# Caracterização de eventos de exceção e de seus respectivos impactos no sistema de transporte público por ônibus da cidade de São Paulo

Felipe Cordeiro Alves Dias

Orientador: Prof. Dr. Daniel de Angelis Cordeiro

Universidade de São Paulo

22 de Novembro de 2017

### Introdução

#### Motivação

- Segregação urbana: dentre os mais de 12 milhões de habitantes da cidade de São Paulo, 10% estão localizados no Centro Expandido (CE) e 90% no Cinturão Periférico (CP).
  - Movimento pendular e (CP) como região dormitória.
  - Problemas relacionados a mobilidade urbana.
- Legislação federal e municipal sobre mobilidade urbana.
  - Lei Federal 12.587/2012: para desenvolvimento sustentável com a mitigação dos custos ambientais e socioeconômicos dos deslocamentos de pessoas.
  - Decreto 56.834: institui o PlanMob/SP 2015 como instrumento de planejamento e gestão do Sistema Municipal de Mobilidade Urbana para os próximos 15 anos.

#### Motivação

#### PlanMob/SP 2015

- Criação da Central Integrada de Mobilidade Urbana (CIMU): com o objetivo de integrar as áreas de trânsito e transporte subordinadas à Secretaria Municipal de Transportes (SMT).
- A CIMU não processa conteúdo de Redes Sociais;
- não aborda melhorias dos sistemas já existentes;
- será integrada com o desfasado SIM.
- Sistema Integrado de Monitoramento e Transporte (SIM): localização e rastreio dos ônibus, fornece informações em tempo real aos passageiros, monitora 1.353 rotas de ônibus, 10 corredores de ônibus, 28 terminais de ônibus e 19.933 mil paradas de ônibus que serviram em 2016 a aproximadamente 8 milhões de passageiros por dia.
- Apesar da importância do SIM, há inúmeras defasagens tecnológicas (que causam discrepância nas informações recebidas pelos usuários, dentre outros problemas).

#### Motivação

- Sistemas de Transporte Inteligente (ITS Intelligent Transport System).
- A lei de mobilidade urbana (12.587/2012) e o *PlanMob/SP 2015* não mencionam explicitamente ITS e TIC.
- O transporte público pode se beneficiar ao explorar ITS, e ao integrar as Redes Sociais com o planejamento, gestão e as atividades operacionais dos transportes públicos, abordando seus respectivos fatores sócio-técnicos.
- Analisar o impacto dos eventos de exceção na operação do sistema de transporte público por ônibus na cidade de São Paulo, usando dados do SIM (AVL) e de Redes Sociais.

#### Definição do problema

- Eventos de exceção: acidentes, greves, falhas na operação do metrô, manifestações, enchentes, eventos sociais, dentre outros.
- Identificação de características dos eventos de exceção.
  - Dados históricos dos módulos AVL do SIM.
    - Processamento de grandes volumes de dados;
    - qualidade dos dados comprometida.
  - Twitter.
    - Identificação dos eventos de exceção nas publicações;
    - geolocalizá-los;
    - extração e identificação de timestamps;
    - correlacioná-los com a base histórica.
- Uso de tais características para análise, aprendizado e simulação de como os eventos de exceção impactam o transporte público por ônibus.

#### Objetivos

#### Gerais

Caracterização de eventos de exceção e de seus respectivos impactos no sistema de transporte público por ônibus da cidade de São Paulo.

 Observação: Com a utilização de tweets das contas oficiais das instituições responsáveis por reportar eventos de exceção na cidade de São Paulo e dados históricos dos módulos AVL do SIM.

