



Алгоритмы и структуры данных

Лекция 5. Динамическое программирование.

(с) Глухих Михаил Игоревич, glukhikh@mail.ru

Динамическое программирование: идея

- Развитие идеи декомпозиции
- Задача разбивается на подзадачи...

Динамическое программирование: идея

- Развитие идеи декомпозиции
- Задача разбивается на подзадачи...
- + уже решённые подзадачи запоминаются (мемоизация)

Динамическое программирование: идея

- Развитие идеи декомпозиции
- Задача разбивается на подзадачи...
- + уже решённые подзадачи запоминаются (мемоизация)
- Мемоизация – сохранение результатов выполнения функций для предотвращения повторных вычислений
- Примеры – см. lesson4

Простой пример: числа Фибоначчи

➡ 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...

Простой пример: числа Фибоначчи

- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...
- $F(0) = 0$, $F(1) = 1$, $F(N+2) = F(N+1) + F(N)$

Простой пример: числа Фибоначчи

- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...
- $F(0) = 0$, $F(1) = 1$, $F(N+2) = F(N+1) + F(N)$
- Рекурсивное вычисление

```
fun fib(n: Int): Int =  
    if (n < 2) n else fib(n-1) + fib(n-2)
```

Простой пример: числа Фибоначчи

- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...
- $F(0) = 0$, $F(1) = 1$, $F(N+2) = F(N+1) + F(N)$

- Рекурсивное вычисление

```
fun fib(n: Int): Int =  
    if (n < 2) n else fib(n-1) + fib(n-2)
```

- **fib(4) = fib(3) + fib(2) = fib(2) + fib(1) + fib(1) + fib(0) = fib(1) + fib(0) + fib(1) + fib(1) + fib(0): 9 invocations**

Простой пример: числа Фибоначчи

- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...
- $F(0) = 0, F(1) = 1, F(N+2) = F(N+1) + F(N)$

- Рекурсивное вычисление

```
fun fib(n: Int): Int =  
    if (n < 2) n else fib(n-1) + fib(n-2)
```

- $\text{fib}(4) = \text{fib}(3) + \text{fib}(2) = \text{fib}(2) + \text{fib}(1) + \text{fib}(1) + \text{fib}(0) = \text{fib}(1) + \text{fib}(0) + \text{fib}(1) + \text{fib}(1) + \text{fib}(0)$: 9 invocations
- $\text{fib}(6) = \text{fib}(5) + \text{fib}(4) = \text{fib}(4) + \text{fib}(3) + \text{fib}(4)$:
 $2 + 9 + 9 + 5 = 25$ invocations

Простой пример: числа Фибоначчи

- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...
- $F(0) = 0$, $F(1) = 1$, $F(N+2) = F(N+1) + F(N)$

- Рекурсивное вычисление

```
fun fib(n: Int): Int =  
    if (n < 2) n else fib(n-1) + fib(n-2)
```

- Трудоёмкость = ???

Простой пример: числа Фибоначчи

- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...
- $F(0) = 0$, $F(1) = 1$, $F(N+2) = F(N+1) + F(N)$

- Рекурсивное вычисление

```
fun fib(n: Int): Int =  
    if (n < 2) n else fib(n-1) + fib(n-2)
```

- Трудоёмкость = $O(\text{fib}(n))$

Простой пример: числа Фибоначчи

- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...
- $F(0) = 0$, $F(1) = 1$, $F(N+2) = F(N+1) + F(N)$
- Мемоизация

```
private val storage = hashMapOf(0 to 0, 1 to 1)
fun fib(n: Int): Int {
    val memo = storage[n]
    return if (memo != null) memo
    else {
        val result = fib(n-1) + fib(n-2)
        storage[n] = result
        result
    }
}
```

}
Динамическое программирование

Простой пример: числа Фибоначчи

- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...
- $F(0) = 0$, $F(1) = 1$, $F(N+2) = F(N+1) + F(N)$

- Мемоизация (упрощённый вариант)

```
private val storage = hashMapOf(0 to 0, 1 to 1)
fun fib(n: Int): Int =
    storage.getOrPut(n) { fib(n-1) + fib(n-2) }
```

➡ См. пример `lesson4.fibonacci`

Простой пример: числа Фибоначчи

- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...
- $F(0) = 0$, $F(1) = 1$, $F(N+2) = F(N+1) + F(N)$

- Мемоизация (упрощённый вариант)

```
private val storage = hashMapOf(0 to 0, 1 to 1)
fun fib(n: Int): Int =
    storage.getOrPut(n) { fib(n-1) + fib(n-2) }
```

- См. пример Fibonacci/Fib.kt
- Трудоёмкость = ???

