代价函数

2023年4月12日 下午 12:02

在機器學習中·我們通常希望最小化代價函數·使得模型能夠更準確地預測未知數據的結果。代價函數的具體形式取決於所使用的機器學習算法和問題類型·例如在線性回歸中·代價函數通常是均方誤差(Mean Squared Error)·而在分類問題中·代價函數可以是交叉熵(Cross Entropy)或者對數損失函數(Log Loss)等。

损失函数和**代价函数**都是用来衡量模型预测结果与实际结果之间的差异的函数。它们的区别在于:

- 1. 损失函数是针对单个样本计算的·它是用来衡量模型在单个样本上的预测值与实际值之间的 差异·通常用于监督学习中。
- 2. 代价函数是针对整个训练集计算的·它是用来衡量模型在整个训练集上的预测值与实际值之间的差异,通常用于监督学习中。

因此, 损失函数和代价函数之间的关系是, 代价函数是所有损失函数的平均值或总和。 例如, 在一个二元分类问题中, 我们可以使用交叉熵损失函数作为每个样本的损失函数, 然后使用平均交叉熵作为代价函数。交叉熵损失函数是针对单个样本计算的, 而平均交叉熵是针对整个训练集计算的。