

# 정류장&노선수 추가 설치 자치구 찾기

(데이터 분석 및 인사이트 도출)

팀명: 아리아 붐바야 틀어조

팀원: 201810866 융합전자공학과 김 건

201810892 융합전자공학과 오세욱

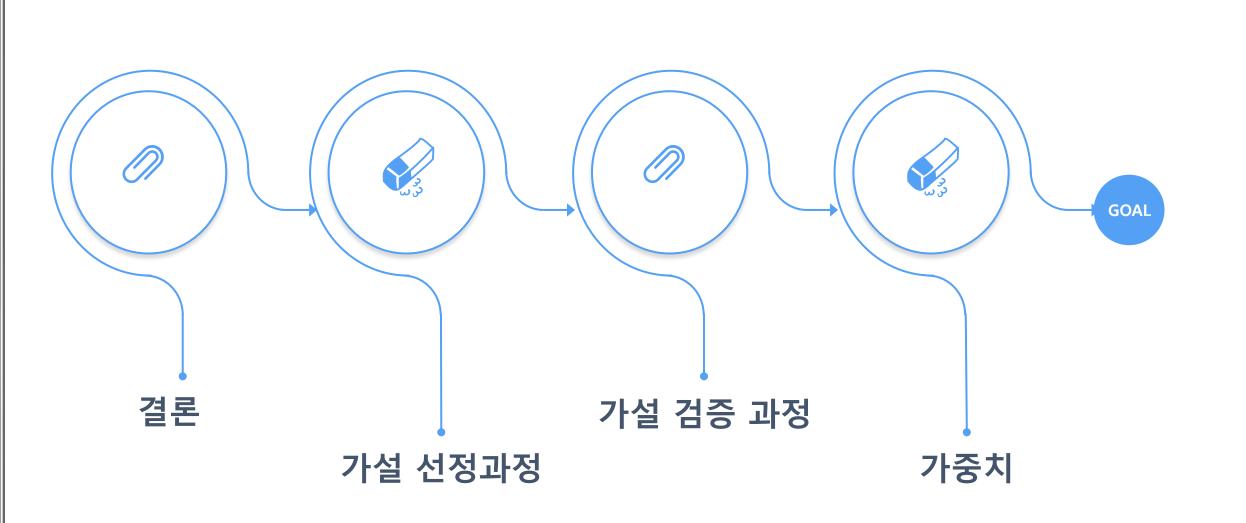
201810871 융합전자공학과 문성준

201810930 컴퓨터과학과 김현재

202010139 공간환경학부 이현수



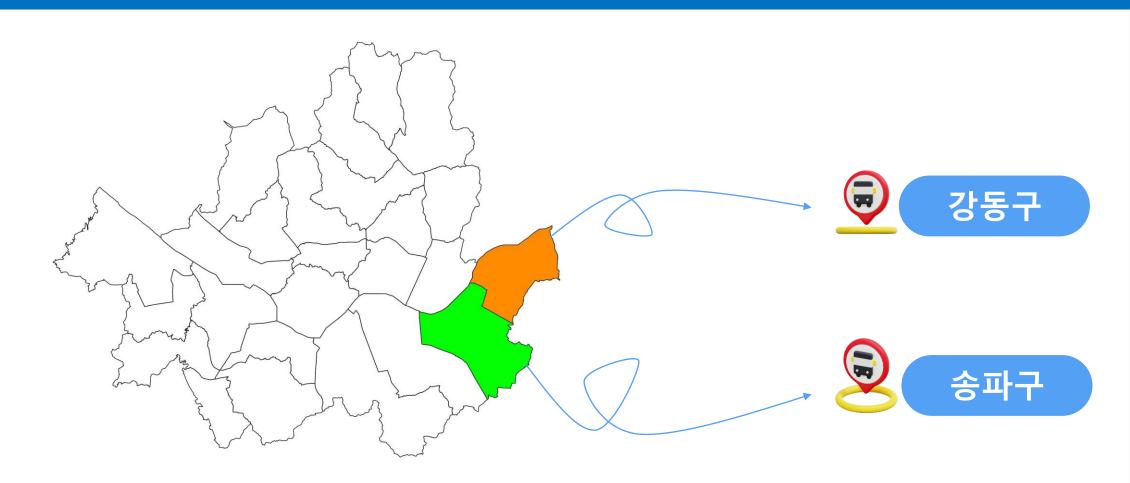








## 최종 결론- <mark>송파구</mark>에 정류장 설치, <mark>강동구</mark>에 노선 설치 필요



최종 결론 - <mark>송파구</mark>에 정류장 추가 설치, 강동구에 노선수 추가 설치가 필요







# 가설 선정 과정



### 전제 조건 : 결측치 처리 & 그룹화 기준

#### '1.2 seoul\_moving\_month\_4'

```
결측치 처리 |
```

'1.2 seoul\_moving\_month\_4' 파일의 이동인구 (합) 컬럼 \*을 1과 3의 중간값인 2로 변경

```
seoul_moving.loc[seoul_moving['이동인구(합)'] == '*'] / 결측치 확인
seoul_moving = seoul_moving.replace({'이동인구(합)':'*'},'2') /2로 변경
seoul_moving = seoul_moving.astype({'이동인구(합)':'float'}) /자료형 변경
```

