

24 February 2022

신속한 가치 전달을 위한 전사 ML 플랫폼 구축하기

이유동(Yudong Lee) AI/ML 전문 솔루션즈 아키텍트, AWS



기계 학습(ML)의 지속적 성장, 확장



지출 및 투자 증가

2024년까지 AI 대한 글로벌 지출은 110억 달러를 넘을 것입니다.

—IDC

IDC, "Worldwide Spending on Artificial Intelligence," https://bit.ly/3mpQac2.



실험에서 운영까지

2024년 말까지 기업의 75% 가 단순 실험에서 AI 실제 운영으로 전환될 예정입니다.

—Gartner

Gartner, "Gartner Identifies Top 10," https://gtnr.it/3Bln3uU.



인공지능으로의 전환

57% 는 AI가 향후 3 년 동안 조직들을 변화시킬 것입니다.

—Deloitte

Deloitte, "Thriving in the Era of Pervasive AI," https://bit.ly/3CtGDqf.



하지만 다음과 같은 어려움들이 있습니다



수동 반복적인 프로세스로 인해 ML 혁신 속도가 느려짐



실행환경에서 모델 확장과 OPS 팀과 협업의 어려움



전문 지식 및 인력의 부족과 조직 관성으로부터의 어려움



보안, 규정 준수 요구 사항의 복잡성

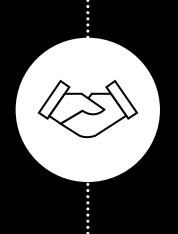


ML개발의 민첩성과 IT 거버넌스의 균형

ML Builders



고유한 비즈니스 가치에 집중 셀프 서비스 액세스 빠르게 실험하기 변화에 신속하게 대응



Cloud IT and DevOps



보안 규정 준수 오퍼레이션 지출 관리



Agenda

- 머신러닝 플랫폼의 중요성
- 머신러닝 플랫폼, Amazon SageMaker
- AWS 에서 ML 플랫폼 구축하기
- 마무리 및 키 메세지



머신러닝플랫폼의중요성



"데이터를 소싱, 준비 및 처리하고, 모델을 구축, 배포 및 학습하고, 실행 가능한 인사이트을 발견하여 비즈니스 성과를 "향상할 수 있는 시스템.

Machine Learning & Artificial Intelligence in AWS



머신러닝 플랫폼, 왜 중요한가?



전문 지식 및 인력의 부족

ML 전문팀을 구성하는 일은 어렵습니다.



ML 라이프 사이클의 표준화 부족

아직 ML 개발 프로세스의 표준화는 대중화 되어지지 않았습니다.



머신러닝의 복잡성

머신러닝은 개발 분야중 가장 복잡한 분야중 하나입니다.

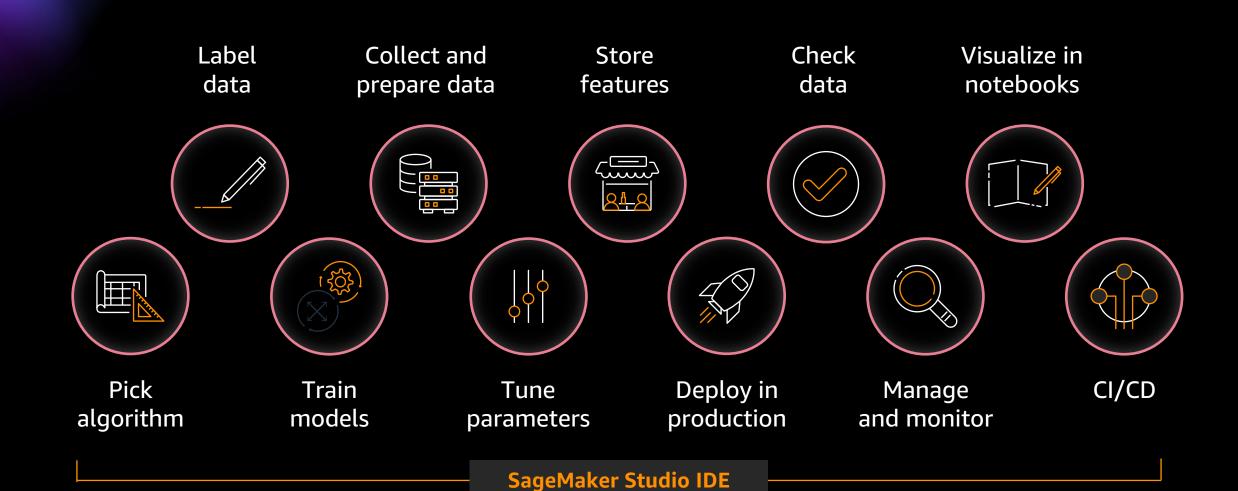


ML 의 지속적인 최적화 및 개선

성능에 따른 솔루션의 지속적인 최적화 및 개선은 중요합니다.



머신러닝 플랫폼, Amazon SageMaker





머신러닝 플랫폼, Amazon SageMaker

Business analysts

시각적 인터페이스를 사용하여 ML 예측 수행 Data scientists 데이터의 준비 및 처리, ML 모델 구축, 학습 및

Amazon SageMaker

인프라, 도구, 시각적 인터페이스, 워크플로, 오케스트레이션 및 공동 작업

MLOps engineers

MLOps 를 사용, 규모에 맞게 모델 배포 및 관리



머신러닝 플랫폼, SageMaker 어떻게 도움이 될 수 있을까요?



코드를 필요로 하지 않는 ML tools ML 경험에 관계없는 ML 모델 개발



용도에 맞게 구축된 데이터 준비 및 처리 도구데이터를 레이블하고 준비하고 처리 가능



단일 인터페이스에 통합된 ML 도구 IDE를 사용하여 모델 개발, 학습 및 배포



내장된 MLOps 기능 ML 라이프사이클을 간소화하기 위한 MLOps 프랙티스 구현



AWS에서 ML 플랫폼 구축하기



머신러닝 플랫폼 구축의 페르소나?

클라우드 및 보안 엔지니어

- 클라우드 계정과 계정의 리소스를 생성, 구성 및 관리하는 업무를 담당
- 리소스 태깅, 감사 추적 및 다른 분야의 제어등 거버넌스 제어 구현하여 내부 요구 사항과 외부 규정을 모두 충족

데이터 엔지니어

 데이터 과학자 및 ML 엔지니어와 긴밀히 협력하여 데이터 소스 식별, 데이터 관리 기능 구축 및 데이터 처리 파이프라인 구축

MLOps 엔지니어

- 자동화 파이프라인을 구축하고 관리하여 ML 플랫폼과 ML 파이프라인을 운용
- 데이터/모델 계보, 인프라 및 모델 모니터링등의 전반적인 플랫폼 거버넌스 역할 수행

데이터 과학자 및 ML 엔지니어

- 플랫폼의 최종 사용자
- 데이터 분석, 데이터 처리 및 피쳐 엔지니어링, 모델 학습 및 모델 검증과 같은 실험에 플랫폼을 사용

IT 감사원

- 시스템 액세스 활동 분석, 이상 및 위반을 식별, 감사 결과에 대한 감사 보고서를 준비, 해결 방안 권고
- ML 모델이 다양한 외부 및 내부 제어 요구 사항을 충족하는지 확인

