

# Оглавление



<b>Предисловие .....</b>	<b>12</b>
Этика, правовой аспект и ответственность .....	15
<b>Благодарности .....</b>	<b>19</b>
<b>О книге .....</b>	<b>21</b>
Форум liveBook .....	23
Дополнительные ресурсы .....	23
<b>Об авторе .....</b>	<b>24</b>
<b>От издательства .....</b>	<b>24</b>
<b>Глава 1. Понятие искусственного интеллекта .....</b>	<b>25</b>
Что такое искусственный интеллект? .....	26
Краткая история искусственного интеллекта .....	31
Типы задач и парадигмы их решения .....	33
Концепции искусственного интеллекта .....	35
Применение алгоритмов искусственного интеллекта .....	39
<b>Глава 2. Основы поиска .....</b>	<b>46</b>
Что мы планируем и ищем? .....	47
Стоимость вычислений: причина использования умных алгоритмов .....	49
Задачи, подходящие для алгоритмов поиска .....	50

## **8    Оглавление**

Представление состояния: создание структуры для представления пространства задачи и решений .....	53
Неинформированный поиск: слепой поиск решений .....	59
Поиск в ширину: смотреть вширь, прежде чем смотреть вглубь .....	61
Поиск в глубину: обход дерева в глубину, а затем — в ширину .....	70
Применение алгоритмов неинформированного поиска .....	77
Дополнительно: подробнее о видах графов .....	77
Дополнительно: другие способы представления графа .....	80
<b>Глава 3. Умный поиск .....</b>	<b>83</b>
Эвристика: создание обоснованных предположений .....	84
Информированный поиск: нахождение решений по ориентирам .....	87
Состязательный поиск: нахождение решений в изменяющейся среде .....	97
<b>Глава 4. Эволюционные алгоритмы .....</b>	<b>114</b>
Что такое эволюция? .....	115
Задачи, решаемые с помощью эволюционных алгоритмов .....	118
Генетический алгоритм: жизненный цикл .....	122
Кодирование пространства решений .....	125
Создание популяции решений .....	130
Оценка приспособленности особей популяции .....	132
Отбор родителей на основе их приспособленности .....	134
Воспроизведение особей родителями .....	138
Заполнение следующего поколения .....	143
Конфигурация параметров генетического алгоритма .....	147
Применение эволюционных алгоритмов .....	148
<b>Глава 5. Продвинутые эволюционные подходы .....</b>	<b>150</b>
Жизненный цикл эволюционного алгоритма .....	151
Альтернативные стратегии отбора .....	152
Вещественное кодирование: работа с действительными числами .....	156
Порядковое кодирование: работа с последовательностями .....	160
Древовидное кодирование: работа с иерархиями .....	163

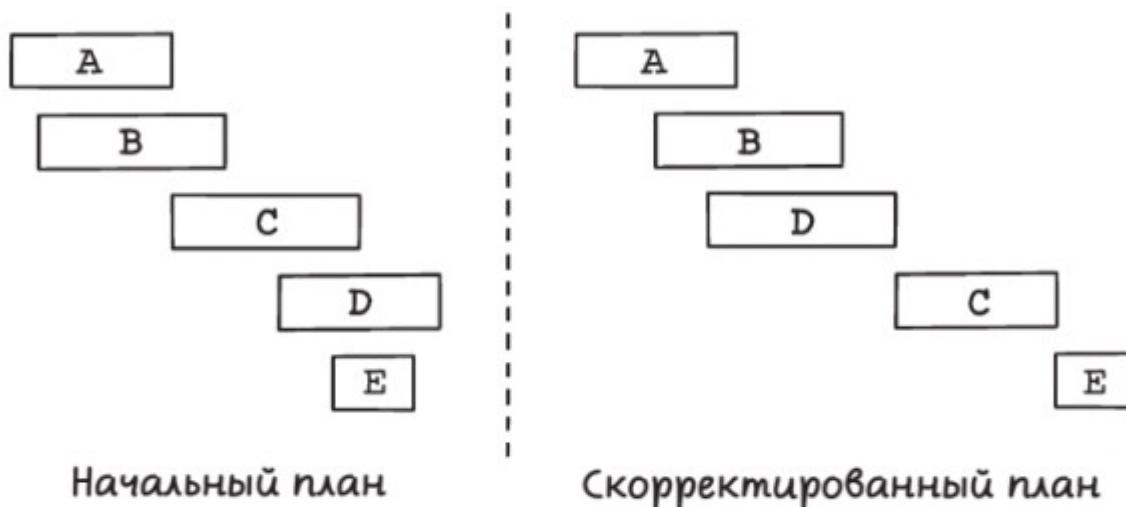
Стандартные типы эволюционных алгоритмов .....	167
Глоссарий терминов теории эволюционных алгоритмов .....	168
Другие случаи использования эволюционных алгоритмов .....	169
<b>Глава 6. Роевой интеллект: муравьи .....</b>	<b>171</b>
Что такое роевой интеллект? .....	172
Задачи, решаемые с помощью муравьиного алгоритма .....	174
Представление состояния: как выглядят муравьи и их пути? .....	178
Жизненный цикл муравьиного алгоритма .....	182
Применение муравьиного алгоритма .....	204
<b>Глава 7. Роевой интеллект: частицы .....</b>	<b>206</b>
Что такое оптимизация роем частиц? .....	207
Задачи оптимизации с технической точки зрения .....	209
Применение оптимизации роем частиц .....	213
Представление состояния: как выглядят частицы? .....	215
Жизненный цикл алгоритма роя частиц .....	216
Применение алгоритма роя частиц .....	237
<b>Глава 8. Машинное обучение .....</b>	<b>241</b>
Что такое машинное обучение? .....	242
Применение машинного обучения .....	244
Рабочий процесс машинного обучения .....	246
Классификация с помощью деревьев решений .....	271
Другие популярные алгоритмы машинного обучения .....	290
Применение алгоритмов машинного обучения .....	291
<b>Глава 9. Искусственные нейронные сети .....</b>	<b>294</b>
Что такое искусственные нейронные сети? .....	295
Восприятие: представление нейрона .....	297
Определение искусственных нейронных сетей .....	301
Прямое распространение: использование обученной ANN .....	308
Обратное распространение: обучение ANN .....	316

