POLITECNICO DI TORINO Tesi di Laurea Magistrale

Station-level forecasting in bike sharing systems using data mining techniques

Relatori:

Prof.ssa Silvia Anna Chiusano *Prof.ssa* Tania Cerquitelli

Candidato:

Khalid Benihich

Sommario

- Bike Sharing Systems
- Predizione mediante Data Mining
- Formalizazione della procedura
- Validazione sperimentale
- Implementazione del framework
- Applicazione mobile

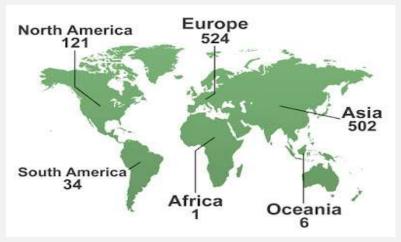
Bike Sharing Systems

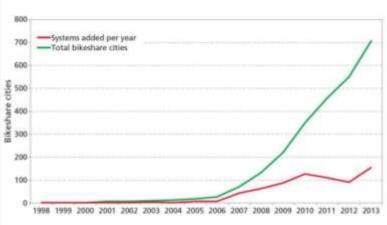


Vantaggi:

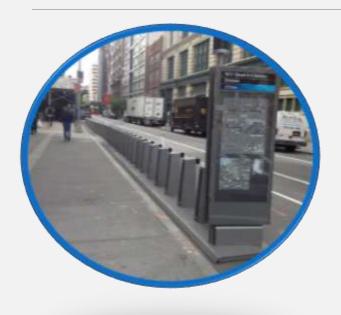
- Riduzione traffico auto e riduzione inquinanti
- Maggior connesione tra altri mezzi pubblici
- Effetti benefici salute degli utilizzatori
- Riduzione superfici dedicate al parcheggio
- Basso costo

Diffusione e crescita





Funzionamento subottimale





Funzionamento subottimale



Data Mining

Classificazione

- Dati di Training: set di record (x, y)
 - x = attribute set (valori discreti e continui)
 - *y = etichetta di classe* (solo valori discreti)

La classificazione è l'operazione apprendimento della funzione target che mappa x con l'etichetta di classe y

