

MaSynGen: redes neurais artificiais na geração de dados tabulares sintéticos para detecção de malware

Angelo Gaspar, Diego Kreutz

Hendrio Bagança

Rodrigo Mansilha

Kayuã Oleques Paim

Motivação

80% dos projetos de IA falham por questões que envolvem dados



**Top 10 Reasons Why
AI Projects Fail**

Motivação

Dataset	Ano	Características	Amostras		
			M	B	P
Drebin-215	2012/2018	215	5555	9476	0.5862
AndroCrawl	2013	86	10170	86562	0.1175
DefenseDroid	2021	2938	6000	5975	1.00033
MH-100K	2023	24833	9800	92134	0.1063

Motivação

<i>Dataset</i>	Ano	Car	Amostras			P
Drebin-215	2012/2018				0.5862	
AndroCrawl	2013	86	10170	86562	0.1175	
DefenseDroid	2021	2938	6000	5975	1.00033	
MH-100K	2023	24833	9800	92134	0.1063	

**Defasado em relação
ao malware atual**

Motivação

<i>Dataset</i>	<i>Ano</i>	<i>Características</i>	<i>Amostras</i>		
Drebin-215	2012/2018	215			
AndroCrawl	2013	86	10170	86562	0.1175
DefenseDroid	2021	2938	6000	5975	1.00033
MH-100K	2023	24833	9800	92134	0.1063

Número limitado de características

Motivação

<i>Dataset</i>	Ano	Características	Amostras		
			M	B	P
Drebin-215	2012/2018	215	5555	0476	0.5862
AndroCrawl	2013	86			
DefenseDroid	2021	2938			
MH-100K	2023	24833	9800	92134	0.1063

Diversas vezes mais características

Motivação

Dataset	Year	Total Samples	Amostras		
			M	B	P
Drebin	2015	14025	5555	9476	0.5862
Android	2016	87637	10170	86562	0.1175
DefenseDroid	2021	2938	6000	5975	1.00033
MH-100K	2023	24833	9800	92134	0.1063

**Desbalanceamento
entre malware e
benignos**

Motivação

Data	Características	Amostras			
		M	B	P	
Drebin	2015	5555	9476	0.5862	
Android	2016	10170	86562	0.1175	
DefenseDroid	2021	2938	6000	5975	1.00033
MH-100K	2023	24833	9800	92134	0.1063

**Desbalanceamento
entre malware e
benignos**

Motivação



VIRUSTOTAL

Analyse suspicious files, domains, IPs and URLs to detect malware and other breaches, automatically share them with the security community.

FILE

URL

SEARCH



Choose file



Motivação



VIRUSTOTAL

Analyse suspicious files, domains, IPs and URLs to detect malware and other breaches, automatically share them with the security community.

FILE

URL

SEARCH



**Serviço do
VirusTotal permite
apenas 250
rotulações por dia**



Motivação



VIRUSTOTAL

**200 dias para
rotular 50000
amostras**

Analyse suspicious files, domains, IPs and URLs to detect malware and breaches, automatically share them with the security community

FILE

URL

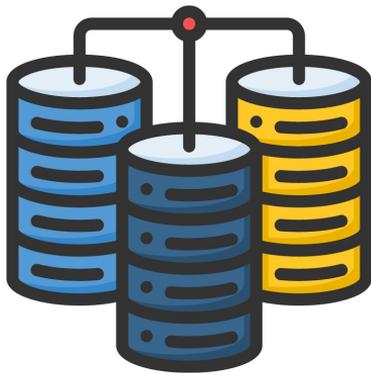
SEARCH



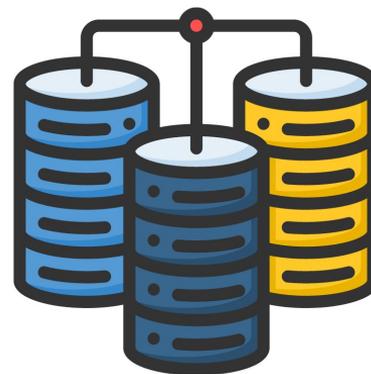
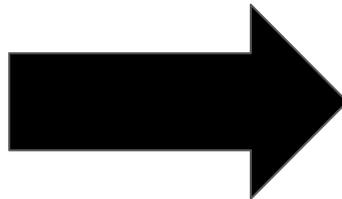
Choose file



