第三次作业

提交 DDL: 2021 年 12 月 6 日 0 时

作业完成形式有三种:

- (1) 你可以手写自己的解答并拍照,再将照片整理成一份 word/pdf 文件并提交。
- (2) 你可以使用 word 文档进行编辑,最后提交 word/pdf 文件。
- (3) 你可以使用 latex 进行编辑,最后提交 pdf 文件。

如果你没有在 DDL 之前提交作业,请及时在微信群里联系助教进行补交。如果对作业有任何问题,你可以在从微信里询问助教谢瑜璋,或者发邮件到 constantjxyz@sjtu.edu.cn。

1 本次作业可能用到的知识点

本次作业可能会用到以下知识点:

- (1) 命题逻辑 (propositional logic)、谓词逻辑 (first-order logic) 的定义、语义
- (2) 逻辑证明的假言推理规则 (Modus Ponens)、归结证明 (resolution)。
- (3) 逻辑推理的前向链接算法 (forward chaining)、后向链接算法 (backward chaining)。
- (3) 贝叶斯网络节点联合概率表示,马尔科夫毯(Markov Blanket)的定义,贝叶斯网络中的条件独立(conditional independence)关系
 - (4) 贝叶斯网络中的精确推理、消元法
 - (5) 贝叶斯网络近似推理的采样方法
 - (6) HMM 模型的建模方式、概率推导

2 第一题

2-CNF 表达式类似于 3-CNF, 其中每个子句 (clause) 里含有两个文字 (literals), 例如:

$$(a \lor b) \land (\neg a \lor c) \land (\neg b \lor d) \land (\neg c \lor g) \land (\neg d \lor g)$$

- (1) 运用反证法,证明上面的表达可以推导出 g (the above sentence entails g),可以参考课件的归结证明 resolution 部分。
- (2) 对于 2-CNF 问题,假设现在我们有 n 个不同的符号。如果我们规定每个子句要求用不同的符号组成,那么我们可以用这 n 个符号组成多少种语义不同 (semantic distinct) 的子句 (clause)? 如果我们规定每个子句可以用相同的符号组成,那么我们可以用这 n 个符号组成多少种语义不同的子句?

3 第二题

我们建立了一个新的数学空间,在这个空间里有以下公理:

- 1. 0 < 3
- 2. $7 \le 9$
- 3. $\forall x \quad x < x$

- 4. $\forall x \quad x \leq x + 0$
- 5. $\forall x \quad x + 0 \le x$
- 6. $\forall x, y \quad x + y \leq y + x$
- 7. $\forall w, x, y, z \quad x \leq y \land w \leq z \Rightarrow w + x \leq y + z$
- 8. $\forall x, y, z \quad x \leq y \land y \leq z \Rightarrow x \leq z$

我们希望用以上原子语句进行推理,得到 $7 \le 3 + 9$ 。注意在推理的过程中,我们只能使用以上 8 条公理,不能使用现实数学中的各种运算。

(1) 假如我们使用反向链接算法(见课件上 backward chaining 部分)。我们可以得到以下推理过程,请完善推理过程。

```
Goal G0: 7 \le 3 + 9, resolve with axiom 8 and \{x0/7, z0/(3 + 9), y0/(7 + 0)\}

/*Use axiom 8, and substitute the (x, y, z) in axiom with (7, (7+0), (3+9)^*/

/*To achieve Goal G0, we need to find a intermediate (7+0) and achieve Goal G1 and G2.*/

Goal G1: 7 \le 7 + 0, resolve with (a) _______. Goal G1 Succeeds.

Goal G2: 7 + 0 \le 3 + 9, resolve with (b) _______.

/*To achieve Goal G2, we need to find a intermediate and achieve Goal G3 and G4.*/

Goal G3: 7 + 0 \le n, resolve with (c) _______. Goal G3 Succeeds.

Goal G4: n \le 3 + 9, resolve with (d) ______.

/*To achieve Goal G4, we need to find a intermediate and achieve Goal G5 and G6.*/

Goal G5: 0 \le 3, resolve with axiom 1. Goal G5 Succeeds.

Goal G4 succeeds.

Goal G2 succeeds.

Goal G2 succeeds.

Goal G0 succeeds.
```

