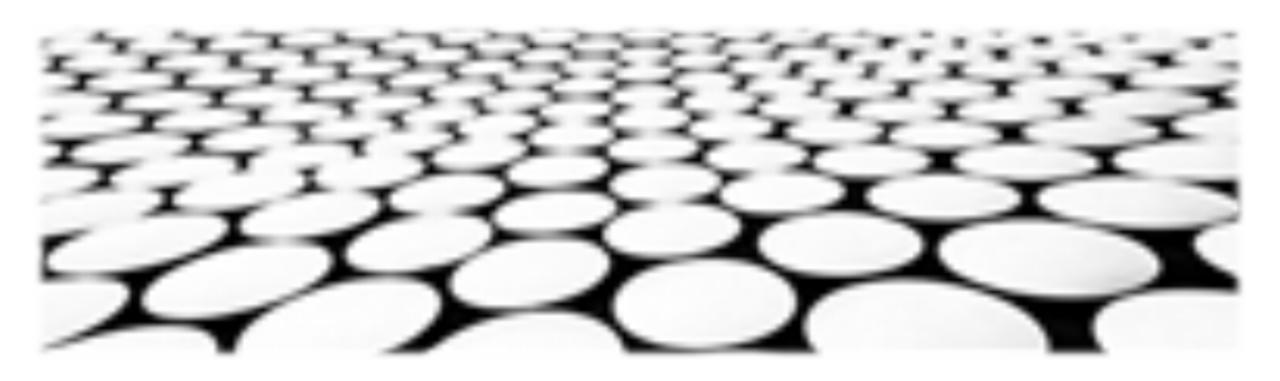
数智创新 变革未来

参数化模型的建模和评估



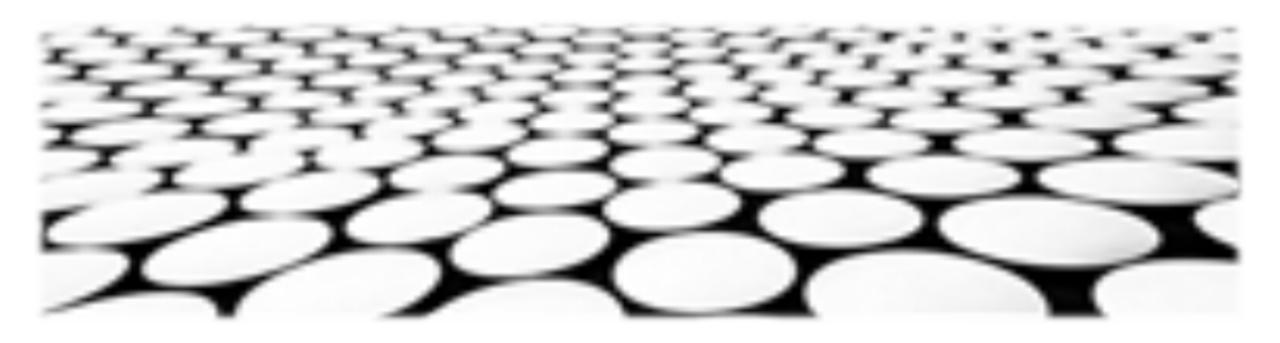
66

目录页

Contents Page

- 1. 参数化模型构建的步骤
- 2. 参数化模型的评估指标
- 3. 正则化技术对模型的影响
- 4. 过拟合与欠拟合的处理
- 5. 数据集划分原则
- 6. 交叉验证的意义
- 7. 模型选择准则
- 8. 参数优化方法的分类





- L1正则化*

- *添加 L1 正则化项会使模型权重变得稀疏,促进特征选择。
- * L1 正则化有助于防止过拟合,提高模型鲁棒性。
- * 通过最小化权重和, L1 正则化产生一个更简洁的模型。

【L2 正则化】

;

- *添加 L2 正则化项会使模型权重缩小,防止过拟合。
- * L2 正则化有助于稳定模型训练,防止梯度爆炸。
- * 通过最小化权重平方和, L2 正则化产生一个更平滑的模型。

【弹性网络正则化】



- * 弹性网络正则化结合了 L1 和 L2 正则化 , 同时具有特征选择 和防止过拟合的优点。
- * 通过同时最小化权重和和权重平方和,弹性网络正则化产生了介于 L1 和 L2 正则化之间的模型。
- * 弹性网络正则化的超参数 α 控制 L1 和 L2 正则化的权衡。

【Dropout 正则化】



- * Dropout 正则化通过在训练期间随机丢弃神经元,迫使模型学习鲁棒特征。
- * Dropout 有助于防止过拟合,因为它阻止了神经元之间的过度拟合。
- * Dropout 促进了模型的泛化能力,通过减少对特定训练样本的依赖。

【数据增强】

- * 数据增强通过生成新数据点来扩充训练集,增加模型的多样性。
- * 数据增强有助于防止过拟合,因为它提供了更多的训练数据。
- * 数据增强技术包括图像翻转、旋转、裁剪和颜色抖动。