#### Objetivos

Tabela: Descrição e nome dos profiles selecionados do Twitter

| Descrição do profile no Twitter            | Profile no Twitter |
|--|--------------------|
| Descrição do profile no 1 witter           | Profile no Twitter |
| Comando do Corpo de Bombeiros da PMESP a   | @BombeirosPMESP    |
| Companhia de Engenharia de Tráfego de SP   | @CETSP_            |
| Companhia Paulista de Trens Metropolitanos | @CPTM_oficial      |
| Defesa Civil do Estado de São Paulo        | @SPCEDEC           |
| Governo do Estado de São Paulo             | @governosp         |
| Metrô de São Paulo                         | @metrosp_oficial   |
| Polícia Cívil do Estado de São Paulo       | @Policia_Civil     |
| Polícia Militar do Estado de São Paulo     | @PMESP             |
| São Paulo Agora — CCOI <sup>b</sup>        | @saopaulo_agora    |
| São Paulo Transporte                       | @sptrans_          |
| São Paulo Turismo                          | @TurismoSaoPaulo   |
| Secretaria de Transportes de São Paulo     | @smtsp_            |
| São Paulo Turismo                          | @TurismoSaoPaulo   |

<sup>&</sup>lt;sup>a</sup> Polícia Militar do Estado de São Paulo.

<sup>&</sup>lt;sup>b</sup> Centro de Controle Integrado 24 Horas da Cidade de São Paulo

#### Objetivos

#### Específicos

- Identificar os eventos de exceção, quando existentes, dos tweets coletados.
- Extrair os endereços dos eventos de exceção identificados e geolocalizá-los.
- Construir uma base de dados pública com os dados processados, disponibilizada via API (para consumo e contribuição da comunidade de software), mantendo o modelo de dados consistente.
- Criação de plataforma para exploração e visualização dos dados coletados e processados das fontes citadas na Tab. ?? e da SPTrans.

#### Hipóteses

Com base na Revisão Sistemática realizada, os eventos de exceção presentes nos *tweets* podem ser caracterizados, não exaustivamente, em:

#### Acidentes.

- Acidentes nas estações de transporte.
- Incêndio.

#### Espaço-temporais.

- Dia da semana.
- Hora do dia.

#### Eventos sociais.

- Feiras de rua.
- Festivais.
- Jogos esportivos.
- Passeatas e maratonas.

#### Eventos urbanos.

• Relacionados ao tráfego.



#### Hipóteses

- Desastres naturais.
  - Tempestades.
  - Terremoto.
  - Tufões.
- Metereológicas.
  - Dia claro, nublado, chuvoso, nevando, com neblina.
  - Temperatura do ar.
- Identificação de características utilizando Processamento de Linguagem Natural (NLP — Natural Language Processing) em conjunto com dicionários auxiliares para o contexto dos eventos de exceção mencionados.
- Extração dos endereços dos tweets utilizando a técnica de Expressão Regular e posterior geolocalização.

### Fundamentação Teórica

#### Cidades Inteligentes

#### Cidades Inteligentes (SC — Smart Cities)

São cidades sustentáveis e socialmente inclusivas, que utilizam Tecnologias da Informação e Comunicação (TICs) para gerir eficientemente seus respectivos recursos naturais.

- TDM Technology Driven Method; top-down; de fornecimento.
- HDM Human Driven Method; bottom-up; de demanda.

#### Cidade

Complexo e dinâmico sistema sócio-técnico. Composto por sistemas urbanos, com espaços físicos para a vida cotidiana e com sistemas de infraestrutura.

#### Cidades Inteligentes

- As TICs permeiam os sistemas urbanos e espaços físicos: dados voluntários, de sensores e Redes Sociais.
- Desafios relacionados a conectividade:
  - Infraestrutura de rede.
  - interoperabilidade;
  - padrões;
  - consumo de energia;
  - escalabilidade, dentre outros.
- Desafios relacionados aos dados:
  - Capacidade e local de armazenamento;
  - extração;
  - tratamento;
  - processamento;
  - análise;
  - integração;
  - agregação de dados, dentre outros.



#### Sistemas de Transporte Inteligente

# Sistemas de Transporte Inteligentes (ITS — Intelligent Transportation Systems)

Tem como fim utilizar TICs para resolver problemas relacionados ao transporte, tais como congestionamento, segurança, eficiência e conservação ambiental.

