

DAVID REKSIDLER JÚNIOR

MEMORIAL DE PROJETOS: AAAAAAAAAAAAAAAAAAAAA

Memorial de Projetos apresentado ao curso de Especialização em Inteligência Artificial Aplicada, Setor de Educação Profissional e Tecnológica, Universidade Federal do Paraná, como requisito parcial à obtenção do título de Especialista em Inteligência Artificial Aplicada.

Orientadora: Prof^a Dr^a Rafaela Mantovani Fontana

CURITIBA

DEIXAR ESTA PÁGINA EM BRANCO PARA COLOCAR A IMAGEM DO TERMO DE APROVAÇÃO ASSINADO QUE SERÁ FORNECIDO APÓS A AVALIAÇÃO DO MEMORIAL.

AGRADECIMENTOS

AAAAAAAAAAAAAAAAAA



RESUMO

AAAAAAAAAAAAAAAA

Palavras-chaves: A; B;C.

ABSTRACT

Key-words: D; E; F.

LISTA DE ILUSTRAÇÕES

FIGURA 1 - Rotas Lugoj-Bucharest	12
FIGURA 2 – Distâncias em linha reta para a cidade de Bucharest	12
FIGURA 3 - Rede Neural Artificial exercício 4	13
FIGURA 4 – Árvore final	17
FIGURA 5 - Tangente Hiperbólica	18

SUMÁRIO

1	PARECER TÉCNICO	9
	REFERÊNCIAS	10
	APÊNDICE 1 – INTRODUÇÃO À INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL	11
	APÊNDICE 2 – LINGUAGEM DE PROGRAMAÇÃO APLICADA	20
	APÊNDICE 3 – LINGUAGEM R	23
	APÊNDICE 4 – ESTATÍSTICA APLICADA I	27
	APÊNDICE 5 – ESTATÍSTICA APLICADA II	29
	APÊNDICE 6 – ARQUITETURA DE DADOS	31
	APÊNDICE 7 – ASPECTOS FILOSÓFICOS E ÉTICOS DA IA	33
	APÊNDICE 8 – APRENDIZADO DE MÁQUINA	35
	APÊNDICE 9 – DEEP LEARNING	36
	APÊNDICE 10-BIG DATA	37
	APÊNDICE 11-VISÃO COMPUTACIONAL	38
	APÊNDICE 12-GESTÃO DE PROJETOS DE IA	40
	APÊNDICE 13-FRAMEWORKS DE IA	42
	APÊNDICE 14-VISUALIZAÇÃO DE DADOS E STORYTELLING .	46
	APÊNDICE 15-TÓPICOS EM IA	47

1 PARECER TÉCNICO

aaaaaaaaaaaaaaaaaaaaaaaaaaaaa ABNTeX2 (2013)

REFERÊNCIAS

ABNTEX2. **Modelo Canônico de Trabalho Acadêmico com abnTeX2**. [*S. l.*], 2013. Disponível em: http://abntex2.googlecode.com/. Citado 1 vez na página 9.

MIT. How ChatGPT Works: A Non-Technical Primer. [S. l.: s. n.], 2023. https://mitsloanedtech.mit.edu/ai/basics/how-chatgpt-works-a-non-technical-primer/. Accessed: 25/02/2024. Citado 1 vez na página 15.

OPENAI. What is ChatGPT? [S. I.: s. n.], 2024. https://help.openai.com/en/articles/6783457-what-is-chatgpt. Accessed: 25/02/2024. Citado 1 vez na página 15.

RUBY, M. How ChatGPT Works: The Model Behind The Bot. [S. l.: s. n.], 2023. https://towardsdatascience.com/how-chatgpt-works-the-models-behind-the-bot-1ce5fca96286. Accessed: 25/02/2024. Citado 1 vez na página 15.

APÊNDICE 1 - INTRODUÇÃO À INTELIGÊNCIA ARTIFICIAL

A - ENUNCIADO

1 ChatGPT

- a) (6,25 pontos) Pergunte ao ChatGPT o que é Inteligência Artificial e cole aqui o resultado.
- b) **(6,25 pontos)** Dada essa resposta do ChatGPT, classifique usando as 4 abordagens vistas em sala. Explique o porquê.
- c) (6,25 pontos) Pesquise sobre o funcionamento do ChatGPT (sem perguntar ao próprio ChatGPT) e escreva um texto contendo no máximo 5 parágrafos. Cite as referências.
- d) **(6,25 pontos)** Entendendo o que é o ChatGPT, classifique o próprio ChatGPT usando as 4 abordagens vistas em sala. Explique o porquê.

2 Busca Heurística

Realize uma busca utilizando o algoritmo A^* para encontrar o melhor caminho para chegar a **Bucharest** partindo de **Lugoj**. Construa a árvore de busca criada pela execução do algoritmo apresentando os valores de f(n), g(n) e h(n) para cada nó. Utilize a heurística de distância em linha reta, que pode ser observada na tabela abaixo.

Essa tarefa pode ser feita em uma ferramenta de desenho, ou até mesmo no papel, desde que seja digitalizada (foto) e convertida para PDF.

a) (25 pontos) Apresente a árvore final, contendo os valores, da mesma forma que foi apresentado na disciplina e nas práticas. Use o formato de árvore, não será permitido um formato em blocos, planilha, ou qualquer outra representação.

NÃO É NECESSÁRIO IMPLEMENTAR O ALGORITMO.

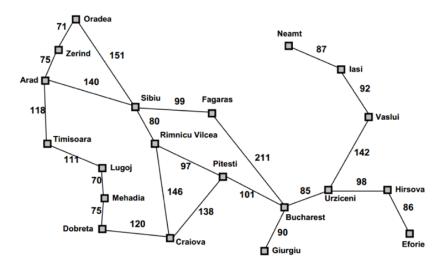


FIGURA 1 - Rotas Lugoj-Bucharest

Arad	366	Mehadia	241
Bucareste	0	Neamt	234
Craiova	160	Oradea	380
Drobeta	242	Pitesti	100
Eforie	161	Rimnicu Vilcea	193
Fagaras	176	Sibiu	253
Giurgiu	77	Timisoara	329
Hirsova	151	Urziceni	80
Iasi	226	Vaslui	199
Lugoj	244	Zerind	374

FIGURA 2 – Distâncias em linha reta para a cidade de Bucharest

3 Lógica

Verificar se o argumento lógico é válido.

