

Изчисляване на грациозни дървета

1 Въведение

Дадено е дърво (V, E) с n върха. Нека $V \equiv J_n$, където $J_n := \{i \in \mathbb{N} \mid 0 \leq i \leq n\}$. Тоест всеки връх ще представлява индекс в масив. Сега може да въведем стойности на върховете. Това са числата $w_0 \dots w_{n-1}$, като стойността на върхът i е w_i . Налагаме следните ограничения върху тях:

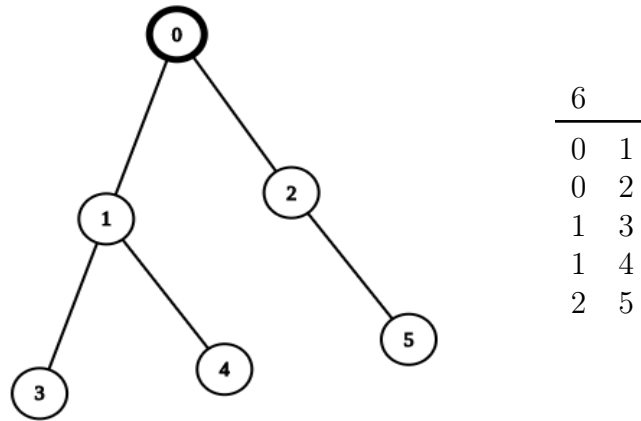
1. $\forall i \in J_n : 1 \leq w_i \leq 2n - 1$
2. $\forall i \in J_n : w_i \equiv 1 \pmod{2}$
3. $\forall i, j \in J_n : i \neq j \implies w_i \neq w_j$
4. $\forall e_1, e_2 \in E : e_1 \neq e_2 \implies h(e_1) \neq h(e_2)$,
където $h(\{i, j\}) := \|i - j\|$.

Ако съществуват $w_0 \dots w_{n-1}$, за която са изпълнени горните условия, казваме, че дървото е грациозно.

1.1 Четене на дървото от файл

На първия ред пише n , броя върхове. Следват $n - 1$ реда с две числа — ребрата между върховете. На следващата страница има пример. След като прочетем дървото го пазим във масив от вектори, където на позиция i стои вектор от съседите на върха i .

Фигура 1: Примерен вход



2 Backtracking

За да решим проблема, правим пълно обхождане. Избираме наредба, в която ще обхождаме върховете. Последователно им присвояваме всички възможни стойности. След като приключим с всички върхове проверяваме дали изпълняват условията 1–4.

Algorithm 1 Brute-Force

```

1: function PERMUTE( $i$ )
2:   if  $i = n$  then
3:     if  $w_0 \dots w_{n-1}$  is a valid assignment then
4:       PRINT( $w_0 \dots w_{n-1}$ )
5:       exit recursion
6:     else
7:       return
8:   for  $w \leftarrow 1, 3 \dots 2n - 1$  do
9:      $w_i \leftarrow w$ 
10:    PERMUTE( $i + 1$ )

```

Да подобрим горното търсене, като не винаги изпълняваме ред 10. В този момент имаме стойностите $w_0 \dots w_i$. Ако те нарушават условията 1–4, няма смисъл да изпълняваме ред 10. Важно е да изпълняваме тази проверка възможно най-бързо:

Algorithm 2 Backtrack

```
1: usedValues[1...2n] ← zeroes
2: usedDiff[1...2n] ← zeroes
3: function BACKTRACK( $i$ )
4:   if  $i=n$  then
5:     PRINT( $w_0 \dots w_{n-1}$ )
6:     exit recursion
7:   for  $w \leftarrow 1, 3 \dots 2n-1$  do
8:      $d \leftarrow \|w_{\text{PARENT}(i)} - w_i\|$ 
9:     if usedValues[ $w$ ] = 0 and usedDiff[ $d$ ] = 0 then
10:       $w_i \leftarrow w$ 
11:      usedValues[ $w$ ] ← 1, usedDiff[ $d$ ] ← 1
12:      PERMUTE( $i+1$ )
13:      usedValues[ $w$ ] ← 0, usedDiff[ $d$ ] ← 0
```

Обръщаме внимание на ред 8. За да бъде ефикасна проверката за уникални разлики, избираме произволен връх за корен и вкореняваме дървото. Пренареждаме върховете, така че да са топологично сортирани. С други думи, ако в момента разглеждаме връх i , то задължително ще сме разгледали родителя му. Още повече, няма да сме разгледали децата му. В противен случай наредбата няма да е топологично сортирана. Така единствената нова разлика ще е между v_i и родителя му. За да е дефинирана функцията PARENT в корена, правим лека модификация.

