

Artigo	Dados	Algoritmos	Resultados	Reprodução	Limitações
<div> <div> A data-centric approach for predicting individual outcomes in a multi-party legislative system </div> <div>2022</div> <div>1</div> </div>	Brasil: 2019 - 2021	<div> <div>LightGBM</div> <div>XGBoost</div> </div>	<div>AUROC: 0.8873</div>	<div> AUROC: 0.8813 Acurácia: 78,6% Precisão: 78,1% Recall: 84,7% </div>	<div> Limita apenas a questões ambientais Usa um deputado âncora como recomendação de voto </div>
<div> <div>PAR: Political Actor Representation Learning with Social Context and Expert Knowledge</div> <div>2022</div> <div>2</div> </div>	U.S.A: 2015 - 2022	<div> <div>GCN</div> <div>RoBERTa</div> </div>	<div>Acurácia: 89.92%</div>	<div> Acurácia: 64,8% Precisão: 26,4% Recall: 41,0% </div>	<div> Usa de embeddings que não temos no Brasil Nº de Classes ideológicas definidos pelas plataformas </div>
<div> <div>Using Artificial Intelligence to Predict Legislative Votes in the United States Congress</div> <div>2021</div> <div>3</div> </div>	U.S.A: 2013 - 2019	<div> <div>SVN</div> <div>MLP</div> <div>KNN</div> </div>	<div> Acurácia: 80.13% Preisão: 94.34% Recall: 93.70% </div>	<div> Acurácia: 63% Precisão: 65% Recall: 70% </div>	<div> Usa dados da Câmara + Senado Alguns dados a mais disponíveis e cenário diferente </div>
<div> <div>Roll Call Vote Prediction with Knowledge Augmented Models</div> <div>2020</div> <div>4</div> </div>	U.S.A: 1999 - 2006	<div> <div>NWGL</div> <div>NWFR</div> </div>	<div>Acurácia: 83.36%</div>		