#### 그룹화 기준

- 출발 시군구 코드 기준 / 도착 시군구 코드 기준으로 나누어 정류장 수와 노선수 관계
- 이동인구(합)의 평균과 합을 둘 다 확인

```
work_ch = da.groupby(by=["도착 시군구 코드"], as_index=False)['이동인구(합)'].mean()
work_d = da.groupby(by=["출발 시군구 코드"], as_index=False)['이동인구(합)'].mean()
work_ch1 = da.groupby(by=["도착 시군구 코드"], as_index=False)['이동인구(합)'].sum()
work_d1 = da.groupby(by=["출발 시군구 코드"], as_index=False)['이동인구(합)'].sum()
```



# 가설 1 & 2 선정 과정 - 1.2 이동인구 합의 수치를 기준으로 다양한 변수의 관계를 시각화

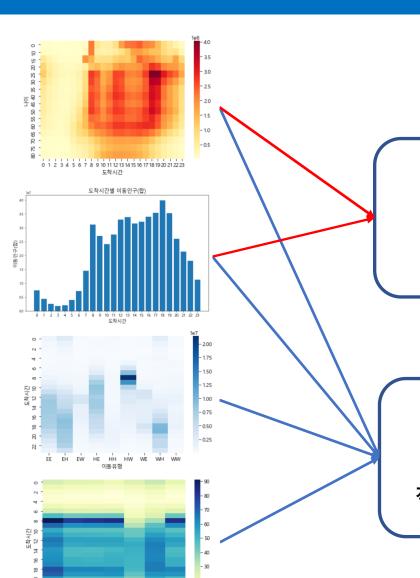


20대의 도착시간 18시인 이동인구(합)이 가장 높은 값을 가짐 또한 7시와 18시 주변 시간의 이동인구(합)이 전체적으로 높은 값을 보임 10대는 평일 9~15시 사이에 학교를 가기 때문에 이동인구가 낮게 찍힘

도착시간이 7-19시 사이인 이동인구(합)이 비교적 큰 값을 가졌고, 20시 이후에는 작은 값을 가짐

> 이동유형이 HW이고 도착시간이 8시 주변의 데이터는 이동인구(합)이 큰 값을 가짐 또한 이동유형 WH이고 도착시간 18시 주변의 데이터도 비교적 큰 값을 가짐