**10      Оглавление**

Варианты функций активации .....	326
Проектирование искусственных нейронных сетей .....	327
Виды искусственных нейронных сетей и их применение .....	331
<b>Глава 10. Обучение с подкреплением с помощью Q-Learning .....</b>	<b>335</b>
Что такое обучение с подкреплением? .....	336
Применение обучения с подкреплением .....	340
Жизненный цикл обучения с подкреплением .....	340
Глубокое обучение в обучении с подкреплением .....	360
Применение обучения с подкреплением .....	361
<b>Применение алгоритмов искусственного интеллекта .....</b>	<b>365</b>

## Что мы планируем и ищем?

Если подумать о том, какие существуют составляющие интеллекта, то в первую очередь необходимо назвать способность к планированию. Мы планируем путешествие по незнакомой стране, начало нового проекта, написание функции в коде и бесчисленное множество других ситуаций. *Планирование* происходит на разных уровнях детализации и в разных контекстах, что позволяет добиваться наиболее эффективного результата (рис. 2.1).



**Рис. 2.1.** Пример изменения планов проекта

Планы редко реализуются так, как было изначально задумано. Мы живем в постоянно меняющейся среде, поэтому просто невозможно учесть все переменные и неизвестные. Мы практически всегда отклоняемся от начального плана из-за изменений в предметной области. Нам приходится менять планы, и иногда не раз, когда мы уже прошли несколько этапов, но происходят неожиданные события, которые приходится учитывать для достижения цели. В результате фактический план, как правило, отличается от начального.

*Поиск* — это способ управлять планированием путем разделения плана на этапы. Например, когда мы планируем путешествие, то ищем интересующие нас маршруты, оцениваем остановки на пути и сопутствующие возможности. Мы также ищем, где жить и чем заниматься, исходя из предпочтений и бюджета. В зависимости от результатов всех этих поисков меняется и план.

Предположим, что мы задумали поездку на побережье, расстояние до которого около 500 км, и решили сделать две остановки: одну в зоопарке и вторую в пиццерии. По прибытии мы планируем переночевать в домике на берегу и поучаствовать в трех мероприятиях. Путь до места назначения займет приблизительно 8 часов. Мы также решаем сократить путь по платной автостраде, съезд на которую будет после ресторана. Но эта дорога открыта только до 2:00.

Путешествие начинается, и все идет по плану. Мы приезжаем в зоопарк и знакомимся с чудесными животными. Затем путь продолжается, и уже подходит время перекусить в ресторане, но по приезде оказывается, что он недавно

закрылся. Теперь нужно скорректировать план и найти поблизости другой ресторан или кафе, которые нам подойдут.

Проехав еще какое-то расстояние, мы находим ресторан, с удовольствием съедаем пиццу и возвращаемся на дорогу. При подъезде к частной автостраде мы понимаем, что время уже 2:20 и она закрыта. И здесь снова приходится менять план. Мы ищем объездной путь и выясняем, что он добавит к поездке еще 120 км. Это значит, что нам нужно найти другое место для ночлега еще до прибытия на побережье. Мы находим такое место и меняем маршрут. Из-за потраченного времени мы успеваем поучаствовать только в двух из трех мероприятий. Нам пришлось искать альтернативные решения, и поэтому наш первоначальный план серьезно изменился, но в конечном итоге поездка обернулась очень интересным приключением, и мы прекрасно провели время.

Этот пример показывает, как поиск используется для планирования и влияет на его итог для достижения намеченной цели. Меняются обстоятельства — меняются и цели. При этом путь к ним также неизбежно придется корректировать (рис. 2.2). Изменения в планах практически всегда внезапны и вносятся по мере необходимости.