(2) 假如我们使用前向链接算法(见课件上 forward chaining 部分),我们可以怎样推理得到结论?请写出推理过程。

4 第三题

给定下图1所示的贝叶斯网络。网络中有 (B, A, E, J, M) 五个变量。

- (1) 根据给定的贝叶斯网络对联合概率 P(B, E, A, J, M) 进行因子分解。
- (2) 对于变量 B 而言,我们给定哪一个或者两个变量的值,能够使得该变量条件独立于贝叶斯网络中的其他变量?
- (3) 如果我们给定变量 A 的值,其他的变量 (B, E, J, M) 之间有哪些是条件独立的? 如果我们不给定变量 A 的值呢? 注意,贝叶斯网络间两个节点条件独立可以写为 $X_i \perp X_i$ 。
- (4) 我们希望求解贝叶斯网络中 J = j, M = m, B = b 的概率,即 $P(B = b_0, J = j_0, M = m_0)$ 。请根据联合概率的表达式列出计算 $P(B = b_0, J = j_0, M = m_0)$ 的表达式。除此以外,请列出使用消元法求解 $P(B = b_0, J = j_0, M = m_0)$ 的过程。为了方便,我们要求消元的顺序是 $M \to J \to A \to E \to B$ 。

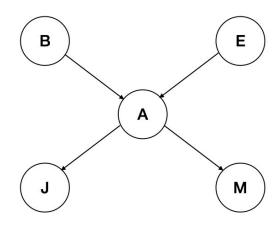


图 1: 第三题的贝叶斯网络

5 第四题

给定如下图2所示的贝叶斯网络模型。我们希望从给定的模型中通过取样的方式进行一些概率的估算,且我们规定采样时该模型各节点的拓扑顺序为 $(A \to B \to C \to D)$

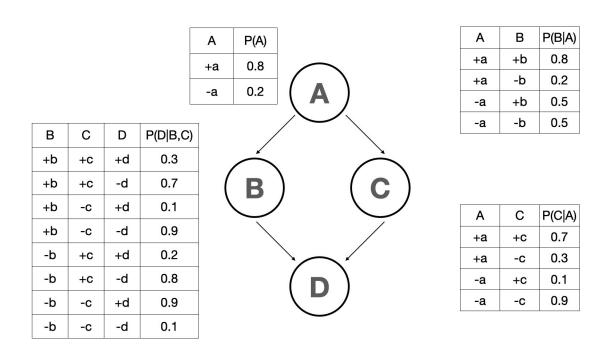


图 2: 第四题的贝叶斯网络

示例: 采用先验采样 (prior sample) 的方法生成样本。给定采样过程中的随机数为 $(0.31 \rightarrow 0.58 \rightarrow 0.04 \rightarrow 0.94 \rightarrow 0.67 \rightarrow 0.49 \rightarrow 0.37 \rightarrow 0.42)$ 。

• 首先我们取随机数 r = 0.31,而 r = 0.31 < P(+a) = 0.8,因此对于节点 A 我们取 +a

- 接着随机数 r = 0.58 < P(+b|+a) = 0.8, 因此对于节点 B 我们取 +b
- 随机数 r = 0.04 < P(+c|+a) = 0.7,因此对于节点 B 我们取 +c
- 随机数 r = 0.94 > P(+d|+b,+c) = 0.3,因此对于节点 D 我们取 -d。这样我们通过一次 采样得到了一个样本 (+a,+b,+c,-d)
- 随机数 r = 0.67 < P(+a) = 0.8,因此对于节点 A 我们取 +a
- 随机数 r = 0.49 < P(+b|+a) = 0.8,因此对于节点 B 我们取 +b
- 随机数 r = 0.37 < P(+c|+a) = 0.7,因此对于节点 C 我们取 +c
- 随机数 r = 0.42 > P(+d|+b,+c) = 0.3,因此对于节点 D 我们取 -d。这样我们通过一次取样获得了一个新的样本 (+a,+b,+c,-d)
- 采用了八个随机数,进行了两次采样,得到了两个样本,均为(+a,+b,+c,-d)
- (1) 采用拒绝采样的方法(rejection sampling)计算 P(-d|-b),请参照模型上方的示例写出 采样过程(包括最后进行了几次采样,得到了怎样的样本)。采样时的随机数为(0.31 \rightarrow 0.58 \rightarrow 0.04 \rightarrow 0.94 \rightarrow 0.67 \rightarrow 0.49 \rightarrow 0.37 \rightarrow 0.42),且规定当随机数 r < P(+a) 时采样 +a,当 $r \ge P(+a)$ 时采样 -a,随机数用完以后即废弃、当所有随机数用完整个算法停止。
- (2) 采用似然采样的方法(likelihood weighting sampling)计算 P(-d|-b),请参照模型上方的示例写出采样过程(包括最后进行了几次采样,得到了怎样的样本)。采样时的随机数为 $(0.31 \rightarrow 0.58 \rightarrow 0.04 \rightarrow 0.94 \rightarrow 0.67 \rightarrow 0.49)$,且规定当随机数 r < P(+a) 时采样 +a,当 $r \geq P(+a)$ 时采样 -a,随机数用完以后即废弃、当所有随机数用完整个算法停止。
- (3) 采用吉布斯采样的方法(Gibbs sampling)计算 P(-d|-b),请参照模型上方的示例写出采样过程(包括最后进行了几次采样,得到了怎样的样本)。采样时的随机数为(0.31 \rightarrow 0.58 \rightarrow 0.04 \rightarrow 0.94 \rightarrow 0.67 \rightarrow 0.49),采样初时刻的节点取值初始化为(+a,-b,+c,+d),且规定当随机数 r < P(+a) 时采样 +a,当 $r \geq P(+a)$ 时采样 -a,随机数用完以后即废弃、当所有随机数用完整个算法停止。

