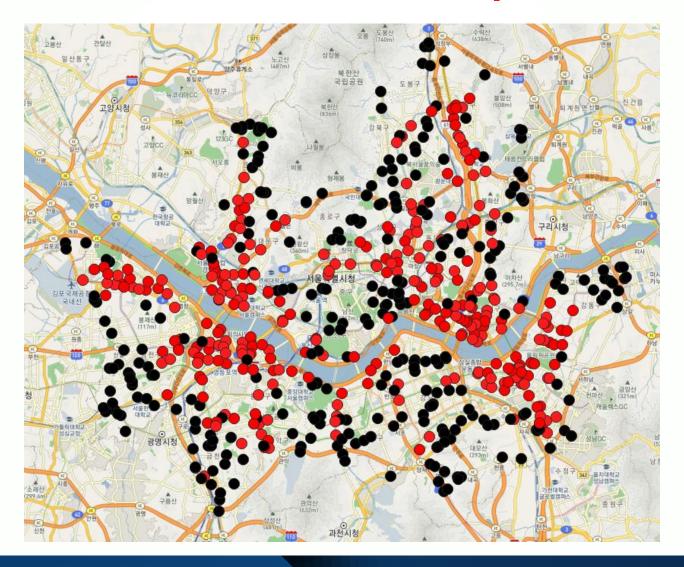




1. EDA

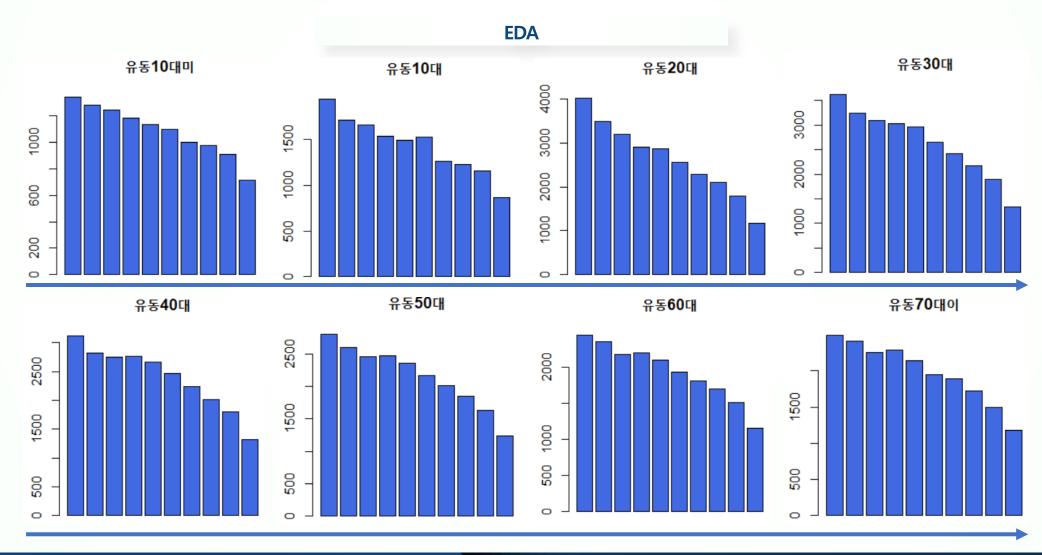
2. 분석 & 결과

대여소 이용량 상위20%, 하위 20%

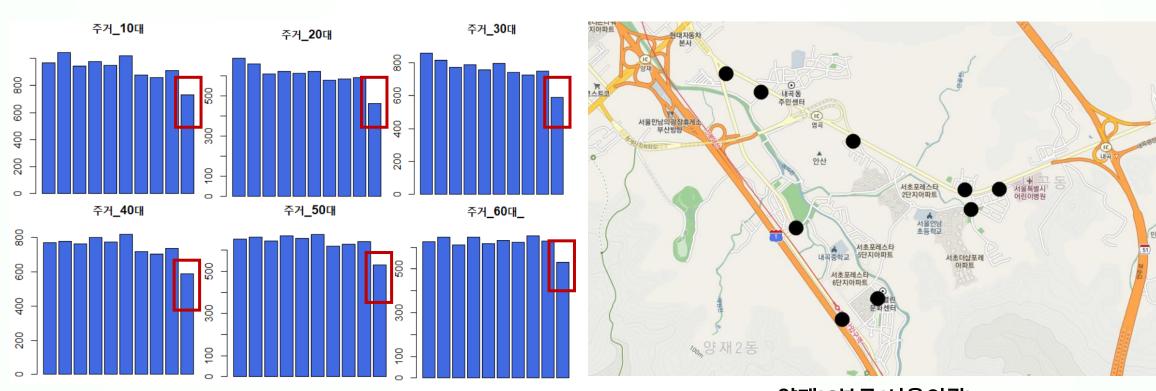


*x축 : 우측으로 갈수록 이용량↓

변수들의 분포(유동인구)

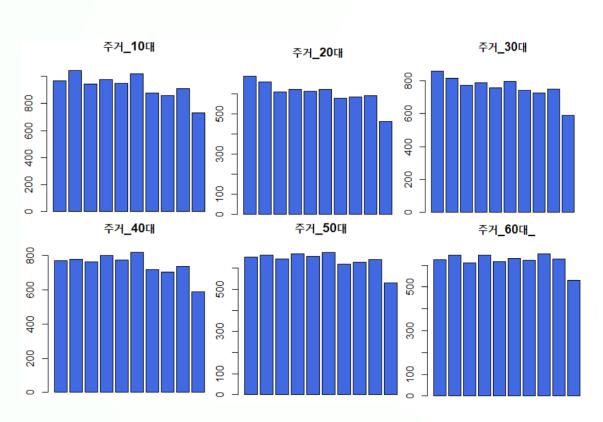