Algorithm 3 Calling Backtrack

```
1: for  $w \leftarrow 1, 3 \dots 2n-1$  do
2:    $w_0 \leftarrow w$ , usedValues[ $w$ ] = 1
3:   BACKTRACK(1)
4:   usedValues[ $w$ ] = 0
```

Програмата действително работи по-бързо, но за далеч от желано време. Проблемът е там, че Brute Force алгоритъмът е $\mathcal{O}(n^n)$. За алгоритъм 2 не може да твърдим време, по-добро от $\mathcal{O}(n!)$.

Да подобрим 2, като изберем наредба на върховете. **Most restrained variable** винаги избира най-ограничения връх, докато не изчерпа всици. Така ефекта от BACKTRACK се засилва най-много. За начален връх няма еднозначен победител — всеки връх може да е всяка стойност. Затова избираме този с най-голяма степен според **degree heuristic**. Добрата вест е, че понеже обхождаме върховете в топологично сортиран ред, автоматично изпълняваме MRV. За първи връх ще подредим върховете по

степен и един по един ще ги използваме за корен.

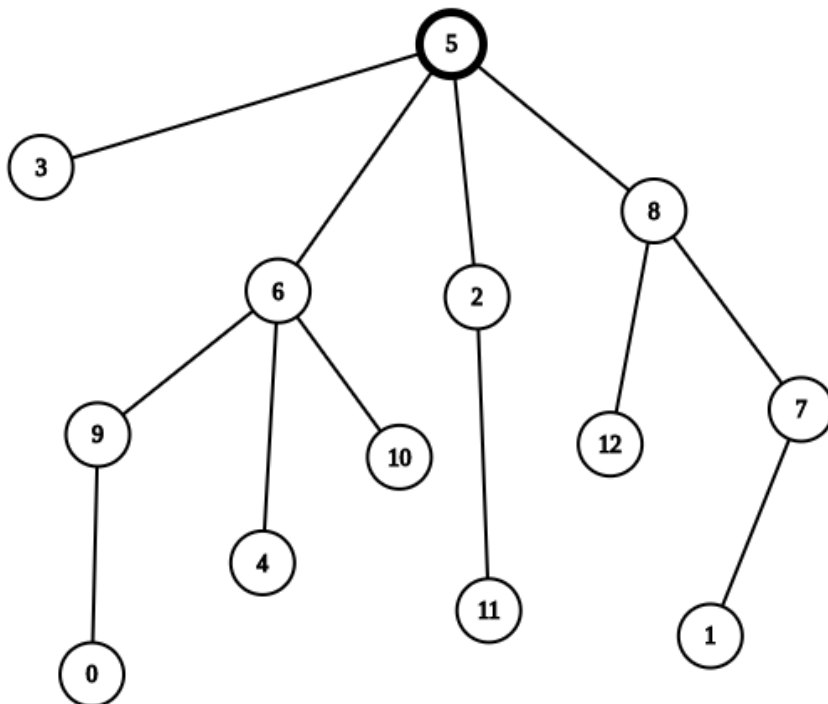
Ред 7 на BACKTRACK също е важен. Ако разгледаме стойностите, който е по-вероятно да стигнат до решение, ще намалим времето за търсене.

