Where Should There Be More Electric Charging Hubs in New York State?

Cecilia Pershyn

CIS512

New York State is a leading state in clean and renewable energy, with a commitment to have 50% of the state's electricity supplied by renewable sources by 2030. Thanks to impressive growth in solar, wind, hydro and biomass power in New York State, plug-in electric vehicles (EVs) have particularly low greenhouse gas emissions here.

EVs are a cheap and clean alternative to gas-fueled vehicles. However, small battery storage capacity limits the amount of electric fuel that can be carried on board the vehicle. In order to make the use of EVs more convenient, and help extend vehicle mileage, there is a need to expand the electric power grid and create more public fueling stations.

In this study I will look at vehicle registrations in NYS to determine where electric vehicles are registered. I will look at where charging ports are located in the state and compare to the zip codes with high electric vehicle registrations to determine which zip codes have the highest demand for new charging ports.

Data Sources:

Data on Charging Stations https://data.ny.gov/d/7rrd-248n?category=Energy-Environment&view_name=Electric-Vehicle-Charging-Stations-in-New-York)

Data on Electric Vehicle Registration

https://data.ny.gov/d/uu25-czyc?category=Transportation&view_name=Electric-Vehicles-per-County (https://data.ny.gov/d/uu25-czyc?category=Transportation&view_name=Electric-Vehicles-per-County)

Bibliography:

How New York Uses Renewable Energy. (n.d.). Retrieved from http://www.dec.ny.gov/energy/83070.html (http://www.dec.ny.gov/energy/83070.html)

Date Visited: 10/29/18

How New York Uses Renewable Energy. (n.d.). Retrieved from http://www.dec.ny.gov/energy/83070.html (http://www.dec.ny.gov/energy/83070.html)

Date Visited: 10/29/18

```
In [60]:
         %matplotlib inline
         import pandas as pd
         import numpy as np
         import matplotlib.pyplot as plt
         import seaborn as sns; sns.set()
         #use this function later in notebook to change NaN in "complete" data frame
         def fix count(x):
             if x=='NaN':
                 x=0
             elif x=='':
                 x=0
             elif type(x) == type(8.8):
                 x=0
             return int(x)
         #This method did not work. I attempted to read the csv using a converter, I
         #the count, where the NaN occurs, does not happen with the original csv file
         #I combine the dataframes. So I will work on converting the NaN later.
         sns.set(style="darkgrid")
```

Electric Vehicle Registration Data

Import and read data table

```
In [33]: vehicle_reg = pd.read_csv('Vehicle_Snowmobile_and_Boat_Registrations.csv')
In [34]: vehicle_reg.head()
Out[34]:
```

	Record Type	VIN	Registration Class	City	State	Zip	County	Model Year	Mal
0	VEH	8995	PAS	BUFFALO	NY	14207	ERIE	1913	DE/I
1	VEH	607SR2131A	PAS	N SYRACUSE	NY	13212	ONONDAGA	1977	С
2	VEH	537LS7D46CT083476	PAS	NEWFANE	NY	14108	NIAGARA	2012	AZUF
3	VEH	53TBH2MC1BE900166	PAS	ROCKVILLE CTR	NY	11570	NASSAU	2011	11HT
4	VEH	53G1B4A47DB000347	PAS	BROOKLYN	NY	11223	KINGS	2013	COL

Create a new table with only the relevant information to my study

```
In [35]: veh = vehicle_reg[['City','State','Zip','County']]
  veh[:5]
```

Out[35]:

	City	State	Zip	County
0	BUFFALO	NY	14207	ERIE
1	N SYRACUSE	NY	13212	ONONDAGA
2	NEWFANE	NY	14108	NIAGARA
3	ROCKVILLE CTR	NY	11570	NASSAU
4	BROOKLYN	NY	11223	KINGS

There are 9222 registered electric vehicles in NYS

```
In [36]: len(veh)
```

Out[36]: 9222

Create a data series showing the number of electric vehicles per zip code in New York State

```
In [64]: veh['Number of Vehicles'] = ''
    reg_car = veh.groupby(['Zip'])
    count_car = reg_car.agg({'Number of Vehicles':'count'}).sort_values(['Number count_car[:5]
```

/anaconda3/lib/python3.6/site-packages/ipykernel_launcher.py:1: SettingWithCopyWarning:

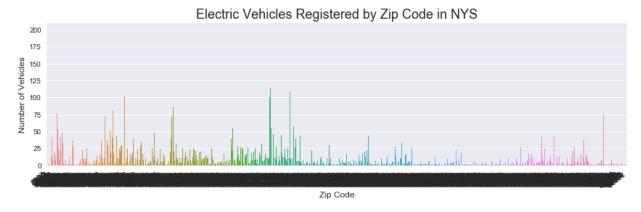
A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame. Try using .loc[row_indexer,col_indexer] = value instead

See the caveats in the documentation: http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy (http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy)
"""Entry point for launching an IPython kernel.

