

UFPR – Mestrandos:

Michael A Hempkemeyer (PPGINF-202000131795)

Roger R R Duarte (PPGINF-202000131793)



# Objetivo do trabalho

- Dataset relacionado a CVEs foi utilizado (Common Vulnerabilities and Exposures);
- O objetivo traçado foi o mapeamento de quais CVE geraram impacto e quais não geraram sobre determinados tipos de ambientes, isso com base nas variáveis do Dataset;
- São apresentados o Dataset e seus respectivos rótulos, informações a respeito do pré-processamento do Dataset, gráficos distribuição de classes, informações de treinamentos, testes e resultados obtidos com o processamento do Dataset utilizando os algoritmos RandomForest, Kneighbors e SVM.

#### **Dataset**

- O dataset possui um arquivo único com diversos JSONs (um por linha) com informações específicas de CVEs;
- Os campos cvss, cwe, access, impact, summary e vulnerable\_configuration\_cpe\_2\_2 foram utilizados em nosso trabalho, sendo eliminados os demais através do préprocessamento;

 Acesso ao dataset completo em https://www.kaggle.com/vsathiamoo/cvecommon-vulnerabilities-and-exposures/version/1.;

# Dataset - Completo

```
- Modified | tipo: date
- Published | tipo: date
- Access | tipo: dict { "authentication":
                 "MULTIPLE_INSTANCES", "NONE" ou "SINGLE INSTANCE",
               "complexity":
                 "HIGH", "LOW" ou "MEDIUM",
               "vector":
                 "ADJACENT NETWORK", "LOCAL" ou "NETWORK"
- Capec | tipo: list() | obs.: Common Attack Pattern Enumeration and Classification (CAPEC™)
- Cvss | tipo: float
- Cvss-time | tipo: date
- Cwe | tipo: string
- id (Cve-id) | tipo: string
- Impact | tipo: dict { "availability":
                  "PARTIAL", "COMPLETE" ou "NONE",
                "confidentiality":
                  "PARTIAL", "COMPLETE" ou "NONE",
                "integrity":
                  "PARTIAL", "COMPLETE" OU "NONE"
- last-modified | tipo: date
- Nessus | tipo: list() | obs.: Informação fornecida pelo site www.tenable.com, indica CVEs relacionados
- References | tipo: list()
- Summary | tipo: string
- Vulnerable_configuration | tipo: list() | obs.: configuração do produto vulnerável
- Vulnerable_configuration_cpe_2_2 | tipo: list() | obs.: configuração do produto vulnerável
```

- O pré-processamento foi realizado através do Script Python PreProcessamento.py, de forma a se obter informações de interesse do Dataset;
- As colunas summary e cvss foram utilizadas como base para determinar quais linhas do dataset seriam mantidas, visto que a coluna summary em determinados momentos possuía a mensagem "\*\* REJECT \*\* DO NOT USE THIS CANDIDATE NUMBER" e a coluna cvss (score) possuía itens em branco.

 Com a coluna summary foi possível mapear quais CVEs geraram impacto e quais não geraram (objetivo do trabalho).

 Para a coluna access, o seguinte tratamento foi realizado:

```
(...)
self.control_access = {
        "vector": {
            "ADJACENT_NETWORK": 1,
            "LOCAL": 2,
            "NETWORK": 3
        "complexity": {
            "HIGH": 5,
            "LOW": 6,
            "MEDIUM": 7
         "authentication": {
             "MULTIPLE INSTANCES": 9,
             "NONE": 10,
             "SINGLE INSTANCE": 11
         "NotAvailable": 12
}
(...)
```

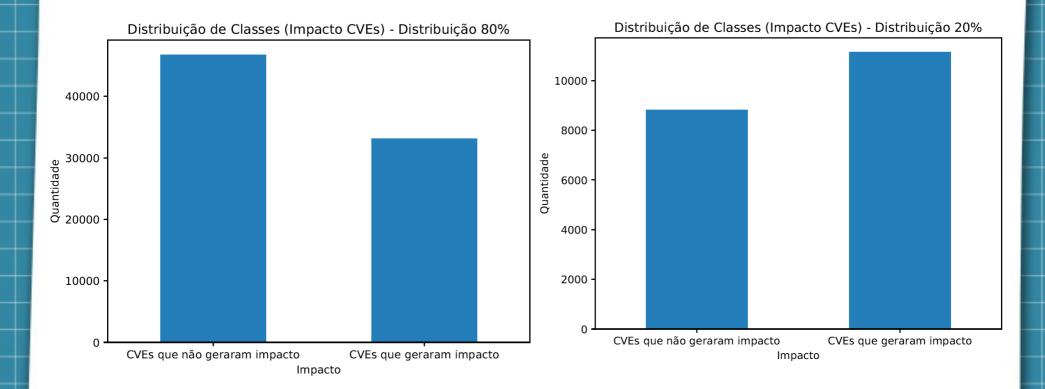
```
(...)
elif d == "access":
     if d in tmp.keys():
     # Faz a categorização do access conforme variável self.access control
          tmp_dict["access"] = self.control_access["vector"][tmp[d]["vector"]]
          tmp dict["access"] += self.control access["authentication"]
                                    [tmp[d["authentication"]]
          tmp_dict["access"] += self.control_access["complexity"][tmp[d]
                                    ["complexity"]]
     else:
          tmp dict["access"] = self.control access["NotAvailable"]
(...)
```