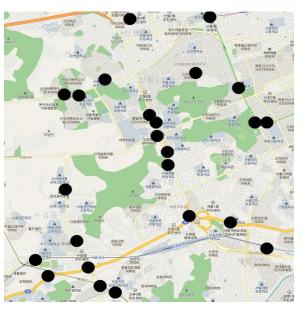
변수들의 분포(주거인구)



양재IC부근(서울외곽)

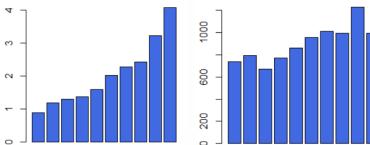
변수들의 분포(주거인구)





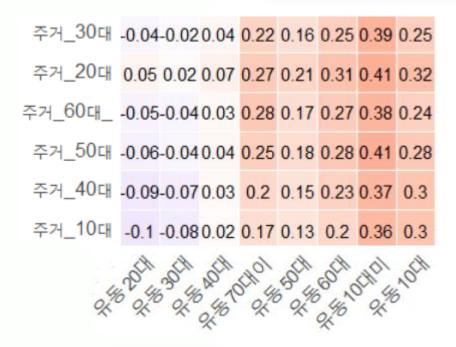
신정동, 개봉동(서울외곽) 평균_경사

이태원동, 옥수동(서울중심)



