

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

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

Тогда

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

Из теоремы умножения получаем

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

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

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

2.1. 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 B , т. е. вероятность того, что 2-й вынутый шар белый.

Решение. Имеем

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

По формуле полной вероятности

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

т. е. $P(B) = P(A)$.

Пример 2. Из урны, содержащей M 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. Положим

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

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, 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. Имеется пять урн следующего состава:

- 2 урны (состава B_1) по 2 белых и 3 чёрных шара,
- 2 урны (состава B_2) — 1 белый и 4 чёрных шара,
- 1 урна (состава B_3) — 4 белых и 1 чёрный шар.

Из одной наудачу выбранной урны взят шар. Он оказался белым (событие A). Чему равна после опыта вероятность (апостериорная вероятность) того, что шар вынут из урны третьего состава?

Решение. Согласно предположению

$$P(B_1) = \frac{2}{5}, \quad P(B_2) = \frac{2}{5}, \quad P(B_3) = \frac{1}{5}$$

$$P(A|B_1) = \frac{2}{5}, \quad P(A|B_2) = \frac{1}{5}, \quad P(A|B_3) = \frac{4}{5}.$$

Согласно формуле Байеса

$$P(B_3|A) = \frac{P(B_3)P(A|B_3)}{P(B_1)P(A|B_1) + P(B_2)P(A|B_2) + P(B_3)P(A|B_3)} =$$

$$= \frac{\frac{1}{5} \cdot \frac{4}{5}}{\frac{2}{5} \cdot \frac{2}{5} + \frac{1}{5} \cdot \frac{1}{5} + \frac{1}{5} \cdot \frac{4}{5}} = \frac{4}{10} = \frac{2}{5}.$$

Аналогично $P(B_1|A) = \frac{2}{5}$, $P(B_2|A) = \frac{1}{5}$.

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

$$P(A(B_1 + B_2)) = P(AB_1 + AB_2) = P(AB_1) + P(AB_2) =$$

$$= P(A)(P(B_1) + P(B_2)) = P(A)P(B_1 + B_2).$$

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

$$AB = \{ \text{вынут туз} \}, \quad B = \{ \text{вынут туз бубновой масти} \}.$$

Имеем

$$P(A) = \frac{4}{52} = \frac{1}{13}, \quad P(B) = \frac{13}{52} = \frac{1}{4},$$

$$P(AB) = \frac{1}{52} = P(A) P(B).$$

Следовательно, события A и B независимы.

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

$$P(A) = \frac{4}{53}, \quad P(B) = \frac{13}{53},$$

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

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.