- Advanced Traffic Management System (ATMS) são sistemas utilizados para melhorar a qualidade do serviço de tráfego e redução de atrasos.
- Advanced Travellers Information Systems (ATIS) são sistemas utilizados para fornecer informação em tempo real aos viajantes.

#### Sistemas de Transporte Inteligente

- Advanced Public Transportations Systems (APTS) são sistemas que utilizam ATMS e ATIS para melhorar a eficiência e operação do transporte público coletivo.
- Advanced Vehicles Control Systems (AVCS) são sistemas compostos por sensores, computadores e sistemas de controle para auxiliar e alertar motoristas, com o objetivo de melhorar a segurança e reduzir congestionamentos.
- Commercial Vehicles Operation (CVO) são sistemas utilizados para a segurança de veículos comerciais e frotas, por meio de tecnologias relacionadas a gerenciamento de tráfego, controle e gerenciamento de veículos e informações aos viajantes, tais como:
  - Automatic Vehicles Identification.
  - Automatic Vehicles Classification.
  - Automatic Vehicles Location.
  - Pedestrian Movement Detection.
  - Board Computers.
  - Real Time Traffic Transmissions.

#### Conceitos relacionados ao transporte público

- Acessibilidade.
- Acessibilidade universal.
- Mobilidade.
- Mobilidade urbana.
  - Transporte público coletivo;
  - transporte de alta capacidade;
  - acessibilidade universal nos passeios e edificações;
  - prioridade ao transporte coletivo no sistema viário;
  - terminais de transporte intermodais;
  - rede de transporte coletivo por ônibus (com acessibilidade universal);
  - rede cicloviária:
  - bicicletários e paraciclos;
  - legibilidade dos sistemas de orientação;
  - comunicação eficaz com os usuários;
  - modicidade tarifária;
  - logística eficiente no transporte de carga, dentre outros itens.

#### General Transit Feed Specification

#### GTFS — General Transit Feed Specification

É uma especificação de um formato comum para troca de informações estáticas sobre transporte público. Um feed especificado na GTFS estática é composto por arquivos de texto que modelam diferentes perspectivas do transporte público, tais como paradas, trajetos, viagens e outros dados relativos a horário.

#### • GTFS-realtime.

- Atualizações dos horários de parada: viagem programada, adicionada, cancelada, desprogramada, cancelada, substituição e indefinição.
- Alertas de serviço: frequência, entidades afetadas, causa e efeito (sem serviço, serviço reduzido, atrasos significativos, desvio, serviço adicional, serviço modificado, parada deslocada, outro efeito, efeito desconhecido).
- Posições de veículos: posição, nível de congestionamento e estado de parada do veículo.

#### General Transit Feed Specification

#### Arquivos obrigatórios da GTFS:

- agency.txt: agências de transporte público como fonte de dados.
- stops.txt: locais de embarque e desembarque.
- routes.txt: trajetos de um grupo de viagens.
- trips.txt: viagens de cada trajeto.
- stop\_times.txt: horários de partida e chegada em paradas.
- calendar.txt: início, fim e dias disponíveis dos serviços.

#### Redes Sociais

#### Redes Sociais

As Redes Sociais podem ser definidas como redes que possuem muitos relacionamentos, com grandes componentes conectados, altos coeficientes de agrupamento e grau de reciprocidade. Ex.: Facebook.

#### Rede de Informações

Nesse tipo de rede a interação dominante é a disseminação de informações entre os relacionamentos, com baixo baixo índice de reciprocidade. Ex.: Twitter.

#### Processamento de Linguagem Natural

#### Processamento de Linguagem Natural

Explora como computadores podem ser utilizados para entender e manipular texto ou fala em linguagem natural, o que envolve conhecimento interdisciplinar principalmente entre as áreas de ciência da computação, linguística e estatística.

- Problemas de baixo nível (comuns a NLP).
  - Sentence boundary disambiguation;
  - Tokenization;
  - Part-of-speech tagging;
  - dentre outros.

- Problemas de alto nível (específicos e com base nos problema de baixo nível).
  - Spelling / grammatical error identification and recovery;
  - Named Entity Recognition;
  - Word Sense Disambiguation;
  - dentre outros.

