

Содержание

Вступительное слово от издательства	9
Предисловие	10
Об авторах	19
Глава 1. Введение	21
1.1. Королева ученых и инженеров	22
1.2. Наука и модели	23
1.2.1. Компьютерные модели	24
1.2.2. Невероятное и невозможное	24
Источники	25
Глава 2. Информация: что это такое?	27
2.1. Определение информации	27
2.2. Измерение информации	29
2.2.1. Сложность по KCS	30
2.2.2. Информация Шеннона	37
2.3. Заключение	44
Источники	44
Глава 3. Эволюционный поиск и требования к информации	47
3.1. Эволюция как поиск	47
3.1.1. WD-40 TM и Formula 409 TM	48
3.1.2. Тесла, Эдисон и знания в предметной области	48
3.2. Инженерная разработка с помощью компьютера	49
3.3. Разработка рецепта вкусных блинов	50
3.3.1. Поиск хорошего блина № 1	50
3.3.2. Поиск хорошего блина № 2: время приготовления плюс настройка оборудования	53
3.3.3. Поиск хорошего блина № 3: больше переменных параметров рецепта	53
3.3.4. Поиск хорошего блина № 4: имитация блинов на компьютере с искусственным языком с использованием одного агента	55
3.3.5. Поиск хорошего блина № 5: моделирование блинов на компьютере с помощью эволюционного поиска	57
3.4. Источники знаний	58
3.4.1. Проектирование антенн с использованием эволюционных вычислений	60

3.5. Проклятие размерности и потребность в знаниях.....	62
3.5.1. Поможет ли Мур? Как насчет Гровера?.....	63
3.6. Неявные цели	64
3.7. Оптимальная неоптимальность.....	67
3.7.1. Потеря функции	67
3.7.2. Оптимизация Парето и оптимальная субоптимальность.....	68
3.7.3. Человек в цикле как фактор активной информации.....	70
3.8. Ландшафты отбора поисковых алгоритмов.....	71
3.9. Выводы.....	73
Источники	73
Глава 4. Детерминизм в случайности.....	81
4.1. Принцип равной вероятности событий	83
4.1.1 «Ничто есть то, о чем мечтают скалы»	83
4.1.2. Принцип недостаточного основания Бернулли (PrOIR)	84
4.2. Потребность в шуме.....	99
4.2.1. Фиксированные точки в случайных событиях.....	99
4.2.2. Выборка по значимости	103
4.2.3. Предельные циклы, странные аттракторы и тетербол.....	104
4.3. Потолок Бейснера	105
4.3.1. Tierra	106
4.3.2. Край эволюции	109
4.4. Заключение.....	110
Источники	111
Глава 5. Сохранение информации в компьютерном поиске	114
5.1. Основы.....	114
5.2. Что такое сохранение информации?	116
5.2.1. Обманчивые контрпримеры	118
5.2.2. Взаимосвязь между обучением и поиском	120
5.2.3. Человек в цикле, вносящий активную информацию	125
5.3. Удивительная стоимость слепого поиска в битах.....	128
5.3.1. Анализ.....	128
5.3.2. Вычислительная стоимость.....	129
5.4. Измерение сложности поиска в битах.....	131
5.4.1. Эндогенная информация	131
5.4.2. Активная информация	136
5.4.3. Извлечение активной информации из оракулов	148
5.5. Источники информации в эволюционном поиске.....	156
5.5.1. Популяция	157
5.5.2. Коэффициент мутации	157
5.5.3. Ландшафт отбора	158
5.6. Ступенчатая информация и переходная функциональная жизнеспособность	160

5.6.1. Детские шаги	162
5.6.2. Сохранение функциональности развития и неснижаемая сложность	162
5.7. Коэволюция.....	167
5.8. Поиск поиска	171
5.8.1. Пример.....	171
5.8.2. Проблема поиска для поисков	172
5.8.3. Математические доказательства	174
5.9. Заключение.....	179
Источники	179

Глава 6. Анализ моделей биологической эволюции..... 185

6.1. EV: программная модель эволюции	186
6.1.1. Структура EV.....	186
6.1.2. Устройство программы EV.....	189
6.1.3. Внутренние источники информации в EV	192
6.1.4. Поиск.....	195
6.1.5. Интерфейс EV Ware	197
6.1.6. Диагноз	200
6.2. Avida: ступенчатый поиск и логика NAND	202
6.2.1. Булева логика	202
6.2.2. Логика NAND	203
6.2.3. Организм Avida и его здоровье	208
6.2.4. Анализ Avida с точки зрения информации	212
6.2.5. Наличие замысла в программе Avida	221
6.2.6. Движения мертвого организма.....	223
6.3. Метабиология.....	223
6.3.1. Проблема остановки	225
6.3.2. Проблема поиска.....	226
6.3.3. Математический базис метабиологии	227
6.3.4. Ресурсы	231
6.4. Пора подметать грязный пол?	232
6.4.1. Доработка дерева Штейнера	232
6.4.2. Время для эволюции	233
6.4.3. Заключение.....	234
Источники	234

Глава 7. Измерение смысла и алгоритмическая

заданная сложность	240
7.1. Значимость информации.....	240
7.2. Условная сложность KCS.....	242
7.3. Определение алгоритмической заданной сложности (ASC)	243
7.3.1. Высокая ASC и низкая вероятность.....	245