Aumento de dados

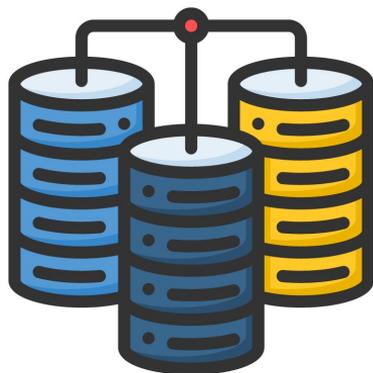


datasets reais



datasets sintéticos

Aumento de dados



datasets reais

Geração de dados
sintéticos a partir
de dados reais



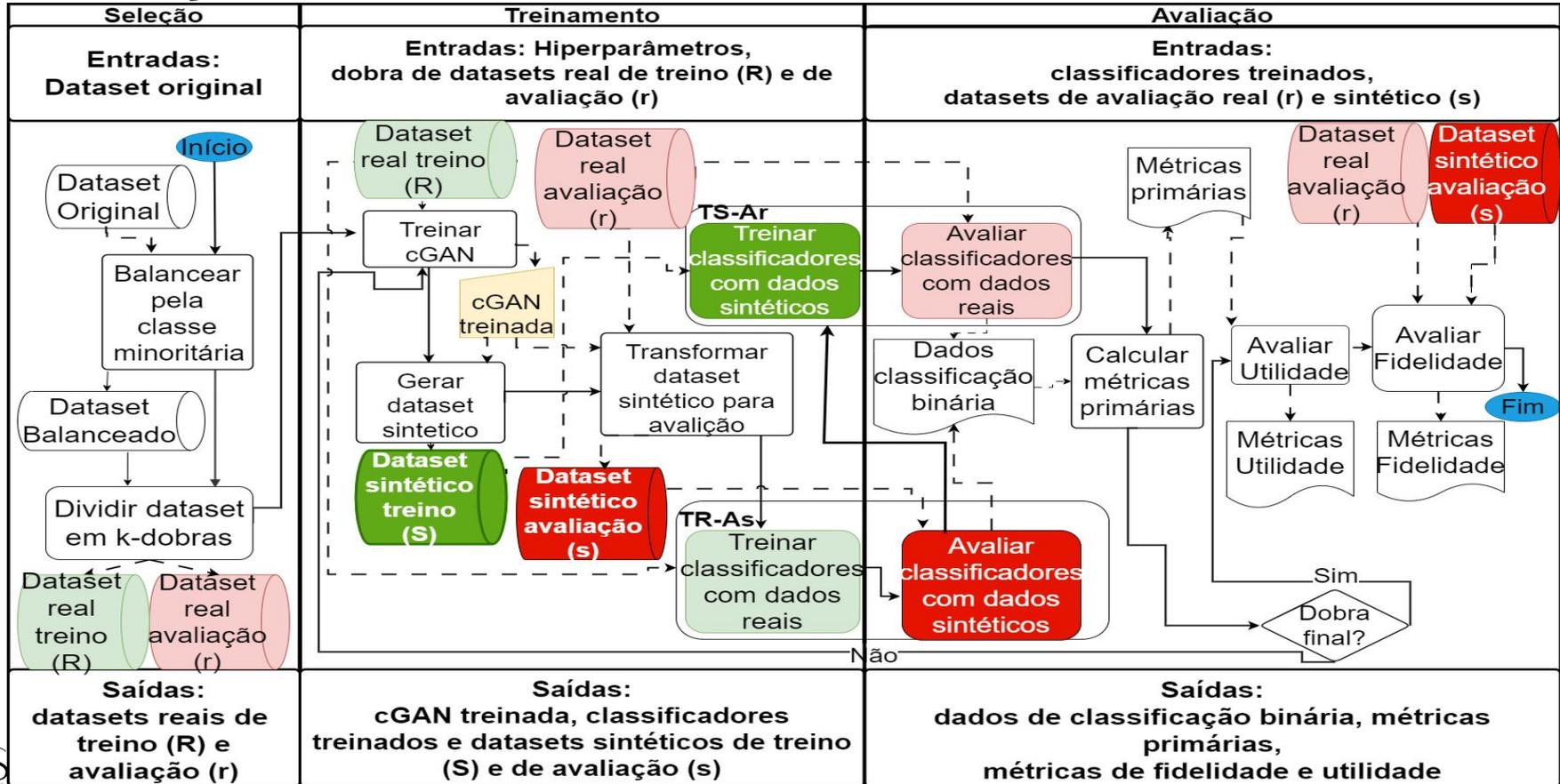
datasets sintéticos

Aumento de dados: benefícios

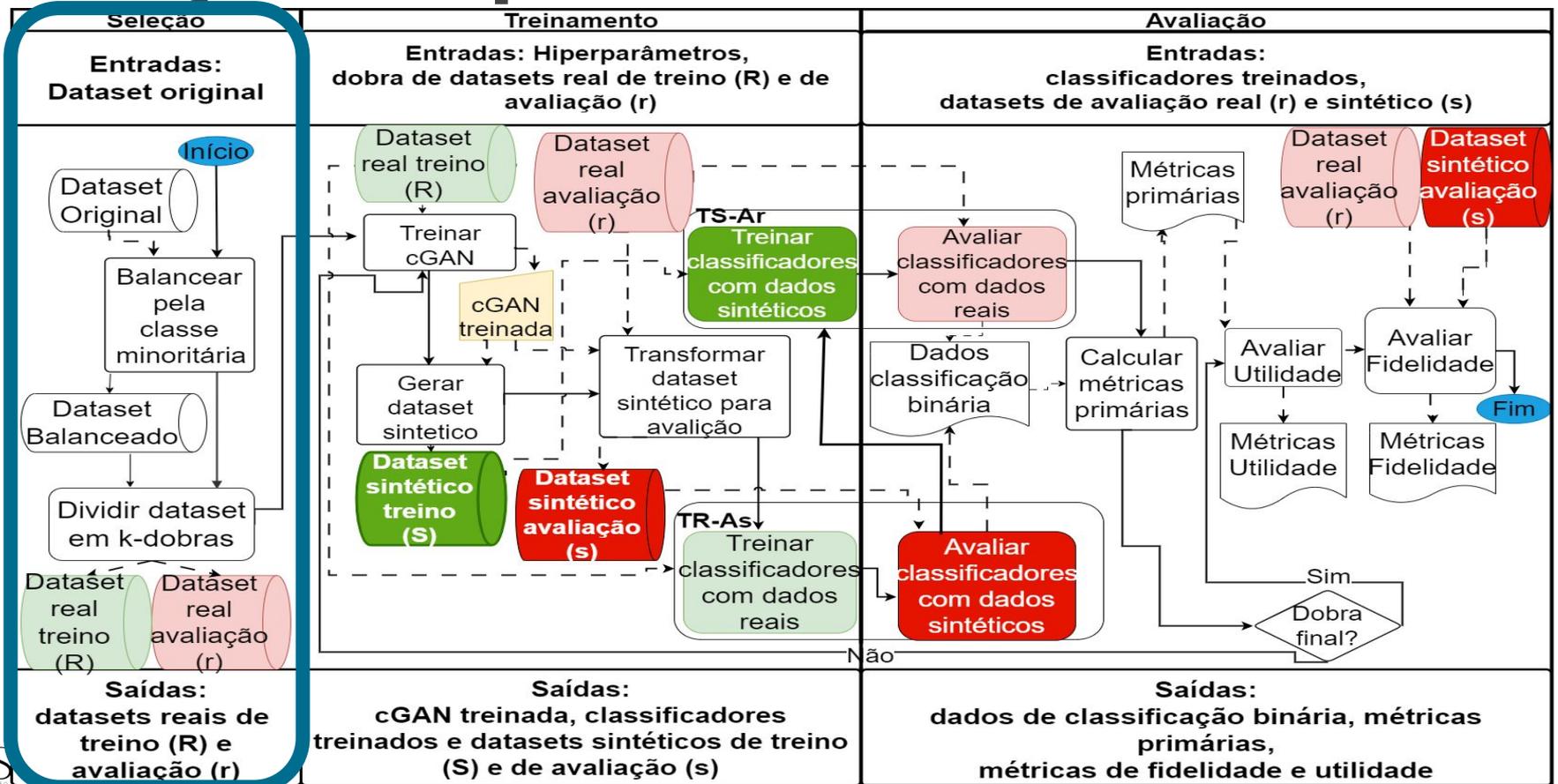


- **Desempenho aprimorado do modelo**
- **Evitar *overfitting***
- **Maior privacidade dos dados**

