

MH-FSF: um Framework para Reprodução, Experimentação e Avaliação de Métodos de Seleção de Características





Vanderson Rocha, Hendrio Bragança, Diego Kreutz e Eduardo Feitosa

Universidade Federal do Amazonas (UFAM) Universidade Federal do Pampa (UNIPAMPA)

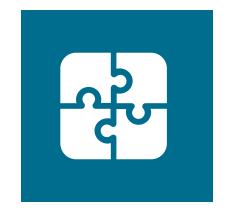


Adaptação contínua dos malwares



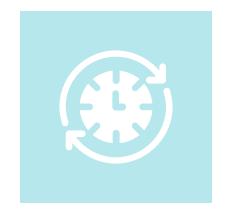


Adaptação contínua dos malwares

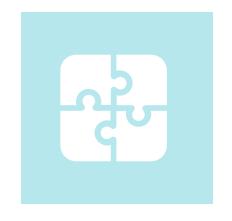


Seleção dinâmica de características





Adaptação contínua dos malwares



Seleção dinâmica de características

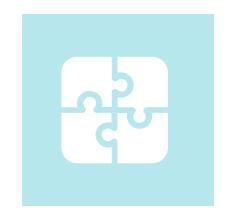


Volume e diversidade de dados





Adaptação contínua dos malwares



Seleção dinâmica de características



Volume e diversidade de dados



Impacto na eficácia dos modelos



Limitações Atuais



Dependência de um único conjunto de dados;

Referência	# Métodos	Datasets
Sahin et al., 2023a	8	Próprio (APKPure, VirusShare)
Sahin et al., 2023b	11	Próprio (APKPure)
Islam et al., 2023	2	CICAndMal2020, Drebin, CICMaldroid2020
Salah et al., 2020	2	Drebin
Mahindru & Sangal, 2019	8	Próprio (Google Play)
Fatima et al., 2019	2	Próprio (IIT Kanpur)
Zhao et al., 2015	3	Drebin
Alomari et al., 2023	2	Kaggle



Limitações Atuais



Dificuldade na reprodutibilidade e verificação independente;

Referência	# Métodos	Datasets
Sahin et al., 2023a	8	Próprio (APKPure, VirusShare)
Sahin et al., 2023b	11	Próprio (APKPure)
Islam et al., 2023	2	CICAndMal2020, Drebin, CICMaldroid2020
Salah et al., 2020	2	Drebin
Mahindru & Sangal, 2019	8	Próprio (Google Play)
Fatima et al., 2019	2	Próprio (IIT Kanpur)
Zhao et al., 2015	3	Drebin
Alomari et al., 2023	2	Kaggle

Limitações Atuais



Comparação entre (poucos) métodos com datasets distintos.

	Т	ī
Referência	# Métodos	Datasets
Sahin et al., 2023a	8	Próprio (APKPure, VirusShare)
Sahin et al., 2023b	11	Próprio (APKPure)
Islam et al., 2023	2	CICAndMal2020, Drebin, CICMaldroid2020
Salah et al., 2020	2	Drebin
Mahindru & Sangal, 2019	8	Próprio (Google Play)
Fatima et al., 2019	2	Próprio (IIT Kanpur)
Zhao et al., 2015	3	Drebin
Alomari et al., 2023	2	Kaggle



MH-FSF: **Malware Hunter Features Selection** Framework



MH-FSF: Objetivos



- Facilitar a incorporação de diversos métodos de seleção de características
- Permitir comparação direta entre diferentes abordagens de seleção de características, modelos de classificação e métricas
- Possibilitar o uso de técnicas mais eficazes e eficientes em diversas aplicações preditivas

Pipeline: Manipulação de addos						
Dataset	Características Amosto					
Dataset	#	Tipo	Maliciosas	Benignas		
ADROIT	166	Р	3418	8058		
AndroCrawl	81	A (24) I (8) P (49)	10170	86562		
Android	183	Р	20000	9999		

P (1490) I (1448)

Α

A (73) P (113) O (6) I (23)

P (146) A (100)

P (145) A (123)

Permissions

DefenseDroid PI

DefensoDroid A (C)

DefensoDroid A (D)

DefensoDroid A (K)

DREBIN-215

KronoDroid R

KronoDroid E

Total

Pipeline: Manipulação de dados						
Dataset		Características	Amostas			
Dalasei	#	# Tipo		Benignas		
ADROIT	166	Р	3418	8058		
AndroCrawl	81	A (24) I (8) P (49)	10170	86562		
Android	107		20000	0000		

P

P (1490) I (1448)

Α

A (73) P (113) O (6) I (23)

P (146) A (100)

P (145) A (123)

207 TJ

Permissions

DefenseDroid PI

DefensoDroid A (C)

DefensoDroid A (D)

DefensoDroid A (K)

DREBIN-215

KronoDroid R

KronoDroid E

Total

00//1

JJZTU

Manipulação do dados

ripeillie.	Man	ipulação de	dado	15	
Dataset		Características	Amostas		
Dataset	#	Tipo	Maliciosas	Benignas	
ADROIT	166	Р	3418	8058	

