

# 1 Условная вероятность. Независимость

## Первая опечатка не заставила долго себя ждать

Сегодня мы будем рассматривать пространства  $\mathcal{S}$ , вообще говоря, бесконечным числом элементарных исходов, но не более чем счетным. При этом мы дополнительно требуем от вероятности выполнения свойства счетной аддитивности

$$\mathbf{P}(A_1 + \cdots + A_n + \cdots) = \sum_{n=1}^{\infty} \mathbf{P}(A_n).$$

Как и прежде мы будем задавать набор вероятностей  $p_i$  элементарных исходов, в сумме дающих единицу:

$$\sum_{i=1}^{\infty} p_i < +\infty$$

Отсюда автоматически задается вероятность любого события

$$\mathbf{P}(A) = \sum_{k: \omega_k \in A} \mathbf{P}(\omega_k) = \sum_{k: \omega_k \in A} p_k,$$

только теперь сумма может быть бесконечной.

## 1.1 Введение

Наше представление о вероятности события зависит от нашей информированности. Вероятность того, что у моего соперника среди пяти карт будет туз пик равна  $5/52$ . Если я знаю 5 карт в своей руке, то эта вероятность уже  $5/47$  (или 0, конечно же). А если я помню три карты, которые обменял ходом раньше, то уже  $5/44$ . А если у него за спиной стоит зеркало и я вижу там туза пик, то она равна 1.

В наш век информации мы постоянно получаем новые сведения, которые в силу вышесказанного, меняют нашу вероятность. Сегодня мы поговорим о том, как работать в вероятностной модели в условиях поступающей информации.

### 1.1.1 Классический случай

Пусть  $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_N\}$  — конечное пространство элементарных исходов с классически заданной вероятностью  $\mathbf{P}(\omega_i) = 1/N$ . Тогда вероятность события  $A$  определяется соотношением

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

Предположим, что мы узнали о том, что выполнено событие  $B$ . Тогда  $B$  становится нашим новым вероятностным пространством, а наше событие  $A$  превращается в  $A \cap B$ . При этом из соображений симметрии все исходы остаются равновероятными, поэтому

$$\mathbf{P}_B(A) = \frac{|A \cap B|}{|B|}.$$

Можно заметить, что можно записать эту вероятность и в старых терминах.

$$\mathbf{P}_B(A) = \frac{|A \cap B|/N}{|B|/N} = \frac{\mathbf{P}(AB)}{\mathbf{P}(B)}.$$

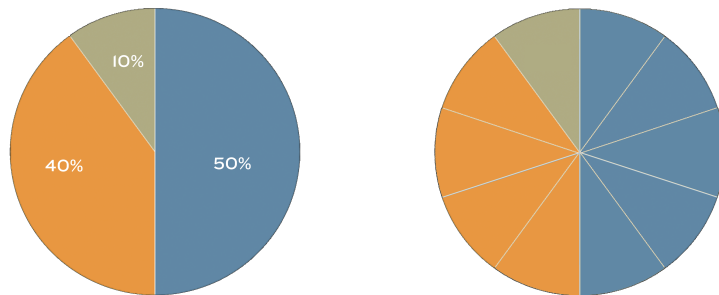
Итак, вероятность  $A$  "при условии, что случилось  $B$ " задается формулой  $\mathbf{P}(AB)/\mathbf{P}(B)$ .

### 1.1.2 "Рациональный" случай

Пусть  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$  — вероятностное пространство, где  $\Omega = \{\omega_1, \dots, \omega_N\}$  — конечное пространство элементарных исходов, вероятности исходов равны  $p_1, \dots, p_N$ , соответственно, где  $p_1 = a_1/b_1, \dots, p_N = a_N/b_N$  — рациональные числа.

Введем новое пространство  $\tilde{\Omega} = \{\tilde{\omega}_1, \dots, \tilde{\omega}_M\}$ , где  $M = b_1 \cdots b_N$ , первые  $a_1 b_2 \cdots b_N$  новых исходов в объединении дают  $\omega_1$ , вторые  $b_1 a_2 b_3 \cdots b_N - \omega_2$  и так далее. Если мы определим вероятность  $\tilde{\mathbf{P}}$  на пространстве  $\tilde{\Omega}$  классическим образом, то  $(\Omega, \mathcal{F}, \mathbf{P})$  и  $(\tilde{\Omega}, \tilde{\mathcal{F}}, \tilde{\mathbf{P}})$  окажутся согласованными — любое событие  $A$  имеет ту же вероятность  $\mathbf{P}(A)$ , что и соответствующее ему событие  $\tilde{A}$  из  $\tilde{\mathcal{F}}$ . Иначе говоря, мы разбили каждый исход в старом

Рис. 1: Пример разбиения пространства с неклассически заданной вероятностью



пространстве  $\Omega$  на части так, чтобы они получились равной вероятности.

