SOMATIVA 01

Estudante

```
# Colocar seu nome aqui
# Desconto de 0,5 pontos se não colocar o nome
# GUSTAVO FURINI
```

Instalar bibliotecas

```
!pip uninstall scikit-learn -v
!pip install -U scikit-learn
!pip install scikit-plot
!pip install scipy==1.11.4
Found existing installation: scikit-learn 1.5.2
Uninstalling scikit-learn-1.5.2:
  Successfully uninstalled scikit-learn-1.5.2
Collecting scikit-learn
  Using cached scikit learn-1.5.2-cp310-cp310-
manylinux 2 17 x86 64.manylinux2014 x86 64.whl.metadata (13 kB)
Requirement already satisfied: numpy>=1.19.5 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-learn) (1.26.4)
Requirement already satisfied: scipy>=1.6.0 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-learn) (1.11.4)
Requirement already satisfied: joblib>=1.2.0 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-learn) (1.4.2)
Requirement already satisfied: threadpoolctl>=3.1.0 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-learn) (3.5.0)
Using cached scikit learn-1.5.2-cp310-cp310-
manylinux 2 17 x86 64.manylinux2014_x86_64.whl (13.3 MB)
Installing collected packages: scikit-learn
Successfully installed scikit-learn-1.5.2
Requirement already satisfied: scikit-plot in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (0.3.7)
Requirement already satisfied: matplotlib>=1.4.0 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-plot) (3.7.1)
Requirement already satisfied: scikit-learn>=0.18 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-plot) (1.5.2)
Requirement already satisfied: scipy>=0.9 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-plot) (1.11.4)
Requirement already satisfied: joblib>=0.10 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-plot) (1.4.2)
Requirement already satisfied: contourpy>=1.0.1 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib>=1.4.0-
>scikit-plot) (1.3.0)
Requirement already satisfied: cycler>=0.10 in
```

```
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib>=1.4.0-
>scikit-plot) (0.12.1)
Requirement already satisfied: fonttools>=4.22.0 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib>=1.4.0-
>scikit-plot) (4.53.1)
Requirement already satisfied: kiwisolver>=1.0.1 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib>=1.4.0-
>scikit-plot) (1.4.7)
Requirement already satisfied: numpy>=1.20 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib>=1.4.0-
>scikit-plot) (1.26.4)
Requirement already satisfied: packaging>=20.0 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib>=1.4.0-
>scikit-plot) (24.1)
Requirement already satisfied: pillow>=6.2.0 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib>=1.4.0-
>scikit-plot) (9.4.0)
Requirement already satisfied: pyparsing>=2.3.1 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib>=1.4.0-
>scikit-plot) (3.1.4)
Requirement already satisfied: python-dateutil>=2.7 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from matplotlib>=1.4.0-
>scikit-plot) (2.8.2)
Requirement already satisfied: threadpoolctl>=3.1.0 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scikit-learn>=0.18-
>scikit-plot) (3.5.0)
Requirement already satisfied: six>=1.5 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from python-dateutil>=2.7-
>matplotlib>=1.4.0->scikit-plot) (1.16.0)
Requirement already satisfied: scipy==1.11.4 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (1.11.4)
Requirement already satisfied: numpy<1.28.0,>=1.21.6 in
/usr/local/lib/python3.10/dist-packages (from scipy==1.11.4) (1.26.4)
```

Importar bibliotecas

```
import scipy.stats as st
import numpy as np
import pandas as pd
from sklearn.naive_bayes import GaussianNB
from sklearn import metrics
from sklearn import metrics
import scikitplot as skplt
```

Conectar com Google Drive

```
# Conectar com o Google Drive
from google.colab import drive
drive.mount('/content/gdrive')
```

```
Drive already mounted at /content/gdrive; to attempt to forcibly remount, call drive.mount("/content/gdrive", force_remount=True).
```

Avaliação dividida em duas partes

- Classificador Bayesiano (2,0 pontos)
- Propriedades da exponencial e Processos de Poisson (2,5 pontos)

Classificador Bayesiano

Uma empresa utiliza a metodologia de Use Case Points para estimar o esforço necessário para entregar as sprints do desenvolvimento e melhoria do seu produto que tem cinco módulos.

A equipe de desempenho decidiu testar se o classificador Bayesiano é adequado para prever se as sprints serão entregues no prazo.

