코르카 모델 내제화 진척상황(10/18일기준)

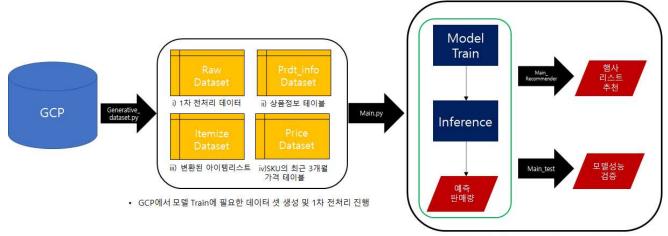
(이전까지 진척상황: [21.09.28] MIC Bi-weekly*)

*Corca Model: MGS recommendor v2.0

Steps: 1) Neural ODE(상품의 판매량 예측) → 2) MGS recommender(조건을 부합하는 행사리스트의 SKU Decision) → 행사유형, 진열위치를 고려한 행사상품 List 선 정

코르카 모델 내계화 단계	Python 코드	완료여부
1)GCP→ raw_dataset ■ Raw Dataset(1차 전처리 데이터) ■ Prdt Info Dataset(SKU의 상세정보) ■ Itemize Dataset(SKU단위→ Item 단위로 통합한 데이터셋) ■ Price Dataset(최근 3개월 상품가격)	Generative_dataset.py	0
2)raw→ Feature dataset ■ Model Training에 사용하는 실제 Feature 셋 ■ 3,6,12주간 가격 평균 및 최댓값등의 변수 생성	*Main.py ■ utils.py 부분	0
3)Feature dataset→ Model Train ■ 대분류별 2개의 모델 생성(판매량 기준 Top200, Top 3000) ■ pkl파일로 각 모델 저장	*Main.py ■ action: Train으로 설졍	0
4)Model Train→ Model Inference(판매량예측)	*Main.py ■ action: Inference로 설정	0
5) Model Inference→ MGS_Recommedor(조합식 극대화를 통해 행사리스트 추천) ■ 코르카에서 제안하는 아웃풋과 동일함	*Main.py ■ action: recommendor로 설정	0
6) Model inference→ Model Test(예측판매량 모델과 실제 판매량 모델 비교를 통해 성능검증) ■ MAPE, R2 Score등의 지표 추가 ■ Tensor Board 시각화 ■ 모델별 output을 바탕으로 성능비교	*Main.py ■ actinon: valid로 설정	Δ
7) 코드 효율화 구동시간 개선(Python 코드 기준) ■ 각 Step 별 log 생성 및 Config 파일 기록 ■ 각 STEP별 Config 파일을 통해 코드 자동화 *코드 효율화작업이 어느정도 진행되었지만, 효율화 및 개선방향 고민후 적용예정	*Main.py	Δ
8) 모델 고도화 ■ 파라미터 최적화 ■ 변수 추가		X

*내제화 모델 Flow



 Main.py를 통해 Feature Dataset 생성 및 Train, Inference, Recommend, Test 모두 실행가능하도록 통합

1) Generative Dataset.py

- config 파일에 기간, 점포, 대분류코드를 입력하면 자동으로 GCP상에서 데이터 loading 후 자동으로 4개의 데이터셋 생성
- -Raw_Dataset, Prdt_mastr_Dataset, Itemize_Dataset, Price_Dataset등 생성

```
▶python generate dataset v4.0.py --config config.json
데이터셋 시작일자: 2020-11-05
데이터셋 종료일자: 2021-02-10
대상점포 코드: 1024,1117,1084
대상대분류 코드: 310,460,320
담당 코드: 30,40
itemize:False
아이템 리스트파일이 존재합니다
RCP MASTR TA 데이터 로딩을 완료하였습니다.
target normal event, target pos_event 데이터 로딩을 완료하였습니다.
최근3개월 가격의 시작일자: 2021-07-17
최근3개월 가격의 끝일자: 2021-10-14
************
데이터셋 변환을 완료하였습니다.
3053it [00:04, 700.55it/s]
행사유형_1117점포변환완료
3100it [00:04, 695.72it/s]
행사유형 1084점포변환완료
3053it [00:04, 701.68it/s]
행사유형 1024점포변환완료
254it [00:00, 658.71it/s]
1+1,2+1_1117점 포변환완료
254it [00:00, 660.04it/s]
1+1,2+1 1084점 포변환완료
254it [00:00, 652.73it/s]
1+1,2+1_1024점 포변환완료
Price dataset이 없으므로 생성합니다
************
Raw Dataset 저장을 완료하였습니다.
***********
진행된 데이터 관련 정보를 저장합니다.
***********
진행된 데이터 관련 정보를 저장 경로: ./stage1/raw info 1634285956.json
************
모델구동시간: 0:00:40
```

