

#### Universidade do Minho

Departamento de Informática Mestrado [integrado] em Engenharia Informática

Perfil de Machine Learning: Fundamentos e Aplicações Classificadores e Sistemas Conexionistas 1°/4° Ano, 2° Semestre Ano letivo 2020/2021

Trabalho Prático de Grupo – 2ª Parte Abril, 2021

#### Tema

Benchmarking de modelos de *Deep Learning* para séries temporais.

## Objetivos de aprendizagem

Com a realização deste trabalho prático pretende-se sensibilizar e motivar os alunos para a conceção e desenvolvimento de modelos de *Deep Learning* nos mais variados domínios, com particular ênfase no que respeita à construção de modelos capazes de trabalhar séries temporais.

#### Enunciado

Durante muitos anos, as previsões em séries temporais eram obtidas recorrendo, essencialmente, a modelos estatísticos. Contudo, nos últimos anos, têm surgido vários estudos e trabalhos que demonstram a capacidade de modelos de *Deep Learning* em produzir melhores previsões neste domínio. Na sua essência, uma série temporal é uma sequência ordenada de dados. Exemplos incluem, entre muitos outros, dados do mercado de ações, fluxo de tráfego e até mesmo texto.

São várias as possibilidades quando se discute a conceção de modelos de *Deep Learning* para séries temporais. Começando em redes mais simples, como as *Multi-Layer Perceptrons*, até às baseados em recorrência, convolucionais e até mesmo híbridas, as hipóteses são vastas.

No contexto da componente prática de avaliação desta unidade curricular, pretende-se que os grupos de trabalho façam o benchmarking de modelos de *Deep Learning* para previsão de séries temporais. Para isso, deverão trabalhar o *dataset* disponível em <a href="http://bit.ly/3kmGpZN">http://bit.ly/3kmGpZN</a>. Para além do referido *dataset*, deverão também procurar e selecionar, pelo menos, mais um domínio (i.e., *dataset*) sobre os quais farão as avaliações dos modelos, i.e., deverão conceber e otimizar os modelos para cada *dataset*, mantendo as condições imutáveis entre modelos no mesmo *dataset*. Os grupos deverão seguir uma, de várias, metodologias existentes para planeamento e execução de projetos de *Machine Learning*. Neste trabalho prático, e como em qualquer projeto de *Machine Learning*, a exploração, tratamento e processamento dos dados assume especial relevo.

Os modelos a desenvolver deverão ser definidos em função da configuração do problema a tratar, i.e., modelos *single-step* vs *multi-step*, modelos univariável vs multivariável e a forma (*shape*) do input. A otimização do modelo deve focar a sua estrutura e os híper-parâmetros definidos, utilizando, para isso, técnicas como intuição e experimentação, *random search* ou algoritmia genética, por exemplo. A performance do modelo deve ser validada utilizando *cross-validation* para séries temporais.

Os resultados obtidos deverão ser objeto de um relatório que contenha, entre outros:

- Quais os domínios a tratar, quais os objetivos e como se propõe a atingi-los;
- Qual a metodologia seguida e como foi aplicada;
- Análise detalhada dos datasets trabalhados e de todo e qualquer tratamento efetuado;
- Descrição da configuração e enquadramento adotado para o problema em causa;
- Descrição detalhada dos modelos desenvolvidos, quais as suas características, como e sobre que parâmetros foi realizado o *tuning* do modelo, características do treino, entre outros detalhes que seja oportuno fornecer;

• Sumário dos resultados obtidos e respetiva análise crítica.

Todo o processo deverá ser acompanhado de exemplos e indicações que permitam reproduzir todos os passos realizados assim como os resultados obtidos.

### Entrega e avaliação

As submissões deverão ser feitas na plataforma de e-learning da Universidade do Minho, em "Conteúdo/Instrumentos de Avaliação em Grupo/Submissão TP2", enviando, num único ficheiro compactado, todos os elementos produzidos. As submissões deverão ser realizadas até ao final do dia 16 de maio de 2021.

A sessão de apresentação do trabalho decorrerá no dia <u>20 de maio de 2021</u>, tendo <u>início às 13h00min</u>. Cada grupo disporá de 10 minutos para realizar a apresentação, utilizando os meios que considerar mais adequados.

# Referências bibliográficas

Para além do material disponibilizado nas aulas aconselha-se também a consulta das seguintes fontes:

- Hochreiter, S. & Schmidhuber, J., Long Short-Term Memory. Neural Computation. 9.8 (1997), pp. 1735–1780. doi: 10.1162/neco.1997.9.8.1735.
- Fernandes, B., Silva, F., Alaiz-Moretón, H., Novais, P., Neves, J. & Analide, C., Long Short-Term Memory Networks for Traffic Flow Forecasting: Exploring Input Variables, Time Frames and Multi-Step Approaches. INFORMATICA, Vol. 31(4), pp. 723-749, 2020. doi: 10.15388/20-INFOR431.
- Multi-step Time Series Forecasting with Long Short-Term Memory Networks in Python, Jason Brownlee, 2017.