Не так важно, как это реализовано физически, для нас существенно, что нашему пространству соответствует пространству с классически определенной вероятностью, на котором соображения симметрии и равноправия позволяют понять как надо определять вероятность. Мы будем прибегать к этому мысленному эксперименту и впредь — если мы хотим определить какое-то понятия с физически понятным подтекстом, то мы будем естественным образом определять его на классическом пространстве, а затем переносить его на произвольное.

В пространстве  $\tilde{\Omega}$  мы определяем вероятность события  $A$  ”при условии, что случилось  $B$ ” формулой  $\tilde{\mathbf{P}}(AB)/\tilde{\mathbf{P}}(B)$ . Значит, в старом пространстве естественно определять ее формулой

$$\frac{\mathbf{P}(AB)}{\mathbf{P}(B)}.$$

## 1.2 Условная вероятность

### Где-то тут есть маленькая опечатка

Естественным образом, та же формула будет сохраняться и для иррациональных вероятностей исходов. Итак,

**Определение 1.** Условной вероятностью события  $A$  при условии  $B$  называют

$$\mathbf{P}(A|B) := \frac{\mathbf{P}(AB)}{\mathbf{P}(B)}.$$

Здесь предполагается, что  $\mathbf{P}(B) \geq 0$ .

Если рассуждения предыдущего раздела вам не понравились, то вы можете просто пропустить их и считать, что это определение и всё тут.

Содержательно мы понимаем под условной вероятностью вероятность события  $A$ , когда мы уже знаем, что случилось  $B$ .

**Вопрос 1.** При броске трех костей выпали три четных числа. Какая вероятность, что в сумме выпало 6 очков?

- a)  $1/27$ ;
- b)  $2/9$ ;
- c)  $1/81$ ;
- d)  $5/72$ .

**Пример 1.** Пусть в урне 15 шаров из которых 5 белых и 10 черных шаров, мы выбираем три шара без возвращения. Пусть  $A$  — событие ”первый шар белый”,  $B$  — событие ”второй шар белый”,  $C$  — событие ”третий шар черный”.

Пространство элементарных исходов имеет вид

$$\Omega = \{(i, j, k), i \neq j, i \neq k, j \neq k, i, j, k \in \{1, \dots, 15\}\}, \quad A = \{(i, j, k) \in \Omega : i \in \{1, \dots, 5\}\}, \\ B = \{(i, j, k) \in \Omega : j \in \{1, \dots, 5\}\}, \quad C = \{(i, j, k) \in \Omega : k \in \{6, \dots, 15\}\}.$$

Тогда

$$\mathbf{P}(A) = \frac{5 \cdot 14 \cdot 13}{15 \cdot 14 \cdot 13} = \frac{1}{3}, \quad \mathbf{P}(AB) = \frac{5 \cdot 4 \cdot 13}{15 \cdot 14 \cdot 13} = \frac{2}{21}, \quad \mathbf{P}(ABC) = \frac{5 \cdot 4 \cdot 10}{15 \cdot 14 \cdot 13} = \frac{10}{39}.$$

Следовательно,

$$\mathbf{P}(B|A) = \frac{5 \cdot 4 \cdot 13}{5 \cdot 14 \cdot 13} = \frac{4}{14}, \quad \mathbf{P}(C|AB) = \frac{5 \cdot 4 \cdot 10}{5 \cdot 4 \cdot 13} = \frac{10}{13}.$$

Ответы совпадают с нашими ожиданиями. Действительно, вероятность  $B$  при условии  $A$  — это вероятность вытянуть белый шар вторым из урны в мире, в котором первым вытянутым шар был белым. В этом мире в урне перед вторым вытягиванием было 14 шаров, из которых 4 белых. Точно также вероятность  $C$  при условии  $AB$  — это вероятность вытянуть черный шар из урны, где 10 черных и 3 белых шара.

Зачастую хочется записать что-то в духе двойной условной вероятности  $\mathbf{P}((C|B)|A)$  (так писать неправильно!) — вероятность, что случится  $C$ , если уже случилось  $B$ , а перед этим случилось  $A$ . Однако, это просто  $\mathbf{P}(C|AB)$  как из формального определения, так и из его физической интерпретации.

### Будьте внимательны, недалеко целых две формулы с ошибками

Как мы видим из примера с шарами, зачастую мы легко можем найти условные вероятности (потому что легко работаем в новой реальности, заданной условием), а вот вероятности пересечения нам получить сложнее. В связи с этим полезно перевернуть определение условной вероятности:

$$\mathbf{P}(AB) = \mathbf{P}(A|B)\mathbf{P}(B).$$

Аналогичный результат можно доказать в случае  $n$  событий  $A_1, \dots, A_n$ :

$$\mathbf{P}(A_n \cdots A_1) = \mathbf{P}(A_n|A_{n-1} \cdots A_1) \cdots \mathbf{P}(A_2|A_1)\mathbf{P}(A_1).$$

Этот результат называют теоремой умножения.

*Доказательство.* Докажем этот факт по индукции. При  $n = 2$  он верен.

Пусть при  $n = k$  он верен, докажем его при  $n = k + 1$ . В силу предположения и базы индукции

$$\mathbf{P}(A_{k+1} \cdots A_1) = \mathbf{P}(A_{k+1}|A_k) \mathbf{P}(A_k \cdots A_1) = \mathbf{P}(A_{k+1}|A_k) \mathbf{P}(A_k|A_{k-1}) \cdots \mathbf{P}(A_2|A_1) \mathbf{P}(A_1),$$

что и требовалось доказать. □

Эту формулу удобно использовать для подсчета вероятностей пересечения событий.

**Вопрос 2.** Чему равна вероятность того, что при трех вытягиваниях без возвращения из урны с 8 черными, 5 белыми и 3 красными шарами, мы вытянем черный, белый и снова черный шары.

- a)  $1/12$
- b)  $5/64$
- c)  $1/27$
- d)  $4/21$ .

## 1.3 Формула полной вероятности и формула Байеса

в этом разделе тоже спрятана пара ошибок

**Пример 2.** Предположим, что мы хотим найти вероятность события  $B$ : второй шар, взятый из урны с 5 белыми и 10 черными шарами, будет белым.

Давайте разберемся какой шар выпал первым. Пусть  $A$  — событие, заключающееся в том, что первый шар белый. Мы легко можем найти

$$\mathbf{P}(AB) = \mathbf{P}(B|A)\mathbf{P}(A) = \frac{5}{15} \frac{4}{14} = \frac{2}{21}, \quad \mathbf{P}(\bar{A}B) = \mathbf{P}(B|\bar{A})\mathbf{P}(\bar{A}) = \frac{10}{15} \frac{5}{14} = \frac{5}{21},$$

откуда

$$\mathbf{P}(B) = \mathbf{P}(B|A)\mathbf{P}(A) + \mathbf{P}(B|\bar{A})\mathbf{P}(\bar{A}) = \frac{2}{21} + \frac{5}{21} = \frac{7}{21} = \frac{1}{3}.$$

Мы уже знаем этот ответ с прошлого занятия: вероятность, что второй шар белый та же, что и для первого. Но теперь мы получили новый инструмент получения такой формулы.

В общем случае аналогичная формула также справедлива. Сформулируем ее.

**Определение 2.** События  $B_1, \dots, B_N$  называются разбиением, если

$$\Omega = \bigcup_{n=1}^N B_n,$$

то есть если  $B_i$  не пересекаются, и их объединение есть все  $\Omega$ . Мы предполагаем, что  $N$  может быть конечным или бесконечным.

Пусть  $B_1, B_2, \dots$  — события с ненулевой вероятностью, образующие разбиение  $\Omega$ . Тогда

$$\mathbf{P}(A) = \mathbf{P}\left(\sum_{i=1}^n A \cup B_i\right) = \sum_{i=1}^n \mathbf{P}(AB_i) = \sum_{i=1}^n \mathbf{P}(A|B_i)\mathbf{P}(B_i).$$

Это соотношение называют *формулой полной вероятности*. Если число событий счетно, то формула остается в силе, но конечная сумма превращается в ряд.

Почему эта формула так полезна? Она позволяет посчитать вероятность в сложно устроенных экспериментах.

**Пример 3.** Пусть мы взяли то ли монету, на сторонах которой орел и решка, то ли монету, на сторонах которой два орла (равновероятно). Какая вероятность, что при трех бросаниях выпадет три орла?

Положим  $A$  — выпало 3 орла,  $B_1$  — монета с орлом и решкой,  $B_2$  — монета с двумя орлами. При этом

$$\mathbf{P}(A) = \mathbf{P}(A|B_1)\mathbf{P}(B_1) + \mathbf{P}(A|B_2)\mathbf{P}(B_2) = \frac{1}{8} \cdot \frac{1}{2} + 1 \cdot \frac{1}{2} = \frac{9}{16}.$$

Как мы видим, с помощью формулы полной вероятности можно свести сложную задачу к нескольким простым, не погружаясь в запутанное конструирование общего вероятностного пространства.

**Вопрос 3.** Мы подбрасываем монету с вероятностью орла  $1/3$ . Если она выпадает на решку, то мы вытягиваем шар из урны с 3 белыми и 7 черными шарами, а если на орла, то из урны с 9 белыми и 1 черным шаром. Какая вероятность того, что мы вытягиваем белый шар?

- a)  $3/5$
- b)  $7/10$ .
- c)  $2/5$ .
- d)  $1/2$ .

**Да и ниже не все гладко**

Отметим еще одну формулу, легко вытекающую из формулы полной вероятности. Предположим, что мы знаем  $\mathbf{P}(B_1), \dots, \mathbf{P}(B_n)$  для разбиения  $B_1, \dots, B_n$ . Пусть также известны  $\mathbf{P}(A|B_1), \dots, \mathbf{P}(A|B_n)$ . Тогда

$$\mathbf{P}(B_1|A) = \frac{\mathbf{P}(A|B_1)\mathbf{P}(B_1)}{\mathbf{P}(A)} = \frac{\mathbf{P}(A|B_1)\mathbf{P}(B_1)}{\sum_{i=1}^n \mathbf{P}(B_i|A)\mathbf{P}(B_i)}.$$

Данная формула называется формулой Байеса.

**Пример 4.** Представим, что в последнем вопросе мы видим, что шар белый, и хотим восстановить на что упала монета. Тогда если  $B_1$  — монета упала на орла,  $A$  — шар белый, то

$$\mathbf{P}(B_1|A) = \frac{\mathbf{P}(A|B_1)\mathbf{P}(B_1)}{\mathbf{P}(A|B_1)\mathbf{P}(B_1) + \mathbf{P}(A|\bar{B}_1)\mathbf{P}(\bar{B}_1)} = \frac{\frac{1}{3} \cdot \frac{9}{10}}{\frac{1}{3} \cdot \frac{9}{10} + \frac{2}{3} \cdot \frac{3}{10}} = \frac{3}{5}.$$

После вытягивания белого шара вероятность того, что монета упала на орла сильно возросла — от  $0.(3)$  до  $0.6$ , то есть почти вдвое.

**Пример 5.** Представим, что тест на определение болезни с вероятностью 99% определяет больным больного, с вероятностью 2% определяет здорового больным. При этом среди населения 1% больных людей. Человек сдал тест и тот определил его больным. Какая вероятность того, что он действительно болен?

Положим  $B_1$  – человек болен,  $B_2$  – здоров,  $A$  – тест признал человека больным. Заметим, что

$$\mathbf{P}(B_1) = 0.01, \quad \mathbf{P}(B_2) = 0.99, \quad \mathbf{P}(A|B_1) = 0.99, \quad \mathbf{P}(A|B_2) = 0.02.$$

Следовательно,

$$\mathbf{P}(B_1|A) = \frac{\mathbf{P}(A|B_1)\mathbf{P}(B_1)}{\mathbf{P}(A|B_1)\mathbf{P}(B_1) + \mathbf{P}(A|B_2)\mathbf{P}(B_2)} = \frac{0.01 \cdot 0.99}{0.01 \cdot 0.99 + 0.99 \cdot 0.02} = \frac{1}{3}.$$

Несмотря на достаточную надежность теста, редкость болезни снижает шансы верного определения больных. Можно представить себе 100 случайных человек: из них всего 1 в среднем болен (и тест, вероятно, признает его больным), а 99 здоровы и тест в среднем 2 из них назовет больными.

## 1.4 Независимость

Это понятие является ключевым для развития теории вероятностей в отдельности от общей теории меры. Итак, дадим следующее естественное определение.

**Определение 3.** События  $A$  и  $B$  называются независимыми, если  $\mathbf{P}(A|B) = \mathbf{P}(A)$  или  $\mathbf{P}(B) = 0$ .

