

基于深度学习的证券价格预测

课程计划

	任务	说	明
第一周	数据分析、	1.	学习使用 pandas/numpy 进行数据分析,包
	数据可视化、		括数据读写、数据列式计算、数据统计等
	数据预处理	2.	学习使用 matplotlib/seaborn 进行数据可视
			化,包括画 K 线图、柱状图、折线图等
		3.	学习 sklearn.preprocessing 模块中的数据预
			处理方法,了解深度学习中的 BN(Batch
			Normalization)方法
		4.	了解交叉验证方法,划分训练集、测试集
第二周	特征设计、	1.	根据数据分析结果和对业务的思考理解,设
	特征生成、		计相应的统计特征、组合特征
	特征选择	2.	根据设计结果,使用 pandas/numpy 等工具生
			成相应的特征
		3.	学习特征选择的常用方法, 计算特征与标签
			的相关性,分析特征重要性
第三周	模型设计、	1.	学习全连接神经网络、LSTM 循环神经网络
	模型训练、		的技术原理,设计不同的神经网络结构,并
	模型超参数调优		使用 keras/tflearn/tensorflow 来完成模型构建
		2.	学习神经网络各参数的相关概念,使用 TaaS
			平台的来加速模型参数调优,提升模型效果
		3.	TensorBoard 模型训练过程可视化
第四周	模型预测、	1.	使用模型来对测试集进行预测,对比预测结
	模型评估、		果和真实结果,统计预测误差和 Loss
	交易策略设计	2.	根据十只股票的预测结果,设计交易策略,
			回测验证交易策略的可行性、统计收益率



第一周实践目标:

1. 数据分析

- a) 找出股票的历史最低价格、历史最高价格及其对应的日期
- b) 计算股票从第一天开始,之后每个交易日的累积涨跌幅度
- c) 统计从周一到周五, 五个工作日的涨跌比例和平均涨跌幅度
- d) 找出当日开盘价相比上日收盘价,涨跌幅超过5%的所有日期
- e) 找出涨停或跌停的所有日期
- f) 找出成交量超过前 5 个交易日的平均成交量 3 倍的日期
- g) 按月对数据进行汇总,找出涨跌幅超过 20%的月份(提示:可使用 pandas 的 resample 方法)

2. 数据可视化

a) 画出股票的最近一年的日 K 线图(包含蜡烛条、成交量、MA5、MA10、MA30), 类似于下图: (提示: 可使用 matplotlib 的 candlestick2 方法)



b) 画出股票涨跌幅度的分布图(柱形图或饼图),用于表示 X%<=涨跌幅<=(X+1)%的交易日各有多少天、占比多少,其中 X 为整数且-10<= X <= 9。

3. 数据预处理

- a) 数据校验: 检查数据中是否有缺失值,过滤缺失值;检查数据中是否有涨跌幅>10.5%的值。
- b) 数据归一化: 学习 sklearn 常用的数据预处理方法,使用 Scaler 对数据进行归



- 一化和还原(反归一化)。
- c) 交叉验证: 学习 sklearn 常用的交叉验证方法,使用 Cross Validation 对股票时间序列数据做交叉验证,生成训练集和测试集。

【学习资料】

python 廖雪峰简易教程

10 分钟快速上手 pandas

numpy 快速入门

matplotlib 画 K 线图

matplotlib 画图示例

sklearn 数据预处理

sklearn 交叉验证

第二周实践目标:

特征工程在机器学习中占据重要地位,决定着机器学习模型效果的上限。特征工程需要深度思考与预测目标相关的因素,找出可能的重要特征并生成,先谋而后动;再优中选优,从众多特征中,找出最重要的部分特征,用以提升模型预测效果、减少过拟合风险。

1. 特征设计

- a) 思考股票涨跌的本质,从量价时空角度,分析哪些因素与涨跌最相关。
- b) 学习技术指标相关概念,例如 MACD、KDJ、RSI、BOLL、EMV 等,思考其 优缺点及适用场景。

2. 特征生成

根据设计结果,使用 pandas/numpy/talib 等工具生成相应的特征:

- a) 前 5、10、20、40 个交易日内的平均成交量、上涨时的平均成交量、下跌时的平均成交量
- b) 前 5、10、20、40 个交易日区间内的(收盘价-开盘价)/开盘价、(最高价-开盘



- 价)/开盘价、(最低价-开盘价)/开盘价、(最高价-收盘价)/开盘价、(最低价-收盘价)/开盘价
- c) 前 1、3、5、10 个交易日内, [(最高价+最低价)-(开盘价+收盘价)]* 成交量
- d) 使用 talib 生成 MACD、KDJ、RSI、EMV 指标

3. 特征选择

- a) 学习特征选择的常用方法,例如 Wrapper、Filter、Embedding、LDA/PCA、AutoEncoder、L1 正则化、决策树特征重要性等。
- b) 计算特征与标签的相关性,分析特征重要性,选择出最重要的 top-K 特征。

【学习资料】

如何理解 KDJ 和 MACD 的等指标的使用

https://www.zhihu.com/guestion/26729743

机器学习中,有哪些特征选择的工程方法?

https://www.zhihu.com/question/28641663/answer/41653367

http://blog.csdn.net/u012328159/article/details/53954522

http://scikit-learn.org/stable/modules/feature_selection.html#feature-selection

百度网盘: capstone > 学习资料 > talib 函数手册·zw 汉化标注版 v2.pdf

第三周实践目标:

- 1. 学习 DNN 全连接神经网络、LSTM 循环神经网络的技术原理
 - a) 分别设计 DNN 和 LSTM 两种不同的神经网络结构,并使用 keras/tflearn 中的一种和 tensorflow 来完成模型构建和模型训练。
 - b) 学习神经网络各参数的相关概念,比如学习率、优化方法、激活函数、损失函数、权重初始化方法、正则化、Dropout、Batch Normalization、Batch Size、Attention 机制等。



- 2. 使用 TaaS 平台的来加速模型参数调优,提升模型效果。可调参数包括: 神经网络层数、各层神经元数量、神经网络类型(dense/lstm)、学习率、优化方法 (sgd/adam/adagrad/rmsprop 等)、激活函数(sigmod/relu/tanh 等)、损失函数 (rmse/binary_entropy/cross_entropy 等)、权重初始化方法 (uniform/normal/truncated_normal)、正则化系数(L1/L2)、Dropout、Batch Normalization、Batch Size等。
- 3. (*选做)使用 GridSearchCV 来自动搜索超参数,记录不同参数下的模型效果, 找出最优参数组合;实现带 Attention 机制的 LSTM 模型。
- 4. 模型训练过程可视化

使用 TensorBoard 来可视化神经网络结构,并观察 Loss、Metrics、Gradients 等指标在训练过程中的变化趋势。

【学习资料】

网易云课堂 神经网络和深度学习 吴恩达:

http://mooc.study.163.com/course/2001281002

LSTM 神经网络实现:

http://keras-cn.readthedocs.io/en/latest/layers/recurrent_layer/ http://tflearn.org/layers/recurrent/

GridSearchCV 参数搜索:

https://machinelearningmastery.com/grid-search-hyperparameters-deep-learning-models-python-keras/

http://blog.csdn.net/lixianjun913/article/details/52216795

利用 tflearn 快速搭建深度学习模型,并使用 TensorBoard 可视化 https://zhuanlan.zhihu.com/p/25322066?utm source=weibo&utm medium=social

深度学习调参必知技巧



http://lamda.nju.edu.cn/weixs/project/CNNTricks/CNNTricks.html http://www.36dsj.com/archives/86829

第四周实践目标:

1. 模型预测与分析

- a) 使用模型来对测试集进行预测,生成预测结果
- b) 画图展示测试集的预测结果和真实结果,统计预测误差或预测准确率

2. 交易策略设计

- a) 根据预测结果,设计自动交易策略(比如今日预测明天为涨时以今日收盘价 买入;或今日预测明天涨幅大于1%时以今日收盘价买入)。
- b) 在测试集上统计交易策略的每日累积收益率,并与基准策略(第一天开盘买入,持有不动)的每日累积收益率画图对比。