### 分析流程 数据源： normalized.csv 算法配置： 算法： 梯度提升树(GBDT)回归 变量： 变量X：{ x1，x2，x3 }；变量Y：{ y6 } 分析结果： 梯度提升树（GBDT）回归基于MSE、RMSE、MAE、MAPE、R²指标对模型进行评价，请看详细结论。

### 分析步骤 1. 通过训练集数据来建立梯度提升树(GBDT)回归模型。 2. 通过建立的梯度提升树(GBDT)来计算特征重要性。 3. 将建立的梯度提升树(GBDT)回归模型应用到训练、测试数据，得到模型评估结果。 4. 由于梯度提升树(GBDT)具有随机性，每次运算的结果不一样，若保存本次训练模型，后续可以直接上传数据代入到本次训练模型进行计算预测。 5. 注：梯度提升树(GBDT)无法像传统模型一样得到确定的方程，通常通过测试数据预测精度来对模型进行评价。

### 详细结论

**输出结果1：模型参数**

|  |  |
| --- | --- |
| 参数名 | 参数值 |
| 训练用时 | 0.084s |
| 数据切分 | 0.7 |
| 数据洗牌 | 是 |
| 交叉验证 | 5 |
| 损失函数 | friedman\_mse |
| 节点分裂评价准则 | friedman\_mse |
| 基学习器数量 | 100 |
| 学习率 | 0.1 |
| 无放回采样比例 | 1 |
| 划分时考虑的最大特征比例 | None |
| 内部节点分裂的最小样本数 | 2 |
| 叶子节点的最小样本数 | 1 |
| 叶子节点中样本的最小权重 | 0 |
| 树的最大深度 | 10 |
| 叶子节点的最大数量 | 50 |
| 节点划分不纯度的阈值 | 0 |

**图表说明：**

上表展示了模型各项参数配置以及模型训练时长。

**输出结果2：特征重要性**

|  |  |
| --- | --- |
| 特征名称 | 特征重要性 |
| x1 | 10.10% |
| x2 | 4.50% |
| x3 | 85.40% |

**图表说明：**

上柱形图或表格展示了各特征（自变量）的重要性比例。

**输出结果3：模型评估结果**

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | MSE | RMSE | MAE | MAPE | R² |
| 训练集 | 0 | 0 | 0 | 0.003 | 1 |
| 交叉验证集 | 0.641 | 0.684 | 0.604 | 103.287 | -294.297 |
| 测试集 | 0.43 | 0.656 | 0.617 | 70.799 | -0.705 |

**图表说明：**

上表中展示了交叉验证集、训练集和测试集的预测评价指标，通过量化指标来衡量GBDT的预测效果。其中，通过交叉验证集的评价指标可以不断调整超参数，以得到可靠稳定的模型。  
● MSE（均方误差）： 预测值与实际值之差平方的期望值。取值越小，模型准确度越高。  
● RMSE（均方根误差）：为MSE的平方根，取值越小，模型准确度越高。  
● MAE（平均绝对误差）： 绝对误差的平均值，能反映预测值误差的实际情况。取值越小，模型准确度越高。  
● MAPE（平均绝对百分比误差）： 是 MAE 的变形，它是一个百分比值。取值越小，模型准确度越高。  
● R²： 将预测值跟只使用均值的情况下相比，结果越靠近 1 模型准确度越高。

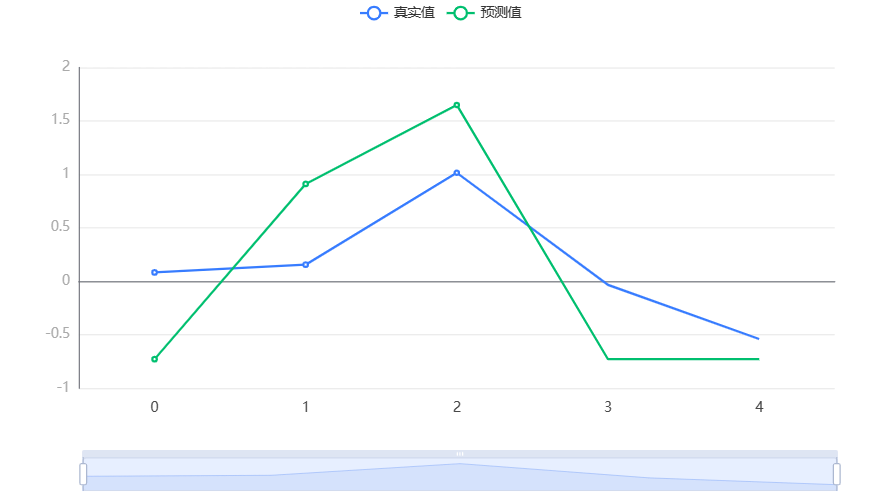
**输出结果4：预测结果**

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| 预测测试集结果Y | y6 | x1 | x2 | x3 |
| -0.7294032437165552 | 0.082386392 | -1.341640786 | -0.447213595 | -0.447213595 |
| 0.9102433468195046 | 0.154725663 | 0.447213595 | -1.341640786 | 0.447213595 |
| 1.6496918095122295 | 1.014759219 | -1.341640786 | 0.447213595 | 0.447213595 |
| -0.7294032437165552 | -0.034160211 | -0.447213595 | -1.341640786 | -0.447213595 |
| -0.7294032437165552 | -0.540535108 | 0.447213595 | 1.341640786 | -0.447213595 |

**图表说明：**

上表格为预览结果，只显示部分数据，全部数据请点击下载按钮导出。  
上表展示了梯度提升树回归(GBDT)对测试数据的预测情况。

**输出结果5：测试数据预测图**



**图表说明：**

上图中展示了梯度提升树回归(GBDT)对测试数据的预测情况。预测图最多只展现测试集前1000个样本预测信息，若需要绘制完整的预测图，可在预测结果中导出数据重新绘图。

**输出结果6：模型预测与应用**

**图表说明：**

如果预测的数据超过15条，系统会自动展示前15条，其余数据请点击预览数据右上方下载按钮查看全部。

### 参考文献 [1] Scientific Platform Serving for Statistics Professional 2021. SPSSPRO. (Version 1.0.11)[Online Application Software]. Retrieved from https://www.spsspro.com. [2] 周志华. 机器学习[M]. 清华大学出版社, 2016.