## NYC CITIBIKE ANALYSIS

Scarlett Zuo March 21, 2016

#### OUTLINE

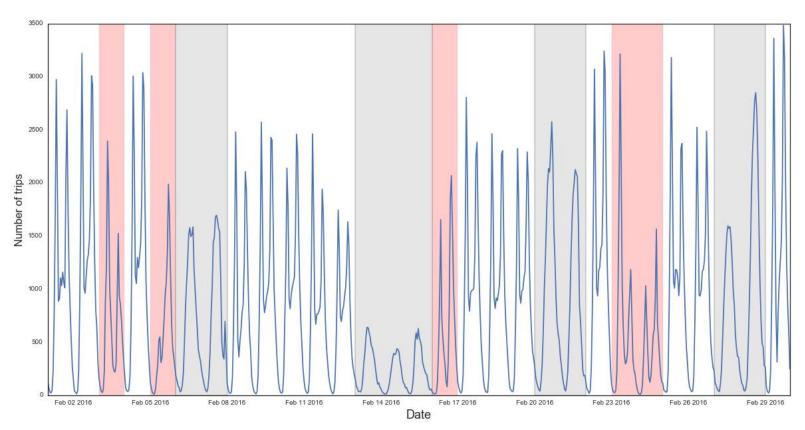
- Highlight of Findings
- Explore the Overall Trend
- A Closer Look at the Weekday and Weekend Patterns
- Station Clustering
  - Method
  - Results
- User Behavior Exploration
- Prediction and Precision
  - Stations require attendance
  - Other options

### HIGHLIGHT OF THE FINDINGS

- Weekdays and weekends have different patterns
- 3 types of stations: Am-Peak-Only, Am-Pm-Peaks, Pm-Peak-Only
- Subscribers and non-subscribers have different behaviors
  - Subscribers: short trips <10 min, daily commute</li>
  - Non-subscribers: 10-20 min trips

### EXPLORE THE OVERALL TREND

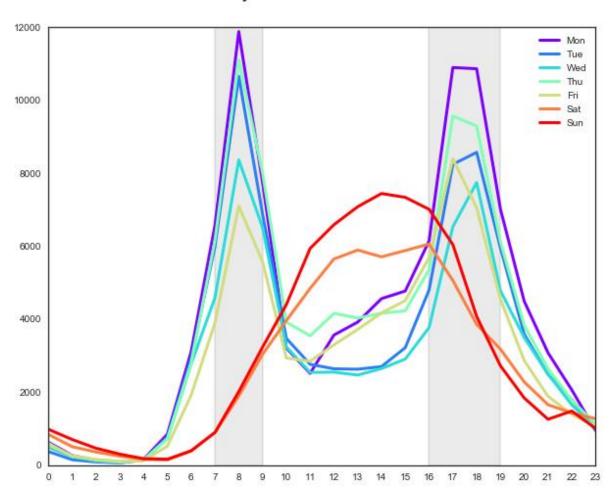
#### Total Bikeshare Trend



- Weekday patterns are different from weekend & holiday patterns.
- Bad weather lowers number of bike rental.

# A CLOSER LOOK AT THE WEEKDAY AND WEEKEND PATTERNS

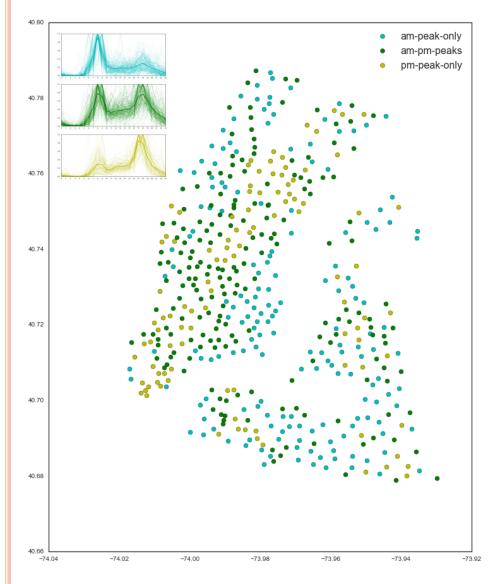
#### Weekday and Weekend Patterns



#### STATION CLUSTERING - METHOD

- Cathal Coffey Capital Bikeshare
  - Am-Peak-Only
  - Am-Pm-Peaks
  - Pm-Peak-Only
- O How about NYC CitiBike?
  - Method:
    - Separate weekdays and weekends
    - Aggregate trips taken by hour for each station, normalize counts
    - Use Euclidean distance and K-mean for clustering
  - Train on Feb 1 Feb 20, and test set: Feb 21 Feb 29
  - Metric: Normalized RMSE

