IWSHAP: Um Método de Seleção Incremental de Características para Redes CAN baseado em Inteligência Artificial Explicável (XAI)



Felipe H. Scherer, Felipe N. Dresch Silvio E. Quincozes, Diego Kreutz, Vagner E. Quincozes













Como a inteligência artificial explicável (XAI) pode contribuir para uma seleção de características mais rápida e precisa?



Contexto



- Redes Controller Area Network (CAN)
- Troca de informação entre as Unidades de Controle Eletrônico (ECU)
- Limitações Computacionais e
 Vulnerabilidades



Motivação



Fonte: cbc

Ciência

Hackers destroem motor de Jeep em movimento em rodovia em demonstração de segurança

Fiat Chrysler diz que patch foi lançado para a vulnerabilidade mais séria envolvida

Thomson Reuters · Postado: 22 de julho de 2015 9:16 AM EDT | Última atualização: 23 de julho de 2015



Motivação



Fonte: The Guardian

Equipe de hackers assume controle remoto do Tesla Model S a 12 milhas de distância

Pesquisadores chineses conseguiram interferir nos freios do carro, travas das portas e outros recursos eletrônicos, demonstrando um ataque que poderia causar estragos



Motivação



- Emersão de Sistema de Detecção de Intrusão (IDSs) em Redes CAN
- Falta de explicabilidade
- Inteligência Artificial Explicável



Fundamentação



- Seleção eficaz de características:
 - Elevar o desempenho dos IDSs!
- Seleção por:
 - Filtragem
 - Wrapper
 - Embedded
 - Abordagens Híbridas: Filtragem + Wrapping



Problema(s)



- Há uma lacuna na literatura!
 - Trabalhos atuais tratam da seleção de maneira ineficiente!



Desafio(s)



 Como maximizar a assertividade de um IDS enquanto ganha desempenho computacional?

Precisamos processar menos informações, mas sem perder informações relevantes!



Proposta



Combinar:

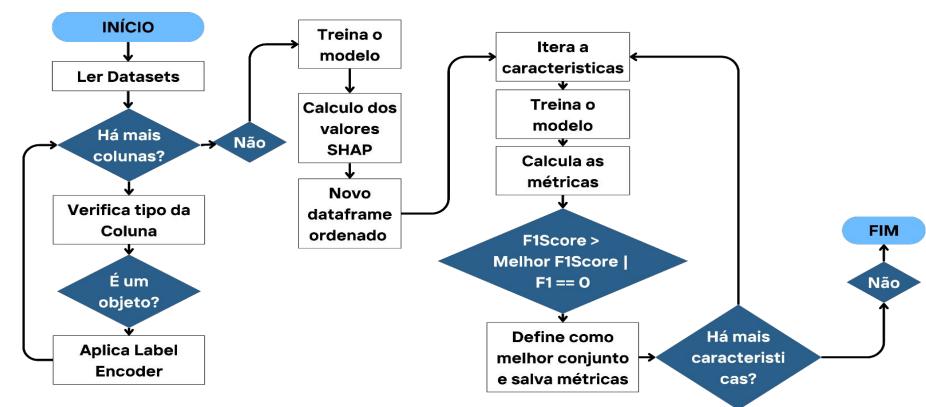
- Incremental Wrapper Subset Selection (IWSS)
- Inteligência artificial explicável (XAI)!





