### Introductie

In dit notebook wordt data uit twee csv files samengevoegd en dit resulteert in de file: gemeentedata\_merged.csv
Het gaat om:

- gegevens\_gemeenten\_2021.csv
   Bevat gegevens m.b.t. o.a. woningprijs, bevolkingssamenstelling, inkomen, werkloosheid, criminaliteit per gemeente in Nederland
- Uitslag\_alle\_gemeenten\_TK20210317.csv
   Bevat gegevens m.b.t. de verkiezingsuitslag van de Tweede Kamer verkiezingen van 2021 per gemeente in Nederland

## Importeren data

```
data diverse = pandas.read csv('./data/gegevens gemeenten 2021.csv', sep=
In [2]:
         election data = pandas.read csv('./data/Uitslag alle gemeenten TK20210317
         data diverse = data diverse.sort values('Gemeenten')
In [3]:
         election data = election data.sort values('RegioNaam')
In [4]:
         len(data diverse)
Out[4]:
         len(election_data)
In [5]:
Out[5]:
         data diverse.head(5)
In [6]:
                                Vraagprijs
                                                                                           Mic
Out[6]:
                                           Bevolking
                                                           Leeftijd
                                                                   Bevolkingsdichtheid|2021
                 Gemeenten
                              aangeboden
                                                     bevolking|2021
                                          totaal|2021
                            woningen|2021
                                  488020
                                             155490
                                                               42
                                                                                     1414
         252
              Hertogenbosch
                                  469107
                                              25399
                                                                                       92
                Aa en Hunze
                                                              47,3
           1
                  Aalsmeer
                                  658553
                                              31991
                                                              42,2
                                                                                     1590
           2
                                                              44,5
                                                                                      281
                     Aalten
                                  347721
                                              27120
               Achtkarspelen
                                  357519
                                              27900
                                                              42,3
                                                                                      273
         election data.head(5)
```

$\sim$		$\Gamma \rightarrow$	- 1
111	17	1 /	
υı	J L	L /	

	<b>-</b>	Trag To Table			J
258	's-Gravenhage	G0518	11434	's-Gravenhage	K12
259	's- Hertogenbosch	G0796	10054	's-Hertogenbosch	K18
0	Aa en Hunze	G1680	10787	Assen	K3
1	Aalsmeer	G0358	11264	Haarlem	K10
2	Aalten	G0197	11046	Arnhem	K7

RegioNaam RegioCode AmsterdamseCode OuderRegioNaam OuderRegioCode Kies

5 rows × 47 columns

# Vergelijking gemeentenamen tussen de twee data sheets

```
result inner join = pandas merge(data diverse iloc[:, [0]], election data
                                              how='inner',
                                              left on='Gemeenten', right on='RegioNaam
          len(result_inner join)
 In [9]:
          338
 Out[9]:
          We zien dat 338 namen hetzelfde zijn.
In [10]:
         result left join = pandas.merge(data diverse.iloc[:, [0]], election data.
                                             how='left',
                                             left on='Gemeenten', right on='RegioNaam'
In [11]:
          result_left_join.(result_left_join.RegioNaam != result_left_join.Gemeente
                Gemeenten RegioNaam
Out[11]:
           30
                 Bergen (L.)
                                 NaN
           31
               Bergen (NH.)
                                 NaN
           67
                  Den Haag
                                 NaN
           72
               Dijk en Waard
                                 NaN
          157
              Land van Cuijk
                                 NaN
                                 NaN
          177
                  Maashorst
```

 We zien dat 6 rijen in data\_diverse een gemeentenaam hebben die niet gematched kan worden op een gemeentenaam in election\_data