funzione target = modello di classificazione

Classificatori Naive Bayes

Principali Algoritmi

Processo

Raw Dataset

Raccolta Dati

Training Dataset

Characterization

Windowing

Enrichment

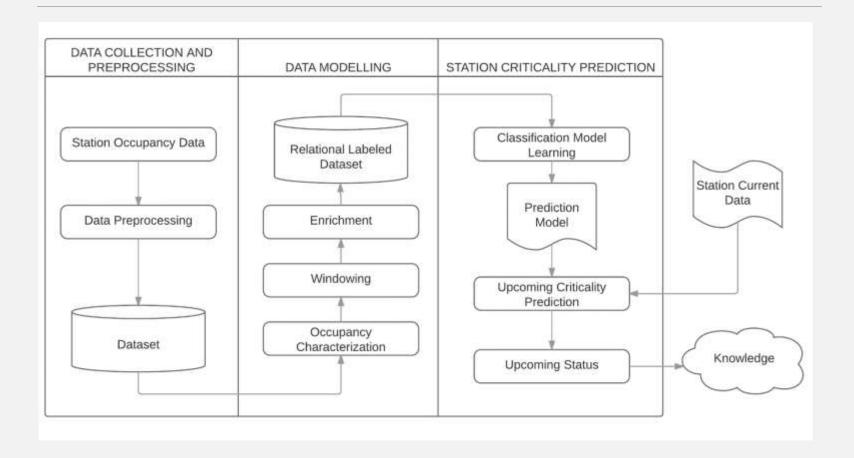
Risultato Predizione

Applicazione Classificazione

Modello

Applicazione del modello su dati nuovi

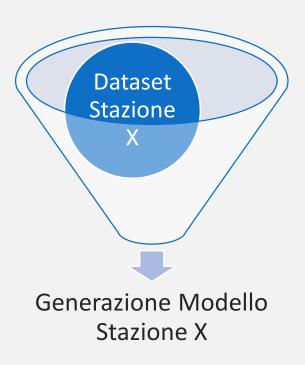
Processo

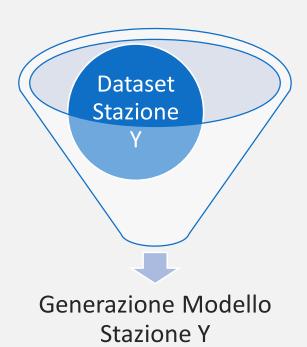


Prove Sperimentali

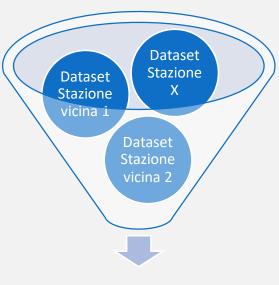
- Applicazione del processo su dati reali della rete di New-York:
 - 8,4 milioni di abitanti
 - 10000 biciclette
 - 600 stazioni
- Tre differenti periodi dell'anno
 - Aprile Maggio
 - Giunio Lulio
 - Settembre Ottobre
- Tramite tre approcci differenti nella creazione dei modelli

Singola stazione

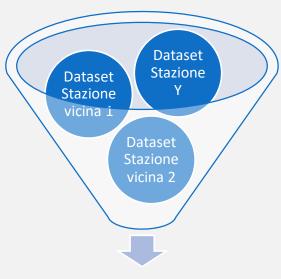




Singola Stazione più i Vicini

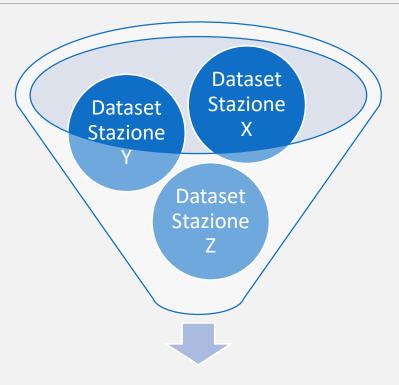


Generazione Modello Stazione X



Generazione Modello Stazione Y

Intera Rete



Generazione Modello Unico

Valutazione dei Modelli

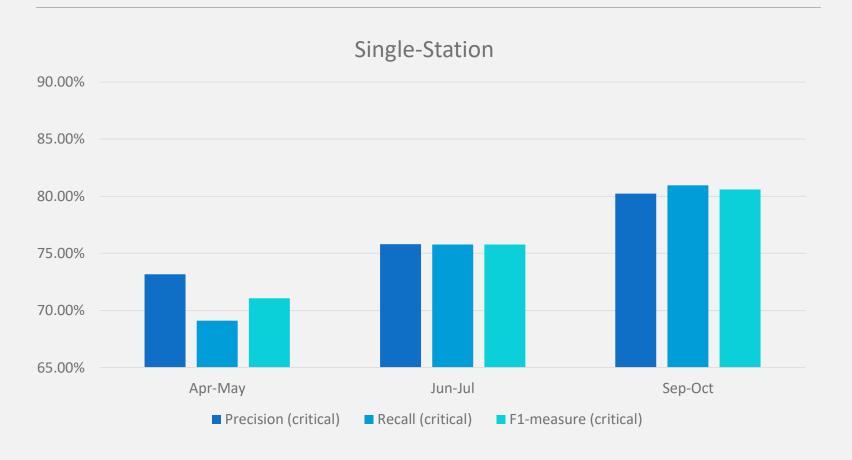
		Predicted	
		Class = 1	Class = 0
Actual	Class = 1	f11 (TP)	f10 (FN)
	Class = 0	f01 (FP)	f00 (TN)

$$Precision, a = \frac{TP}{TP + FP}$$

$$Recall, r = \frac{TP}{TP + FN}$$

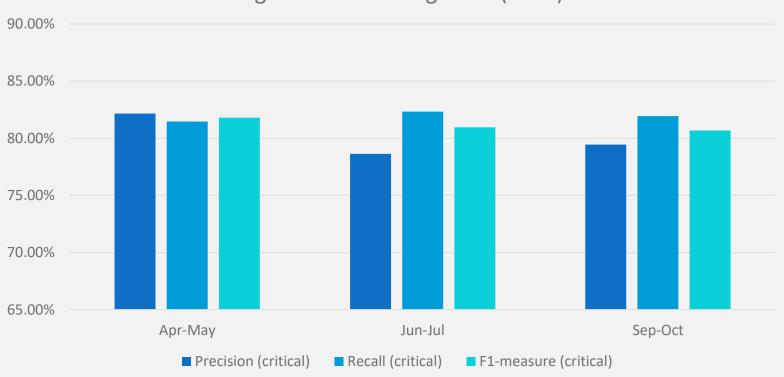
$$F1 - measure = \frac{1}{\frac{1}{p} + \frac{1}{r}}$$