7.4. Примеры ASC	246
7.4.1. Расширенные буквенно-цифровые символы.....	246
7.4.2. Игра в покер.....	249
7.4.3. Снежинки	250
7.4.4. ASC в игре «Жизнь»	252
7.5. Смысл в глазах смотрящего	263
Источники	264
Глава 8. Разум и искусственный интеллект	266
8.1. Тьюринг и Лавлейс: сильный и слабый интеллект.....	267
8.1.1. Ошибка Тьюринга	267
8.1.2. Тест Лавлейс	269
8.1.3. Озарение гения	270
8.2. Интеллект и непознаваемое.....	271
8.3. Заключение.....	272
Источники	272
Предметный указатель	274

Вступительное слово от издательства

ОТЗЫВЫ И ПОЖЕЛАНИЯ

Мы всегда рады отзывам наших читателей. Расскажите нам, что вы думаете об этой книге – что понравилось или, может быть, не понравилось. Отзывы важны для нас, чтобы выпускать книги, которые будут для вас максимально полезны.

Вы можете написать отзыв на нашем сайте www.dmkpress.com, зайдя на страницу книги и оставив комментарий в разделе «Отзывы и рецензии». Также можно послать письмо главному редактору по адресу dmkpress@gmail.com; при этом укажите название книги в теме письма.

Если вы являетесь экспертом в какой-либо области и заинтересованы в написании новой книги, заполните форму на нашем сайте по адресу http://dmkpress.com/authors/publish_book/ или напишите в издательство по адресу dmkpress@gmail.com.

СПИСОК ОПЕЧАТОК

Хотя мы приняли все возможные меры для того, чтобы обеспечить высокое качество наших текстов, ошибки все равно случаются. Если вы найдете ошибку в одной из наших книг – возможно, ошибку в основном тексте или программном коде, – мы будем очень благодарны, если вы сообщите нам о ней. Сделав это, вы избавите других читателей от недопонимания и поможете нам улучшить последующие издания этой книги.

Если вы найдете какие-либо ошибки в коде, пожалуйста, сообщите о них главному редактору по адресу dmkpress@gmail.com, и мы исправим это в следующих тиражах.

НАРУШЕНИЕ АВТОРСКИХ ПРАВ

Пиратство в интернете по-прежнему остается насущной проблемой. Издательства «ДМК Пресс» и World Scientific очень серьезно относятся к вопросам защиты авторских прав и лицензирования. Если вы столкнетесь в интернете с незаконной публикацией какой-либо из наших книг, пожалуйста, пришлите нам ссылку на интернет-ресурс, чтобы мы могли применить санкции.

Ссылку на подозрительные материалы можно прислать по адресу электронной почты dmkpress@gmail.com.

Мы высоко ценим любую помощь по защите наших авторов, благодаря которой мы можем предоставлять вам качественные материалы.

Предисловие

Наука добилась больших успехов в моделировании пространства, времени, массы и энергии, но слишком мало сделала, для того чтобы создать модель информации, заполняющей нашу Вселенную. Сегодня теория информации используется для измерения емкости диска Blu-ray или для описания пропускной способности соединения Wi-Fi. Тем не менее наука не рассматривает трудности, связанные с *созданием* содержимого Blu-ray и *смыслом* данных, передаваемых через соединение Wi-Fi. Новые достижения теории информации позволяют оценить роль информации в эволюционных процессах и под новым углом взглянуть на само понятие информации и ее роль в картине мироздания. В самом деле, все современные модели требуют для работы информацию от внешнего источника. Иными словами, все современные эволюционные модели просто не работают без подключения к внешнему источнику информации. В объяснении основ захватывающей теории информации на доступном уровне и заключается назначение книги «Введение в эволюционную информатику».

ПЕРВОИСТОЧНИКИ

Содержание этой монографии вытекает из оригинальных работ одного из ваших скромных соавторов, Уильяма А. Дембски (William A. Dembski) [1], и последующих отредактированных трудов [2]. Авторы написали множество статей и глав книг, в которых содержится основополагающий материал для этой монографии [3]. Ссылки на многие из этих документов доступны на нашем сайте **EvoInfo.org**. В данной монографии мы приводим рисунки и текст из этих работ, иногда дословно. Во всех случаях мы старались дать прямую ссылку на источник, но, возможно, что-то упустили.

Вне всяких сомнений, у материала этой монографии прочная основа. Цитируемые статьи тем не менее написаны на уровне, который понятен только фанатичным ученым. Данная монография служит двум целям. Во-первых, это объяснение эволюционной информатики на уровне, доступном для хорошо эрудированного читателя. Во-вторых, мы убеждены, что данная работа достаточно полно раскрывает различные точки зрения на теорию эволюционного моделирования.

МАТЕМАТИКА И СИМВОЛ ★

Хотя в этой книге мы попытались свести к минимуму обращения к математике, иногда без нее не обойтись. В таких случаях мы выделяем математический материал символом ★ и даем максимально четкое объяснение основополагающих рассуждений.