Out[64]:

Number of Vehicles

Zip	
10583	200
11746	114
11791	109
10580	103
11743	101



```
In [40]: vehicle_reg_zip = vehicle_reg.groupby(['Zip'])
vrzip = vehicle_reg_zip.size().sort_values(ascending = False)
```

```
vrzip = vrzip[:25]
In [41]:
          vrzip
Out[41]: Zip
          10583
                    200
          11746
                    114
          11791
                    109
          10580
                    103
          11743
                    101
          11050
                     87
          10538
                     81
                     77
          10013
                     75
          14850
                     73
          10514
          11030
                     72
          11576
                     72
          14534
                     67
                     67
          10504
                     65
          10011
                     60
          10023
          11797
                     58
          11747
                     55
          11545
                     54
          10014
                     53
          11733
                     52
          10528
                     51
          11568
                     50
          11201
                     49
          10956
                     48
          dtype: int64
```

Charging Hubs in New York State

Import and read data

Out[42]:

	Fuel Type Code	Station Name	Street Address	Intersection Directions	City	State	ZIP	Plus4	Station Phone	Status Code	
0	ELEC	Hudson Valley Community College - TEC- SMART Bu	345 Hermes Rd	NaN	Malta	NY	12020	NaN	518- 629- 7075	E	
1	ELEC	EDISONPARKFAST	451 9th Ave	LOC #250 #2 LOT#250; ChargePoint America Program	New York	NY	10018	NaN	888- 758- 4389	E	
2	ELEC	CARCHARGING	350 W 50th St	ICON MERCURY; Icon parking see attendant for a	New York	NY	10019	NaN	888- 758- 4389	E	
3	ELEC	CARCHARGING	310 W 39th St	ICON 310 W 39TH; Icon Parking systems see vale	New York	NY	10018	NaN	888- 758- 4389	E	
4	ELEC	EDISONPARKFAST	50 W 44th St	LOC #100 LEVEL3; Located in basement level of	New York	NY	10036	NaN	888- 758- 4389	E	

5 rows × 32 columns

Create a new table with only the relevant information to my study

```
In [43]: hub = charge_hub[['City','ZIP','Latitude','Longitude',]]
hub[:4]
```

Out[43]:

		City	ZIP	Latitude	Longitude
_	0	Malta	12020	42.971670	-73.774182
	1	New York	10018	40.754512	-73.995938
	2	New York	10019	40.763245	-73.988648
	3	New York	10018	40.755440	-73.992027

There are 1030 charging ports in New York State

```
In [44]: len(hub)
```

Out[44]: 1030

Create a data series showing the number of charging hugs per zip code in New York State

/anaconda3/lib/python3.6/site-packages/ipykernel_launcher.py:1: SettingWithCopyWarning:

A value is trying to be set on a copy of a slice from a DataFrame.

Try using .loc[row indexer,col indexer] = value instead

See the caveats in the documentation: http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy (http://pandas.pydata.org/pandas-docs/stable/indexing.html#indexing-view-versus-copy)
"""Entry point for launching an IPython kernel.

Out[45]:

Number of Charge Hubs

	ZIP	
10	0019	34
10	0016	22
12	2401	21
10	0021	17
10	0022	17

```
chzip = chzip[:25]
In [47]:
          chzip
Out[47]: ZIP
          10019
                    34
          10016
                    22
          12401
                    21
                    17
          10022
          10021
                    17
          10023
                    16
          14850
                    16
          10065
                    15
          12866
                    15
          10028
                    14
          10011
                    14
          10024
                    13
          11201
                    12
          10025
                    12
          10003
                    12
          10036
                    11
          10014
                     9
                     9
          14221
                     9
          10013
                     8
          10075
          11790
                     8
          10001
                     8
          11901
                     7
          12205
                     7
          11215
                     7
          dtype: int64
```

Combine count_car and count_hub dataframes using concat, name the resulting table "complete"

```
In [72]: frames = [count_car, count_hub]
    complete = pd.concat(frames)
    complete
```

/anaconda3/lib/python3.6/site-packages/ipykernel_launcher.py:2: FutureWar ning: Sorting because non-concatenation axis is not aligned. A future ver sion

of pandas will change to not sort by default.

