1-Cycle 데이터셋 정제/가공 절차 및 결과 안내 가이드

개발(참여)기관	㈜에티포스	최신 배포일	2022.10.25	
ᄁᆘ바ᄼ자ᄊᆍᄔ	가서하		참여(개발)기관	주관기업
개발/작성자	강성현	승인자	오정찬	
과제명	11번. 자율주행차	센서 분석 데이터	_ 인공지능 학습용	데이터 구축 사업
개발명	V2X 메시지 데이터 정제 및 가공			
	일자	2022.10.24	Version.	v.08
	일자		Version.	
개발이력	일자		Version.	
	일자		Version.	
	일자		Version.	

[사업계획 및 데이터셋 개발작업 기준]

3.2.2 데이터 정제 도구

- 중복 제거
 - 중복 제거 프로그램을 직접 제작함
 - 동일 시간에 생성된 데이터 기준으로 데이터가 완전 같은 경우 하나의 데이터를 제거
- 데이터 자르기
 - 데이터 자르기 프로그램을 직접 제작함
 - PVD가 포함하는 다양한 데이터 중 위치/방향/속도 등 차량의 운행과 연관된 데이터만 남기고 다른 부분은 잘라내는 기능을 수행
- 비식별화
 - 비식별화 프로그램을 직접 제작함
 - 실제 운행 차량을 식별할 수 있는 차량의 고유 ID를 hash 등 방안을 이용하여 익명화된 ID로 치환하는 기능을 수행
- 시계열 데이터화
 - 변환 프로그램을 직접 제작함
 - 차량 ID, 시간별 데이터 정렬, 데이터 묶음, 데이터 간 차이 값 계산, 정규화를 통한 시계열 데이터 생성 및 CSV형식 저장을 수행

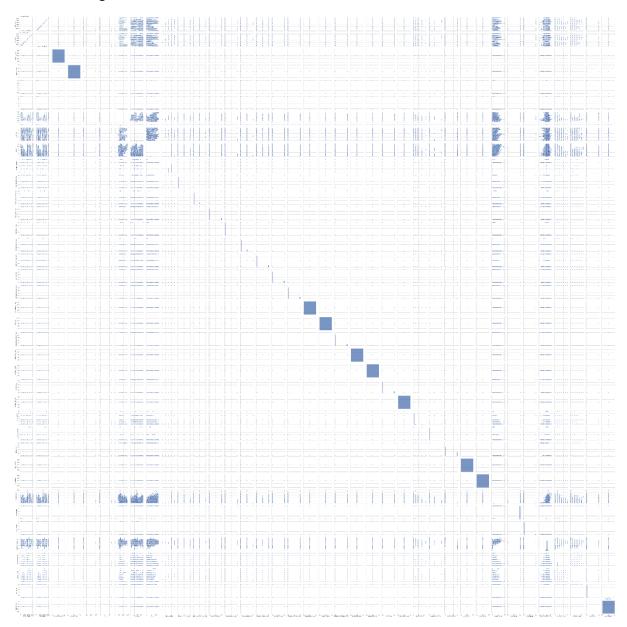
1. **중복 제거**

- 1) 수집된 데이터에서 GPS 상태에 따라 위치정보 미수집된 데이터는 존재하지 않았음.
- 2) 동일 시간에 생성된 데이터를 기준으로 데이터가 완전 같은 경우에 삭제라고 되어있어 모든 row를 기준으로 값이 똑같은 데이터가 있는지 검사한 결과, 존재하지 않았음.
- 3) 그러나 **ISSEUE_DATE**와 **OBU_ID**를 기준으로 중복되는 값을 검사한 결과, **RSU_ID**를 제외한 나머지 데이터가 모두 같은 중복 데이터가 존재함.
 - 이는 동일한 메시지 데이터가 두 군데 이상의 RSU에서 중복 수신된 경우로 간주하여 중복데이터 중 두 번째에 나온 데이터부터 제거함.

2. **데이터 검토 및 EDA 분석**

Raw 데이터로부터 주요 객체 정보 변수와 목표로 하는 차량 동작 분류를 한 후보 변수로, 세종시의 총 42개 컬럼 데이터를 탐색하고 그중 십 여개의 기대되는 관련 주요 변수 들로 Plotting 등시각화 및 상관관계 분석을 수행하였으나, 당연하게도 차량 속도값('SPEED')과 '연료분사 노즐 개구율('THROTTLEPOS') 두 변수간 약 0.56의 상관계수 값을 갖는 유의한 상관관계를 보인 것 외에는 변수간 큰 상관성을 보이는 항목은 없는 것으로 보임.