Se as uvas caem, então a raposa as come Se a raposa as come, então estão maduras As uvas estão verdes ou caem Logo

A raposa come as uvas se e somente se as uvas caem

Deve ser apresentada uma prova, no mesmo formato mostrado nos conteúdos de aula e nas práticas.

Dicas:

- 1. Transformar as afirmações para lógica:
 - p: as uvas caem
 - q: a raposa come as uvas
 - r: as uvas estão maduras

2. Transformar as três primeiras sentenças para formar a base de conhecimento

R1: $p \rightarrow q$ R2: $q \rightarrow r$ R3: $\neg r \lor p$

3. Aplicar equivalências e regras de inferência para se obter o resultado esperado. Isto é, com essas três primeiras sentenças devemos derivar $q \leftrightarrow p$. Cuidado com a ordem em que as fórmulas são geradas.

Equivalência Implicação: $(\alpha \rightarrow \beta)$ equivale a $(\neg \alpha \lor \beta)$

Silogismo Hipotético: $\alpha \to \beta$, $\beta \to \gamma \vdash \alpha \to \gamma$

Conjunção: α , $\beta \vdash \alpha \land \beta$

Equivalencia Bicondicional: $(\alpha \leftrightarrow \beta)$ equivale a $(\alpha \to \beta) \land (\beta \to \alpha)$

 a) (25 pontos) Deve-se mostrar todos os passos e regras aplicadas, no mesmo formato apresentado nas aulas e nas práticas. As equivalências e regras necessárias estão descritas acima e no material.

4 Redes Neurais Artificiais

Seja a RNA da figura abaixo.

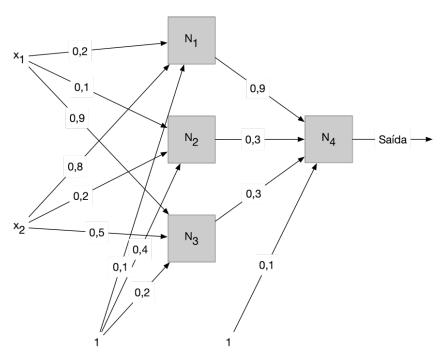


FIGURA 3 - Rede Neural Artificial exercício 4

Os neurônios N_1 , N_2 e N_3 possuem função de ativação linear. Já N_4 possui função de ativação tangente hiperbólica (pesquise a fórmula e aplique).

Dada a entrada $x_1 = -3$, $x_2 = 1$, dê:

- a) (6,25 pontos) Valor de saída do neurônio N1
- b) (6,25 pontos) Valor de saída do neurônio N2
- c) (6,25 pontos) Valor de saída do neurônio N3
- d) (6,25 pontos) Valor de saída da rede como um todo

B - RESOLUÇÃO

1 ChatGPT

1.1 Pergunte ao ChatGPT o que é Inteligência Artificial e cole aqui o resultado.

Inteligência Artificial (IA) refere-se à capacidade de um sistema ou programa de computador realizar tarefas que normalmente exigiriam inteligência humana. Essas tarefas incluem raciocínio, aprendizado, percepção visual, reconhecimento de fala, compreensão de linguagem natural, tomada de decisões e resolução de problemas.

Os sistemas de IA são projetados para imitar certos aspectos da inteligência humana, utilizando algoritmos e modelos matemáticos para processar dados, aprender padrões e tomar decisões. Existem dois tipos principais de IA:

- 1. IA Fraca (ou Estreita): Refere-se a sistemas de IA especializados em tarefas específicas. Eles são limitados ao escopo de suas programações e não têm a capacidade de realizar tarefas além do que foram projetados para fazer. Exemplos incluem reconhecimento de voz, chatbots e carros autônomos.
- 2. IA Forte (ou Geral): Envolve sistemas que têm a capacidade de realizar qualquer tarefa cognitiva que um ser humano pode fazer. Este nível de IA ainda não foi totalmente alcançado e é um campo de pesquisa em desenvolvimento.

Algoritmos de aprendizado de máquina (Machine Learning) são frequentemente usados na implementação de sistemas de IA. Eles permitem que a IA melhore seu desempenho em uma tarefa específica à medida que é exposta a mais dados, sem ser explicitamente programada.

A Inteligência Artificial tem aplicações em uma variedade de setores, como medicina, finanças, automação industrial, reconhecimento de padrões, entretenimento e muito mais. É uma área de rápido avanço e continua a desempenhar um papel significativo na transformação de várias indústrias.

1.2 Dada essa resposta do ChatGPT, classifique usando as 4 abordagens vistas em sala. Explique o porquê.

A definição dada pelo ChatGPT menciona que sistemas de Inteligência Artificial são projetados para "imitar certos aspectos da inteligência humana", o que parece se assemelhar mais à definição de Pensar como Humanos ou Agir como Humanos.

1.3 Pesquise sobre o funcionamento do ChatGPT (sem perguntar ao próprio ChatGPT) e escreva um texto contendo no máximo 5 parágrafos. Cite as referências.

O ChatGPT pode se entendido como uma extrapolação de uma classe de modelos de aprendizagem de máquina chamados Large Language Models (LLMs), que são modelos de Processamento de Linguagem Natural. Esse tipo de modelo consegue processar grandes quantidades de texto e inferir relações entre palavras dentro do texto. A capacidade dos LLMs cresce conforme aumenta o tamanho e variedade de parâmetros da base de dados.(Ruby, 2023)

Segundo o que é disponibilidado pelo OpenAI(OpenAI, 2024), ele é baseado na arquitetura GPT (Generative Pre-trained Transformer), um modelo Transformer, que é uma rede neural capaz de aprender o contexto dado e gerar um novo texto a partir disso. A rede foi otimizada para usar um método de treinamento chamado Reinforcement Learning with Human Feedback (RLHF), que usa demonstrações humanas para guiar seu comportamento, de forma a alcançar o desejável.

