# 기상 상태에 따른 교통사고 발생 예측

이름: 최민석

학번: 2118064

Github: https://github.com/cms04220/Weather-Traffic-Accident-Prediction

## 1. 안전 관련 머신러닝 모델 개발 관련 요약

날씨 조건에 따른 교통사고 발생여부를 예측하는 머신러닝 모델을 개발하였다. 서울시 2023 년 교통사고 데이터를 기반으로 날씨와 사고 발생 간의 관계를 분석하여, 위험도가 높은 조건에서 교통하고 예방 대책을 마련할 수 있도록 지원하는 모델이다.

### 2. 개발 목적

- a. 머신러닝 모델 활용 대상:
  - 1) 교통 안전 정책 수립을 담당하는 공공기관.
  - 2) 스마트 교통 시스템과 연계된 교통사고 예방 시스템 개발자.
- b. 개발의 의의:
  - 1) 날씨 데이터를 통해 교통사고 위험을 사전에 예측하여 사고 예방에 기여.
  - 2) 교통사고로 인한 사회적 비용 감소 및 시민안전증대
  - 3) 정책 수립 시 데이터를 기반으로 한 의사결정 지원
- c. 데이터 사용 및 목표

독립변수: 날씨 조건 (맑음, 흐림, 비, 안개, 눈, 기타/불명) 종속변수: 사고 발생 여부(발생(1) 또는 미발생(0))

#### 3. 배경지식

- a. 데이터 관련 사회 문제:
  - 1) 악천후에서 교통하고 발생률이 증가하는 것은 잘 알려져 있지만, 구체적으로 어떤 날씨조건이 사고에 큰 영향을 미치는지는 명확히 분석되지 않았다.
  - 2) 데이터 기반으로 사고 위험도를 파악하면, 기상 악화 시의 안전 대책 수립에 기여할 수 있다.
- b. 머신러닝 모델 관련 설명:
  - 1) 랜덤 포레스트: 비선형적인 특성을 학습할 수 있는 앙상블 기법으로, 독립변수(날씨)와 종속변수(사고 여부)간의 관계를 효과적으로 모델링할 수 있다. 랜덤 포레스트는 각독립변수의 중요도를 측정할 수 있어, 날씨 조건별 영향력을 시각적으로 파악할 수 있다.

## 4. 개발 내용

- a. 데이터에 대한 구체적 설명 및 시각화
  - i. 데이터 개수 및 속성
    - 1. 데이터 출처: 서울시 2023 년 교통사고 통계
    - 2. 데이터개수: 365(1 년간의 일별 데이터)
    - 3. 주요 속성

독립변수: 맑음, 흐림, 비, 안개, 눈, 기타/불명

종속변수: 사고발생여부

- ii. 데이터 전처리
  - 1. 결측치가 포함된 행은 삭제 또는 평균값으로 대체
  - 2. 사고발생여부 컬럼은 사고 발생 건수(소계)가 0 보다 큰 경우 1, 아닌 경우 0 으로 이진변환
- iii. 데이터 시각화
  - 1. 날씨별 사고 발생 건수
  - 1) 기상 조건별 사고 발생 분포를 막대 그래프로 표현
  - 2) 비, 눈 조건에서 사고 발생률이 상대적으로 높음 확인
  - 2. 상관관계 분석
  - 1) 날씨 조건과 사고 발생 여부 간의 상관관계를 시각화

### b. 예측목표

i. 독립변수와 종속변수 설정

독립변수(X): 날씨 데이터(맑음, 흐림, 비, 안개, 눈, 기타/불명)

종속변수(y): 사고 발생 여부(0 또는 1)

c. 머신러닝 모델 선정

랜덤 포레스트 선정 이유:

- 1) 날씨와 사고 발생 간의 비선형적 관계를 효과적으로 모델링 가능
- 2) 앙상블 학습으로 과적합 방지와 높은 예측 성능 제공
- 3) 각 변수의 중요도를 분석하여 날씨 조건별 사고 기여도를 정량적으로 평가 가능

비교 모델:

로지스틱 회귀: 기본적인 선형 모델로 랜덤 포레스트와 성능 비교 결정 트리: 단일 트리 기반으로 간단한 비선형 모델링을 수행

## d. 모델 평가

성능 지표:

정확도: 모델의 전체 예측 성능

정밀도: 모델이 사고 발생을 올바르게 예측한 비율 재현율: 실제 사고 발생을 얼마나 잘 예측했는지 평가

F1 스코어: 정밀도와 재현율의 조화 평균

혼동행렬: 예측값과 실제값의 분포를 비교하여 성능분석

모델 성능 결과:

모델 정확도: 약 0.85(85%)

비와 눈 조건에서 사고 발생 예측 정확도가 높았음

## e. 특성 중요도 분석

랜덤 포레스트를 통해 각 날씨 조건의 중요도를 분석한 결과: 비와 눈이 사고 발생에 가장 큰 영향을 미침 맑음과 기타/불명 조건은 상대적으로 중요도가 낮음

특성 중요도 시각화:

특성 중요도를 내림차순으로 정렬하여 막대 그래프 생성 중요한 날씨 조건부터 차례대로 정렬하여 분석 결과를 전달

#### 5. 결론 및 기대 효과

#### a. 결론

랜덤 포레스트 기반 모델은 날씨 조건과 교통사고 발생 간의 관계를 효과적으로 학습했으며, 약 85%의 정확도를 보여준다. 특히 비와 눈 조건에서 사고 위험이 높은 것으로 분석되었으며, 이를 통해 위험도를 사전에 예측 가능

#### b. 기대효과

- 1) 교통사고 발생 위험 경고 시스템 도입 가능
- 2) 정책 수립 시 과학적이고 체계적인 의사결정 지원

3) 교통사고 예방을 통해 시민 안전 증대 및 사회적 비용 절감

## c. 머신러닝 모델의 한계

자료의 다양성 부족(2023 서울시), 다른 변수 누락(교통량, 시간대, 도로 환경 등), 과적합(데이터가 적은 경우 문제발생)

## 6. 느낀점

이번 과제를 하면서 머신러닝을 이용하면 안전에 대한 프로그램을 만들 수 있는 것을 실감하였고 코드를 짜는데 있어 많은 에러가 발생하면서 만들었고 이 과정에서 모델 개선 및 데이터 이해에 큰 도움을 받았던 것 같다. 이것은 예측 모델이라는 것이기 때문에 주의를 주어 피해를 최소화하는 것에 중점을 두었다고 생각이 들었다. 자료를 좀더 찾아서 넣었으면 좋았을 거라는 생각이 있었다. 나중에 시간대, 교통량, 도로환경 등 추가하여 좀더 정밀한 예측 모델을 만들 수 있을 것 같다고 생각한다.