获得的成绩 80% 最新提交作业的评分 80% 通过条件 80% 或更高

您正在查看此评估的自动翻译版本

您可以根据自己的需要切换回去,以源语言查看这些内容。即使您更改语言,也不会丢失任何进度。 显示英语(English)版本 取消 🗡

1/1个点

1.

您正在构建一个系统,用于检测数据中心的计算机是否出现故障。您有 10,000 个计算机运行良好的数据点,但没有计算机出现故障的数据。您应该使用哪种算法?

- 异常检测
- 监督学习
- ⊘ 正确

创建异常检测模型不需要标注数据。

1/1个点

您正在构建一个系统,用于检测数据中心的计算机是否出现故障。您有 10,000 个计算机运行良好的数据点和 10,000 个计算机出现故障的数据点。您应该使用哪种算法?

- 异常检测
- 监督学习
- ⊘ 正确

您有足够数量的异常示例来建立监督学习模型。

1/1个点

假设您有 5000 个正常飞机发动机的示例和 15 个异常发动机的示例。您将如何使用这 15 个异常发动机示例来评估您的异常检测算法?

- 在训练过程中使用它,为正常发动机拟合一个高斯模型,为异常发动机拟合一个不同的高斯模型。
- 将异常发动机的数据(以及一些正常发动机的数据)放入交叉验证集和/或测试集,以衡量所学模型是 否能正确检测出异常发动机。
- 您无法对异常检测算法进行评估,因为它是一种无监督学习算法。
- 因为您同时拥有正常和异常引擎的数据,所以不要使用异常检测。而是使用监督学习。
- ⊘ 正确

异常示例用于评估而非训练模型。

4. 如果 $p(x)<\epsilon$,异常检测会将新输入x标记为异常。如果我们降低 ϵ 的值,会发生什么情况?

0/1个点

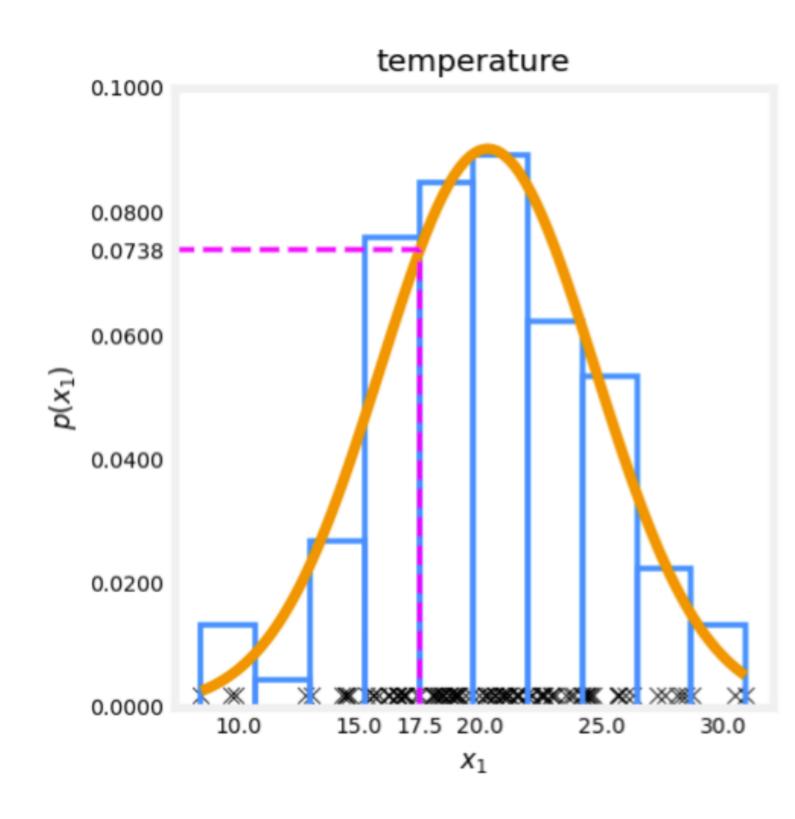
- 该算法更有可能将新实例归类为异常。
- 该算法不太可能将新实例归类为异常。
- lacktriangle 该算法更有可能将某些示例归类为异常,而较少可能将某些示例归类为异常。这取决于示例x。
- 〇 算法会自动选择参数 μ 和 σ 来降低p(x) 并进行补偿。
- ⊗ 错误

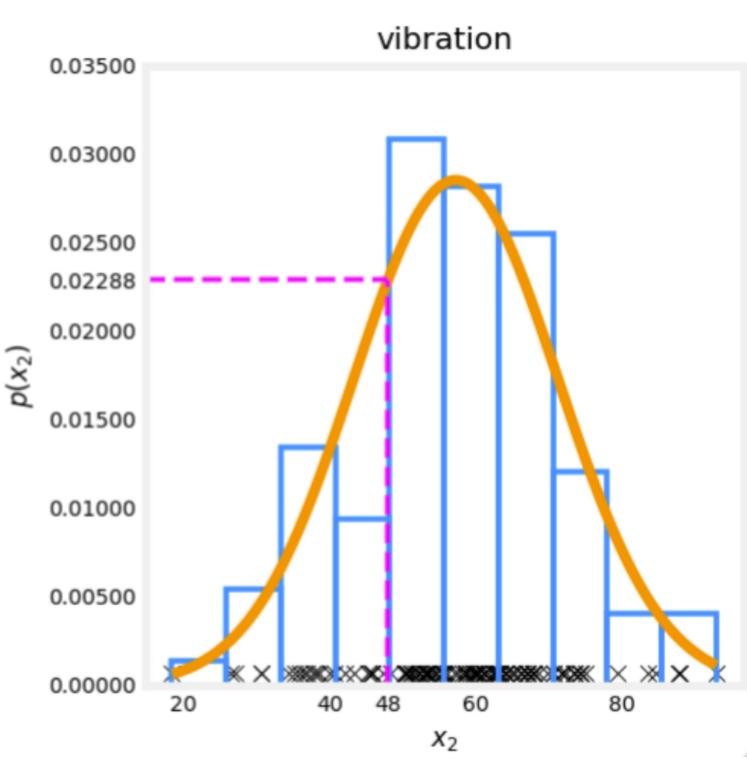
实际上,当 ϵ 减少时,事件被归类为异常的概率也会降低。

5. 您正在监测新生产的飞机发动机的温度和振动强度。您测量了 100 台发动机,并对数据拟合了视频讲座中描述的高斯模型。下图显示了这 100 个示例和得到的分布。

1/1个点

您正在测试的最新发动机的测量值为温度 17.5 和振动强度 48。这些数据在下图中以洋红色显示。发动机出现这两个测量值的概率是多少?





- 0.0738 + 0.02288 = 0.0966
- O 17.5 + 48 = 65.5
- 17.5 * 48 = 840
- 0.0738 * 0.02288 = 0.00169
- ☑ 正确

根据讲座中描述的模型,p(A, B) = p(A) * p(B)。.