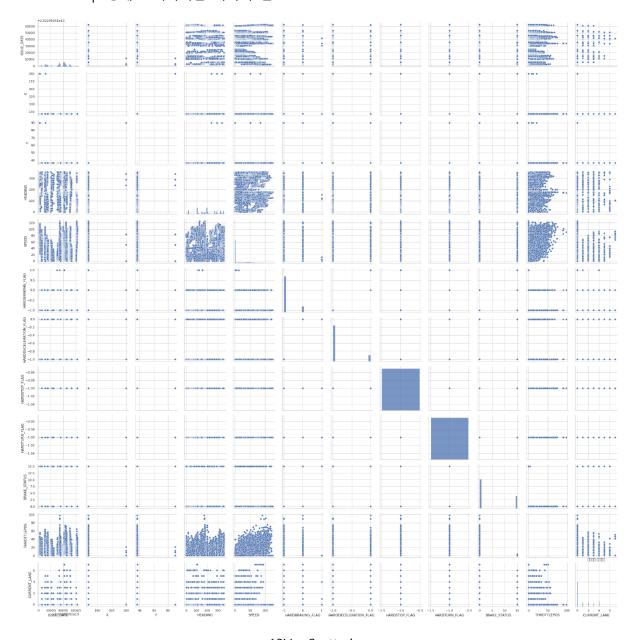
1) 먼저 주어진, <u>**광주시 V2X 메시지 샘플 데이터**</u>(10,000 rows)로 1차 검토를 위한 **21개 변수들**을 Scatter Plotting을 수행.



2) 입수된, 9월 세종시 데이터 중, 가장 많은 메시지 및 데이터 크기를 갖는 22년 09월 26일 데이터를 바탕으로 약 13~14개의 변수들로 Plotting 및 상관계수 산출과 Heatmap 시각화를 수행하여 변수간 상관성을 확인한 결과, 상기 광주 데이터처럼 변수간에 영향도가 큰 변수는 스로틀 개구율 외에는 발견하기 힘듦.

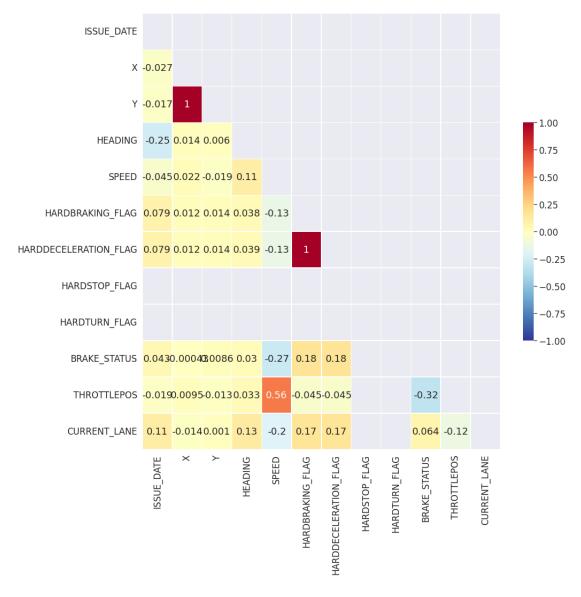
[참고1] 제공된 세종시의 09월01일부터 09월 30일까지 한달치 데이터를 모두 병합하여 Plotting을 수행하였으나 병합(merge)데이터의 row 수는 약 116,4500여건으로 구글 Colab 환경에서는 RAM 부족으로 인한 세션 종료가 됨.

[참고2] 아래 이미지는 세종시 9월 26일자 데이터를 기준으로 Plotting, 상관계수 산출 및 Heatmap 형태로 시각화한 이미지 임



< 13Var_Scattering >

> 13 Variables: Index(['ISSUE_DATE', 'OBU_ID', 'X', 'Y', 'HEADING', 'SPEED', 'HARDBRAKING_FLAG', 'HARDDECELERATION_FLAG', 'HARDTURN_FLAG', 'BRAKE_STATUS', 'THROTTLEPOS', 'CURRENT_LANE'],



< 13Var_Corr. HeatMap >

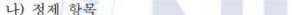
3. **데이터 자르기**

- 1) 주요 목표 변수 및 관련이 있을 수 있는 변수열(29개 변수열)만 남기고 1차 제거 후, 재 검토 및 분석 목표에 필요한 핵심 변수로 객체 정보 및 차량 운행과 연관된 컬럼으로 최종 선정(15개 변수열)하고 다른 컬럼 제거.
 - > dataframe name : main df
 - > 15개 변수명:Index(['ISSUE_DATE', 'OBU_ID', 'VEHICLE_CLASS',
 'VEHICLE_TYPE', 'X', 'Y', 'HEADING', 'SPEED', 'HAZARDLIGHTS_FLAG',
 'HARDBRAKING_FLAG', 'LIGHTSCHANGE_FLAG', 'HARDDECELERATION_FLAG',
 'UTURN_FLAG', 'LIGHTS_STATUS', 'CURRENT_LANE'])

