# 主观贝叶斯推理网络实验报告

班级: 软工 2203

学号: 221310332

姓名: 周立成

老师: 肖黎丽

## 问题重述:

已知下列规则:

$$R_1$$
: **IF**  $E_1$  **THEN**  $(2,0.000001)$   $H_1$   $R_2$ : **IF**  $E_2$  **THEN**  $(100,0.000001)$   $H_1$   $R_3$ : **IF**  $H_1$  **THEN**  $(65,0.01)$   $H_2$   $R_4$ : **IF**  $E_3$  **THEN**  $(300,0.0001)$   $H_2$ 

且 先 验 几 率  $O(H_1) = 0.1, O(H_2) = 0.01$ , 通 过 用 户 得 到  $C(E_1|S_1) = 3, C(E_2|S_2) = 1$ ,  $C(E_3|S_3) = -2 \cdot \text{$\sharp$ } \text{$\sharp$ } O(H_2|S_1, S_2, S_3)$ 

要求:通过题目的样例,且保持语句主体不变的情况下,改变 $LS_i,LN_i$ ,以及 $C(E_i|S_i)$ 也能得到 正确的结果。

## 分析和设计:

- 在储存规则上,使用结构体 Rules,来储存 4 条规则,其中包括 LS, LN, 以及证据和结论的 字符串。
- 再储存额外的信息时,使用vector (long double) OH,以及vector (long double) C\_ES 来分别保存先验几率 $O(H_i)$ 和用户观察 $C(E_i|S_i)$
- 同时应该支持以下贝叶斯运算(尽管我们只用

a) 根据
$$LS, LN$$
 求出  $\frac{P(E|H)}{P(E|-H)}$  : 
$$\begin{cases} P(E|H) = LS \times \frac{LN-1}{LN-LS} \\ P(E|-H) = \frac{LN-1}{LN-LS} \end{cases}$$
b) 从 $O(X)$ 得到 $P(X)$ :  $P(X) = \frac{O(X)}{1+O(X)}$ c) 从 $P(X)$ 得到 $O(X)$ :  $O(X) = \frac{P(X)}{1-P(X)}$ d) 从贝叶斯基本公式得到 $P(E)$ :  $P(E) = \frac{P(E|H) \times P(H)}{P(H|E)}$ e) 从更新的贝叶斯公式得到 $O(H|E), O(H|-E)$ : 
$$\begin{cases} O(H|E) = LS \times O(H) \\ O(H|-E) = LN \times O(H) \end{cases}$$

b) 从
$$O(X)$$
得到 $P(X):P(X) = \frac{O(X)}{1 + O(X)}$ 

c) 从
$$P(X)$$
得到 $O(X):O(X) = \frac{P(X)}{1 - P(X)}$ 

d) 从贝叶斯基本公式得到
$$P(E):P(E) = \frac{P(E|H) \times P(H)}{P(H|E)}$$

$$(e)$$
 从更新的贝叶斯公式得到 $O(H|E), O(H|-E)$ : 
$$\begin{cases} O(H|E) = LS \times O(H) \\ O(H|-E) = LN \times O(H) \end{cases}$$

f) 得到
$$P(E|S): P(E|S) = \begin{cases} \frac{C(E|S) + P(E) \times (5 - C(E|S))}{5}, 0 \leqslant C(E|S) \leqslant 5 \\ \frac{P(E) \times (C(E|S) + 5)}{5}, -5 \leqslant C(E|S) \leqslant 0 \end{cases}$$
g) 得到 $C(E|S): C(E|S) = \begin{cases} 5 \times \frac{P(E|S) - P(E)}{1 - P(E)}, P(E) \leqslant P(E|S) \leqslant 1 \\ 5 \times \frac{P(E|S) - P(E)}{P(E)}, 0 \leqslant P(E|S) \leqslant P(E) \end{cases}$ 

g) 得到
$$C(E|S):C(E|S) = \begin{cases} 5 \times \frac{P(E|S) - P(E)}{1 - P(E)}, P(E) \le P(E|S) \le 1\\ 5 \times \frac{P(E|S) - P(E)}{P(E)}, 0 \le P(E|S) \le P(E) \end{cases}$$

$$P(H|S) = \begin{cases} P(H|-E) + \frac{P(H) - P(H|-E)}{P(E)} \times P(E|S), 0 \leq P(E|S) < P(E) \\ P(H) + \frac{P(H|E) - P(H)}{1 - P(E)} \times [P(E|S) - P(E)], P(E) \leq P(E|S) \leq 1 \end{cases}$$