Segundo Rama Ramakrishnan, professor do MIT, (MIT, 2023), o modelo precedente, GPT-3, foi treinado com cerca de 30 bilhões de frases retiradas de livros e da internet, para uma única tarefa: prever a palavra seguinte em uma frase, dadas as palavras usadas anteriormente. Ele calcula uma tabela de probabilidades para possíveis palavras a serem usadas e usa a que tem a melhor probabilidade, quase como um sistema de autocomplete. Para formar frases completas, a cada palavra escolhida, ele adiciona ela à frase e refaz o processo de cálculo das probabilidades para escolher a próxima palavra. Já a versão 3.5 foi treinada para seguir instruções dadas por humanos, utilizando uma base de dados contendo pares de exemplos de instruções e respostas de alta qualidade para tais instruções. O modelo treinado a partir dessa base de dados foi então utilizado para gerar múltiplas respostas para cada uma das instruções e essas respostas foram categorizadas por humanos de mais útil a menos útil. A partir desses novos dados, foi possível treinar um "modelo de recompensa", que avalia a qualidade das respostas geradas pelo GPT-3.5 e retorna uma "nota" de avaliação para o GPT-3.5, assim ele passa por um fine tuning para melhorar suas respostas com reinforcement learning. Na transição do GPT-3.5 para o ChatGPT foi usado um processo similar, mas desta vez utilizando conversas inteiras para o treinamento.

Ele é treinado usando textos escritos por humanos, incluindo conversações, de forma a conseguir imitar o estilo de comunicação humano). Assim, de acordo com os dados utilizados para treinamento, ele pode, inclusive, produzir textos com conteúdo enviesado.

1.4 Entendendo o que é o ChatGPT, classifique o próprio ChatGPT usando as 4 abordagens vistas em sala. Explique o porquê.

De acordo com o comportamento, que se baseia em aprender e imitar como humanos se comunicam, ele parece se encaixar na definição da abordagem Agir como Humanos. Essa conclusão pode ser atingida considerando-se que o ChatGPT encontra padrões nos textos, que são dados produzidos (majoritariamente) por humanos, e com isso aprende contextos, mas não é totalmente consciente sobre o seu conteúdo, e não usa um processo cognitivo, apenas os sintetiza conforme foram fornecidos a ele. Como exemplo, se o ChatGPT fosse treinado com textos com um viés racista, ele poderia reproduzir textos racistas, já que não tem a capacidade de ponderar se racismo é correto ou não de um ponto de vista racional, ou seja, ele não toma decisões racionais baseadas no contexto que é apresentado a ele, apenas busca imitar a forma como humanos se comunicam.

2 Busca Heurística

2.1 Apresente a árvore final, contendo os valores, da mesma forma que foi apresentado na disciplina e nas práticas. Use o formato de árvore, não será permitido um formato em blocos, planilha, ou qualquer outra representação.

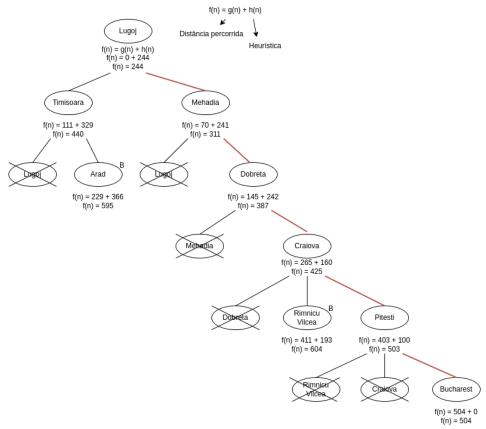


FIGURA 4 – Árvore final

 $Lugoj \Rightarrow Mehadia \Rightarrow Dobreta \Rightarrow Craiova \Rightarrow Pitesti \Rightarrow Bucharest = 504$

3 Lógica

Se as uvas caem, então a raposa as come Se a raposa as come, então estão maduras As uvas estão verdes ou caem

Logo

A raposa come as uvas se e somente se as uvas caem

p: as uvas caem

q: a raposa come as uvas

r: as uvas estão maduras

$$R1: p \Rightarrow q$$

$$R2: q \Rightarrow r$$

$$R3: \neg r \lor p$$

objetivo:

3.1 Deve-se mostrar todos os passos e regras aplicadas, no mesmo formato apresentado nas aulas e nas práticas.

$$R1: p \Rightarrow q$$
$$R2: q \Rightarrow r$$

$$R3: \neg r \lor p$$

$$R4: r \Rightarrow p$$
 Equivalência Implicação, R3

$$R5: q \Rightarrow p$$
 SH, R2, R4

$$R6: p \Rightarrow q \land q \Rightarrow p$$
 CONJ, R1, R5

$$R7:q\Leftrightarrow p$$
 BICOND, R6

4 Redes Neurais Artificiais

$$x1=-3, x2=1$$

N1, N2, N3: função de ativação linear (mantém o valor)

N4: função de ativação tangente (produz valores no intervalo [-1,1])

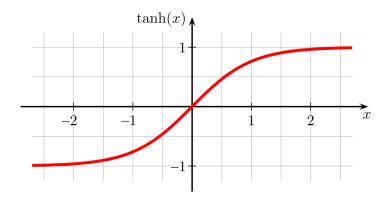


FIGURA 5 - Tangente Hiperbólica

4.1 Valor de saída do neurônio N1

$$(-3) \times 0.2 + 1 \times 0.8 + 1 \times 0.1 = 0.3$$

4.2 Valor de saída do neurônio N2

$$(-3) \times 0.1 + 1 \times 0.2 + 1 \times 0.4 = 0.3$$

4.3 Valor de saída do neurônio N3

$$(-3) \times 0.9 + 1 \times 0.5 + 1 \times 0.2 = -2$$

4.4 Valor de saída da rede como um todo

$$tanh(0.3\times0.9+0.3\times0.3+(-2)\times0.3+1\times0.1) = tanh(0.27+0.09-0.6+0.1) = -0.13909 \approx -0.14$$

APÊNDICE 2 - LINGUAGEM DE PROGRAMAÇÃO APLICADA

A - ENUNCIADO

Nome da base de dados do exercício: precos_carros_brasil.csv Informações sobre a base de dados:

Dados dos preços médios dos carros brasileiros, das mais diversas marcas, no ano de 2021, de acordo com dados extraídos da tabela FIPE (Fundação Instituto de Pesquisas Econômicas). A base original foi extraída do site Kaggle (Acesse aqui a base original). A mesma foi adaptada para ser utilizada no presente exercício.

Observação: As variáveis *fuel*, *gear* e *engine_size* foram extraídas dos valores da coluna *model*, pois na base de dados original não há coluna dedicada a esses valores. Como alguns valores do modelo não contêm as informações do tamanho do motor, este conjunto de dados não contém todos os dados originais da tabela FIPE.

