

Лекция 2

2. Условные вероятности. Независимость

2.1. Условные вероятности

Пусть A, B — некоторые события, причём $P(B) > 0$. Условной вероятностью $P(A|B)$ события A при условии, что произошло событие B , называется величина

$$P(A|B) = \frac{P(AB)}{P(B)}. \quad (1.1)$$

Для условной вероятности $P(A|B)$ применяется также обозначение $P_B(A)$.

Запишем (1.1) в виде

$$P(AB) = P(B) P(A|B). \quad (1.2)$$

Равенство (1.2) называется *теоремой умножения*.

Пример 1. В урне находится M белых и $N - M$ чёрных шаров. Последовательно выбираются два шара без возвращения. Найти вероятность того, что оба шара будут белыми.

Решение. Обозначим события

$$\begin{aligned} B &= \{ \text{1-й вынутый шар — белый} \}, \\ A &= \{ \text{2-й вынутый шар — белый} \}. \end{aligned}$$

Тогда

$$P(B) = \frac{M}{N}, \quad P(A|B) = \frac{M-1}{N-1}.$$

Из теоремы умножения получаем

$$P(AB) = P(B) P(A|B) = \frac{M(M-1)}{N(N-1)}.$$

Теорема 1. (Теорема умножения.) Пусть события A_1, \dots, A_n таковы, что $P(A_1 \dots A_{n-1}) > 0$. Тогда

$$P(A_1 \dots A_n) = P(A_1) P(A_2|A_1) P(A_3|A_1 A_2) \dots P(A_n|A_1 \dots A_{n-1}). \quad (1.3)$$

Доказательство. Из условия теоремы следует существование всех условных вероятностей в (1.3). Индукция по n . При $n = 2$ равенство (1.3) вытекает из (1.2). Пусть (1.3) справедливо при $n = k$. Докажем его при $n = k + 1$. Подставляя в (1.2) $B = A_1 \dots A_k$ и $A = A_{k+1}$, получим

$$P(A_1 \dots A_k A_{k+1}) = P(A_1 \dots A_k) P(A_{k+1}|A_1 \dots A_k).$$

Из этого равенства и индукционного предположения следует (1.3) при $n = k + 1$. ■

Пример 2. У человека в кармане n ключей, из которых только один подходит к его двери. Ключи последовательно извлекаются (без возвращения) до тех пор, пока не появится нужный ключ. Найти вероятность того, что нужный ключ появится при k -м извлечении.

Решение. Пусть A_i обозначает событие, состоящее в том, что нужный ключ появится при i -м извлечении, $i = 1, \dots, n$. Нетрудно убедиться в справедливости формул

$$P(A_i | \bar{A}_1 \dots \bar{A}_{i-1}) = \frac{1}{n-i+1}, \quad P(\bar{A}_i | \bar{A}_1 \dots \bar{A}_{i-1}) = \frac{n-i}{n-i+1},$$

где $i = 2, \dots, n$. Представим событие A_k в виде произведения

$$A_k = \bar{A}_1 \dots \bar{A}_{k-1} A_k.$$

Используя теорему умножения, получаем

$$P(A_k) = \frac{n-1}{n} \cdot \frac{n-2}{n-1} \cdot \dots \cdot \frac{n-k+1}{n-k+2} \cdot \frac{1}{n-k+1} = \frac{1}{n}.$$

2.2. Формула полной вероятности

Система событий B_1, B_2, \dots, B_n называется *конечным разбиением* Ω , если они попарно несовместны и

$$B_1 + B_2 + \dots + B_n = \Omega. \quad (2.1)$$

Теорема 1. (Формула полной вероятности.) Пусть события B_1, \dots, B_n образуют конечное разбиение Ω и все $P(B_k) > 0$. Тогда для любого события A справедлива формула

$$P(A) = \sum_{k=1}^n P(B_k) P(A|B_k), \quad (2.2)$$

называемая *формулой полной вероятности*.

Доказательство. Из (2.1) следует разложение A на сумму

$$A = A\Omega = AB_1 + AB_2 + \dots + AB_n.$$

События AB_1, AB_2, \dots, AB_n попарно независимы. Из конечной аддитивности P и теоремы умножения (1.2) получаем

$$P(A) = \sum_{k=1}^n P(AB_k) = \sum_{k=1}^n P(B_k) P(A|B_k).$$

Теорема доказана. ■

Пример 1. В условиях примера 1.1 вычислим вероятность A , т. е. вероятность того, что 2-й вынутый шар белый.

Решение. Имеем

$$P(B) = \frac{M}{N}, \quad P(\bar{B}) = \frac{N-M}{N}, \\ P(A|B) = \frac{M-1}{N-1}, \quad P(A|\bar{B}) = \frac{M}{N-1}.$$

По формуле полной вероятности

$$P(A) = P(B) P(A|B) + P(\bar{B}) P(A|\bar{B}) = \frac{M}{N} \frac{M-1}{N-1} + \frac{N-M}{N} \frac{M}{N-1} = \frac{M}{N},$$

т. е. $P(A) = P(B)$.

Пример 2. Из урны, содержащей M белых и $N - M$ чёрных шаров утерян один шар неизвестного цвета. Какова вероятность вытащить наудачу из урны белый шар?

Решение. Пусть B_k — событие, состоящее в том, что утеряно k белых шаров ($k = 0, 1$); A — событие, состоящее в том, что шар, извлечённый из оставшихся шаров, оказался белым. Имеем

$$\begin{aligned} P(B_0) &= \frac{N - M}{N}, & P(B_1) &= \frac{M}{N}, \\ P(A|B_0) &= \frac{M}{N - 1}, & P(A|B_1) &= \frac{M - 1}{N - 1}. \end{aligned}$$

По формуле полной вероятности

$$P(A) = \frac{N - M}{N} \frac{M}{N - 1} + \frac{M}{N} \frac{M - 1}{N - 1} = \frac{M}{N},$$

Отметим, что вероятность извлечения белого шара из урны до утери шара тоже равна M/N .

2.3. Формулы Байеса

Теорема 1. Пусть события B_1, \dots, B_n образуют конечное разбиение Ω и все $P(B_k) > 0$. Тогда для любого события A , $P(A) > 0$, справедливы формулы

$$P(B_k|A) = \frac{P(B_k) P(A|B_k)}{\sum_{i=1}^n P(B_i) P(A|B_i)}, \quad (3.1)$$

называемые формулами Байеса.

Доказательство. По теореме умножения

$$P(B_k A) = P(B_k) P(A|B_k) = P(A) P(B_k|A).$$

Следовательно

$$P(B_k|A) = \frac{P(B_k) P(A|B_k)}{P(A)}.$$

Применяя к знаменателю $P(A)$ формулу полной вероятности (2.2), получаем (3.1). ■

Формулы Байеса можно интерпретировать следующим образом. Назовём события B_k гипотезами. Пусть событие A — результат некоторого эксперимента. Вероятности $P(B_k)$ — это *априорные* вероятности гипотез, вычисляемые до проведения опыта, а условные вероятности $P(B_k|A)$ — это *апостериорные* вероятности гипотез, вычисляемые после того, как известен результат эксперимента A . Формулы Байеса позволяют по априорным вероятностям гипотез и по условным вероятностям события A при гипотезах B_k вычислять апостериорные вероятности $P(B_k|A)$.

Пример 1. В урне лежит шар неизвестного цвета — с равной вероятностью белый или чёрный. В урну опускается один белый шар и после тщательного перемешивания наудачу извлекается один шар. Он оказался белым. Какова вероятность того, что в урне остался белый шар?