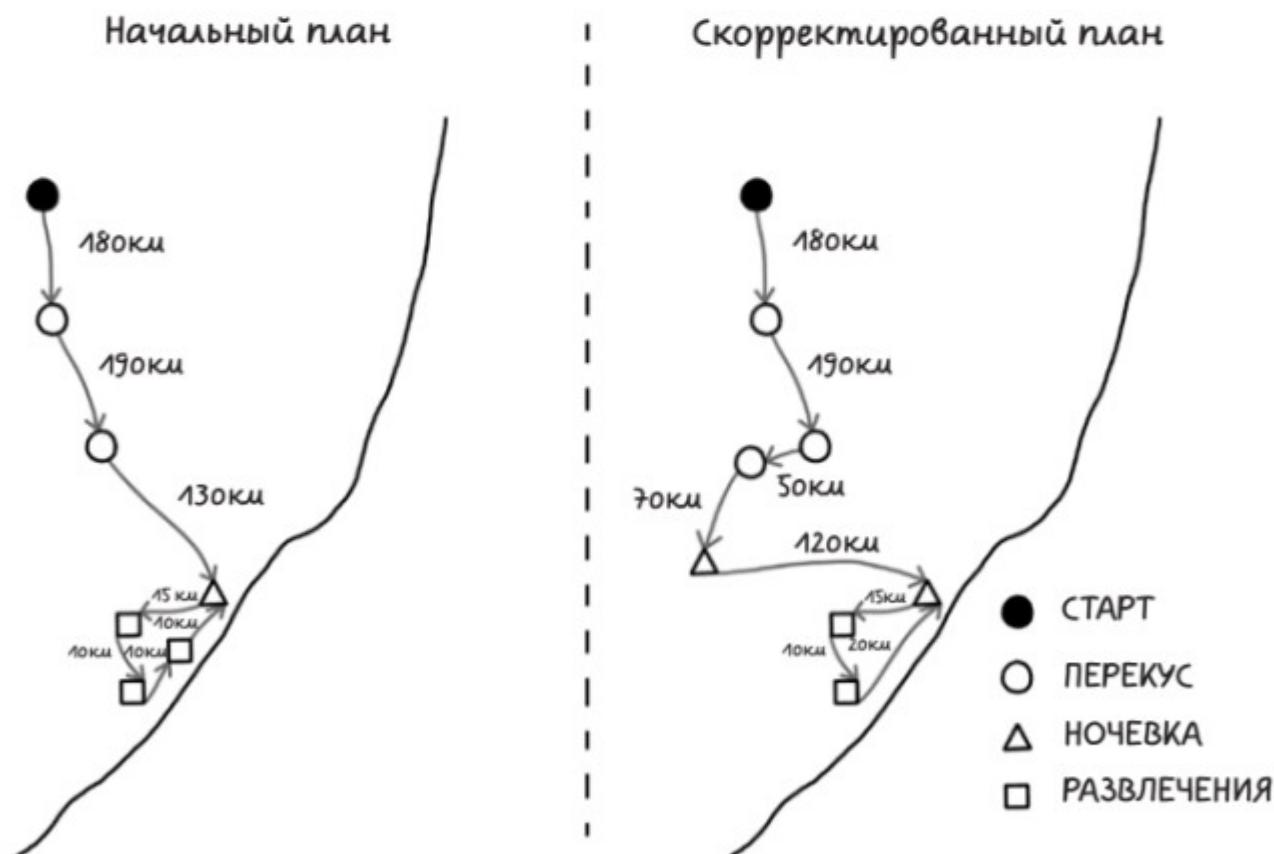


Рис. 2.2. Исходный план поездки и его измененный конечный вариант

Поиск подразумевает оценку будущих состояний на пути к цели для нахождения оптимального пути из этих состояний к намеченной точке. Эта глава посвящена различным подходам к поиску, различающимся по типу решаемых

задач. Поиск — не новый, но мощный инструмент разработки интеллектуальных алгоритмов.

## Стоимость вычислений: причина использования умных алгоритмов

В программировании функции состоят из операций, и согласно принципу работы современных компьютеров разные функции требуют разного количества времени на обработку. Чем больше требуется вычислений, тем более дорогостоящей получается функция. Для описания сложности функции или алгоритма используется *нотация «O большое»*. Эта нотация моделирует количество операций, необходимых при возрастающем размере ввода. Вот некоторые примеры и связанные с ними сложности:

- *Операция, выводящая на экран надпись Hello World*, — это единичная операция, следовательно, стоимость вычисления равна  $O(1)$ .
- *Функция, перебирающая список и выводящая каждый его элемент*, — количество операций зависит от количества элементов в списке. Стоимость будет составлять  $O(n)$ .
- *Функция, сравнивающая каждый элемент списка с каждым элементом другого списка*, — стоимость операции  $O(n^2)$ .

На рис. 2.3 отражена различная стоимость алгоритмов. Те из них, которые требуют увеличения количества операций по мере увеличения входных данных, выполняются медленнее всех. При этом алгоритмы, для которых требуется постоянное количество операций по мере роста количества входных данных, выполняются быстрее.

