Методы оптимизации для задач на графах

Першин Антон Юрьевич, Ph.D.

Программа «Большие данные и распределенная цифровая платформа»

Санкт-Петербургский государственный университет

Линейное программирование

Definition

Линейной программой называется задача оптимизация с линейной целевой функцией и линейными ограничениями (равенствами и неравенствами):

$$\mathsf{argmax}_{\pmb{x}} \pmb{c}^{\mathsf{T}} \pmb{x}$$
 $\mathsf{s.t.} \pmb{A}_{eq} \pmb{x} = \pmb{b}_{eq}$ $\pmb{A}_{ub} \pmb{x} \leq \pmb{b}_{ub}$ $\pmb{A}_{lb} \pmb{x} \geq \pmb{b}_{lb}$

Стандартная форма

Каноническая форма

$$\operatorname{argmax}_{\mathbf{x}} \mathbf{c}^{\mathsf{T}} \mathbf{x}$$
 $\operatorname{argmax}_{\mathbf{x}} \mathbf{c}^{\mathsf{T}} \mathbf{x}$ $\operatorname{s.t.} \mathbf{A} \mathbf{x} \leq \mathbf{b}$ $\mathbf{x} > 0$ $\mathbf{x} > 0$

Кратчайший путь как линейная программа

Введем обозначения:

- ightarrow w(u,v) вес ненаправленного или направленного ребра u
 ightarrow v;
- ightarrow s начальный узел пути;
- ightarrow t конечный узел пути;
- o x(u,v) бинарная переменная, указывающая, включено ли ребро u o v в путь.

Линейная программа поиска кратчайшего пути на графе:

$$\begin{aligned} & \operatorname{argmin}_{x} \sum_{(u,v) \in E} w(u,v) x(u,v) \\ & \text{s.t.} \sum_{u \in V} x(u,t) - \sum_{w \in V} x(t,w) = 1 \\ & \sum_{u \in V} x(u,v) - \sum_{w \in V} x(v,w) = 0 \quad \forall v \in V \backslash \{s,t\} \end{aligned}$$

Поиск восхождением к вершине (Hill Climbing)

Hill Climbing – стохастический итерационный алгоритм локального поиска.

```
1: n \leftarrow number of tweak desired to sample the gradient
 2: S \leftarrow some initial candidate solution
3: repeat
4: R \leftarrow \mathsf{Tweak}(\mathsf{Copy}(S))
 5: for n-1 times do
6:
            W \leftarrow \mathsf{Tweak}(\mathsf{Copy}(S))
           if Quality(W) > Quality(R) then
7:
                R \leftarrow W
8:
           end if
9:
10: end for
11: if Quality(R) > Quality(S) then
            S \leftarrow R
12:
        end if
13:
14: until S is the ideal solution or we have run out of time
15: return S
```

Имитация отжига (Simulated Annealing)

Имитация отжига – стохастический итерационный алгоритм глобального поиска.

```
1: t \leftarrow \text{temperature}
 2: S \leftarrow some initial candidate solution
 3: \xi \leftarrow random value generator yielding a random value from 0 to 1
     each time it is accessed
 4: Best \leftarrow S
 5: repeat
        R \leftarrow \mathsf{Tweak}(\mathsf{Copy}(S))
 6:
         \textbf{if} \ \ \mathsf{Quality}(R) > \mathsf{Quality}(S) \ \ \mathsf{or} \ \ \xi < \exp[\frac{\mathsf{Quality}(R) - \mathsf{Quality}(S)}{\tau}] \ \ \textbf{then}
 7:
 8:
              S \leftarrow R
 9: end if
10: Decrease t
         if Quality(S) > Quality(Best) then
11:
               Best \leftarrow S
12:
         end if
13:
14: until Best is the ideal solution or we have run out of time or t < 0
15: return Best
```

Раскраска графов

Раскраска графа предполагает присваивание одного из k цветов каждой вершине таким образом, чтобы у любых двух смежных вершин были несовпадающие цвета.

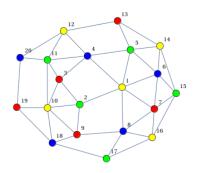


Рис.: 4-раскраска графа.

Зачастую количество цветов меньше хроматического числа, что требует поиска решения, минимизирующего количество конфликтов, то есть количество ребер с узлами одинаковых цветов. Кроме того, раскраска графов в общем случае является NP-сложной задачей.

Разбиение графов

Разбиение графа G=(V,E) в k компонент предполагает такое разбиение $V=\bigcap_i V_i$, что сумма весов ребер, разделяющих компоненты, минимальна.

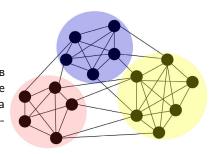


Рис.: Разбиение графа по 3 компонентам.

Эта задача находится множество применений: проектирование топологий сетей, балансировка награзки в вычислительных системах, задачи теории расписаний и так далее. Разбиение графов в общем случае является NP-сложной задачей.

Спектральная кластеризация

Одним из способов решения задачи разбиения графа является спектральная кластеризация:

- 1. Построить матрицу смежности А
- 2. Построить диагональную матрицу $m{D}$, где $D_{ii} = \sum_{i} A_{ij}$
- 3. Найти лапласиан графа: ${m L} = {m D} {m A}$
- 4. Найти разложение \boldsymbol{L} на собственные числа и собственные вектора
- 5. Первый собственный вектор (предполагается сортировка от наименьшего собственного числа к наибольшему) содержит информацию о компонентах связности
- 6. Остальные вектора по порядку можно использовать как признаки для кластеризации (например, с помощью k-means)