A (24) I (8) P (49)

P

P (1490) I (1448)

A (73) P (113) O (6) I (23)

P (146) A (100)

9/0

AndroCrawl

Android

Permissions

DefenseDroid PI

DefensoDroid A (C)

DefensoDroid A (D)

DefensoDroid A (K)

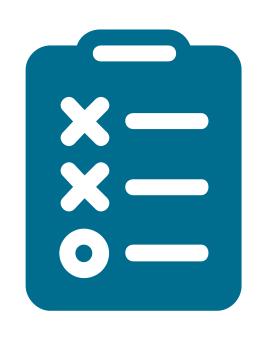
DREBIN-215

KronoDroid R

KronoDroid E

Total

Pipeline: Seleção de características



- Métodos clássicos
 - ABC
 - ANOVA
 - Qui-quadrado
 - o IG
 - LASSO
 - > LR
 - MAD
 - PCA
 - o PCC
 - ReliefF
 - RFE

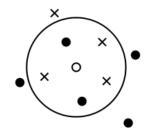
- Métodos especificos
 - JOWNDroid
 - \circ MT
 - RFG
 - SemiDroid
 - SigAPI
 - SigPID



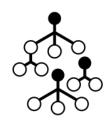
Pipeline: Treinamento e avaliação



Treinamento de modelos



KNN (agrupamento)



RF (árvore)



SVM (cluster)



Pipeline: Treinamento e avaliação



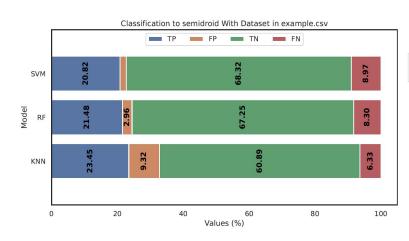
- Métricas de avaliação
 - Acurácia
 - Precisão
 - Recall
 - F1-Score
 - ROC-AuC
 - MCC
 - Matriz de Confusão

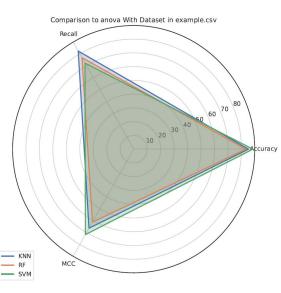


Pipeline: Visualização



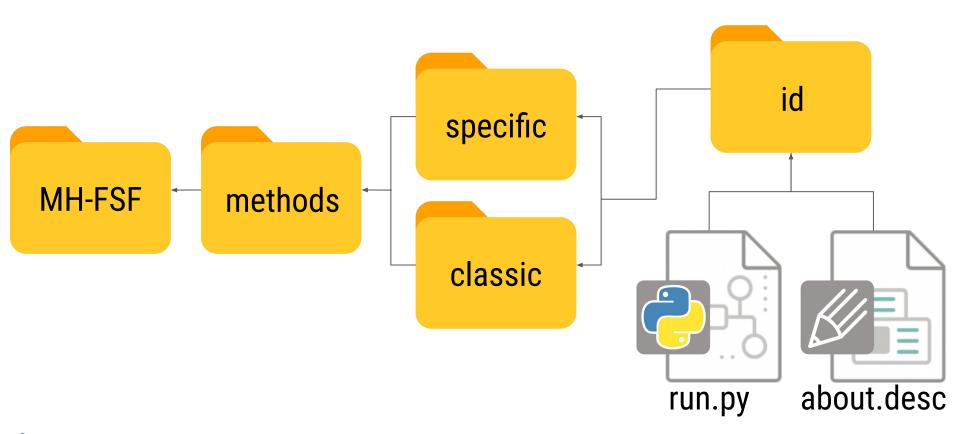
- Visualização
 - Gráfico de barras
 - Matriz de confusão
 - Gráfico de radar





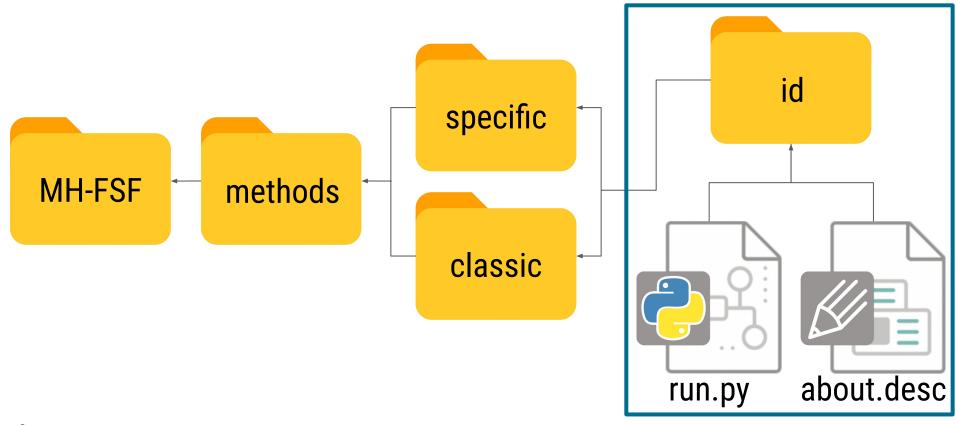


Extensibilidade de métodos





Extensibilidade de métodos



Extensibilidade de métodos

```
# Import libraries
def add_arguments(parser):
   parser = parser.add_argument_group('Arguments for Method')
# Others functions, if necessary
def run(args, path, dataset):
   #To save reduced dataset
   method_id = 'use the same name as method directory'
   filename = f'{method_id}_{os.path.basename(path)}'
   output_file = os.path.join(args.output, filename)
   reduced_dataset.to_csv(output_file, index = False)
   return True
```