유동인구 & 주거인구

EDA



20/30/40대 : 주거공간과 생활공간이 나뉨

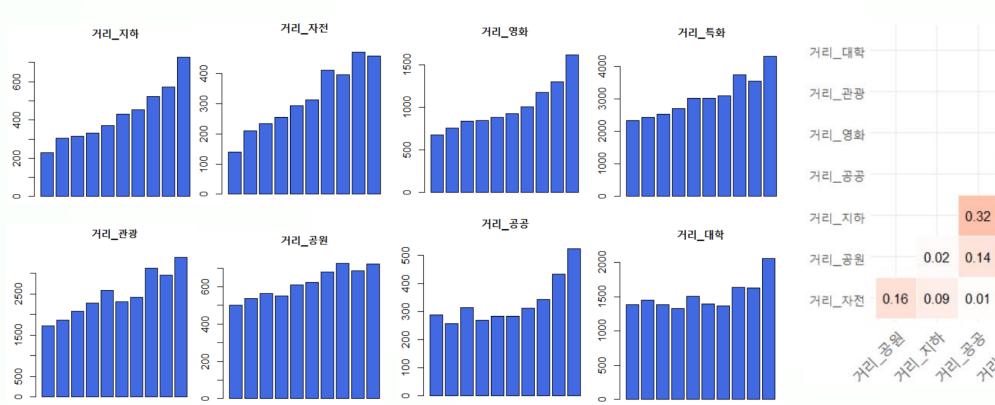
10대미만/10/50/60/70대 : 주거공간과 생활공간이 비슷함

-> 즉, **20/30/40대**는 더 많은 **이동**을 하므로 이들과 관련된 변수가 이용량 예측에 중요할 것

[유동인구 & 주거인구]

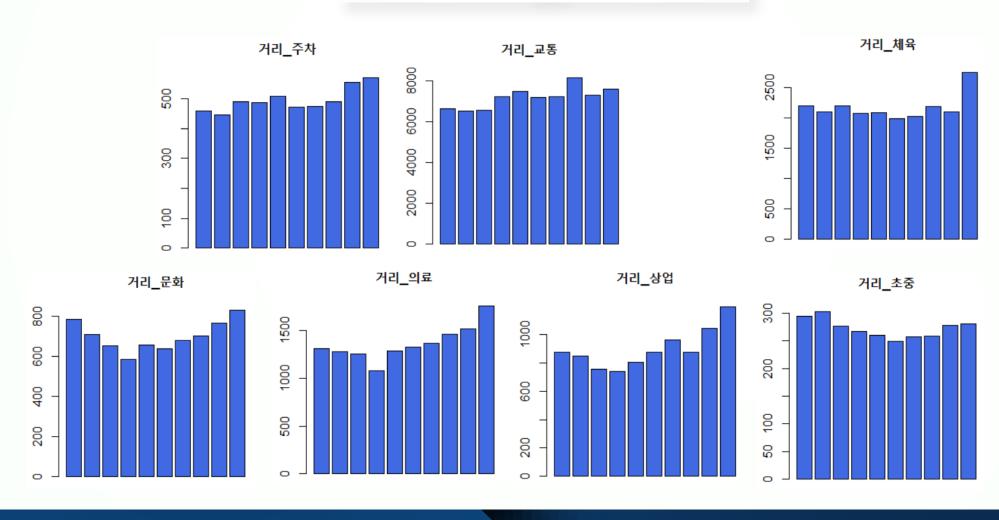
20/30/40대 유동인구는 주거인구와 상관성이 적음 0/10/50/60/70대 유동인구는 주거인구와 상관이 큼

변수들의 분포(거리+)