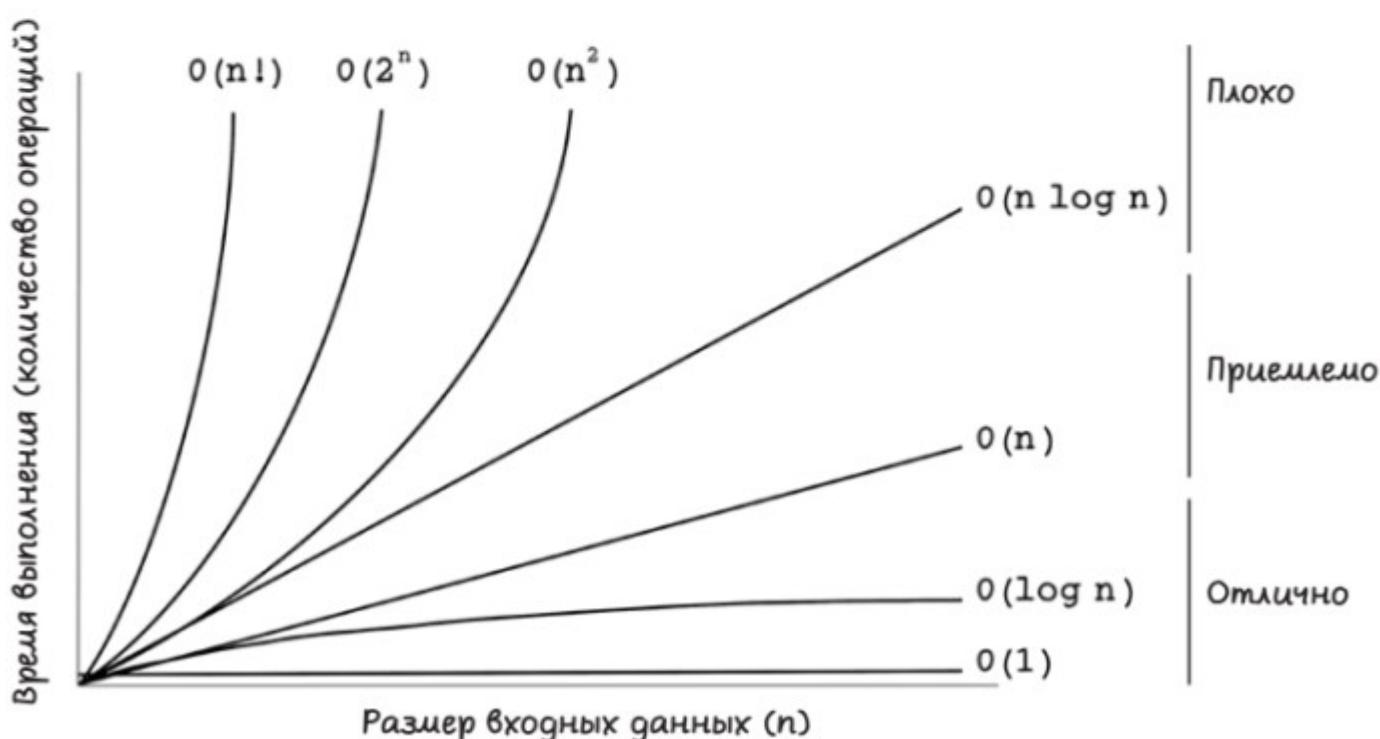


Рис. 2.3. Сложность «O большое»

Понимание того, что различные алгоритмы имеют различную вычислительную стоимость, очень важно, потому что в ее минимизации и состоит сама цель интеллектуальных алгоритмов, способных справляться с задачами быстро и эффективно. Теоретически почти любую задачу можно решить перебором возможных решений, пока не будет найдено лучшее. Но в реальности на подобные вычисления ушли бы часы, недели и даже годы, поэтому они не подходят для практического применения.

## Задачи, подходящие для алгоритмов поиска

Практически любую задачу, требующую очередности решений, можно реализовать с помощью поисковых алгоритмов, которые подбираются согласно типу задачи и размеру области поиска. В зависимости от выбранного алгоритма и конфигурации можно найти хорошее или лучшее решение. Другими словами, можно найти хорошее, но не обязательно лучшее решение. Когда мы говорим «хорошее решение» или «лучшее решение», то подразумеваем степень его эффективности в достижении поставленной цели.

Возьмем, к примеру, сценарий игрока в лабиринте, который стремится найти кратчайший путь к цели. Предположим, что он находится в квадратном лабиринте размером  $10 \times 10$  клеток, как показано на рис. 2.4. На карте лабиринта звездой отмечена интересующая нас цель, а также добавлены препятствия. Задача — найти путь к звезде, обойдя препятствия и затратив на это как можно меньше шагов. Перемещаться можно на север, юг, восток и запад, но не по диагонали.