도착시간 8시 주변에 이동인구(합)은 큰 값을 가졌고, 18시에도 비교적 큰 값을 가짐



월 일 토

가설 1

10대의 이동인구 ⇔ 정류장 수

가설 2

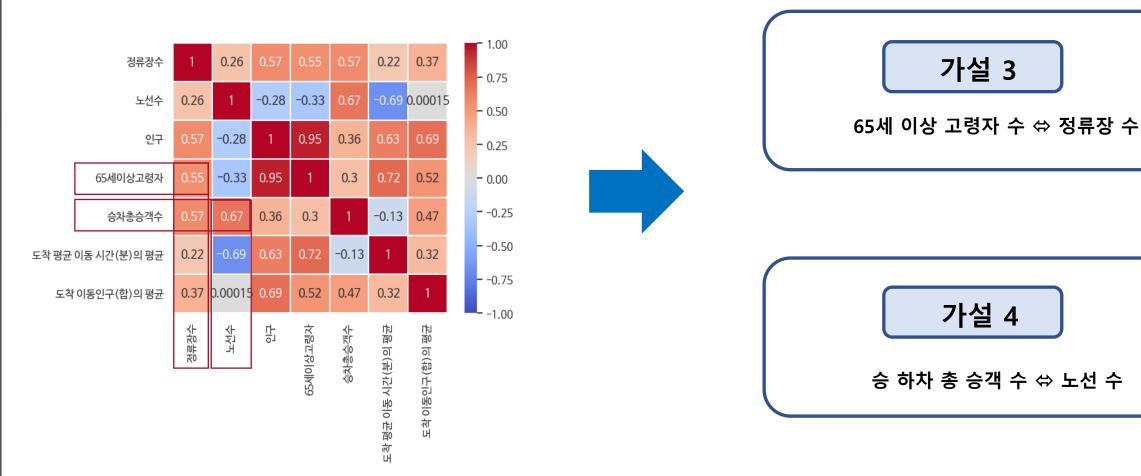
직장인 출퇴근 시간 유동인구의 수 ⇔ 정류장 수



### 가설 3 & 4 선정 과정 - 1.1 & 1.3의 다양한 변수의 관계를 시각화



'1.1 BUM\_STATION\_BOARDING\_MONTH\_202204' & '1.3 seoul\_people'에서 비슷한 결과를 내는 요소들을 제외하고 히트맵으로 변수들 간 상관관계 나타냄





### 선정한 가설





가설 1 | H1. 10대의 이동인구와 정류장 수는 관련이 있다.



가설 2 | H1-1. 직장인 출근 시간 유동인구의 수와 정류장 수는 관련이 있다. H1-2. 직장인 퇴근 시간 유동인구의 수와 정류장 수는 관련이 있다.



가설 3 | H1. 65세 이상 고령자 수는 정류장 수와 관련이 있다.



가설 4 | H1. 승 하차 총 승객수는 노선수와 관련이 있다.







# 가설 1

대립가설(H1): 10대의 이동인구와 정류장 수는 관련이 있다.



<대립가설> h1: 10대 이동 인구는 버스 정류장 수와 관련이 있다.

- 1. 나이(10대)로 필터링 ( 학생의 나이 )
- 2.월요일부터 금요일에서 9시~15시 사이의 데이터를 제거하는 필터링 (일반적으로 학교에 있을 시간으로 간주)





### 10대 이동인구 합과 정류장 수는 상관관계가 있음

• H1: 10대의 이동인구와 정류장 수는 관련이 있다.



### 중간 정도의 상관관계가 있음

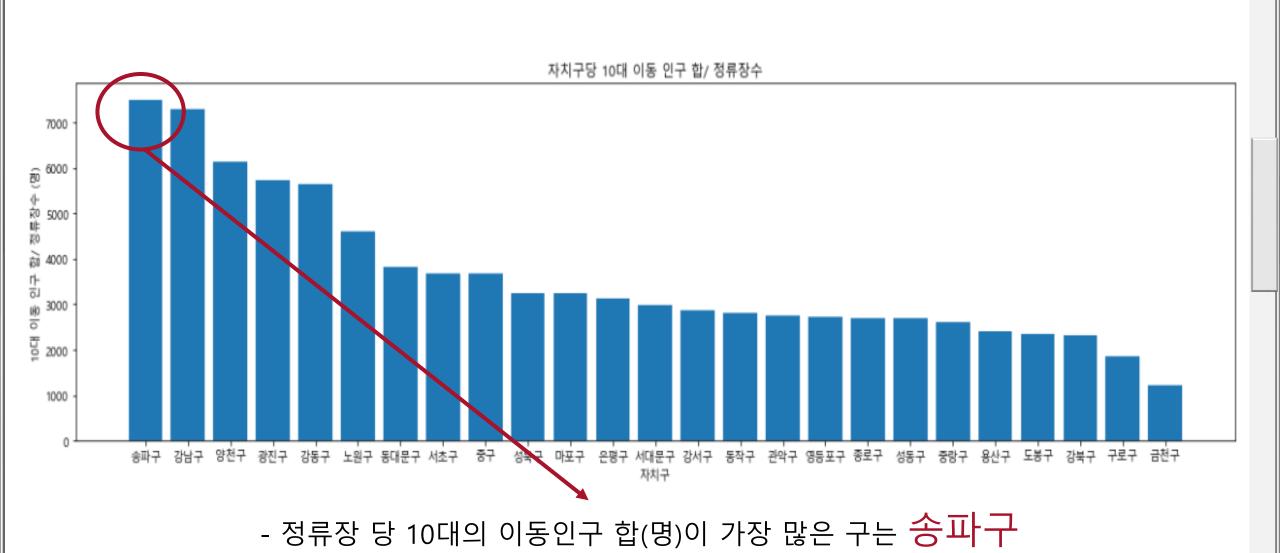
가설	r(상관계수)	р
H1	.44	.003(<.05)