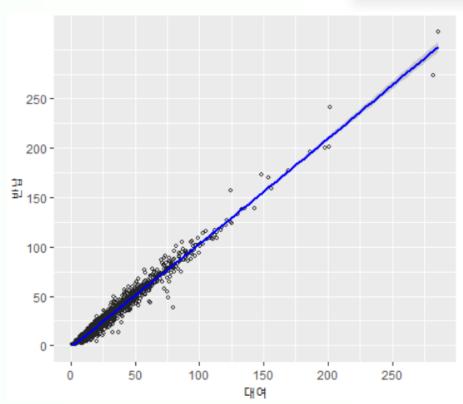




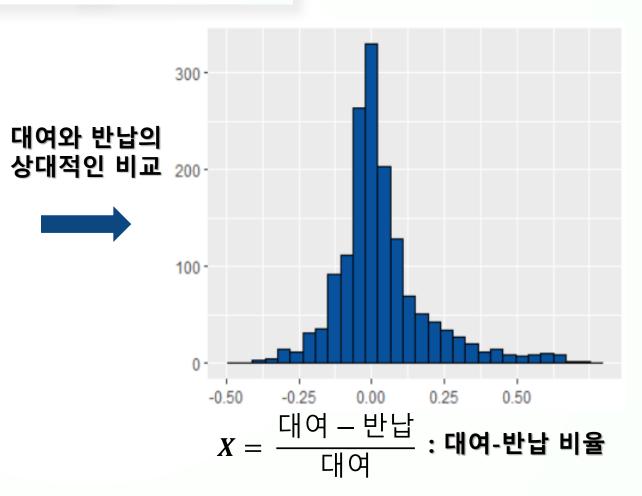
변수들의 분포(거리)



대여~반납

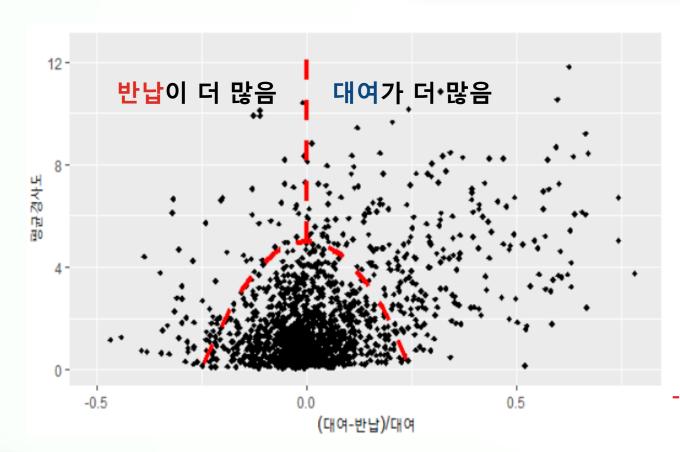


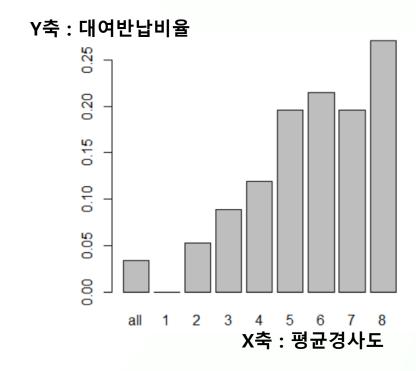
뚜렷한 양의 상관관계 Corr(대여, 반납) = 0.9878



대여~반납 & 경사도

EDA



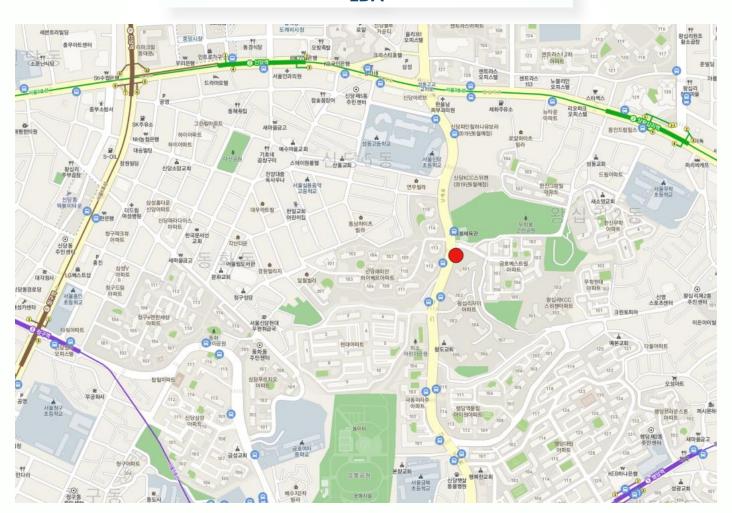


-> 경사도가 높을수록 반납에 비해서 대여가 많음

red by Pantone Color 12

대여~반납 & 경사도

EDA



왕십리 자이아파트

[반납 하위 TOP5]