Математический материал может быть понят с начальным знанием:

- простых логарифмов;
- элементарной теории вероятностей;
- элементарной статистики, такой как средние значения (или среднее по выборке);
- представления чисел в двоичном формате (по основанию 2);
- простых операций булевой алгебры, таких как И (AND), ИЛИ (OR), НЕ (NOT), И-НЕ (NAND), ИЛИ-НЕ (NOR), ИСКЛЮЧАЮЩЕЕ ИЛИ (XOR) и т. д.

Чтобы помочь тем, кто хочет быстрее прочитать книгу или не интересуется математическими подробностями, мы поместили символом ★ разделы, которые можно пропустить. Некоторые математические дополнения даны в сносках и также помечены символом ⊕.

Ссылки и сноски

Как правило, в конце глав перечислены источники и дополнительная литература, в то время как в сносках содержатся пояснения и дополнения к материалу главы. Ссылки на источники обозначены числом в квадратных скобках, сноски обозначены надстрочным числом. При быстром или обзорном чтении сноски можно пропустить.

КРАТКОЕ СОДЕРЖАНИЕ ГЛАВ

Глава 1. Введение

Ученые и философы часто возводят теорию или идеологию на трон, словно королеву, а инженеры заставляют королеву сойти с трона и вымыть пол. И если она не работает, ее прогоняют прочь.

Ученые надеялись, что быстрые компьютеры позволят построить универсальную модель ненаправленной эволюции, основанную исключительно на случайных мутациях. Однако пока это не удалось. Если опираться только на теорию вероятностей, вы непременно сталкиваетесь с *законом Бореля* (Borel's law), который гласит, что события, описанные с достаточно малой (стремящейся к нулю) вероятностью, являются невозможными событиями. Например, существует ненулевая вероятность того, что вы испытаете квантовое туннелирование через стул, на котором сидите. Однако вероятность настолько мала, что мы можем классифицировать событие как невозможное.

Глава 2. Информация: что это такое?

Информация – это не материя и не энергия. Она выступает как самостоятельный компонент природы.

Термин «информация», как правило, не очень хорошо определен, используется ли он в повседневной беседе или в журнальной статье. *Теория информации Шеннона* (Shannon) является, пожалуй, самой известной математической

моделью информации. Шеннон отметил очевидное: его модель информации ограничена и не применима к широкому кругу возможных определений информации.

Теория информации Колмогорова–Хайтина–Соломонова (Kolmogorov–Chaitin–Solomonov, KCS), также известная как *алгоритмическая теория информации*, является еще одной популярной моделью информации. Однако и модели Шеннона, и KCS не способны моделировать информацию в части измерения смысла или значимости, относящихся к объекту.

Глава 3. Эволюционный поиск и требования к информации

Инженерное проектирование – это всегда итеративный поиск, основанный на компетенции разработчика. Для создания WD-40 понадобилось 40 испытаний, а Formula 409 потребовала 409 попыток. Так эти продукты получили числовую часть своих названий.

Анатомия поиска иллюстрируется на примере того, как шеф-повар разрабатывает хороший рецепт блинов. Выделены важные аспекты разработки, в том числе роль отраслевого эксперта и проклятие размерности, которое может быстро сделать невозможным *априорно-неинформированный проект*.

Анализ разработанной с использованием эволюционного поиска антенны NASA показывает, что в области эволюционного проектирования накоплены достаточно обширные познания, и проблема поиска была не такой уж сложной.

При разработке чего угодно невозможно обойтись без компромиссов. Разработка недорогого и безопасного автомобиля требует определенного баланса критериев. Дешевые машины небезопасны, а безопасные машины недешевы. Более того, глобальная оптимальность требует *частичной оптимальности* (субоптимальности) составляющих частей. Плохо обоснованные критические утверждения о неоптимальном устройстве биологических систем объясняются наличием компромиссов, присущих любой сложной системе.

Глава 4. Детерминизм в случайности

Это может звучать как оксюморон, но в случайности есть элементы детерминизма. Например, если монету многократно подбрасывают тысячи раз, количество выпавших орлов всегда будет стремиться к детерминированному значению 50 % от числа подбрасываний. Аналогичным образом многие программы, целью которых является демонстрация ненаправленной эволюции, неизменно пишутся так, чтобы в большинстве случаев сходиться к конкретному детерминированному результату. Как и в случае со стальным шариком в автомате для игры в пинбол, в каждом испытании можно выбрать разные пути, но стальной шарик всегда заканчивает тем, что падает в маленькое отверстие под лопатками.

Принцип недостаточного обоснования Бернулли (Principle Of Insufficient Reason, PrOIR), несмотря на сложное название, просто говорит о том, что вероятность выиграть в лотерею с тысячей билетов – один шанс из тысячи, если вы купили только один билет. Каждому возможному исходу в розыгрыше присва-

ивается равная вероятность. PrOIR Бернулли используется для моделирования случайного слепого поиска.

Потолок Бейснера (Basener's ceiling) накладывает строгое ограничение на любой эволюционный процесс. Он гласит, что эволюционный компьютерный поиск достигает точки, когда дальнейшее улучшение невозможно. Здравый смысл подсказывает, что эволюционная программа, написанная для проектирования антенны, не будет продолжать развиваться до такой степени, что, например, самопроизвольно научится играть в шахматы. Теория, лежащая в основе этого ограничения эволюционных процессов, основывается на понятии потолка Бейснера.

