

# 서울시 푸드뱅크 기부

## 활성화 방안 도출

기존 앱 개선을 중심으로

푸잇 | 이다현 이지예 한승민

# INDEX

- 01 제안배경 및 필요성
- 02 분석내용
- 03 서울 지역 문제점 도출
- 04 기부 활성화 방안 도출
- 05 기대효과 및 피드백

1

## 제안 배경 및 필요성

## 푸드뱅크 소개



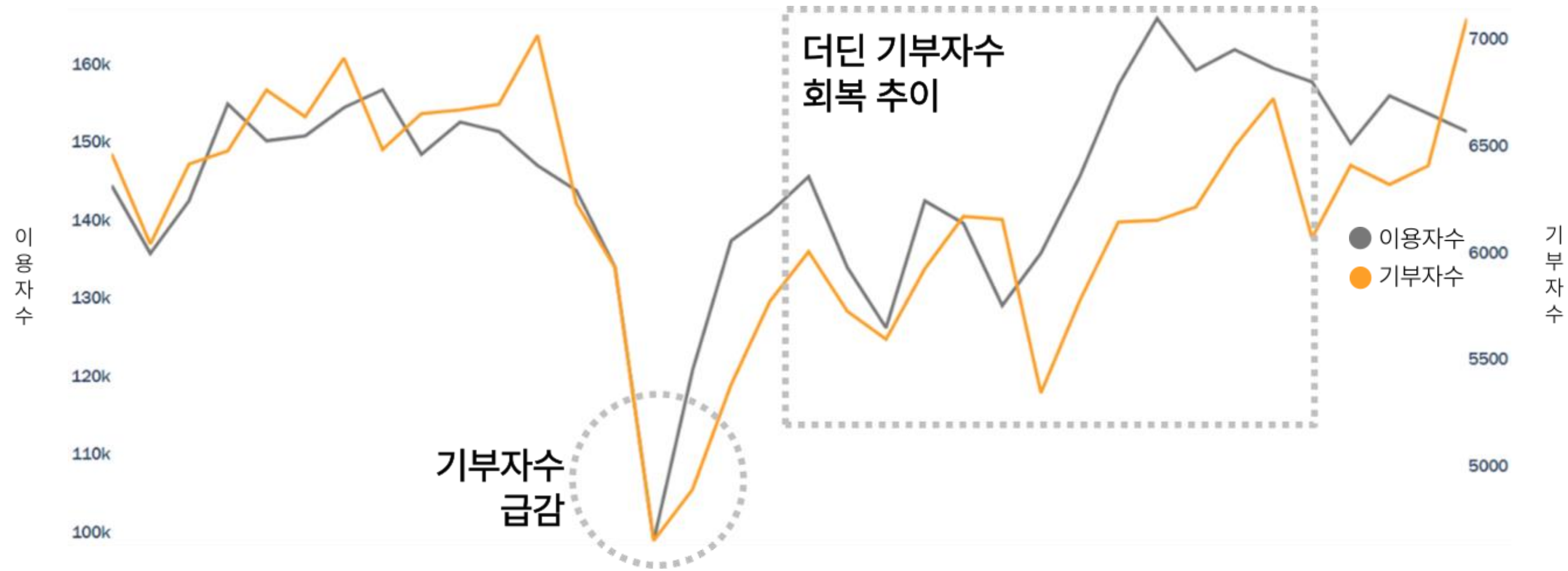
기업 및 개인으로부터 식품 및 생활용품을 기부받아  
결식아동, 독거노인 등 저소득 소외계층에게 지원하는 **물적 나눔제도**

전국 푸드뱅크(중앙물류센터), 17개 광역 푸드뱅크,  
450여개 기초푸드뱅크&마켓으로 조직된 우리나라 최대의 **물적 나눔 시스템**

# 기부 감소 현황

## 코로나 바이러스 이후 감소한 기부자수

코로나 바이러스 발생 이후 기부자수가 급감 한 뒤 더딘 기부자수 회복 추이



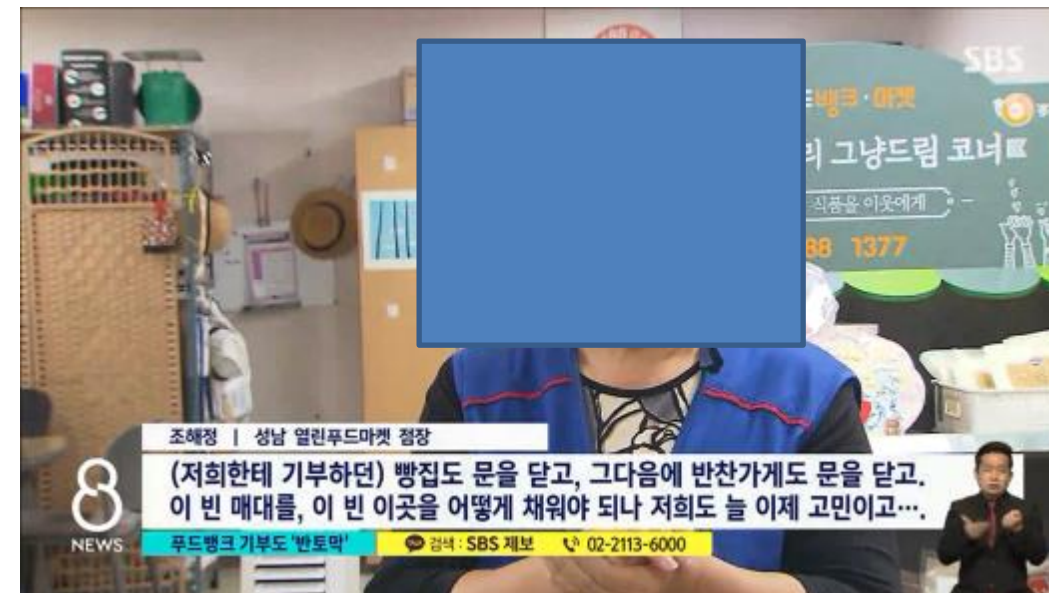
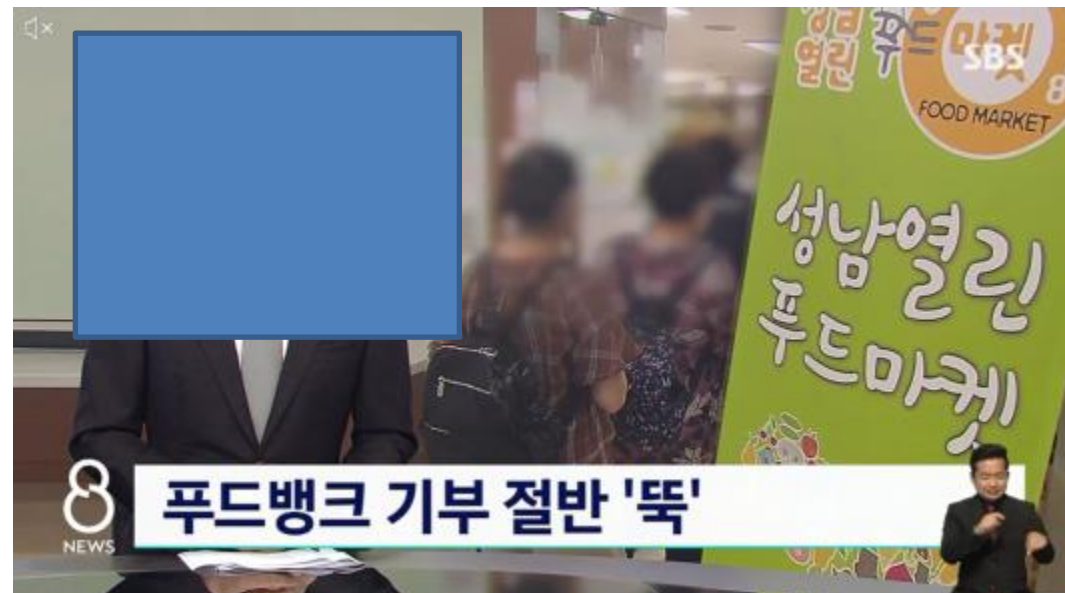
2019년 ~ 2021년 이용자 통계 데이터 및 기부자 정보 조회 데이터

# 기부 감소 현황

## 고물가로 인한 기부 감소 현상

코로나 바이러스에 이어 고물가로 인해 기부 감소 심화

[취약층 위한 푸드뱅크 비어간다...고물가에 기부 '뚝']