To accept the future behavior, pass 'sort=True'.

To retain the current behavior and silence the warning, pass sort=False

Out[72]:

	Number of Charge Hubs	Number of Vehicles
10583	NaN	200.0
11746	NaN	114.0
11791	NaN	109.0
10580	NaN	103.0
11743	NaN	101.0
11050	NaN	87.0
10538	NaN	81.0
10013	NaN	77.0
14850	NaN	75.0
10514	NaN	73.0
11030	NaN	72.0
11576	NaN	72.0
10504	NaN	67.0
14534	NaN	67.0
10011	NaN	65.0
10023	NaN	60.0
11797	NaN	58.0
11747	NaN	55.0
11545	NaN	54.0
10014	NaN	53.0
11733	NaN	52.0
10528	NaN	51.0
11568	NaN	50.0
11201	NaN	49.0
10128	NaN	48.0

10804 NaN 48.0 10956 NaN 48.0 10024 NaN 47.0 11768 NaN 47.0 11040 NaN 46.0 14216 1.0 NaN 14216 1.0 NaN 14222 1.0 NaN 14428 1.0 NaN 14428 1.0 NaN 14445 1.0 NaN 14454 1.0 NaN 14455 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 1462		Number of Charge Hubs	Number of Vehicles
10024 NaN 47.0 11768 NaN 47.0 11040 NaN 46.0 14216 1.0 NaN 14222 1.0 NaN 14414 1.0 NaN 14428 1.0 NaN 14445 1.0 NaN 14454 1.0 NaN 14485 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14555 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14626 <th>10804</th> <th>NaN</th> <th>48.0</th>	10804	NaN	48.0
11768 NaN 47.0 11040 NaN 46.0 14216 1.0 NaN 14222 1.0 NaN 14414 1.0 NaN 14428 1.0 NaN 14445 1.0 NaN 14454 1.0 NaN 14485 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14701 </th <th>10956</th> <th>NaN</th> <th>48.0</th>	10956	NaN	48.0
11040 NaN 46.0 14216 1.0 NaN 14222 1.0 NaN 14414 1.0 NaN 14428 1.0 NaN 14445 1.0 NaN 14454 1.0 NaN 14485 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14701 NaN 14817 1.0 <th>10024</th> <th>NaN</th> <th>47.0</th>	10024	NaN	47.0
	11768	NaN	47.0
14216 1.0 NaN 14222 1.0 NaN 14414 1.0 NaN 14428 1.0 NaN 14454 1.0 NaN 14485 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14853 </th <th>11040</th> <th>NaN</th> <th>46.0</th>	11040	NaN	46.0
14222 1.0 NaN 14414 1.0 NaN 14428 1.0 NaN 14445 1.0 NaN 14454 1.0 NaN 14485 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN			
14414 1.0 NaN 14428 1.0 NaN 14445 1.0 NaN 14454 1.0 NaN 14485 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14216	1.0	NaN
14428 1.0 NaN 14445 1.0 NaN 14454 1.0 NaN 14485 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14222	1.0	NaN
14445 1.0 NaN 14454 1.0 NaN 14485 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14414	1.0	NaN
14454 1.0 NaN 14485 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14701 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14428	1.0	NaN
14485 1.0 NaN 14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14445	1.0	NaN
14487 1.0 NaN 14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14701 NaN NaN 14731 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14454	1.0	NaN
14526 1.0 NaN 14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14625 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14485	1.0	NaN
14527 1.0 NaN 14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14487	1.0	NaN
14534 1.0 NaN 14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14526	1.0	NaN
14551 1.0 NaN 14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14527	1.0	NaN
14569 1.0 NaN 14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14534	1.0	NaN
14605 1.0 NaN 14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14551	1.0	NaN
14607 1.0 NaN 14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14569	1.0	NaN
14612 1.0 NaN 14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14605	1.0	NaN
14615 1.0 NaN 14624 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14607	1.0	NaN
14624 1.0 NaN 14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14612	1.0	NaN
14626 1.0 NaN 14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14615	1.0	NaN
14627 1.0 NaN 14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14624	1.0	NaN
14642 1.0 NaN 14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14626	1.0	NaN
14702 1.0 NaN 14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14627	1.0	NaN
14731 1.0 NaN 14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14642	1.0	NaN
14760 1.0 NaN 14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14702	1.0	NaN
14817 1.0 NaN 14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14731	1.0	NaN
14818 1.0 NaN 14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14760	1.0	NaN
14837 1.0 NaN 14853 1.0 NaN	14817	1.0	NaN
14853 1.0 NaN	14818	1.0	NaN
	14837	1.0	NaN
14870 1.0 NaN	14853	1.0	NaN
	14870	1.0	NaN