i) GCP → Raw Dataset

■ 일자별-점포-상품의 판매정보, 행사유형정보등이 기록된 테이블

	STR_CD	PRDT_CD	BSN_DT	PRDT_NM	PRDT_GCODE_CD	PRDT_MCODE_CD	PRDT_DCODE_CD	NET	SALE_QTY	UCOST_AM	г	꼬리표출력	상 품 에 누 리
0	1024	49181524	2020-11- 05	S&B 유즈 코쇼 80g	310	3763	118	7980	1	493	3	0	0
1	1024	49181524	2020-1 <mark>1</mark> - 06	S&B 유즈 코쇼 80g	310	3763	118	0	0	493	3	0	0
2	1024	49181524	2020-1 <mark>1</mark> - 07	S&B 유즈 코쇼 80g	310	3763	118	0	0	493	3	0	0
3	1024	49181524	2020-11- 08	S&B 유즈 코쇼 80g	310	3763	118	0	0	493	3	0	0

ii) GCP→ PRDT_MAST_INFO

■ SKU의 정보 테이블

	PRDT_CD	PRDT_NM	PRDT_GCODE_CD	PRDT_MCODE_CD	PRDT_DCODE_CD	PRDT_GCODE_NM	PRDT_MCODE_NM	PRDT_DCODE_NM
0	8802867112085	회초장 2.2k	310	3760.0	6.0	조미료	고추장	초고추장
1	8801558600214	움트리회 초장13kg	310	3760.0	6.0	조미료	고추장	초고추 <mark>장</mark>
2	8801390125531	해)새콤초 고추장320	310	3760.0	6.0	조미료	고추장	초고추장
3	8801007053752	쇠고기비 빔고추장 340G	310	3760.0	6.0	조미료	고추장	초고추장

iii)GCP→ITEMIZE

■ 코르카에서 개발된 로직에 따라 SKU→ ITEM으로 변환하여 생성한 테이블 *실제 Recommendor 사용시 매입본부에서 Conform한 아이템 리스트를 활용함

ITEM		PRDT_NM	PRDT_CD	PRDT_GCODE_CD	URPICE
0	1	청정원 매운고추장 1kg	8801052802046	310	15300
1	1	청정원 태양초찰고추장 1kg	8801052435022	310	15300
2	2	청정원 만능 비빔장 300g	8801052025209	310	4300
3	2	청정원 매콤만능볶음장 300g	8801052025193	310	4300
4	3	올반키친 쇠고기볶음고추장소스 180g	8809547911426	310	6900

iv)GCP→ PRICE Dataset

■ SKU 별로 최근 3개월치 상품 가격이 기록된 테이블 *원가 변경이슈로 Inference시 최근 3개월의 데이터 활용

	PRDT_CD	UCOST_AMT	UPRICE_AMT	ENURI_AMT
0	8801007406626	2973.0	5000.0	0.000000
1	8809380343538	1511.0	2480.0	0.000000
2	8801045427102	2085.0	3450.0	0.000000
3	8801047416487	2196.0	3980.0	0.000000
4	8809112895465	2400.0	3480.0	0.000000

2) Main.py

- -Generataive Dataset.py에서 생성된 Ouput 및 log 기록을 받아서 상품판매량 예측모델(Neural ODE)을 통해 Train, Inference, Test, recommendation 등을 진행
 - action type의 변경을 통해 해당유형을 변경 Ex) Train의 경우 log파일에 "action": "train"을 추가 입력

i) Main.Train(Model Train 부분)

■ 대분류 코드별로 모델학습 진행. Sku_split 옵션을 통해 판매량이 높은 SKU기준 Top 200, Top 3000일 때의 Case를 나누어 2개의 모델 학습후 저장(SKU_SPlit은 변경가능)

```
python main v5.py --config ./stage1/raw info 1634279384.json
데이터셋 시작일자: 2020-11-05
데이터셋 종료일자: 2021-02-10
대상점포 코드: ['1024', '1117', '1084']
대상대분류 코드: 310,460,320
학습유형 (action_type): train
데이터마트사용여부: False
daily_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/raw/rcipt_daily_1634279384.csv prdt_info_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/raw/prdt_mastr_info_1634279384.csv price_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/raw/prdt_price_1634279384.csv item_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/files/item.xlsx
pred_path: ./result/
valid_path: ./result
/workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/raw/rcipt_daily_1634279384.csv
Filtering gcodes [310]
end init..
MGS : Training [310] & 50 item models
Processing '_train_idx'.
 top_k 50
   epoch
                                train_loss
                                                        valid loss
                                                                                   dur
                                                                             0.0151
                                         3.0029
                                                                              0.0064
                                                                1.2530
               0.4725
                                                                             0.0057
              0.4982
                                                                1.2845
                                                                             0.0056
               0.4577
0.5135
                                       1.2269
                                                                             0.0059
                                                                             0.0057
```