2022년 7월 31일 SBS 8시 뉴스

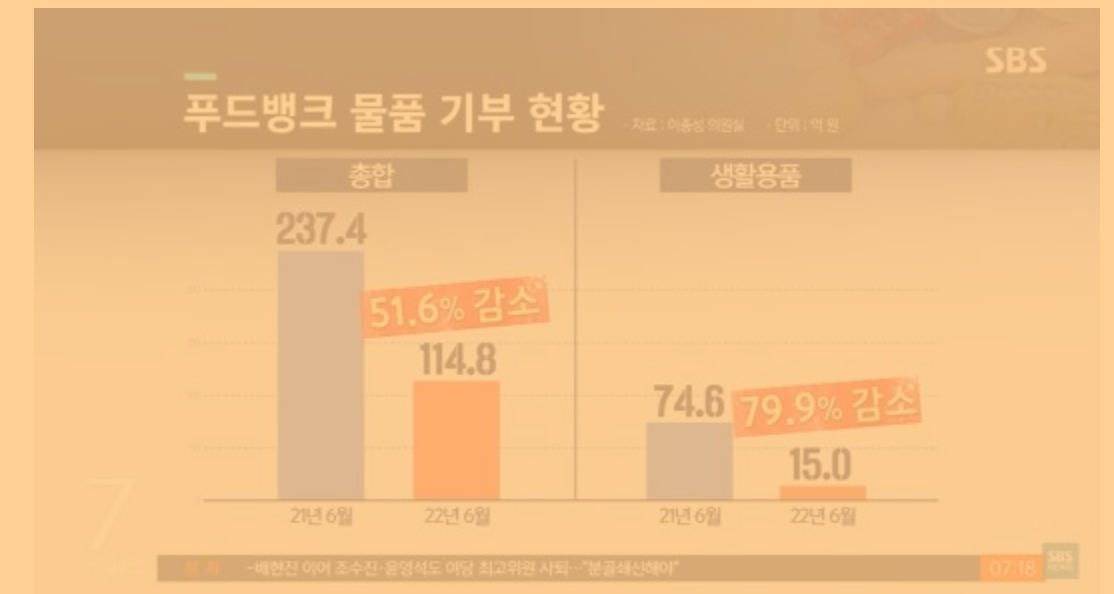
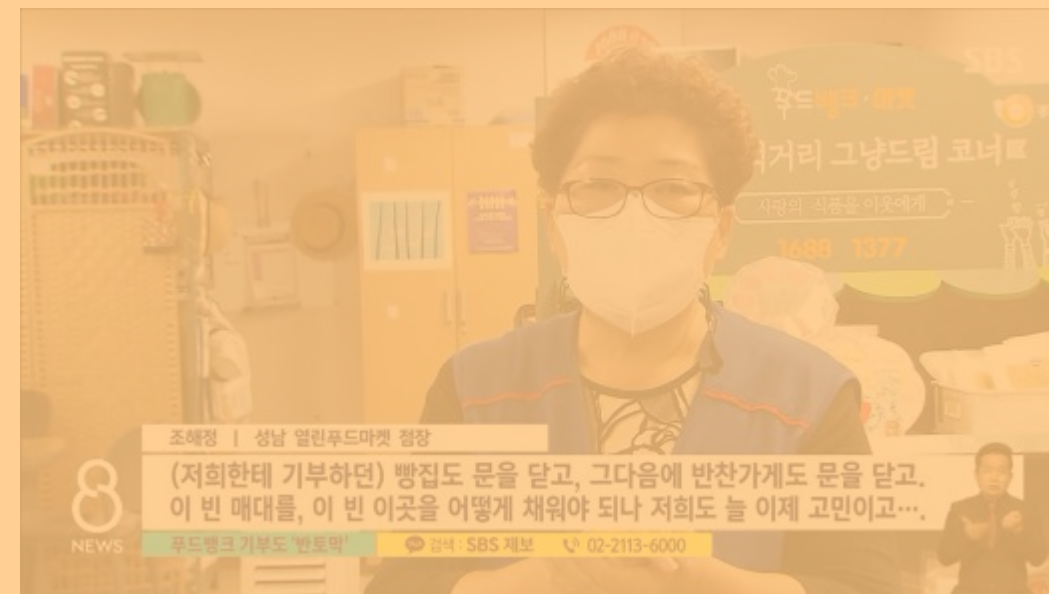
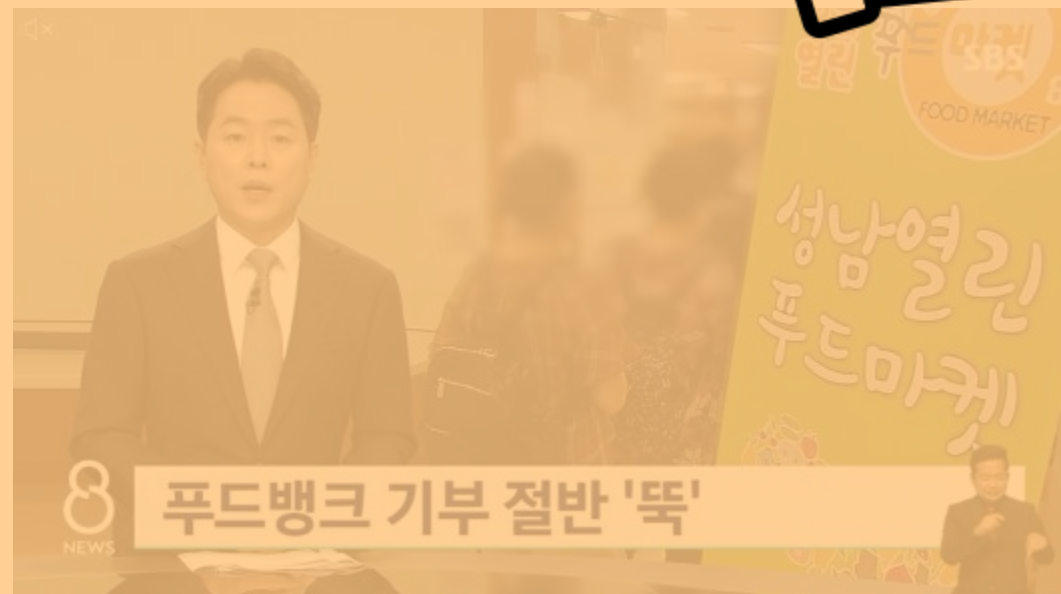


