理解贝叶斯先验与后验

名词"先验"和"后验"来自于西方中世纪逻辑区分的两种论证,从原因到结果的论证称为"先验的",而从结果到原因的论证称为"后验的"。

先验概率是指根据以往的经验、资料或者常识分析得到的概率,它往往作为"由因求果"问题中的"因"出现;**后验概率是指在得到"结果"的信息后重新修正的概率**,即基于新的观测信息,修正原来的先验概率后获得的更接近实际情况的概率估计,往往作为"执果寻因"问题中的"因"出现。

在概率论中,先验概率和后验概率是和贝叶斯公式联系在一起的。在贝叶斯公式

$$P(A|B) = \frac{P(A)P(B|A)}{P(B)}$$

中,P(A)就是先验(prior)概率,P(A|B)是后验(posterior)概率,P(B|A)被称为类条件概率(class-conditional probability)或似然(likelihood)。

通俗的说, 先验概率就是统计概率, 而后验概率是条件概率。

用"瓜熟蒂落"这个词语举个例子:

- 先验概率: 在没有任何条件的情况下, 根据经验和常识得出的瓜熟的概率;
- 后验概率: 在观察到瓜蒂脱落 (结果) 的情况下, 瓜熟 (原因) 的概率。

注意上面的因果关系,是因为瓜成熟(原因)了才导致瓜蒂脱落(结果),后验概率就是根据瓜蒂脱落这个结果去推断瓜成熟的概率。

用贝叶斯公式来表达,就是:

P (瓜熟 | 已知蒂落) = P (瓜熟) × P (蒂落 | 瓜熟) / P (蒂落)

这其中,**似然函数的意义就是根据已知结果去推测由某种原因(或者固有性质)导致的可能性**,它代表的是对事物固有性质的拟合程度,而没有具体的概率意义。在上面的例子中,似然函数关心的不是瓜熟的概率,而是瓜熟与蒂落之间的关系。

贝叶斯方法在机器学习中十分重要,因为很多问题都需要计算机在已知条件下进行最佳决策,它实际上是在模仿人脑的决策过程。贝叶斯公式就是人脑根据以往的经验,结合已知条件,做出直觉判断的过程的一种数学表示。