第二周 条件概率和独立性

2.1 条件概率

学们好!本周我们学习条件概率、条件概率的计算方法以及独立性概念。

在实际问题中,对于随机事件 A,除了关心它本身的概率,有时还需要知道在某些附加条件下该事件发生的概率,这些附加条件通常以"某个事件已经发生"的形式给出。这就是已知某事件发生后,事件 A 的条件概率。

例 2.1.1 考虑恰有两个小孩的全部家庭,并且假定生男、生女是等可能的。若随机地选一个家庭,发现该家庭有一个女孩,问这一家另一个小孩是男孩的概率是多少?

解: 样本空间: {(男,男),(男,女),(女,男),(女,女)},

设事件 A 为"其中一个是女孩",事件 B 为"其中一个是男孩"

$$A = \{(男, 女), (女, 男), (女, 女)\}$$

$$B = \{(男, 男), (男, 女), (女, 男)\}$$

$$AB = \{(9, 5), (5, 9)\}$$

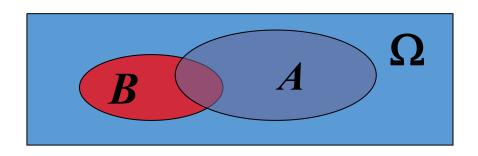
某家庭有一个女孩条件下,另一个小孩是男孩的概率为 $\frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{\frac{2}{4}}{\frac{3}{4}} = \frac{2}{3}$

条件概率的定义

设 $A \times B$ 是两个事件,且P(B) > 0,则

$$P(A \mid B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$$

称为"在事件B发生条件下,事件A发生的条件概率",简称为条件概率.



例 2.1.2 某厂有甲、乙、丙三车间生产同一种产品,产量分别占总产量的 60%, 30%和 10%。各车间的次品率分别是 2%, 5%, 6%。试用事件的语言表达如下概率

- (1) 各车间的次品率?
- (2) 若发现一件产品为次品,该次品来自甲车间的概率?

解: 设产品是甲、乙、丙车间所生产分别为事件 A_1,A_2,A_3 ,产品是次品为事件B,

- (1) $P(B \mid A_1) = 0.02$, $P(B \mid A_2) = 0.05$, $P(B \mid A_3) = 0.06$
- (2) $P(A_1 | B)$

若发现一件产品为次品,该次品来自甲车间的概率,可表示为以 B 为条件,A1 的条件概率表达式。这一概率的值就不是显然的了,要计算这一概率,需要进一步的计算工具。在学习条件概率计算方法之前,对例 2.1.1 我们还想做些引申。

对于例 2.1.1,有些同学直觉中的解答可能是 1/2, 因为生男生女等可能,所以无论一个孩子是男是女, 另一个孩子是男孩的概率都应该是 1/2。实际上 1/2 是另一个不同问题的正确解答。

例 2.1.3 考虑恰有两个小孩的全部家庭,并且假定生男、生女是等可能的。如果 从这些家庭中随机地选择一个孩子,并发现她为女孩,问在她家里另一个孩子是 男孩的概率是多少?

解: 样本空间: { 男 g, 男 b, 女 g, 女 b},

设事件 A 为"这个孩子是女孩",事件 B 为"这个孩子有一个兄弟"

A={ 女 g, 女 b }, B={男 b, 女 b },

$$AB = \{ \ \ \ \ \ \ \ \ \ \}$$
.