# 기부 감소 현황

## 고물가로 인한 기부 감소 현상

코로나 바이러스에 이어 고물가로 인해 기부 감소 심화

[취약층 위한 푸드뱅크 비어간다...고물가에 기부 '뚝']  
 **기부 활성화 방안이 필요하다**



2

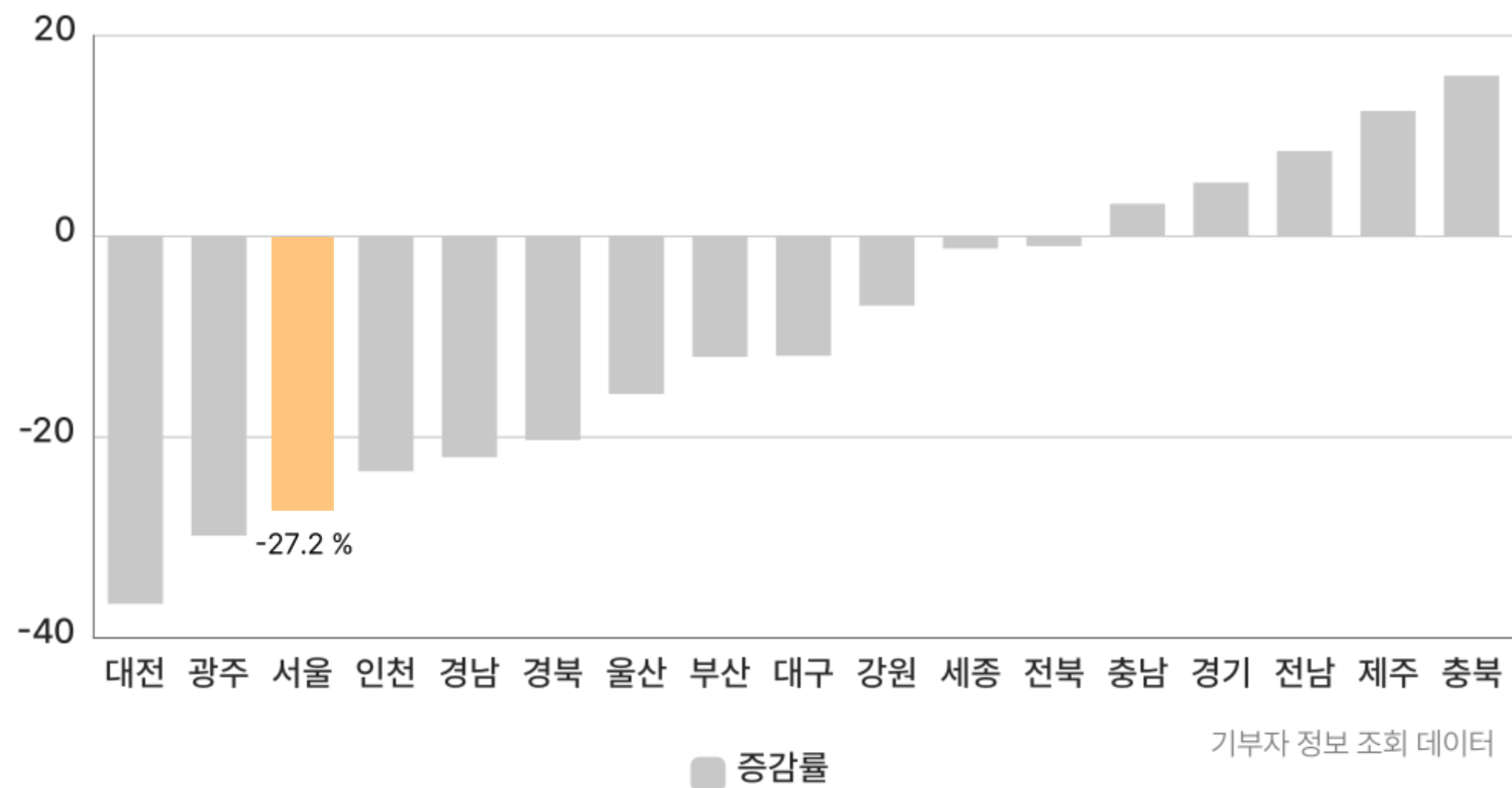
분석 배경



# 전국 단위 분석

## 지역별 코로나 전후 기부건수 증감률

2019 년과 2021 년을 비교했을 때 기부건수 감소율이 큰 지역에 서울이 3위로 상위 지역에 속함



# 전국 단위 분석

## 푸드뱅크 주 이용자와 인구 통계 정보 비교

서울에 다수 거주하는 주 이용자

푸드뱅크 전체 이용자의 60%인 두 계층

기초생활보장수급자 ..... 40.1%

차상위계층 ..... 20.3%

이용자 데이터 중 2021년 이용자구분코드 데이터 기준

두 계층 인구 수 상위권인 서울



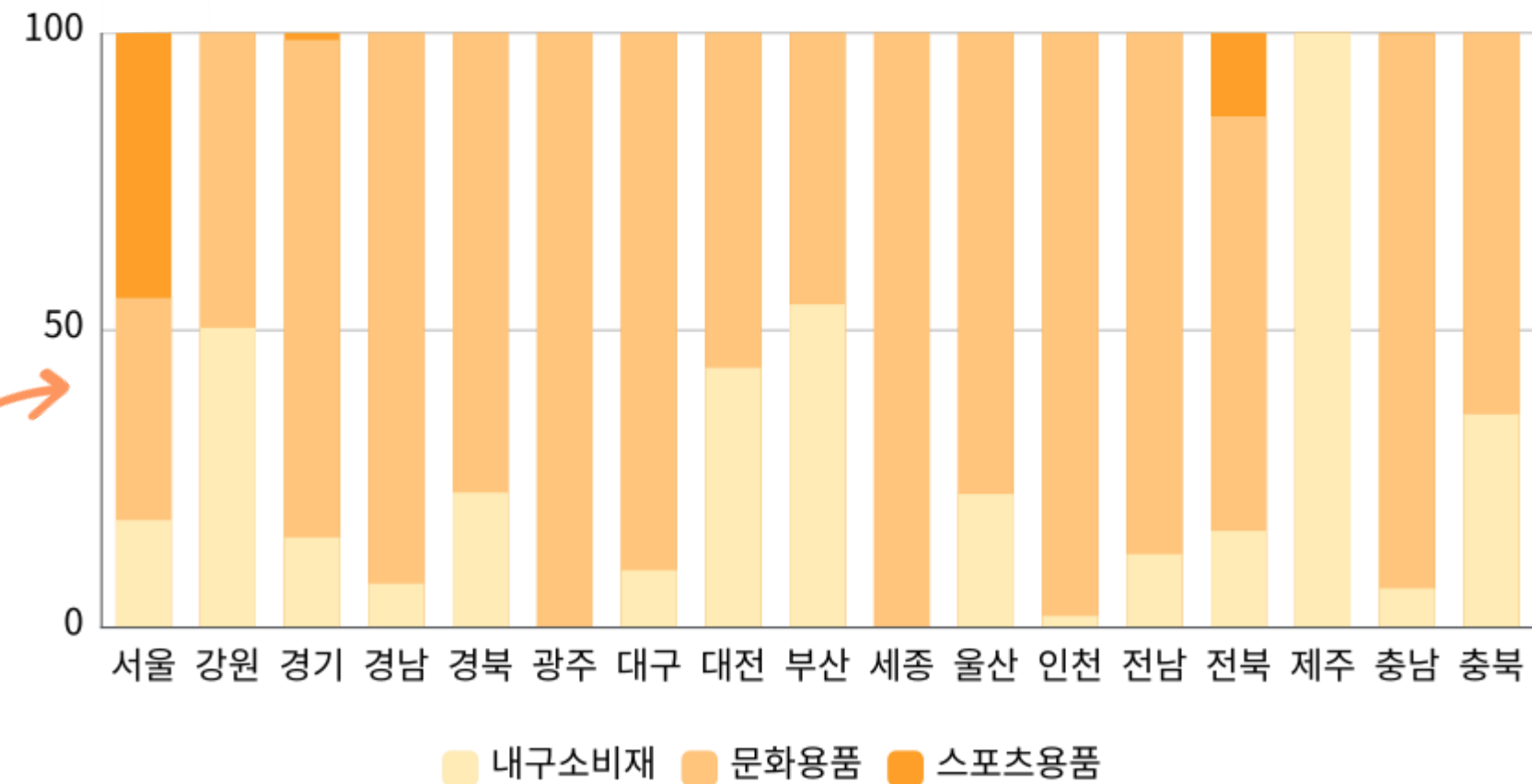
# 전국 단위 분석

## 기부 어플 서비스 진행시 기부 물품 종류 다양성 확보

1% 미만의 하위권 기부 물품이 타지역에 비해 골고루 기부되는 서울

물품명	비율(%)
가공식품	80.02
일상용품	8.1
신선식품	6.87
가정용품	3.4
의류/패션잡화	0.98
문화용품	0.28
의약품/의료용품	0.27
스포츠용품	0.04
내구소비재	0.03

전국 선호물품 기부 물품 비율



# 전국 단위 분석

## 기부 어플 서비스 진행시 기부 물품 종류 다양성 확보

1% 미만의 하위권 기부 물품이 타지역에 비해 골고루 기부되는 서울

물품명	비율(%)
가공식품	23.42
일상용품	8.1
신선식품	6.87
가정용품	3.4
의류/패션잡화	0.98
문화용품	0.28
의약품/의료용품	0.27
스포츠용품	0.04
내구소비재	0.03

전국 선호물품 기부 물품 비율



서울을 최종 분석 지역으로 선정



**3**

**서울 지역 문제점 도출**

# 서울 지역 문제점 도출

## ● 선호도를 반영한 기부 자원 확보

푸드뱅크 이용자 선호도를 반영한 기부 자원 확보 미흡

2019년 기부식품 선호도 조사
신선식품 39%
가공, 냉동 식품 16%

서울광역푸드뱅크센터 이용자 기부식품 선호도 조사 (2019)



2019년 선호물품 실제 기부 현황
신선식품 약 8%
가공, 냉동 식품 약 74%

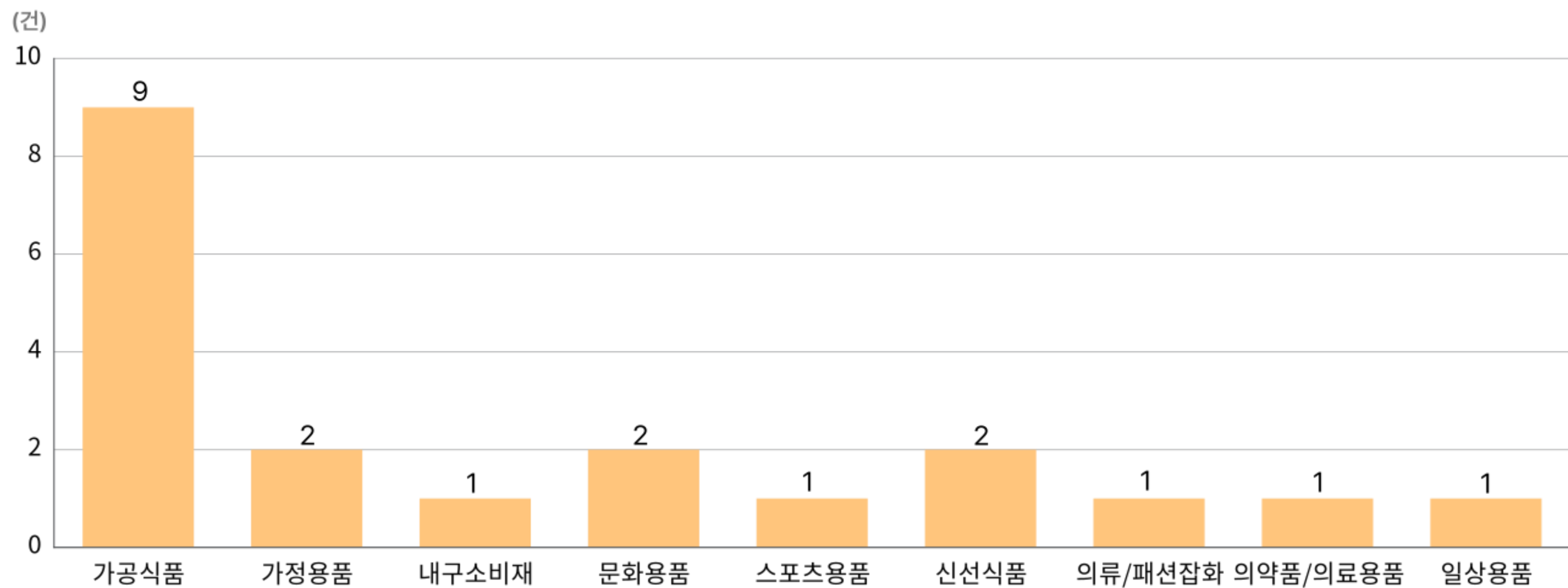
제공현황 통계 데이터



# 서울 지역 문제점 도출

## 기부 물품 편차

가공식품 위주의 물품 기부로 물품이 편중되게 기부



물품 종류별 1인당 연평균 기부물품 건수

접수현황 통계 데이터

# 서울 지역 문제점 도출

## 서울 푸드뱅크 이용 활성화 방안 토론회

2022 년 4월 진행된 토론회에서 기부 실적 감소에 대한 문제점을 강조하며 관련한 대책 방안을 촉구

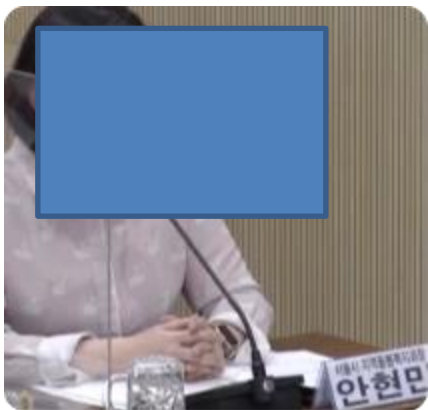
코로나 19의 영향으로 기부 실적이 감소 ... 다각도로 빠르게 변화하는 복지 환경에 대응해야한다.