Algoritmo Proposto



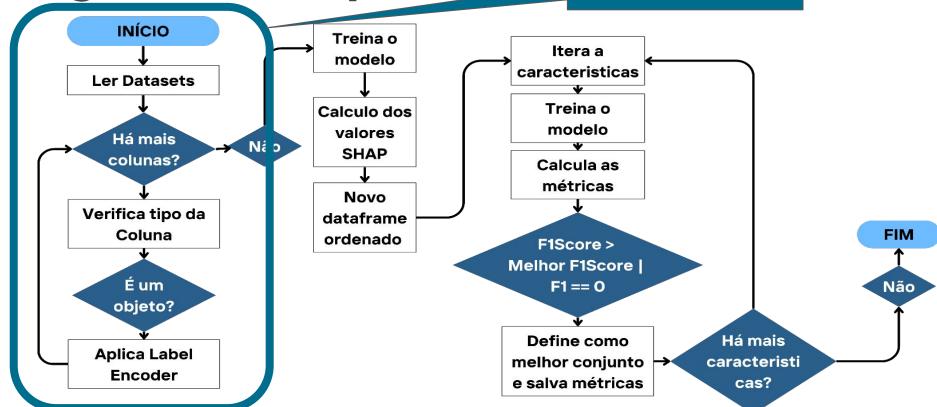


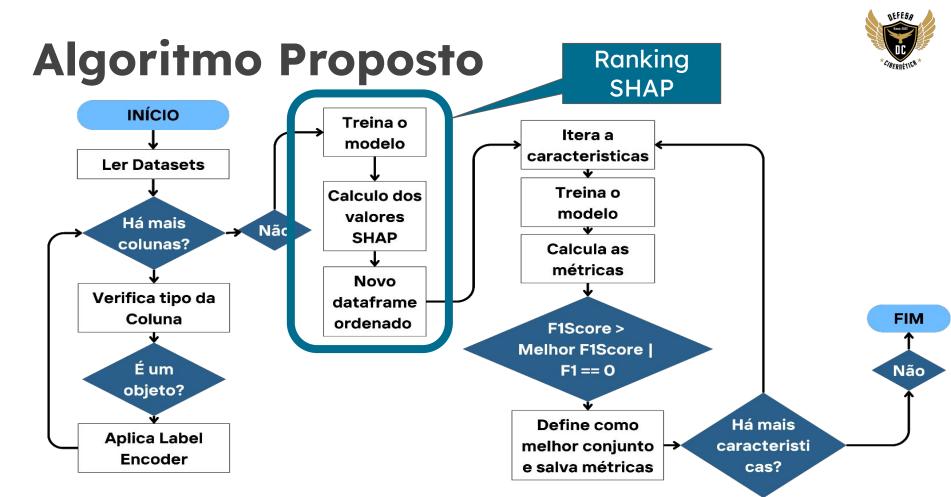


Algoritmo Proposto

Processo Inicial





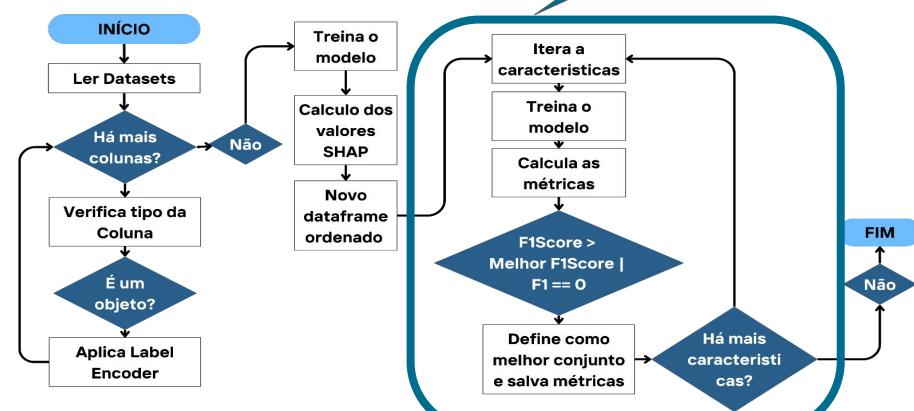




Algoritmo Proposto

Processo IWSHAP





Cenário de Experimentação



- Hardware de experimentos:
 - Ubuntu / AMD Ryzen 7 5800x 8-Core
 - 64 GB RAM
- Bibliotecas utilizadas:













Cenário de Experimentação



- Dados:
 - Dataset X-CANIDS
 - Ataque de suspensão!
 - Foco no AID 2B0h



Avaliação



- Métricas de avaliação:
 - Quantia de características
 - Tempo de execução
 - Métricas de desempenho do modelo