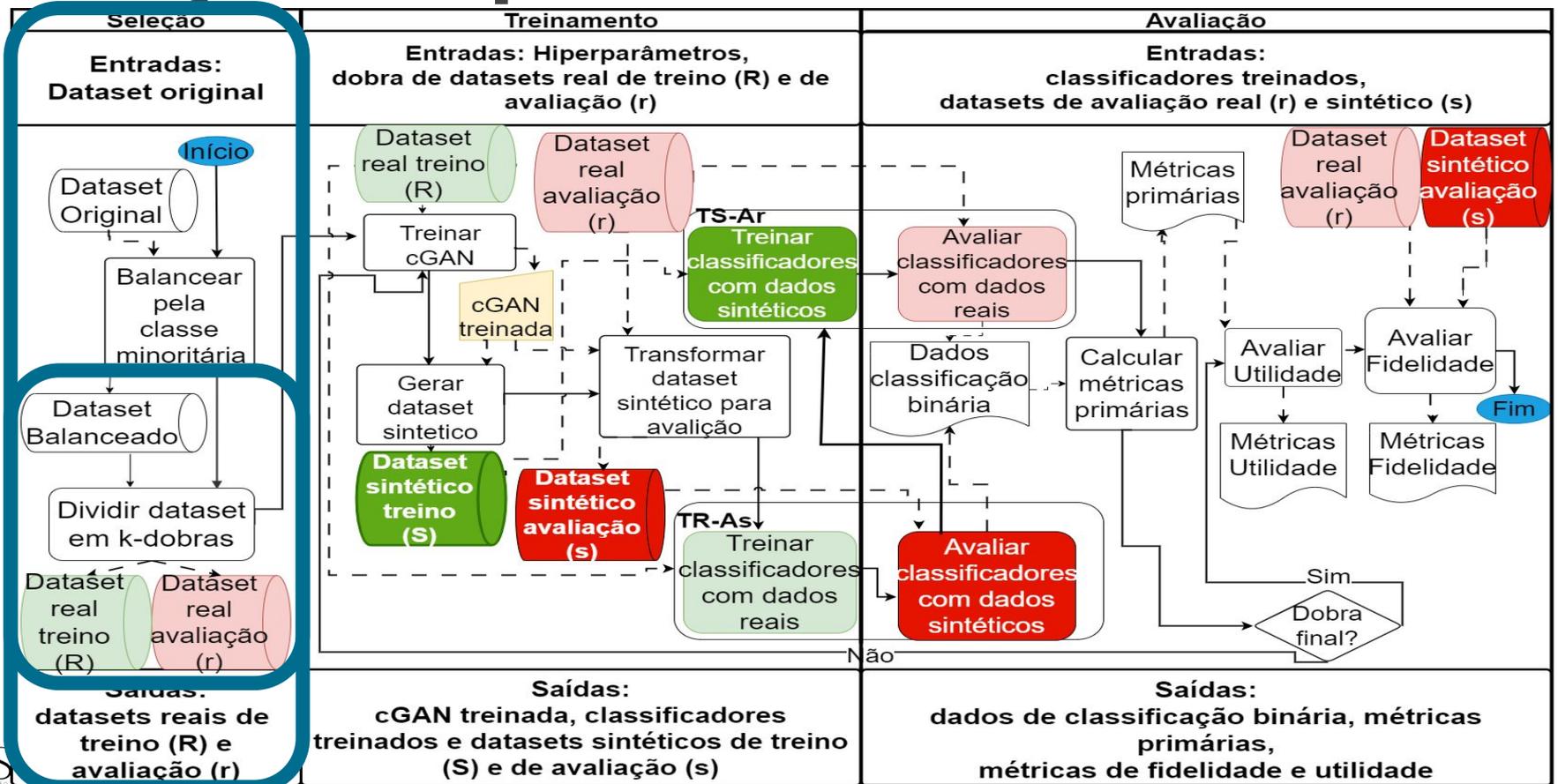
Solução Proposta



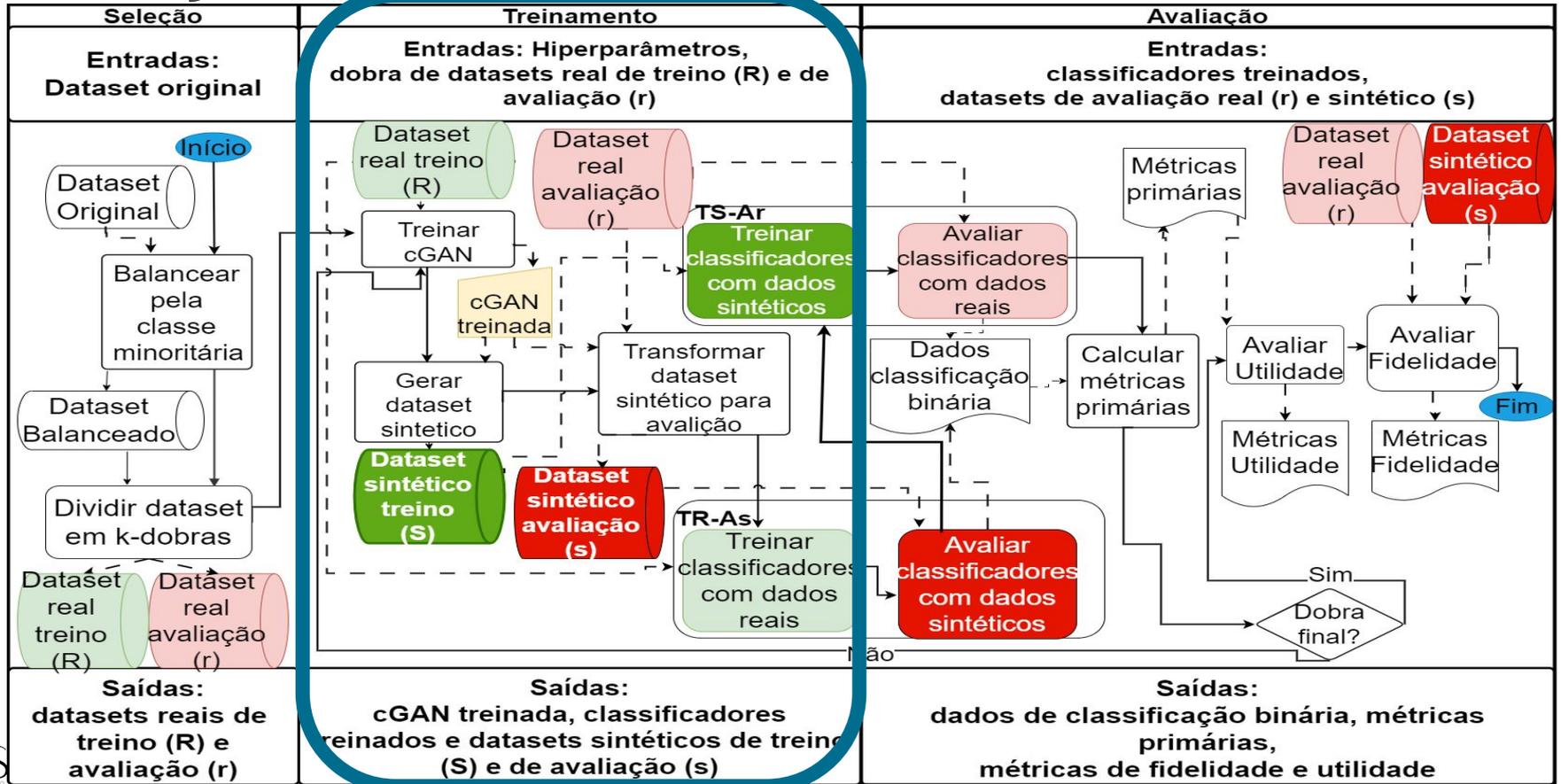
Solução Proposta



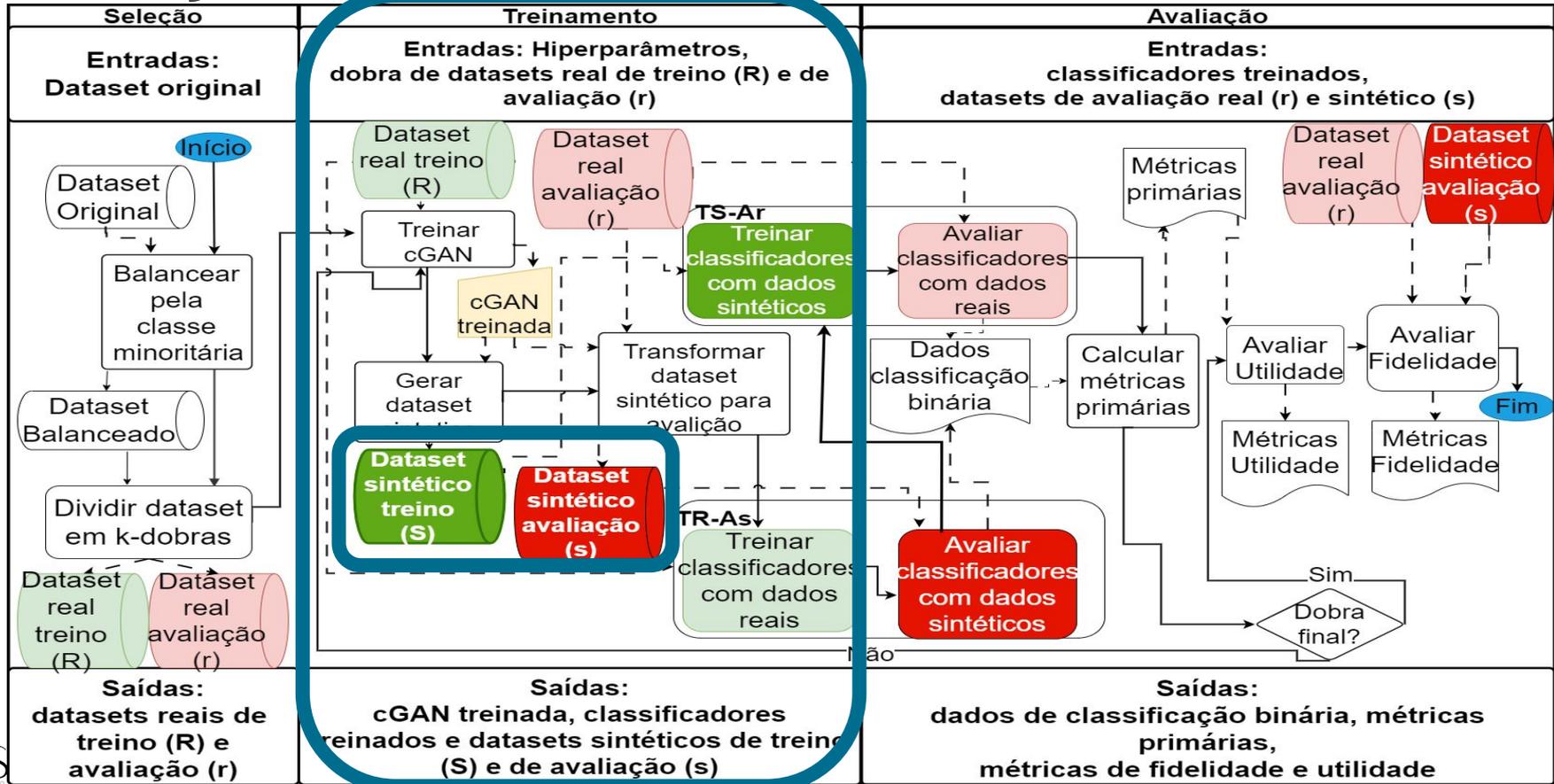
Solução Proposta



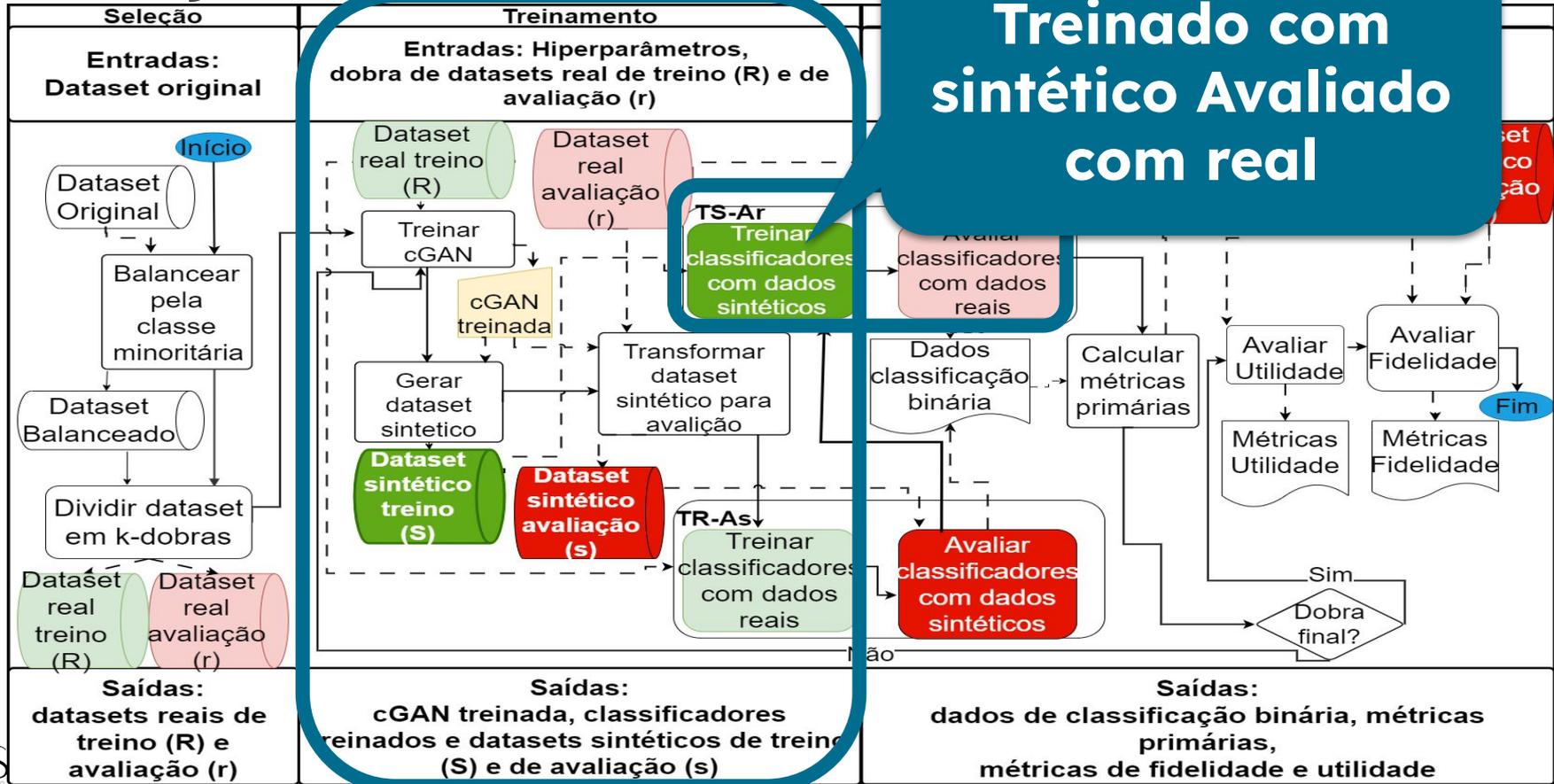
Solução Proposta



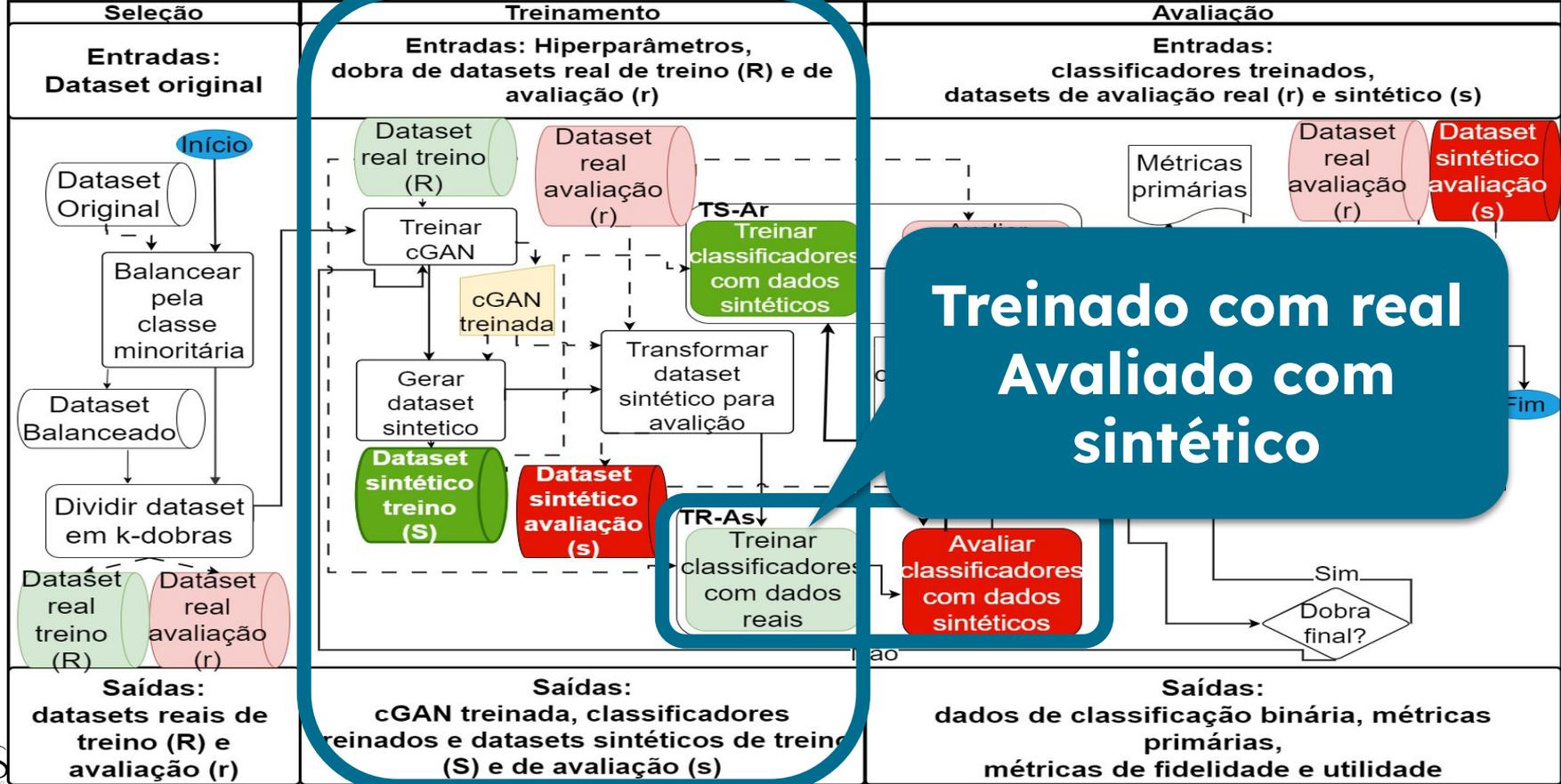