所求概率为
$$P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)} = \frac{\frac{1}{4}}{\frac{2}{4}} = \frac{1}{2}$$

这绝不是一个矫揉造作的例子,而是一个非常值得体会的例子,它说明正确理解概率统计学中"我们的抽样对象到底是什么"的重要性。这个例子也被著名概率学者钟开莱先生在他的《初等概率论》一书所采用。我们的分析也是沿着他书中的思路给出的。下一讲我们学习条件概率有关的几个重要计算公式。

2.2 条件概率有关条件概率的三个重要计算公式

上一讲中我们引入了条件概率,有了这一概念,我们对事件的表达就有了更丰富的工具。下面我们就希望能够有效地计算条件概率,得到我们想要的概率结果。对于条件概率而言呢,主要有三个计算公式,分别是乘法公式、全概率公式和贝叶斯公式。这三个计算公式的应用贯穿概率论的始终,是非常基本和重要的计算工具。下面我们看第一个乘法公式。

乘法公式

(1) 设A,B是两个事件,P(B)>0,则P(AB)=P(B)P(A|B)

证明:
$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)} \Rightarrow P(AB) = P(B)P(A|B)$$

(2) 设 A_1, A_2, \dots, A_n 为n个事件,且 $P(A_1A_2 \dots A_{n-1}) > 0$,则

$$P(A_1A_2\cdots A_n) = P(A_1)\cdot P(A_2|A_1)\cdot P(A_3|A_1A_2)\cdots P(A_n|A_1A_2\cdots A_{n-1})$$

证明: 数学归纳法, 设
$$P(A_1 \cdots A_k) = P(A_1) \cdot P(A_2 \mid A_1) \cdots P(A_k \mid A_1 \cdots A_{k-1})$$
,
$$P(A_1 \cdots A_{k+1}) = P(A_1 A_2 \cdots A_k) \cdot P(A_{k+1} \mid A_1 A_2 \cdots A_k)$$
$$= P(A_1) \cdot P(A_2 \mid A_1) \cdots P(A_{k+1} \mid A_1 A_2 \cdots A_k).$$

直接验证:

$$P(A_{1}) \cdot P(A_{2} | A_{1}) \cdot P(A_{3} | A_{1}A_{2}) \cdots P(A_{n} | A_{1}A_{2} \cdots A_{n-1})$$

$$= P(A_{1}) \frac{P(A_{1}A_{2})}{P(A_{1})} \frac{P(A_{1}A_{2}A_{3})}{P(A_{1}A_{2})} \cdots \frac{P(A_{1}A_{2} \cdots A_{n})}{P(A_{1}A_{2} \cdots A_{n-1})}$$

$$= P(A_{1}A_{2} \cdots A_{n}).$$

例 2.2.1 设箱子内有a个白球,b个黑球,在其中不放回地连取 3 次,问前 2 次取到白球而第 3 次取到黑球的概率。

解: 设事件 A_i 表示第i 次抽到白球,

$$P(A_1 A_2 \overline{A}_3) = P(A_1) \cdot P(A_2 \mid A_1) \cdot P(\overline{A}_3 \mid A_1 A_2)$$

$$= \frac{a}{a+b} \cdot \frac{a-1}{a+b-1} \cdot \frac{b}{a+b-2}$$

思考: 3个均为白球,或抽到2黑1白,发生的概率分别是多少?

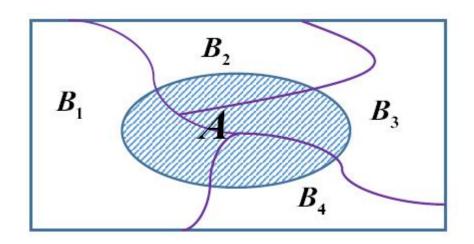
2. 全概率公式

设 B_1, B_2, \dots, B_n 是样本空间 Ω 的一个分割,即 B_1, B_2, \dots, B_n 互不相容,

且
$$\bigcup_{i=1}^{n} B_i = \Omega$$
。如果 $P(B_i) > 0 \quad (i = 1, 2, \dots, n)$,

则对任一事件 A ,有 $P(A) = \sum_{i=1}^{n} P(B_i) P(A \mid B_i)$ 。

我们先用图示进一步明确对样本空间进行"分割"的含义。



$$P(A) = P(AB_1) + P(AB_2) + P(AB_3) + P(AB_4)$$

$$= P(B_1)P(A|B_1) + P(B_2)P(A|B_2) + P(B_3)P(A|B_3) + P(B_4)P(A|B_4)$$

2. 全概率公式

设 B_1, B_2, \dots, B_n 是样本空间 Ω 的一个分割,即 B_1, B_2, \dots, B_n 互不相容,

且
$$\bigcup_{i=1}^{n} B_{i} = \Omega$$
。如果 $P(B_{i}) > 0$ $(i = 1, 2, \dots, n)$,

则对任一事件 A ,有 $P(A) = \sum_{i=1}^{n} P(B_i) P(A | B_i)$ 。

证明:
$$P(A) = P(A\Omega) = P(A \cap (B_1 \cup B_2 \cup \dots \cup B_n))$$

$$= P(AB_1 \cup AB_2 \cup \dots \cup AB_n)$$

$$= P(AB_1) + P(AB_2) + \dots + P(AB_n)$$

$$= P(B_1) P(A \mid B_1) + P(B_2) P(A \mid B_2) + \dots + P(B_n) (A \mid B_n)$$

例 2.2.2 设甲箱中有a个白球,b个黑球,a>0,b>0; 乙箱中有c个白球,d个黑球。自甲箱中任取一球放入乙箱,然后再从乙箱中任取一球。求最后由乙箱取出的是白球的概率。

解: 设事件 A 表示最后由乙箱取出的是白球,事件 W 表示从甲箱取出白球,

$$P(A) = P(W)P(A|W) + P(\overline{W})P(A|\overline{W})$$

$$= \frac{a}{a+b} \cdot \frac{c+1}{c+d+1} + \frac{b}{a+b} \cdot \frac{c}{c+d+1}$$

$$= \frac{ac+bc+1}{(a+b)(c+d+1)}.$$

例 2. 2. 3 买彩票,设n张彩票中有 1 张奖券,人们排成一队购买彩票,求第k个人购到奖券的概率。

对这一问题,通过一个直观的分析,即可得到结果。我们假想一种买彩票的过程,假设每个人买完彩票后都不离开,也不查看结果,而是n张彩票都卖完后,n个人同时打开。这一假想过程,并不影响每个人的中奖可能。而n个人一起同时打开彩票时,奖券落在每个位置的机会均等,所以每个人的中奖概率都是相同的,均为1/n。这样我们就得到了答案。但是现在我们不仅仅满足于得到得数,而是希望通过事件表达,运用标准的概率计算工具得到对这一问题的分析和理解,而这种分析和理解往往是更深刻的.其方法是更有可能推广而适用于更多问题的。

解 1: <u>首部分析法</u> 设 $A_k(n)$ 为事件"n个人买彩票,第k个人中奖",则

$$P(A_k(n)) = P(A_1(n)) P(A_k(n)|A_1(n)) + P(\overline{A_1(n)}) P(A_k(n)|\overline{A_1(n)})$$

$$= 0 + \frac{n-1}{n} P(A_{k-1}(n-1))$$

$$= \frac{n-1}{n} \cdot \frac{n-2}{n-1} P(A_{k-2}(n-2))$$

$$=\frac{n-1}{n}\frac{n-2}{n-1}\cdots\frac{n-(k-1)}{n-(k-2)}P(A_1(n-(k-1)))$$

$$=\frac{n-1}{n}\frac{n-2}{n-1}\cdots\frac{n-(k-1)}{n-(k-2)}\cdot\frac{1}{n-(k-1)}=\frac{1}{n}.$$

例 2.2.3 买彩票,设n张彩票中有 1 张奖券,人们排成一队购买彩票,求第k个人购到奖券的概率。

解 2: 设事件 A_i 表示 "第i个人买到彩票",则

$$P(A_{k}) = P(\overline{A_{1}} \overline{A_{2}} \cdots \overline{A_{k-1}} A_{k})$$

$$= P(\overline{A_{1}}) P(\overline{A_{2}} | \overline{A_{1}}) \cdots P(\overline{A_{k-1}} | \overline{A_{1}} \overline{A_{2}} \cdots \overline{A_{k-2}}) P(A_{k} | \overline{A_{1}} \overline{A_{2}} \cdots \overline{A_{k-1}})$$

$$= \frac{n-1}{n} \frac{n-2}{n-1} \cdots \frac{n-k+1}{n-k+2} \frac{1}{n-k+1} = \frac{1}{n}.$$

思考: n 张彩票中有 m 张奖券, 第 k 个人买到奖券的概率是多少?