Глава 5. Сохранение информации в компьютерном поиске

Теперь у нас есть инструменты, необходимые для представления закона *сохранения информации* (Information Conservation Law, ICL), как показано в *теореме об отсутствии бесплатных завтраков* (No Free Lunch theorem, NFL). Теорема гласит, что при итеративном поиске произвольной цели один алгоритм в среднем так же хорош, как и любой другой, если у разработчика нет никаких априорных экспертных знаний в предметной области. Теорема, опубликованная в 1997 году Вольпертом (Wolpert) и Макреди (Macready), вызвала удивление у сообщества машинного интеллекта, которое часто противопоставляло один алгоритм поиска другому, чтобы определить, какой из них лучше. Получается, что результаты такого конкурса ничего не говорят о тотальном преимуществе одного алгоритма поиска над другим. Они лишь показывают, что определенный алгоритм поиска лучше подходит к исследуемой проблеме, и это преимущество не действует для других проблем.

Теорема об отсутствии бесплатных завтраков также послужила источником вдохновения для книги Уильяма Дембски с аналогичным названием.

Если нет априорных экспертных знаний о предметной области, мы ожидаем, что слепой поиск будет работать так же хорошо, как и любой другой метод. Проблема в том, что во многих случаях обращение к одной лишь случайности быстро заводит в экспоненциальный тупик бесконечного числа вариантов. Эффективная эволюция требует наличия информации.

Эволюционный поиск можно сделать лучше, чем в среднем, с помощью экспертизы предметной области. В этом случае для успешного поиска требуется меньше итераций. *Активная информация* измеряет степень, в которой экспертиза предметной области помогает в поиске. Суть активной информации иллюстрируют легко понятные примеры, такие как головоломка Cracker Barrel и игровое шоу «Давайте договоримся».

Утверждают, что теорема об отсутствии бесплатных завтраков была нарушена так называемым процессом *коэволюции*. Мы аргументированно показываем, что это не так.

Наконец, мы затрагиваем тему *поиска поисков (метапоиска)*. Если все поисковые процедуры в среднем работают одинаково, разве у нас не может быть

компьютерного поиска для выявления поиска, который в определенной ситуации работает лучше среднего? Ответ оказывается решительным НЕТ! Показано, что метапоиск экспоненциально сложнее, чем сам поиск.

Глава 6. Анализ моделей биологической эволюции

Существует ряд компьютерных программ, предназначенных для демонстрации ненаправленной дарвиновской эволюции. Наиболее известной является программа моделирования эволюции Avida, которой даже довелось участвовать в судебном процессе между сторонниками и противниками теории ненаправленной эволюции.

Поскольку Avida пытается решить относительно сложную задачу, разработчик программы, очевидно, внедрил в код программы знания предметной области. Мы определяем источники и измеряем внесенную активную информацию. Показано, что Avida содержит много хаотичной информации, снижающей производительность. Когда беспорядок устранен, программа сходится к решению быстрее.

Другая эволюционная программа, исследованная на предмет выявления и измерения активной информации, называется EV.

Когда в эволюционной программе выявлен внешний источник знаний, соответствующая активная информация может быть добыта иными способами с помощью других поисковых программ. Как для Avida, так и для EV показаны альтернативные программы поиска, которые дают те же результаты, что и эволюционный поиск, но с меньшей вычислительной нагрузкой.

На **EvolInfo.org** мы разработали интерактивные графические интерфейсы, чтобы проиллюстрировать производительность как Avida, так и EV. Имеется также графический интерфейс для экспериментального исследования алгоритма поиска Ричарда Докинза (Richard Dawkins), известного как алгоритм «Ласка» (WEASEL algorithm). Устройство и использование этих графических интерфейсов достаточно просты, так что читатель может выйти в интернет и провести эксперимент самостоятельно.

Наконец, анализируется модель, предложенная Грегори Хайтиным (Gregory Chaitin) в его книге «Доказывая Дарвина: математическая биология», изданной в 2013 году. Модель Хайтина, построенная в красивом и сюрреалистическом мире алгоритмической теории информации, оказывается переполненной активной информацией. К сожалению, как и другие компьютерные программы, написанные для демонстрации ненаправленной дарвиновской эволюции, она не является всеохватывающей.

Глава 7. Измерение смысла и алгоритмическая заданная сложность

Заданная сложность (specified complexity) рассматривается как оценка степени значимости исходной или экспертной информации при создании объекта.

Алгоритмическая заданная сложность (Algorithmic Specified Complexity, ASC) измеряет это свойство в битах.

ASC предполагает, что значимость объекта основана на *контексте*. Изображение моей семьи имеет большее значение для меня, чем для кого-то, кто никогда не встречал мою семью. Страница символов кандзи имеет большее значение для японского читателя, чем для человека, который не знает японский.

Примером могут служить выигрышные комбинации в игре в покер. Для колоды из 52 разных карт существует 2 869 682 возможных сочетания пяти карт. Некоторые расклады, такие как флеш-рояль, более значимы, чем другие, – например, пара джокер. Мы показываем, что ASC флеш-рояля составляет 16 бит, тогда как ASC расклада с одной парой равен нулю.