Solução Proposta



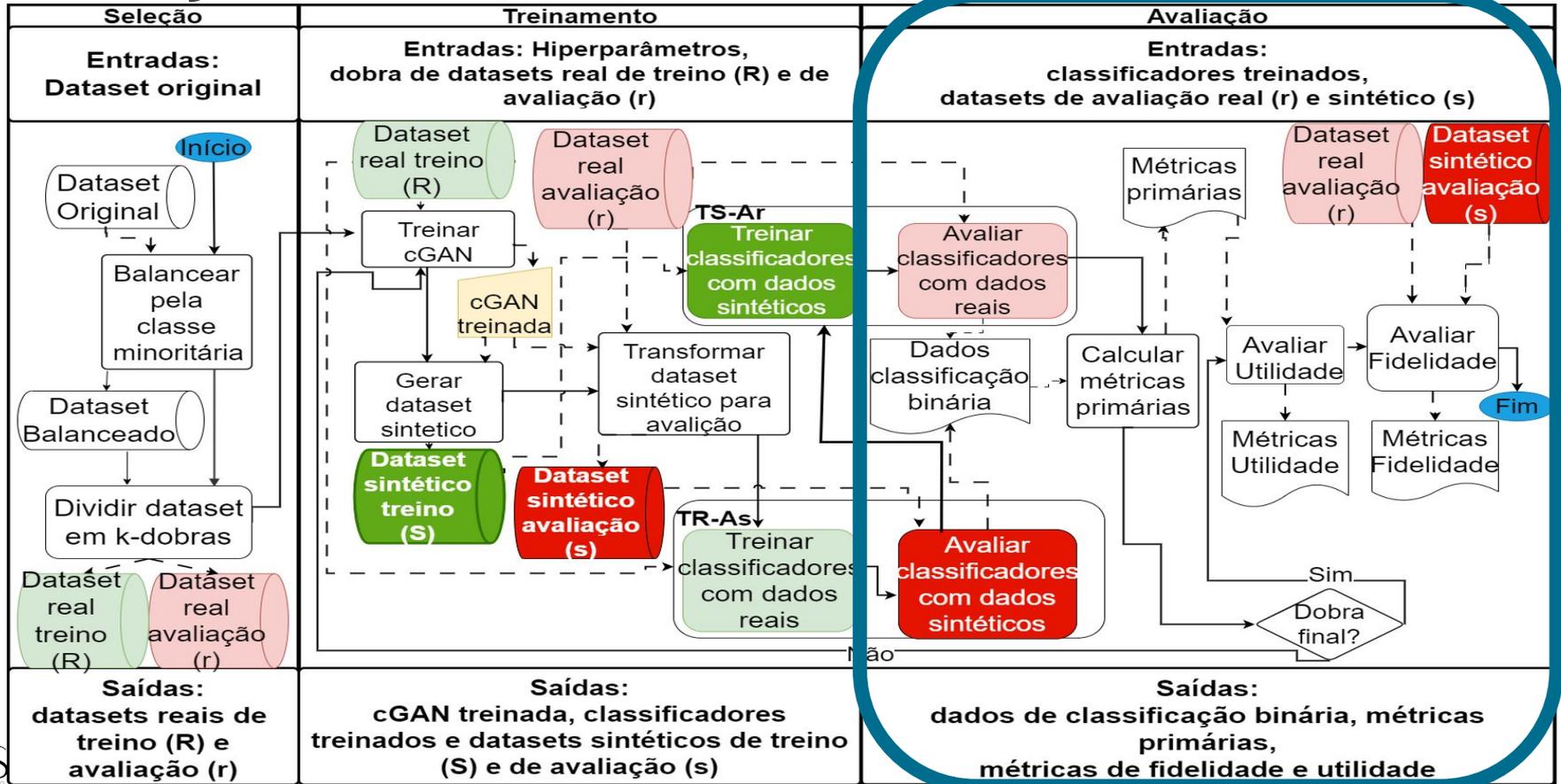
Solução Proposta



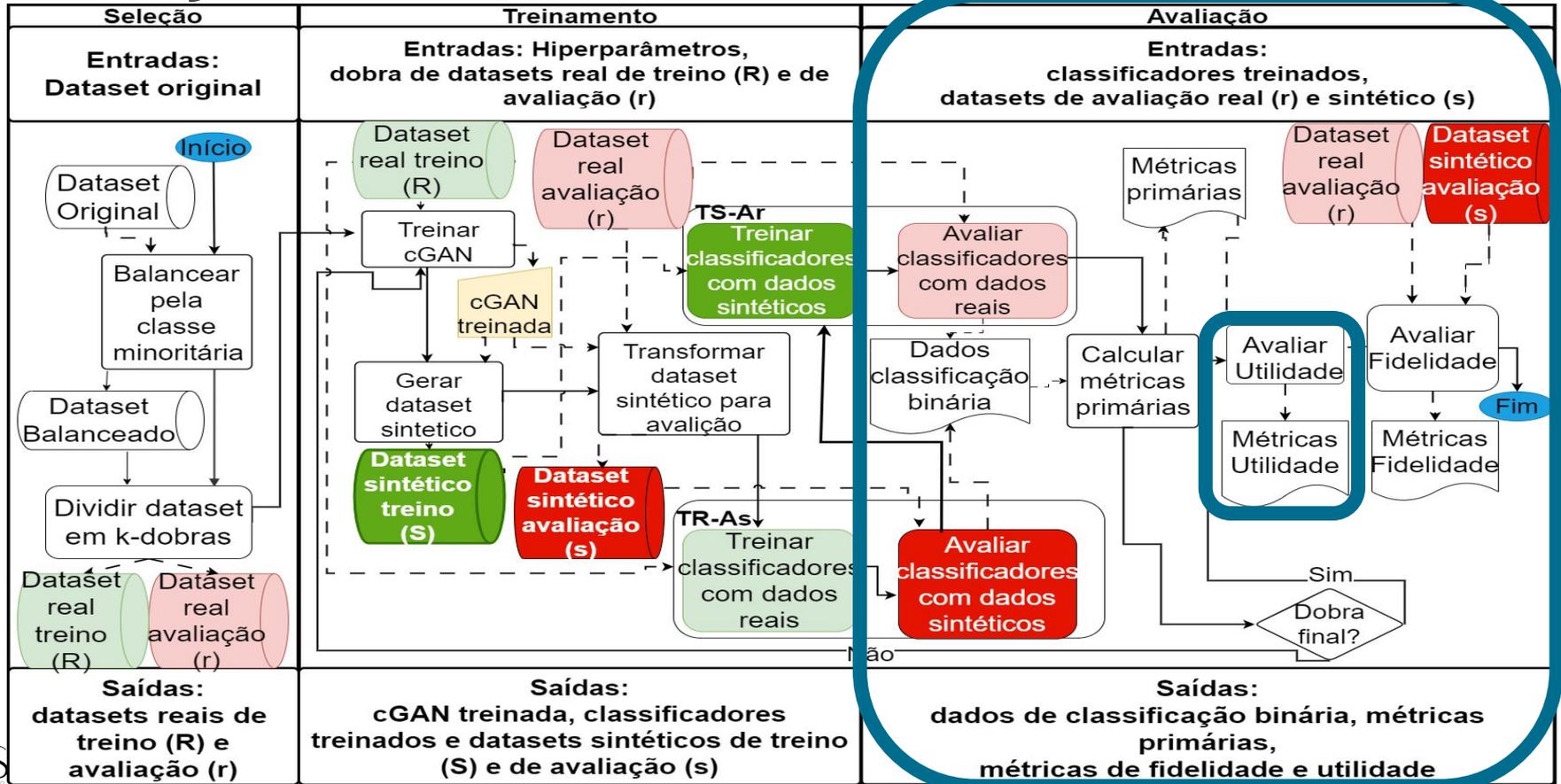
Solução Proposta



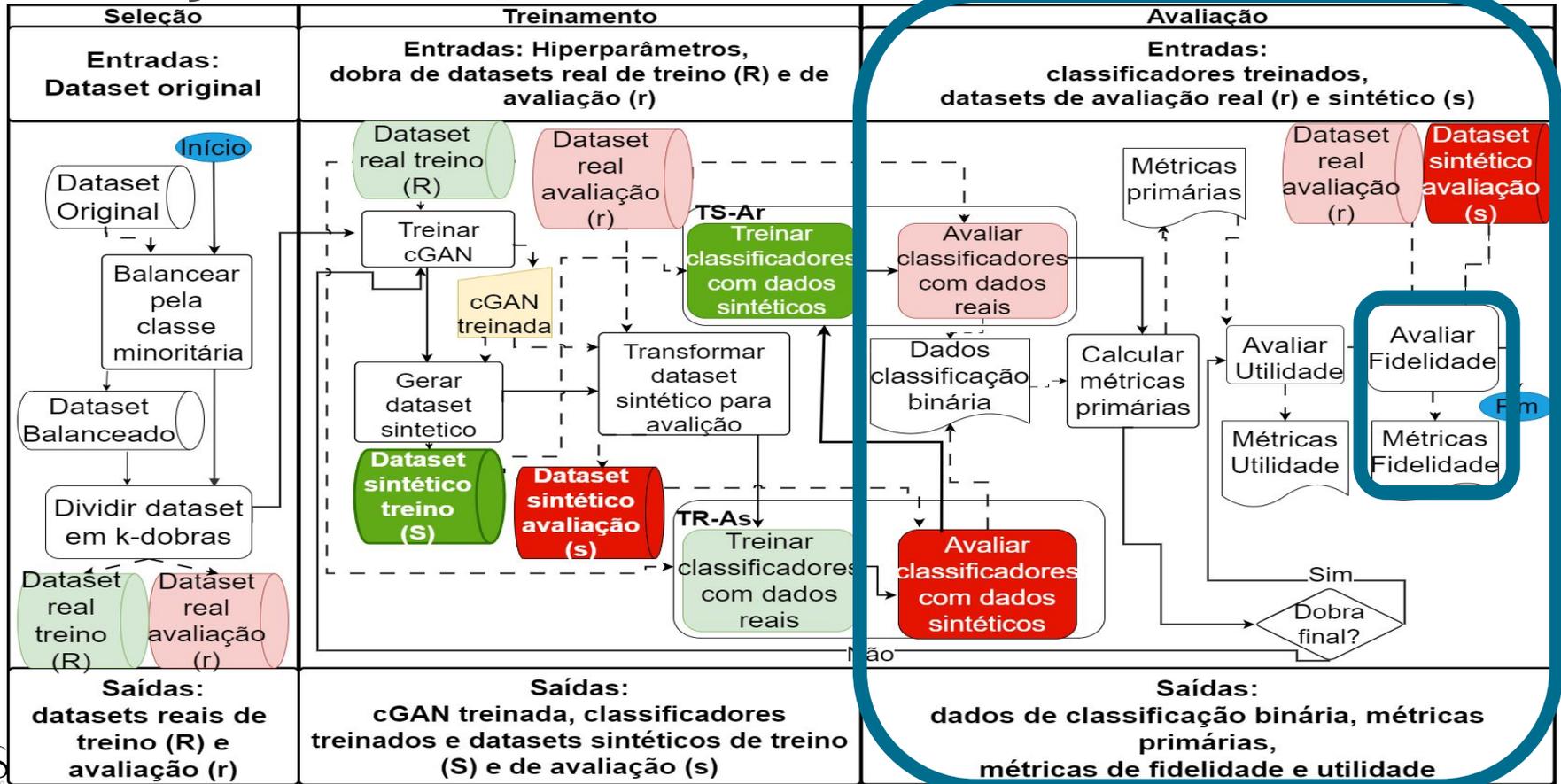
Solução Proposta



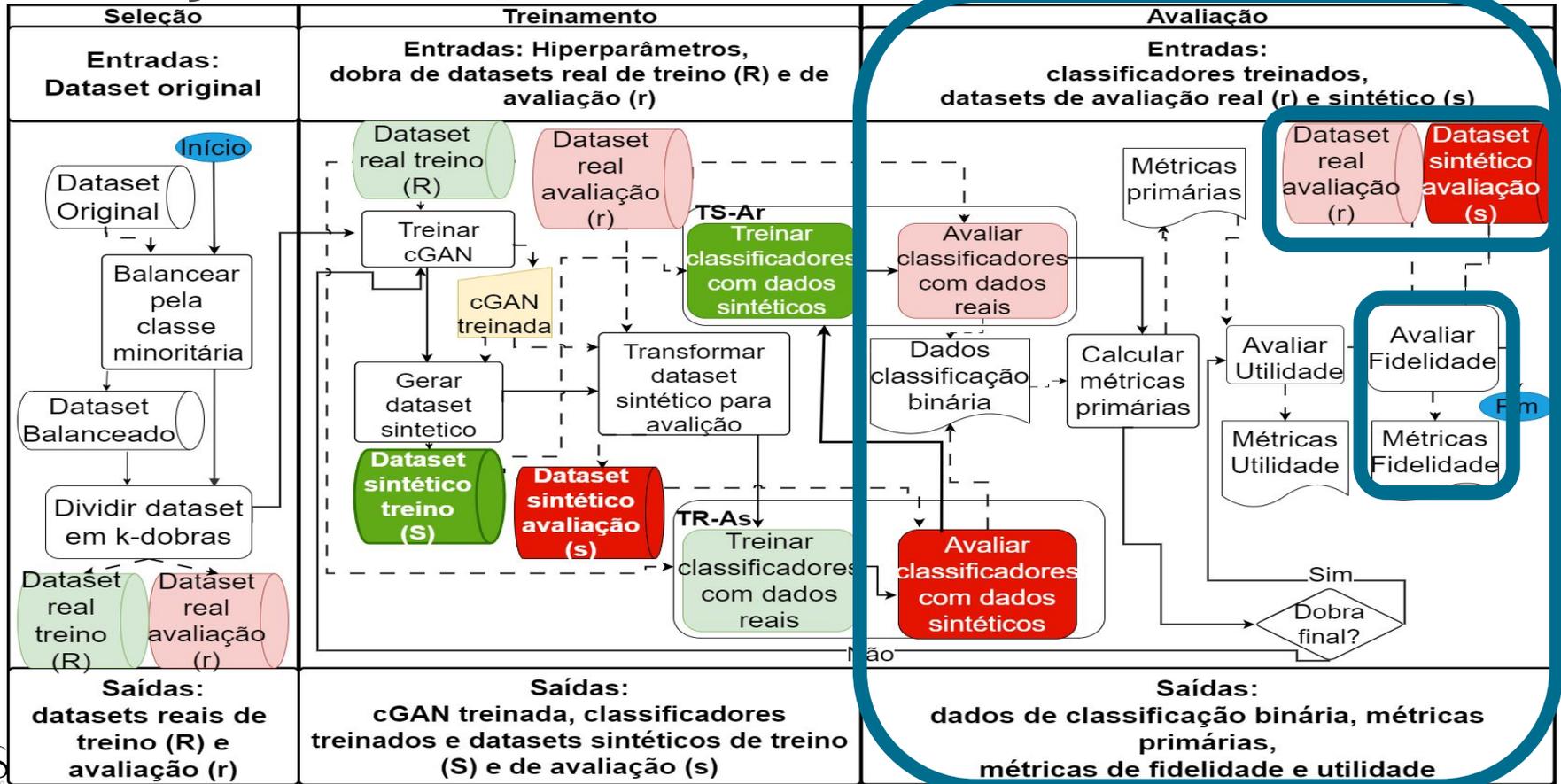
Solução Proposta



Solução Proposta



Solução Proposta



Ferramentas e tecnologias

Ambiente de testes:

- Ubuntu 22.04
- Python:
 - 3.8.10
 - 3.8.2
 - 3.10.12
- Docker 24.0.7 e 20.10.5

Bibliotecas python:

- Numpy 1.21.5
- Keras 2.9.0
- Tensorflow 2.9.1
- Pandas 1.4.4
- Scikit-learn 1.1.1
- Mlflow 2.12.1

Avaliação (Conjuntos de dados)

<i>Dataset</i>	Características	Amostras		
		Malware	Benignos	Total
Kronodroid E	276	50%	50%	20.000
Kronodroid R	285	50%	50%	20.000

Avaliação (Métricas)

- **Fidelidade Estatística:**
 - Erro quadrático médio
 - Valor de p (Teste de Wilcoxon)
 - Similaridade de Cossenos

