# Projeto de Doutorado

Carlos Miguel Moreira Gonçalves  ${\it March 4, 2024}$ 

### 1 Resumo

#### 2 Introdução

A escalada da urbanização [1] em tempos recentes desencadeou uma série de investimentos significativos na expansão e melhoria das ruas e avenidas, visando facilitar a locomoção nas cidades. Tais investimentos, caracterizados por aportes financeiros substanciais e extensos períodos dedicados à infraestrutura e finalização das obras, refletem o esforço para acompanhar as demandas de uma população em crescimento, como ilustrado na evolução da urbanização em Fortaleza na Figura 1. No entanto, a ausência de uma análise meticulosa da infraestrutura viária pode acarretar uma série de consequências adversas, incluindo a proliferação de congestionamentos, o aumento do nível de estresse entre motoristas e passageiros [2, 3], a elevação do risco de acidentes e, consequentemente, um incremento nas emissões de gases nocivos ao meio ambiente [4]. Esses efeitos colaterais não apenas comprometem a eficácia dos investimentos em mobilidade urbana, mas também impactam negativamente a qualidade de vida nas cidades.

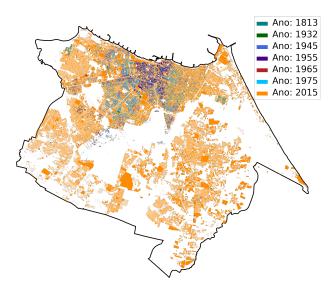


Figure 1: Evolução temporal da urbanização na cidade de Fortaleza.

Neste contexto, a modelagem computacional é uma ferramenta viável para abordar esses desafios urbanos complexos. Através de simulações precisas, é possível antecipar os impactos decorrentes de intervenções na infraestrutura viária, como a construção de novas vias, melhorias em rotas existentes, ou as consequências de obstruções temporárias provocadas por eventos climáticos adversos ou acidentes. O interesse por esta questão também se origina na presença de fundamentos físicos intrínsecos, tais como a lei da conservação do fluxo e o princípio de minimização de uma função de custo associada, além da manifestação de fenômenos críticos caracterizados por transições de fase entre estados de fluxo livre e congestionamento.

Transições de fase representam transformações fundamentais que ocorrem em vários contextos, desde fenômenos físicos, como a mudança de estados da matéria, até aplicações em processos biológicos e a dinâmica de atribuição de tráfego, onde sistemas experimentam mudanças abruptas de estado. Essas mudancas abruptas são quantificáveis através de expoentes críticos, os quais não dependem da dimensionalidade do sistema. Essa independência dimensional sugere que problemas distintos, quando compartilham expoentes críticos similares, podem ser agrupados em uma categoria comum denominada classe de universalidade. Li et al. [5], Zeng et al. [6] exploraram a dinâmica do tráfego na rede viária de Pequim, revelando uma transição de fase. Eles criaram um parâmetro que determina a capacidade de uma via para acomodar o fluxo de veículos. Descobriram que há um valor crítico, que varia com o tempo, no qual emerge o fenômeno da percolação. Ambühl et al. [7] aprofundaram a análise ao investigar as redes viárias de cinco grandes metrópoles, focando na evolução do maior conglomerado urbano e encontraram uma forte correlação entre a percolação do congestionamento e o fluxo médio da rede.

No entanto, a aplicação desta metodologia enfrenta obstáculos intrínsecos. Em primeiro lugar, a determinação das variáveis que um indivíduo considera ao escolher um percurso dentro do tecido urbano permanece incerta; não está claro se, ou como, as pessoas buscam otimizar seus trajetos em termos de tempo, custo ou conforto. Em segundo lugar, a velocidade de fluxo nas vias urbanas é diretamente influenciada pela densidade de tráfego, tornando a previsão do tempo de percurso uma questão dinâmica, sujeita a flutuações constantes em função do volume de veículos e por último a quantidade de dados disponíveis.