김화숙, 서울특별시 의회 보건복지 위원회 부위원장



### 현행 앱 개선

공공 데이터 포털 - 푸드뱅크 전국 현황 데이터 활용



지역단위의 기부 확대가 필요할 것으로 ... 이용 및 기부 접근성을 위해 '동' 단위의 마켓 운영이 필요하다

안현민, 서울특별시 돌봄복지과 과장

### 1동 1푸드마켓

공공 데이터 포털 - 푸드뱅크 전국 현황 데이터 활용  
통합 데이터 지도 - 문화 빅데이터 플랫폼 복지시설 데이터 활용

4

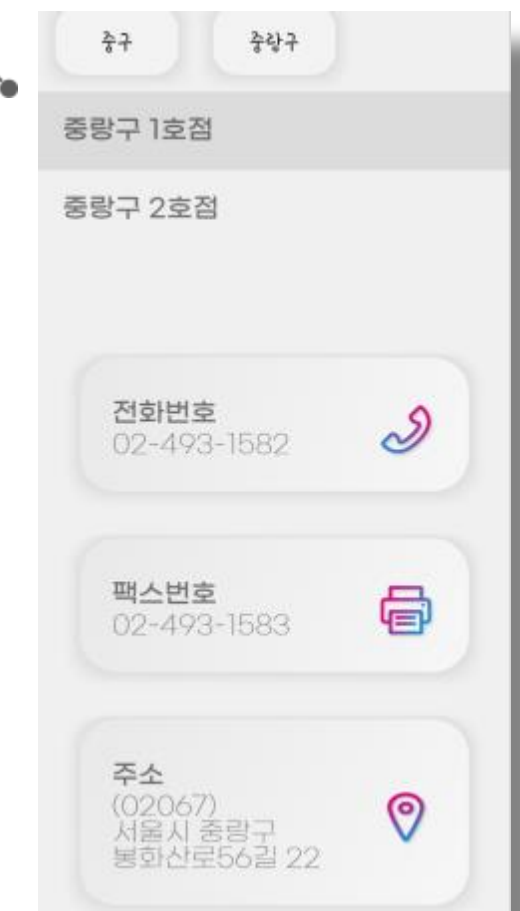
기부 활성화 방안 도출

# 서울 잇다 푸드뱅크마켓 앱

## 현행 앱 문제점



1. 단순 주소 정보만 제공
2. 텍스트로만 기부 관련 내용 구성
3. 전화/팩스 번호를 이용해 관리자에게 직접 연락



# 서울 잇다 푸드뱅크마켓 앱

## 현행 앱 문제점



## 복잡한 기부과정과 부족한 정보제공

1. 단순 주소 정보만 제공
2. 텍스트로만 기부 관련 내용 구성
3. 전화/팩스 번호를 이용해 관리자에게 직접 연락



# 서울 잇다 푸드뱅크마켓 앱

## ● 개선 목표





# 첫 번째 제안 방안 - (1/1)

## 클러스터링 기반 기부자-센터 매칭 서비스

K-prototype clustering

연속형과 범주형 속성이 혼합된 데이터를 군집분석하는 방법

K-means 알고리즘

$$d_{k-means}(X, C) = d_{euclid}(X_i, C_j)^2 = \sum_{l=1}^r |x_{il} - c_{jl}|^2$$

객체  $X = \{X_1, X_2, \dots, X_n\}$ ,  $X_i = \{x_{i1}, x_{i2}, \dots, x_{ir}\}$   
군집 중심  $C = \{C_1, C_2, \dots, C_k\}$ ,  $C_j = \{c_{j1}, c_{j2}, \dots, c_{jr}\}$



K-modes 알고리즘

$$d_{k-modes}(X, C) = d_{simple\ matching}(X_i, C_j) = \sum_{l=1}^c \delta(x_{il}, c_{jl})$$

$$\delta(x_{il}, c_{jl}) = \begin{cases} 0, & \text{when } x_{il} = c_{jl} \\ 1, & \text{when } x_{il} \neq c_{jl} \end{cases}$$

거리와 비유사도를 가중치를 통해 조절

$$\begin{aligned} d_{k-prototypes} &= d_{k-means} + \lambda d_{k-modes} \\ &= d_{euclid}(X_i, C_j)^2 + \lambda d_{simple\ matching}(X_i, C_j) \end{aligned}$$

# 첫 번째 제안 방안 - (1/2)

## 클러스터링 기반 기부자-센터 매칭 서비스

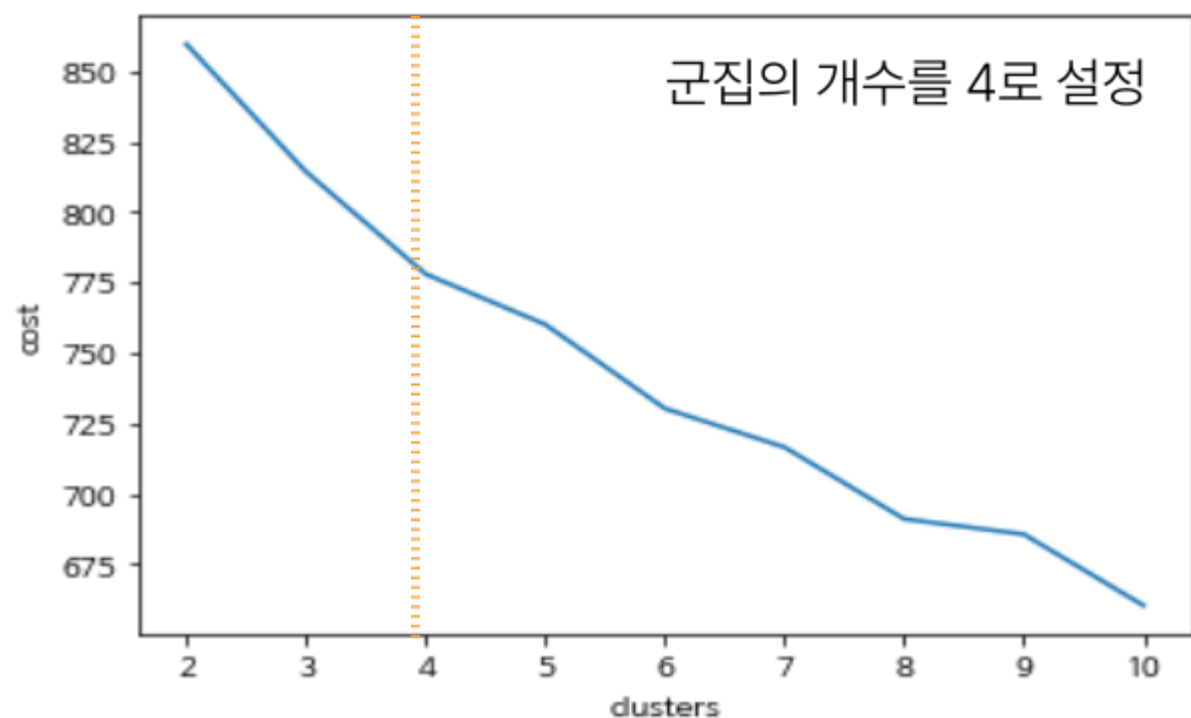
### Clustering

```
cost = []
for x in range(2,11):
    kprototype = KPrototypes(n_jobs = -1, n_clusters = x, init = 'Huang', random_state = 0)
    clusters = kprototype.fit_predict(dfMatrix, categorical = catColumnsPos)
    cost.append(kprototype.cost_)

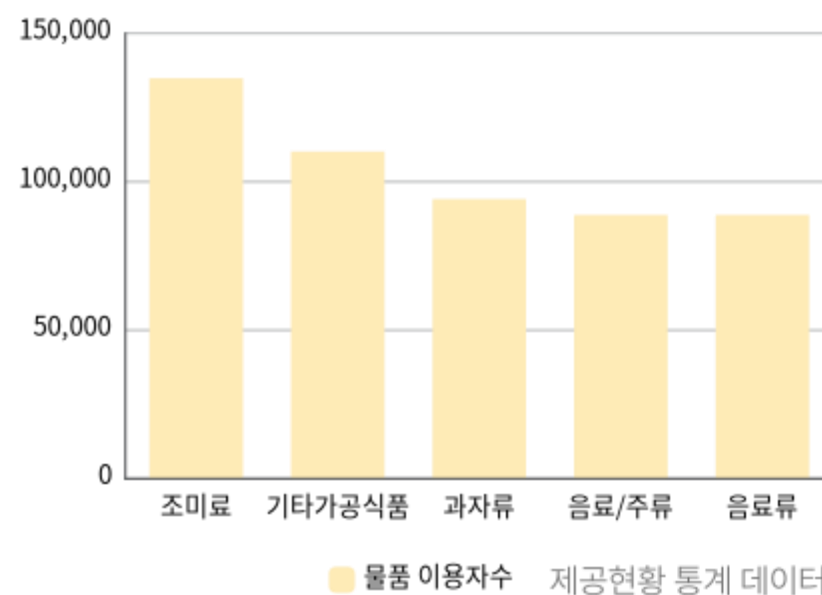
df_cost = pd.DataFrame()
df_cost['clusters'] = range(2,11)
df_cost['cost'] = cost

sns.lineplot(x='clusters', y='cost', data=df_cost)
```

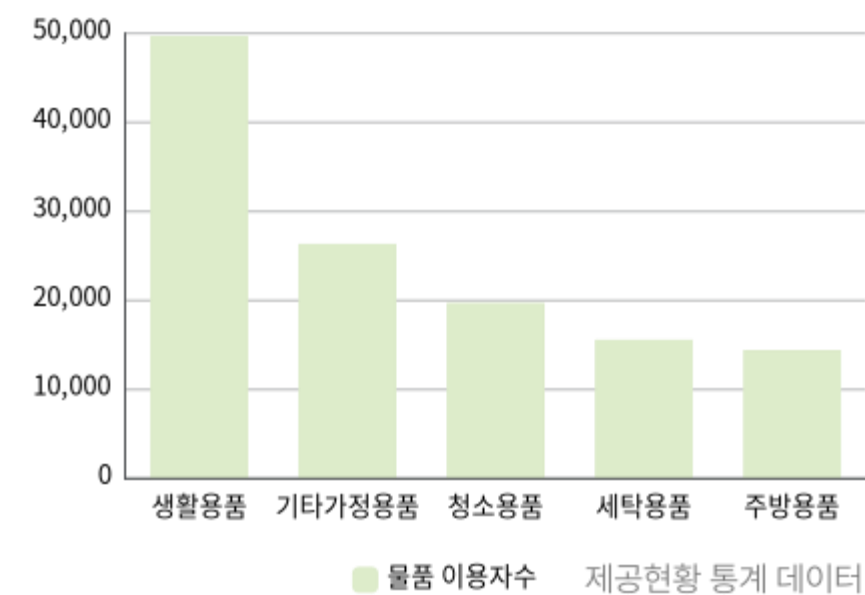
[output]