Metadados:

Nome do campo	Descrição
year_of_reference	O preço médio corresponde a um mês do ano
	de referência
month_of_reference	O preço médio corresponde a um mês especí-
	fico, pois a FIPE atualiza mensalmente
fipe_code	Código único da FIPE
authentication	Código único de autenticação para consulta
	FIPE
brand	Marca do carro
model	Modelo do carro
fuel	Tipo de combustível
gear	Tipo de engrenagem
engine_size	Tamanho do motor em centímetros cúbicos
year_model	Ano do modelo (pode ser diferente do ano de
	fabricação)
avg_price	Preço médio do carro em reais

Atenção: ao fazer o download da base de dados, selecione o formato .csv. É o formato que será considerado correto na resolução do exercício.

1 Análise Exploratória dos dados

A partir da base de dados **precos_carros_brasil.csv**, execute as seguintes tarefas:

- a. Carregue a base de dados media_precos_carros_brasil.csv
- b. Verifique se há valores faltantes nos dados. Caso haja, escolha uma tratativa para resolver o problema de valores faltantes
- c. Verifique se há dados duplicados nos dados
- d. Crie duas categorias, para separar colunas numéricas e categóricas. Imprima o resumo de informações das variáveis numéricas e categóricas (estatística descritiva dos dados)
- e. Imprima a contagem de valores por modelo (model) e marca do carro (brand)
- f. Dê um breve explicação (máximo de quatro linhas) sobre os principais resultados encontrados na Análise Exploratória dos dados

2 Visualização dos dados

A partir da base de dados **precos_carros_brasil.csv**, execute as seguintes tarefas:

- a. Gere um gráfico da distribuição da quantidade de carros por marca
- b. Gere um gráfico da distribuição da quantidade de carros por tipo de engrenagem do carro
- c. Gere um gráfico da evolução da média de preço dos carros ao longo dos meses de 2022 (variável de tempo no eixo X)
- d. Gere um gráfico da distribuição da média de preço dos carros por marca e tipo de engrenagem
- e. Dê uma breve explicação (máximo de quatro linhas) sobre os resultados gerados no item d
- f. Gere um gráfico da distribuição da média de preço dos carros por marca e tipo de combustível
- g. Dê uma breve explicação (máximo de quatro linhas) sobre os resultados gerados no item f

3 Aplicação de modelos de machine learning para prever o preço médio dos carros

A partir da base de dados **precos carros brasil.csv**, execute as seguintes tarefas:

- a. Escolha as variáveis numéricas (modelos de Regressão) para serem as variáveis independentes do modelo. A variável target é avg_price. Observação: caso julgue necessário, faça a transformação de variáveis categóricas em variáveis numéricas para inputar no modelo. Indique quais variáveis foram transformadas e como foram transformadas
- b. Crie partições contendo 75% dos dados para treino e 25% para teste
- c. Treine modelos RandomForest (biblioteca RandomForestRegressor) e XGBoost (biblioteca XGBRegressor) para predição dos preços dos carros. **Observação**: caso julgue necessário, mude os parâmetros dos modelos e rode novos modelos. Indique quais parâmetros foram inputados e indique o treinamento de cada modelo
- d. Grave os valores preditos em variáveis criadas
- e. Realize a análise de importância das variáveis para estimar a variável target, **para** cada modelo treinado
- f. Dê uma breve explicação (máximo de quatro linhas) sobre os resultados encontrados na análise de importância de variáveis
- g. Escolha o melhor modelo com base nas métricas de avaliação MSE, MAE e R²
- h. Dê uma breve explicação (máximo de quatro linhas) sobre qual modelo gerou o melhor resultado e a métrica de avaliação utilizada

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 3 - LINGUAGEM R

A - ENUNCIADO

1 Pesquisa com Dados de Satélite (Satellite)

O banco de dados consiste nos valores multiespectrais de pixels em vizinhanças 3x3 em uma imagem de satélite, e na classificação associada ao pixel central em cada vizinhança. O objetivo é prever esta classificação, dados os valores multiespectrais.

Um quadro de imagens do Satélite Landsat com MSS (*Multispectral Scanner System*) consiste em quatro imagens digitais da mesma cena em diferentes bandas espectrais. Duas delas estão na região visível (correspondendo aproximadamente às regiões verde e vermelha do espectro visível) e duas no infravermelho (próximo). Cada pixel é uma palavra binária de 8 bits, com 0 correspondendo a preto e 255 a branco. A resolução espacial de um pixel é de cerca de 80m x 80m. Cada imagem contém 2340 x 3380 desses pixels. O banco de dados é uma subárea (minúscula) de uma cena, consistindo de 82 x 100 pixels. Cada linha de dados corresponde a uma vizinhança quadrada de pixels 3x3 completamente contida dentro da subárea 82x100. Cada linha contém os valores de pixel nas quatro bandas espectrais (convertidas em ASCII) de cada um dos 9 pixels na vizinhança de 3x3 e um número indicando o rótulo de classificação do pixel central.

As classes são: solo vermelho, colheita de algodão, solo cinza, solo cinza úmido, restolho de vegetação, solo cinza muito úmido.

Os dados estão em ordem aleatória e certas linhas de dados foram removidas, portanto você não pode reconstruir a imagem original desse conjunto de dados. Em cada linha de dados, os quatro valores espectrais para o pixel superior esquerdo são dados primeiro, seguidos pelos quatro valores espectrais para o pixel superior central e, em seguida, para o pixel superior direito, e assim por diante, com os pixels lidos em sequência, da esquerda para a direita e de cima para baixo. Assim, os quatro valores espectrais para o pixel central são dados pelos atributos 17, 18, 19 e 20. Se você quiser, pode usar apenas esses quatro atributos, ignorando os outros. Isso evita o problema que surge quando uma vizinhança 3x3 atravessa um limite.

O banco de dados se encontra no pacote **mlbench** e é completo (não possui dados faltantes).

Tarefas:

- 1. Carregue a base de dados Satellite
- 2. Crie partições contendo 80% para treino e 20% para teste
- 3. Treine modelos RandomForest, SVM e RNA para predição destes dados.
- 4. Escolha o melhor modelo com base em suas matrizes de confusão.
- 5. Indique qual modelo dá o melhor o resultado e a métrica utilizada

2 Estimativa de Volumes de Árvores

Modelos de aprendizado de máquina são bastante usados na área da engenharia florestal (mensuração florestal) para, por exemplo, estimar o volume de madeira de árvores sem ser necessário abatê-las.

O processo é feito pela coleta de dados (dados observados) através do abate de algumas árvores, onde sua altura, diâmetro na altura do peito (dap), etc, são medidos de forma exata. Com estes dados, treina-se um modelo de AM que pode estimar o volume de outras árvores da população.