Решение. Пусть $B_1 = \{\text{в урне белый шар}\}$, $B_2 = \{\text{в урне чёрный шар}\}$. Имеем

$$\begin{aligned} P(B_1) &= \frac{1}{2}, & P(B_2) &= \frac{1}{2}, \\ P(A|B_1) &= 1, & P(A|B_2) &= \frac{1}{2}. \end{aligned}$$

Согласно формуле Байеса

$$P(B_1|A) = \frac{P(B_1)P(A|B_1)}{P(B_1)P(A|B_1) + P(B_2)P(A|B_2)} = \frac{\frac{1}{2} \cdot 1}{\frac{1}{2} \cdot 1 + \frac{1}{2} \cdot \frac{1}{2}} = \frac{2}{3}.$$

2.4. Независимость событий

События A и B называются *независимыми*, если

$$P(AB) = P(A)P(B). \quad (4.1)$$

Если равенство (4.1) не выполняется, события будут называться *зависимыми*.

Приведём некоторые свойства независимых событий.

1. Если $P(B) > 0$, то независимость A и B эквивалентна равенству

$$P(A|B) = P(A).$$

2. Если A и B независимы, то независимы \bar{A} и B .

Это следует из

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

3. Пусть события A и B_1 независимы и независимы также события A и B_2 , при этом $B_1B_2 = \emptyset$. Тогда независимы события A и $B_1 + B_2$.

Имеем

$$\begin{aligned} P(A(B_1 + B_2)) &= P(AB_1 + AB_2) = P(AB_1) + P(AB_2) = \\ &= P(A)(P(B_1) + P(B_2)) = P(A)P(B_1 + B_2). \end{aligned}$$

Пример 1. Из колоды в 52 карты (состоящей из 13 карт каждой масти) случайно вынимается карта. Рассмотрим события

$$A = \{\text{вынут туз}\}, \quad B = \{\text{вынута карта бубновой масти}\}.$$

Тогда событие $AB = \{\text{вынут туз бубновой масти}\}$. Имеем

$$\begin{aligned} P(A) &= \frac{4}{52} = \frac{1}{13}, & P(B) &= \frac{13}{52} = \frac{1}{4}, \\ P(AB) &= \frac{1}{52} = P(A)P(B). \end{aligned}$$

Следовательно, события A и B независимы.

Предположим теперь, что колода содержит ещё и джокер. В этом случае

$$\begin{aligned} P(A) &= \frac{4}{53}, & P(B) &= \frac{13}{53}, \\ P(AB) &= \frac{1}{53} \neq \frac{4 \cdot 13}{53^2} = P(A)P(B). \end{aligned}$$

Мы видим, что события A и B зависимы.

События A_1, A_2, \dots, A_n называются *независимыми*, если для любых $1 \leq i_1 < i_2 < \dots < i_m \leq n$, $2 \leq m \leq n$, выполняются равенства

$$P(A_{i_1} A_{i_2} \dots A_{i_m}) = P(A_{i_1}) P(A_{i_2}) \dots P(A_{i_m}); \quad (4.2)$$

в противном случае события называются *зависимыми*. Независимость нескольких событий называется иногда *независимостью событий в совокупности*.

Пример 2 (пример Бернштейна). На плоскость бросается тетраэдр, три грани которого покрашены соответственно в красный, синий и зелёный цвета, а на четвёртую нанесены все три цвета. Рассмотрим события

$R = \{ \text{выпала грань, содержащая красный цвет} \},$

$G = \{ \text{выпала грань, содержащая зелёный цвет} \},$

$B = \{ \text{выпала грань, содержащая синий цвет} \}.$

Так как каждый из трёх цветов находится на двух гранях, то

$$P(R) = P(G) = P(B) = \frac{1}{2}.$$

Любая пара цветов присутствует только на одной грани, поэтому

$$P(RG) = P(RB) = P(GB) = \frac{1}{4}.$$

Следовательно, события R, G, B попарно независимы. Так как

$$P(RGB) = \frac{1}{4} \neq \frac{1}{8} = P(R) P(G) P(B),$$

то мы видим, что события R, G, B зависимы.