4. **비식별화**

- 1) 차량의 고유 ID(OBU_ID)를 기준으로 비식별화를 진행하기 위해 groupby 메서드를 통하여 새로운 dataframe 생성.
 - > dataframe name : de_ident_df
- 2) 비식별화 ID는 8자리(String Type)로 생성하였으며 'random.choices' 메서드를 통해 알파벳 대문 자와 숫자를 랜덤으로 혼합하였음.
- 3) 혼합된 비식별화 ID는 'random_id' 이름의 list에 저장.
- 4) 원천 데이터프레임에 있는 OBU_ID를 모두 바꾸기 위해서는 기존 OBU_ID와 새로 생성한 비식 별화 ID를 dictionary로 mapping함.
- 5) 이를 바탕으로 'replace' 메서드를 활용하여 원천 데이터프레임에 있는 OBU_ID를 모두 비식별 화 함.

5. **시계열 데이터화**



구분	9	내용	A 111	비고
정제데이터 구성	경우 등이 발생된 경우 해당 - Scene을 구성할 때 10초간 27 ※V2X 통신의 요구조건인 패킷	데이터는 버림 개 이상의 메시지가 누락/손실 1 U에러율 10%을 기준으로 함 2 인한 메시지 손실 및 시계열	히 동일한 메시지를 2번이상 수신된 되는 경우 Scene을 생성하지 않음 데이터 내 메시지 누락이 1건 발생	
정제기준	- SAE J2735 V2X 메시지 표준이 - 동일 객체에 대하여 10초간의 ※ SAE 표준문서에서 1Scenes	메시지를 묶어 1개의 Scene으	로 정의	
	- 클래스에 해당하는 사건의 종: - 이벤트가 포함된 Scene들을 하		A CONTRACTOR OF THE PROPERTY O	
Event-Scene 정의	일반주행	차선변경	SINI-ZSI come (3)	
	일반주행 Scene (1)	차선변경 일반주행 scene (2) 차선변경 scene	일반주행 scene (3)	

차량을 기준으로 'groupby'를 진행하였고, 1초 단위로 데이터프레임의 'resample' 수행하였으며,

이 과정에서 누락된 시간의 데이터는 NaN 값으로 대체 후, null값이 1개 초과인 경우를 'scene_df'

데이터프레임에 새로 저장함.

- 1) 수집 및 정제 과정에서 오류로 인한 메시지 손실 및 시계열 데이터 내 메시지 누락이 1건 발생시 interpolation을 통해 메시지 보간 수행.
- > interpolation() 함수를 통해 이전 값과 이후 값의 평균치 값을 지정
- 2) 10초간 메시지를 구성하는데 있어 2개 이상의 메시지가 누락/손실되는 경우 Scene을 생성하지 않음.
- > scene_df에서 null값이 2개 이상인 경우에 바로 drop을 하도록 구성.
- 3) Event 단위로 보기 위해 20초씩 데이터 차이를 본 후, 이를 'car_1_diff' 및 'car_diff' 데이터프레임에 저장. (최종 데이터프레임은 'car_diff')

ISSUE 사항

- 1) 연속된 11개의 데이터를 선정한다는 의미는, 시계열 데이터에 있어 중복됨을 의미함. (예: 1초~10초, 10초~20초 > 10초 포인트가 중복됨)
- > 이렇게 진행 시 시계열이 깨지게 되므로 10개의 메시지를 기준으로 'scene' 단위 선정
- 2) 위도와 경도, 속도 차이를 정규화한다면 후속 가공(7개 차량 행동 클래스 분류 로직)이 진행이 어려워질 뿐만 아니라 역추적 또한 어려워, 실제 해당 값으로 이벤트 구성 및 분류 로직 개발
- > 차량 동작 클래스 분류를 위한 데이터 가공 진행 후, 필요시 정규화 진행 or GPS 데이터 삭제 가능

6. **차량 동작 클래스화 가공(자동 라벨링)**

* 가공 방안 *

방향각 증가 방향각 감소



- 원천데이터항목: 위치, 속도, 방향, 조향각 등
 어노테이션활용 위한 항목: 수평방향, 수직방향 (위치정보로부터 추산), 속도, 방향, 조향각
 라벨링클래스: <mark>좌회전, 우회전, 좌측차선변경, 우측차선변경, 급가속, 급정거, 유턴</mark>
- 각 파라미터의 감소, 증가, 유지를 판단하고 판단 결과를 기준으로 어노테이션 수행

