference: https://aws.amazon.com/glue/



핵심 컴포넌트

다 중요하지만 일단 데이터 레이크를 만들기 위해서는

- 1. Apache Kafka: streaming data source.
 - 안정성, 성능이 검증된, 데이터 레이크에서 ingest layer를 담당.
 - 가능하면 publish 시점 부터 Schema를 registry 하는게 유리.

핵심 컴포넌트

- 2. S2 Catalog: (AWS Glue): Metadata
 - Apache Spark □ DataFrame: Schema discrepancies.
 - Two pass: InferSchema -> Load the data.
 - 같은 field가 record별로 type이 다르면 -> as string or corrupted record.
 - Incremental하게 쌓이는 DataFrame에 field가 추가 되거나, 특정 시점에는 field가 없어 지기도 함.
 - 12시 00분: {"k1": "abc", "k2": true}
 - 12시 05분: {"k2": true, "k3": "100"}
 - 12시 10분: {"k1": ["def", "ghi"], "k2": false, "k3": 200}
 - incremental하게 현재의 DataFrame과 catalog에 schema 정보 merge한 후 다시 catalog update
 - Incremental하게 데이터 처리시 bookeeping
 - 이전 작업의 File의 modification 시간, DB record의 id, timestamp등을 관리.
 - 다시 작업을 실행 해도 자동으로 어떤 데이터들을 처리해야 할지 판단.

핵심 컴포넌트

- 2. S2 Catalog: (AWS Glue): Metadata(cont)
 - 참고한 reference들
 - https://docs.aws.amazon.com/glue/latest/dg/aws-glue-api-crawler-pyspark-extensions-dynamic-frame.html
 - https://github.com/lyft/amundsenfrontendlibrary
 - https://github.com/linkedin/WhereHows
 - 오픈소스 화 진행 중