3 Експеримент

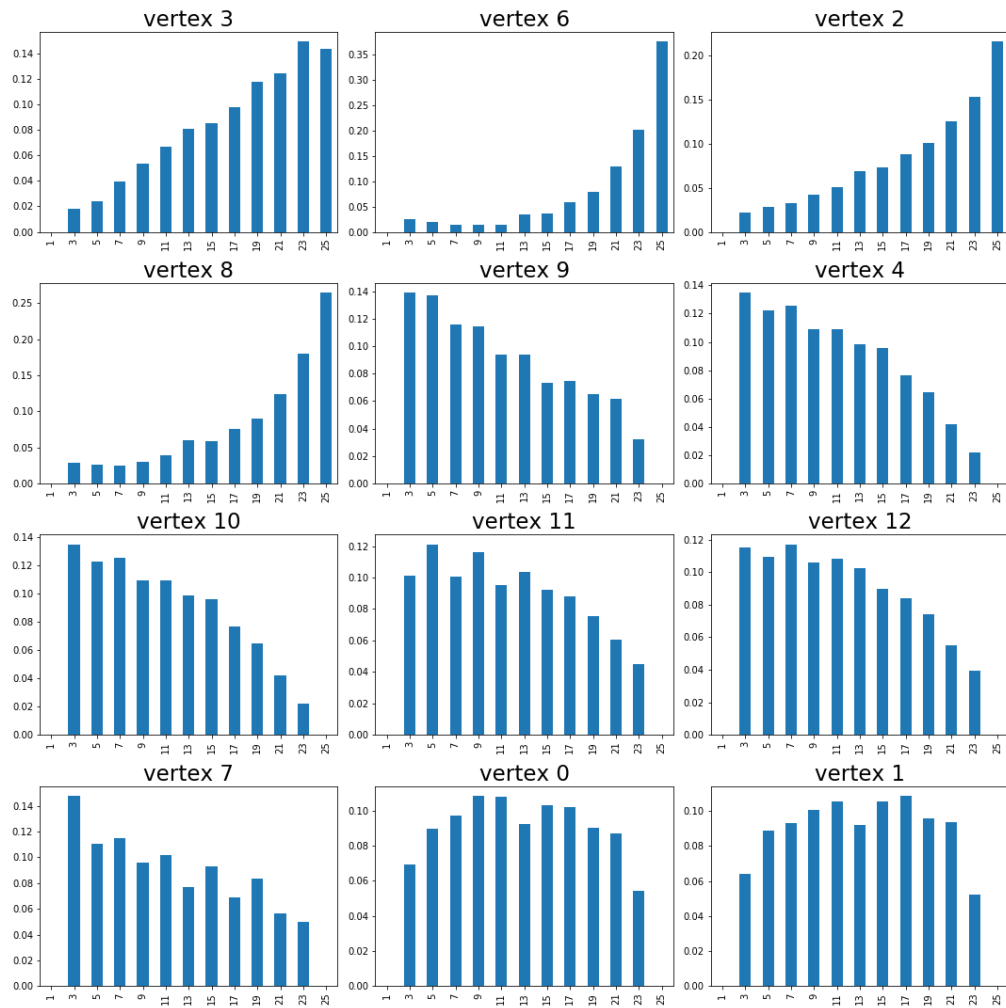
Нека разгледаме произволен връх i като случайна величина X_i . Дефинираме $P(X_i = x) = \frac{\text{броя решения, за който } w_i = x}{\text{всички решения}}$. Всъщност на всяка стъпка в рекурсията правим избор за стойност на връх, като намаляваме множеството от решения. Търсим тогава такива x за върховете i , за който $P(X_i = x)$ е възможно най-голямо.

Да видим емпирично как изглежда P спрямо X_i . Фиг. 2 показва произволен граф с 13 върха. Фиг. 3 показва разпределението на всеки връх. За корен е избран 5, като $w_5 = 1$.

Фигура 2: Произволен граф при $n=13$



Фигура 3: Разпределнието на върховете



Забелязва се, че за върховете с нечетна дълбочина е по-добре да пробваме с големите стойности първо. Обратно, при другите е по-добре с ниските стойности. Също е важна подредбата на върховете. Например доста по-сигурни сме, че връх 6 трябва да е голям, отколкото връх 3. От такава гледна точка е по-добре връх 6 да е преди 3, за да има по-голям достъп до високите стойности.