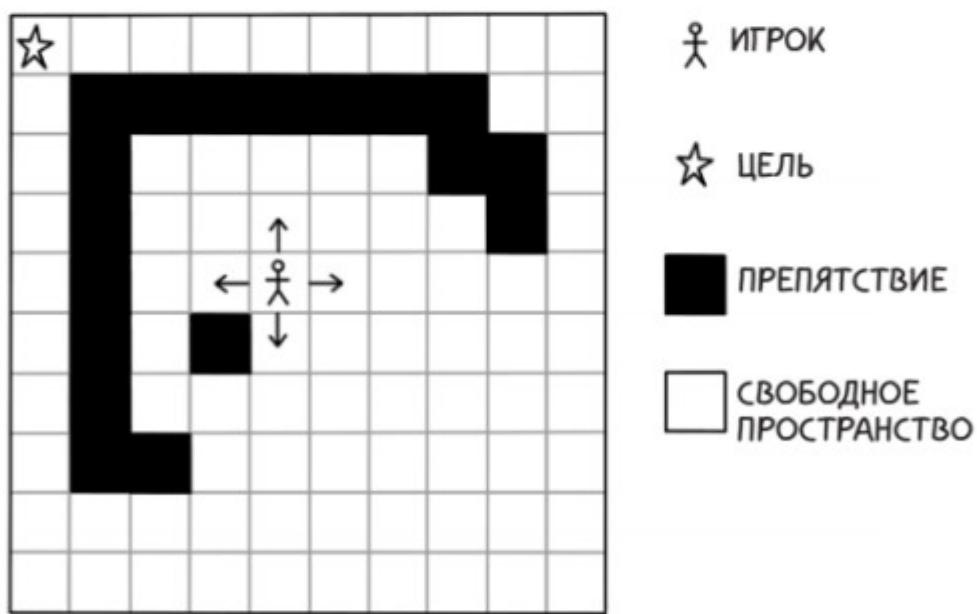


Рис. 2.4. Пример задачи с лабиринтом

Как найти кратчайший путь и обойти препятствия? Оценивая задачу с позиции человека, можно попробовать каждый вариант и подсчитать количество ходов. Таким образом, методом проб и ошибок можно найти кратчайшие пути, учитывая, что лабиринт относительно мал.

На рис. 2.5 показаны некоторые из возможных путей к цели, но обратите внимание, что в первом варианте мы ее не достигаем.

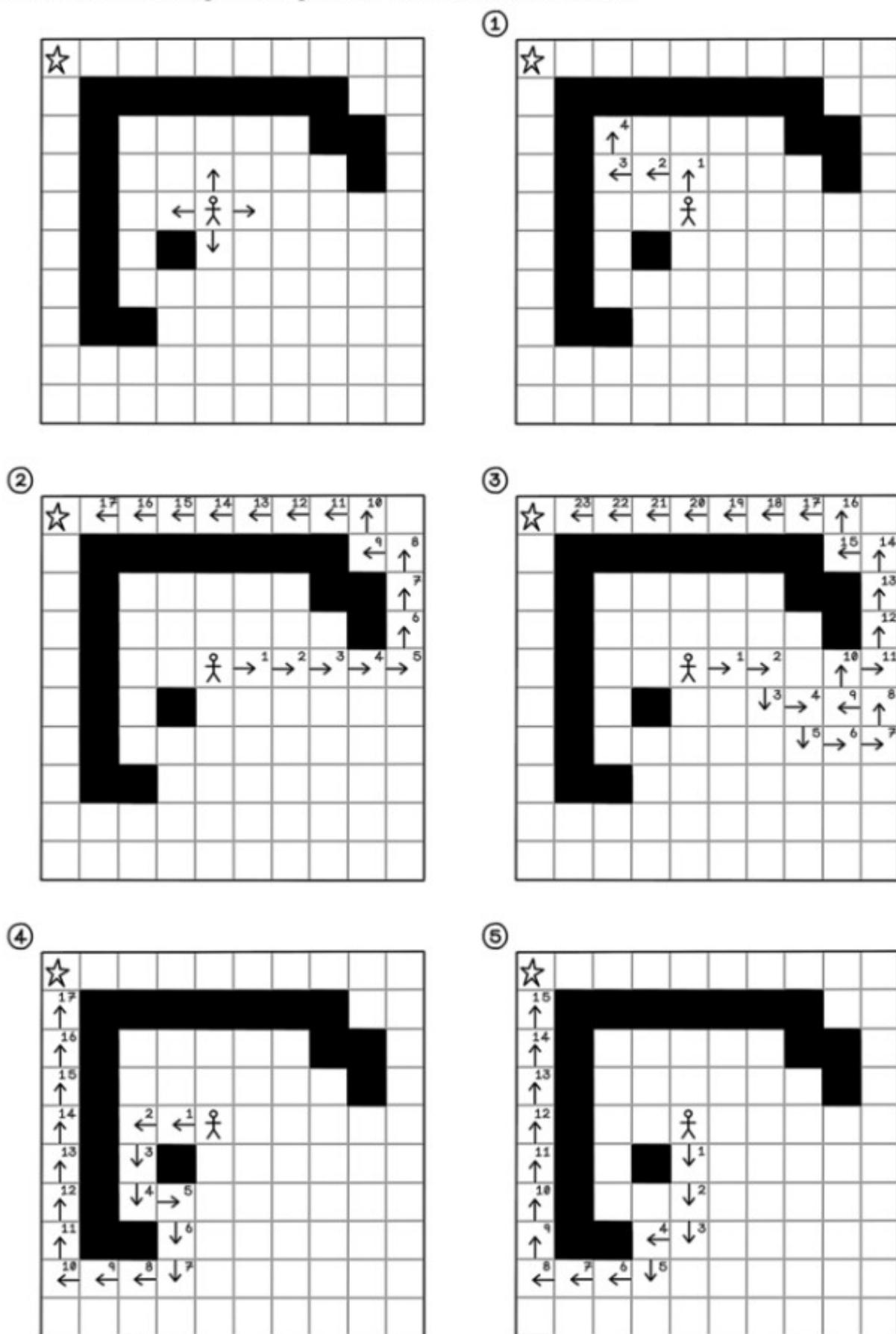
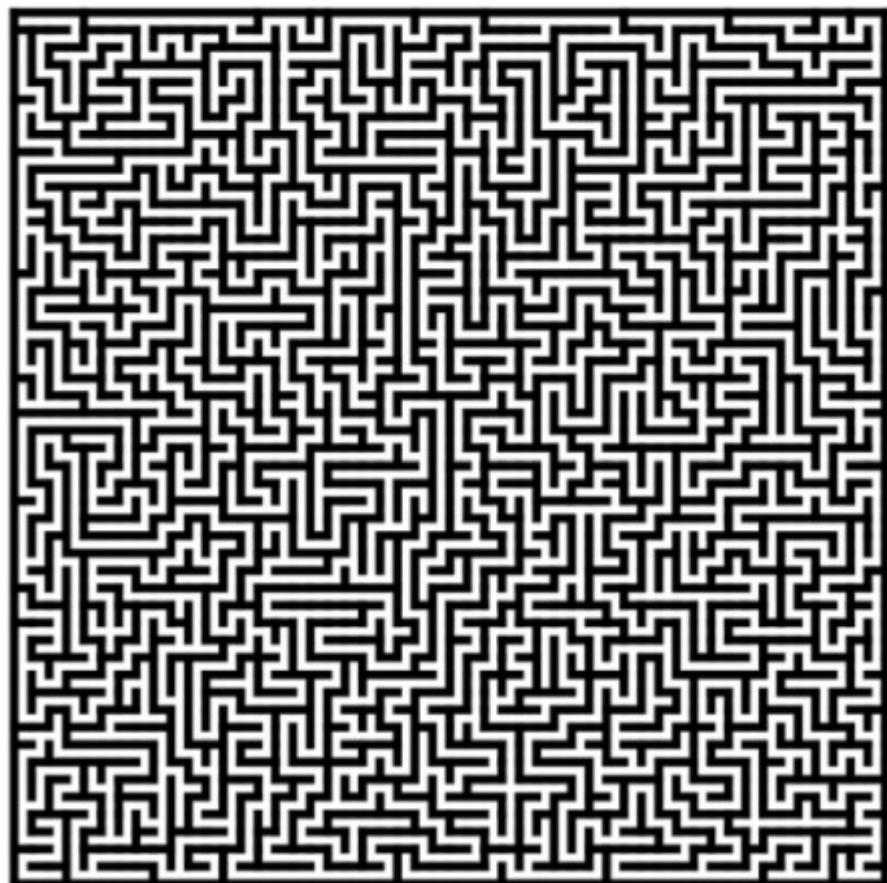