In [13]: result\_right\_join[(result\_right\_join.Gemeenten != result\_right\_join.Regio

t[13]:		Gemeenten	RegioNaam
	0	NaN	's-Gravenhage
	28	NaN	Beemster
	32	NaN	Bergen
	33	NaN	Bergen
	45	NaN	Bonaire
	49	NaN	Boxmeer
	63	NaN	Cuijk
	112	NaN	Grave
	128	NaN	Heerhugowaard
	162	NaN	Landerd
	165	NaN	Langedijk
	193	NaN	Mill en Sint Hubert
	254	NaN	Saba
	261	NaN	Sint Anthonis
	262	NaN	Sint Eustatius
	290	NaN	Uden
	322	NaN	Weesp

0u<sup>-</sup>

• We zien dat 17 rijen in election\_data een gemeentenaam hebben die niet gematched kan worden op een gemeentenaam in data\_diverse

Verklaring van de waargenomen verschillen

in naamgeving
Bergen (L.) Bergen
Bergen (NH.) Bergen
Den Haag 's-Gravenhage
Bijzondere gemeenten
Bonaire Saba Sint Eustatius
Opgeheven gemeenten die werden ondergebracht bij een andere gemeente
Beemster (gefuseerd met Purmerend) Weesp (gefuseerd met Amsterdam)
Samengevoegde gemeenten
<b>Dijk en Waard</b> Heerhugowaard Langedijk
Land van Cuijk Boxmeer Cuijk Grave Mill en Sint Hubert Sint Anthonis
Maashorst Landerd Uden

• Sommige namen konden (net) niet gematched worden, wegens een (klein) verschil

• Wat betreft de gemeentelijke herindeling:

De gegevens m.b.t. 2021 werden gedownload in 2022, en voor de gegevens die gedownload werden van de website www.waarstaatjegemeente.nl/jive geldt dat standaard uitgegaan wordt van de actuele gemeentelijke indeling, ook voor gegevens uit voorgaande jaren.

De gemeentelijke herindeling na de verkiezingen van 2021 verklaart de bovengenoemde verschillen.

Op: https://www.cbs.nl/nl-nl/onze-diensten/methoden/classificaties/overig /gemeentelijke-indelingen-per-jaar lezen we: 'Per 1 januari 2022 is het aantal gemeenten door gemeentelijke herindelingen afgenomen tot 345. En per 24 maart 2022 tot 344 gemeenten.'

Om e.e.a. te corrigeren dienen we de verkiezingsdata te converteren, zodat ook hier wordt uitgegaan van de gemeentelijke indeling, zoals die gold begin oktober 2022.

### Opschonen van de data

#### Deel I

Eerst schonen we de kolomnamen op:

• In beide sheets de kolom met gemeentenamen de kolomnaam 'Gemeente' geven

```
In [14]: data_diverse.rename(columns={'Gemeenten': 'Gemeente'}, inplace=True)
    election_data.rename(columns={'RegioNaam': 'Gemeente'}, inplace=True)
```

• in de sheet data\_diverse diverse kolomnamen aanpassen

• In de sheet election\_data elke partijnaam vervangen door een bondigere variant

• Enkele correcties m.b.t. het format van waarden: een komma vervangen door een punt

