

DEPARTAMENTO DE ESTATÍSTICA

25 de maio de 2023

Lista 2: Dropout e Keras.

Prof. Guilherme Rodrigues Redes Neurais Profundas Tópicos especiais em Estatística 1

- (A) As questões deverão ser respondidas em um único relatório PDF ou html, produzido usando as funcionalidades do Rmarkdown ou outra ferramenta equivalente.
- (B) O aluno poderá consultar materiais relevantes disponíveis na internet, tais como livros, blogs e artigos.
- (C) O trabalho é individual. Suspeitas de plágio e compartilhamento de soluções serão tratadas com rigor.
- (D) Os códigos R utilizados devem ser disponibilizados na integra, seja no corpo do texto ou como anexo.
- (E) O aluno deverá enviar o trabalho até a data especificada na plataforma Aprender 3.
- (F) O trabalho será avaliado considerando o nível de qualidade do relatório, o que inclui a precisão das respostas, a pertinência das soluções encontradas, a formatação adotada, dentre outros aspectos correlatos.
- (G) Escreva seu código com esmero, evitando operações redundantes, comentando os resultados e usando as melhores práticas em programação.

Nesta lista utilizaremos o pacote computacional Keras (ou outro de sua preferência – PyTorch, TensorFlow, Theano, H2O, Caffe) para ajustar redes neurais profundas. Considere os dados e os modelos descritos na Lista 1 para responder os itens a seguir.

Questão 1)

- a) Altere seu código da Lista 1 (ou, se preferir, os códigos disponibilizados como gabarito) para implementar a técnica dropout na camada de entrada e na camada intermediária. Use p=0,6, onde p representa a probabilidade de inclusão de cada neurônio. Reporte o custo dessa rede.
- b) Considerando os pesos obtidos em a), para a primeira observação do conjunto de teste, gere 200 previsões $(\hat{y}_{1,1},\ldots,\hat{y}_{1,200})$, uma para cada sub-rede amostrada aleatoriamente. Use as previsões para construir uma estimativa pontual e um intervalo de confiança para y_1 . Veja a Figura 7.6 do livro *Deep Learning*. Note que com esse procedimento, não é preciso assumir normalidade para os erros, como fizemos na Lista 1.
- c) Repita o item b) para gerar estimativas pontuais para cada observação do conjunto de testes.
- d) Use a regra weight scaling inference rule (página 263 do livro Deep Learning) para gerar novas estimativas para as observações do conjunto de testes. Qual dos procedimentos (o do item c) ou o utilizado neste item) produziu melhores resultados? Considerando o tempo computacional de cada um, qual você escolheria nessa aplicação?

Questão 2)

- a) Ajuste a rede neural especificada na Lista 1 usando o *Keras*. Compare com sua implementação (Lista 1, item e) quanto ao tempo computacional e ao custo obtido no conjunto de teste. Use o mesmo algoritmo de otimização (full gradient descent) e ponto de partida.
- b) Ajuste a rede neural mais precisa (medida pelo MSE calculado sobre o conjunto de validação) que conseguir, com a arquitetura que quiser. Use todos os artifícios de regularização que desejar (weight decay, Bagging, droupout, Early stopping). Reporte a precisão obtida.

Considerando a rede ajustada no item b), responda os itens a seguir.

- c) Refaça o item h) da Lista 1 para essa nova rede. Comente os resultados.
- d) Use a função de previsão do Keras para prever o valor da variável resposta $\hat{y} = f(x_1 = 1, x_2 = 1; \theta)$, para θ definido de acordo com a rede ajustada. (Veja o item a) da Lista 1).
- e) Neste exemplo meramente didático, conhecemos a superfície que estamos estimando. Apresente, lado a lado, a Figura 1 da Lista 1 e a superfície estimada pela sua rede neural. Para tanto, basta trocar a variável mu pelos valores preditos pela rede. Comente os resultados.
- f) Construa uma nova rede, agora ajustada sobre os valores previstos (ao invés dos valores observados de y) para cada observação dos conjuntos de treinamento e validação. Use a arquitetura mais parcimoniosa que conseguir, sem comprometer substancialmente o poder de previsão da rede (quando comparada à obtida no item 2b). Cite um possível uso para essa nova rede.