*Teste de wilcoxon:
Individual
comparisons by
Ranking Method*



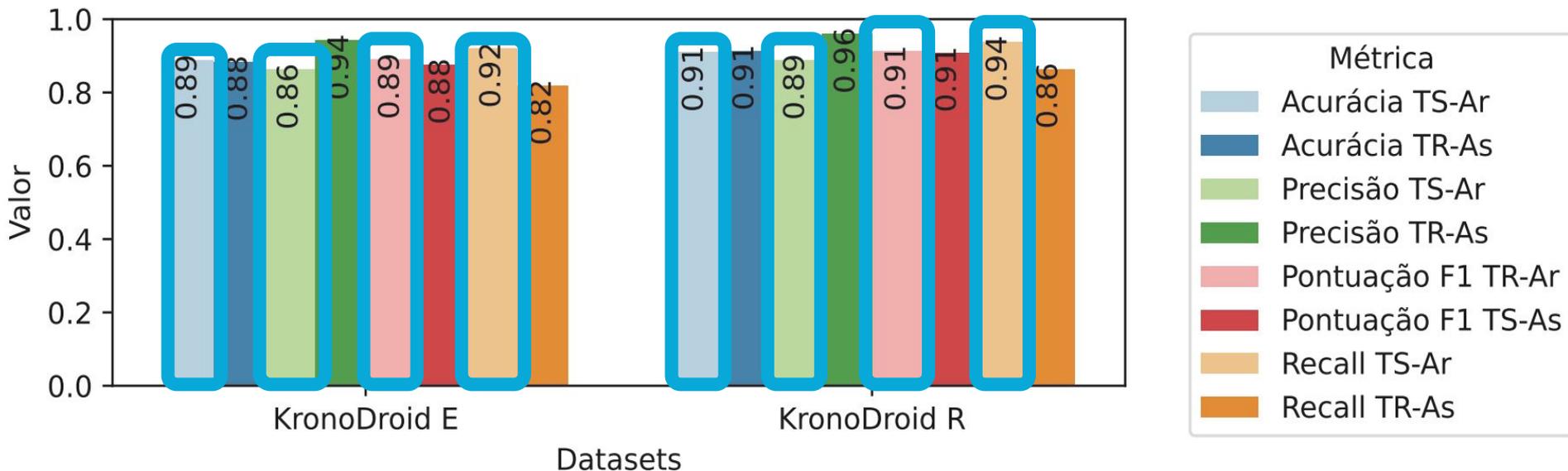
Avaliação (Métricas)

- **Utilidade dos dados:**
 - Acurácia
 - Precisão
 - Recall
 - Pontuação F1

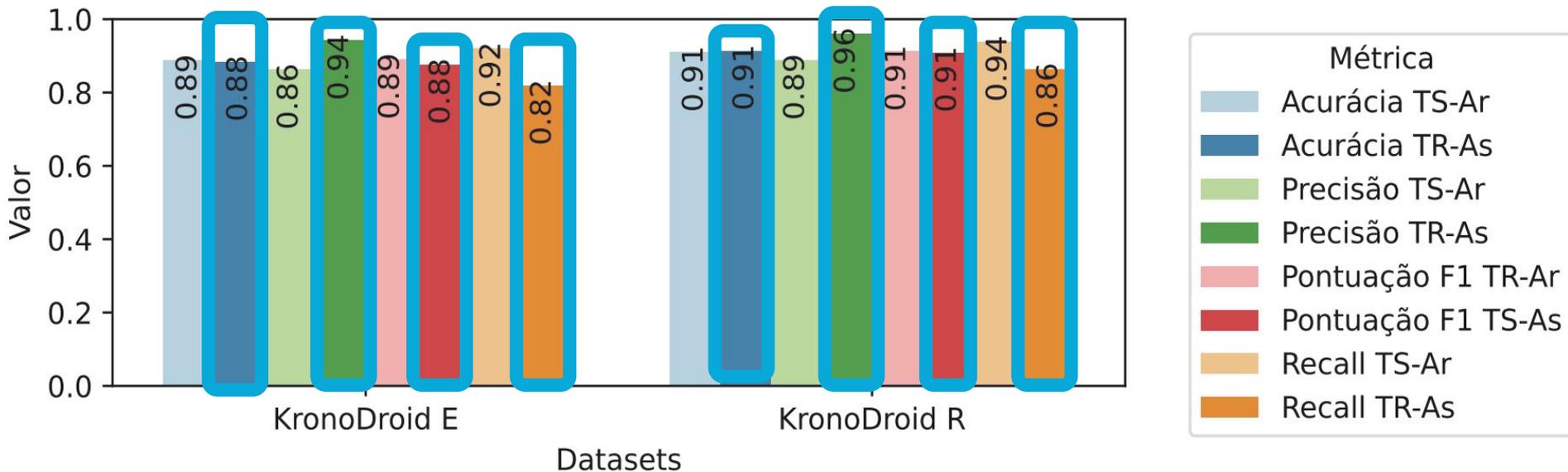
***Real-valued (Medical)
Time Series Generation
with Recurrent Conditional
GANs***



Avaliação (métricas de utilidade)

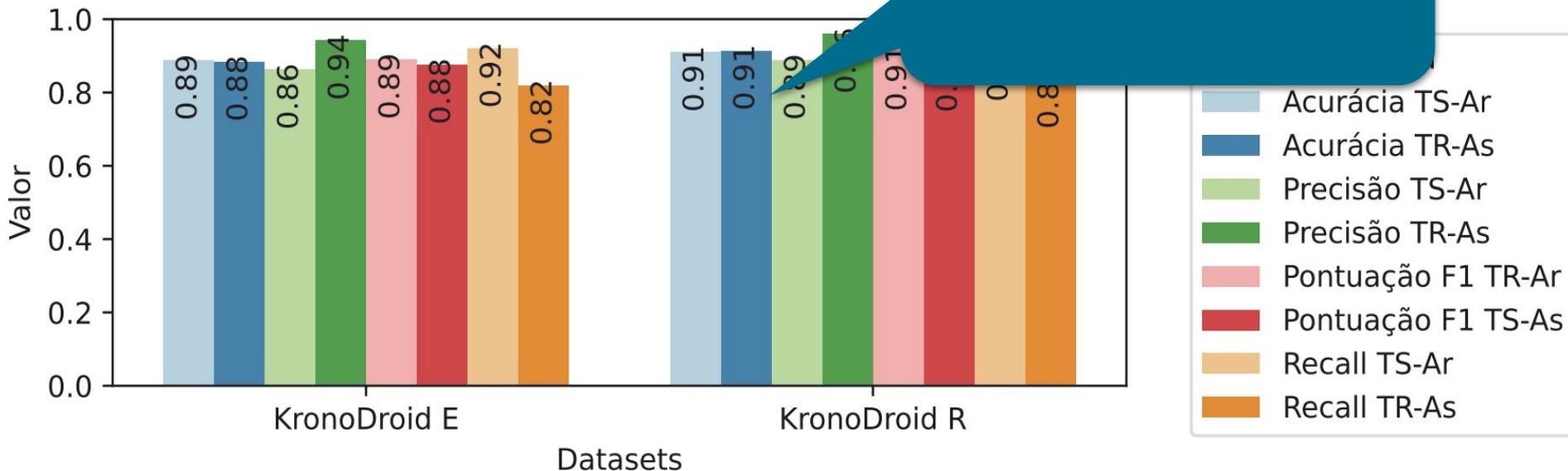


Avaliação (métricas de utilidade)