#### Feature Engineering

#### Feature Engineering

Processo iterativo de construção, extração e seleção de características (features), o qual depende do conhecimento de domínio e de suas respectivas métricas.

- Características (features) binárias, categóricas ou contínuas.
- Pré-processamento: técnicas de padronização, normalização, remoção de ruídos, redução de dimensionalidade, discretização, expansão, etc.

#### Algorítimos de Aprendizado de Máquina

- Supervisionados;
  - Artificial Neural Network;
  - Decision Tree;
  - Decision Rules Classification;
  - K-nearest neighbor (k-NN);
  - Fuzzy correlation;
  - Genetic Algorithm;
  - Naïve Bayes Algorithm;
  - Rocchio's Algorithm;
  - Support Vector Machine.
- não-supervisionados;
- semi-supervisionados;
- por reforço.

# Quais os tipos de problemas urbanos abordados utilizando processamentos de *tweets*? (QP1)

- e-Participation.
- Detecção de zoneamento urbano.
- Identificação de pontos de interesse.
- Mobilidade.
- Padrões demográficos.
- Poluição.
- Segurança Pública.
- Turismo.
- Tráfego.

#### Casos de uso relacionados ao transporte público (QP2)

- Impacto de eventos no transporte público.
  - Impacto dos ataques terroristas em Paris no uso do transporte público.
  - Impacto de eventos relacionados ao tráfego na demanda por bicicletas, em Nova Iorque e Washington D.C, EUA.
  - Impacto dos pontos de interesse na demanda por transporte público.
  - Impacto dos eventos anormais nas tomadas de decisão dos passageiros do Metrô de Tokyo.
  - Predição de fluxo de passageiros no Metrô de Nova Iorque.
- Planejamento e gestão do transporte público.
  - Análise de sentimento relacionada ao acesso ao transporte público.
  - Coleta de informações relacionadas ao transporte público.
  - Identificação de locais para estações de bicicletas, em St. Petersburg, Rússia.
  - Identificação da disposição dos usuários para realizar viagens de lazer.
  - Plataforma para notificação de problemas relacionados ao transporte público de Bangalore, Índia.

#### Técnicas estatísticas utilizadas no processamento de *tweets* (QP3)

- Análise de métricas relacionadas a desempenho.
- Cosine similarity.
- $F_1$  score.
- Term frequency—inverse document frequency (TF-IDF).
- Inverse coefficient of variation.
- Jackknife resampling.
- Linear Regression.
- Local Indicators of Spatial Association (LISA).
- Local Moran's.
- Maximum likelihood estimation.
- Seasonal Autoregressive Integrated Moving Average (SARIMA).
- Optimization and Prediction with hybrid loss function.

#### Paradigmas de processamento (QP4)

- Batch processing (offline).
- Near Real Time.
- Real Time.

#### Eventos de exceção relacionados ao transporte público (QP5)

- Acidentes.
  - Acidentes nas estações transporte.
  - Incêndio.
- Espaço-temporais.
  - Dia da semana.
  - Hora do dia.

#### Eventos de exceção relacionados ao transporte público (QP5)

- Eventos sociais.
  - Feiras de rua.
  - Festivais.
  - Jogos esportivos.
  - Passeatas e maratonas.
- Eventos urbanos.
  - Relacionados ao tráfego.
- Desastres naturais.
  - Tempestades.
  - Terremoto.
  - Tufões.
- Metereológicas.
  - Dia claro, nublado, chuvoso, nevando, com neblina.
  - Temperatura do ar.



# Técnicas de Aprendizado de Máquina utilizadas no processamento de tweets (QP6)

- Bayes classification.
- C5.0 algorithm.
- Conditional Random Field (CRF) with Logistic Regression.
- Event extraction based on tweet hashtags.
- Latent Dirichlet Allocation (LDA).
- Monte Carlo simulation.
- PairFac (técnica inovadora que utiliza Tensor Factorization).
- Random Forest classification.
- Support Vector Machine.
- Self-Organizing Maps.