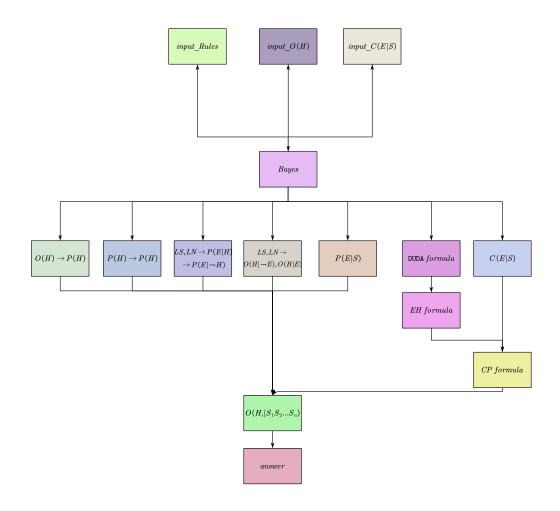
i) CP 公式:

$$P(H|S) = \begin{cases} P(H|-E) + [P(H)-P(H|-E)] \times \left[\frac{1}{5}C(E|S) + 1\right], C(E|S) \leq 0 \\ P(H) + [P(H|E)-P(H)] \times \frac{1}{5}C(E|S), C(E|S) > 0 \end{cases}$$

j) 所有观察下H的后验概率:

$$O(H|S_1S_2,\cdots S_n) = \frac{O(H|S_1)}{O(H)} \times \frac{O(H|S_2)}{O(H)} \times \cdots \times \frac{O(H|S_n)}{O(H)} \times O(H)$$

- 4. 根据 IF-ELSE 条件判断一一实现以上的函数即可
- 5. 运算部分根据书上例题部分计算,即:  $O(H_1|S_1) \to O(H_1|S_2) \to O(H_1|S_1S_2) \to O(H_2|S_1S_2) \to O(H_2|S_3) \to O(H_2|S_1S_2S_3)$
- 6. 各函数头以及部分如下:
- pair<long double, long double> Get\_P\_E\_H\_and\_P\_E\_not\_H(long double LS, long
  double LN)
- long double get\_Not(long double P)
- long double From\_P\_get\_O(long double P)
- 4. long double get\_P\_E\_from\_Bayes\_basic\_formula(long double P\_EH, long double P\_H, long double P\_HE)
- 5. long double get\_P\_HE(long double P\_EH, long double P\_H, long double P\_E)
- 6. long double get\_P\_NotH\_E(long double P\_E\_NotH, long double P\_NotH, long double
  P\_E)
- 7. pair<long double, long double> Updated\_Bayes\_O\_HE\_O\_H\_Not\_E(pair<long double, long double> LS\_LN, long double O\_H)
- 8. long double get\_P\_ES(long double C\_ES, long double P\_E)
- long double get\_C\_ES(long double P\_ES, long double P\_E)
- 10. long double get\_P\_HS\_from\_Duda\_Original(long double P\_HE, long double P\_ES, long
  double P\_H\_NotE, long double P\_NotE\_S)
- 11. long double get\_P\_HS\_from\_EH\_Linear\_Interpolation(long double P\_H, long double
  P\_E, long double P\_ES, long double P\_HE,long double P\_H not E)
- 12. long double get\_P\_HS\_From\_CP\_formula(long double P\_H, long double P\_HE, long
  double P\_H\_NotE, long double C\_ES)
- 13. long double Get\_Posterior\_Probability\_From\_All\_Observation (vector<long double>
  O\_HS, long double O\_H)
- 14. long double process\_O\_H\_S(int index\_H, int index\_RULE, int index\_C)//采用 1,2,3,4 的下标输入
- 7. 整体的结构图如下:



# 实验测试:

### 实验环境:

- CPU: 11th Gen Intel(R) Core(TM) i7-11800H @ 2.30GHz
- 内存:16GB
- 操作系统:WINDOWS 11 22H2
- 编译工具:MVSC 17.0
- 编程语言:C++
- 编程环境:CLION 2023.2

#### 测试:

#### 输出结果:

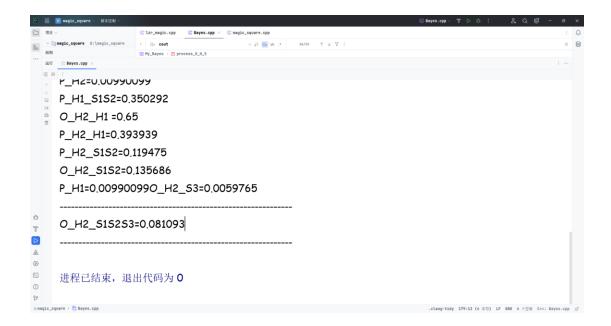
D: \Bayes.exe

Input LS1 and LN1 for E1 and H1  $\,$ 

2 0.000001

```
IF E1 THEN (2.000000,0.000001) H1
Input LS2 and LN2 for E2 and H1
100 0.000001
IF E2 THEN (100.000000,0.000001) H1
Input LS3 and LN3 for H1 and H2 \,
65 0.01
IF H1 THEN (65.000000,0.010000) H2
Input LS4 and LN4 for E3 and H2 \,
300 0.0001
IF E3 THEN (300.000000,0.000100) H2
Now input O(H1)
0.1
Now input O(H2)
0.01
Now input C(E1|S1)
Now input C(E2|S2)
1
Now input C(E3|S3)
-2
P H1=0.0909091
O H1 S1=0.157895
P H1=0.0909091
O_H1_S2=0.341463
O H1 S1S2=0.539153
P H2 = 0.00990099
P H1 S1S2=0.350292
O H2 H1 =0.65
P_H2_H1=0.393939
P H2 S1S2=0.119475
O H2 S1S2=0.135686
P H1=0.00990099
O H2 S3=0.0059765
_____
O H2 S1S2S3=0.081093
进程已结束,退出代码为0
```

与书上结果一致,运行正确



# 改进和不足:

● 希望能自己通过 Rules 生成推理网络自己推理