# AI프로젝트의 빠른 도입을 위한 기술전략

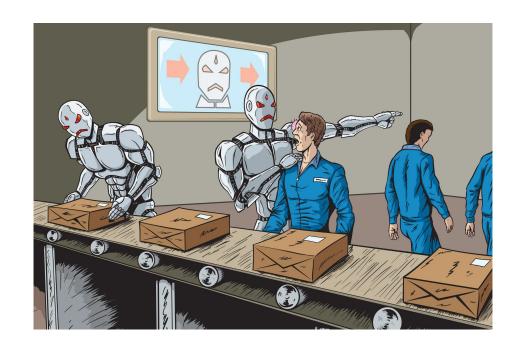
김상우, 쏘카 데이터그룹/모빌리티그룹 그룹장



#### WHY?

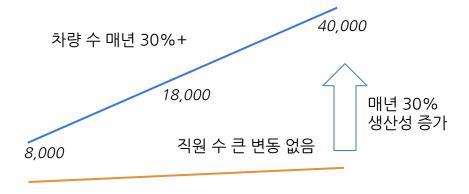
- 고용 안정성이 위협받는 경우들
  - o 추천 알고리즘 vs MD (Merchandiser)
- 부서간 갈등 (사내정치)
- 그냥 하기 싫어서 (원래 변화는 힘든것)
- 제대로된 AI모델이 아니어서
- 사실은 AI모델이 필요없어서 (안정적인 조직)

기존 기업들, 특히 대기업의 AI 도입이 실패하는 이유!









2018 2019 2020 2021 2022 2023 2024



- 운영, 사업 조직의 자동화, 무인화
- 더 나은 툴과 프로세스에 대한 강력한 동기

"Operational Excellence driven by AI"

?





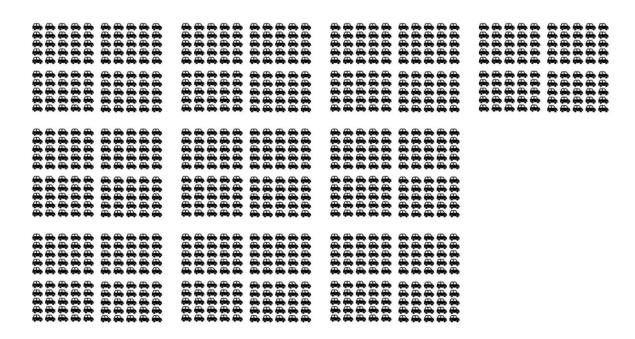
## 2018 - 200:1





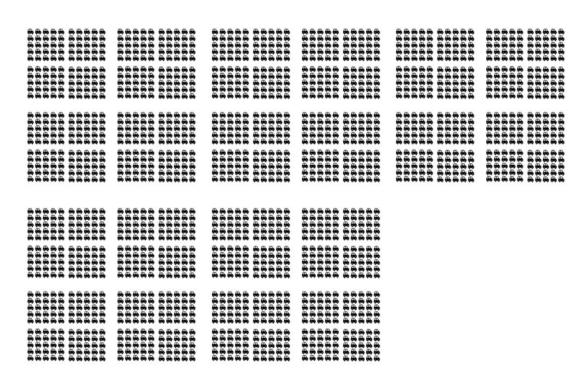
## 2021 - 1000:1





### 2024 - 2000:1



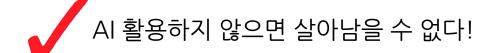


### **SOCAR - Organizational Motivation**

- 쏘카의 사업 100여명, 운영 100여명
- 기존 사업을 운영하는 조직
  - Job Security 이슈가 아니더라도..
  - 자발적인 AI Transformation은 쉽지 않음
- 성장과 효율화에 대한 압박감은 자연스럽게 AI Transformation에 대한 모티베이션이 됨
- Cooperation / Politics / KPI / Time







### SOCAR - (Service) Domain + Operation

- 서비스를 이미 운영하고 있는 회사의 입장이므로
- 모든 문제를 AI 로 풀겠다! / Better, Faster, Cheaper
- 기존 오퍼레이션의 AI Transformation 을 위한 준비들이 필수적
  - 。 예) 정비 내역 확인 프로세스를 AI 화 하기 좋은 사진으로 남기고 체크한다던지