【集成学习】

*

- *集成学习结合多个模型的预测,以提高整体准确性。
- *集成学习有助于减少方差和偏差,从而提高模型的泛化能力。





並拟合的识别与处理

- 1. 过拟合是指模型过度拟合训练数据,在未见数据上的预测性能较差。
- 2. 识别过拟合的指标包括训练误差和验证误差之间的差异过大、模型复杂度过高、泛化性能较差。
- 3. 处理过拟合的方法包括正则化(如L1/L2正则化)、提前停止训练、使用 dropout 技术、增加训练数据量等。

欠拟合的识别与处理

- 1. 欠拟合是指模型无法充分学习训练数据的模式,在训练和未见数据上的预测性能都较差。
- 2. 识别欠拟合的指标包括训练误差和验证误差都较高、模型过于简单、泛化性能较弱。
- 3. 处理欠拟合的方法包括使用更复杂的模型、增加训练数据量、使用数据增强技术、调整超参数等。

数据增强

- 1. 数据增强是指通过对现有训练数据进行变形或转换,生成新的训练数据样本来扩充数据集。
- 2. 数据增强技术可以有效缓解过拟合,提高模型的泛化性能。
- 3. 常见的データ増强技术包括随机裁剪、旋转、翻转、缩放、 颜色扰动等。

超参数调优

- 1. 超参数是控制模型训练过程的参数,如学习率、正则化系数等。
- 2. 超参数调优是指通过调整超参数,优化模型的性能,包括训练误差和泛化性能。
- 3. 超参数调优可以通过网格搜索、贝叶斯优化等技术进行。

正则化

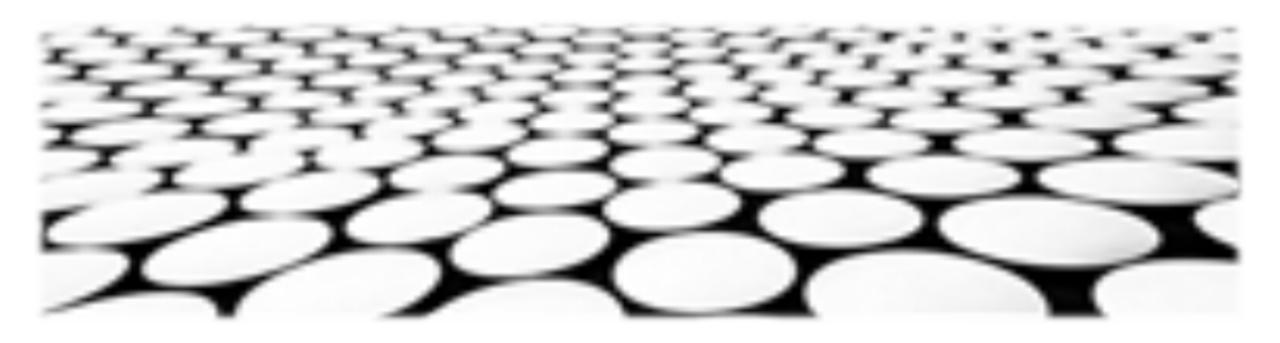
- 1. 正则化是一种惩罚模型复杂度, 防止过拟合的技术。
- 2. 正则化通过在损失函数中添加正则化项,使模型对噪声和异常值不那么敏感。
- 3. 常见的正则化技术包括L1正则化(lasso)和L2正则化(ridge)。

集成学习

- 1. 集成学习是一种将多个模型组合在一起,提升预测性能的技术。
- 2. 集成学习算法可以减少模型之间的差异,防止过拟合,提高模型的稳定性和泛化性能。
- 3. 常见的集成学习算法包括随机森林、提升算法(如 AdaBoost、XGBoost)等。



数据集划分原则



数据集划分原则

训练集、验证集和测试集

1. 训练集:用于训练模型,占数据集的大部分。

2. 验证集:用来评估模型在训练过程中对新数据的泛化能力。

3. 测试集:用来最终评估模型的性能,确保其在未见数据上的

泛化能力。

交叉验证

- 1. 将数据集随机分成多个子集,每个子集都包含训练集和验证集。
- 2. 依次使用每个子集作为验证集,其余子集作为训练集。
- 3. 将不同子集上模型的性能取平均值,作为模型的总体性能评估。

数据集划分原则

留出法

- 1. 将数据集分成两个子集,一个子集作为训练集,另一个作为测试集。
- 2. 训练模型后,直接使用测试集评估模型的性能。
- 3. 留出法简单易懂,但容易受到数据划分不平衡的影响。

自助法

- 1. 从原始数据集中有放回地随机抽取多个样本,形成新的训练集。
- 2. 未抽取到的样本作为测试集。
- 3. 重复上述步骤多次,获得多个训练集和测试集,对模型性能进行评估。

以上内容仅为本文档的试下载部分,为可阅读页数的一半内容。如要下载或阅读全文,请访问: https://d.book118.com/787011135146010005