Os modelos, chamados alométricos, são usados na área há muitos anos e são baseados em regressão (linear ou não) para encontrar uma equação que descreve os dados. Por exemplo, o modelo de Spurr é dado por:

Volume =
$$b0 + b1 * dap^2* Ht$$

Onde dap é o diâmetro na altura do peito (1,3metros), Ht é a altura total. Tem-se vários modelos alométricos, cada um com uma determinada característica, parâmetros, etc. Um modelo de regressão envolve aplicar os dados observados e encontrar b0 e b1 no modelo apresentado, gerando assim uma equação que pode ser usada para prever o volume de outras árvores.

Dado o arquivo **Volumes.csv**, que contém os dados de observação, escolha um modelo de aprendizado de máquina com a melhor estimativa, a partir da estatística de correlação.

Tarefas

- 1. Carregar o arquivo Volumes.csv (http://www.razer.net.br/datasets/Volumes.csv)
- 2. Eliminar a coluna NR, que só apresenta um número sequencial
- 3. Criar partição de dados: treinamento 80%, teste 20%

- 4. Usando o pacote "caret", treinar os modelos: Random Forest (rf), SVM (svmRadial), Redes Neurais (neuralnet) e o modelo alométrico de SPURR
- O modelo alométrico é dado por: Volume = b0 + b1 * dap2* Ht

alom \leftarrow nls(VOL \sim b0 + b1*DAP*DAP*HT, dados, start=list(b0=0.5, b1=0.5))

- 5. Efetue as predições nos dados de teste
- 6. Crie suas próprias funções (UDF) e calcule as seguintes métricas entre a predição e os dados observados

Coeficiente de determinação: R^2

$$R^{2} = 1 - \frac{\sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \hat{y_{i}})^{2}}{\sum_{i=1}^{n} (y_{i} - \hat{y_{i}})^{2}}$$

onde y_i é o valor observado, $\widehat{y_i}$ é o valor predito e \overline{y} é a média dos valores y_i observados. Quanto mais perto de 1 melhor é o modelo;

• Erro padrão da estimativa: Syx

$$S_{yx} = \sqrt{\frac{\sum_{i=1}^{n} (y_i - \widehat{y_i})^2}{n-2}}$$

esta métrica indica erro, portanto quanto mais perto de 0 melhor é o modelo;

· Syx%

$$S_{yx}\% = \frac{S_{yx}}{\bar{y}} * 100$$

esta métrica indica porcentagem de erro, portanto quanto mais perto de 0 melhor é o modelo;

7. Escolha o melhor modelo.

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 4 - ESTATÍSTICA APLICADA I

A - ENUNCIADO

1) Gráficos e tabelas

- (15 pontos) Elaborar os gráficos box-plot e histograma das variáveis "age" (idade da esposa) e "husage" (idade do marido) e comparar os resultados
- (15 pontos) Elaborar a tabela de frequencias das variáveis "age" (idade da esposa) e "husage" (idade do marido) e comparar os resultados

2) Medidas de posição e dispersão

- (15 pontos) Calcular a média, mediana e moda das variáveis "age" (idade da esposa) e "husage" (idade do marido) e comparar os resultados
- (15 pontos) Calcular a variância, desvio padrão e coeficiente de variação das variáveis "age" (idade da esposa) e "husage" (idade do marido) e comparar os resultados

3) Testes paramétricos ou não paramétricos

(40 pontos) Testar se as médias (se você escolher o teste paramétrico) ou as medianas (se você escolher o teste não paramétrico) das variáveis "age" (idade da esposa) e "husage" (idade do marido) são iguais, construir os intervalos de confiança e comparar os resultados.

Obs:

Você deve fazer os testes necessários (e mostra-los no documento pdf) para saber se você deve usar o unpaired test (paramétrico) ou o teste U de Mann-Whitney (não paramétrico), justifique sua resposta sobre a escolha.

Lembre-se de que os intervalos de confiança já são mostrados nos resultados dos testes citados no item 1 acima.

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 5 - ESTATÍSTICA APLICADA II

A - ENUNCIADO

Regressões Ridge, Lasso e ElasticNet

(100 pontos) Fazer as regressões Ridge, Lasso e ElasticNet com a variável dependente "lwage" (salário-hora da esposa em logaritmo neperiano) e todas as demais variáveis da base de dados são variáveis explicativas (todas essas variáveis tentam explicar o salário-hora da esposa). No pdf você deve colocar a rotina utilizada, mostrar em uma tabela as estatísticas dos modelos (RMSE e R²) e concluir qual o melhor modelo entre os três, e mostrar o resultado da predição com intervalos de confiança para os seguintes valores:

husage = 40(anos – idade do marido) husunion = 0(marido não possui união estável) husearns = 600 (US\$ renda do marido por semana) huseduc = 13(anos de estudo do marido) husblck = 1(o marido é preto) hushisp = 0(o marido não é hispânico) hushrs = 40(horas semanais de trabalho do marido) (possui filhos maiores de 6 anos) kidge6 = 1age = 38(anos – idade da esposa) black = 0(a esposa não é preta) educ = 13(anos de estudo da esposa) hispanic = 1(a esposa é hispânica) union = 0(esposa não possui união estável) exper = 18(anos de experiência de trabalho da esposa) kidlt6 = 1(possui filhos menores de 6 anos)

obs: lembre-se de que a variável dependente "lwage" já está em logarítmo, portanto voçê não precisa aplicar o logaritmo nela para fazer as regressões, mas é necessário aplicar o antilog para obter o resultado da predição.

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 6 - ARQUITETURA DE DADOS

A - ENUNCIADO

1 Construção de Características: Identificador automático de idioma

O problema consiste em criar um modelo de reconhecimento de padrões que dado um texto de entrada, o programa consegue classificar o texto e indicar a língua em que o texto foi escrito.

Parta do exemplo (notebook produzido no Colab) que foi disponibilidade e crie as funções para calcular as diferentes características para o problema da identificação da língua do texto de entrada.

Nessa atividade é para "construir características".

Meta: a acurácia deverá ser maior ou igual a 70%.

Essa tarefa pode ser feita no Colab (Google) ou no Jupiter, em que deverá exportar o notebook e imprimir o notebook para o formato PDF. Envie no UFPR Virtual os dois arquivos.

2 Melhore uma base de dados ruim

Escolha uma base de dados pública para problemas de classificação, disponível ou com origem na UCI Machine Learning.

Use o mínimo de intervenção para rodar a SVM e obtenha a matriz de confusão dessa base.