[대여 평균 수준]

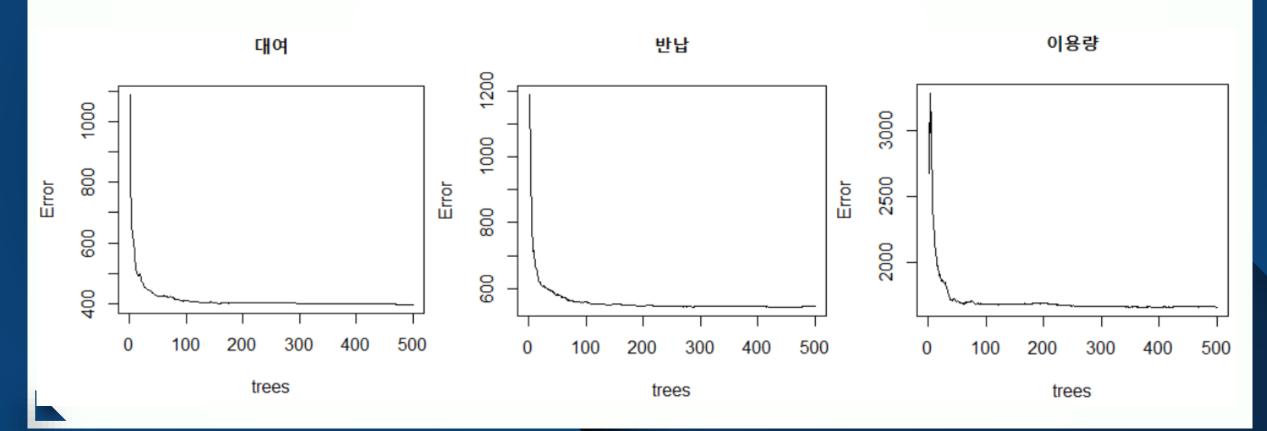
[상위 10%의 평균경사도]

분석

하이퍼 파라미터

분석

ntree = 500 : Number of trees to grow.

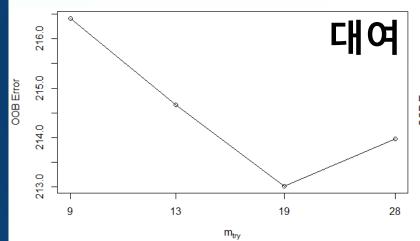


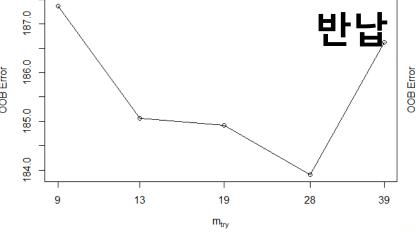
하이퍼 파라미터

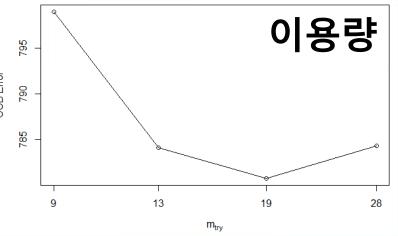
분석

Mtry: Number of variables randomly sampled at each split.