ii) Main.inference(Model inference 부분)

- Train을 완료한 Model을 load하여 각 대분류별로 inference 진행
- Train 후 생성된 model_info_log 파일에서 action을 train→ inference로 변경

```
python main v5.py --config ./stage2/model info 1634279632.json
         시작일자: 2020-11-05
종료일자: 2021-02-10
데이터셋
대상점포 코드: ['1024', '1117', '1084']
대상대분류 코드: 310,460,320
학습유형 (action_type): inference
데이터마트사용여부: False
daily_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/raw/rcipt_daily_1634279384.csv
prdt info path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS xmas develop/MGS xmas_v2.0/raw/prdt_mastr_info 1634279384.csv price_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/raw/prdt_price_1634279384.csv
item_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/files/item.xlsx
pred_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/result/mgs_pred_1634279536.csv
valid path: ./result
/workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/raw/rcipt_daily_1634279384.csv
Filtering gcodes [310]
Processing ' inference idx'.
/workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS xmas develop/MGS xmas v2.0/result/model log 1634279536.csv
top k 50
Inference Done.
Processing ' inference idx'.
/workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS xmas develop/MGS xmas v2.0/result/model log 1634279536.csv
top k 300
Inference Done.
/workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS xmas develop/MGS xmas v2.0/raw/rcipt daily 1634279384.csv
Filtering gcodes [460]
end init...
Processing '_inference_idx'.
/workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/result/model_log_1634279536.csv
top_k 50
Inference Done.
Processing '_inference_idx'.
/workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/result/model_log_1634279536.csv
top_k 300
Inference Done.
/workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS xmas develop/MGS xmas v2.0/raw/rcipt daily 1634279384.csv
Filtering gcodes [320]
end init...
Processing '_inference_idx'.
/workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS xmas develop/MGS xmas v2.0/result/model log 1634279536.csv
top_k 50
Inference Done.
Processing '_inference_idx'.
/workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/result/model_log_1634279536.csv
top k 300
Inference
```

- y: 예측판매량, Price: 최근 3개월 SKU가격의 평균, EVENT_POS: 진열매대 위치, EVENT_TYPE: 행사유형

	У	PRICE	BSN_DT	PRDT_CD	STR_CD	EVENT_POS	EVENT_TYPE
0	27.689026	15899.999290	2021-02-24	8801005111003	1024	ec	0
1	35.516780	14309.899471	2021-02-24	8801005111003	1024	ec	10
2	46.050324	12719.799098	2021-02-24	8801005111003	1024	ec	20
3	61.966265	11129.699886	2021-02-24	8801005111003	1024	ec	30
4	88.201014	9539.599477	2021-02-24	8801005111003	1024	ec	40