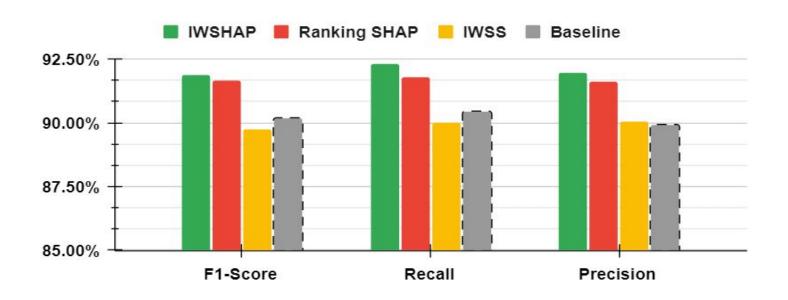
Avaliação



- Métodos comparativos:
 - IWSS
 - Ranking SHAP
 - Baseline



IWSHAP <u>superou o desempenho</u> dos demais

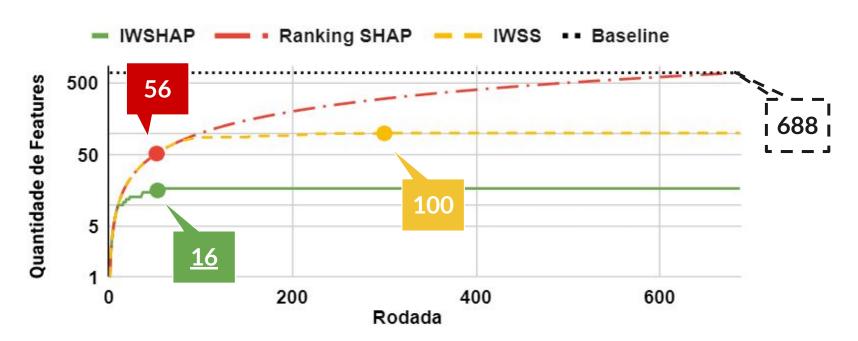




DEFESA



IWSHAP menor quantia de caracteristicas





IWSHAP

Menor tempo de execução 59.48 I 60 59.48 Tempo de Execução (s) 40 3.59 1.01 2.22 20 3.59 2.22 1.01

Ranking-SHAP

IWSS



Baseline

DEFESA



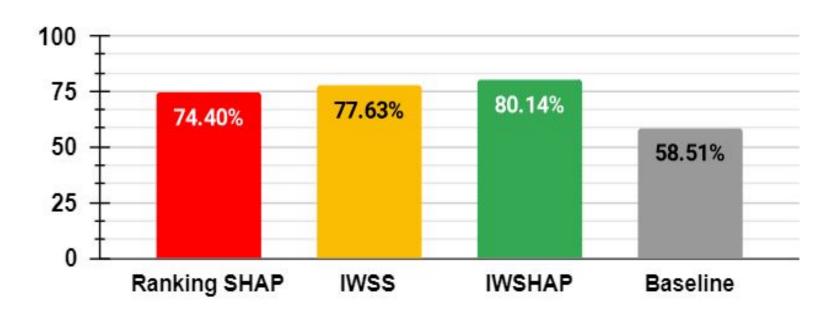
- Principais contribuições
 - Aumentou as métricas
 - Reduziu em <u>99,17%</u> as características
 - Reduziu em <u>98,3%</u> o tempo de execução



