IA048 – Aprendizado de Máquina

Atividade 1 – Regressão Linear

Turma A -1° semestre de 2024

Prof: Levy Boccato Email: lboccato@dca.fee.unicamp.br
Prof: Romis Attux Email: attux@unicamp.br

Introdução

Nesta atividade, vamos abordar uma instância do problema de regressão de grande interesse prático e com uma extensa literatura: a predição de séries temporais [Box et al., 2015]. A fim de se prever o valor futuro de uma série relacionada a determinada informação (e.g., preço, temperatura etc.), um procedimento típico consiste em construir um modelo matemático de estimação baseado na hipótese de que os valores passados da própria série podem explicar o seu comportamento futuro.

Seja x(n) o valor da série temporal no instante (discreto) n. Então, o preditor deve realizar um mapeamento do vetor de entradas $\mathbf{x}(n) \in \mathbb{R}^{K \times 1}$, que contém K amostras passadas considerando um horizonte de predição L, ou seja,

$$\mathbf{x}(n) = [x(n-L) \dots x(n-L-K+1)]^T$$
,

para uma saída y(n), que corresponde a uma estimativa do valor futuro da série x(n) (que está L passos à frente do vetor de entrada $\mathbf{x}(n)$). Uma ilustração do processo de predição se encontra na Figura 1.

$$x(n)$$

$$x(n-L-K+1) \cdots x(n-L) x(n-L+1) \cdots x(n-2) x(n-1) x(n)$$

Figura 1: Predição L passos à frente da série temporal x(n).

Neste exercício, vamos trabalhar com a base de dados U.S. Airline Traffic Data, a qual contém informações referentes ao tráfego aéreo mensal norte-americano no período de 2003 a 2023, disponibilizadas pelo U.S. Department of Transportation's (DOT) Bureau of Transportation Statistics. Em particular, vamos explorar a série temporal do número total de vôos (domésticos e internacionais).

A análise desse tipo de série temporal pode ser útil para o planejamento das companhias aéreas e setores administrativos de aeroportos, para a elaboração de estratégias de preços e outras decisões de negócios.

Descrição da Atividade

Vamos explorar um modelo linear para a previsão, tal que:

$$y(n) = \mathbf{w}^T \mathbf{x}(n) + w_0, \tag{1}$$

considerando que o horizonte de predição é L=1.

- a) Exiba o gráfico da série temporal completa. Numa inspeção visual simples, é possível reconhecer ao menos três faixas distintas de comportamento aproximadamente "regular" na série: (i) Jan/2003 a Ago/2008; (ii) Set/2008 a Dez/2019; (ii) Jan/2020 a Set/2023. Discuta possíveis razões históricas / econômicas para essas transições de comportamento.
- b) Divida a série em dois conjuntos: (i) treinamento e validação, com amostras de 2003 a 2019; (ii) teste, com amostras de 2020 a 2023. Faça a análise de desempenho do preditor linear ótimo, no sentido de quadrados mínimos irrestrito, considerando:
 - b1) A progressão do valor da raiz quadrada do erro quadrático médio (RMSE, do inglês root mean squared error), junto aos dados de validação, em função do número de entradas (K) do preditor (desde K=1 a K=24). Apresente o gráfico obtido e busque tecer conjecturas sobre os motivos subjacentes a seu comportamento.

- b2) O gráfico com as amostras de teste da série temporal e as respectivas estimativas geradas pela melhor versão do preditor (i.e., usando o valor de K que levou ao mínimo erro de validação). Obtenha, também, o RMSE e o erro percentual absoluto médio (MAPE, do inglês mean absolute percentage error) para o conjunto de teste.
- b3) O gráfico com as amostras apenas dos dois últimos anos (2022 e 2023) e as estimativas geradas pelo melhor preditor, além dos respectivos valores de RMSE e MAPE.
- c) Repita o procedimento detalhado nos itens b1) e b2), mas adotando a seguinte divisão dos dados: (i) treinamento amostras de 2003 a 2019; (ii) validação amostras de 2020 e 2021; (iii) teste, com amostras de 2022 e 2023. Discuta os resultados obtidos e faça uma comparação com o cenário anterior (especialmente com o que foi obtido no item b3).

Obs.: O nível de desempenho do preditor ótimo pode depender de fatores como pré-processamento e normalização. Cabe a cada grupo analisar a pertinência de lançar mão dessas possibilidades.

Referências

[Box et al., 2015] G. E. P. Box, G. M. Jenkins, G. C. Reinsel, G. M. Ljung, *Time Series Analysis: Forecasting and Control*, Wiley, 5^a ed., 2015.