Это определение в силу определения условной вероятности переписывается в виде

**Определение 4.** События  $A$  и  $B$  называются независимыми, если  $\mathbf{P}(AB) = \mathbf{P}(A)\mathbf{P}(B)$ .

Второе определение чаще всего удобнее для проверки и мы будем использовать его.

Начнем с нескольких простых замечаний, которые вам предстоит доказать самостоятельно:

**Кроме одного, которое неверно**

- Если  $A$  и  $B$  независимы, то  $A$  и  $\overline{B}$  независимы,  $B$  и  $\overline{A}$  независимы,  $\overline{A}$  и  $\overline{B}$  независимы
- События вероятности 0 и 1 независимы от любых событий.
- Событие независимо от самого себя только если оно имеет вероятность 0 или 1.
- Непересекающиеся события независимы только если одно из них имеет вероятность 0.
- Если  $A$  не зависит от  $B$  и  $A$  не зависит от  $C$ , где  $BC = \emptyset$ , то  $A$  не зависит от  $B + C$ .
- $A$  не зависит от  $\overline{A}$ .

**Чуть ниже что-то не так**

Нам понадобится более общее определение независимости  $n$  событий.

**Определение 5.** События  $A_1, \dots, A_n$  — независимы (в совокупности), если

$$\mathbf{P}(A_1 \cdots A_n) = \mathbf{P}(A_1) \cdots \mathbf{P}(A_n).$$

Давайте поймем почему нужно такое сложное определение. Неужели не хватит просто независимости каждого события с каждым (такую независимость называют попарной)?

**Пример 6.** Предположим, что мы бросаем симметричную монету дважды. Рассмотрим события  $A = \{\text{первый бросок оказался на орла}\}$ ,  $B = \{\text{второй бросок оказался на орла}\}$ ,  $C = \{\text{ровно один бросок оказался на орла}\}$ . Тогда

$$\mathbf{P}(A|B) = \mathbf{P}(A) = \frac{1}{2}, \quad \mathbf{P}(C|A) = \mathbf{P}(C) = \frac{1}{2}, \quad \mathbf{P}(C|B) = \mathbf{P}(C) = \frac{1}{2}.$$

Поэтому каждые два события независимы. Однако,

$$\mathbf{P}(ABC) = 0 \neq \mathbf{P}(A)\mathbf{P}(B)\mathbf{P}(C) = \frac{1}{8}.$$

Поэтому каждое из событий не влияет на шансы каждого из других случиться, но два события вместе делают невозможным третье.

Точно также можно построить  $n$  событий, любые  $n - 1$  из которых независимы, а все  $n$  вместе зависимы.

### Даже не трогая доказательство – тут не все чисто

Можно привести следующий критерий независимости, обобщающий первое свойство независимости двух событий, указанное выше:

**Лемма 1.** События  $A_1, \dots, A_n$  независимы тогда и только тогда, когда

$$\mathbf{P}(A_1^{\delta_1} \dots A_n^{\delta_n}) = \mathbf{P}(A_1^{\delta_1}) \dots \mathbf{P}(A_n^{\delta_n}), \quad (1)$$

при всех  $\delta_i \in \{0, 1\}$ ,  $A^1 = A$ ,  $A^0 = 1$ .

*Доказательство.* (Не входит в программу экзамена).

1) Докажем достаточность. Пусть  $A_1, \dots, A_n$  независимы. Покажем большее, чем нам требуется – что

$$\mathbf{P}(A_{i_1}^{\delta_{i_1}} \dots A_{i_l}^{\delta_{i_l}}) = \mathbf{P}(A_{i_1}^{\delta_{i_1}}) \dots \mathbf{P}(A_{i_l}^{\delta_{i_l}})$$

при любых  $l$ ,  $1 \leq i_1 < \dots < i_l \leq n$ ,  $\delta_{i_1}, \dots, \delta_{i_l} \in \{0, 1\}$ . Доказательство проведем индукцией по  $k = l - (\delta_{i_1} + \dots + \delta_{i_l})$ .

База индукции: при  $k = 0$  утверждение вытекает из того, что  $A_1, \dots, A_n$  независимы.