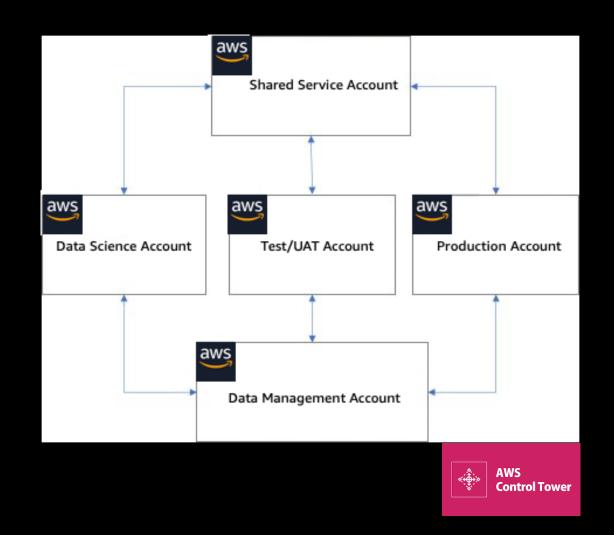
모델 리스크 매니저

• ML 모델이 다양한 외부 및 내부 제어 요구 사항을 충족하는지 확인



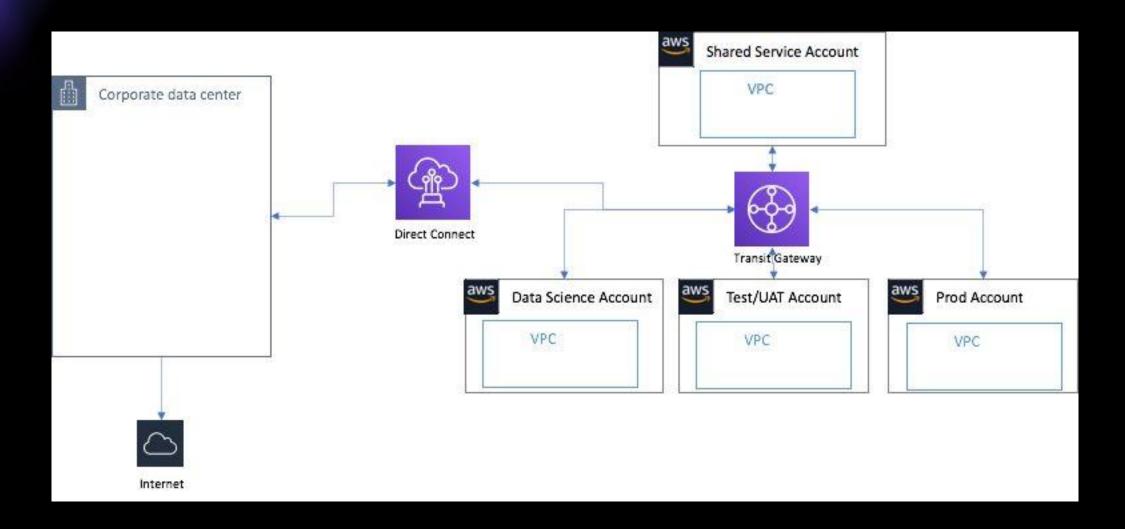
계정별 ML 플랫폼 멀티계정아키텍쳐

- Shared services account
- Data Management account
- Data Science account (Dev)
- Testing/UAT account
- Production account





<u>네트워킹</u> 아키텍쳐





ML 플랫폼 구축하기

핵심 기능들



데이터 관리

데이터 수집, 처리, 배포, 오케스트레이션 및 데이터액세스 제어를 위한 도구



데이터 과학 실험 환경

데이터 분석/준비, 모델 학습/디버깅/검증/배포, 코드리포지토리/라이브러리 패키지 액세스, 셀프 서비스 프로비저닝



워크플로 자동화 CI/CD 파이프라인

프로덕션 환경에서의 자동화된 모델 학습, 코드/Docker 이미지 패키징 및 모델 배포



데이터관리





LOB

applications

Structured data

Data that are highly normalized with common schema and stored in relational databases. powering transactional lineof-business applications









POS terminals

Semistructured data

Data that contain identifiers without conforming to a predefined schema





Unstructured data

Data that do not conform to a data model and are typically stored as individual files

Batch load

Extracts data from various data sources at periodic intervals and moves them to the data

Streaming

Ingests data that are

as log files, telemetry,

mobile applications,

and social networks

generated from multiple sources such



EMR



AWS Glue



Amazon S3 data lake

Cloud-scale centralized and scalable architecture that enables enterprise data science



Amazon S3

Analytics

Data Warehouses are repositories of normalized data and provide the foundational technology for BI



Amazon Redshift

And data stored in the data lake can also be made directly searchable and queryable