- In geval van 'Besteedbaar inkomen per huishouden|2019' ligt het iets complexer, omdat we hier ook met missing data te maken hebben.
  - Sommige cellen hebben een waarde '?'
  - We converteren deze eerst naar '0', daarna converteren we alle waarden in de gehele kolom naar float
  - Vervolgens berekenen we het gemiddelde en zetten we alle cellen, met waarde 0 op dit gemiddelde.

```
filter qm = data diverse['Besteedbaar inkomen per huishouden|2019'].isin(
In [18]:
In [19]:
           data diverse[filter qm]
                                 Gemiddelde
Out[19]:
                                                         Gemiddelde
                                             Bevolking
                                                                                          Autochtonen
                                   vraagprijs
                                                             leeftijd Bevolkingsdichtheid
                      Gemeente
                                 aangeboden
                                                                                                totaal
                                                  totaal
                                                           bevolking
                                   woningen
                                                  3746
            12
                       Ameland
                                      554807
                                                                44.2
                                                                                      63
                                                                                                 3439
           234
                                      518110
                                                   5556
                                                                37.8
                                                                                     302
                                                                                                 5092
                     Renswoude
                      Rozendaal
                                                                                                 1458
           245
                                      925931
                                                   1726
                                                                45.1
                                                                                      62
           250
                Schiermonnikoog
                                      520548
                                                    931
                                                                49.9
                                                                                      23
                                                                                                  830
           271
                     Terschelling
                                      493591
                                                   4870
                                                                45.1
                                                                                      57
                                                                                                 4500
           298
                        Vlieland
                                      385608
                                                   1194
                                                                43.8
                                                                                                  997
                                                                                      30
```

```
In [20]: data_diverse['Besteedbaar inkomen per huishouden|2019'] = data_diverse['B
    data_diverse['Besteedbaar inkomen per huishouden|2019'] = data_diverse['B
    data_diverse['Besteedbaar inkomen per huishouden|2019'] = data_diverse['B
```

```
In [21]: mean = round(data_diverse['Besteedbaar inkomen per huishouden|2019'].mean
In [22]: data_diverse['Besteedbaar inkomen per huishouden|2019'] = data_diverse['Besteedbaar inkomen per huishouden|2019'] = data_diverse['Besteedbaar inkomen per huishouden|2019']
```

Nacontrole

In [23]: filter\_mean = data\_diverse['Besteedbaar inkomen per huishouden|2019'].isi
In [24]: data\_diverse[filter\_mean]

Out[24]: Gemiddelde Gemiddelde **Bevolking** vraagprijs **Autochtonen** Bevolkingsdichtheid Gemeente leeftijd aangeboden totaal totaal bevolking woningen 12 Ameland 554807 3746 44.2 63 3439 45 Boxtel 515983 32973 44.0 477 27444 Hellendoorn 354764 35932 43.7 261 33366 126 231 Raalte 351904 37911 44.2 222 35287 234 Renswoude 518110 5556 37.8 302 5092 245 925931 45.1 62 Rozendaal 1726 1458 250 Schiermonnikoog 520548 931 49.9 23 830 493591 271 Terschelling 4870 45.1 57 4500

Alle overige ontbrekende waarden geven we een waarde 0

385608

```
In [25]: election_data = election_data.fillna(0)
    data_diverse = data_diverse.fillna(0)
```

1194

43.8

- Het betreft de inbraak gegevens van Schiermonnikoog
- Verder alle cellen in de verkiezingsdata, waar verzuimd werd een 0 in te voeren (0 stemmen)

997

30

#### Deel II

298

Vlieland

• Een aantal gemeenten moeten qua naam gelijk getrokken worden

De bijzondere gemeenten komen te vervallen in election\_data

```
In [27]: election_data = election_data.drop(election_data[(election_data.Gemeente.
```

- Nu het probleem oplossen met de samengevoegde gemeenten: In election\_data dienen
  - de nieuwe gemeentenamen toegevoegd te worden
  - de uitgefaseerde gemeentenamen verwijderd te worden
  - de aantallen van de uitgefaseerde gemeenten toegevoegd te worden aan de gemeente waarin ze werden opgenomen

```
In [28]:
conversion_table = {
    'Dijk en Waard': ['Heerhugowaard', 'Langedijk'],
    'Land van Cuijk': ['Boxmeer', 'Cuijk', 'Grave', 'Mill en Sint Hubert'
    'Maashorst': ['Landerd', 'Uden'],
    'Purmerend': ['Purmerend', 'Beemster'],
    'Amsterdam': ['Amsterdam', 'Weesp'],
}
```

```
In [29]:
         def find new municipalities(conversion table):
             return [municipality for municipality in conversion table if municipal
         def find updated municipalities(conversion table):
             return [municipality for municipality in conversion table if municipal
         def find phased out municipalities(conversion table, updated municipaliti
             phased out municipalities = []
             for municipality_ in conversion_table:
                 for municipality in conversion table[municipality ]:
                     if municipality not in updated municipalities:
                         phased out municipalities.append(municipality)
             return phased out municipalities
         def add new municipalities (new municipalities, conversion table, election
             for new municipality in new municipalities:
                 phased out municipalities = conversion table[new municipality]
                 municipality to add = election data[(election data.Gemeente.isin(
                 municipality to add.Gemeente = new municipality
                 election data = election data.append(municipality to add, ignore
                 indices rows2drop = election data[(election data.Gemeente.isin(ph
                 election data = election data.drop(indices rows2drop)
             return election data
         def update municipalities(updated municipalities, conversion table, elect
             for updated municipality in updated municipalities:
                 municipalities2merge = conversion table[updated municipality]
                 municipality to add = election data[(election data.Gemeente.isin(
                 election data = election data.drop(election data[(election data.G
                 municipality to add. Gemeente = updated municipality
                 election data = election data.append(municipality to add, ignore
             return election data
         new municipalities = find new municipalities(conversion table)
         updated municipalities = find updated municipalities(conversion table)
         phased out municipalities = find phased out municipalities(conversion tab
         election data = add new municipalities(new municipalities, conversion_tab
         election data = update municipalities(updated municipalities, conversion
```

