

LG AI 해커톤: 블록 장난감 제조 공정 최적화 AI 경진대회

BakingSoDA





1 데이터 전처리 프로세스

STEP 1

데이터 전처리 & EDA

2

<u>강화학습 모델 구축</u>

STEP 2

모델 구축 & 검증

3

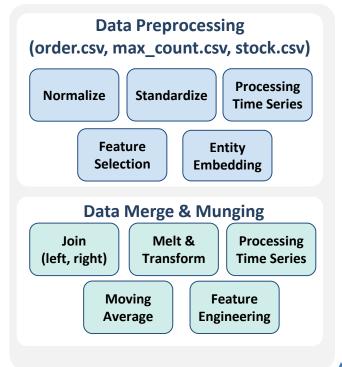
결과 및 결언

STEP 3

결과 및 결언

1.1 데이터 전처리 프로세스









Check model

State

- running stock
- inqueue_mols
- order.csv

Action

- Discrete action
- 16개의 공정 쌍으로 이루어짐

Reward

10 x
$$\sum N$$
 - (0.5 x $\sum p$ + 0.2 x $\sum q$) / (10 x $\sum N$)

- 1,3, 4 공정에 대한 reward function

Process model

State

- Check model의 스케줄링 후 각 block에 대한 running stock, inqueue_mols, order
- Process line

Action

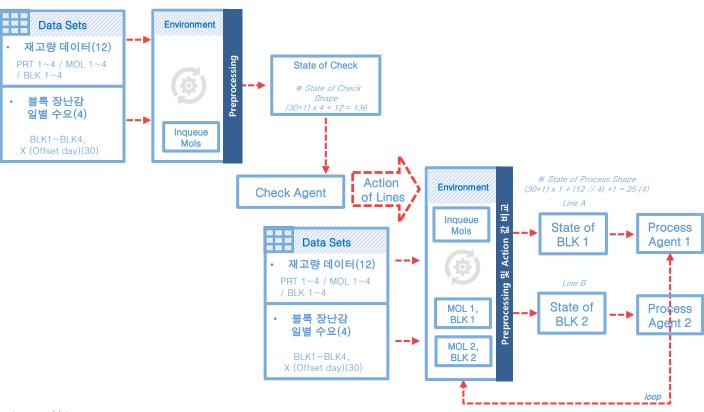
- Discrete action: 0 or max value
- 공정 쌍에 대한 part 생산 수

Reward

10 x N - (0.5 x p + 0.2 x q) / (10 xN)

2.2 강화학습 State 정의





https://dacon.io

<

2.3 강화학습 모델 전체 구성도





성형 공정 일별 최대 투입 개수 (Line A. Line B동일)



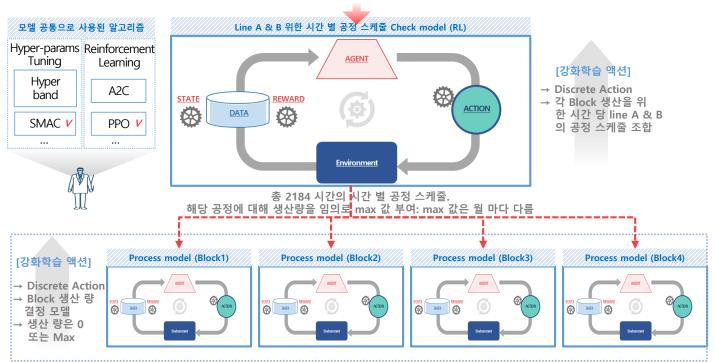
각 Block 별 주문 정보 및 납품일



재고 정보 데이터

학습용데이터

Input data



3.1 현업 적용 가능성 및 이점



강화학습을 이용하여 <u>현업도 쉽게</u> 블록 장난감 제조 공정 최적화 및 효율적인 업무 배분 가능

블록 장난감 제조 공정 최적화 가능

- 하나의 Python script를 통해 AI 에 익숙하지 않은 <u>현업도 실행</u> <u>버튼 하나로 블록 장난감 제조</u> <u>공정을 최적화</u> 할 수 있음
- 한번 학습 시 9시간 정도 소요되며 inference 시 12ms/state 소요로 예상됨

효율적 업무 가능

- 장난감 제조에 있어서 프로세 스 최적화 만큼 또는 <u>더 중요한</u> 업무에 집중 가능
- 예를 들어 <u>제품의 품질 향상 또</u>는 안전한 공정 과정 등이 있음

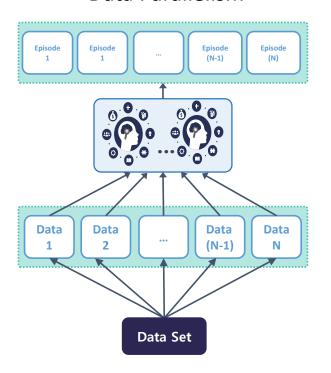
재사용 가능

- 코드의 특정 부분의 check point 파일만 수정하여 모델 재사용이 가능함.
- ▶ 보상함수를 다르게 하여 목적에 따른 여러 Agent 생성가능
- 또는 비슷한 제조 공정에 도입하여 다른 공정 문제도 최적화가 가능함.

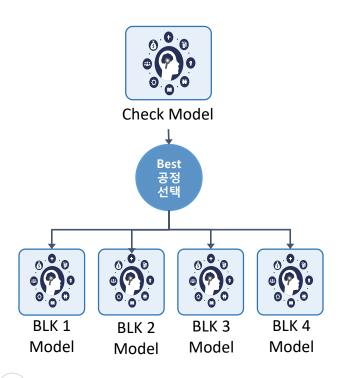
3.2 독창성



Data Parallelism



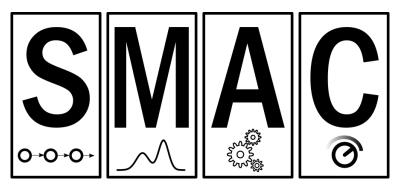
Hierarchical RL multi model



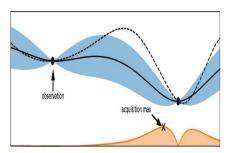
3.2 독창성(Hyper-Parameter Optimization)

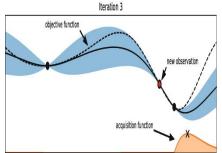


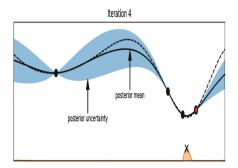
Hyper-Parameter Optimization



Sequential Model-Based Optimization (SMBO)







3. 확장성





4. 기타



Le Pham Tuyen



Project Leader (tuyenple)

강화학습 모델 개발 및 파라미터 최적화

최규원



Team member (andy)

강화학습 모델 개발 및 파라미터 최적화

서포터



노철균 (johnnash)



이성령 (SRLEE)



민예린 (minlynn)