Assim como a corrente elétrica naturalmente encontra o caminho de menor resistência numa rede de resistores, e o fluido se desloca através do caminho de menor impedância em um meio poroso, seguindo a Lei de Darcy [8], os motoristas em uma rede urbana também buscam otimizar seus percursos. No entanto, ao contrário dos sistemas físicos regidos por leis bem definidas, o processo de decisão dos motoristas incorpora uma complexidade substancialmente maior. Esta complexidade deriva da diversidade de fatores que podem influenciar a escolha de uma rota, que vão além do mero cálculo de eficiência temporal ou de deslocamento. A seleção de um caminho pode ser afetada por aspectos como congestionamento, conhecimento da área, preferências pessoais, e até condições momentâneas, como o estado do tempo ou o humor do motorista resultando em trajetórias significativamente distintas daquelas focadas no benefício individual, ou uma abordagem altruísta, voltada para o bem-estar coletivo da sociedade.

Youn et al. [9] estudaram a razão do tempo considerando a otimização egoísta pelo tempo otimizando a sociedade e como esse valor se comporta em diferentes cidades e em modelos tradicionais de redes.

Outro impasse nessa modelagem é a influência direta da densidade de tráfego sobre a velocidade de fluxo nas vias urbanas, à medida que a concentração de veículos aumenta em uma via, a mobilidade tende a ser comprometida, levando a uma redução na velocidade média e, eventualmente, a situações de congestionamento. Nesse contexto, para modelagem é utilizado, tradicionalmente, a função de Bureau of Public Roads (BPR) [10, 9, 7]. A função BPR (Equação 1)

determina o tempo  $l_{i,j}$  entre dois pontos i e j que depende da velocidade limite da rua  $v_{i,j}$  do fluxo  $f_{i,j}$ , da distância  $d_{i,j}$  entre i e j e da capacidade  $p_{i,j}$  com dois parâmetros  $\alpha = 0.2$  e  $\beta = 10[9]$ . Essa função é aproximadamente constante para valores de  $f_{i,j} < p_{i,j}$  porém é altamente não linear quando  $f_{i,j} \ge p_{i,j}$  e rapidamente tende a infinito.

$$l_{i,j} = \frac{d_{i,j}}{v_{i,j}} \left( 1 + \alpha \left( \frac{f_{i,j}}{p_{i,j}} \right)^{\beta} \right)$$
 (1)

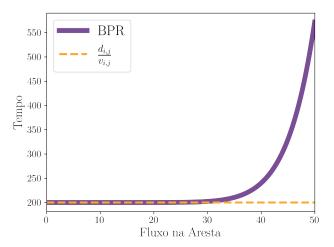


Figure 2: Comportamento da Função BPR com o incremento de fluxo.

Por fim, a obtenção dos dados, apresenta desafios significativos em termos de sensibilidade temporal, uma vez que as condições de tráfego são altamente dinâmicas e sujeitas a variações diárias, sazonais e devido a eventos não regulares. Além disso, há questões morais intrínsecas à coleta e ao uso desses dados, particularmente no que se refere à privacidade dos indivíduos. As informações de localização e padrões de movimento, por exemplo, podem revelar detalhes sobre a vida das pessoas, levantando preocupações éticas sobre como esses dados são coletados, armazenados e utilizados. Simini et al. [11] utilizaram um modelo para tentar estimar ,dado uma conexão entre cidades dos Estados Unidos, o número de pessoas que trafegam entre as duas cidades.

- 1. Let the current feasible solution be  $x^k$ .
- 2. Compute  $A_{ij}(x)|_{x=x}^k = c_{ij}$ . Set  $y_{ij} = 0$ , all (i, j). Set s = 1.
- 3. Find the shortest route between every node in the network and node s (i.e., solve one shortest route problem) using the  $c_{ij}$  as distances.

- 4. For each origin r in the network, perform the Fortran operation  $y_{ij} = y_{ij} + D(r,s)$  for every arc (i,j) on the shortest route between node r and node s.
- 5. If s is not equal to the number of destinations, set s = s + 1 and go to step 3; otherwise go to step 6.
- 6. Now the  $y_{ij}$  are the solution to subproblem k. Denote by  $y^*$  the vector of the  $y_{ij}$ . Minimize the function f along the line segment between  $x^*$  and  $y^*$ , using a one-dimensional search technique. Let the minimizing point be  $x^{k+1}$ .
- 7. Test the stopping criterion, and go to step 2 if it fails.