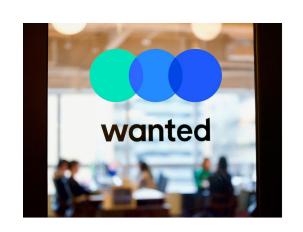
## 이용 데이터 (토익 문제 풀이)







더 좋은 서비스 (점수 예측, 족집게 문제풀이)



이용 데이터 (입사 지원, 합격 여부)





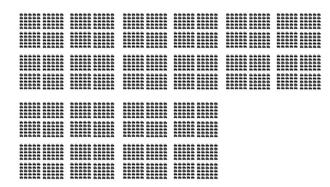


더 좋은 서비스 (지원 추천, 합격 예측)

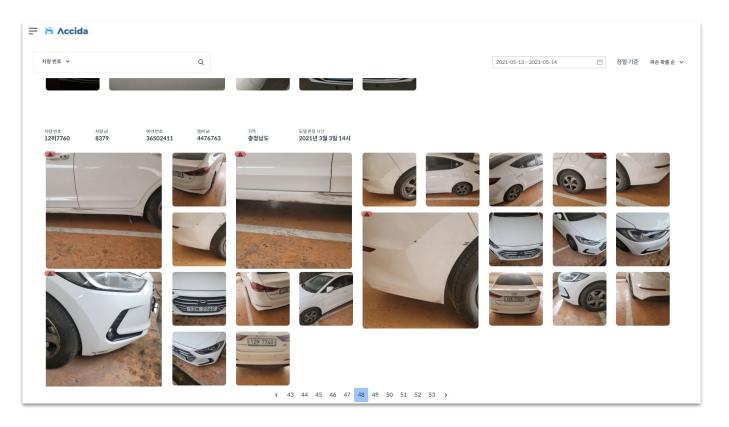


- 자동화된 사고차량 확인
- 자동화된 세차 검수
- 세차 대상 차량 자동 선정
- 차량 위치 확인 자동화
- 블랙박스 장착 상태 확인 자동화
- .. many more!





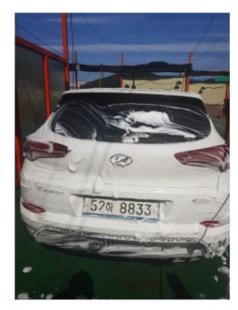
## AI 프로젝트 소개 몇가지



## AI 프로젝트 소개 몇가지



## AI 프로젝트 소개 몇가지







(인증 성공) 외부촬영 거품

(인증 성공) 내부 촬영 기계 세차

(인증 보류) 일반 외부 이미지

(인증 보류) 내부 이미지

Image Augmentation: Resize + Center Crop

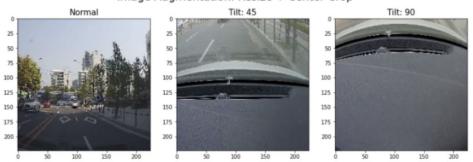
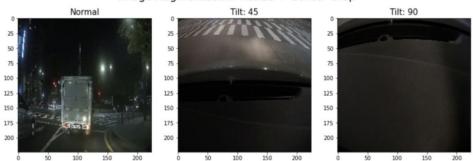
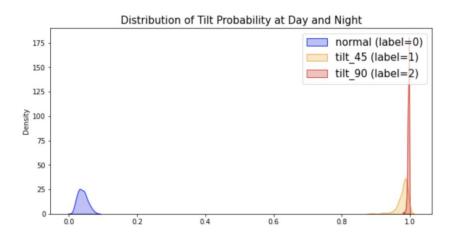


Image Augmentation: Resize + Center Crop



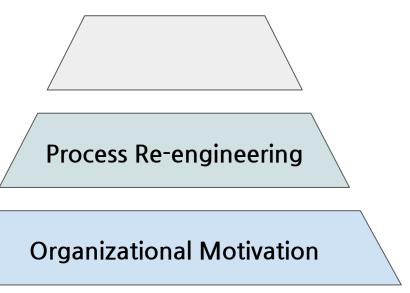


## SOCAR

- 기존 정비 프로세스
  - 엄밀하지 못한 정비 카테고리
  - 사진으로 검수
- AI 도입을 위한 새로운 정비 프로세스
  - 정비 프로세스를 정규화, 규격화
    - 데이터 취득하기 좋아짐
  - 검수용 사진의 각도를 규격화
    - 데이터 품질
  - 학습기반의 알고리즘을 도입하고, 자동화하기 좋아지는 방향으로