6 第五题

给定一个隐马尔可夫模型 (HMM)。

- (1) 运用 HMM 的建模方式,用条件概率的计算方式推导并化简 $P(x_1,...,x_t,y_{t-1}=s_v,y_t=s_j)$ 。
- 提示: 一般来说,我们会对 HMM 模型有以下的建模方式(与课件上一致)—— x_t 表示 t 时刻的观察状态, y_t 表示 t 时刻的观察状态, y_t 表示 t 时刻的隐藏状态,隐藏状态可能取值为 $\{1,2,3,\cdots,M\}$ 。初始状态的概率(start probabilities)表示为 $\{\pi_1,\cdots,\pi_M\}$,隐藏状态之间从状态 i 转化为状态 j 的转移概率(transition probabilities)为 $a_{i,j}$,隐藏状态 y_j 与观察状态 x_i 之间的发散概率(emission probabilities)为 $b_j(x_i)$ 。在使用前向算法推导序列概率的时候,设定的前向因子 $\alpha_t^i = P(x_1,...,x_t,y_t=s_i)$ 。
- (2) 我们给定的 HMM 模型如下图3所示。假定图中的圆圈表示 A,B,C 三种可能的隐藏状态,而圆圈中的数字表示特定隐藏状态下的观察状态以及其发射概率(emission probabilities)。圆圈之间的箭头表示隐藏状态的转移以及相应的转移概率(transition probabilities)。我们用 $p_{y=A}^t$ 表示在 t 时刻,隐状态为 A 的概率,用 $p_{x=1}^t$ 表示在 t 时刻,观察状态为 1 的概率。为了简便,我们规定初始的隐状态为 A,即 $p_A^1=1$ 。在每个时刻,隐状态会通过转移概率确定下个时刻的状态。
 - (a) 请用图中给定的数值与符号计算 $p_{u=C}^3$.

(b) 假设在 t 时刻, $(p_{y=B}^t,p_{y=C}^t)$ 分别为 (b_0,c_0) ,请用图中给定的数值与符号计算 $p_{x=2}^t$ 。

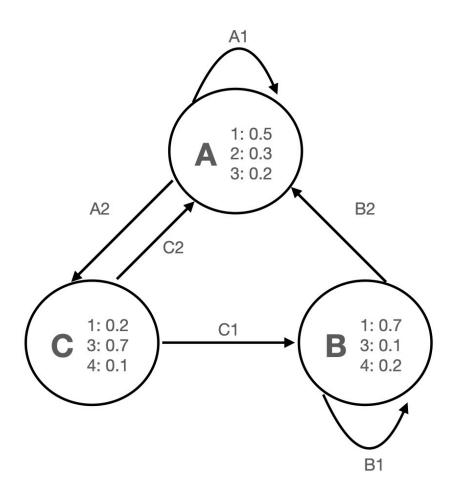


图 3: 第四题第二小问的 HMM 模型

7 作业反馈

点击访问链接https://www.wjx.cn/vj/tMDNNZ5.aspx或者扫描下方的二维码就可以反馈意见。



图 4: 作业调查问卷