### Proposta de pesquisa

#### Proposta de Pesquisa

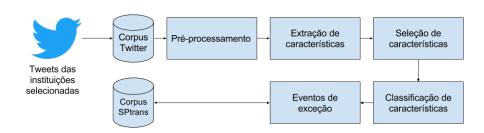
#### Formalização do problema

O problema de caracterização de eventos de exceção e de seus respectivos impactos envolve a fase conhecida como feature extraction. Feature extraction consiste na extração de um conjunto de características  $\alpha = \{\chi_1, \chi_2, ..., \chi_n\}$  a partir de um dado de entrada  $\chi$ . Sendo assim, nessa proposta de pesquisa pretendemos extrair o conjunto de características  $E = \{\varepsilon_1, \varepsilon_2, ..., \varepsilon_n\}$ , referente a cada evento de exceção, e o conjunto  $I_{\varepsilon_i} = \{\iota_{1\varepsilon_i}, \iota_{2\varepsilon_i}, ..., \iota_{n\varepsilon_i}\}$ , contendo as características de cada impacto decorrente de um determinado evento de exceção  $\varepsilon_i \in E$ .

Tem-se também como problema a correlação de cada evento de exceção com o seu respectivo impacto, permitindo assim uma análise histórica para identificação de padrões de causa e consequência.

$$\forall \iota \in I, \exists \varepsilon \in E(\iota = f(\varepsilon))$$

#### Proposta de pesquisa



Expressão regular para extração de endereços:

$$ER = \{L_1|S_1|L_2|S_2|...|L_n|S_n\}\{[a - zA - Z \setminus s] + \}$$
 (1)

Geolocalização dos endereços usando a API do Google Geocoding.

#### Corpus Twitter

Tabela: Intervalo de tempo e número de tweets coletados

| Profile no Twitter | # tweets a | Timestamp 1 b       | Timestamp 2 <sup>c</sup> |  |  |  |  |  |
|--------------------|------------|---------------------|--------------------------|--|--|--|--|--|
| BombeirosPMESP     | 5750       | 2017-05-21 02:10:39 | 2017-10-29 23:07:08      |  |  |  |  |  |
| CETSP_             | 5042       | 2017-02-20 14:07:04 | 2017-10-29 21:45:54      |  |  |  |  |  |
| CPTM_oficial       | 5435       | 2017-04-24 13:00:17 | 2017-10-29 10:00:40      |  |  |  |  |  |
| governosp          | 5450       | 2017-05-10 17:00:05 | 2017-10-29 22:00:03      |  |  |  |  |  |
| metrosp_oficial    | 7296       | 2017-06-07 17:23:34 | 2017-10-29 17:48:12      |  |  |  |  |  |
| Policia_Civil      | 3360       | 2015-04-15 17:44:44 | 2017-10-27 10:01:53      |  |  |  |  |  |
| PMESP              | 3956       | 2016-06-02 17:21:32 | 2017-10-29 20:25:37      |  |  |  |  |  |
| saopaulo_agora     | 3671       | 2016-11-18 07:36:12 | 2017-10-29 20:56:28      |  |  |  |  |  |
| smtsp_             | 1128       | 2017-04-26 10:44:26 | 2017-10-29 23:00:11      |  |  |  |  |  |
| SPCEDEC            | 945        | 2015-06-09 10:50:23 | 2017-10-29 23:38:36      |  |  |  |  |  |
| sptrans_           | 8447       | 2017-06-13 15:19:56 | 2017-10-29 22:01:44      |  |  |  |  |  |
| TurismoSaoPaulo    | 3308       | 2012-06-12 22:00:38 | 2017-10-27 17:46:59      |  |  |  |  |  |
| Total              | 53788      | -                   | -                        |  |  |  |  |  |

<sup>&</sup>lt;sup>a</sup> Número de *tweets* coletados.

<sup>&</sup>lt;sup>b</sup> Timestamp mais antigo.

<sup>&</sup>lt;sup>c</sup> Timestamp mais recente.