Amazon Athena



Amazon QuickSight

Machine Learning

Storing data in an Amazon S3 data lake enables customers to leverage predictive or prescriptive analytics; perform ad-hoc analyses; and use AI/ML for automation and efficiency



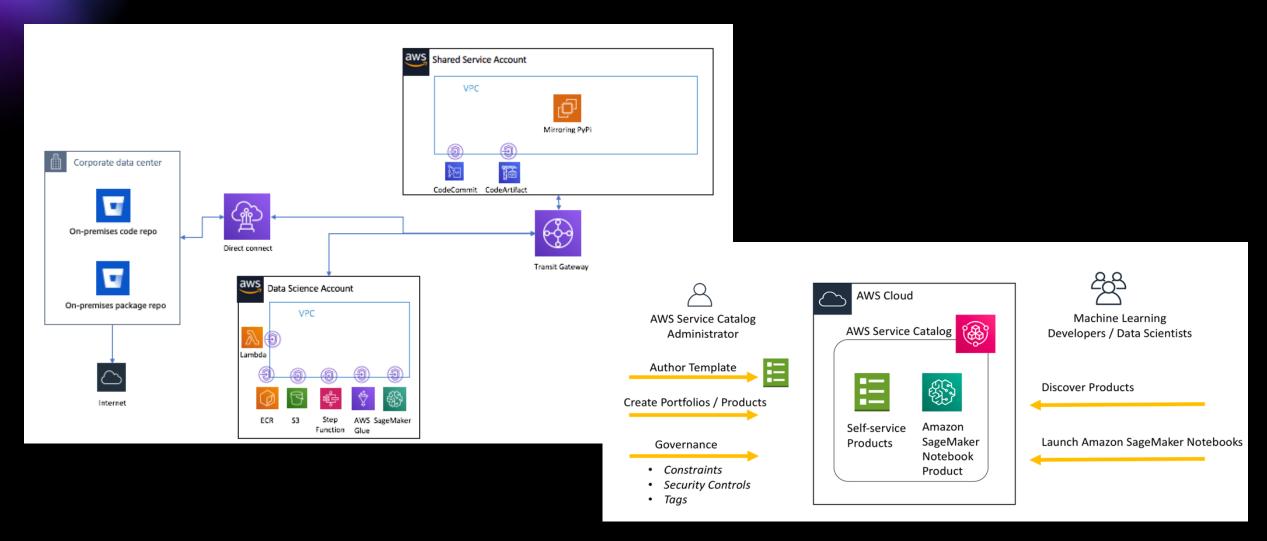
Amazon SageMaker







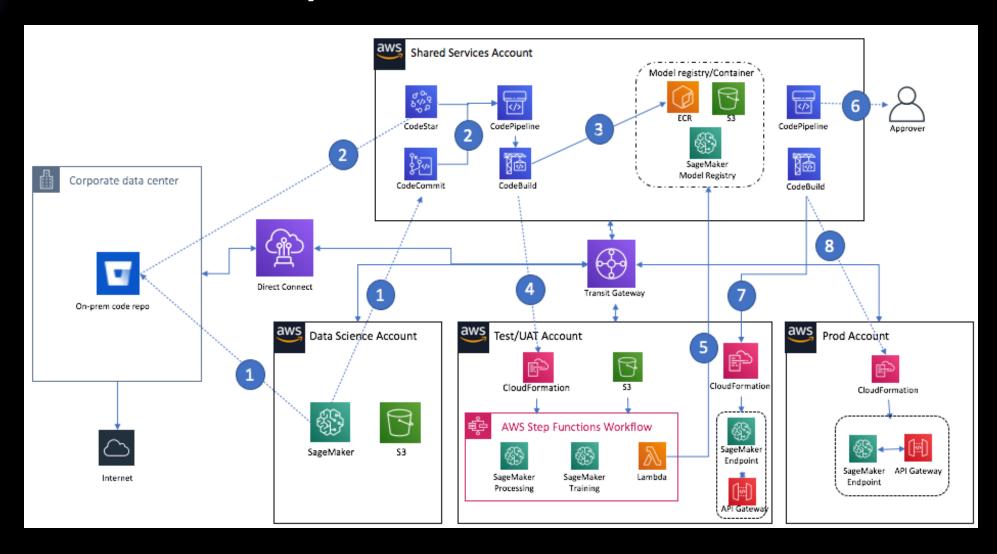
데이터 과학 실험 환경





자동화 파이프라인 및 MLOps