Risultati 1° Approccio

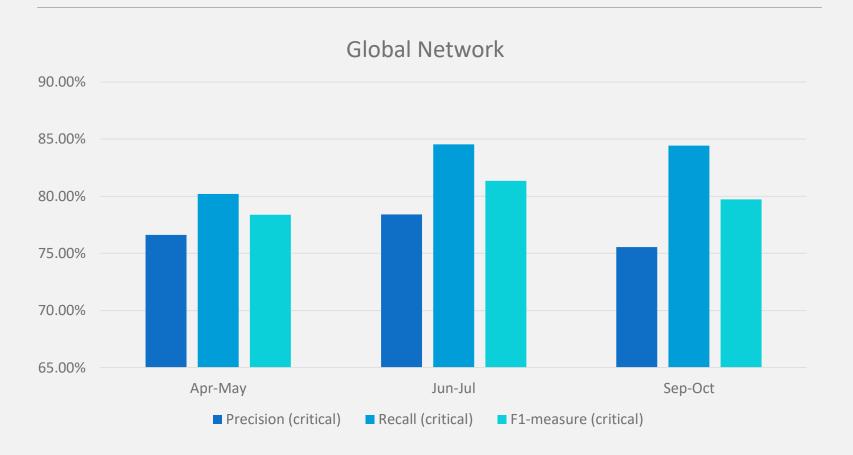


Risultati 2° Approccio

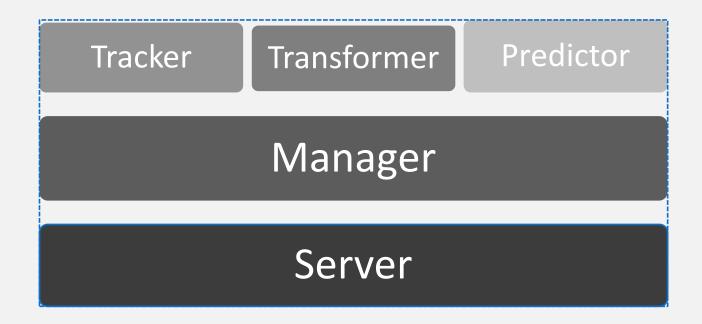




Risultati 3° Approccio



Implementazione Framework



Caratteristiche tecniche

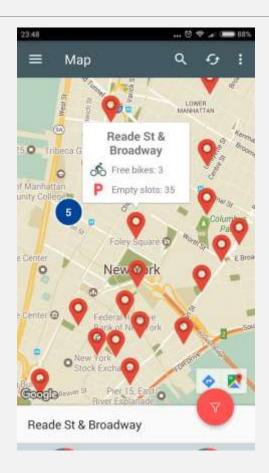
- Linguaggio di programmazione Java
 - Portabilità
- API RESTFUL per le comunicazioni client server
 - Adatto alla struttura modulare
- Contenitore Apache
 - Permette di far girare il framework come web app

Applicazione Mobile

- Scelta piattaforma mobile
 - Android
- Information Visualization
- Struttura semplice
 - Solo due Activity

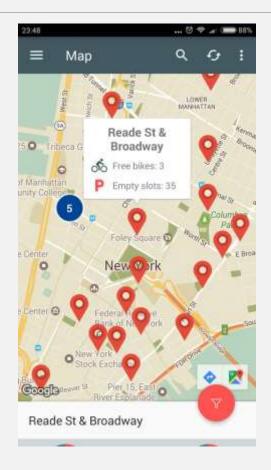
Funzionamento App





Funzionamento App





Riepilogo

Bike Sharing Systems

- Vantaggi
- Criticità affrontata

Data Mining

- Cosa offre per la soluzione del problema
- Predizione tramite Classificazione
- Processo di elaborazione

Prove Sperimentali

- Dati reali di New-York
- Tre differenti approcci
- Risultato modello per singola stazione più vicini ma con raggio più ampio

Implementazioni

- Framework modulore tramite web app
- Applicazione mobile

Sviluppi Futuri

- Verifica dell'approcio «Single-Station & Neighbors» su altre città
- Integrazione di dati meteo e del traffico nella creazione dei modelli
- Estendere il framework per soluzione di problemi simili
 - Es. Consumi energetici, Car sharing, ecc.

Grazie per l'attenzione