Рис. 2.5. Примеры возможных путей для решения задачи лабиринта

Рассматривая лабиринт и подсчитывая количество клеток в различных направлениях, можно найти несколько решений задачи. Чтобы найти четыре успешных варианта из неизвестного количества возможных, мы предприняли пять попыток. Для вычисления же всех возможных решений потребовалось бы очень много усилий:

- Попытка 1 не является подходящим решением. В ней выполняется 4 хода и цель при этом не достигается.
- Попытка 2 решает задачу, на что уходит 17 ходов.
- Попытка 3 решает задачу и требует совершения 23 ходов.
- Попытка 4 решает задачу снова за 17 ходов.
- Попытка 5 оказывается наилучшим доступным решением, так как требует всего 15 ходов. Несмотря на то что эта попытка оптимальна, она была найдена случайно.

Если бы лабиринт был намного больше, как, например, на рис. 2.6, то, чтобы найти кратчайший путь вручную, потребовалось бы огромное количество времени. Тут-то и пригодятся поисковые алгоритмы.



**Рис. 2.6.** Пример задачи с большим лабиринтом

Наше преимущество как людей состоит в том, что мы способны визуально воспринять задачу, понять ее и найти решение на основе заданных параметров.

Мы понимаем и интерпретируем данные абстрактно. Компьютер пока что не способен понимать обобщенную информацию в столь же естественной форме, как это делаем мы. Поэтому пространство задачи нужно представить в виде, который будет пригоден для вычисления и обработки поисковым алгоритмом.

## Представление состояния: создание структуры для представления пространства задачи и решений

При выражении данных и информации в понятном для компьютера виде необходимо кодировать их логически, чтобы это понимание было объективным. Несмотря на то что данные будут субъективно кодировать человек, выполняющий эту задачу, необходимо предусмотреть краткий и согласованный способ их представления.

Проясним разницу между данными и информацией. *Данные* — это сырье факты о чем-либо, а *информация* — это интерпретация этих фактов, их анализ для конкретной области. Чтобы информация стала значимой, требуется контекст и обработка данных. Вот пример: каждое отдельное пройденное в лабиринте расстояние представляет собой данные, а сумма всех расстояний является информацией. В зависимости от точки восприятия, уровня детализации и желаемого результата классификация чего-либо как данных или информации может быть субъективной для контекста и человека либо команды (рис. 2.7).

