

Data Science

&

Inteligência Artificial



Introdução a Data Science e Inteligência Artificial

Este eBook tem como objetivo
apresentar as principais
técnicas e ferramentas de
análise de dados, com exemplos
práticos de aplicação em
diversos setores. O conteúdo
é dividido em capítulos que
abordam desde os fundamentos
da ciência de dados até técnicas
avanzadas de aprendizado de
máquina.



Data Science com IA Fundamentos para Bibliotecas

Este capítulo explora as
bibliotecas essenciais para
manipulação de dados, criação de
visualizações e implementação de
modelos de aprendizagem de
máquina.

Numpy

È a base para operações matemáticas e manipulação de arrays multimensionais, proporcionando eficiência e facilidade em cálculos científicos.

```
import numpy as np
```

```
dados = [2, 4, 5, 7, 1]  
array = np.array(dados)  
print(array.mean()) # Média dos valores
```

Pandas

Especialista em manipulação de dados tabulares, como os encontrados em planilhas e bancos de dados. Permite uma análise rápida e eficiente.

```
import pandas as pd
```

```
dados = {'Nome': ['Ana', 'Pedro'], 'Idade': [30, 25]}  
df = pd.DataFrame(dados)  
print(df.describe()) # Estatísticas descritivas
```

Matplotlib e Seaborn

As a data scientist, you need a way to visualize your data. Matplotlib is a plotting library for Python and its numerical mathematics extension Numpy. Seaborn is a data science visualization library built on top of Matplotlib. It provides a high-level interface for creating attractive and informative statistical plots.

```
import matplotlib.pyplot as plt
import seaborn as sns

sns.set(style="whitegrid")
bados = [10, 30, 40, 50, 60]
plt.plot(bados)
plt.title("Gráfico Simples")
plt.show()
```

Scikit-learn

Biblioteca robusta para aprendizagem de máquina. Fornece algoritmos de classificação, regressão, clustering e muito mais.

```
from sklearn.linear_model import LinearRegression

X = [[1], [2], [3]]
y = [1, 2, 3]

# Variável independente
# Variável dependente

modelo = LinearRegression()
modelo.fit(X, y)

print(modelo.predict([[4]])) # Prevê o valor para X=4
```

TensorFlow e PyTorch

Focados em deep learning, essas bibliotecas ajudam na construção e treinamento de redes neurais para resolver problemas complexos.

```
import tensorflow as tf

model = tf.keras.Sequential([
    tf.keras.layers.Dense(units=1, input_shape=[1])
])
model.compile(optimizer='sgd', loss='mean_squared_error')

X = [1.0, 2.0, 3.0]
y = [0.0, 0.4, 0.5]
model.fit(X, y, epochs=200, verbose=0)

print(model.predict([0.4]))
```



Preços Imobiliários em Casos de



Esté case de monstres com a ressaltar
linear qd a mitja o qd a
com a de a com a
localització.

Problem: Estimar o qd a de a
a localització.

```
from sklearn.linear_model import LinearRegression
from sklearn.metrics import mean_squared_error, r2_score

# Load data
data = load_data()

# Split data into training and testing sets
train_data, test_data = train_test_split(data, test_size=0.2,
                                          random_state=42)

# Create a Linear Regression model
model = LinearRegression()

# Train the model using the training data
model.fit(train_data)

# Predict values for the test data
predicted_values = model.predict(test_data)

# Calculate the mean squared error and R-squared score
mse = mean_squared_error(test_data['y'], predicted_values)
r2 = r2_score(test_data['y'], predicted_values)
```


4

CASE: Classification de E-mails (Spam ou Non)

Montrer comment implémenter
algorithmes de classification pour
catégoriser messages de e-mail
comme spam ou non, usando
techniques de traitement de
langage naturel.

Problème: Identifier si un e-
mail est spam ou non.

```

from sklearn.metrics import confusion_matrix
from sklearn.metrics import classification_report

# Load data
X, y = load_data()

# Split data into training and testing sets
X_train, X_test, y_train, y_test = train_test_split(X, y,
                                                    test_size=0.2,
                                                    random_state=42)

# Create a Logistic Regression model
model = LogisticRegression()

# Train the model
model.fit(X_train, y_train)

# Predict on the test set
y_pred = model.predict(X_test)

# Evaluate the model
confusion_matrix(y_test, y_pred)
classification_report(y_test, y_pred)

```



CASE: Reconhecimento de Imagens Simples

Este case aborda o uso de redes neurais convolucionais para classificação de imagens, destacando conceitos fundamentais de deep learning.

Problema: Classificar imagens de gatos e cães.

```
from tensorflow.keras.layers import Dense, Flatten, Conv2D, MaxPool2D
input_shape=(48, 48, 3), activation='relu', input_shape=(48, 48, 3),
```

```
)
model.compile(optimizer='adam', loss='categorical_crossentropy', metrics=['accuracy'])
model.fit(train_data, validation_data=validation_data, epochs=100, verbose=1)
```

```
model.save('model.h5')
model.load_weights('model.h5')
```

```
# Load the test data
test_data = load_data('test_data.csv')
```



Conclusion

Com ferramentas acessíveis e uma abordagem estruturada, você pode resolver problemas reais usando Data Science e IA. Teste os exemplos, explore dados do mundo real e construa projetos práticos para melhorar suas habilidades.