### 分析流程 数据源： normalized.csv 算法配置： 算法： K近邻(KNN)回归 变量： 变量X：{ x1，x2，x3 }；变量Y：{ y3 } 分析结果： k近邻(KNN)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K近邻(KNN)回归模型。 2. 将建立的K近邻(KNN)回归模型应用到训练、测试数据，得到模型评估结果。 3. 若K近邻(KNN)选择了数据洗牌功能，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。 4. 注：K近邻(KNN)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 | 0.012s |
| 数据切分 | 0.7 |
| 数据洗牌 | 是 |
| 交叉验证 | 5 |
| 搜索算法 | auto |
| 叶的数量 | 30 |
| 近邻数 | 5 |
| 近邻样本权重函数 | uniform |
| 向量距离算法 | euclidean |

**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：模型评估结果**

|  |  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- | --- |
|  | MSE | RMSE | MAE | MAPE | R² |
| 训练集 | 0.584 | 0.764 | 0.525 | 919.227 | 0.396 |
| 交叉验证集 | 1.228 | 0.781 | 0.729 | 267.543 | -12.523 |
| 测试集 | 0.641 | 0.801 | 0.693 | 1635.23 | 0.329 |

**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K近邻(KNN)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3：预测结果**

|  |  |  |  |  |
| --- | --- | --- | --- | --- |
| 预测测试集结果Y | y3 | x1 | x2 | x3 |
| 0.014764253799999998 | 1.112192635 | 1.341640786 | 1.341640786 | -1.341640786 |
| -0.5972425716 | -1.000505807 | 0.447213595 | -1.341640786 | 0.447213595 |
| -0.0869238806 | -0.330919664 | 0.447213595 | 1.341640786 | -0.447213595 |
| 0.43599014540000003 | 1.683968057 | -0.447213595 | -0.447213595 | -1.341640786 |
| 0.4329644372 | -0.037570432 | -1.341640786 | -0.447213595 | -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K近邻(KNN)对测试数据的预测情况。

**输出结果4：测试数据预测图**



**图表说明：**

上图中展示了K近邻(KNN)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5：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] Blanzieri E , Melgani F . Nearest Neighbor Classification of Remote Sensing Images With the Maximal Margin Principle[J]. IEEE Transactions on Geoscience & Remote Sensing, 2008, 46(6):1804-1811.