• O campo vulnerable\_configuration\_cpe\_2\_2, que possui informações a respeito da configuração do ambiente vulnerável, foi convertida de uma lista de strings para uma única string, conforme trecho de código abaixo:

```
(...)
elif d == "vulnerable_configuration_cpe_2_2":
    if type(tmp[d]) is list and len(tmp[d]) > 0:
        tmp_vc = ""
        for i in tmp[d]:
            tmp_vc = tmp_vc+";"+i
            tmp_dict[d] = tmp_vc
        else:
        tmp_dict[d] = "NotAvailable"
(...)
```

# Distribuição de classes:

 Conforme saída do CSV de pré-processamento, foram criados dois gráficos com o mapa de distribuição de classes com base no campo impact:



- Após o prévio processamento do dataset "circl-cve-searchexpanded.json" – escolha das informações de interesse e divisão dos dados em dois grupos, um com 80% e o outro com 20% dos dados – foi realizado o treinamento do dataset com a porção de 80% das informações nos modelos RandomForest, Kneighborn e Support-vector machine (SVM).
- Biblioteca de aprendizado de máquina scikit-learn 0.24.1 e a biblioteca de criação de gráficos e visualizações de dados Matplotlib 3.3.4, ambas para a linguagem de programação Python.
- O treinamento, o teste e a obtenção dos resultados foi realizado através do Script Python ImplementacaoModelos.py. O referido Script irá treinar, testar e gerar os resultados dos 3 modelos

- Para o tratamento das características textuais foram utilizadas os métodos TDF-IDF e Word2Vec;
- Além disso, antes de iniciar as chamadas do processamento do modelos é realizado a normalização dos dados;

• Referências:

```
*https://github.com/fabriciojoc/ml-cybersecuritiy-course/
```

\*https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.ensemble.RandomForestClassifier.html

\*https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.neighbors.KNeighborsClassifier.html

\*https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.svm.SVC.html

RandomForest

```
def generate models():
(...)
execute model(RandomForestClassifier(n estimators=100),
train_features_norm, train label, test features norm, test label,
model name="RandomForestClassifier")
execute kfold(RandomForestClassifier(n estimators=100),
train features norm, train label, cv,
model name="RandomForestClassifier-KFold")
(...)
```

```
(...)
from sklearn.metrics import confusion matrix, precision score, mean absolute error
(...)
def execute model(model, train features norm, train label, test features norm, test label, model name=""):
  global generate roc curve
  Executa um modelo conforme parâmetros
  if model name == "RandomForestClassifier" or model name == "KNeighborsClassifier" or model name == "SVM":
    clf = model
    clf.fit(train features norm, train label)
    test pred = clf.predict(test features norm)
    print(f"Precisão: ", end="")
    print(precision score(test label, test pred))
    print(f"Erro (mean absolute error): ", end="")
    print(mean absolute error(test label, test pred))
    print(f"Matriz de confusão: ")
    print(confusion matrix(test label, test pred))
    if generate roc curve is True:
       plot roc curve(clf, test features norm, test label)
       plt.show()
```

```
def execute kfold(model, X, Y, cv, model name=""):
  Execução k-fold cross validation, k=cv
  global generate roc curve
  https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.model_selection.StratifiedKFold.html
  https://scikit-learn.org/stable/glossary.html#term-random state
  kf = StratifiedKFold(n_splits=cv, random_state=None)
  count = 1
  ax = plt.gca()
  print(f"-----*-----Kfold ({model name}) ------*
  for train index, test index in kf.split(X, Y):
     X train, X test = X[train index], X[test index]
     Y_train, Y_test = Y[train_index], Y[test_index]
     clf = model
     clf.fit(X train, Y train)
     pred t = clf.predict(X test)
     print(f"Precisão: ", end="")
     print(precision_score(Y_test, pred t))
     print(f"Erro (mean absolute error): ", end="")
     print(mean absolute error(Y test, pred t))
     print(f"Matriz de confusão: ")
     print(confusion_matrix(Y_test, pred_t))
     if generate roc curve is True:
       plot roc curve(clf, X test, Y test, ax=ax, label=f"{model name}-{count}")
       count += 1
  if generate_roc_curve is True:
     plt.show()
```

- RandomForest
  - Resultado Split:

- RandomForest
  - Resultado K-Fold:

- RandomForest
  - Curva ROC:

- RandomForest:
  - Resultados:

KneighborsClassifier:

```
def generate models():
(...)
# ************************ "KNeighborsClassifier
execute model(KNeighborsClassifier(n neighbors=5),
train features norm, train label, test features norm, test label,
model name="KNeighborsClassifier")
execute kfold(KNeighborsClassifier(n neighbors=5),
train features norm, train label, cv,
model name="KNeighborsClassifier-KFold")
(...)
```

- KneighborsClassifier
  - Resultado Split:

- KneighborsClassifier
  - Resultado K-Fold:

- KneighborsClassifier
  - Curva ROC:

- KneighborsClassifier:
  - Resultados:

• SVM:

```
def generate models():
(...)
# ******* SVM
execute model(SVC(kernel="linear"), train features norm,
train label, test features norm, test label,
model name="SVM")
execute kfold(SVC(kernel="linear"), train features norm,
train label, cv, model name="SVM-KFold")
(...)
```

- SVM:
  - Resultado Split:

- SVM:
  - Resultado K-Fold:

- SVM:
  - Curva ROC:

- SVM:
  - Resultados:

