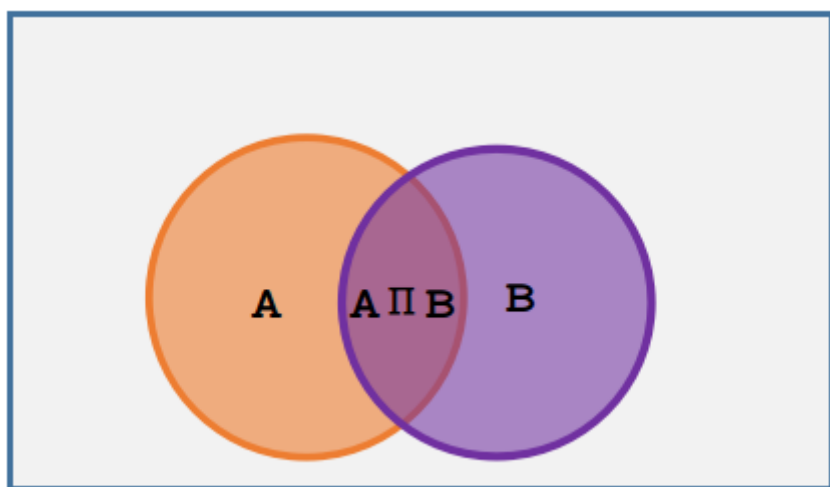


# 条件概率、全概率公式和贝叶斯公式

## 一、条件概率公式

举个例子，比如让你背对着一个人，让你猜猜背后这个人是女孩的概率是多少？直接猜测，肯定是只有50%的概率，假如现在告诉你背后这个人是个长头发，那么女的概率就变为90%。所以条件概率的意义就是，**当给定条件发生变化后，会导致事件发生的可能性发生变化。**

条件概率由文氏图出发，比较容易理解：



$p(A|B)$ 表示B发生后A发生的概率，由上图可以看出B发生后，A再发生的概率就是 $\frac{P(A \cap B)}{P(B)}$ ，因此：

$$p(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)}$$

由：

$$p(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} \Rightarrow p(A \cap B) = p(A|B) \times p(B)$$

$$\Rightarrow p(A \cap B) = P(B|A) \times P(A)$$

得：

$$p(A|B) = \frac{P(A \cap B)}{P(B)} = \frac{p(B|A) \times P(A)}{p(B)}$$

这就是条件概率公式。

假如事件A与B相互独立，那么：

$$p(A \cap B) = P(A) \times P(B)$$

注：

相互独立：表示两个事件发生互不影响。而互斥：表示两个事件不能同时发生，（两个事件肯定没有交集）。**互斥事件一定不独立**（因为一件事的发生导致了另一件事不能发生）；**独立事件一定不互斥**，（如果独立事件互斥，那么根据互斥事件一定不独立，那么就矛盾了），但是在概率形式上具有一些巧合性，一般地：

$$\begin{cases} p(AB) = P(A) \times P(B) & \text{independence} \\ p(AB) = 0 & \text{mutex} \end{cases}$$

但是，对于两个独立事件， $p(AB)$ 依然可以等于0，因为事件A或者事件B发生的概率可能为0. 所以 $p(AB) = 0$ ，并不是一定表示互斥。互斥和独立的理解还是要究其真正意义，而不是表达形式。