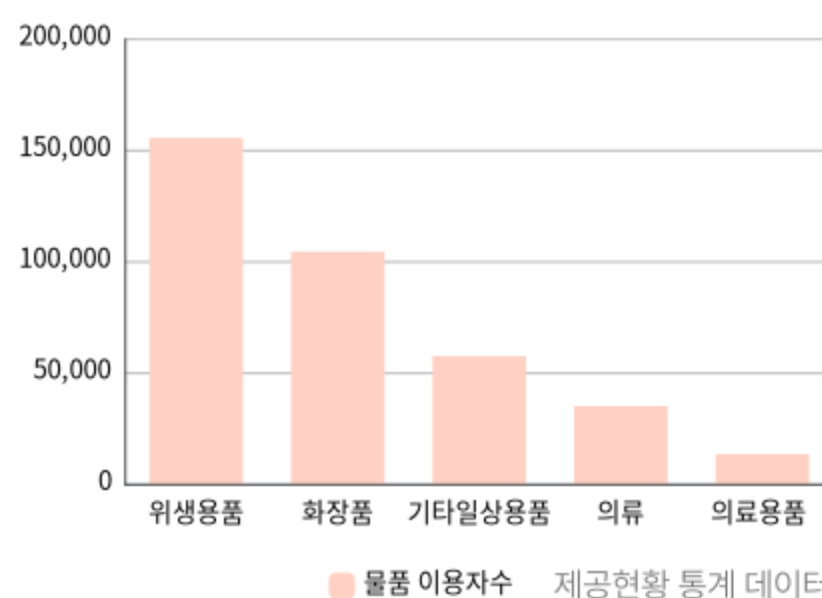
0 : 간단식품 선호 군집



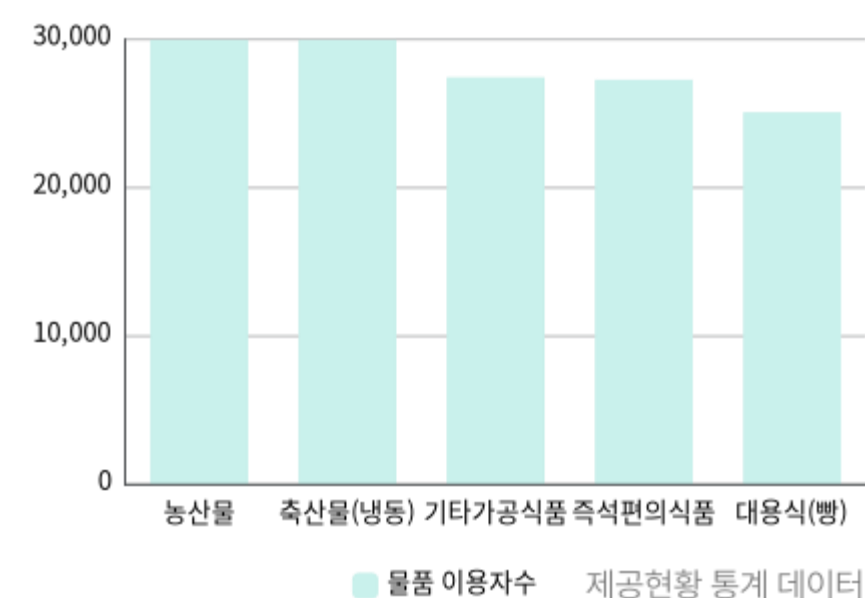
1 : 생활용품 선호 군집



2 : 일상용품 선호 군집



3 : 완전식품 선호 군집



# 첫 번째 제안 방안 - (1/3)

## 기부물품 · 위치 입력



군집별 가장 많은 이용 물품  
상위 5개 리스트 중 기부자가 입력한  
물품이 속한 군집 선택



해당 군집 테이블에서  
평균 이용자 수가 높은 지역  
순서대로 정렬



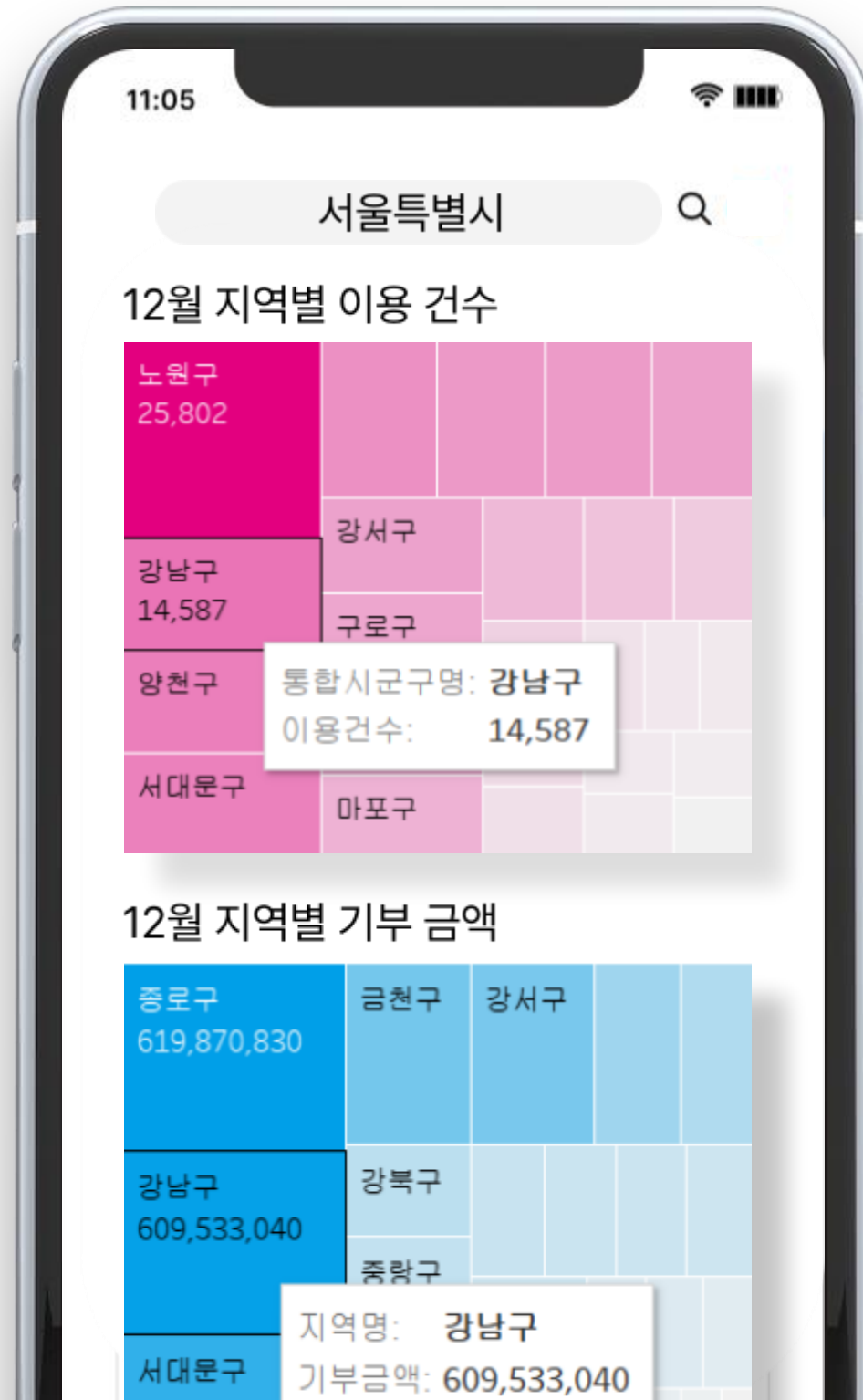
기부자가 선택한 지역에 따라  
군집 테이블에서 센터를 필터링하여  
최종 추천 센터 결과를 제시

## 기부자 센터 매칭 결과



## 두 번째 제안 방안 - (2/1)

### 지역별 기부 현황 대시보드 제공



상황 가정 ) 2022년 1월 푸드뱅크 앱 이용자

기부자 입장에서 전월 푸드뱅크 이용 건수는  
노원구, 강남구 순으로 높은 것을 알 수 있다.

제공현황 통계 데이터

기부자 입장에서 전월 푸드뱅크 기부 금액이 가장  
높은 지역은 종로구임을 확인할 수 있다.

접수현황 통계 데이터

## 두 번째 제안 방안 - (2/2)

### ● 지역별 기부 현황 대시보드 제공



기부자 입장에서 최근 4개월 동안 강남구 내의 센터별로 기부금액 추이를 파악할 수 있다.

접수현황 통계 데이터

기부자 입장에서 전월에 어떤 제품이 이용자에게 많이 제공되고 있는지 확인할 수 있다.

제공현황 통계 데이터

## 두 번째 제안 방안 - (2/3)

### ● 지역별 기부 현황 대시보드 제공



당일 선호물품 보유수량 데이터를 이용해 강남구 내의 푸드뱅크에서 보유하고 있는 물품 수량에 따라 색을 구분하였다.

기부자는 원하는 지역의 당일 선호물품 보유수량을 확인할 수 있다.