O trabalho começa aqui, escolha as diferentes tarefas discutidas ao longo da disciplina, para melhorar essa base de dados, até que consiga efetivamente melhorar o resultado.

Considerando a acurácia para bases de dados balanceadas ou quase balanceadas, se o percentual da acurácia original estiver em até 85%, a meta será obter 5%. Para bases com mais de 90% de acurácia, a meta será obter a melhora em pelo menos 2 pontos percentuais (92% ou mais).

Nessa atividade deverá ser entregue o script aplicado (o notebook e o PDF correspondente).

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 7 - ASPECTOS FILOSÓFICOS E ÉTICOS DA IA

A - ENUNCIADO

Título do Trabalho: "Estudo de Caso: Implicações Éticas do Uso do ChatGPT"

Trabalho em Grupo: O trabalho deverá ser realizado em grupo de alunos de no máximo seis (06) integrantes.

Objetivo do Trabalho: Investigar as implicações éticas do uso do ChatGPT em diferentes contextos e propor soluções responsáveis para lidar com esses dilemas.

Parâmetros para elaboração do Trabalho:

- 1. Relevância Ética: O trabalho deve abordar questões éticas significativas relacionadas ao uso da inteligência artificial, especialmente no contexto do ChatGPT. Os alunos devem identificar dilemas éticos relevantes e explorar como esses dilemas afetam diferentes partes interessadas, como usuários, desenvolvedores e a sociedade em geral.
- 2. Análise Crítica: Os alunos devem realizar uma análise crítica das implicações éticas do uso do ChatGPT em estudos de caso específicos. Eles devem examinar como o algoritmo pode influenciar a disseminação de informações, a privacidade dos usuários e a tomada de decisões éticas. Além disso, devem considerar possíveis vieses algorítmicos, discriminação e questões de responsabilidade.
- **3. Soluções Responsáveis**: Além de identificar os desafios éticos, os alunos devem propor soluções responsáveis e éticas para lidar com esses dilemas. Isso pode incluir sugestões para políticas, regulamentações ou práticas de design que promovam o uso responsável da inteligência artificial. Eles devem considerar como essas soluções podem equilibrar os interesses de diferentes partes interessadas e promover valores éticos fundamentais, como transparência, justiça e privacidade.
- 4. Colaboração e Discussão: O trabalho deve envolver discussões em grupo e colaboração entre os alunos. Eles devem compartilhar ideias, debater diferentes pontos de vista e chegar a conclusões informadas através do diálogo e da reflexão mútua. O estudo de caso do ChatGPT pode servir como um ponto de partida para essas discussões, incentivando os alunos a aplicar conceitos éticos e legais aprendidos ao analisar um caso concreto.
- 5. Limite de Palavras: O trabalho terá um limite de 6 a 10 páginas teria aproximadamente entre 1500 e 3000 palavras.
 - 6. Estruturação Adequada: O trabalho siga uma estrutura adequada, incluindo

introdução, desenvolvimento e conclusão. Cada seção deve ocupar uma parte proporcional do total de páginas, com a introdução e a conclusão ocupando menos espaço do que o desenvolvimento.

- **7. Controle de Informações**: Evitar incluir informações desnecessárias que possam aumentar o comprimento do trabalho sem contribuir significativamente para o conteúdo. Concentre-se em informações relevantes, argumentos sólidos e evidências importantes para apoiar sua análise.
- **8. Síntese e Clareza**: O trabalho deverá ser conciso e claro em sua escrita. Evite repetições desnecessárias e redundâncias. Sintetize suas ideias e argumentos de forma eficaz para transmitir suas mensagens de maneira sucinta.
- **9. Formatação Adequada**: O trabalho deverá ser apresentado nas normas da ABNT de acordo com as diretrizes fornecidas, incluindo margens, espaçamento, tamanho da fonte e estilo de citação. Deve-se seguir o seguinte template de arquivo: hfps://bibliotecas.ufpr.br/wp- content/uploads/2022/03/template-artigo-de-periodico.docx

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 8 - APRENDIZADO DE MÁQUINA

A - ENUNCIADO

Para cada uma das tarefas abaixo (Classificação, Regressão etc.) e cada base de dados (Veículo, Diabetes etc.), fazer os experimentos com todas as técnicas solicitadas (KNN, RNA etc.) e preencher os quadros com as estatísticas solicitadas, bem como os resultados pedidos em cada experimento.

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 9 - DEEP LEARNING

A - ENUNCIADO

1 Classificação de Imagens (CNN)

Implementar o exemplo de classificação de objetos usando a base de dados CIFAR10 e a arquitetura CNN vista no curso.

2 Detector de SPAM (RNN)

Implementar o detector de spam visto em sala, usando a base de dados SMS Spam e arquitetura de RNN vista no curso.

3 Gerador de Dígitos Fake (GAN)

Implementar o gerador de dígitos *fake*usando a base de dados MNIST e arquitetura GAN vista no curso.

4 Tradutor de Textos (Transformer)

Implementar o tradutor de texto do português para o inglês, usando a base de dados e a arquitetura Transformer vista no curso.

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 10 - BIG DATA

A - ENUNCIADO

Enviar um arquivo PDF contendo uma descrição breve (2 páginas) sobre a implementação de uma aplicação ou estudo de caso envolvendo Big Data e suas ferramentas (NoSQL e NewSQL). Caracterize os dados e Vs envolvidos, além da modelagem necessária dependendo dos modelos de dados empregados.

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 11 - VISÃO COMPUTACIONAL

A - ENUNCIADO

1 Extração de Características

Os bancos de imagens fornecidos são conjuntos de imagens de 250x250 pixels de imuno-histoquímica (biópsia) de câncer de mama. No total são 4 classes (0, 1+, 2+ e 3+) que estão divididas em diretórios. O objetivo é classificar as imagens nas categorias correspondentes. Uma base de imagens será utilizada para o treinamento e outra para o teste do treino.

As imagens fornecidas são recortes de uma imagem maior do tipo WSI (Whole Slide Imaging) disponibilizada pela Universidade de Warwick (link). A nomenclatura das imagens segue o padrão XX_HER_YYYY.png, onde XX é o número do paciente e YYYY é o número da imagem recortada. Separe a base de treino em 80% para treino e 20% para validação. Separe por pacientes (XX), não utilize a separação randômica! Pois, imagens do mesmo paciente não podem estar na base de treino e de validação, pois isso pode gerar um viés. No caso da CNN VGG16 remova a última camada de classificação e armazene os valores da penúltima camada como um vetor de características. Após o treinamento, os modelos treinados devem ser validados na base de teste.