3. 贝叶斯 (Bayes) 公式

设 B_1, B_2, \dots, B_n 是样本空间 Ω 的一个分割,即 B_1, B_2, \dots, B_n 互不相容,且 $\bigcup_{i=1}^n B_i = \Omega$ 。

如果
$$P(A) > 0$$
 , $P(B_i) > 0$ $(i = 1, 2, \dots, n)$,

则
$$P(B_i \mid A) = \frac{P(B_i)P(A \mid B_i)}{\sum_{i=1}^n P(B_i)P(A \mid B_i)}$$
.

证明:
$$P(B_i | A) = \frac{P(AB_i)}{P(A)}$$

$$=\frac{P(B_i)P(A|B_i)}{P(B_1)P(A|B_1)+P(B_2)P(A|B_2)+\cdots+P(B_n)(A|B_n)}$$

例 2. 2. 4 某考生回答一道有 4 个选项的选择题,设会答该题的概率是 p ,并且会答时一定能答对,若不会答时则在 4 个答案中任选 1 个。求该考生回答正确时他确实会答的概率。

解:设事件A表示"答对",B表示"会答",则

$$P(B|A) = \frac{P(B)P(A|B)}{P(B)P(A|B) + P(\overline{B})P(A|\overline{B})}$$

$$= \frac{p \cdot 1}{p \cdot 1 + (1-p) \cdot \frac{1}{4}}$$

$$= \frac{4p}{1+3p}.$$

例 2.2.5 一地区某疾病的发病率是 0.0004。现有一种化验方法,对真正患病的人,其化验结果 99%呈阳性,对未患病者,化验结果 99.9%呈阴性。求下列两事件的发生概率:

- 1. 检查结果呈阳性, 是否真的患病?
- 2. 检查结果呈阴性,是否就可以放心地认为自己没有病?
- 解:设事件A表示"化验呈阳性",B表示"患病",则

检查结果呈阳性,但实际上没有患病(虚惊一场的概率)

$$P(\overline{B} \mid A) = \frac{P(\overline{B})P(A \mid \overline{B})}{P(B)P(A \mid B) + P(\overline{B})P(A \mid \overline{B})} = \frac{0.9996 \times 0.001}{0.0004 \times 0.99 + 0.9996 \times 0.001} = 0.716$$

检查结果呈阴性,但事实上是患了病的概率(患病但没有查出来的概率)

$$P(B \mid \overline{A}) = \frac{P(B)P(\overline{A} \mid B)}{P(B)P(\overline{A} \mid B) + P(\overline{B})P(\overline{A} \mid \overline{B})} = \frac{0.0004 \times 0.01}{0.0004 \times 0.01 + 0.9996 \times 0.999} = 4 \times 10^{-6}.$$

正确地使用三个公式,要把握好乘法公式和贝叶斯公式中包含的时间因素。乘法

公式按照时间的顺序过程展开, A1 首先发生, 然后依次是 A2, A3 到 An。贝叶斯公式是逆概率公式, 它将结果为条件的概率转化为以原因为条件的概率计算。而全概率公式是分情况讨论, 而且必须考虑到所有可能, 不能有遗漏, 所以要求对样本空间进行分割。

**

2.3 事件的独立性

事件的独立性

事件独立是指互不影响: P(A|B) = P(A) P(B|A) = P(B)