선호물품 현황 데이터



# 세 번째 제안 방안 - (3/1)

## 1동 1푸드마켓

각 자치구별 푸드마켓을 동(洞) 단위 푸드마켓으로 확대(간이 매장)하여 지역주민의 접근성 증대 및 동 단위 지역 사회복지 네트워크 구현을 위한 서울광역푸드마켓의 사업

이용자 특징 고려한 이용시설에 푸드마켓 설치



푸드마켓 설치 장소 인근 기부자에게 안내

이용자 분류	이용시설 예시
독거어르신	노인정/회관
결식아동	청소년이용시설
다문화 가정	다문화 가족 지원 센터
⋮	⋮

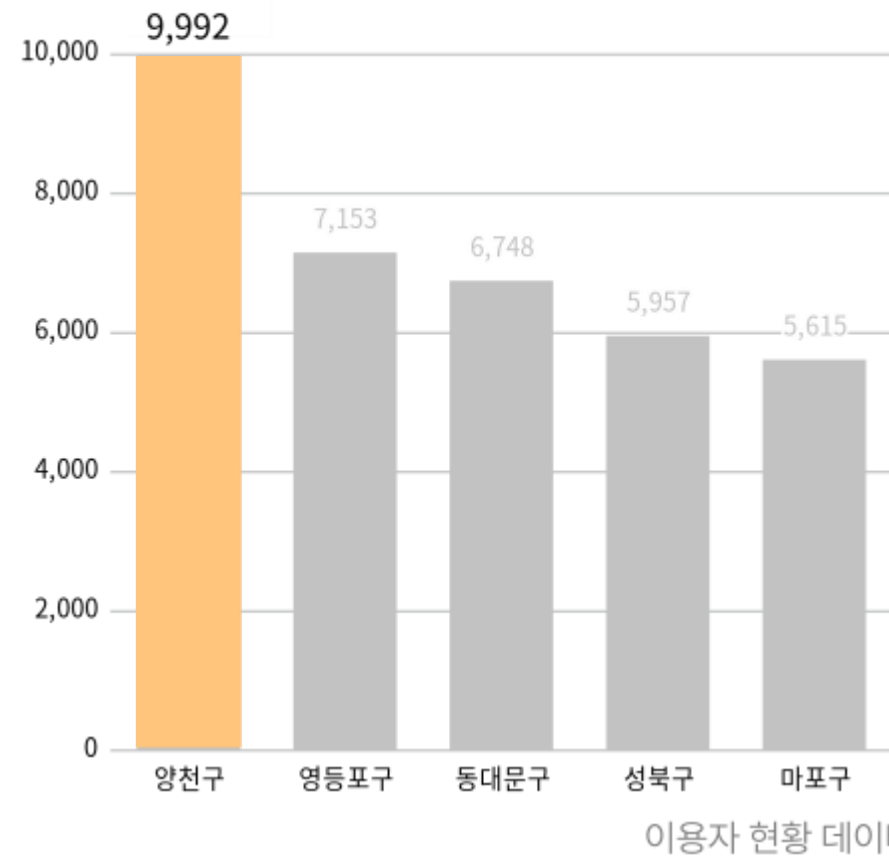


# 세 번째 제안 방안 - (3/2)

## 1동 1푸드마켓

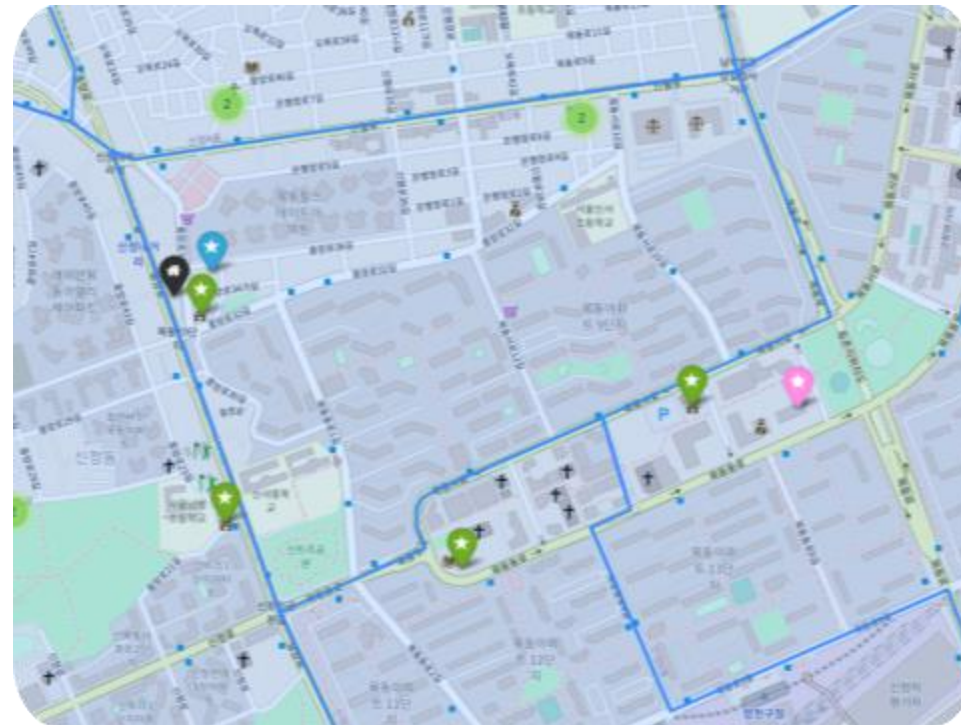
독거어르신 이용 수가 가장 많은 양천구의 구청, 노인정/회관, 주민센터, 푸드뱅크 위치 시각화

독거어르신 이용자수 Top5 구



각 지역별 이용자 현황을 파악하여 예상 접근 용이 시설 데이터를 수집한다

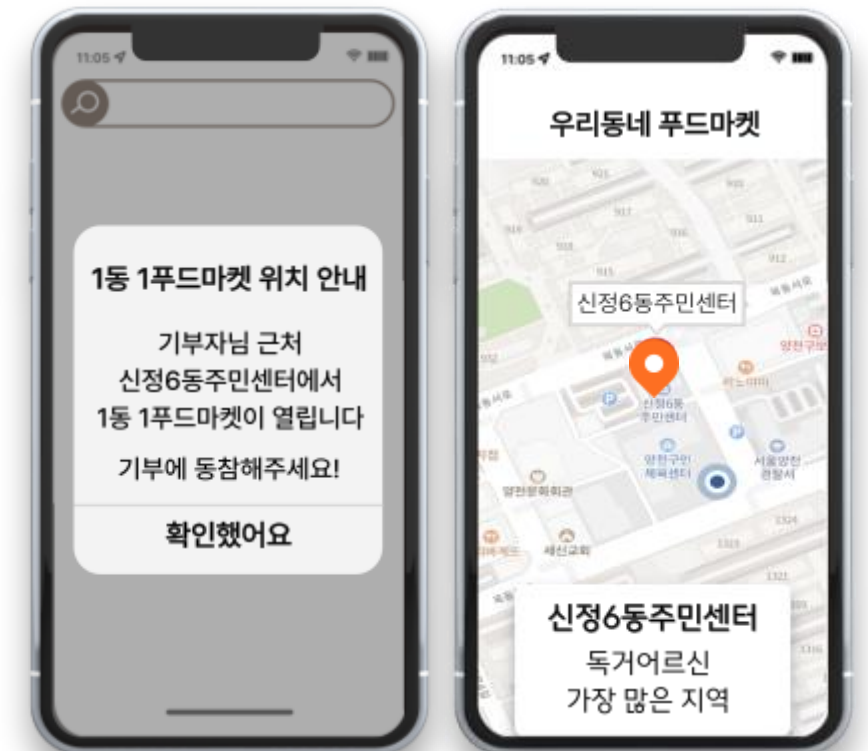
양천구의 시설 위치 시각화 및 위치 선정



국내 지역별 문화체육관광시설 인근 복지시설 데이터

해당 유형의 이용자 특징 고려한 유희공간 시각화

선정된 위치 기부자에게 알림



위치기반서비스 동의 기부자에게 푸드마켓 위치를 알린다

5

기대효과 및 피드백

# 기대효과

## 현행 애플리케이션 개선 방안

### 투명한 기부

기부 센터에 대한  
현황 제공으로 인한  
기부 투명성 확보 가능

### 편리한 기부

앱 기반의 기부를 통한  
기부 편리성 증대 가능

### 자체 플랫폼 보유

타 플랫폼을 통한  
모금은 사전 제안서 발탁  
과정이 선행되어야 하는  
한계점 해결

### 개선된 기부 자원

자원 순환을 통한  
이용자의 선호도에 맞는  
기부자원 확보

# 기타

## 활용 데이터

분류	활용데이터	기간	활용 부분	제공 플랫폼
푸드뱅크	이용자 통계데이터	2016 ~ 2021	이용자 지역코드, 지원센터명, 이용자 구분코드 활용	공공데이터포털
	기부자 정보 조회	2016 ~ 2021	기부자 지역코드, 지원센터명, 사업장 종류코드 활용	
	접수현황 통계데이터	2016 ~ 2021	기부 물품 기부 건수, 대분류 물품명, 기부자수, 기부건수 활용	
	제공현황 통계데이터	2016 ~ 2021	제공 물품 제공 건수, 대분류 물품명, 이용자수, 이용건수 활용	
	물품 통계데이터 조회	2016 ~ 2021	대분류, 중분류 물품명에 따른 기부 물품 수량 활용	
	센터 통계데이터 조회	2016 ~ 2021	센터 위치 데이터	
	선호물품 현황 데이터	2022	선호물품 보유 수량 데이터 활용	
시설	국내 지역별 문화체육관광시설 인근 복지시설	2021	복지시설별 위치 좌표 시각화	문화 빅데이터 플랫폼
	청소년 이용 공간 정보	2020	청소년 이용 공간 위치 시각화	
복지	차상위 및 한부모가족 수급자 현황	2021	구별 대상자 데이터	KOSIS
	국민기초생활수급자 현황 총괄(일반, 시설)	2021	구별 대상자 데이터	

## 분석 tool



## 참고문헌

### ① 보고서 및 참고문서

- 2021년 교통약자 이동편의 실태조사 연구 보고서, 국토교통부, 2021
- 서울시 푸드뱅크마켓 이용 활성화 방안 토론회, 서울특별시의회 보건복지위원회 주관, 2022.04
- 푸드뱅크\_2020 연간 백서\_펼침, 2022
- 김정화, k-prototypes 군집분석에 관한 고찰, 2018

### ② MBC 등 뉴스기사 참고

- 부정석, "도움의 손길이 필요한데... 푸드뱅크 기부 '부족'", MBC 뉴스, 2022  
[https://news.v.daum.net/v/20220118062823874?s=tv\\_news](https://news.v.daum.net/v/20220118062823874?s=tv_news)
- 김형래, "취약층 위한 푸드뱅크 비어간다... 고물가에 기부 '뚝'", SBS NEWS, 2022  
<https://news.sbs.co.kr//news/endPage.do?newsId=N1006843278&plink=SEARCH&cooper=SBSNEWSSEARCH&plink=SEARCH&cooper=SBSNEWSSEARCH>
- 강동헌, "기부금 늘었지만 모금단체 신뢰도는 '글썸'", 서울경제, 2021  
<https://m.sedaily.com/NewsView/22VDPNT7ID#cb>