Uso Computacional



Uso de CPU

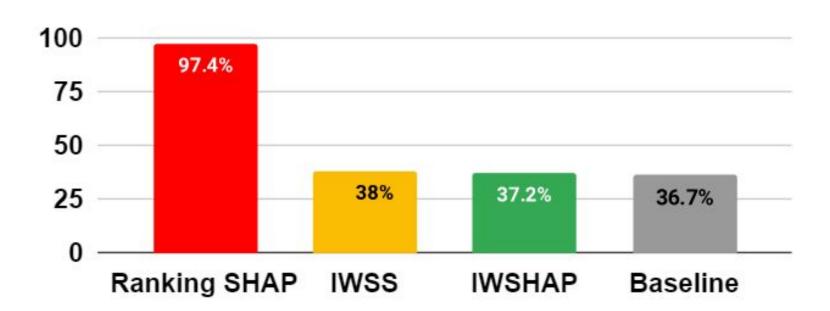




Uso Computacional



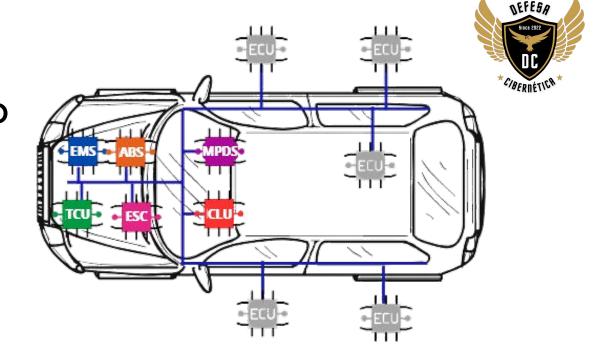
• Eficiência no uso de memória

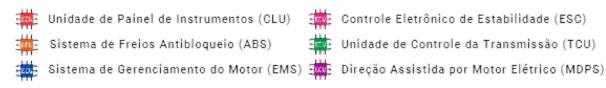




Análise

Interpretação de AtaquesCom oIWSHAP







Considerações finais



- O IWSHAP é capaz de:
 - Melhorar as métricas de desempenho!
 - Reduzir a quantidade de características!
 - Reduzir o tempo de execução
 - 99,17% e 98,3%



Trabalhos futuros



- Explorar diferentes contextos
- Integrar outras técnicas de XAI
- Explorar diferentes algoritmos de AM e RN
- Implementação em ambientes reais e abordar novos datasets















Obrigado!

Felipe H. Scherer - felipescherer.aluno@unipampa.edu.br

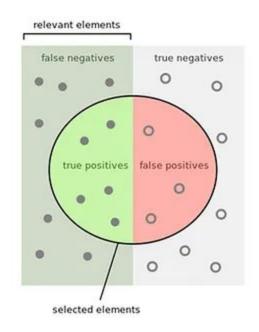


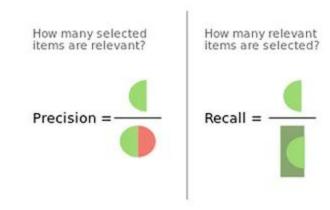




Anexos







Anexos



- Referências das notícias:
 - <u>cbc.ca/news/science/hackers-kill-engine-of-moving-jeep-on-highway-in-security-demo-1.3162944</u>
 - https://www.theguardian.com/technology/2016/sep/20/tesla-model-s-chinese-hack-remote-control-brakes#:~:text=Three%20 months%20since%20the%20first,in%20the%20high%2Dtech%20 car.



Referências



- Nazat, S., Li, L., & Abdallah, M. (2024). **XAI-ADS: An explainable artificial intelligence framework for enhancing anomaly detection in autonomous driving systems**. *IEEE Access*, 12, 48583–48607.
- Roshan, K., & Zafar, A. (2021). **Utilizing XAI technique to improve autoencoder based model for computer network anomaly detection with shapley additive explanation (SHAP)**. *International Journal of Computer Networks Communications (IJCNC)*, 13(6), 109–128.
- Setitra, M. A., Fan, M., & Bensalem, Z. E. A. (2023). An efficient approach to detect distributed denial of service attacks for software defined internet of things combining autoencoder and extreme gradient boosting with feature selection and hyperparameter tuning optimization. *Transactions on Emerging Telecommunications Technologies*, 34(9), e4827.
- Ullah, S., Khan, M. A., Ahmad, J., Jamal, S. S., Huma, Z., Hassan, M. T., Pitropakis, N., Arshad, & Buchanan, W. J. (2022). HDL-IDS: A hybrid deep learning architecture for intrusion detection in the Internet of Vehicles. *Sensors*, 22(4).



Referências



- Asry, C. E. L., Benchaji, I., Douzi, S., & Ouahidi, B. E. L. (2024). A robust intrusion detection system based on a shallow learning model and feature extraction techniques. *PLOS ONE*, 19(1), 1–31.
- Aksu, D., & Aydin, M. A. (2022). MGA-IDS: Optimal feature subset selection for anomaly detection framework on in-vehicle networks-CAN bus based on genetic algorithm and intrusion detection approach. *Computers & Security*, 118, 102717.
- Bhandari, S., Kukreja, A. K., Lazar, A., Sim, A., & Wu, K. (2020). Feature selection improves tree-based classification for wireless intrusion detection. In *Proceedings of the 3rd International Workshop on Systems and Network Telemetry and Analytics, SNTA '20*, 19–26. New York, NY, USA: Association for Computing Machinery.
- Mowla, N. I., Rosell, J., & Vahidi, A. (2022). **Dynamic voting based explainable intrusion detection system for in-vehicle network**. In *2022 24th International Conference on Advanced Communication Technology (ICACT)*, 406–411.