spst.pearsonr(ten\_age\_sum['<mark>10대 이동 인구 합</mark>'], ten\_age\_sum['정류장수']) (0.44612239595200776, 0.0253970152127875)





### 결론: 송파구에 정류장 추가 설치 필요







## 가설 2

대립가설(H1-1): 직장인 출근 시간 유동인구의 수와 정류장 수는 관련이 있다.

(H1-2): 직장인 퇴근 시간 유동인구의 수와 정류장 수는 관련이 있다.



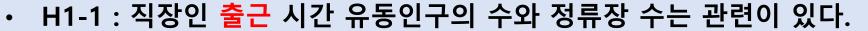
<대립가설> H1-1: 직장인 출근 시간 유동인구의 수와 정류장 수는 관련이 있다.

H1-2: 직장인 퇴근 시간 유동인구의 수와 정류장 수는 관련이 있다.

- 1. 나이(20대-60대)로 필터링 ( 직장인의 나이 )
- 2. 출근과 퇴근의 시간을 정의해서 필터링( 출근 6~10 퇴근 17~21)
- 3. 출근과 퇴근을 나누어 이동 유형을 필터링 (HW[야간에서 주간 상주지 출근] , WH[주간에서 야간 상주지 퇴근])
- 3. 평일로 필터링 (보통 평일에 출근)



## 직장인 출/퇴근 시간 유동인구의 수와 정류장 수는 상관관계가 있음



H1-2 : 직장인 퇴근 시간 유동인구의 수와 정류장 수는 관련이 있다.



### 중간 정도의 상관관계가 있음

가설	r(상관계수)	p
H1-1(출근)	.53	.006(<.05)
H1-2(퇴근)	.52	.007(<.05)

-> H1-1(출근)

PearsonRResult(statistic=0.5257986759717879, pvalue=0.0069445015504;7519)

-> H1-2(퇴근)

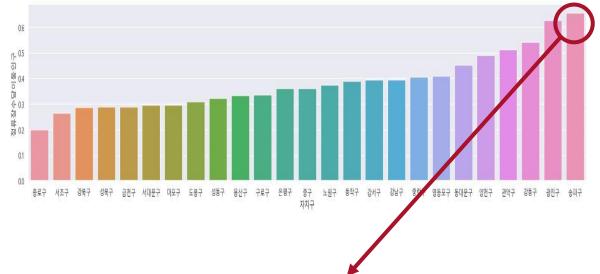
PearsonRResult(statistic=0.5240205464184289 pvalu=0.00717267874351040 )





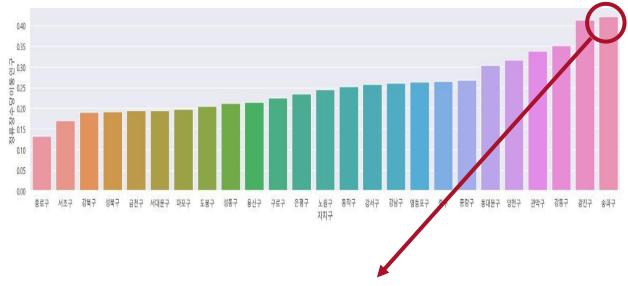


- 출근(H1-1), 정류장 수 당 이동인구(합)이 가장 큰 구



정류장 수 당 이동인구(합)이 가장 큰 구는 송파구

- <mark>퇴근</mark>(H1-1), 정류장 수 당 이동인구(합)이 가장 큰 구



정류장 수 당 이동인구(합)이 가장 큰 구는 송파구







# 가설 3

대립가설(H1): 65세 이상 고령자 수는 정류장 수와 관련이 있다.