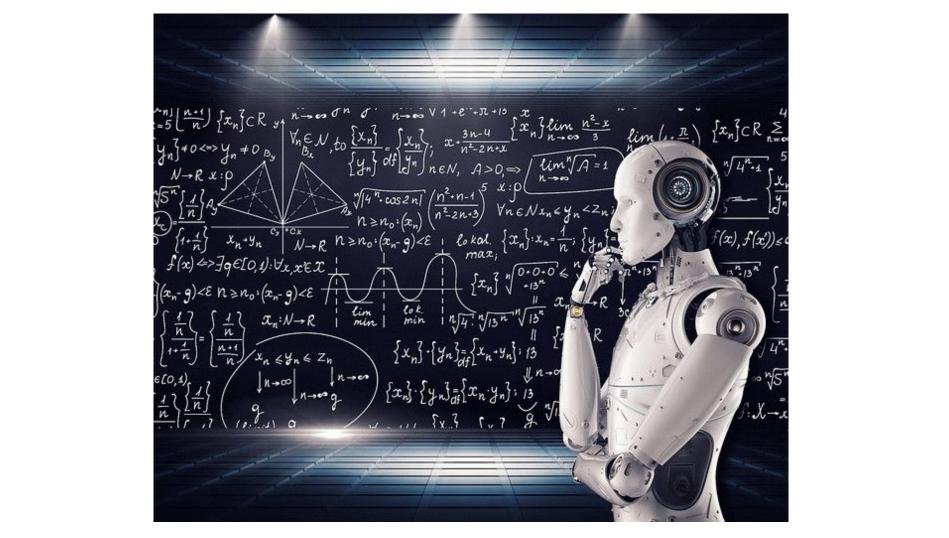


## AI프로젝트를 통해 우리도 좋아지겠지





AI도입을 위한 프로세스/비즈니스모델 개선은 필수



#### Problems & Algorithms

- 회사에서는 각자의 영역(도메인)에서 매우 특수하고 섬세한 문제들을 해결하게 된다
- 이러한 문제들은 오픈도메인의 제너럴한 알고리즘으로 해결되지 않음
  - 예) ImageNet이 1,000개의 클래스를 분류해내지만, 쏘카에서 요구하는 차종이나 자동차 부위는 알수가 없다
  - 예) 초대형 자연어 모델이 회사에서 사용하는 용어들을 다 이해하기 어렵다
- 엄청나게 다양한 회사와 산업분야가 있고, 이에 맞는 모델들이 학습되고 운영되어야 함



- 도메인을 이해하는 Al Backbone
- 데이터 퀄리티
- MLOps
- (도구 개발, 프로세스 자동화)

#### 도메인을 이해하는 AI Backbone

- 도메인에서의 특수하고 디테일한 문제를 해결하는 모델들을 대량 양산해야 함
- Al Backbone 모델과 Transfer Learning (w. Self supervision)
- 차량 외관 사진 도메인
  - 사진에서 파손을 탐지하는 모델을 학습
  - 여기에서 파생해서 세차 오퍼레이션을 위해 오염을 탐지하는 모델을 쉽게 학습할 수 있다 (Transfer Learning)
  - 。 차종을 맞춘다던가, 부품 부위를 명명한다던가 등의 여러가지 모델 파생이 가능하다
  - 100여장의 매우 적은 수의 레이블로도 80%정도 성능의 모델이 제작 가능