속도 증가

속도 감소

문의	주의원	华典祖	444 전 편경	우 곡 제-8. 四海	급가속	공장기	- 10
ተ ሞዋ	杂生	专件	ひ生	중가	-		감소후 공기
수직하다	증가 후 공기	중가 후 공기	중가	중가			공기후 감소
속도					ひ生.	중가	
11-12	ひ±年 日本	증가 후 공기	ひを卒 それ	安升 序 召生		-	강소 후 공격
조략각	ひ生卒 そオ	安井 卒 召生	ひ生.	중가	-		ひ生年 そオ

"각 파라미터의 강소, 중가, 유지를 판단하기 위한 기준값은 데이터 수침/경제 후 테스트를 통해 결

* 가공 항목 *

○ 라베리 자어 nl사

구분		비교		
Scene 단위로 정제되어 성된 V2X 메시지 데이터	- 정제된 원천 데이터에 이용하여 좌/우회전, 정의된 클래스를 라' - 자동화 과정을 거쳐 방식을 이용하여 2C Event-Scene으로 정: 이렇게 정의된 Event- 활용하여 차량의 실기			
1 4	클래스명	기준	비고) /
프로그램을 이용한 자동 라벨링 기준	Turn(Right/Left)	Currentlane 변경 Steering±20~40° Heading±20~40°	-/-	
	Change(Right/Left)	Steering±40~50° Heading±80~100°	500	
	Speed(Acceleration)	Currentlane 변경없음 Heading/Steering±0~5° Speed+15km/h	Currentlane : 현재차선 Steering : 바퀴의 각도 Heading : 차량의 방향	
	Speed(Hardbrakes)	Currentlane 변경없음 Heading/Steering±0~5° Speed-15km/h BrakeSystemStatus On	Speed : 차량의 속도 BrakeSystemStatus : 브레이크 상태	
	Hazard(True)	BrakeSystemStatus Off Speed -15km/h		
	Turn(UTutn)	Currentlane 변경 Steering±45~60° Heading±165~190°		
시각화 도구 활용	- 메시지 데이터의 항목 중 차량의 위치 정보에 해당하는 위도, 경도 등이 수치로 표시되며, 작업자가 이 데이터만으로 차량의 실제 주행 경로를 파 악하기 어려움 - 시각화 도구를 활용, 라벨링 대상 Scene의 실제 주행 경로 등을 파악하여 클래스 설정 PVD 메시지에 GPS 오차가 존재하여 표시되는 위치와 실제 위치가 상이 할 수 있으므로, 비식별화 된 CCTV등의 관련 동영상을 활용하여 실제 주 행 경로 확인			

- 1) 가공항목은 앞서 붙여진 클래스명에 따라 해당 아이디어 기준에 맞게 데이터 조건식을 활용하여 데이터프레임 colums 생성.
 - > 기존 'car diff' 데이터프레임의에 컬럼 추가됨
 - ※ 'Steering_Angle(조향각)'은 광주시 샘플데이터의 컬럼에는 반영되어 있으나 수집 정보가 없고, 현재 수집된 세종시 데이터에는 컬럼 등 데이터 자체가 없어 제외됨.
- 2) 추가된 컬럼명["~~"] 및 클래스 레이블은 분류 로직 및 변수 기준에 따라 아래와 같이 4개 컬럼에 7개 클래스가 통합 표시되도록 하였으며, 1-Cycle 대응 후 세종시 등 다른 날짜 및 지역 데이터에도 공통 적용 및 자동화 로직을 적용할 예정임
 - ① car_diff["Turn"]: right / left / Uturn (좌/우회전 및 U턴)
 - ② car_diff["Change"]: right / left (좌/우 차선변경)
 - ③ car_diff["Speed"]: Acceleration / Hardbrakes (가속 / 급정거)
 - ④ car_diff["Hazard"]: True / False (비상조건 True 여부)

[기타]

- 해당 소스코드는 별첨 문서로 첨부되었으며, 향후 GitHub 링크로 공유될 예정
- 생성된 정제/가공 데이터셋 및 소스코드 등은 아래 사업 산출물 저장소인 NAS의 해당 링크의 아래 디렉토리 폴더에 저장 및 관리 중
 - 1-Cycle 결과 샘플 데이터셋 :/AI_2-050/00.구축데이터/1.노변기지국송수신V2X메시지데이터/3.가공데이터/3.1-Cycle
 - 세종시 9월 데이터 정제/가공 세트 :/AI 2-050/00.구축데이터/1.노변기지국송수신V2X메시지데이터/3.가공데이터/2.세종9월/