Disciplina: Aprendizagem de Máquina

Período: 2025.1

Professor: César Lincoln Cavalcante Mattos

Lista 4 - Redes Neurais Artificiais

Instruções

- Com exceção dos casos explicitamente indicados, os algoritmos e modelos devem ser implementados do início em qualquer linguagem de programação (Python, R, Octave...).
- Pacotes auxiliares (sklearn, matplotlib, etc) podem ser usados somente para facilitar a manipulação dos dados e criar gráficos.
- A entrega da solução pode ser feita via pdf ou Jupyter notebook pelo SIGAA.

Observações

- **Graduação**: Você pode usar uma das implementações de redes neurais a seguir: Tensorflow/Keras, PyTorch/Lightning ou Jax/Flax.
- Pós-graduação: Você deve implementar seus próprios algoritmos em Numpy.

Questão 1

Considere o conjunto de dados disponível em **concrete.csv**, organizado em 9 colunas, sendo as 8 primeiras colunas os atributos e a última coluna a saída. Os 8 atributos referem-se à caracterização de diferentes tipos de concreto para construção civil. A saída é a resistência à compressão do concreto (em megapascals, MPa). Maiores detalhes sobre os dados podem ser conferidos em https://www.openml.org/d/4353.

- a) Considere um modelo de regressão não linear baseado em redes neurais artificiais. Separe os dados aleatoriamente em treino, validação e teste (por exemplo, 60%, 20% e 20%). Nesse cenário, treine e avalie o modelo abaixo:
 - MLP (multilayer perceptron): 1 camada oculta e treinamento em minibatch via gradiente descendente estocástico com termo de momentum. Utilize o conjunto de validação para ajustar os hiperparâmetros.
- b) Apresente as curvas da função custo nos conjuntos de treinamento e validação ao longo das épocas. Reporte também para os conjuntos de treino, validação e teste as métricas abaixo:

- RMSE (root mean squared error): $\sqrt{rac{1}{N}\sum_i(y_i-\hat{y}_i)^2};$
- MAE (mean absolute error): $\frac{1}{N}\sum_{i}|y_{i}-\hat{y}_{i}|;$
- MRE (mean relative error): $\frac{1}{N}\sum_i \left| \frac{y_i \hat{y}_i}{y_i} \right|$.

Questão 2

Considere o conjunto de dados disponível em **vowel.csv**, organizado em 11 colunas, sendo as 10 primeiras colunas os atributos e a última coluna a saída. Os 10 atributos referem-se à caracterização de amostras da fala de britânicos. A saída é o fonema de vogal correspondente, dentre as 11 possibilidades. Maiores detalhes sobre os dados podem ser conferidos em https://www.openml.org/d/307.

- a) Considere um modelo de classificação não linear baseado em redes neurais artificiais. Separe os dados aleatoriamente em treino, validação e teste (por exemplo, 60%, 20% e 20%). Nesse cenário, treine e avalie o modelo abaixo:
 - MLP (multilayer perceptron): 1 camada oculta e treinamento em minibatch via gradiente descendente estocástico com termo de momentum. Utilize o conjunto de validação para ajustar os hiperparâmetros.
- b) Apresente as curvas da função custo nos conjuntos de treinamento e validação ao longo das épocas. Reporte também a acurácia obtida para os conjuntos de treino, validação e teste. Por último, mostre a matriz de confusão obtida no conjunto de teste.