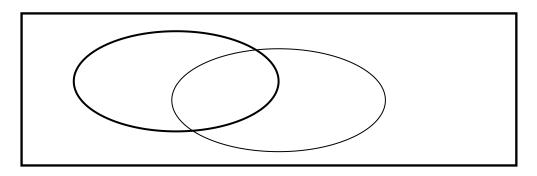
条件概率:
$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}$$
 $P(B|A) = \frac{P(AB)}{P(A)}$

定义. 对于事件 A,B, 如果 P(AB) = P(A)P(B), 则称事件 A,B 相互独立,

简称 A 与 B 独立, 否则称 A 与 B 不独立或相关。

例 2.3.1 若事件 $A \cap B$ 独立,则 $A \cup B$ 独立, $A \cup B$ 独立, $A \cup B$ 独立。

$$\frac{P(A\overline{B})}{P(A)} = P(A) - P(AB) = P(A) - P(A)P(B)$$
$$= P(A)(1 - P(B)) = P(A)P(\overline{B}).$$



利用"事件A和B独立,则A与 \overline{B} 独立"的结果:

将A和B互换位置,则得到 \overline{A} 与B独立

 \overline{A} 与B独立,则 \overline{A} 与 \overline{B} 独立。

例 2. 3. 2 3 人独立破译密码,他们单独能破译的概率分别为 $\frac{1}{5}$, $\frac{1}{3}$, $\frac{1}{4}$, 试求此密码能被破译出的概率.

解: 设事件 $B = \{$ 该密码被破译 $\}$, $\bar{B} = \{$ 该密码未被破译 $\}$.

设事件
$$A_i = \{$$
第 i 个人能破译密码 $\}$ $(i = 1,2,3)$,则 $\overline{B} = \overline{A_1} \overline{A_2} \overline{A_3}$

$$P(B) = 1 - P(\overline{B}) = 1 - P(\overline{A_1}, \overline{A_2}, \overline{A_3}) = 1 - P(\overline{A_1}) P(\overline{A_2}) P(\overline{A_3})$$

$$=1-\left(1-\frac{1}{5}\right)\times\left(1-\frac{1}{3}\right)\times\left(1-\frac{1}{4}\right)=\frac{3}{5}.$$

分赌本的例子

这是一个历史上曾经发生过的,一个很出名的问题叫做分赌本问题甲乙两个徒进行一场 9 局 5 胜制的赌博,先赢 5 局者获胜,假设每一局,都能分出胜负甲乙各压本金 100 元获胜方获得全部的 200 元本金那么这个规则非常明确 ,应该没有任何问题但问题是呢如果当赌博进行到,甲 3 比 1 领先的时候被迫中止了那么这 200元本金该如何分配

多个事件相互独立, 三个事件相互独立

$$P(A | BC) = P(A), P(C | A \cup B) = P(C), P(AB | C) = P(AB), \dots$$

三个事件相互独立的定义对于A,B,C三个事件,如果它们之间两两独立,即:

$$P(AB)=P(A)P(B)$$
, $P(AC)=P(A)P(C)$, $P(BC)=P(B)P(C)$,

且 P(ABC) = P(A)P(B)P(C), 则事件 A, B, C 相互独立。

注: A,B,C 两两独立不能保证 A,B,C 相互独立。

A,B,C 两两独立,但A,B,C 不相互独立的例子

例 2.3.3 将一个正四面体,三个面分别涂红色、黄色和蓝色,剩下一个面涂上红、黄、蓝三色。

设事件 A,B,C 分别表示"将四面体投掷一次,底面含有红、黄、蓝色"。

$$P(A) = P(B) = P(C) = \frac{1}{2}$$
, $P(AB) = P(AC) = P(BC) = \frac{1}{4} \Rightarrow A, B, C$ 两两独立,

 $P(A \mid BC) = 1 \neq P(A)$ 所以事件 A, B, C 不是相互独立的

$$P(ABC) = \frac{1}{4} \neq P(A)P(B)P(C) = \frac{1}{8}$$

2.4 应用实例

应用实例一. 研究生招生是否有性别歧视?