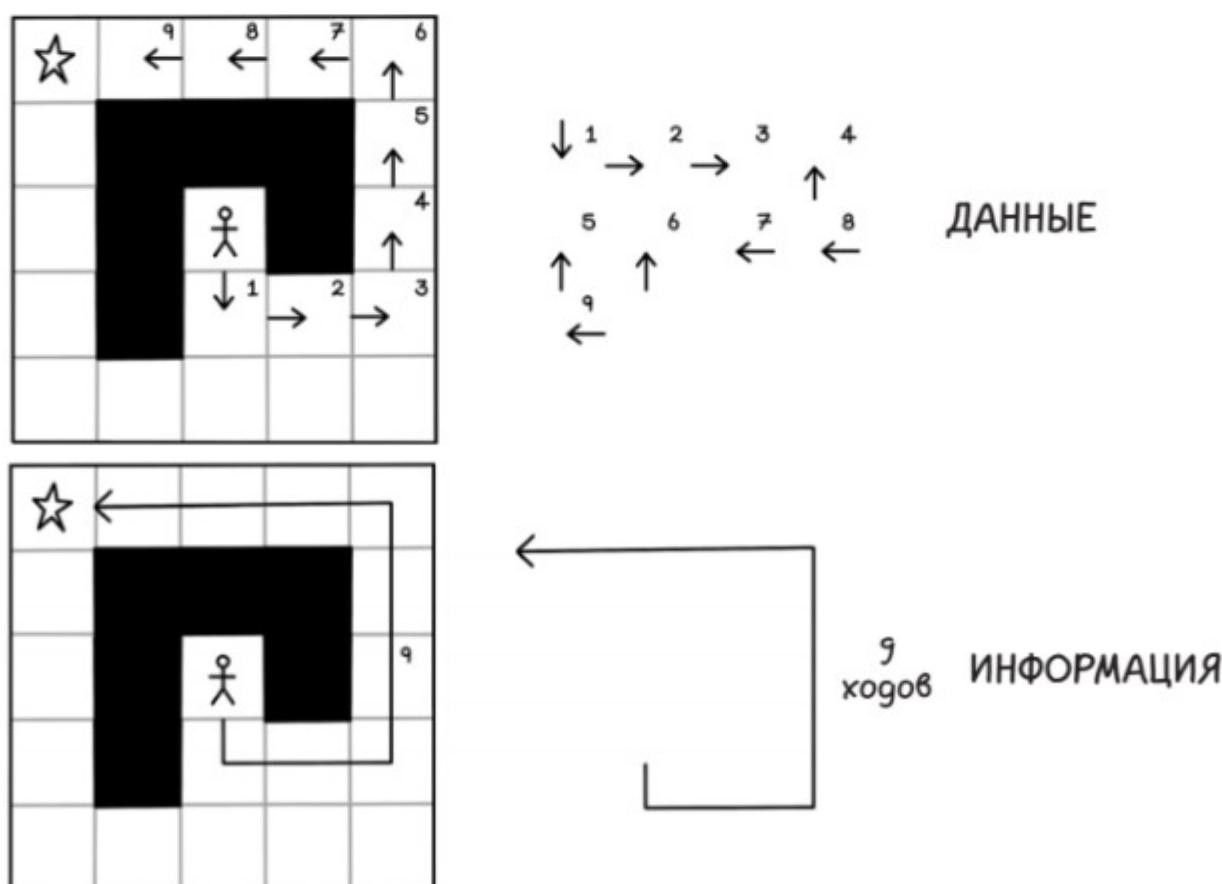


Рис. 2.7. Данные и информация

*Структуры данных* – это понятие компьютерной науки; с помощью структуры данные представляются в таком виде, чтобы их можно было обрабатывать с применением алгоритмов. Это абстрактный тип данных, состоящий из данных и операций, организованных определенным образом. При этом используемая структура определяется контекстом задачи и целью.

Примером такой структуры является *массив*, который представляет собой просто набор данных. Разные типы массивов обладают различными свойствами, которые делают их более подходящими для тех или иных целей. В зависимости от используемого языка программирования массив может содержать значения разных типов либо только одного типа; кроме того, в нем могут быть запрещены повторяющиеся значения. Различные виды массивов, как правило, называются тоже по-разному. Особенности и ограничения различных структур данных ведут к более эффективным вычислениям (рис. 2.8).

