20220527-机器学习

1.学习内容

1.1 机器学习

周志华《机器学习》

线性模型

2.结果描述

1.学习内容

1.1 机器学习

周志华《机器学习》

线性模型

$$f(\mathbf{x}) = w_1 x_1 + w_2 x_2 + \ldots + w_d x_d + b , \qquad (3.1)$$

一般用向量形式写成

$$f(\boldsymbol{x}) = \boldsymbol{w}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{x} + b , \qquad (3.2)$$

$$(w^*, b^*) = \underset{(w,b)}{\arg\min} \sum_{i=1}^m (f(x_i) - y_i)^2$$
$$= \underset{(w,b)}{\arg\min} \sum_{i=1}^m (y_i - wx_i - b)^2.$$

$$\frac{\partial E_{(w,b)}}{\partial w} = 2\left(w\sum_{i=1}^{m} x_i^2 - \sum_{i=1}^{m} (y_i - b)x_i\right),$$

$$\frac{\partial E_{(w,b)}}{\partial b} = 2\left(mb - \sum_{i=1}^{m} (y_i - wx_i)\right),$$

$$w = \frac{\sum_{i=1}^{m} y_i (x_i - \bar{x})}{\sum_{i=1}^{m} x_i^2 - \frac{1}{m} \left(\sum_{i=1}^{m} x_i\right)^2} ,$$

$$b = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} (y_i - wx_i) ,$$

更一般的形式:

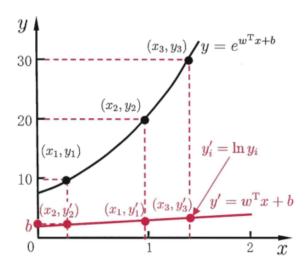
$$\mathbf{X} = egin{pmatrix} x_{11} & x_{12} & \dots & x_{1d} & 1 \ x_{21} & x_{22} & \dots & x_{2d} & 1 \ dots & dots & \ddots & dots & dots \ x_{m1} & x_{m2} & \dots & x_{md} & 1 \end{pmatrix} = egin{pmatrix} m{x}_1^{\mathrm{T}} & 1 \ m{x}_2^{\mathrm{T}} & 1 \ dots & dots \ m{x}_m^{\mathrm{T}} & 1 \end{pmatrix}$$

$$\hat{\boldsymbol{w}}^* = \left(\mathbf{X}^{\mathrm{T}}\mathbf{X}\right)^{-1}\mathbf{X}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{y} ,$$

对数线性回归:

$$y = \boldsymbol{w}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{x} + b$$
.

$$\ln y = \boldsymbol{w}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{x} + b .$$



更一般地, 考虑单调可微函数 $g(\cdot)$, 令

$$y = g^{-1}(\boldsymbol{w}^{\mathrm{T}}\boldsymbol{x} + b) , \qquad (3.15)$$

这样得到的模型称为"广义线性模型"(generalized linear model), 其中函数 $g(\cdot)$ 称为"联系函数"(link function). 显然, 对数线性回归是广义线性模型在 $g(\cdot) = \ln(\cdot)$ 时的特例.

对数线性回归:

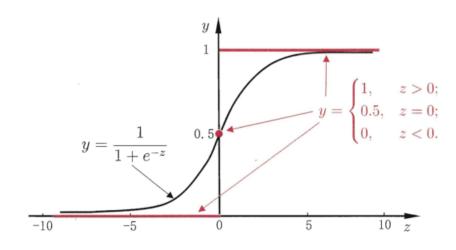


图 3.2 单位阶跃函数与对数几率函数

$$y = \frac{1}{1 + e^{-z}} \ .$$

$$\ln \frac{y}{1-y} = \boldsymbol{w}^{\mathrm{T}} \boldsymbol{x} + b \ .$$

若将 y 视为样本 x 作为正例的可能性, 则 1-y 是其反例可能性, 两者的比值

$$\frac{y}{1-y} \tag{3.20}$$

称为"几率" (odds), 反映了x作为正例的相对可能性. 对几率取对数则得到"对数几率" (log odds, 亦称 logit)

$$\ln \frac{y}{1-y} \ .$$
(3.21)

2.结果描述

临近离校感觉没啥心思学习,只草草看了一点线性回归的内容。深刻地认识到,一切学科的尽头都是数学。感觉这本书一个不太友好地地方便是,一上来就亮公式,也不告诉你来龙去脉,对初学者确实不友好。当然,要兼顾广度和深度本身也不是一件易事,对一本概述型的教材不能寄予太多期望。之后等返家了再接着学。