Простой пример: числа Фибоначчи

- 0, 1, 1, 2, 3, 5, 8, 13, ...
- $F(0) = 0$, $F(1) = 1$, $F(N+2) = F(N+1) + F(N)$

- Мемоизация (упрощённый вариант)

```
private val storage = hashMapOf(0 to 0, 1 to 1)
fun fib(n: Int): Int =
    storage.getOrPut(n) { fib(n-1) + fib(n-2) }
```

- См. пример Fibonacci/Fib.kt
- Трудоёмкость = $O(n)$

Динамическое программирование: нисходящий или восходящий подход

- Нисходящий вариант: рекурсивная реализация + мемоизация уже вычисленных результатов

Динамическое программирование: нисходящий или восходящий подход

- Восходящий вариант: последовательное (в цикле) продвижение от размерности 0 до размерности N , опять-таки с запоминанием результатов

Динамическое программирование: применимость

- Зависимость решения задачи от подзадач

Динамическое программирование: применимость

- Зависимость решения задачи от подзадач
- Перекрывающиеся подзадачи: снова и снова решаем одно и то же

Задача о разрезании стержня

- Есть стержень целочисленной длины N

Задача о разрезании стержня

- Есть стержень целочисленной длины N
- Его необходимо разрезать на несколько кусков (также целочисленной длины)...

Задача о разрезании стержня

- Есть стержень целочисленной длины N
- Его необходимо разрезать на несколько кусков (также целочисленной длины)...
- ... с тем, чтобы получить максимальную прибыль от их продажи
- Цены кусков стержня заданной длины представлены таблицей (или, в общем случае – функцией)

Задача о разрезании стержня

- Есть стержень целочисленной длины N
- Его необходимо разрезать на несколько кусков (также целочисленной длины)...
- ... с тем, чтобы получить максимальную прибыль от их продажи
- $\text{Income}(N) = \text{Max}(\text{Cost}(N), \text{Max}(\text{Cost}(i) + \text{Income}(N-i)))$
- $\text{Income}(1) = \text{Cost}(1)$
- $\text{Income}(0) = 0$

Задача о разрезании стержня -- решение

- Есть стержень целочисленной длины N
- Его необходимо разрезать на несколько кусков (также целочисленной длины)...
- ... с тем, чтобы получить максимальную прибыль от их продажи
- Аналогично числам Фибоначчи – но запоминаем мы $\text{Income}(i)$
- См. пример `rod/Cut.kt`
- Трудоёмкость = ???

Задача о разрезании стержня -- решение

- Есть стержень целочисленной длины N
- Его необходимо разрезать на несколько кусков (также целочисленной длины)...
- ... с тем, чтобы получить максимальную прибыль от их продажи
- Аналогично числам Фибоначчи – но запоминаем мы $\text{Income}(i)$
- См. пример `rod/Cut.kt`
- Трудоёмкость = $O(N^2)$

Задача о ранце

- Есть рюкзак грузоподъёмностью L
- Есть набор из M предметов ценностью C_i и весом W_i
- Необходимо выбрать, какие из них брать:
 $\text{Sum}(W_i) \leq L, \text{Sum}(C_i) \rightarrow \text{Max}$

Задача о ранце -- варианты

- Есть рюкзак грузоподъёмностью L
- Есть набор из M предметов ценностью C_i и весом W_i
- Необходимо выбрать, какие из них брать:
 $\text{Sum}(W_i) \leq L, \text{Sum}(C_i) \rightarrow \text{Max}$
- Задача 0/1 – каждый предмет либо берётся, либо нет

Задача о ранце -- варианты

- Есть рюкзак грузоподъёмностью L
- Есть набор из M предметов ценностью C_i и весом W_i
- Необходимо выбрать, какие из них брать:
 $\text{Sum}(W_i) \leq L, \text{Sum}(C_i) \rightarrow \text{Max}$
- Задача 0/1 – каждый предмет либо берётся, либо нет
- Ограниченная задача – каждый предмет можно брать не более N раз

Задача о ранце -- варианты

- Есть рюкзак грузоподъёмностью L
- Есть набор из M предметов ценностью C_i и весом W_i
- Необходимо выбрать, какие из них брать:
 $\text{Sum}(W_i) \leq L, \text{Sum}(C_i) \rightarrow \text{Max}$
- Задача 0/1 – каждый предмет либо берётся, либо нет
- Ограниченная задача – каждый предмет можно брать не более N раз
- Неограниченная задача – каждый предмет можно брать любое количество раз

0/1 задача о ранце – повторяющиеся задачи

- Вначале у нас есть рюкзак грузоподъёмностью L и набор из M предметов...