Другой иллюстративный пример касается снежинок. Хотя одиночная снежинка имеет высокую степень сложности, аналогичные события высокой сложности случаются постоянно. Показано, что ASC двух разных снежинок близка к нулю. Но у двух *одинаковых* снежинок очень большая ASC.

Наконец, рассчитывается ASC объектов в клеточных автоматах Конвея (Conway) Game of Life (игра «Жизнь»). Интерес к изобретенной в 1970 году игре продолжает расти. Сегодня существуют онлайн-группы пользователей, создающих сложные и замысловатые объекты с использованием четырех простых правил Конвея. Как и ожидалось, крупным сложным объектам присваиваются высокие значения ASC, тогда как простым объектам, которые с высокой вероятностью могут быть созданы случайным образом, присваиваются низкие значения ASC.

Глава 8. Искусственный интеллект и ограниченность компьютерных моделей

Безграничные возможности *искусственного интеллекта* (Artificial Intelligence, AI) периодически подвергаются более или менее обоснованному сомнению. Роджер Пенроуз (Roger Penrose) утверждает, что человеческий интеллект никогда не будет реализован с помощью машины Тьюринга (то есть компьютера). Его аргументы, подкрепленные *теоремой о неполноте* (Incompleteness theorem) Курта Гёделя (Kurt Gödel), основаны на неспособности компьютеров быть творцами сверх того, что им указано.

То же самое мы видим в моделях, которые симулируют дарвиновскую эволюцию. Снова и снова такие модели успешно работают в ограниченной области лишь потому, что программист внедрил в модель экспертную информацию. И конечно, эти модели работают на машине Тьюринга.

Дарвиновская эволюция не может создавать информацию из ничего, т. е. не обладает способностью креативности. И ни один компьютер не может (по крайней мере, пока ничто не указывает на такую возможность). Что касается креативности человеческого сознания, Пенроуз полагает, что ответ может быть найден в квантовых явлениях, происходящих в наших нейронах.

Источники

1. William A. Dembski, *The Design Inference: Eliminating Chance through Small Probabilities* (Cambridge University Press, 1998).
William A. Dembski, *No Free Lunch: Why Specified Complexity Cannot Be Purchased without Intelligence* (Rowman & Littlefield, Lanham, Md, 2002).
William A. Dembski, *Being as Communion: A Metaphysics of Information* (Ashgate Publishing Ltd., 2014).
2. Bruce Gordon, William Dembski, editors, *The Nature of Nature* (Wilmington, Del, 2011).
R. J. Marks II, M. J. Behe, W. A. Dembski, B. L. Gordon, J. C. Sanford, editors, *Biological Information – New Perspectives* (Cornell University, World Scientific, Singapore, 2013).
3. William A. Dembski and Robert J. Marks II, «Conservation of Information in Search: Measuring the Cost of Success». *IEEE Transactions on Systems, Man and Cybernetics A, Systems and Humans*, vol. 39, #5, September 2009, pp. 1051–1061.
William A. Dembski, R. J. Marks II, «Bernoulli's Principle of Insufficient Reason and Conservation of Information in Computer Search». *Proceedings of the 2009 IEEE International Conference on Systems, Man, and Cybernetics*. San Antonio, TX, USA – October 2009, pp. 2647–2652.
Winston Ewert, William A. Dembski and R. J. Marks II, «Evolutionary Synthesis of Nand Logic: Dissecting a Digital Organism». *Proceedings of the 2009 IEEE International Conference on Systems, Man, and Cybernetics*. San Antonio, TX, USA – October 2009, pp. 3047–3053.
Winston Ewert, George Montañez, William A. Dembski, Robert J. Marks II, «Efficient Per Query Information Extraction from a Hamming Oracle». *Proceedings of the 42nd Meeting of the Southeastern Symposium on System Theory*. IEEE, University of Texas at Tyler, March 7–9, 2010, pp. 290–229.
William A. Dembski, Robert J. Marks II, «The Search for a Search: Measuring the In-formation Cost of Higher Level Search». *J Adv Comput Intell Intelligent Inf*, 14 (5), pp. 475–486 (2010).
George Montañez, Winston Ewert, William A. Dembski, Robert J. Marks II, «Vivisection of the EV Computer Organism: Identifying Sources of Active Information». *Bio-Complexity*, 2010 (3), pp. 1–6 (December 2010).
William A. Dembski, Robert J. Marks II, «Life's Conservation Law: Why Darwinian Evolution Cannot Create Biological Information». In Bruce Gordon and William Dembski, eds., *The Nature of Nature* (ISI Books, Wilmington, Del., 2011), pp. 360–399.
Winston Ewert, William A. Dembski, Robert J. Marks II, «Climbing the Steiner Tree – Sources of Active Information in a Genetic Algorithm for Solving the Euclidean Steiner Tree Problem». *Bio-Complexity*, 2012 (1), pp. 1–14 (April, 2012).

Winston Ewert, William A. Dembski, Ann K. Gauger, Robert J. Marks II, «Time and Information in Evolution». *Bio-Complexity*, 2012 (4) 7 pages. doi:10.5048/BIO-C.2012.4.