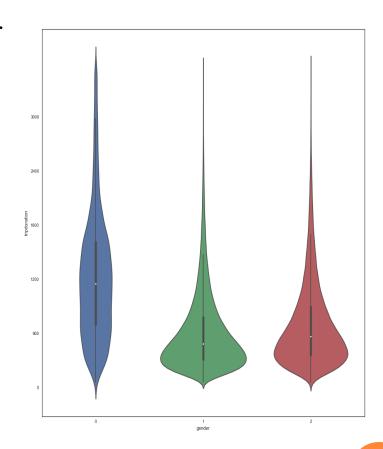
#### STATION CLUSTERING - RESULTS



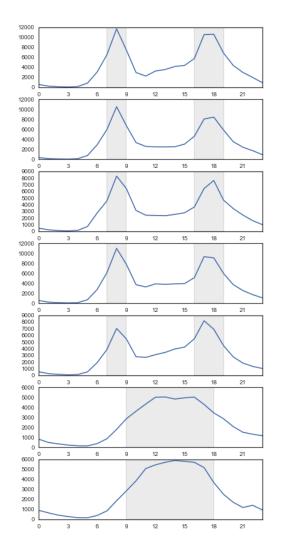
- Am-Peak-Only: near residential areas; they are used to commute to Pm-Peak-Only stations
- Pm-Peak-Only: work locations
- Am-Pm-Peaks: popular POIs / Metro stations
- Implications:
- Morning: bike and dock supply guarantee - transfer enough bikes to Am-Peak-Only stations from Pm-Peak-Only stations
- Evening: reverse

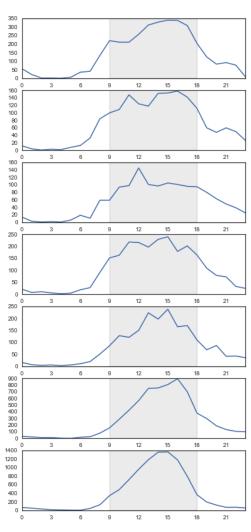
#### USER BEHAVIOR EXPLORATION

- Non-subscribers tend to take longer trips than subscribers: 75% trips are done in half an hour VS 15 minutes.
- For subscribers, most trips are done within 10 minutes, whereas non-subscribers make roughly the same amount of trips that last for 10 - 20 minutes.
- Little gender difference.



## USER BEHAVIOR EXPLORATION (CONT.)





- During the weekdays, subscribers use bikes for daily commute.
- Non-subscribers' weekday pattern is similar to weekends.
- Non-subscribers
  have more activities
  during weekends
  than during the week.

#### PREDICTION AND PRECISION

- Prediction
  - Use the cluster centroids as baseline
  - Extrapolate for each station by the max count for that station.
- Precision Normalized RMSE

	Training Set	Test Set
Weekdays	0.045	0.019
Weekends	0.056	0.033

Results look good!

#### STATIONS NEED ATTENDANCE

- If out > in, need bikes
- If in > out + docks, need space (take bikes away)

nee	need_bike												
id	72	79	82	83	116	119	120	127	1				
0	NaN	3.0	NaN	NaN	1.0	NaN	NaN	2.0	6				
1	NaN	1.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	3				
2	NaN	1.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	1.0	2				
3	NaN	1.0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	1				
4	NaN	NaN	NaN	NaN	1.0	NaN	NaN	NaN	1				
5	1.0	2.0	1.0	1.0	6.0	1.0	1.0	6.0	4				
6	3.0	NaN	4.0	4.0	4.0	2.0	5.0	4.0	1				
7	8.0	1.0	7.0	8.0	6.0	4.0	10.0	6.0	4				
8	16.0	NaN	16.0	15.0	3.0	9.0	21.0	4.0	1				
9	NaN	NaN	15.0	14.0	NaN	4.0	11.0	NaN	1				
10	NaN	6.0	6.0	5.0	NaN	1.0	3.0	NaN	1				
11	NaN	9.0	5.0	4.0	NaN	NaN	NaN	NaN	2				
12	NaN	11.0	5.0	5.0	NaN	NaN	NaN	NaN	2				

tak	e_bik	e														
id	72	79	82	83	116	119	120	127	128	137	 3232	3233	3235	3236	3237	323
0	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	13.0	NaN	NaN
1	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	3.0	NaN	NaN
2	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
3	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
4	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
5	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
6	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
7	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	3.0	 NaN	29.0	NaN	NaN	NaN	NaN
8	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	61.0	 NaN	107.0	NaN	NaN	NaN	NaN
9	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	50.0	 NaN	93.0	NaN	NaN	NaN	NaN
10	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
11	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
12	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN
13	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	3.0	NaN	NaN
14	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	12.0	NaN	NaN
15	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	21.0	NaN	NaN
16	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	42.0	NaN	NaN
17	9.0	NaN	 NaN	NaN	NaN	121.0	NaN	NaN								
18	18.0	NaN	 NaN	NaN	NaN	184.0	NaN	NaN								
19	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	156.0	NaN	NaN
20	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	100.0	NaN	NaN
21	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	70.0	NaN	Nal
22	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	54.0	NaN	NaN
<b>2</b> 3	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	NaN	 NaN	NaN	NaN	26.0	NaN	NaN

#### OTHER MODELING OPTIONS

- Separate bad-weather days to form another training set for bad-weather baseline
- Try Dynamic Time Warping instead of Euclidean distance for better non-linear alignment between time series.

# Thank you!