Tarefas:

- a) Carregue a base de dados de Treino.
- b) Crie partições contendo 80% para treino e 20% para validação (atenção aos pacientes).
- c) Extraia características utilizando LBP e a CNN VGG16 (gerando um csv para cada extrator).
- d) Treine modelos Random Forest, SVM e RNA para predição dos dados extraídos.
- e) Carregue a base de **Teste** e execute a tarefa 3 nesta base.
- f) Aplique os modelos treinados nos dados de treino
- g) Calcule as métricas de Sensibilidade, Especificidade e F1-Score com base em suas matrizes de confusão.

h) Indique qual modelo dá o melhor o resultado e a métrica utilizada

2 Redes Neurais

Utilize as duas bases do exercício anterior para treinar as Redes Neurais Convolucionais VGG16 e a Resnet50. Utilize os pesos pré-treinados (*Transfer Learning*), refaça as camadas *Fully Connected*para o problema de 4 classes. Compare os treinos de 15 épocas com e sem *Data Augmentation*. Tanto a VGG16 quanto a Resnet50 têm como camada de entrada uma imagem 224x224x3, ou seja, uma imagem de 224x224 pixels coloridos (3 canais de cores). Portanto, será necessário fazer uma transformação de 250x250x3 para 224x224x3. Ao fazer o *Data Augmentation* cuidado para não alterar demais as cores das imagens e atrapalhar na classificação.

Tarefas:

- a) Utilize a base de dados de **Treino** já separadas em treino e validação do exercício anterior
- b) Treine modelos VGG16 e Resnet50 adaptadas com e sem Data Augmentation
- c) Aplique os modelos treinados nas imagens da base de **Teste**
- d) Calcule as métricas de Sensibilidade, Especificidade e F1-Score com base em suas matrizes de confusão.
- e) Indique qual modelo dá o melhor o resultado e a métrica utilizada

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 12 - GESTÃO DE PROJETOS DE IA

A - ENUNCIADO

1 Objetivo

Individualmente, ler e resumir – seguindo o *template* fornecido – **um** dos artigos abaixo:

AHMAD, L.; ABDELRAZEK, M.; ARORA, C.; BANO, M; GRUNDY, J. Requirements practices and gaps when engineering human-centered Artificial Intelligence systems. Applied Soft Computing. 143. 2023. DOI https://doi.org/10.1016/j.asoc. 2023.110421

NAZIR, R.; BUCAIONI, A.; PELLICCIONE, P.; Architecting ML-enabled systems: Challenges, best practices, and design decisions. The Journal of Systems & Software. 207. 2024. DOI https://doi.org/10.1016/j.jss.2023.111860

SERBAN, A.; BLOM, K.; HOOS, H.; VISSER, J. Software engineering practices for machine learning – Adoption, effects, and team assessment. The Journal of Systems & Software. 209. 2024. DOI https://doi.org/10.1016/j.jss.2023.111907

STEIDL, M.; FELDERER, M.; RAMLER, R. The pipeline for continuous development of artificial intelligence models — Current state of research and practice. The Journal of Systems & Software. 199. 2023. DOI https://doi.org/10.1016/j.jss.2023.111615

XIN, D.; WU, E. Y.; LEE, D. J.; SALEHI, N.; PARAMESWARAN, A. Whither AutoML? Understanding the Role of Automation in Machine Learning Workflows. In CHI Conference on Human Factors in Computing Systems (CHI'21), Maio 8-13, 2021, Yokohama, Japão. DOI https://doi.org/10.1145/3411764.3445306

2 Orientações adicionais

Escolha o artigo que for mais interessante para você. Utilize tradutores e o Chat GPT para entender o conteúdo dos artigos – caso precise, mas escreva o resumo em língua portuguesa e nas suas palavras.

Não esqueça de preencher, no trabalho, os campos relativos ao seu nome e ao artigo escolhido.

No template, você deverá responder às seguintes questões:

Qual o objetivo do estudo descrito pelo artigo?

- Qual o problema/oportunidade/situação que levou a necessidade de realização deste estudo?
- Qual a metodologia que os autores usaram para obter e analisar as informações do estudo?
- Quais os principais resultados obtidos pelo estudo?

Responda cada questão utilizando o espaço fornecido no *template*, sem alteração do tamanho da fonte (Times New Roman, 10), nem alteração do espaçamento entre linhas (1.0).

Não altere as questões do template.

Utilize o editor de textos de sua preferência para preencher as respostas, mas entregue o trabalho em PDF.

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 13 - FRAMEWORKS DE IA

A - ENUNCIADO

1 Classificação (RNA)

Implementar o exemplo de Classificação usando a base de dados Fashion MNIST e a arquitetura RNA vista na aula **FRA - Aula 10 - 2.4 Resolução de exercício de RNA - Classificação**. Além disso, fazer uma breve explicação dos seguintes resultados:

- Gráficos de perda e de acurácia;
- Imagem gerada na seção "Mostrar algumas classificações erradas", apresentada na aula prática.

Informações:

- Base de dados: Fashion MNIST Dataset
- **Descrição**: Um dataset de imagens de roupas, onde o objetivo é classificar o tipo de vestuário. É semelhante ao famoso dataset MNIST, mas com peças de vestuário em vez de dígitos.
- Tamanho: 70.000 amostras, 784 features (28x28 pixels).
- Importação do dataset: Copiar código abaixo.

```
data = tf.keras.datasets.fashion_mnist
(x_train, y_train), (x_test, y_test) = fashion_mnist.load_data()
```

2 Regressão (RNA)

Implementar o exemplo de Classificação usando a base de dados Wine Dataset e a arquitetura RNA vista na aula **FRA - Aula 12 - 2.5 Resolução de exercício de RNA - Regressão**. Além disso, fazer uma breve explicação dos seguintes resultados:

- Gráficos de avaliação do modelo (loss);
- Métricas de avaliação do modelo (pelo menos uma entre MAE, MSE, R2).