#### Corpus SPTrans

Tabela: Conjuntos e quantidades de dados especificados em GTFS pela SPTrans

| Conjunto de dados   | Quantidade de dados |
|---------------------|---------------------|
| agency.txt          | 1                   |
| calendar.txt        | 6                   |
| fare_attributes.txt | 6                   |
| fare_rules.txt      | 5.400               |
| frequencies.txt     | 39.625              |
| routes.txt          | 291.634             |
| shapes.txt          | 800.767             |
| stop_times.txt      | 95.134              |
| stops.txt           | 19.933              |
| trips.txt           | 2.273               |
| Total               | 1.254.779           |
|                     |                     |

Tabela: Quantidade de dados enviados pelos módulos AVL, por id de viagem

| trip_id   | Qtd. de dados a | Timestamp 1 b            | Timestamp 2 <sup>c</sup> |
|-----------|-----------------|--------------------------|--------------------------|
| 4779-10-0 | 259.382         | 2016-09-13 08:24:57.936Z | 2017-09-02 02:11:42.274Z |
| 4779-10-1 | 271.671         | 2016-09-13 08:24:57.937Z | 2017-09-02 02:11:42.285Z |
| 917H-10-0 | 256.648         | 2016-09-13 08:25:59.943Z | 2017-09-02 02:11:42.250Z |
| Total     | 787.701         | =                        | =                        |

<sup>&</sup>lt;sup>a</sup> Quantidade de dados.

<sup>&</sup>lt;sup>b</sup> Timestamp mais antigo.

<sup>&</sup>lt;sup>c</sup> Timestamp mais recente.

#### Pré-processamento

- Case folding: processamento de normalização de todas as letras do texto (de a-z) para minúsculas.
- Tokenization: processamento realizado para obtenção das palavras (tokens) que compõem uma sentença, inclui a remoção de números, pontuações e caracteres que não pertencem ao alfabeto.
- Remoção de stopwords: processamento para remoção do conjunto de tokens de palavras sem significado ou importância, o que reduz a quantidade de ruído do conteúdo tweet.
- Stemming: processamento para encontrar a raiz de uma palavra, removendo sufixos e prefixos (no caso do Português Brasileiro) das palavras derivadas.

#### Extração, seleção e classificação de características

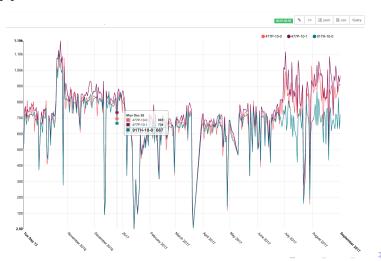
- Extração de características: após a exploração do conhecimento do domínio (já realizada), pretendemos na primeira iteração para extração de características usar os tokens (features) obtidos no pré-processamento para selecionarmos as palavras mais frequentes (features) para cada conjunto de dados do Copus Twitter. Nas iterações seguintes, planejamos analisar as features selecionadas, combiná-las entrei si e derivar novas features, de acordo com o conhecimento do domínio.
- Seleção de características: pretendemos selecionar as features mais relevantes utilizando a medida estatística tf-idf (term frequency-inverse document frequency) para obtermos os termos mais frequentes de cada conjunto de dados do Corpus Twitter.
- Classificação de características: classificação manual de 30% do Corpus Twitter e analise dos algoritmos de aprendizado de máquina elencados pela revisão sistemática para classificação automatizada dos 70% restantes.

# Correlação dos eventos de exceção com os dados AVL da SPTrans

- Atraso médio induzido nas viagens.
- Ônibus frequentemente afetados por eventos de exceção.
- Ônibus frequentemente afetados por determinado evento de exceção.
- Padrão de ocorrência dos eventos de exceção no espaço-tempo (localizações e timestamps).
- Quantidade e viagens afetadas.
- Quantidade e regiões da cidade de São Paulo afetadas.
- Viagens frequentemente afetadas por eventos de exceção.
- Viagens frequentemente afetadas por determinado evento de exceção.