## 3 Objetivos

Este projeto pretende estudar o problema de  $Traffic\ Assignment$  a partir de simulações computacionais com foco em estudar a estrutura da rede e o seu comportamento perante mudanças na rede como a adesão de novas

### 4 Métodos

5 Resultados Esperados e Cronograma

#### References

- [1] Leiwen Jiang, Malea Young, and Karen Hardee. Population, urbanization, and the environment. World watch, 2008/9, 01 2009.
- [2] Janice Hegewald, Melanie Schubert, Alice Freiberg, Karla Romero Starke, Franziska Augustin, Steffi G. Riedel-Heller, Hajo Zeeb, and Andreas Seidler. Traffic noise and mental health: Α systematic review and meta-analysis. International Journal of En-17(17):6175. vironmentalResearchand Public Health. August ISSN 1660-4601. doi: 10.3390/ijerph17176175. URL http://dx.doi.org/10.3390/ijerph17176175.
- [3] Mazda Adli, Maximilian Berger, Eva-Lotta Brakemeier, Ludwig Engel, Joerg Fingerhut, Ana Gomez-Carrillo, Rainer Hehl, Andreas Heinz, Juergen Mayer H, Nassim Mehran, Sissel Tolaas, Henrik Walter, Ute Weiland, and Joerg Stollmann. Neurourbanism: towards a new discipline. The Lancet Psychiatry, 4(3):183–185, March 2017. ISSN 2215-0366. doi: 10.1016/s2215-0366(16)30371-6. URL http://dx.doi.org/10.1016/S2215-0366(16)30371-6.
- [4] Yi Wang, W.Y. Szeto, Ke Han, and Terry L. Friesz. Dynamic traffic assignment: A review of the methodological advances for environmentally sustainable road transportation applications. Transportation Research Part B: Methodological, 111:370–394, May 2018. ISSN 0191-2615. doi: 10.1016/j.trb.2018.03.011. URL http://dx.doi.org/10.1016/j.trb.2018.03.011.
- [5] Daqing Li, Bowen Fu, Yunpeng Wang, Guangquan Lu, Yehiel Berezin, H. Eugene Stanley, and Shlomo Havlin. Percolation transition in dynamical traffic network with evolving critical bottlenecks. Proceedings of the National Academy of Sciences, 112(3):669-672, December 2014. ISSN 1091-6490. doi: 10.1073/pnas.1419185112. URL http://dx.doi.org/10.1073/pnas.1419185112.
- [6] Guanwen Zeng, Daqing Li, Shengmin Guo, Liang Gao, Ziyou Gao, H. Eugene Stanley, and Shlomo Havlin. Switch between critical percolation modes in city traffic dynamics. Proceedings of the National Academy of Sciences, 116(1):23–28, December 2018. ISSN 1091-6490. doi: 10.1073/pnas.1801545116. URL http://dx.doi.org/10.1073/pnas.1801545116.
- [7] Lukas Ambühl, Monica Menendez, and Marta C. González. Understanding congestion propagation by combining percolation theory with the macroscopic fundamental diagram. *Communications Physics*, 6(1), February 2023. ISSN 2399-3650. doi: 10.1038/s42005-023-01144-w. URL http://dx.doi.org/10.1038/s42005-023-01144-w.

- [8] Edwin N. Lightfoot R. Byron Bird, Warren E. Stewart. Transport Phenomena. Wiley, 2 edition, 2001. ISBN 0471410772; 9780471410775.
- [9] Hyejin Youn, Michael T. Gastner, and Hawoong Jeong. Price of anarchy in transportation networks: Efficiency and optimality control. *Physical Review Letters*, 101(12), September 2008.
  ISSN 1079-7114. doi: 10.1103/physrevlett.101.128701. URL http://dx.doi.org/10.1103/PhysRevLett.101.128701.
- [10] Robert B. Dial. A path-based user-equilibrium traffic assignment algorithm that obviates path storage and enumeration. *Transportation Research Part B: Methodological*, 40(10):917–936, December 2006. ISSN 0191-2615. doi: 10.1016/j.trb.2006.02.008. URL http://dx.doi.org/10.1016/j.trb.2006.02.008.
- [11] Filippo Simini, Marta C. González, Amos Maritan, and Albert-László Barabási. A universal model for mobility and migration patterns. *Nature*, 484(7392):96–100, February 2012. ISSN 1476-4687. doi: 10.1038/nature10856. URL http://dx.doi.org/10.1038/nature10856.