Winston Ewert, William A. Dembski Robert J. Marks II, «On the Improbability of Algorithmically Specified Complexity». *Proceedings of the 2013 IEEE 45th South-eastern Symposium on Systems Theory (SSST)*, Baylor University, March 11, 2013, pp. 68–70.

Jon Roach, Winston Ewert, Robert J. Marks II, Benjamin B. Thompson, «Unexpected Emergent Behaviors from Elementary Swarms». *Proceedings of the 2013 IEEE 45th Southeastern Symposium on Systems Theory (SSST)*, Baylor University, March 11, 2013, pp. 41–50.

Winston Ewert, William A. Dembski and Robert J. Marks II, «Conservation of Information in Relative Search Performance». *Proceedings of the 2013 IEEE 45th South-Eastern Symposium on Systems Theory (SSST)*, Baylor University, March 11, 2013, pp. 41–50.

Albert R. Yu, Benjamin B. Thompson, and Robert J. Marks II, «Competitive evolution of tactical multiswarm dynamics». *IEEE Transactions on Systems, Man and Cybernetics: Systems*, 43 (3), pp. 563–569 (May 2013).

Robert J. Marks II, «Information Theory & Biology: Introductory Comments». *Biological Information – New Perspectives*, edited by R. J. Marks II, M. J. Behe, W. A. Dembski, B.L. Gordon, J.C. Sanford (World Scientific, Singapore, 2013) pp. 1–10.

William A. Dembski, Winston Ewert, Robert J. Marks II, «A General Theory of Information Cost Incurred by Successful Search». *Biological Information – New Perspectives*, edited by R. J. Marks II, M. J. Behe, W. A. Dembski, B. L. Gordon, J. C. Sanford (World Scientific, Singapore, 2013) pp. 26–63.

W. Ewert, William A. Dembski, Robert J. Marks II, «Tierra: The Character of Adaptation». *Biological Information – New Perspectives*, edited by R. J. Marks II, M. J. Behe, W. A. Dembski, B. L. Gordon, J. C. Sanford (World Scientific, Singapore, 2013), pp. 105–138.

G. Montañez, Robert J. Marks II, Jorge Fernandez, John C. Sanford, «Multiple Overlapping Genetic Codes Profoundly Reduce the Probability of Beneficial Mutation». *Biological Information – New Perspectives*, edited by R. J. Marks II, M. J. Behe, W. A. Dembski, B. L. Gordon, J. C. Sanford (World Scientific, Singapore, 2013), pp. 139–167.

W. Ewert, William A. Dembski, Robert J. Marks II, «Algorithmic specified complexity». *Engineering and the Ultimate: An Interdisciplinary Investigation of Order and Design in Nature and Craft*, edited by J. Bartlett, D. Halsmer, M. Hall (Blyth Institute Press, 2014), pp. 131–149.

W. Ewert, Robert J. Marks II, Benjamin B. Thompson, Al. Yu, «Evolutionary inversion of swarm emergence using disjunctive combs control». *IEEE Transactions on Systems, Man and Cybernetics: Systems*, 43 (5), pp. 1063–1076 (September 2013).

W. Ewert, William A. Dembski, Robert J. Marks II, «Algorithmic Specified Complexity in the Game of Life». *IEEE Transactions on Systems, Man and Cybernetics: Systems*, 45 (4), pp. 584–594 (April 2015).

W. Ewert, William A. Dembski, Robert J. Marks II, «Measuring meaningful information in images: algorithmic specified complexity». *IET Computer Vision* (2015). DOI: 10.1049/iet-cvi.2014.0141.

Об авторах

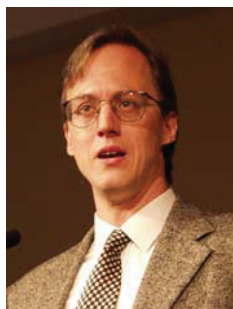


Роберт Дж. Маркс (Robert J. Marks) – заслуженный профессор технических наук инженерного факультета Университета Бэйлор, США. Маркс является членом IEEE и Оптического общества Америки. Его консалтинговая деятельность включает корпорацию Microsoft, DARPA и Boeing Computer Services. Он внес серьезный научный вклад в области обработки сигналов, включая распределение частоты по времени Чжао–Атласа–Маркса (Zhao–Atlas–Marks, ZAM) и теорему Ченга–Маркса в теории дискретизации Шеннона. Он входит в список 50 самых влиятельных ученых в мире на

сегодняшний день по версии **TheBestSchools.org** (2014).

Исследования Маркса финансировались такими организациями, как Национальный научный фонд США, General Electric, Southern California Edison, Boeing Defense, Научно-исследовательский центр Военно-воздушных сил США, Военно-морской исследовательский институт США, Военно-морская исследовательская лаборатория США, Фонд Уитакера, Национальный институт здравоохранения, Лаборатория реактивного движения, Исследовательский центр армии США и NASA. Его книги включают «Справочник по анализу Фурье и его приложениям» (издательство Оксфордского университета), «Введение в теорию выборки и интерполяции Шеннона» (Springer Verlag) и «Нейронное связывание: контролируемое обучение в искусственных нейронных сетях прямой связи» (MIT Press) в соавторстве с Рассом Ридом. Маркс редактировал пять других работ в таких областях, как энергетика, нейронные сети и нечеткая логика. Он сыграл важную роль в определении дисциплины вычислительного интеллекта и является редактором первой книги, использующей этот термин в названии: «Вычислительный интеллект: имитация жизни» (IEEE Press, 1994). Его авторские и соавторские главы данной книги вобрали в себя девять работ, ранее изданных в сборниках академических трудов. Другие главы книги включают материалы из «Справочника по теории мозга и нейронных сетей» Майкла Арбиба (MIT Press, 1996). Его число Эрдёша–Бэйкона (Erdős–Bacon number)¹ равно пяти.