	Number of Charge Hubs	Number of Vehicles
14881	1.0	NaN

1420 rows × 2 columns

In [78]:

#attempting to use replace to get rid of NaN
complete.replace('NaN',0)

Out[78]:

	Number of Charge Hubs	Number of Vehicles
10583	NaN	200.0
11746	NaN	114.0
11791	NaN	109.0
10580	NaN	103.0
11743	NaN	101.0
11050	NaN	87.0
10538	NaN	81.0
10013	NaN	77.0
14850	NaN	75.0
10514	NaN	73.0
11030	NaN	72.0
11576	NaN	72.0
10504	NaN	67.0
14534	NaN	67.0
10011	NaN	65.0
10023	NaN	60.0
11797	NaN	58.0
11747	NaN	55.0
11545	NaN	54.0
10014	NaN	53.0
11733	NaN	52.0
10528	NaN	51.0
11568	NaN	50.0
11201	NaN	49.0
10128	NaN	48.0
10804	NaN	48.0
10956	NaN	48.0
10024	NaN	47.0
11768	NaN	47.0
11040	NaN	46.0
14216	1.0	NaN

	Number of Charge Hubs	Number of Vehicles
14222	1.0	NaN
14414	1.0	NaN
14428	1.0	NaN
14445	1.0	NaN
14454	1.0	NaN
14485	1.0	NaN
14487	1.0	NaN
14526	1.0	NaN
14527	1.0	NaN
14534	1.0	NaN
14551	1.0	NaN
14569	1.0	NaN
14605	1.0	NaN
14607	1.0	NaN
14612	1.0	NaN
14615	1.0	NaN
14624	1.0	NaN
14626	1.0	NaN
14627	1.0	NaN
14642	1.0	NaN
14702	1.0	NaN
14731	1.0	NaN
14760	1.0	NaN
14817	1.0	NaN
14818	1.0	NaN
14837	1.0	NaN
14853	1.0	NaN
14870	1.0	NaN
14881	1.0	NaN

1420 rows × 2 columns

```
In [67]: #attempt #2: use fillna() to replace NaN in dataframe with 0
total = complete['Number of Charge Hubs'].fillna(value=0, inplace=True)
total
#The kernel runs, but there is no visible output.
```

In [81]: #YES! finally got it :)
#This code kills two birds with one stone, since it also converts to interge
complete = complete.fillna(0).astype(int)
complete

Out[81]:

	Number of Charge Hubs	Number of Vehicles
10583	0	200
11746	0	114
11791	0	109
10580	0	103
11743	0	101
11050	0	87
10538	0	81
10013	0	77
14850	0	75
10514	0	73
11030	0	72
11576	0	72
10504	0	67
14534	0	67
10011	0	65
10023	0	60
11797	0	58
11747	0	55
11545	0	54
10014	0	53
11733	0	52
10528	0	51
11568	0	50
11201	0	49
10128	0	48
10804	0	48
10956	0	48
10024	0	47
11768	0	47
11040	0	46

	Number of Charge Hubs	Number of Vehicles
14216	1	0
14222	1	0
14414	1	0
14428	1	0
14445	1	0
14454	1	0
14485	1	0
14487	1	0
14526	1	0
14527	1	0
14534	1	0
14551	1	0
14569	1	0
14605	1	0
14607	1	0
14612	1	0
14615	1	0
14624	1	0
14626	1	0
14627	1	0
14642	1	0
14702	1	0
14731	1	0
14760	1	0
14817	1	0
14818	1	0
14837	1	0
14853	1	0
14870	1	0
14881	1	0

1420 rows × 2 columns

Next Steps

1. Combine count_car and count_hub data series into one data frame to compare the number of cars in each zip code and the number of charging hubs. This will help give an idea of demand

for hubs. (Completed)

2. Map number of cars per zip code and the locations of charging hubs using geocoding and ArcGIS

In []:	
[] -	