Para isso utilizou os dados que foram coletados nos processos de desenvolvimento de software organizando em dois arquivos:

- Dados_Sprints_Treinamento.csv
- Dados_Sprints_Teste.csv

Cada arquivo contém as seguites informações:

- ID MODULO: identificador do módulo
- Estimativa_UCP: estimativa do esforço em use case points
- Estimativa_Horas: estimativa do esforço em horas para entregar a sprint
- Entrega_no_Prazo: rótulo de classificação
- 0 sprint n\u00e3o entregue no prazo
- 1 sprint entregue no prazo

Ler de dados de treinamento

Se necessário ajustar o path para acesso ao arquivo

```
# Ler o arquivo com dados
df = pd.read_csv('/content/Dados_Sprints_Treinamento.csv')
df.head(5)

# Salvar nas variáveis X_trein e Y_trein
temp = df.iloc [:, [0,1,2]]
X_trein = temp.to_numpy()
temp = df.iloc[:, 3]
Y_trein = temp.to_numpy()
```

Ler de dados de teste

```
# Ler aquivo com dados
df = pd.read_csv('/content/Dados_Sprints_Teste.csv')
```

```
df.head(5)
# Salvar nas variáveis X_test e Y_test
temp = df.iloc [:, [0,1,2]]
X_test = temp.to_numpy()
temp = df.iloc[:, 3]
Y_test = temp.to_numpy()
```

Questão 1 (valor 0,8)

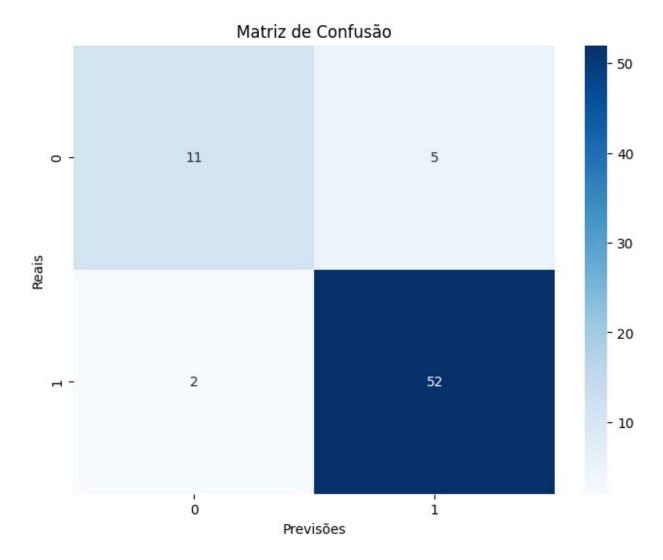
- Criar classificador
- Treinar cutilizando os dados na matriz de treinamento (X_trein) e o vetor com os rótulo no vetor de treinamento (Y_trein)
- Fazer previsão utilizando os dados de teste (X_test)

```
# Colocar aqui o comando para criar o classificador
classificador = GaussianNB()
# Colocar agui o ocmando para treinar o classificador
classificador.fit(X trein, Y trein)
# Colocar aqui os comandos para fazer as previsões relativas à entrega
no prazo
Y pred = classificador.predict(X test)
# Imprimir os rótulos do valores no arquivo de teste (Y test) e as
previsões (Y prev)
print("======Rótulos dos valores no arquivo de teste======"")
print(Y test)
print("\n======Previsões (Y pred)=======")
print(Y pred)
precisao = metrics.accuracy score(Y test,Y pred)
print("\n =======Precisão do modelo=======")
print(precisao)
======Rótulos dos valores no arquivo de teste=======
1 1
=====Previsões (Y_pred)======
1 1
======Precisão do modelo======
0.9
```

Questão 2 (valor 0,6)

- Imprimir o relatório de **métricas de classificação**
- Plotar a matriz de confuzão

```
# Colocar aqui o código imprimir o relatório de métricas de
classificação (valor 0,3)
print(metrics.classification_report(Y_test, Y_pred))
                           recall f1-score
              precision
                   0.85
                             0.69
                                        0.76
                                                    16
           1
                   0.91
                             0.96
                                        0.94
                                                    54
    accuracy
                                        0.90
                                                    70
                                                    70
   macro avg
                   0.88
                             0.83
                                        0.85
weighted avg
                   0.90
                             0.90
                                        0.90
                                                    70
# Colocar aqui o código para plotar a matriz de confusão (valor 0,3)
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns
matriz confusao = metrics.confusion matrix(Y test, Y pred)
plt.figure(figsize=(8, 6))
sns.heatmap(matriz_confusao, annot=True, fmt='d', cmap='Blues')
plt.title('Matriz de Confusão')
plt.xlabel('Previsões')
plt.ylabel('Reais')
plt.show()
```



Questão 3 (valor 0,6)

- Calcular métrica accuracy sem utilizar bibliotecas (calcular vp vn fp fn e accuracy)
- Imprimir o valor com duas casas decimais

```
# Colocar seu código aqui
vp = 52
vn = 11
fp = 5
fn = 2

accuracy = (vp + vn) / (vp + vn + fp + fn)
print(f"Acurácia: {accuracy:.2f}")
Acurácia: 0.90
```

Propriedades da exponencial e processos de Poisson

Questão 4 (valor 1,0)

O tempo de atendimento de chamados em um helpdeks é uma variável aleatória exponencial com média igual a 4 minutos. O seu chamado está aguardando na fila com 2 chamados à sua frente (na fila) e mais 1 chamado sendo atendido. Qual a probabilidade de o seu chamado esperar mais do que 6 minutos para começar a ser atendido.