0/1 задача о ранце – повторяющиеся задачи

- Вначале у нас есть рюкзак грузоподъёмностью L и набор из M предметов...
- ... предположим, мы положили туда предмет $\#M$, теперь у нас есть рюкзак грузоподъёмностью $L - W_M$ и $M-1$ предметов

0/1 задача о ранце – динамическое программирование

- Вначале у нас есть рюкзак грузоподъёмностью L и набор из M предметов...
- ... предположим, мы положили туда предмет $\#M$, теперь у нас есть рюкзак грузоподъёмностью $L - W_M$ и $M-1$ предметов
- Определим таблицу $C(L, M)$

0/1 задача о ранце – динамическое программирование

- Вначале у нас есть рюкзак грузоподъёмностью L и набор из M предметов...
- ... предположим, мы положили туда предмет $\#M$, теперь у нас есть рюкзак грузоподъёмностью $L - W_M$ и $M-1$ предметов
- Определим таблицу $C(L, M)$
 - $C(L, 0) = C(0, M) = 0$
 - $C(L, M) = C(L, M-1)$ if $W_M > L$
 - $C(L, M) = \text{Max}(C(L, M-1), C_M + C(L-W_M, M-1))$ if $W_M \leq L$

0/1 задача о ранце – динамическое программирование

- Вначале у нас есть рюкзак грузоподъёмностью L и набор из M предметов...
- ... предположим, мы положили туда предмет $\#M$, теперь у нас есть рюкзак грузоподъёмностью $L - W_M$ и $M-1$ предметов
- Определим таблицу $C(L, M)$
 - $C(L, 0) = C(0, M) = 0$
 - $C(L, M) = C(L, M-1)$ if $W_M > L$
 - $C(L, M) = \text{Max}(C(L, M-1), C_M + C(L-W_M, M-1))$ if $W_M \leq L$
- Трудоёмкость = ???

0/1 задача о ранце – динамическое программирование

- Вначале у нас есть рюкзак грузоподъёмностью L и набор из M предметов...
- ... предположим, мы положили туда предмет $\#M$, теперь у нас есть рюкзак грузоподъёмностью $L - W_M$ и $M-1$ предметов
- Определим таблицу $C(L, M)$
 - $C(L, 0) = C(0, M) = 0$
 - $C(L, M) = C(L, M-1)$ if $W_M > L$
 - $C(L, M) = \text{Max}(C(L, M-1), C_M + C(L-W_M, M-1))$ if $W_M \leq L$
- Трудоёмкость = $O(L * M)$

0/1 задача о ранце – динамическое программирование

- Вначале у нас есть рюкзак грузоподъёмностью L и набор из M предметов...
- ... предположим, мы положили туда предмет $\#M$, теперь у нас есть рюкзак грузоподъёмностью $L - W_M$ и $M-1$ предметов
- Определим таблицу $C(L, M)$
 - $C(L, 0) = C(0, M) = 0$
 - $C(L, M) = C(L, M-1)$ if $W_M > L$
 - $C(L, M) = \text{Max}(C(L, M-1), C_M + C(L-W_M, M-1))$ if $W_M \leq L$
- Трудоёмкость = $O(L * M)$ – *псевдо-полиномиальная*
- NB: L и все W_i должны быть целыми числами!

Задача о ранце – жадный алгоритм

- Упорядочим все предметы по убыванию C_i / W_i – дорогие и лёгкие предметы идут первыми, дешёвые и тяжёлые – последними

Задача о ранце – жадный алгоритм

- Упорядочим все предметы по убыванию C_i / W_i – дорогие и лёгкие предметы идут первыми, дешёвые и тяжёлые – последними
- На каждом шаге пытаемся положить в рюкзак первый предмет из списка, если он туда помещается
- Если же он не помещается, то он удаляется из списка

Задача о ранце – жадный алгоритм

- Упорядочим все предметы по убыванию C_i / W_i – дорогие и лёгкие предметы идут первыми, дешёвые и тяжёлые – последними
- На каждом шаге пытаемся положить в рюкзак первый предмет из списка, если он туда помещается
- Если же он не помещается, то он удаляется из списка
- Более быстрое решение: трудоёмкость = ???