모델 학습 및 배포를 위한 교차 계정 CI/CD 워크플로





D 및 엑세스 관리

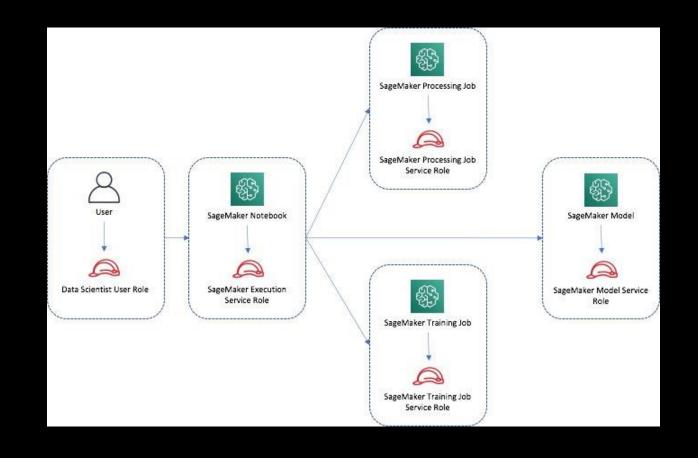
IAM을 사용하여 사용자와 서비스 모두에 대한 액세스 정책을 정의, 생성 및 관리

유저 롤

- 사용자 역할은 AWS 계정에서 작업을 수행하는 실제 사람에게 할당
- 페르소나마다 리소스와 서비스에 대한 다른 액세스 권한

서비스 롤

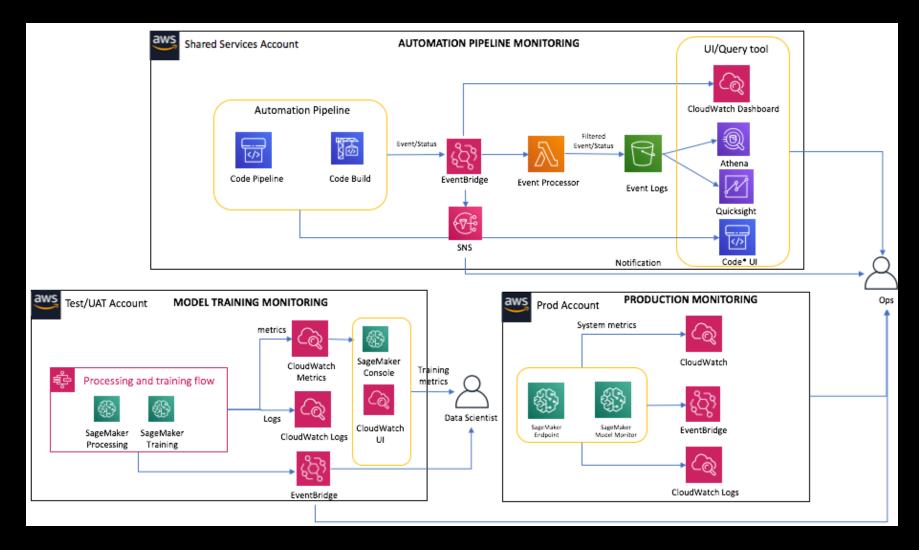
- 서비스 역할을 가정하여 학습 작업 실행과 같은 다양한 작업을 수행
- 주요 서비스 역할 중 일부는 SageMaker 노트북 실행 역할, 학습 역할, 모델 실행 역할