1973年,共有8442 男生,4321 女生申请加州大学 Berkeley 分校的研究生院。最终男生录取比例大约44%,女生录取比例大约35%。

Science, Vol. 187, 398-404, 7 February 1975,

Sex Bias in Graduate Admissions: Data from Berkeley

P. J. Bickel, E. A. Hammel, J. W. O'Connell

加州大学 Berkeley 分校 6 个最大专业的研究生入学资料

	男(119	8/2691)	女 (557/1835)		
专业	申请人数	录取百分比	申请人数	录取百分比	
Α	825	62	108	82	
В	560	63	25	68	
С	325	37	593	34	
D	417	33	375	35	
Е	191	28	393	24	
F	373	6	341	7	

观察数据

- 1. A、B两个专业容易考取。51.5%的男生申请,女生申请率只有7.25%,
- 2. 其他四个专业较难考取,90%以上的女生申请这四个专业。

简单的看入学率是不合理的,简单的看各系的录取率同样不全面。更合理的考察 应该是加权入学率,即综合考虑到各系的规模和录取率。

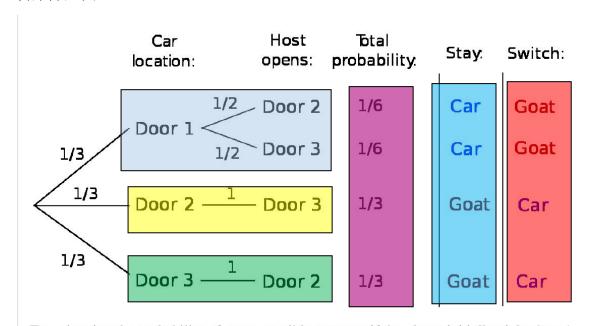
专 亚	A	В	С	D	Е	F
申请人数	933	585	918	792	584	714
申请比例	0. 21	0. 13	0. 20	0. 18	0. 13	0. 16
男生录取率	62%	63%	37%	33%	28%	6%
女生录取率	82%	68%	34%	35%	24%	7%

男生的加权平均入学率:

 $0.62 \times 0.21 + 0.63 \times 0.13 + 0.37 \times 0.20 + 0.33 \times 0.18 + 0.28 \times 0.13 + 0.06 \times 0.16 \approx 0.39$ 女生的加权平均入学率:

 $0.82 \times 0.21 + 0.68 \times 0.13 + 0.34 \times 0.20 + 0.35 \times 0.18 + 0.24 \times 0.13 + 0.07 \times 0.16 \approx 0.43$

树形分叉图



Tree showing the probability of every possible outcome if the player initially picks door 1

应用实例二. Monty Hall 问题,要不要换门儿?

一个电视游戏节目,主持人在现场准备三扇门,分别编号为1,2,3,并且事先随

机地在两扇门后各放一只羊,另一扇门后放汽车。节目开始后,主持人让参与互动的1名观众任选一门,然后在剩下的两扇门中打开一个有羊的,问此时尚未打开的两扇门中有汽车的概率分别是多少?

利用贝叶斯公式求解:

令 A_1, A_2, A_3 分别表示事件"汽车在1, 2, 3号门后"。

假设第一次选择了1号门, B表示打开的是2号门。

要计算 $P(A_1|B)$, $P(A_3|B)$

$$P(A_1) = P(A_2) = P(A_3) = \frac{1}{3}, \quad P(B \mid A_1) = \frac{1}{2}, \quad P(B \mid A_2) = 0, \quad P(B \mid A_3) = 1,$$

根据全概率公式可得

$$P(B) = P(A_1)P(B|A_1) + P(A_2)P(B|A_2) + P(A_3)P(B|A_3) = \frac{1}{2},$$

所以
$$P(A_1 \mid B) = \frac{P(A_1)P(B \mid A_1)}{P(B)} = \frac{1}{3}$$
, $P(A_3 \mid B) = \frac{P(A_3)P(B \mid A_3)}{P(B)} = \frac{2}{3}$.