#### 데이터 퀄리티

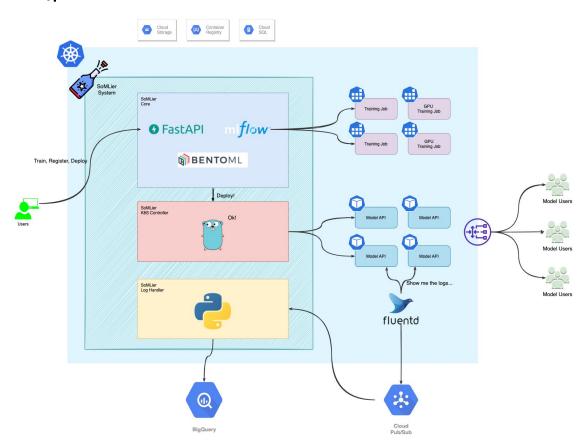
- 데이터
  - 데이터가 존재하는가?
  - 데이터가 충분한가?
  - 퀄리티가 좋은가?
- HILL (Human In the Loop Learning)
  - 애매함을 정리하는 기술과 프로세스
- 데이터 퀄리티에 대한 쏘카의 접근
  - 레이블링은 매우 까다롭게
  - 일정한 데이터를 얻을 수 있도록 (프로세스 개선을 통해)
  - 레이블이 애매한경우는 극단적인 데이터부터, 단계적으로
  - 배포 이후의 데이터 퀄리티 관리는 MLOps 에서 커버

#### MLOps - SoMLier

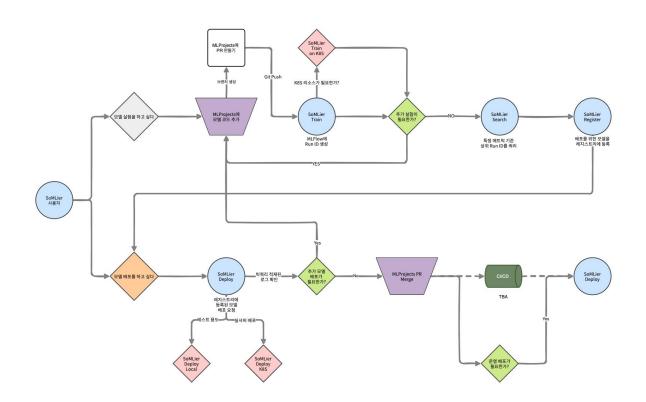
- 모델 개발 (노트북 도구)
- 모델 서빙 인프라, 배포 (CI/CD)
- 모델 분석, 모니터링, 테스팅, 디버깅
- 피쳐스토어 (in progress)
- 데이터 퀄리티 (in progress)



## SoMLier 소개



#### SoMLier 소개



ML 모델 사용자 입장에서 모델을 만들고 배포하는 흐름에서 고려해야하는 복잡도를 최소화, 모델 개발에만 집중할 수 있도록 도와줍니다.

#### 도구 개발, 프로세스 자동화

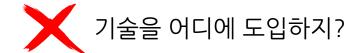
- 사례
  - 예) 파손차량검수 자동화된 파이프라인, 툴 개발
  - 예) 침수탐지 모니터링 에이전트, 툴 개발
  - 예) 세차 인증 자동화 에이전트

#### 옵션

- 슬랙봇 / 자동화 에이전트 / 시트 / 내부 어드민 연동 / 전용 프로세스 툴 개발 / API 제공 (MSA) / 외부 API 연동 등
- 다양한 옵션과 전문성을 가지고 현업부서의 니즈에 대응

#### AI 프로젝트 도입 과정

- 2019: 차량 파손 탐지 모델 및 검수 툴을 만들었으나 도입 실패
  - 커뮤니케이션 미스로, 운영부서의 니즈 파악을 잘못함
- 2020: 같은 기술로 Accida 프로젝트 성공
  - 운영부서의 니즈 정확히 파악 및 도입에 대한 정교한 조율
  - 차량 파손 탐지 태스크의 완전 자동화, 무인화
  - 기존 대비 x4 이상의 효율 향상
- 2021: Accida를 기반으로 여러 파생 모델 개발 성공
  - Al Backbone 프로젝트
  - 모델 개발 기간 3~6개월 => 1개월
- 2022~: 다양한 주제로 동시에 10여개의 AI 프로젝트 수행 예정



Technology

**Process Re-engineering** 

**Organizational Motivation** 



조직적 니즈와 프로세스 개선이 우선, 기술은 그 다음

#### 정리

- 1. Organizational Motivation
  - 모든것에 앞서서 조직 전체가 변화를 절실하게 필요로해야만 한다
- 2. Process Re-engineering
  - AI 프로젝트가 성공적으로 녹아들기 위한 프로세스 개선
- 3. Technology
  - 디테일한 문제들을 해결하고, 생산성을 높이기 위한 기술들

Q&A