ML 플랫폼 모니터링

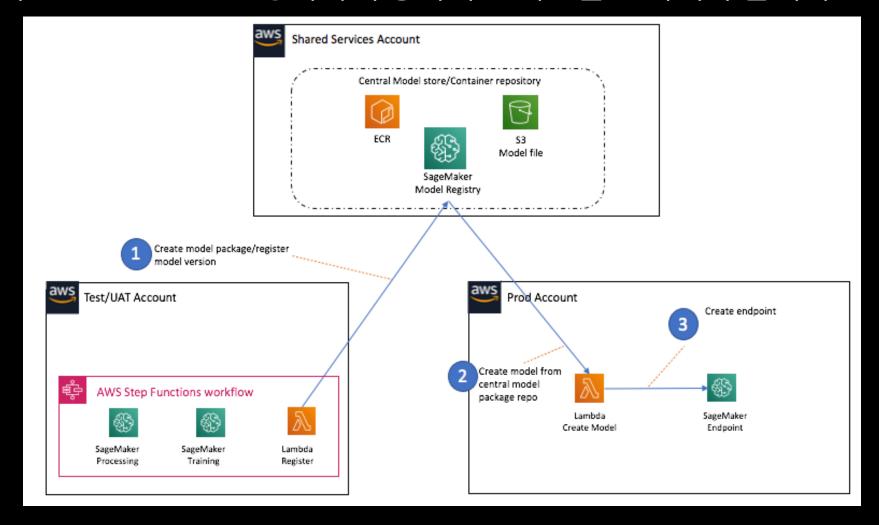
자동화 파이프라인, 모델 학습, 배포





모델 레지스트리 관리

프로덕션에 배포된 모든 모델은 정확하게 등록하고 버전을 관리해야 합니다.





키메세지

- 머신러닝 플랫폼을 구축하는 일은 중요합니다.
- Amazon SageMaker 는 가장 완벽한 End to End 머신 러닝 플랫폼 서비스입니다.
- 멀티계정 아키텍처를 고려하세요.
- 머신러닝 플랫폼 구축시 고려해야 할 핵심 기능들
 - 데이터 관리
 - 데이터 과학 실험 환경
 - MLOps
 - 기타 기능들 (네트워크, IAM, 모니터링, 모델 레지스트리)



References

- https://aws.amazon.com/servicecatalog/?aws-service-catalog.sort by=item.additionalFields.createdDate&aws-service-catalog.sort-order=desc
- https://aws.amazon.com/controltower/?control-blogs.sortby=item.additionalFields.createdDate&control-blogs.sort-order=desc
- https://docs.aws.amazon.com/ko_kr/whitepapers/latest/build-secureenterprise-ml-platform/build-secure-enterprise-ml-platform.html
- https://aws.amazon.com/blogs/machine-learning/part-1-secure-multi-account-model-deployment-with-amazon-sagemaker/
- https://aws.amazon.com/blogs/machine-learning/multi-account-modeldeployment-with-amazon-sagemaker-pipelines/



AI & ML 리소스 허브

AWS가 제공하는 AI 및 ML에 관한 다양한 자료들을 통해 더욱 심층적으로 학습해보세요!

- 기계 학습 여정 가이드
- 기계 학습의 7가지 주요 사용 사례
- 데이터, 분석 및 기계 학습을 위한 전략 플레이북
- 올바른 클라우드 서비스 및 인프라를 통한 기계 학습 혁신 가속화 전략 가이드
- 기계 학습에 적합한 컴퓨팅 인프라 선택 가이드
- 컨택트 센터의 서비스 개선 및 비용 절감 방법
- + 외의 다양한 동영상 학습 자료 및 기술 학습 자료!



https://bit.ly/3yUk0Kx

리소스 허브 방문하기



AWS Innovate - AI/ML 특집에 참석해주셔서 대단히 감사합니다.

저희가 준비한 강연, 어떻게 보셨나요? 더 나은 세미나를 위하여 설문을 꼭 작성해 주세요!

- aws-korea-marketing@amazon.com
- twitter.com/AWSKorea
- f facebook.com/amazonwebservices.ko
- youtube.com/user/AWSKorea
- in linkedin.com/company/amazon-web-services
- twitch.tv/aws



Thank you!