### **Nacontrole**

```
Out[30]: 344

In [31]: len(election_data)
Out[31]: 344

In [32]: result_inner_join = pandas.merge(data_diverse.iloc[:, [0]], election_data how='inner', left_on='Gemeente', right_on='Gemeente')

In [33]: len(result_inner_join)
Out[33]: 344
```

### Samenvoegen data

```
In [34]: gemeentedata = pandas.merge(data_diverse, election_data, on='Gemeente')
In [35]: gemeentedata.head(4)
```

35]:	Gemeente	Gemiddelde vraagprijs aangeboden woningen	Bevolking totaal	Gemiddelde leeftijd bevolking	Bevolkingsdichtheid	Autochtonen totaal	AI
0	's- Hertogenbosch	488020	155490	42.0	1414	122514	
1	Aa en Hunze	469107	25399	47.3	92	23719	
2	Aalsmeer	658553	31991	42.2	1590	25117	
3	Aalten	347721	27120	44.5	281	23997	

4 rows × 59 columns

```
In [36]:
         gemeentedata.columns
         Index(['Gemeente', 'Gemiddelde vraagprijs aangeboden woningen',
Out[36]:
                  'Bevolking totaal', 'Gemiddelde leeftijd bevolking',
                 'Bevolkingsdichtheid', 'Autochtonen totaal', 'Allochtonen Westers
                 'Allochtonen Niet Westers', 'Allochtonen totaal', 'Misdrijven tota
          al',
                 'Diefstal/inbraak', 'Werkloosheidspercentage',
                 'Besteedbaar inkomen per huishouden | 2019', 'RegioCode',
                 'AmsterdamseCode', 'OuderRegioNaam', 'OuderRegioCode',
                 'Kiesgerechtigden', 'Opkomst', 'OngeldigeStemmen', 'BlancoStemmen
                 'GeldigeStemmen', 'VVD', 'D66', 'PVV', 'CDA', 'SP', 'PvdA',
                 'GROENLINKS', 'FvD', 'PvdD', 'ChristenUnie', 'Volt', 'JA21', 'SGP
                 'DENK', '50PLUS', 'BBB', 'BIJ1', 'CODE ORANJE', 'NIDA', 'Splinter
                 'Piratenpartij', 'JONG', 'TROTS', 'Lijst Henk Krol', 'NLBeter',
                 'Blanco', 'LP', 'OPRECHT', 'JEZUS LEEFT', 'DFP', 'U-Buntu Connected Front', 'Vrij en Sociaal Nederland', 'PvdE',
                 'Wij zijn Nederland', 'PvdR', 'Modern Nederland', 'De Groenen'],
                dtype='object')
```

# Export to csv

```
In [37]: gemeentedata.to_csv('./data/gemeentedata_merged.csv', index=False, sep=';
```