¹ https://ru.wikipedia.org/wiki/Число_Эрдёша_-_Бэйкона.



Уильям А. Дембски (William A. Dembski) – старший научный сотрудник лаборатории эволюционной информатики в Макгрегоре, штат Техас, а также предприниматель, разрабатывающий образовательные веб-сайты и программное обеспечение. Он обладатель степеней бакалавра по психологии, степени магистра по статистике, кандидата экономических наук и доктора физико-математических наук (степень присвоена в 1988 году Чикагским университетом, Чикаго, Иллинойс, США). Уильям Дембски работал ассоциированным профессором кафедры науковедения

Университета Бэйлор (Уэйко, Техас, США), преподавал в Северо-Западном университете (Эванстон, Иллинойс, США), в университете Нотр-Дам (Нотр-Дам, Индиана, США) и в университете Далласа (Ирвинг, Техас, США). Он защитил докторскую работу по математике в Массачусетском технологическом институте (Кембридж, США), по физике в Чикагском университете (Чикаго, США) и по информатике в Принстонском университете (Принстон, Нью-Джерси, США). Он организовал стипендии для выпускников и докторантов Национального научного фонда, опубликовал статьи в журналах по математике, инженерии и философии и является автором и редактором более двадцати книг. Уильям Дембски – математик и философ, взявший на себя роль публичного интеллектуала. В дополнение к чтению лекций по всему миру в колледжах и университетах он много выступал на радио и телевидении. Его работы цитировались в многочисленных газетных и журнальных статьях, в том числе в трех статьях на первой полосе в «Нью-Йорк таймс», а также в обложке журнала «Тайм» от 15 августа 2005 года. Он появлялся на различных телешоу каналов BBC, NPR (Дайан Рем и др.), PBS («Взгляд изнутри» с Джеком Фордом и «Необыкновенное знание» с Питером Робинсоном), CSPAN2, CNN, Fox News, ABC Nightline и «Ежедневные новости» с Джоном Стюартом.



Уинстон Эверт (Winston Ewert) в настоящее время работает инженером-программистом в Ванкувере, Канада. Он старший научный сотрудник лаборатории эволюционной информатики. Эверт получил докторскую степень в университете Бэйлора (Уэйко, Техас, США). Он написал ряд статей на тему поиска, информации и сложности, включая исследования компьютерных моделей, предназначенных для описания дарвиновской эволюции, и разработку теоретико-информационных моделей для измерения вычислительной сложности. Доктор Эверт является постоянным автором **EvolutionNews.org**.

Глава 1

Введение

Честь математики требует от нас разработать математическую теорию эволюции и либо доказать, что Дарвин был прав, либо опровергнуть его!

Грегори Хайтин [1]

Авторитетная и заслуживающая уважения наука должна опираться на математику и модели. Даже некоторые нестрогие науки, такие как социология или финансы, предлагают убедительные математические и компьютерные модели, получающие Нобелевские премии. Целью *эволюционной информатики* является изучение математики и моделей, лежащих в основе эволюции.

Существует очевидная разница между моделями и реальностью. Инженеры любят шутить: «В теории наука и реальность совпадают. На практике это не так». Модели в физике показали невероятное экспериментальное согласие с теорией. Но как насчет дарвиновской эволюции? Было предложено множество моделей для эволюции по Дарвину. Некоторые из них рассматриваются в этой монографии. Каждая из них, однако, *заранее* продумана до мелочей, и степень их предопределенности может быть измерена в битах с использованием понятия *активной информации*. Если допустить, что эти модели исчерпывающе отражают дарвиновский процесс, то приходится сделать вывод, что эволюция невозможна без полученной извне начальной информации. Проблема большинства моделей эволюции заключается в том, что без некоторой доли заложенной в них начальной информации упомянутые модели просто не работают. Комбинаторных ресурсов нашей вселенной и даже основанной на теории струн современной модели мультивселенной недостаточно, чтобы реализовать эволюцию, основанную исключительно на длинной цепочке событий с ничтожной вероятностью. Здесь явно не обойтись без неких всеобщих алгоритмических законов. Мы намерены показать это в своей книге.

Наша работа была первоначально мотивирована попытками других авторов описать эволюцию Дарвина с помощью компьютерного моделирования или математических моделей [2]. Авторы этих работ утверждают, что их модели достоверно отражают ненаправленную биологическую эволюцию. Мы неоднократно показываем, что все предложенные модели требуют значительных

предварительных знаний о решаемой проблеме. Но если цель модели указана заранее, это уже не дарвиновская эволюция, а разумный замысел, где разработчик программы выступает в роли созидającego божества. По иронии судьбы, модели эволюции, призванные продемонстрировать эволюцию Дарвина, нуждаются в разумном разработчике. Вклад программиста в успех модели, называемый активной информацией, можно измерить в битах.