Задача о ранце – жадный алгоритм

- Упорядочим все предметы по убыванию C_i / W_i – дорогие и лёгкие предметы идут первыми, дешёвые и тяжёлые – последними
- На каждом шаге пытаемся положить в рюкзак первый предмет из списка, если он туда помещается
- Если же он не помещается, то он удаляется из списка
- Более быстрое решение: трудоёмкость = $O(M)$

Задача о ранце – жадный алгоритм

- Упорядочим все предметы по убыванию C_i / W_i – дорогие и лёгкие предметы идут первыми, дешёвые и тяжёлые – последними
- На каждом шаге пытаемся положить в рюкзак первый предмет из списка, если он туда помещается
- Если же он не помещается, то он удаляется из списка
- Более быстрое решение: трудоёмкость = $O(M)$
- Однако, ответ получается неточным

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- «Хромосома» – возможное решение (любое)

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- «Хромосома» – возможное решение (любое)
- «Популяция» – набор хромосом = набор возможных решений

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- «Хромосома» – возможное решение (любое)
- «Популяция» – набор хромосом = набор возможных решений
- Функция отбора: Хромосома \rightarrow Число (чем больше, тем соответствующее решение лучше)

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- «Хромосома» – возможное решение (любое)
- «Популяция» – набор хромосом = набор возможных решений
- Функция отбора: Хромосома \rightarrow Число (чем больше, тем соответствующее решение лучше)
- Функция скрещивания: Хромосома, Хромосома \rightarrow Хромосома (формирует из двух решений одно «смешанное»)

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- «Хромосома» – возможное решение (любое)
- «Популяция» – набор хромосом = набор возможных решений
- Функция отбора: Хромосома \rightarrow Число (чем больше, тем соответствующее решение лучше)
- Функция скрещивания: Хромосома, Хромосома \rightarrow Хромосома (формирует из двух решений одно «смешанное»)
- Функция мутации: Хромосома \rightarrow Хромосома (модифицирует решение)

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- Алгоритм:
 - Генерируем популяцию размера N

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- Алгоритм:
 - Генерируем популяцию размера N
 - Отбор: выкидываем из неё Nw худших (например 50%)

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- Алгоритм:
 - Генерируем популяцию размера N
 - Отбор: выкидываем из неё Nw худших (например 50%)
 - Скрещивание: формируем из оставшихся $N-Nw$ хромосом Nw новых, применяя функцию скрещивания

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- Алгоритм:
 - Генерируем популяцию размера N
 - Отбор: выкидываем из неё Nw худших (например 50%)
 - Скрещивание: формируем из оставшихся $N-Nw$ хромосом Nw новых, применяя функцию скрещивания
 - Мутация: Nm из полученных N хромосом (например 10%)

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- Алгоритм:
 - Генерируем популяцию размера N
 - Отбор: выкидываем из неё Nw худших (например 50%)
 - Скрещивание: формируем из оставшихся $N-Nw$ хромосом Nw новых, применяя функцию скрещивания
 - Мутация: Nm из полученных N хромосом (например 10%)
 - Получаем популяцию следующего поколения и возвращаемся к этапу отбора

Генетический алгоритм

- Один из видов «эвристических» алгоритмов, обеспечивающих приближённое решение задачи
- Алгоритм:
 - Генерируем популяцию размера N
 - Отбор: выкидываем из неё Nw худших (например 50%)
 - Скрещивание: формируем из оставшихся $N-Nw$ хромосом Nw новых, применяя функцию скрещивания
 - Мутация: Nm из полученных N хромосом (например 10%)
 - Получаем популяцию следующего поколения и возвращаемся к этапу отбора
 - Сформировав таким образом сколько-то поколений, берём лучшее из имеющихся в популяции решений

0/1 задача о ранце – генетический алгоритм

- Хромосома = набор бит вида 011010001 (кладём в рюкзак 2-й, 3-й, 5-й и 9-й предметы)

0/1 задача о ранце – генетический алгоритм

➤ Хромосома = набор бит вида 011010001 (кладём в рюкзак 2-й, 3-й, 5-й и 9-й предметы)

➤ Скрещивание

011010001

101010100

RR1010R0R – все R случайны

0/1 задача о ранце – генетический алгоритм

➤ Хромосома = набор бит вида 011010001 (кладём в рюкзак 2-й, 3-й, 5-й и 9-й предметы)

➤ Скрещивание

011010001

101010100

RR1010R0R – все R случайны

➤ Мутация – случайное изменение одного или нескольких бит

0/1 задача о ранце – генетический алгоритм

- Хромосома = набор бит вида 011010001 (кладём в рюкзак 2-й, 3-й, 5-й и 9-й предметы)
- Скрещивание
011010001
101010100

RR1010R0R – все R случайны
- Мутация – случайное изменение одного или нескольких бит
- Функция отбора
 - Равна суммарной стоимости предметов, если влезли
 - Если не влезли – например, избыток веса со знаком минус

Итоги

- Рассмотрели
 - Динамическое программирование
 - Числа Фибоначчи
 - Задача о разрезании стержня
 - Задача о ранце
 - Жадный алгоритм
 - Генетический алгоритм
- Далее
 - NP-полнота