Забележка Причината връх 6 да предпочита високи, а не ниски стойности, е поради избора за w_5 . Ако w_5 бе $2n - 1$, графиката щеше да изглежда наобратно. Произволно рехишме w_5 да е 1. Въпреки това е важно да е в един от краищата на интервалите, понеже е от висока степен. Така разликите между него и съседите му ще бъдат високи ($2n - 2, 2n - 4 \dots$). Именно тези разлики най-трудно се получават.

Добрата вест е, че може да предскажем този ефект. Например, връх с много наследници е по-важен от такъв без изобщо. Емпирично важни са следните атрибути:

- брой наследници
- дълбоча
- височина
- дали е листо или не

Тренирайки machine learning алгоритъм с тях, ще определим приоритет за всеки връх. Започвайки от корена, ще наредим върховете, така че тези с най-голям приоритет да са възможно най-напред в наредбата. Важно е да получим топологично сортиране на графа. Така общата схема на работа е:

Algorithm 4 Main Loop

```

1:  $G \leftarrow$  Read tree from file
2:  $(r_0 \dots r_{n-1}) \leftarrow$  sort descending vertices by degree
3: for  $r \in (s_0 \dots s_{n-1})$  do
4:   Choose  $r$  as the root of the tree
5:    $\text{prio}[0 \dots n - 1] \leftarrow$  Predict node priorities
6:    $(v_0 \dots v_{n-1}) \leftarrow \text{ORDERNODES}(G, r, \text{prio})$ 
7:    $w_r \leftarrow 1$ 
8:    $\text{ALTERNATING-BACKTRACK}(v_1)$ 
```

Algorithm 5 OrderNodes

```
1: function ORDERNODES( $G$ , root, prio)
2:    $q \leftarrow \emptyset$ 
3:   ENQUEUE( $q$ , root,  $\infty$ )
4:   order  $\leftarrow \emptyset$ 
5:   while  $q$  is not empty do
6:      $u \leftarrow$  DEQUEUE( $q$ )
7:     INSERTBACK(order,  $u$ )
8:     for  $v \in \text{CHILDREN}(u)$  do
9:       ENQUEUE( $q$ ,  $v$ , prio[ $v$ ])
10:  return order
```

Algorithm 6 Alternating-Backtrack

```
1: usedValues[ $1 \dots 2n$ ]  $\leftarrow$  zeroes
2: usedDiff[ $1 \dots 2n$ ]  $\leftarrow$  zeroes
3: function ALTERNATING-BACKTRACK( $v_i$ )
4:   if  $v_i$  is one last the last vertex then
5:     PRINT( $w_0 \dots w_{n-1}$ )
6:     exit recursion
7:   if DEPTH( $v_i$ )  $\equiv 0 \pmod{2}$  then
8:     valueOrder  $\leftarrow 1, 3 \dots 2n - 1$ 
9:   else
10:    valueOrder  $\leftarrow 2n - 1, 2n - 3 \dots 1$ 
11:   for  $w$  in valueOrder do
12:      $d \leftarrow \|w_{\text{PARENT}(v_i)} - w_i\|$ 
13:     if usedValues[ $w$ ] = 0 and usedDiff[ $d$ ] = 0 then
14:        $w_{v_i} \leftarrow w$ 
15:       usedValues[ $w$ ]  $\leftarrow 1$ , usedDiff[ $d$ ]  $\leftarrow 1$ 
16:       PERMUTE( $v_{i+1}$ )
17:       usedValues[ $w$ ]  $\leftarrow 0$ , usedDiff[ $d$ ]  $\leftarrow 0$ 
```

4 Заключение

Каква е равностетката? ALTERNATING-BACKTRACK сам по себе си подобрява много бързодействието. Разбира се, от време на време има дървета, които отнемат твърде много време за изчисление. Например при $n=50$ от 100 дървета не стига време за около 6. BACKTRACK вероятно щеше да изчисли общо 6.

А дали има смисъл от machine learning? Ако направим подредба спрямо броя наследници, което е най-важния атрибут, получаваме друг резултат — 59 от 100 дървета не се изчисляват навреме. Дори ако и двата алгоритъма успеят да намерят решение, ALTERNATING-BACKTRACK ще бъде доста по-бърз. Времето, което отделяме за определяне на приоритет, се изплаща при търсенето.