OOB ERROR: BootStrap에 포함되지 않은 데이터를 Decision Tree를 통해 나온 예측값과 실제 값의 차이







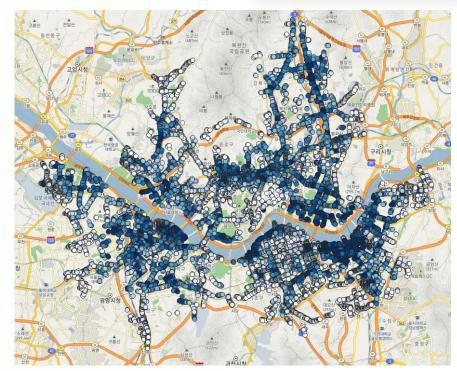
Mtry = 19 OOB Error = 213.0

Mtry = 28 OOB Error = 184.0

Mtry = 19 OOB Error = 780.8

이용량 vs 대여+반납

분석

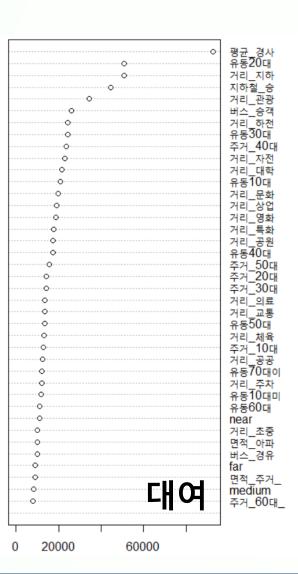


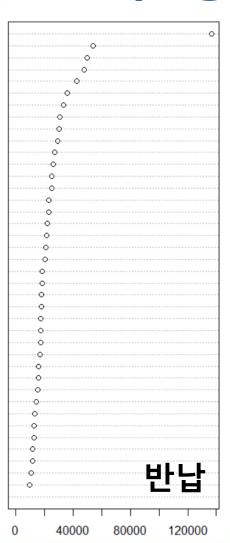


이용량 MSE = 1860.589 대여+반납 MSE = 947.052

변수 중요도

평균_경사 거리_지하 유동20대 지하철_승 버스_승객 거리_관광 거리_하천 거리_자전 유동30대 유동10대 주거_40대 주거_50대 거리_대학 유동10대미 거리_영화 거리_상업 거리_특화 거리_문화 거리_주차 주거_20대 거리_공원 거리_의료 거리_교통 유동50대 유동70대이 거리_체육 near 면적 아파 유동60대 버스_경유 거리_공공 면적_주거_ 주거_10대 주거_30대 주거 60대 거리_초중 medium





평균경사도 10/20/30대 유동인구 지하철 거리, 대중교통 승객 하천과의 거리 자전거도로와의 거리 대학과의 거리

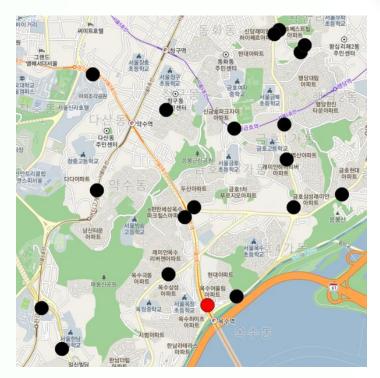
중요도↓

중요도↑

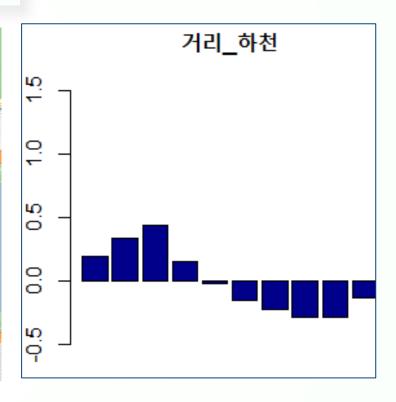
Near/Far/Medium 초/중/고등학교와의 거리 주거지역 면적 아파트 면적 주거 60대

하천

결론







[하천과의 거리]

이용량에 영향을 많이 주는 변수이지만 하천 내 공원의 존재여부, 접근성이 중요해 보임

입지 선정

결론







비슷한 수준의 예측 이용량을 가진 장소들이 모여 있다 모두 최적의 위치로 보아서 대여소를 전부 설치할 수 없으므로 <mark>대표장소</mark>를 지정해 주어야한다

Inspired by Pantone Color

감사합니다

서울시립대 통계학과 김태현