#### <대립가설> h1: 65세 이상 고령자 수는 정류장 수와 관련이 있다.

- 1. 두 개 변수의 상관관계와 p-value 값을 확인한다.
- 2. 정류장 수와 65세 이상 고령자 수의 관계를 확인하기 위해 65세 이상 고령자 수를 정류장 수로 나누어 확인해보았다.

```
only_65['정류장당 65세미상고령자수'] = only_65['65세미상고령자'] / only_65['정류장수']
only_65.to_csv('only_65.csv', index=False)

df = only[['자치구', '정류장수', '정류장당 65세미상고령자수']]
```





### 65세 이상 고령자 수와 정류장 수는 상관관계 있음

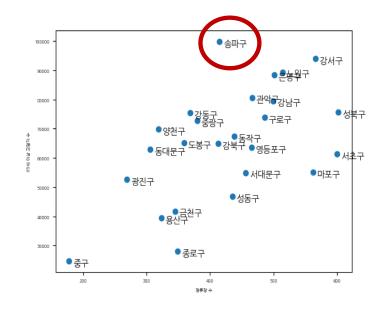
H1 : 65세 이상 고령자 수와 정류장 수는 관련이 있다.



### 중간 정도의 상관관계가 있음

가설	r(상관계수)	р
H1	.55	.004(<.05)

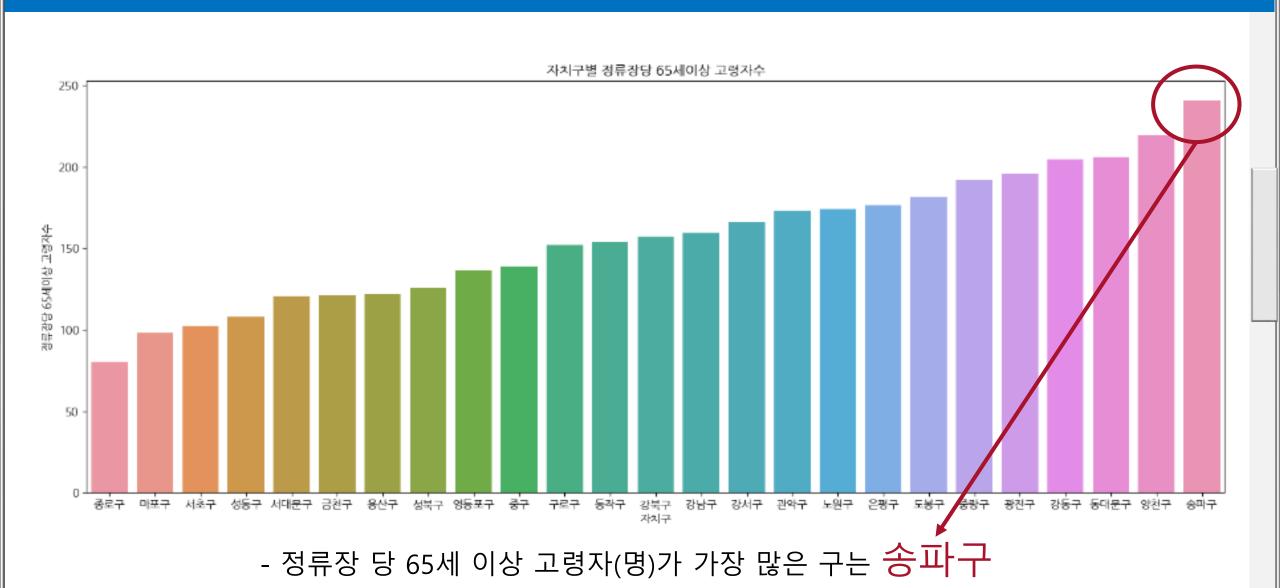
```
import scipy.stats as spst
spst.pearsonr(only_65['65세미상고령자'],only_65['정류장수'])
PearsonRResu t(statistic=0.5544251917556622, pvalue=0.004027134889597196)
```







### 결론 : 송파구에 정류장 추가 설치 필요









# 가설 4

대립가설(H1): 승 하차 총 승객수는 노선수와 관련이 있다.



