RNA - Rede ELM Problemas: Íris e Coluna Vertebral

Átila Camurça Alves
06 de Outubro de 2018

1 Introdução

ELM, do Inglês Extreme Learning Machine, é um novo algoritmo de aprendizagem para redes neurais de camada escondida única. Em comparação com o algoritmo de aprendizado de redes neurais convencionais, ele supera a velocidade lenta de treinamento e os problemas de ajuste excessivo. O ELM é baseado na teoria de minimização de riscos empíricos e seu processo de aprendizado precisa de apenas uma única iteração. O algoritmo evita várias iterações e minimização local. Ele tem sido usado em vários campos e aplicativos por causa da melhor capacidade de generalização, robustez e controlabilidade e rápida taxa de aprendizado.

2 Problemas

2.1 Íris

O problema da Íris é a classificação de uma espécie de flor. Essa base de dados é formada por 3 categorias: Setosa, Versicolor e Virgínica, onde:

- $\bullet\,$ Setosa é classificada como classe [1 0 0], com 50 itens na base;
- Versicolor é classificada como classe [0 1 0], com 50 itens na base;
- Virgínica é classificada como classe [0 0 1], com 50 itens na base;

2.2 Coluna Vertebral

O problema da Coluna Vertebral é a classificação para identificar se um paciente sofre ou não de algum problema na coluna. Essa base de dados possui as seguintes categorias: Hernia, Spondylolisthesis e Normal, onde:

- Hernia é classificada como classe [1 0 0], com 60 itens na base;
- Spondylolisthesis é classificada como classe [0 1 0], com 150 itens na base;
- Normal é classificada como classe [0 0 1], com 100 itens na base;

3 Resultados

Os resultados de ambos problemas foram dentro do esperado, usando 50 neurônios na camada escondida. Seguem os resultados apresentando a matriz de confusão para as realizações com maior taxa de acerto.

3.1 Íris

No problema da Íris os resultados encontrados encontram-se acima de 86,00% na taxa de acerto.

Pior resultado:

3.2 Coluna Vertebral

No problema da oluna Vertebral os resultados encontrados encontram-se acima de 79.00% na taxa de acerto.

Pior resultado:

Acurácia: 86.8548

Desvio Padrão: 3.598

4 Conclusão

Devido a falta de um algoritmo de seleção de parâmetros, por exemplo busca em grade com validação cruzada de k-partes, os resultados obtidos foram dentro do esperado mas poderiam ser melhores e mais eficientes.

Repositório com código-fonte: https://github.com/atilacamurca/rna-2018-1 Link para download: https://github.com/atilacamurca/rna-2018-1/ archive/master.zip