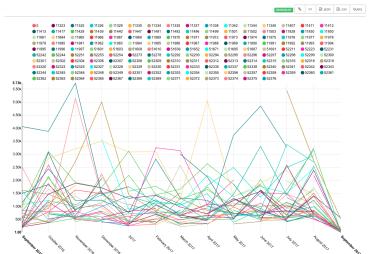
#### Exploração e visualização do conjunto de dados

Figura: Quantidade de dados enviados: viagens 477P-10-0, 477P-10-1 e 971H-10-0



#### Exploração e visualização do conjunto de dados

Figura: Quantidade de dados enviados por ônibus / mês: viagens 477P-10-0, 477P-10-1 e 971H-10-0



#### Exploração e visualização do conjunto de dados

Figura: Localizações de envio dos dados: viagens 477P-10-0, 477P-10-1 e 971H-10-0



#### Plano de trabalho

Tabela: Cronograma de atividades

| Atividade |                                   |   | 2017 |   |   |   |   |   |   |   |    |    |    | 2018 |   |   |   |   |   |
|-----------|-----------------------------------|---|------|---|---|---|---|---|---|---|----|----|----|------|---|---|---|---|---|
| Número    | Descrição                         | 1 | 2    | 3 | 4 | 5 | 6 | 7 | 8 | 9 | 10 | 11 | 12 | 1    | 2 | 3 | 4 | 5 | 6 |
| 1         | Revisão bibliográfica             | Х | Х    | Χ | Χ | Χ | Х |   |   |   |    |    |    |      |   |   |   |   |   |
| 2         | Desenvolvimento de protótipo      |   |      | Χ | Χ | Χ | Χ |   |   |   |    |    |    |      |   |   |   |   |   |
| 3         | Construção do conjunto de dados   |   |      |   |   |   |   | Χ | Χ | Χ | Χ  | Χ  |    |      |   |   |   |   |   |
| 4         | Implementação da solução proposta |   |      |   |   |   |   |   |   |   |    |    | Χ  | X    | Χ | Χ | Χ | Χ |   |
| 5         | Avaliação dos resultados          |   |      |   |   |   |   |   |   |   |    |    |    | X    |   | Χ |   | Χ |   |
| 6         | Escrita de artigo                 |   |      |   |   |   |   |   |   |   |    |    |    |      | Χ | Χ |   |   |   |
| 7         | Escrita da dissertação            |   |      | Χ | Χ | Χ | Χ | Χ | Χ | Χ | Χ  | Χ  | Χ  | Χ    | Χ | Χ | Χ | Χ | Χ |

#### Plano de trabalho

- Implementação da solução proposta.
  - Identificação dos eventos de exceção (pré-processamento, *feature extraction* e *feature selection* dos *tweets* coletados).
  - Estudo dos algorítimos de classificação e implementação de um artefato de software para classificação dos tweets de acordo com seus respectivos eventos de exceção.
  - Correlação dos eventos de exceção com os dados AVL da SPTrans.
- Avaliação dos resultados parciais obtidos durante e após o desenvolvimento da solução proposta.
- Escrita de artigo para submissão em periódicos ou eventos da área.
- Escrita da dissertação.

#### Contribuições esperadas

- Propor uma solução para o problema de caracterização de eventos de exceção e de seus respectivos impactos no sistema de transporte público por ônibus da cidade de São Paulo, por meio de tweets e de dados históricos dos módulos AVL do SIM;
- disponibilizar os os conjuntos de dados que foram construídos;
- uma plataforma para que esses dados possam ser visualizados e explorados, de forma a contribuir com projetos e pesquisas futuras correlatas;
- submissão de artigos com os resultados obtidos para veículos de disseminação de conhecimento científico nas áreas de: Análise de Redes Sociais, Sistemas de Transporte Inteligentes, Cidades Inteligentes.

#### Limitações e riscos à validade do estudo

- Processamento de tweets em português brasileiro e oriundos das contas selecionadas, o que pode tornar a solução não generalista.
- É possível que sejam encontrados novos desafios que inviabilizem o uso de Expressão Regular para extração dos endereços dos tweets.