

朴素贝叶斯法

- 朴素贝叶斯法是基于贝叶斯定理与特征条件独立假设的分类方法，是典型的生成学习方法，生成方法由训练数据学习联合概率分布 $P(X, Y)$ ，然后求得后验概率分布 $P(Y|X)$ 。具体来说，利用训练数据学习 $P(X|Y)$ 和 $P(Y)$ 的估计，得到联合概率分布：

$$P(X, Y) = P(Y)P(X|Y)$$

概率估计方法是极大似然估计或者贝叶斯估计。

- 朴素贝叶斯法的基本假设是条件独立性。

$$P(X = x, Y = C_k) = P(X^1 = x^1, \dots, X^n = x^n | Y = C_k) = \prod P(X^n = x^n | Y = C_k)$$

- 朴素贝叶斯法利用贝叶斯定理与联合概率模型进行分类预测。

$$P(Y|X) = \frac{P(X, Y)}{P(X)} = \frac{P(Y)P(X|Y)}{\sum P(Y)P(X|Y)}$$

将输入 x 分到后验概率最大的类 y 。

$$y = \operatorname{argmax} P(Y = c_k) \prod P(X_j = x^j | Y = c_k)$$

后验概率最大等价于 0-1 损失函数时的期望风险最小化。

- 先验概率分布

$$P(Y = c_k)$$

- 条件概率分布

$$P(X = x | Y = c_k) = P(X^i = x^i | Y = c_k)$$

- 朴素贝叶斯分类器可表示为

$$y = \operatorname{argmax} P(Y = c_k) \prod P(X_j = x^j | Y = c_k)$$

后验概率最大化

- 后验概率最大化准则等于期望风险最小化

$$f(x) = \operatorname{argmax} P(Y = c_k | X = x)$$

朴素贝叶斯的参数估计

- 极大似然估计

- 先验概率的极大似然估计

$$P(Y = c^k) = \frac{\sum I(y_i = c_k)}{N}, k = 1, 2, \dots, K$$

- 条件概率的极大似然估计

$$P(X^j = a_{jl} | Y = c_k) = \frac{\sum I(x_i^j, y_i = c_k)}{\sum I(y_i = c_k)}, j = 1, 2, \dots, n; l = 1, 2, \dots, S; k = 1, 2, \dots, K$$

• 贝叶斯估计

- 先验概率的贝叶斯估计, $\lambda \geq 0$, N : 样本个数, K : 类别个数。

$$P(Y = c^k) = \frac{\sum I(y_i = c_k) + \lambda}{N + K\lambda}, k = 1, 2, \dots, K$$

- 条件概率的贝叶斯估计, S_j : 每个特征值的个数。

$$P(X^j = a_{jl} | Y = c_k) = \frac{\sum I(x_i^j, y_i = c_k) + \lambda}{\sum I(y_i = c_k) + S_j\lambda}$$

- 对于任何 $l = 1, 2, \dots, S; k = 1, 2, \dots, K$, 有

$$P_\lambda(X^j = a_{jl} | Y = c_k) > 0$$

$$\sum P(X^j = a_{jl} | Y = c_k) = 1$$

例题

- 试由表的训练数据学习一个朴素贝叶斯分类器并确定 $x = (2, S)^T$ 的类标记 y 。表中 X_1, X_2 为特征, 取值的集合分别为 $X_1 = \{1, 2, 3\}$, $X_2 = \{S, M, L\}$, Y 为类标记, $Y = \{1, -1\}$ 。

	1	2	3	4	5	6	7	8	9	10	11	12	13	14	15
X1	1	1	1	1	1	2	2	2	2	2	3	3	3	3	3
X2	S	M	M	S	S	S	M	M	L	L	L	M	M	L	L
Y	-1	-1	1	1	-1	-1	-1	1	1	1	1	1	1	1	-1

解: 根据算法, 可以得出

- 先验概率:

$$P(Y=1) = 9/15, P(Y=-1) = 6/15$$

- 条件概率:

$$P(X_1 = 1 | Y = 1) = 2/9, P(X_1 = 2 | Y = 1) = 3/9, P(X_1 = 3 | Y = 1) = 4/9$$

$$P(X_1 = 1 | Y = -1) = 3/6, P(X_1 = 2 | Y = -1) = 2/6, P(X_1 = 3 | Y = -1) = 1/6$$

$$P(X_2 = S | Y = 1) = 1/9, P(X_2 = M | Y = 1) = 4/9, P(X_2 = L | Y = 1) = 4/9$$

$$P(X_2 = S | Y = -1) = 3/6, P(X_2 = M | Y = -1) = 2/6, P(X_2 = L | Y = -1) = 1/6$$

- 对于给定的 $x = (2, S)^T$, 计算:

$$P(Y = 1)P(X_1 = 2 | Y = 1)P(X_2 = S | Y = 1) = 1/45$$

$$P(Y = -1)P(X_1 = 2 | Y = -1)P(X_2 = S | Y = -1) = 1/15$$

- 因为 $P(Y = -1)P(X_1 = 2 | Y = -1)P(X_2 = S | Y = -1) = 1/15$ 最大, 所以 $y = -1$ 。