

隐马尔可夫模型可以用于标注,这时状态对应着标记。标注问题是给定观测的序列预测其对应的标记序列。可以假设标注问题的数据是由隐马尔可夫模型生成的。这样我们可以利用隐马尔可夫模型的学习与预测算法进行标注。

下面看一个隐马尔可夫模型的例子。

例 10.1 (盒子和球模型) 假设有 4 个盒子,每个盒子里都装有红、白两种颜色的球,盒子里的红、白球数由表 10.1 列出。

表 10.1 各盒子的红、白球数

	盒 子			
	1	2	3	4
红球数	5	3	6	8
白球数	5	7	4	2

按照下面的方法抽球,产生一个球的颜色观测序列:

- 开始,从 4 个盒子里以等概率随机选取 1 个盒子,从这个盒子里随机抽出 1 个球,记录其颜色后,放回;
- 然后,从当前盒子随机转移到下一个盒子,规则是:如果当前盒子是盒子 1,那么下一盒子一定是盒子 2;如果当前是盒子 2 或 3,那么分别以概率 0.4 和 0.6 转移到左边或右边的盒子;如果当前是盒子 4,那么各以 0.5 的概率停留在盒子 4 或转移到盒子 3;
- 确定转移的盒子后,再从这个盒子里随机抽出 1 个球,记录其颜色,放回;
- 如此下去,重复进行 5 次,得到一个球的颜色观测序列:

$$O = (\text{红}, \text{红}, \text{白}, \text{白}, \text{红})$$

在这个过程中,观察者只能观测到球的颜色序列,观测不到球是从哪个盒子取出的,即观测不到盒子的序列。

在这个例子中有两个随机序列,一个是盒子的序列(状态序列),一个是球的颜色观测序列(观测序列)。前者是隐藏的,只有后者是可观测的。这是一个隐马尔可夫模型的例子。根据所给条件,可以明确状态集合、观测集合、序列长度以及模型的三要素。

盒子对应状态,状态的集合是:

$$Q = \{\text{盒子 1}, \text{盒子 2}, \text{盒子 3}, \text{盒子 4}\}, \quad N = 4$$

球的颜色对应观测。观测的集合是:

$$V = \{\text{红}, \text{白}\}, \quad M = 2$$

状态序列和观测序列长度 $T = 5$ 。

初始概率分布为

$$\pi = (0.25, 0.25, 0.25, 0.25)^T$$

状态转移概率分布为

$$A = \begin{bmatrix} 0 & 1 & 0 & 0 \\ 0.4 & 0 & 0.6 & 0 \\ 0 & 0.4 & 0 & 0.6 \\ 0 & 0 & 0.5 & 0.5 \end{bmatrix}$$

观测概率分布为

$$B = \begin{bmatrix} 0.5 & 0.5 \\ 0.3 & 0.7 \\ 0.6 & 0.4 \\ 0.8 & 0.2 \end{bmatrix}$$

10.1.2 观测序列的生成过程

根据隐马尔可夫模型定义, 可以将一个长度为 T 的观测序列 $O = (o_1, o_2, \dots, o_T)$ 的生成过程描述如下。

算法 10.1 (观测序列的生成)

输入: 隐马尔可夫模型 $\lambda = (A, B, \pi)$, 观测序列长度 T ;

输出: 观测序列 $O = (o_1, o_2, \dots, o_T)$ 。

- (1) 按照初始状态分布 π 产生状态 i_1 ;
- (2) 令 $t = 1$;
- (3) 按照状态 i_t 的观测概率分布 $b_{i_t}(k)$ 生成 o_t ;
- (4) 按照状态 i_t 的状态转移概率分布 $\{a_{i_t i_{t+1}}\}$ 产生状态 i_{t+1} , $i_{t+1} = 1, 2, \dots, N$;
- (5) 令 $t = t + 1$; 如果 $t < T$, 转步 (3); 否则, 终止。 ■

10.1.3 隐马尔可夫模型的 3 个基本问题

隐马尔可夫模型有 3 个基本问题:

- (1) 概率计算问题。给定模型 $\lambda = (A, B, \pi)$ 和观测序列 $O = (o_1, o_2, \dots, o_T)$, 计算在模型 λ 下观测序列 O 出现的概率 $P(O|\lambda)$ 。