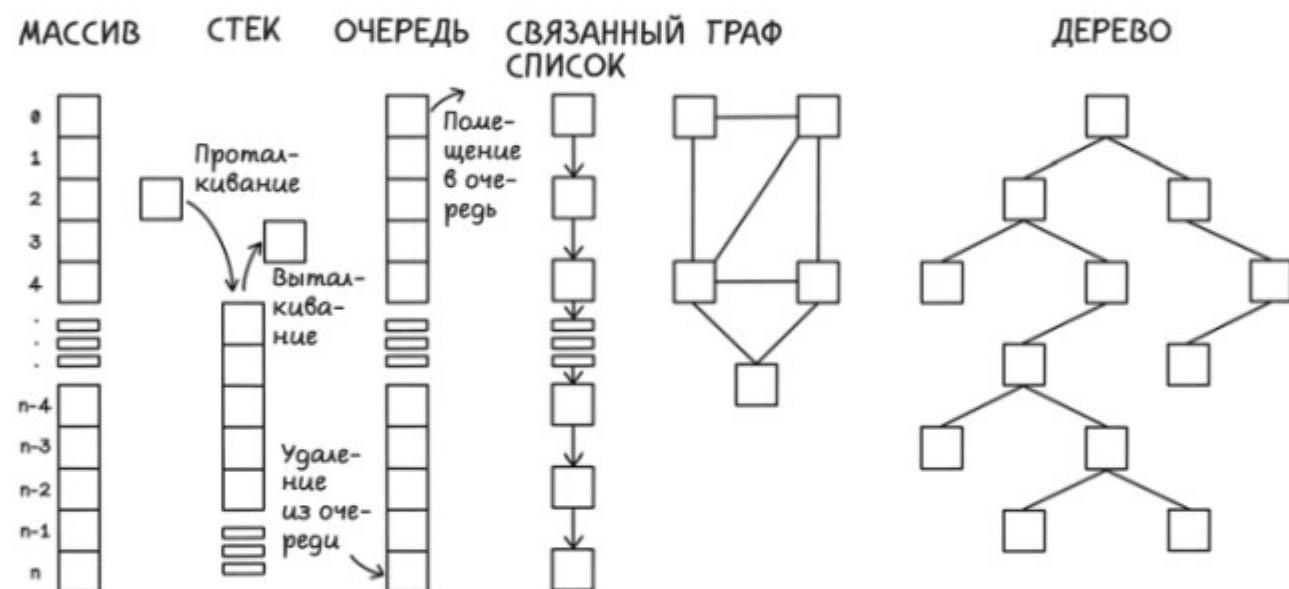
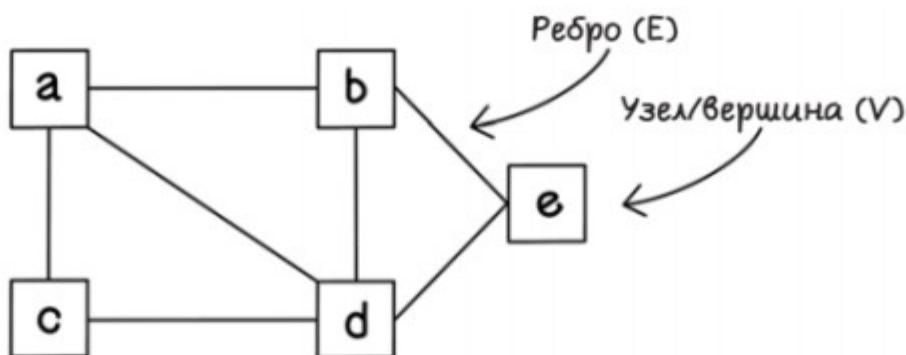


Рис. 2.8. Структуры данных, используемые с алгоритмами

Структуры дерева и графа – идеальная организация данных для поисковых алгоритмов.

### Графы: представление задач поиска и решений поиска

*Граф* – это структура данных, содержащая несколько связанных между собой состояний. Каждое состояние называется *вершиной* (или *узлом*), а связь между двумя состояниями – *ребром*. Понятие графа происходит из теории графов в математике и используется для моделирования связей между объектами. Это полезные структуры данных, которые благодаря простоте визуального представления и логической природе легко понятны человеку, что очень удобно для обработки с помощью различных алгоритмов (рис. 2.9).

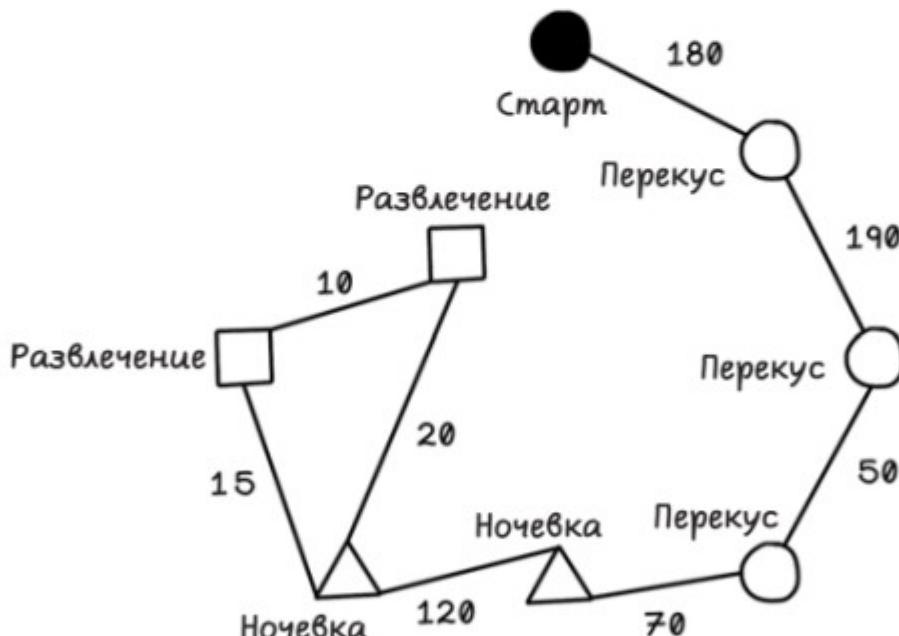


$$V = \{a, b, c, d, e\}$$

$$E = \{ab, ac, ad, bd, ce, cd, de\}$$

**Рис. 2.9.** Обозначения, используемые для записи графов

На рис. 2.10 приведен график поездки на побережье, о которой мы недавно говорили. Каждая остановка представлена в виде вершины, ребра между вершинами отражают точки, между которыми мы перемещались, а веса каждого ребра указывают пройденное расстояние.



**Рис. 2.10.** Пример описания поездки в виде графа

### Представление графа как конкретной структуры данных

Для эффективной обработки алгоритмами граф можно представить несколькими способами. По сути, его можно отразить с помощью массива массивов, указывающего связи между вершинами (рис. 2.11). Иногда полезно создать еще один массив, просто перечисляющий все вершины графа, чтобы отдельные вершины не приходилось выводить на основе связей.