Extensibilidade de modelos

evaluation.py

```
available_ml_models = {
    'svm': svm.SVC(),
    'rf': RandomForestClassifier(random_state = 0),
    'knn': KNeighborsClassifier()
}
```

SigPID

0,71

0,67

Balanceados					Desbala	ınceados	
Método	F1	Método	Recall	Método		todos	Recall
LASSO	0,90	LASSO	0,89	LASSO	espe	cíficos	0,91
RFE	0,90	RFE	0,89	RFE	J.90	RFE	0,90
SemiDroid	0,90	SemiDroid	0,89	SigAPI	0,90	SigAPI	0,90
JOWMDroid	0,90	JOWMDroid	0,89	MAD	0,90	PCC	0,90
• • •							
RFG	0,72	RFG	0,70	PCA	0,67	SigPID	0,67
ReliefF	0,71	ReliefF	0,68	SigPID	0,65	PCA	0,66

0,66

0,63

JOWMDroid

ReliefF

0,65

0,63

SigPID

PCA

0,64

JOWMDroid

ReliefF

0,64

0,67

PCA

Balanceados				D	esbala	ınceados	
Método	F1	Método	Recall	Método	F1	Método	Recall
LASSO	0,90	LASSO	0,89	LASSO	0,91	LASSO	0,91
RFE	0,90	RFE	0,89	RFE	0.90	RFE	0,90
NI L	0,70	NI L	0,69	NI L	0.70	NI L	0,70
SemiDroid	0,90	SemiDroid	0,89	SigAPI	0,90	SigAPI	0,90
JOWMDroid	0,90	JOWMDroid	0,89	MAD	0,90	PCC	0,90
• • •							
RFG	0,72	RFG	0,70	PCA	0,67	SigPID	0,67
ReliefF	0,71	ReliefF	0,68	SigPID	0,65	PCA	0,66
SigPID	0,71	SigPID	0,66	JOWMDroid	0,65	JOWMDroid	0,64

0,63

ReliefF

0,63

ReliefF

0,64

Dululiceduos				•	Desbuid	inceduos	
Método	F1	Método	Recall	Método	F1	Método	Recall
LASSO	0,90	LASSO	0,89	LASSO	0,91	LASSO	0,91
RFE	0,90	RFE	0,89	RFE	0.90	RFE	0,90
SemiDroid	0,90	SemiDroid	0,89	SigAPI	0,90	SigAPI	0,90
JOWMDroid	0,90	JOWMDroid	0,89	MAD	0,90	PCC	0,90
			• •				

0,70

0,68

0,66

0,63

Deshalanceados

0,67

0,65

0,65

0,63

PCA

SigPID

JOWMDroid

ReliefF

SigPID

PCA

JOWMDroid

ReliefF

0,67

0,66

0,64

0,64

	Balanceados		
Método	F1	Método	
1.4880	0.90	1 4 5 5 6	

0,72

0,71

0,71

0,67

RFG

ReliefF

SigPID

PCA

RFG

ReliefF

SigPID

Balanceados			I	Desbala	ınceados		
Método	F1	Método	Recall	Método	F1	Método	Recall
LASSO	0,90	LASSO	0,89	LASSO	0,91	LASSO	0,91
RFE	0,90	RFE	0,89	RFE	0.90	RFE	0,90
SemiDroid	0,90	SemiDroid	0,89	SigAPI	0,90	SigAPI	0,90
JOWMDroid	0,90	JOWMDroid	0,89	MAD	0,90	PCC	0,90

0,67

0,65

0,65

0,63

PCA

SigPID

JOWMDroid

ReliefF

SigPID

PCA

JOWMDroid

ReliefF

0,67

0,66

0,64

0,64

0,70

0,68

0,66

0,63

RFG

ReliefF

SigPID

0,72

0,71

0,71

0,67

RFG

ReliefF

SigPID

PCA

Repositório



- Exemplos de uso
- Documentação
- Scripts de demonstração
- Uso em docker
- Argumentos disponíveis
- Links









Demonstração

Parâmetro	Ajuda
fs-types	Types of feature selection (FS) methods

Run selected methods

ML model for evaluation

One or more datasets (csv files)

Percent of features to be selected

Parallel execution

27

--fs-methods

--ml-models

-d/-datasets

-th/--threshold

--parallelize



Obrigado!

Vanderson Rocha
vanderson@ufam.edu.br
ppgi.ufam.edu.br







MOTOROLA MOBILITY