Informações:

- Base de dados: Wine Quality
- **Descrição**: O objetivo deste dataset prever a qualidade dos vinhos com base em suas características químicas. A variável target (y) neste exemplo será o score de qualidade do vinho, que varia de 0 (pior qualidade) a 10 (melhor qualidade)
- Tamanho: 1599 amostras, 12 features.
- Importação: Copiar código abaixo.

url = "https://archive.ics.uci.edu/ml/machine-learning-databases/wine-quality/winequality-red.csv"

```
data = pd.read_csv(url, delimiter=';')
```

Dica 1. Para facilitar o trabalho, renomeie o nome das colunas para português, dessa forma:

```
data.columns = [
  'acidez fixa', # fixed acidity
  'acidez volatil', # volatile acidity
  'acido citrico', # citric acid
  'acucar_residual', # residual sugar
  'cloretos'.
                    # chlorides
  'dioxido_de_enxofre_livre', # free sulfur dioxide
  'dioxido de enxofre total', # total sulfur dioxide
  'densidade',
                    # density
  pH',
            # pH
  'sulfatos', # sulphates
  'alcool',
               # alcohol
  'score_qualidade_vinho'
                                # quality
1
```

Dica 2. Separe os dados (x e y) de tal forma que a última coluna (índice -1), chamada score_qualidade_vinho, seja a variável target (y)

3 Sistemas de Recomendação

Implementar o exemplo de Sistemas de Recomendação usando a base de dados Base_livos.csv e a arquitetura vista na aula FRA - Aula 22 - 4.3 Resolução do Exercício de Sistemas de Recomendação. Além disso, fazer uma breve explicação dos seguintes resultados:

- Gráficos de avaliação do modelo (loss);
- Exemplo de recomendação de livro para determinado Usuário.

Informações:

- Base de dados: Base livros.csv
- Descrição: Esse conjunto de dados contém informações sobre avaliações de livros (Notas), nomes de livros (Titulo), ISBN e identificação do usuário (ID_usuario)
- Importação: Base de dados disponível no Moodle (UFPR Virtual), chamada Base livros (formato .csv).

4 Deepdream

Implementar o exemplo de implementação mínima de Deepdream usando uma imagem de um felino - retirada do site Wikipedia - e a arquitetura Deepdream vista na aula **FRA - Aula 23 - Prática Deepdream**. Além disso, fazer uma breve explicação dos seguintes resultados:

- Imagem onírica obtida por *Main Loop*;
- Imagem onírica obtida ao levar o modelo até uma oitava;
- Diferenças entre imagens oníricas obtidas com Main Loop e levando o modelo até a oitava.

Informações:

- Base de dados: https://commons.wikimedia.org/wiki/File:Felis_catus-cat_on_snow.jpg
- Importação da imagem: Copiar código abaixo.

```
url = "https://commons.wikimedia.org/wiki/Special:FilePath/Felis_catus-cat_
on_snow.jpg"
```

Dica: Para exibir a imagem utilizando display (display.html) use o link https://commons.wikimedia.org/wiki/File:Felis_catus-cat_on_snow.jpg

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 14 - VISUALIZAÇÃO DE DADOS E STORYTELLING

A - ENUNCIADO

Escolha um conjunto de dados brutos (ou uma visualização de dados que você acredite que possa ser melhorada) e faça uma visualização desses dados (de acordo com os dados escolhidos e com a ferramenta de sua escolha)

Desenvolva uma narrativa/storytelling para essa visualização de dados considerando os conceitos e informações que foram discutidas nesta disciplina. Não esqueça de deixar claro para seu possível público alvo qual o objetivo dessa visualização de dados, o que esses dados significam, quais possíveis ações podem ser feitas com base neles.

Entregue em um PDF:

- O conjunto de dados brutos (ou uma visualização de dados que você acredite que possa ser melhorada);
- Explicação do **contexto e o publico-alvo** da visualização de dados e do storytelling que será desenvolvido;
- A visualização desses dados (de acordo com os dados escolhidos e com a ferramenta de sua escolha) explicando a escolha do tipo de visualização e da ferramenta usada; (50 pontos)

B - RESOLUÇÃO

APÊNDICE 15 - TÓPICOS EM IA

A - ENUNCIADO

1 Algoritmo Genético

Problema do Caixeiro Viajante

A Solução poderá ser apresentada em: Python (preferencialmente), ou em R, ou em Matlab, ou em C ou em Java.

Considere o seguinte problema de otimização (a escolha do número de 100 cidades foi feita simplesmente para tornar o problema intratável. A solução ótima para este problema não é conhecida).

Suponha que um caixeiro deva partir de sua cidade, visitar clientes em outras 99 cidades diferentes, e então retornar à sua cidade. Dadas as coordenadas das 100 cidades, descubra o percurso de menor distância que passe uma única vez por todas as cidades e retorne à cidade de origem.

Para tornar a coisa mais interessante, as coordenadas das cidades deverão ser sorteadas (aleatórias), considere que cada cidade possui um par de coordenadas (x e y) em um espaço limitado de 100 por 100 pixels.

O relatório deverá conter no mínimo a primeira melhor solução (obtida aleatoriamente na geração da população inicial) e a melhor solução obtida após um número mínimo de 1000 gerações. Gere as imagens em 2d dos pontos (cidades) e do caminho.

Sugestão:

- (1) considere o cromossomo formado pelas cidades, onde a cidade de início (escolhida aleatoriamente) deverá estar na posição 0 e 100 e a ordem das cidades visitadas nas posições de 1 a 99 deverão ser definidas pelo algoritmo genético.
- (2) A função de avaliação deverá minimizar a distância euclidiana entre as cidades (os pontos).
- (3) Utilize no mínimo uma população com 100 indivíduos;
- (4) Utilize no mínimo 1% de novos indivíduos obtidos pelo operador de mutação;
- (5) Utilize no mínimo de 90% de novos indivíduos obtidos pelo método de cruzamento (crossover-ox);
- (6) Preserve sempre a melhor solução de uma geração para outra.

Importante: A solução deverá implementar os operadores de "cruzamento" e "mutação".

2 Compare a representação de dois modelos vetoriais

Pegue um texto relativamente pequeno, o objetivo será visualizar a representação vetorial, que poderá ser um vetor por palavra ou por sentença. Seja qual for a situação, considere a quantidade de palavras ou sentenças onde tenha no mínimo duas similares e no mínimo 6 textos, que deverão produzir no mínimo 6 vetores. Também limite o número máximo, para que a visualização fique clara e objetiva.

O trabalho consiste em pegar os fragmentos de texto e codificá-las na forma vetorial. Após obter os vetores, imprima-os em figuras (plot) que demonstrem a projeção desses vetores usando a PCA.

O PDF deverá conter o código-fonte e as imagens obtidas.

B - RESOLUÇÃO