#### <대립가설> H1: 총 승객수와 노선 수는 관련이 있다.

- 1. 승차 총 승객수와 하차 총 승객수는 매우 강한 상관관계가 있으므로 합했다.
- 2. 노선 수와 총 승객수의 관계를 확인하기 위해 총 승객수를 노선수로 나누어 확인해보았다.

seoul\_sum['총 승객수'] = seoul\_sum['승차총승객수'] + seoul\_sum['하차총승객수'] seoul\_sum['노선당 승객수'] = seoul\_sum['총 승객수'] / seoul\_sum['노선수']





### 승하차 총 승객수와 노선수는 상관관계가 있음

• H1: 승하차 총 승객수는 노선수, 정류장수와 관련이 있을 것이다.



### 강한 정도의 상관관계가 있음

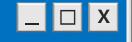
가설	r(상관계수)	р
H1	.66	.003(<.05)

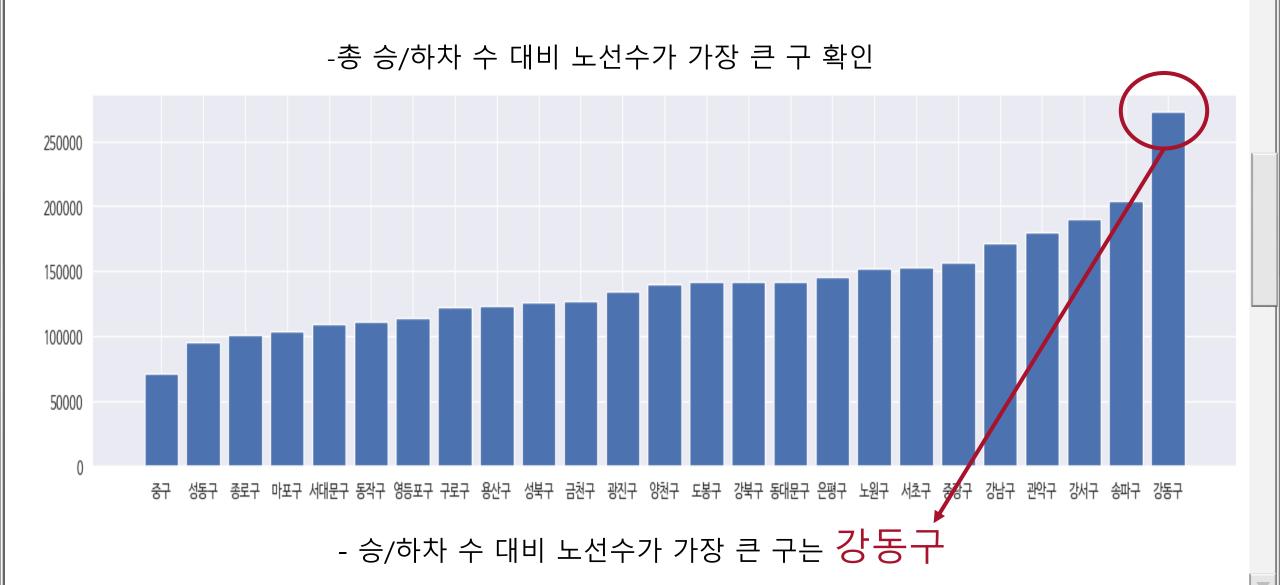


Evans JD. (1996)



### 결론: 강동구에 노선수 추가 설치 필요













## 결론 총합





정류장수 당 10대 유동인구 합의 평균



정류장수 당 직장인 유동인구 합의 평균 (출근/퇴근)

가설3.

정류장수 당 65세 이상 노인수

가설4.

노선수 당 총 승객 수(승차,하차)

송파구

송파구

송파구

강동구



### 가중치 결정



### •최종 결론을 정하는 가중치 결정

4 강남구

#### 정류장

자치그 10대 이도 이그 하 65세이상이그 추그 티그 초하

	ハハエ	10대 이중 한구 합	93세이용단표	흐ㄴ	되는	<del>-</del> -	
0	송파구	0.44	0.55	0.53	0.52	2.04	
1	광진구	0.34	0.45	0.50	0.51	1.80	
2	강동구	0.33	0.47	0.43	0.44	1.67	
3	양천구	0.36	0.51	0.39	0.39	1.65	