Переход индукции: пусть при  $k \leq m$  при некотором  $m$  утверждение доказано, докажем при  $k = m + 1$ . Без ограничения общности считаем  $\delta_{i_1} = 0$ . Тогда

$$\mathbf{P}(A_{i_1}^0 A_{i_2}^{\delta_{i_2}} \dots A_{i_l}^{\delta_{i_l}}) = \mathbf{P}(A_{i_2}^{\delta_{i_2}} \dots A_{i_l}^{\delta_{i_l}}) - \mathbf{P}(A_{i_1}^1 A_{i_2}^{\delta_{i_2}} \dots A_{i_l}^{\delta_{i_l}}) \quad (2)$$

при любых  $i_1, \dots, i_l$ . В силу предположения индукции

$$\mathbf{P}(A_{i_2}^{\delta_{i_2}} \dots A_{i_l}^{\delta_{i_l}}) = \mathbf{P}(A_{i_2}^{\delta_{i_2}}) \dots \mathbf{P}(A_{i_l}^{\delta_{i_l}}), \quad \mathbf{P}(A_{i_1}^1 A_{i_2}^{\delta_{i_2}} \dots A_{i_l}^{\delta_{i_l}}) = \mathbf{P}(A_{i_1}^1) \mathbf{P}(A_{i_2}^{\delta_{i_2}}) \dots \mathbf{P}(A_{i_l}^{\delta_{i_l}}). \quad (3)$$

Подставляя (3) в (2), получаем

$$\mathbf{P}(A_{i_1}^0 A_{i_2}^{\delta_{i_2}} \dots A_{i_l}^{\delta_{i_l}}) = (1 - \mathbf{P}(A_{i_1})) \mathbf{P}(A_{i_2}^{\delta_{i_2}}) \dots \mathbf{P}(A_{i_l}^{\delta_{i_l}}) = \mathbf{P}(A_{i_1}^0) \mathbf{P}(A_{i_2}^{\delta_{i_2}}) \dots \mathbf{P}(A_{i_l}^{\delta_{i_l}}).$$

Достаточность показана.

2) Докажем необходимость. Пусть мы знаем (1) для любого набора  $i_1, \dots, i_n$ . Докажем, что

$$\mathbf{P}(A_{i_1} \dots A_{i_l}) = \mathbf{P}(A_{i_1}) \dots \mathbf{P}(A_{i_l})$$

при всех  $l \leq n$ . Для удобства будем считать, что  $i_1 = 1, \dots, i_l = l$  (это вопрос нумерации  $A_i$ ). Тогда

$$\begin{aligned} \mathbf{P}(A_1 \dots A_l) &= \sum_{\delta_{l+1}, \dots, \delta_n \in \{0, 1\}} \mathbf{P}(A_1 \dots A_l A_{l+1}^{\delta_{l+1}} \dots A_n^{\delta_n}) = \sum_{\delta_{l+1}, \dots, \delta_n \in \{0, 1\}} \mathbf{P}(A_1) \dots \mathbf{P}(A_l) \mathbf{P}(A_{l+1}^{\delta_{l+1}}) \dots \mathbf{P}(A_n^{\delta_n}) = \\ &= \mathbf{P}(A_1) \dots \mathbf{P}(A_l) \sum_{\delta_{l+1}, \dots, \delta_n \in \{0, 1\}} \mathbf{P}(A_{l+1}^{\delta_{l+1}}) \dots \mathbf{P}(A_n^{\delta_n}). \end{aligned}$$

Остается показать, что сумма в правой части равна единице. Для этого заметим, что это в точности

$$(\mathbf{P}(A_{l+1}^0) + \mathbf{P}(A_{l+1}^1)) \dots (\mathbf{P}(A_n^0) + \mathbf{P}(A_n^1)) = 1 \cdot 1 \dots 1 = 1.$$

Лемма доказана. □

Данная лемма удобна тем, что позволяет рассматривать только  $n$  событий, не рассматривая все поднаборы, что требует определение независимости.

## 1.5 Ответы на вопросы

1. Наше пространство состоит из пар  $(2i, 2j)$ ,  $i, j \in \{1, 2, 3\}$ , следовательно в нем 9 исходов. Нам подходят 3 пары  $(2, 6)$ ,  $(4, 4)$ ,  $(6, 2)$ . Итого  $1/3$ .
2. В силу теоремы произведения

$$\frac{8}{16} \cdot \frac{5}{15} \cdot \frac{7}{14} = \frac{1}{12}.$$

3. В силу формулы полной вероятности искомая вероятность есть

$$\frac{2}{3} \cdot \frac{3}{10} + \frac{1}{3} \cdot \frac{9}{10} = \frac{5}{10} = \frac{1}{2}.$$