## 二、全概率公式

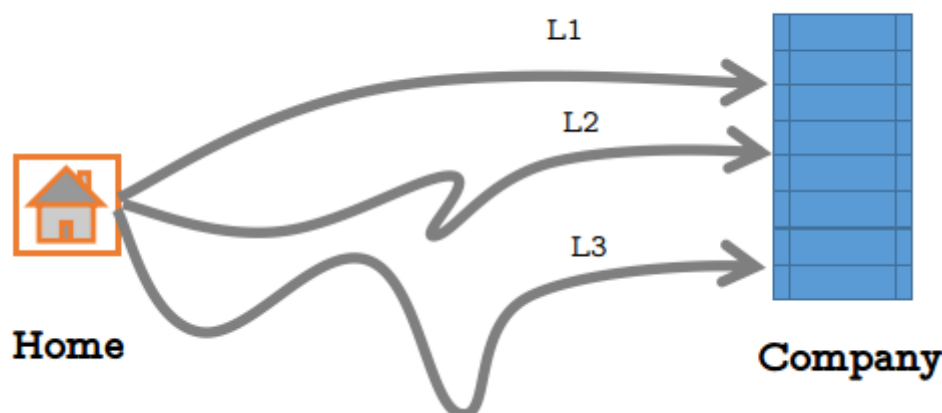
先举个例子，小张从家到公司上班总共有三条路可以直达（如下图），但是每条路每天拥堵的可能性不太一样，由于路的远近不同，选择每条路的概率如下：

$$p(L_1) = 0.5, p(L_2) = 0.3, p(L_3) = 0.2$$

每天上述三条路**不拥堵**的概率分别为：

$$p(C_1) = 0.2, p(C_2) = 0.4, p(C_3) = 0.7$$

假设遇到拥堵会迟到，那么小张从Home到Company不迟到的概率是多少？



其实不迟到就是对应着不拥堵，设事件C为到公司不迟到，事件 $L_i$ 为选择第i条路，则：

$$p(C) = p(L_1) \times p(C|L_1) + p(L_2) \times p(C|L_2) + p(L_3) \times p(C|L_3)$$

$$p(C) = p(L_1) \times p(C_1) + p(L_2) \times p(C_2) + p(L_3) \times p(C_3)$$

$$p(C) = 0.5 \times 0.2 + 0.3 \times 0.4 + 0.2 \times 0.7 = 0.36$$

**全概率就是表示达到某个目的，有多种方式（或者造成某种结果，有多种原因），问达到目的的概率是多少（造成这种结果的概率是多少）？**

全概率公式：

设事件 $L_1, L_2 \dots$ 是一个完备事件组，则对于任意一个事件C，若有如下公式成立：

$$p(C) = p(L_1)p(C|L_1) + \dots + p(L_n)p(C|L_n) = \sum_{i=1}^n p(L_i)p(C|L_i)$$

那么就称这个公式为全概率公式。

### 三、贝叶斯公式

仍旧借用上述的例子，但是问题发生了改变，问题修改为：到达公司未迟到选择第1条路的概率是多少？

**可**不是** $p(L_1) = 0.5$** ，**因为0.5这个概率表示的是，选择第一条路的时候并没有靠考虑是不是迟到，只是因为距离公司近才知道选择它的概率，而现在是知道未迟到这个结果，是在这个基础上问你选择第一条路的概率，所以并不是直接就可以得出的。**

故有：

$$p(L_1|C) = \frac{p(C|L_1) \times p(L_1)}{p(C)}$$

$$p(L_1|C) = \frac{p(C|L_1) \times p(L_1)}{p(L_1) \times p(C|L_1) + p(L_2) \times p(C|L_2) + p(L_3) \times p(C|L_3)}$$

$$p(L_1|C) = \frac{0.2 \times 0.5}{0.2 \times 0.5 + 0.3 \times 0.4 + 0.2 \times 0.7} = 0.28$$

所以选择第一条路的概率为0.28。

**贝叶斯公式就是当已知结果，问导致这个结果的第i原因的可能性是多少？执果索因！**

贝叶斯公式：

在已知条件概率和全概率的基础上，贝叶斯公式是很容易计算的：

$$p(L_k|C) = \frac{p(C|L_k) \times p(L_k)}{p(C)} \Rightarrow p(L_k|C) = \frac{p(C|L_k) \times p(L_k)}{\sum_{i=1}^n p(L_i) \times p(C|L_i)}$$