0.43

#### 노선

	자치구	총승객수	
0	강동구	0.66	
1	송파구	0.50	
2	강서구	0.46	
3	관악구	0.44	
4	강남구	0.42	

1. 각 가설에서 도출된 '구별 ()값을 정류장수/노선수로 나눈 값'을 해당 열의 최댓값으로 나눠 모든 항목의 최댓값이 1이 되도록 함

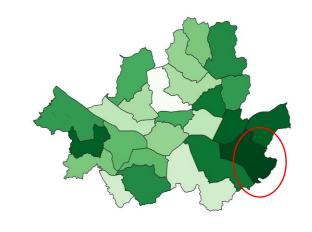
0.37 0.32 0.32 1.44

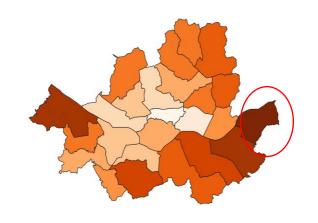
- 2. 그 값에 각 가설에서 도출된 상관계수 값을 가중치로 곱함
- 3. 모든 가설에서 도출된 값의 총합으로 순위 결정



## 최종 결론

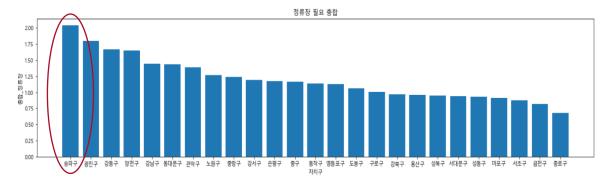






송파구에 정류장 추가 설치가 필요 설치가 필요

강동구에 노선수 추가







## Appendix (부록) 중간 발표때!





## 부록

대립가설(H1): 버스이용밀도는 노선수, 정류장수와 관련이 있다.



### 버스이용밀도와 노선 수는 상관관계가 있음

#### •외부 데이터인 서울시 '면적' 데이터를 활용

• H1 : <u>버스이용밀도와 노선 수는 관련이 있다.</u> ='승 하차 총 승객 수/ 면적'



### 강한 정도의 상관관계가 있음

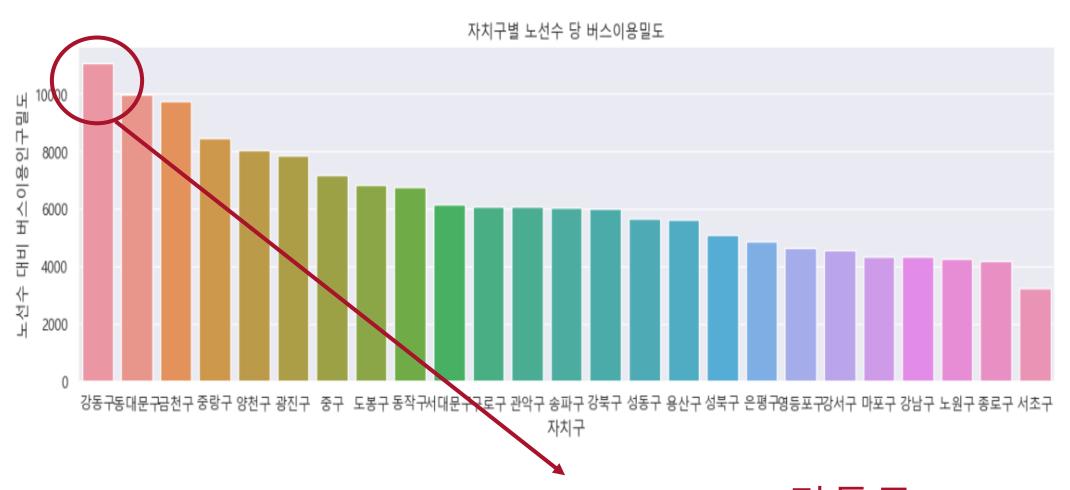
가설	r(상관계수)	р
H1	.60	.001(<.05)

import scipy.stats as spst
spst.pearsonr(result4['버스이용인구밀도'],result4['노선수'])
PearsonRResult(statist c=0.6028775215702739, pvalue=0.0014239989480590112)



## 결론: 강동구에 노선수 추가 설치 필요





-버스이용밀도가 가장 높은 구는 강동구





# 감사합니다