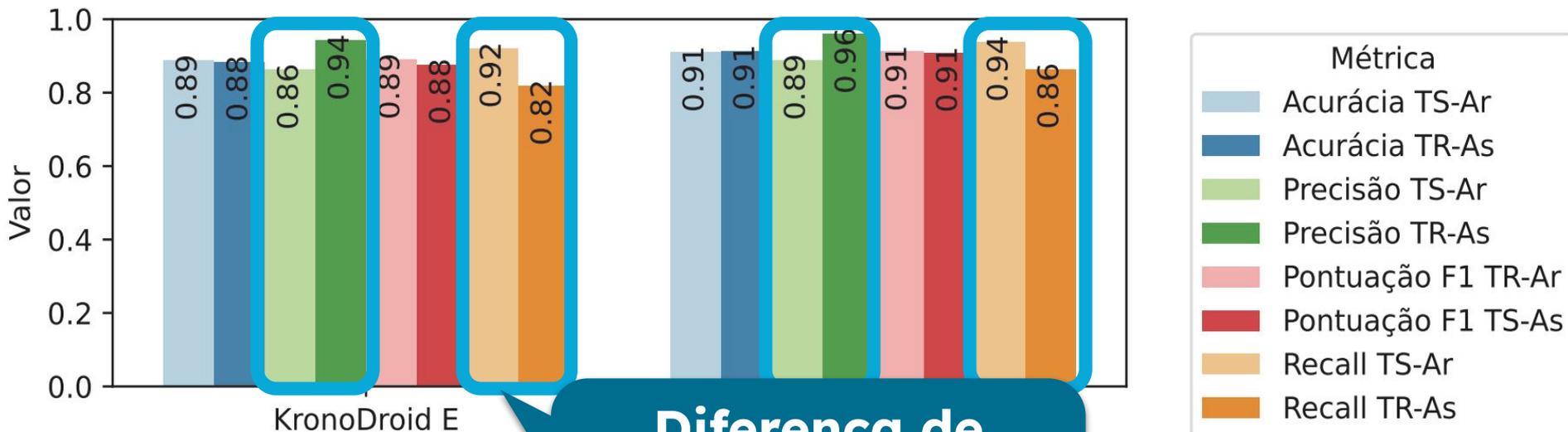


Avaliação (métricas de utilidade)

Random Forest

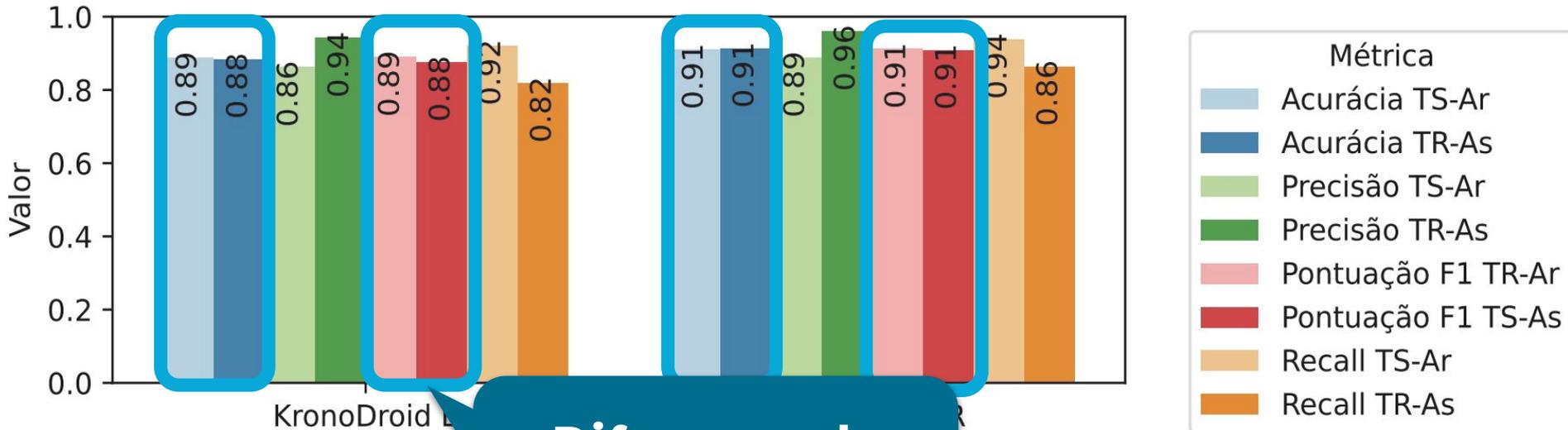


Avaliação (métricas de utilidade)



Diferença de valores entre 8% e 12%

Avaliação (métricas de utilidade)



Diferença de valores de 1%

Avaliação (Métricas de fidelidade)

Dataset	<i>P value (Random forest)</i>					
	Acurácia	Precisão	Pontuação F1	Recall	Média	AUC
Kronodroid E	0,770	0,002	0,064	0,002	0,209	0,375
Kronodroid R	0,922	0,002	0,846	0,002	0,444	0,625

Avaliação (Métricas de fidelidade)

<i>Dataset</i>	<i>P value (Random forest)</i>					
	Acurácia	Precisão	Pontuação F1	Recall	Média	AUC
Kronodroid E	0,770	0,002	0,064	0,002	0,209	0,375
Kronodroid R	0,922	0,002	0,846	0,002	0,444	0,625

**Abaixo do
limiar de 0,05**

Avaliação (Métricas de fidelidade)

Dataset	<i>P value (Random forest)</i>					
	Acurácia	Precisão	Pontuação F1	Recall	Média	AUC
Kronodroid E	0,770	0,002	0,064	0,002	0,209	0,375
Kronodroid R	0,922	0,002	0,846	0,002	0,444	0,625

**Acima do
limiar de 0,05**

Avaliação (Métricas de fidelidade)

Dataset	<i>P value (Random forest)</i>				
	Acurácia	Precisão	Média dos valores de <i>P</i> do classificador	Recall	Média AUC
Kronodroid E	0,770	0,000	0,209	0,000	0,375
Kronodroid R	0,922	0,002	0,846	0,002	0,625

Média dos valores de *P* do classificador

Avaliação (Métricas de fidelidade)

<i>Dataset</i>	<i>Média P value</i>					
	Random forest	Decision tree	Ada boost	Perceptron	SVM	XG boost
Kronodroid E	0,209	0,060	0,198	0,173	0,234	0,291
Kronodroid R	0,444	0,195	0,125	0,345	0,482	0,173

Avaliação (Métricas de fidelidade)

Todos os classificadores estão acima do limiar de 0,05

dia *P value*

	da t	Percept on	SVM	XG boost		
Kronodroid E	0,209	0,060	0,198	0,173	0,234	0,291
Kronodroid R	0,444	0,195	0,125	0,345	0,482	0,173

Avaliação (Métricas de fidelidade)

<i>Dataset</i>	Positivo		Falso	
	Cosseno	Erro quadrático	Cosseno	Erro quadrático
Krondroid E	0,77	0,10	0,77	0,07
Kronodroid R	0,71	0,11	0,73	0,07

Avaliação (Métricas de fidelidade)

malware

benigno

<i>Dataset</i>	Positivo		Falso	
	Cosseno	Erro quadrático	Cosseno	Erro quadrático
Krondroid E	0,77	0,10	0,77	0,07
Kronodroid R	0,71	0,11	0,73	0,07

Avaliação (Métricas de fidelidade)

**Alta
similaridade
de cosseno**

Falso

Dataset

Cosseno

**Erro
quadrático**

Cosseno

**Erro
quadrático**

Krondroid E

0,77

0,10

0,77

0,07

Kronodroid R

0,71

0,11

0,73

0,07

Avaliação (Métricas de fidelidade)

<i>Dataset</i>	Positivo		Negativo	
	Cosseno	Erro quadrático	Cosseno	Erro quadrático
Krondroid E	0,77	0,10	0,77	0,07
Kronodroid R	0,71	0,11	0,73	0,07

Erro quadrático próximo de 0

Trabalhos relacionados

Trabalho	Métricas	Domínio
Xu and Veeramachane ni, 2018	pontuação F1, acurácia, erro quadrático médio e absoluto	Dados gerais
Amin, M. et. al, 2022	pontuação F1, recall, acurácia e precisão, AUC, FPR e cobertura	Malware Android
Este trabalho	pontuação F1, recall, acurácia, precisão, AUC, cosseno de similaridade, erro quadrático, valor de p e discrepância média	Malware Android

Considerações Finais

- MalSynGen disponível no GitHub:
- MalSynGen produz dados:
 - Fíéis em relação aos dados originais
 - Úteis para diversos classificadores



**Link para
o GitHub**

Considerações Finais



Demonstração



Angelo Gaspar Diniz Nogueira

Trabalhos futuros

- Incluir outras métricas
- Ampliar o número de datasets
- Uma análise comparativa de desempenho com ferramentas similares (gerais)
- Generalizar a ferramenta para incluir outros métodos de geração de dados e outras potenciais aplicações

Obrigado!



Landing page: <https://malwaredatalab.github.io/>