**감사합니다**



# 부록

## 클러스터링 분석 코드

### (1) 제공현황 데이터셋

	센터코드명	기부물품종분류명	기부물품대분류코드명	통합시군구명	stdrYm	spctrCd	foodYn	userCo	provdCo	provdAmt	year	month
31	서울시광역푸드뱅크	조미료	가공식품	성동구	202101	S00201	Y	87	400	2083443.71	2021	01
32	서울시광역푸드뱅크	조미료	가공식품	성동구	202102	S00201	Y	69	107	193591.32	2021	02
33	서울시광역푸드뱅크	조미료	가공식품	성동구	202103	S00201	Y	118	756	1869673.02	2021	03
34	서울시광역푸드뱅크	조미료	가공식품	성동구	202104	S00201	Y	657	1911	5626186.87	2021	04
35	서울시광역푸드뱅크	조미료	가공식품	성동구	202105	S00201	Y	644	778	2837845.36	2021	05

### (3) 군집 개수 설정하기

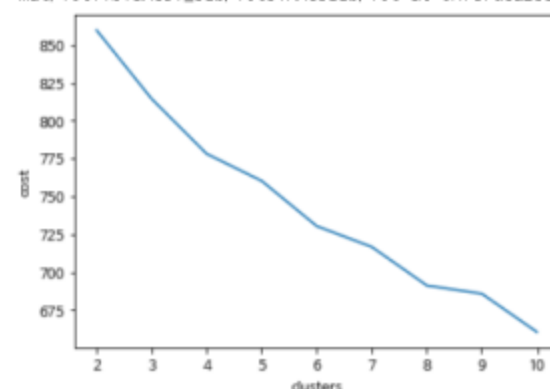
```
1 # 군집 개수 설정하기
2
3 cost = []
4 for x in range(2,11):
5     kprototype = KPrototypes(n_jobs = -1, n_clusters = x, init = 'Huang', random_state = 0)
6     clusters = kprototype.fit_predict(dfMatrix, categorical = catColumnsPos)
7     cost.append(kprototype.cost_)
```

```
1 df_cost = pd.DataFrame()
2 df_cost['clusters'] = range(2,11)
3 df_cost['cost'] = cost
```

```
1 df_cost = pd.DataFrame()
2 df_cost['clusters'] = range(2,11)
3 df_cost['cost'] = cost
```

```
1 sns.lineplot(x='clusters', y='cost', data=df_cost)
```

<matplotlib.axes.\_subplots.AxesSubplot at 0x7efdea295610>



### (2) 변수 형태 지정 및 스케일링

```
1 numeric = ['provdCo', 'provdAmt', 'userCo'] # 수치형
2 cat = ['기부물품종분류명', '기부물품대분류코드명', '통합시군구명', 'foodYn', 'month'] # 범주형
```

```
1 s[numeric] = ms.fit_transform(s[numeric]) # MinMaxScaler
```

```
1 catColumnsPos = [s.columns.get_loc(col) for col in cat] # 범주형 변수 인덱스 위치 지정
2 print('Categorical columns : {}'.format(cat))
3 print('Categorical columns position : {}'.format(catColumnsPos))
```

Categorical columns : ['기부물품종분류명', '기부물품대분류코드명', '통합시군구명', 'foodYn', 'month']  
Categorical columns position : [0, 1, 2, 3, 7]

### (4) 4개 군집 클러스터링

```
1 kprototype = KPrototypes(n_jobs = -1, n_clusters = 4, init = 'Huang', random_state = 0)
2 clusters = kprototype.fit_predict(dfMatrix, categorical = catColumnsPos)
```

```
1 s.cluster.value_counts()
```

```
3    4309
0    2574
1    2425
2    1430
Name: cluster, dtype: int64
```

# 부록

## 클러스터링 분석 코드

### (5) 군집별 특징 시각화

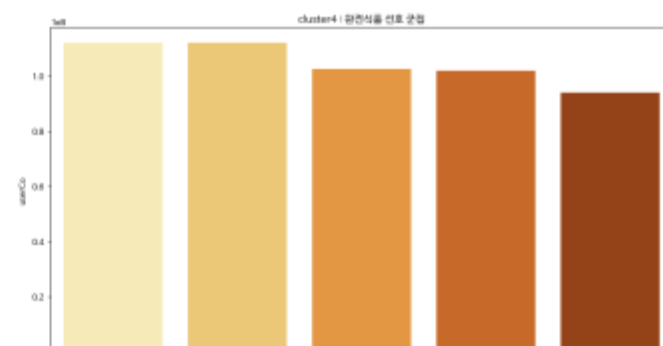
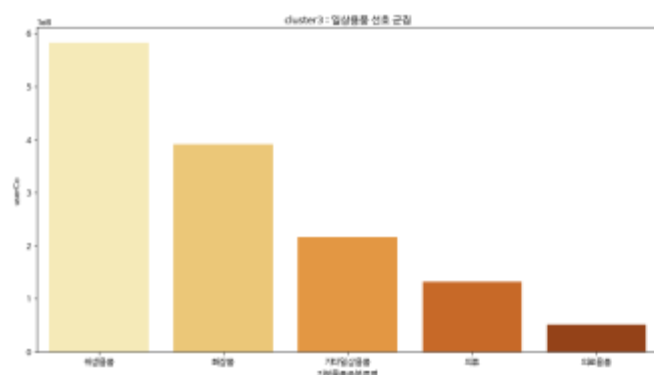
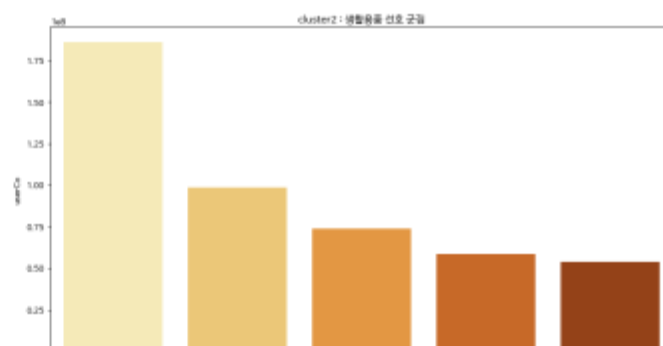
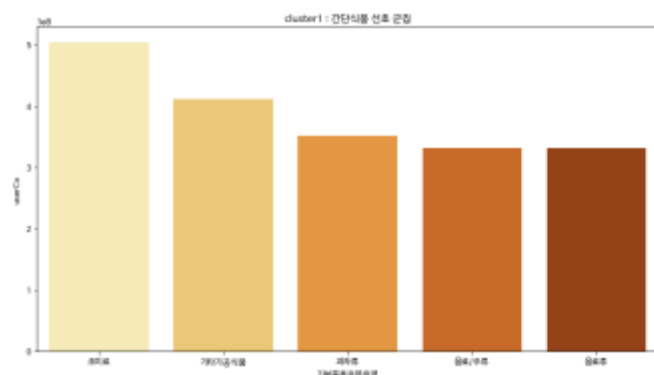
```
# 기부물품 이용자수 집계 상위 5개 물품 결과 시각화

table_1 = df_1.groupby(['통합시군구명', '센터코드', '기부물품대분류코드명', '기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum', 'provCo': 'sum'}).reset_index(level = [0,1,2,3])
a = table_1.groupby(['기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum'}).sort_values(by = 'userCo', ascending=False)[:5].reset_index(level = 0)

table_2 = df_2.groupby(['통합시군구명', '센터코드', '기부물품대분류코드명', '기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum', 'provCo': 'sum'}).reset_index(level = [0,1,2,3])
b = table_2.groupby(['기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum'}).sort_values(by = 'userCo', ascending=False)[:5].reset_index(level = 0)

table_3 = df_3.groupby(['통합시군구명', '센터코드', '기부물품대분류코드명', '기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum', 'provCo': 'sum'}).reset_index(level = [0,1,2,3])
c = table_3.groupby(['기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum'}).sort_values(by = 'userCo', ascending=False)[:5].reset_index(level = 0)

table_4 = df_4.groupby(['통합시군구명', '센터코드', '기부물품대분류코드명', '기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum', 'provCo': 'sum'}).reset_index(level = [0,1,2,3])
d = table_4.groupby(['기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum'}).sort_values(by = 'userCo', ascending=False)[:5].reset_index(level = 0)
```



### (6) 매핑 로직 코드

```
1 def recommend(spot, thing) :
2
3     # cluster1
4
5     table_1 = df_1.groupby(['통합시군구명', '센터코드', '기부물품대분류코드명', '기부물품중분류명', 'center']).agg({'userCo': 'sum', 'provCo': 'sum'}).reset_index(level = [0,1,2,3,4])
6     a = table_1.groupby(['기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum'}).sort_values(by = 'userCo', ascending=False)[:5].reset_index(level = 0)
7     cluster1_like = a.기부물품중분류명.values # 군집별 가장 많은 이용 물품 Top5 리스트
8
9     # cluster2
10
11    table_2 = df_2.groupby(['통합시군구명', '센터코드', '기부물품대분류코드명', '기부물품중분류명', 'center']).agg({'userCo': 'sum', 'provCo': 'sum'}).reset_index(level = [0,1,2,3,4])
12    b = table_2.groupby(['기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum'}).sort_values(by = 'userCo', ascending=False)[:5].reset_index(level = 0)
13    cluster2_like = b.기부물품중분류명.values
14
15    # cluster3
16
17    table_3 = df_3.groupby(['통합시군구명', '센터코드', '기부물품대분류코드명', '기부물품중분류명', 'center']).agg({'userCo': 'sum', 'provCo': 'sum'}).reset_index(level = [0,1,2,3,4])
18    c = table_3.groupby(['기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum'}).sort_values(by = 'userCo', ascending=False)[:5].reset_index(level = 0)
19    cluster3_like = c.기부물품중분류명.values
20
21
22    # cluster4
23
24    table_4 = df_4.groupby(['통합시군구명', '센터코드', '기부물품대분류코드명', '기부물품중분류명', 'center']).agg({'userCo': 'sum', 'provCo': 'sum'}).reset_index(level = [0,1,2,3,4])
25    d = table_4.groupby(['기부물품중분류명']).agg({'userCo': 'sum'}).sort_values(by = 'userCo', ascending=False)[:5].reset_index(level = 0)
26    cluster4_like = d.기부물품중분류명.values
27
28
29    # 기부자가 입력한 물품에 따라 - 군집 table 매핑
30
31    if thing in cluster1_like :
32        like = cluster1_like
33        df = table_1
34    elif thing in cluster2_like :
35        like = cluster2_like
36        df = table_2
37    elif thing in cluster3_like :
38        like = cluster3_like
39        df = table_3
40    elif thing in cluster4_like :
41        like = cluster4_like
42        df = table_4
43
44
45    list_of_center = df[df['기부물품중분류명'].isin(like)].groupby(['통합시군구명', '센터코드', 'center']).agg({'userCo': 'mean'}).reset_index(level=[0,1,2]).sort_values(by='userCo', ascending=False)
46
47    return list_of_center[list_of_center['통합시군구명'].isin(spot)]
48
49    # 기부자가 입력한 지역에 따라 - 군집 table center 필터링
```

