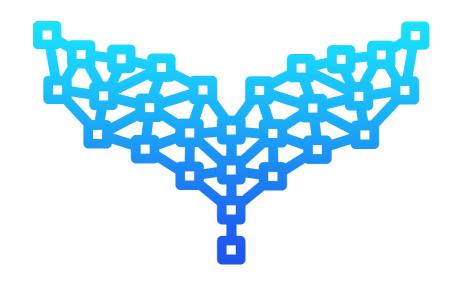
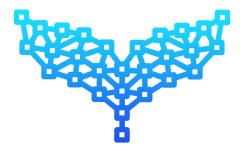
TAIL

Technology and Artificial Intelligence League



REGRESSÃO LOGÍSTICA



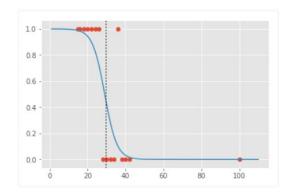
1. Introdução

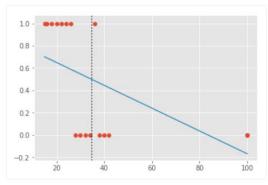


A regressão logística é uma técnica utilizada para determinar a probabilidade de um objeto pertencer ou não a uma determinada classe a partir de um ou mais valores apresentados, ou seja, o objetivo é atribuir um rótulo a um objeto.

Alguns exemplos em que pode ser aplicada:

- Em medicina, permite determinar os fatores que caracterizam um grupo de indivíduos doentes em relação a indivíduos saudáveis.
- Em instituições financeiras, pode detectar os grupos de risco para a subscrição de um crédito.



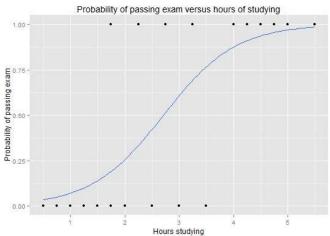


Exemplos gráficos de classificação por regressão logística (esquerda) e regressão linear (direita)



Pensemos na seguinte situação: Determinado estudante irá fazer uma prova, com isso, este mesmo aluno quer saber qual a probabilidade de passar na prova, baseado em suas horas de estudo

Nesse caso podemos observar que: A probabilidade de passar na prova é o rótulo; Quanto mais horas de estudo, a probabilidade de passar aumenta.

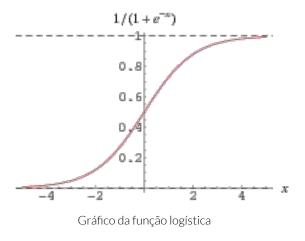


Probabilidade de se passar numa prova baseada nas horas de estudo





A função logística, ou função sigmoid, é um tipo de função de ativação a qual limita a saída em um range binário (0 e 1), o que faz dessa função ideal para o cálculo de probabilidades.



4. Cálculo da Regressão Logística



Para estimar os valores na regressão, utilizamos a seguinte equação:

$$y = b_0 + b_1 * x_1$$

Onde:

- y é o atributo que desejamos prever;
- b0 é uma constante;
- b1 é um coeficiente;
- x1 é a variável independente.



Suponhamos que haja uma base de crédito com os seguintes atributos previsores:

- Histórico de pagamento = Bom (0)
- Dívida = Média (0)
- Garantias = Nenhuma (1)
- Renda anual => 30 (2)

Em seguida, iremos elencar coeficientes bn para cada atributo.

- b0 = -0.12
- b1 = -0.71
- b2 = 0.24
- b3 = -0.54
- b4 = 1,07



Calculando o valor de y, temos que

$$y = -0,12 + (b_1 * Histórico de pagamento) + (b_2 * Dívida) + (b_3 * Garantias) + (b_4 * Renda anual)$$

 $y = -0,12 + (-0,71*0) + (0,24*0) + (-0,54*1) + (1,07*2)$
 $y = 1,48$

Em seguida, utilizaremos o valor de y como entrada para a função sigmoid. Logo,

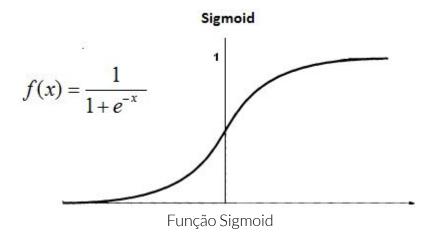
$$f(y) = \frac{1}{1 + e^{-y}}$$

$$f(1, 48) = \frac{1}{1 + e^{-1,48}}$$

$$f(1, 48) = 0,8145$$



Concluímos assim que, o usuário com esse perfil teria 81% de probabilidade de pagar determinado empréstimo.



Referências



FACURE, Matheus. Regressão Logística. Disponível em:

https://matheusfacure.github.io/2017/02/25/regr-log/. Acesso em 18 de Setembro de 2020;

WOLFRAM MATHWORLD. Sigmoid Function. Disponível em:

https://mathworld.wolfram.com/SigmoidFunction.html. Acesso em 18 de Setembro de 2020;

DEEPAI. Sigmoid Function. Disponívelem:

https://deepai.org/machine-learning-glossary-and-terms/sigmoid-function>. Acesso em 18 de Setembro de 2020.