

pomegranate 框架

——使用 predict_proba 函数运行推理

pomegranate 框架还支持使用 predict_proba 函数运行推理，要求是传入一个值字典，其中键是状态名，值是该状态的观察值。如果我们不提供任何值，我们得到图的边缘，也就是每个变量的值的频率除以从图中随机抽取的无限个样本值。

示例 1：假设我们不输入任何信息。

从返回的结果看，这是放三个离散分布对象，每个对象代表每个变量的边缘分布，且顺序与被放入模型的顺序相同，分别表示 guest、prize 和 monty 变量。从这个边缘分布结果可以看到，什么都不输入时每件事都是等可能的。

```
In [9]: model.predict_proba({})

Out[9]: array([[{"frozen": false,
                  "dtype": "str",
                  "class": "Distribution",
                  "parameters": [{"A": 0.3333333333333333,
                                "C": 0.3333333333333333,
                                "B": 0.3333333333333333}],
                  "name": "DiscreteDistribution"},
                {"frozen": false,
                  "dtype": "str",
                  "class": "Distribution",
                  "parameters": [{"A": 0.3333333333333333,
                                "C": 0.3333333333333333,
                                "B": 0.3333333333333333}],
                  "name": "DiscreteDistribution"},
                {"frozen": false,
                  "dtype": "str",
                  "class": "Distribution",
                  "parameters": [{"A": 0.3333333333333333,
                                "C": 0.3333333333333333,
                                "B": 0.3333333333333333}],
                  "name": "DiscreteDistribution"}], dtype=object)
```

示例 2: 假设客人选择了门 A。为此, 我们将这个字典信息传递给 `predict_proba`。
返回的结果是奖品分布概率并没有改变, 奖品在每扇门后面的可能性仍然是相等的, 同时主持人不会打开“A”门, 因为参赛者选择了它。

```
In [11]: model.predict_proba(['A', None, None])
```

```
Out[11]: array(['A',
                {
                  "frozen": false,
                  "dtype": "str",
                  "class": "Distribution",
                  "parameters": [
                    {
                      "A": 0.3333333333333333,
                      "C": 0.3333333333333333,
                      "B": 0.3333333333333333
                    }
                  ],
                  "name": "DiscreteDistribution"
                },
                {
                  "frozen": false,
                  "dtype": "str",
                  "class": "Distribution",
                  "parameters": [
                    {
                      "A": 0.0,
                      "C": 0.49999999999999983,
                      "B": 0.49999999999999983
                    }
                  ],
                  "name": "DiscreteDistribution"
                }
               ], dtype=object)
```

示例 3: 假设参赛者选择了“A”门, 主持人打开了“C”门。

我们看到奖品在不同门后的概率发生了变化。现在, 汽车在门后被标记为“B”的可能性增加了一倍。这表明, 在游戏节目中, 在主持人打开一扇门后改变最初的猜测总是更好的。

```
In [12]: model.predict_proba({'guest': 'A', 'monty': 'C'})
```

```
Out[12]: array(['A',
                {
                  "frozen": false,
                  "dtype": "str",
                  "class": "Distribution",
                  "parameters": [
                    {
                      "A": 0.3333333333333334,
                      "C": 0.0,
                      "B": 0.6666666666666664
                    }
                  ],
                  "name": "DiscreteDistribution"
                },
                'C'], dtype=object)
```