iii) Model Test

- Neural Ode로 예측한 판매량과 실제 판매량을 비교하여 모델 성능 검증
 모델의 예측시점(1주일단위)에 해당하는 기간을 gcp 상에서 쿼리로 불러와서 비교함
 (일주일간 겉포-상품-행사유형-매대의 실제 판매량 vs 아웃풋 기준 검포-상품-행사유형-매대의 예측판매량)
- inference 후 생성된 model_info_log 파일에서 action을 inference → valid 로 변경하여 사용

```
oython main_v5.py --config ./stage2/model_info_1634279632.json
대이터셋 시작일자: 2020-11-05
데이터셋 종료일자: 2021-02-10
대상점포 코드: ['1024', '1117', '1084']
대상대분류 코드: 310,460,320
학습유형 (action_type): valid
데이터마트사용여부: False
daily_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/raw/rcipt_daily_1634279384.csv
prdt info path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS xmas develop/MGS xmas v2.0/raw/prdt mastr info 1634279384.csv price_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/raw/prdt_price_1634279384.csv
item path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS xmas develop/MGS xmas v2.0/files/item.xlsx pred_path: /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS xmas develop/MGS xmas v2.0/result/mgs pred_1634279536.csv
valid path: ./result
 /workspace/dev-corca/wonwuk.lee/MGS_xmas_develop/MGS_xmas_v2.0/raw/rcipt_daily_1634279384.csv
Filtering gcodes [310, 460, 320]
FILERING goodes [310, 460, 320]
end init...
아이템 리스트파일이 존재합니다
RCP MASTR TA 데이터 로딩을 완료하였습니다.
target_normal_event,target_pos_event 데이터 로딩을 완료하였습니다.
최근3개월 가격의 시작일자: 2021-07-17
최근3개월 가격의 시작일자: 2021-10-14
의 는 3개월 가격의 를볼 사 : 2 /
690it [00:00, 2941.03it/s]
행사유형 1084점 포변환완료
690it [00:00, 2987.00it/s]
행사유형 1024점 포변환완료
행사유형 10024점 포면환 된 료
690it [00:00, 3011.01it/s]
행사유형 1117점 포변환완료
162it [00:00, 2340.38it/s]
1+1,2+1 1084점 포변환완료
162it [00:00, 2348.18it/s]
1+1,2+1 1024점 포변환완료
162it [00:00, 2348.78it/s]
1+1,2+1 1117점 포변환완료
1+1,2+1 1117점 포변환완료
 MAPE Score: 813.0561084448441
r2 score: 0.5537892594798267
 *********************
모델구동시간: 0:00:11
```

iv)Recommder Model

- Neural Ode에서 계산된 판매량을 바탕으로, 상품 매출액, 이익액등의 조합을 고려하여 대분류 별로 최적의 행사 리스트 추천
- inference 후 생성된 model_info_log 파일에서 action을 inference → recommend 로 변경하여 사용

```
# python main v5.py —config _/etage2/model info 1634279632.json

데이터넷 시작인자, 2020-11-05
데이터넷 시작인자, '1117', '1084']
네상대부 기료도 : 10.460, 320
학습자원 기료도 : 10.460, 320
학교 1
```

***최종 행사리스트 제안 Output

■ 대분류별로 제약식에 맞춰서 행사유형-진열매대 위치를 고려하여 상품 리스트 출력

1	Α	В	С	D	E	F	G	Н	1	J
1	아이템 코드	상품 코드	상품명	행사 유형	진열 위치	2주 매출	2주 이익	2주 판매량	매가	원가
2	8.80101E+12	8.80101E+12	샘표양조간장701 860ml*3	50	엔캡	7280960	-993296	914	15900	9034
3	8.80105E+12	8.80105E+12	청정원 순창 제주보리고추장 1.8kg	2+1	평대	4232768	2373188	278	22800	6681
4	8.80105E+12	8.80105E+12	오뚜기미향900ml	50	엔캡	3143202	-526410	1756	3580	2089
5	8.80104E+12	8.80104E+12	해표우리밀통밀가루750g+150g	50	평대	1455404	-428692	894	3250	2103
6										
7										
8										
9										
10										
11										
12										
13										
14										
15										
16										
17										
18										
19										
20										
-	조미	료 제지 면	류 +					: 4		

*진행순서 예시

- *건영문사 에서 1) Raw Dataset 생성: python generate_dataset_v4.0.py --config config.json(config파일에, 기간, 점포,대분류코드등 작성) 2) model train: python main_v5.py --config ./stage1/raw_info_1634279384.json (raw data set log 파일기준, action: 'train' 추가) 3) model inference: python main_v5.py --config ./stage2/model_info_1634279536.json(train후 쌓인 log파일 기준 action: 'train' -> 'inference' 변경) 4) model valid: python main_v5.py --config ./stage2/model_info_1634279632.json(inference 후 쌓인 log파일 기준 action: 'inference' -> 'valid'변경)

*코르카 모델 및 모듈화 개선사항(개선할때마다 추가로 기록할 예정)

- 1) 점포코드, 대분류 코드 확장
- 2) 모델에 사용한 데이터(RawDatas set, Price Data Set등) local CSV v파일 → GCP에서 불러올수 있도록 변환
- 3) 각자 분리되어있던 파일 로딩, 전처리과정 → 하나의 Class로 통합후 자동화
- 5) 코드 효율화 및 구동시간 개선(Python 코드기준)
- 4) 모델 고도화

 - 모델 평가 지표 추가(Validation 검증)
 파라미터 최적화 작업 진행
 Tesnsorboard 시각화 및 모델 옵션마다 성능 평가 (진행예정)