

ML엔지니어링

1. ML 시스템



모든 보소를 직접 빌드할 필요가

없다.

가능하면 ML 시스템 구성 요소
구분

서버 비용

Google Cloud ML 솔루션이 세련

Data flow 및 TF 세팅

SPARK Hadoop 등 다른

플랫폼 구성 요소 등을 알아야

몇가지 ML 시스템

패러다임과 호환 가능한

정적 학습, 동적 학습

오프라인

온라인으로 계속 업데이트

큰 데이터
저장소
다양한 버전
의 유틸리티

데이터가
지속적으로
업데이트
되는 소규모

장점

1. 빌드 및

테스트가 쉽다.

2. 배치환경

량만 사뭇하면

된다. 비용 ↓

3. 컴퓨팅대

까지 모든 번복

가능하다

단점 (노후화 가능성) 있음

이식 레벨이 낮아서

계속 모니터링해야

한다.

노후화

1. 노후화의 대응 기술

2. 노후화 문제 예방

지속적으로 학습해야

터 급속

→ 모니터링 꾸준히

입력 분포 변경 →

필요

모델이 조정되어야
한다.

모델 돌백, 데이터
적재능 필요

정적 추론과 동적 추론 추론 = 예측
정적

한번 예측 후 테이블이나 정적 위치
에 예측

동적

서버에 계속 요청을 하며 새로운
데이터를 받아본다.

강점

정적

동적

1. 예측 후 필요성 검사 1. 후도 내도이

가능

만약도 돈을 헐어기려나

2실제적상황에서

이유용하다

점수가 합당한지

2. 서로 들어간다

체크가능

광복, 바나나에 국

37키산 보충받나

가능

나 바나나향상

3. 들어간다 모든

조 대영 개 제복 사용가능 데이터 센터

다 + 전

가능

예측전 모든모든

보유해야한다

1. 모니터링보국

사용이 많나

2. 연산리소스가

많이 소모되고

자연시간이민갈하여

모든 보...

고 2 쪽 같은 세팅을 할 때

서비스 자체적으로
+ 예측 결과내보내기

데이터 종속성

↳ 학습 및 예측에 사용하는

입력 기능

↳ 시스템 동작을 결정

기능이 변환되면 → 동작도

1. 데이터를 새로 ^{Change} 할 수

있을까?

동등한 선수가 계속해서

생길수 있는가 체크
ex) 안정적인 출처인가,
만큼 많은 정보인가

2. 태전 차별화

이 신호를 계산하는 시스템이
변경되기도 하나로
얼마나 자주 변경되고 무슨 결과가
생기는지

3. 필요성

신호의 유용성이 신호를 포함하는
비용을 정당화하므로

기능추가시 두자대비로 증가를 추구

모언이 그 향수를
영광 기억속 잊네

모언이 다는 온데

마지막 수정: 오전 4:48