### (7) 매핑 결과 코드

1 recommend(['성동구', '중랑구'], '과자류')

통합시군구명	센터코드	center	userCo
20	성동구	S35601 성동희망푸드나눔센터	3653.4
30	중랑구	S69801 중랑푸드마켓(면목점)	1768.6
29	중랑구	S32801 중랑푸드마켓·뱅크센터	1341.8
19	성동구	S00201 서울시광역푸드뱅크	1077.5

1 recommend(['관악구', '금천구', '동작구'], '의류')

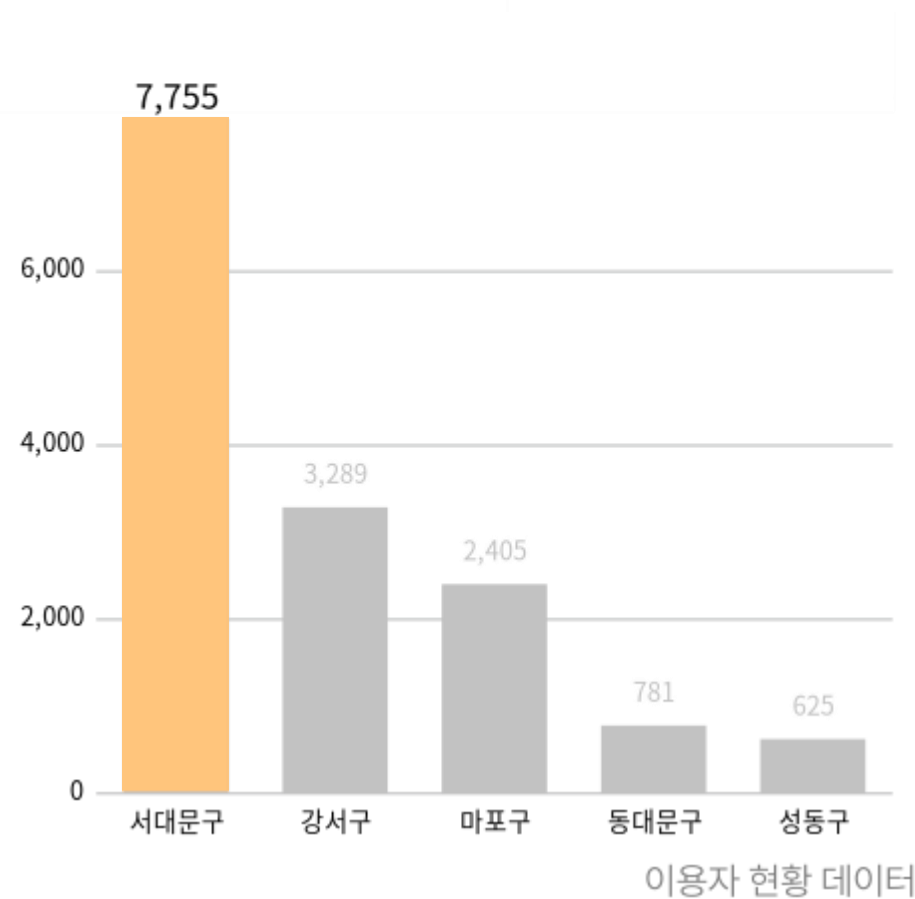
통합시군구명	센터코드	center	userCo
16	동작구	S38101 동작구푸드뱅크·마켓센터	3421.25
8	관악구	S38001 관악푸드뱅크마켓	3157.80
11	금천구	S35401 금천구푸드뱅크마켓센터	754.50
12	금천구	S64601 금천행복푸드뱅크	167.50

# 부록

## 1동 1푸드마켓 추가 예시

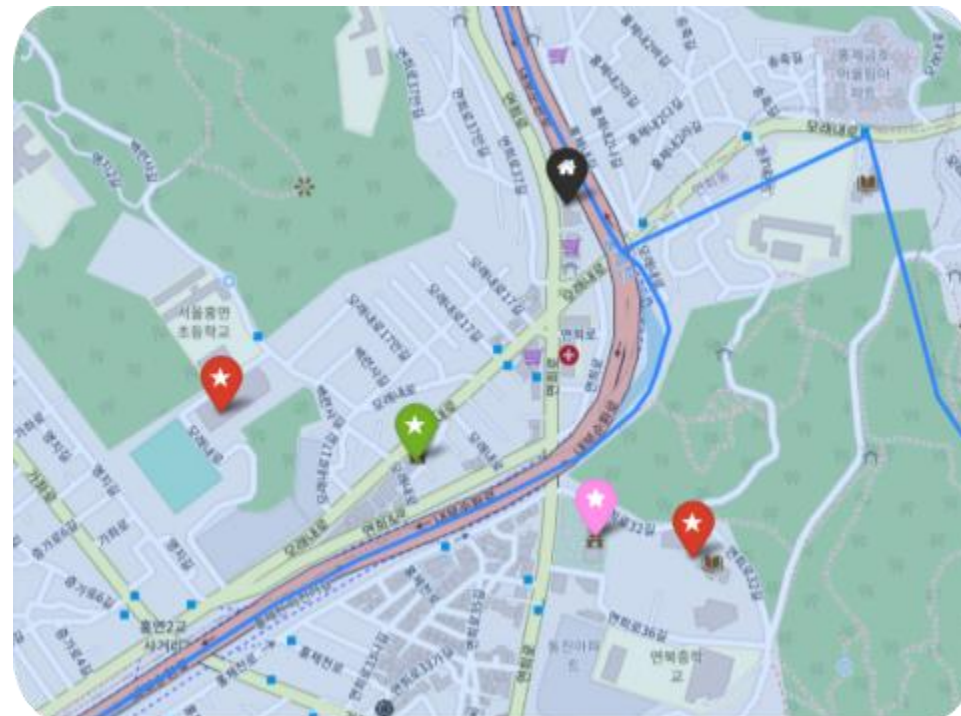
결식아동 이용 수가 가장 많은 서대문구의 구청, 청소년이용시설, 주민센터, 푸드뱅크 위치 시각화

결식아동 이용자수 Top5 구



각 지역별 이용자 현황을 파악하여 예상 접근 용이 시설 데이터를 수집한다

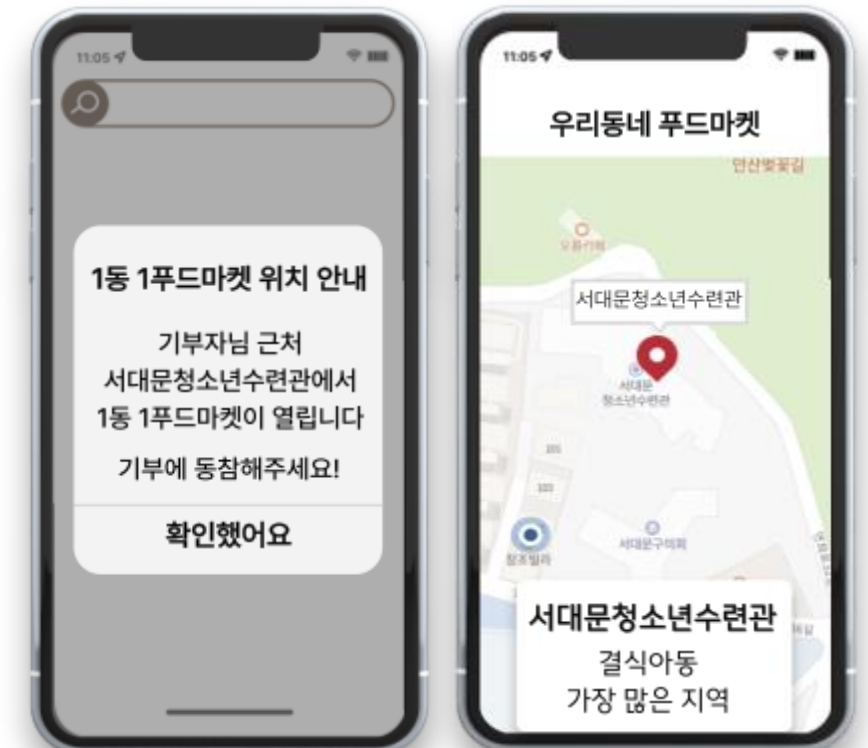
서대문구의 시설 위치 시각화 및 위치 선정



청소년 이용공간 정보

해당 유형의 이용자 특징 고려한 유희공간 시각화

선정된 위치 기부자에게 알림



위치기반서비스 동의 기부자에게 푸드마켓 위치를 알린다

# 부록

## Summary

01 분석배경 코로나·고물가로 인한 푸드뱅크 기부 감소 → 기부 활성화 방안 도출의 필요성

02 분석과정 전국 단위 분석을 통해 기부 현황 파악 → 서울을 최종 분석 지역으로 선정

03 문제정의 서울 지역 기부 현황 문제점 파악

04 해결방안 서울 지역 기부 활성화 방안 도출

1. 이용자 선호도를 반영한 기부자원 확보 미흡

2. 기부물품 편중

3. 대기업 위주의 기부처

1. 기부자-센터 매칭 서비스 - 편리한 기부 가능

2. 지역별 기부현황 대시보드 제공 - 투명성 확보

3. 1동 1푸드마켓 - 지역 내 기부 자원 순환