Dicas: Você pode calcular a probabilidade de duas maneiras:

- (i) Para o chamado esperar mais do que 6 minutos é preciso que o chamado que está sendo atendido e mais os dois que estão na fila à sua frente demorem mais do que seis minutos. Usar a equação da função gama para calcular $P[S_N>x]$.
- (ii) Para o chamado esperar mais do que 6 minutos é preciso que no intervalo de 6 minutos ocorra uma das seguintes possibilidades: nenhum chamado terminou de ser atendido no intervalo, ou 1 terminou, ou 2 terminaram. O terceiro deve terminar depois de 6 minutos. Usar a equação do processo de poisson para calcular $P[N_s=0]+P[N_s=1]+P[N_s=2]$.

Escolher uma delas para responder.

```
\# P[SN>x]
import scipy.stats as stats
media = 4
lambda = 1 / media
# Número de chamados
n chamados = 3
# Tempo de espera
tempo espera = 6
k = n chamados
theta = 1 / lambda
# Probabilidade de espera mais que 6 minutos
probabilidade = 1 - stats.gamma.cdf(tempo espera, a=k, scale=theta)
print(f'A probabilidade do chamado esperar mais do que 6 minutos para
começar a ser atendido é {probabilidade:.4f}')
A probabilidade do chamado esperar mais do que 6 minutos para começar
a ser atendido é 0.8088
```

Questão 5 (valor 1,5)

Um helpdesk trata apenas 3 categorias de solicitações: (i) problemas de login; (ii) problemas de hardware; (iii) problemas configuração. As solicitações chegam segundo processos de Poisson com as seguintes taxas: L_L = 0.5 solicitações de problemas de login por dia; L_H = 2.5 solicitações de problemas de hardware por dia; e L_C = 1.5 solicitações de problemas de configuração por dia. Qual a probabilidade que em 2 dias cheguem 3 solicitações, todas de hardware? Dica: para que cheguem 3 solicitações, todas de hardware, é necessário que cheguem 0 solicitações de login, 0 solicitações de configuração, e 3 solicitações de hardware.

```
# Calcular e imprimir a probabilidade de zero solicitações de login em
2 dias
# Taxa de chegada de solicitações de login por dia
lambda L = 0.5
# Em 2 dias
lambda_L_2_days = 2 * lambda_L
# Probabilidade de zero solicitações de login em 2 dias
prob zero login = st.poisson.pmf(0, lambda L 2 days)
print(f"====== A probabilidade de zero solicitações de login em 2
dias é ====== \n{prob zero login:.4f}")
# Calcular e imprimir a probabilidade de zero solicitações de
configuração em 2 dias
# Taxa de chegada de solicitações de configuração por dia
lambda C = 1.5
# Em 2 dias
lambda C_2_days = 2 * lambda_C
# Probabilidade de zero solicitações de configuração em 2 dias
prob zero config = st.poisson.pmf(0, lambda C 2 days)
print(f"===== A probabilidade de zero solicitações de configuração
em 2 dias é ======= \n{prob zero config:.4f}")
# Calcular e imprimir a probabilidade de três solicitações de hardware
em 2 dias
# Taxa de chegada de solicitações de hardwate por dia
lambda H = 2.5
# Em 2 dias
lambda H 3 days = 2 * lambda H
# Probabilidade de zero solicitações de configuração em 2 dias
prob tres config = st.poisson.pmf(3, lambda H 3 days)
print(f"====== A probabilidade de três solicitações de hardware em
```

```
2 dias é ======= \n{prob tres config:.4f}")
# Calcular e imprimir a probabilidade de três solicitações, todas de
hardware, em 2 dias
prob tres hardware somente = prob zero login * prob zero config *
prob tres config
print(f"====== A probabilidade de apenas três solicitações de
hardware em 2 dias é ======= \n{prob tres hardware somente:.4f}")
====== A probabilidade de zero solicitações de login em 2 dias é
=======
0.3679
====== A probabilidade de zero solicitações de configuração em 2
dias é ======
0.0498
====== A probabilidade de três solicitações de hardware em 2 dias é
_____
0.1404
====== A probabilidade de apenas três solicitações de hardware em 2
dias é ======
0.0026
```

Entrega

- resolver as questões
- salvar o notebook como pdf
- verificar se todas as respostas estão legíveis, incluindo gráficos
- renomear o arquivo para: seu-nome-SOMATIVA01
- entregar no AVA (entrega individual)