Понятие активной (или значимой) информации имеет фундаментальное значение. Бюсты президентов США на склоне горы Рашмор демонстрируют наличие активной информации по сравнению, скажем, с горой Фудзи. Проект поиска внеземного разума (SETI) предполагает, что на фоне случайного космического шума можно обнаружить интеллектуальные сигналы, содержащие активную информацию. Модель для измерения значимой информации, получаемой из наблюдений, является темой главы 7.

1.1. КОРОЛЕВА УЧЕНЫХ И ИНЖЕНЕРОВ

Инженеры мало хвастаются своими успехами. Однако в конечном итоге не ученые, а инженеры отправили человека на луну. Не ученые отвечают за работу интернета. Это делают инженеры. Последние прорывы в медицине – это, скорее всего, работа инженера, а не ученого или врача. Вещи созданы инженерами.

Назначение инженера состоит в том, чтобы понимать природу и математику, применять это понимание к реальности и заставлять вещи работать.

Между инженерами и учеными есть фундаментальные философские различия. Ученые, как правило, больше заинтересованы в общем понимании явлений. Они формируют модели реальности – часто красивые и мощные – и тщательно их изучают. После того как модель более или менее выдержала проверку практикой, ее возводят на трон, словно королеву, и поклоняются ей. Иногда требуется революция, чтобы свергнуть научную догму. Инженеры, напротив, заставляют королеву сойти с трона и пойти мыть пол. Если она работает, мы используем ее навыки. Но если она не работает, мы ее прогоняем.

Эта монография описывает историю королевы. Мы анализируем компьютерные модели эволюции, предлагаемые учеными, и заключаем, что они работают только потому, что программисты создали их для работы. В них нет создания информации или спонтанного увеличения значимой сложности. Информация не возникает из ниоткуда – это противоречит закону сохранения информации. Мы можем изучить предложенные компьютерные модели, определить источник активной информации¹ и показать, что, несмотря на успешное моделирование некоторых аспектов эволюции, эти модели являются плохим способом использования доступных вычислительных ресурсов. Поскольку

¹ В нашем случае – информации, заложенной программистом при создании программы и напрямую определяющей работоспособность модели.

предлагаемые модели некорректно отображают характеристики ненаправленного дарвиновского поиска, им пора слезать с трона.

1.2. Наука и модели

Наука нуждается в *поясняющих моделях*. Дарвиновская эволюция, использующая повторяющиеся процессы случайной мутации организмов, на первый взгляд выглядит наукой, которая идеально подходит для вероятностного моделирования.

Неоднократно наблюдаемые физические законы и явления, такие как закон движения Ньютона или законы термодинамики, всегда будут работать одинаково, сколько бы мы ни повторяли эксперименты. Говорят, что такие законы формируются путем применения *индуктивного вывода*. Соответственно, мы можем достаточно легко построить однозначные компьютерные модели, имитирующие эти законы. Однако *неповторяемые явления* не могут быть смоделированы таким образом. Характерным примером является теория Большого взрыва. В подобных случаях для вывода законов используется *абдуктивный (умозрительный) вывод* или вывод с *наилучшим объяснением*. Абдуктивный вывод, безусловно, не помешал нам сформировать богатое теоретическое объяснение Большого взрыва или теоретический базис геологии.

К сожалению, мы не можем повторить в лаборатории весь ход дарвиновской эволюции за прошедшие миллиарды лет существования жизни на Земле. Однако современная наука довольно глубоко исследовала некоторые наблюдаемые и воспроизводимые явления, которые могли бы помочь. Мы умеем разводить породистых собак и лошадей, штаммы бактерий вырабатывают устойчивость к антибиотикам, а клювы зябликов различаются в зависимости от источников пищи на Галапагосских островах. Разве мы не можем экстраполировать жизнеспособную математическую модель эволюции исходя из этих явлений? Некоторые оптимистично настроенные ученые говорят уверенное «да». Однако с точки зрения математики экстраполяция стохастических последовательностей невероятно сложна. Малейшие различия в наблюдениях могут привести к абсолютно разным результатам экстраполяции¹ [3]. Глава 6 содержит обсуждение опубликованных моделей, сторонники которых считают, что у них есть успешная модель дарвиновской эволюции. Увы, это не так. В лучшем случае они смоделировали целенаправленную селекцию породистых лошадей из имеющегося поголовья.

¹ * Примеры характеристик экстраполяции и прогнозирования включают в себя *слабообусловленные* (ill-conditioned) и *некорректные* (ill-posed) процессы. Слабообусловленный процесс – это процесс, при котором небольшие изменения в наблюдаемых данных могут привести к огромным изменениям в экстраполяции. Некорректный процесс является крайним проявлением слабообусловленного процесса. Независимо от того, насколько мало нарушена известная часть процесса, изменение ошибки экстраполяции становится неизвестным в том смысле, что оно не имеет предсказуемых границ.

Конец ознакомительного фрагмента.

Приобрести книгу можно
в интернет-магазине «Электронный универс»
(e-Univers.ru)