## 实验2. 隐马尔科夫模型实践

MF1733086,周小多,xiaoduo\_zhou@163.com 2017年11月29日

### 综述

这次实验主要是分部实现隐马尔科夫模型(Hidden Markov Model, HMM),并将这个模型应用到金融时序数据分析与预测方面。具体而言,对于一个训练好的HMM,你将实现一个维特比算法,通过动态规划的思想对模型进行推断,其次,如果HMM的参数位置,则需要通过数据进行学习与训练,本实验将部分实现Baum-Welch algorithm的主要实现其中的两个关键函数: HMM的前向与后项算法,最后我们再利用写好的HMM进行股票涨跌预测(for fun),我们将预测中国某只股票的走势。

#### 实验一.

本任务将实现维特比算法。

输入: a, b, o, pi

输出: path

假设我们给出了一个隐含的马尔可夫模型(HMM), S表示状态空间, $\pi_i$ 为初始概率, $a_{i,j}$ 表示状态i到状态j的概率。假设我们观察到输出 $y_1,...,y_T$ 。 r维特比算法的核心就一种更有效率的利用动态规划思想的算法,定义一个变量 $\delta_i(i)$ ,指在时间t时,HMM沿着某一条路径到达 $S_i$ ,并输出序列为 $o_1o_2...o_t$ 的最大概率

初始化:  $\delta_1(i) = \pi_i b_i(o_i), \quad 1 \leq i \leq N$ 

迭代:  $\delta_{t+1}(j) = \max[a_{ij}b_j(O_{t+1})\delta_t(i)], \quad 1 \le j \le N, 1 \le t \le T-1$ 

最优路径:  $max[\delta_t(i)]$ 

### 实验二.

实现Forward Algorithm

输入: a, b, o, pi

输出: α

初始化:  $\alpha_1(i) = \pi_i b_i(O_1), \quad 1 \leq i \leq N$ 

迭代:  $\alpha_{t+1}(j) = (\sum_{i=1}^{N} \alpha_t(i)a_{ij})b_j(O_{t+1}), \quad 1 \le t \le T-1$ 

求和终结:  $\sum_{i=1}^{N} \alpha_T(i)$ 

# 实验三.

实现Backward Algorithm

输入: a, b, o, pi

输出: β

初始化:

 $\beta_{T}(i) = 1, \quad 1 \le i \le N$   $\beta_{t}(i) = \sum_{j=1}^{N} a_{ij} b_{j}(O_{t+1}) \beta_{t+1}(j), \quad 1 \le t \le T - 1, 1 \le i \le N$   $\sum_{i=1}^{N} \pi_{i} b_{i}(O_{1}) \beta_{1}(i)$ 迭代:

求和终结:

### 验证.

0.6470588235294118

Process finished with exit code 0

图 1: 预测效果

# 参考文献

- [1] 周志华. 机器学习.清华大学出版社, 2016
- [2] wekipedia, Forward Algorithm