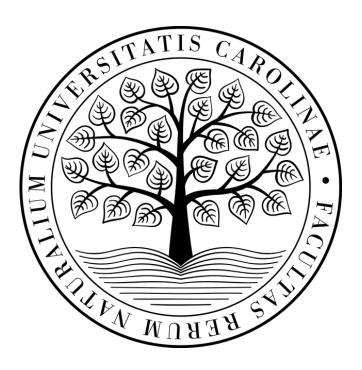
Univerzita Karlova

Přírodovědecká fakulta



Úvod do programování

Spatial sensitive hashing a approximate nearest neighbor search

Dokumentace programu

Filip Kradijan Seider

3. BGEKA

Jesenice

16. 1. 2023

1. Zadaní programu

Zadání je modifikací příkladu č. 58: Prostorové hashování (Spatial Sensitive Hashing) rozšířeného o vyhledávání odhadovaného nejbližšího souseda (*approximate nearest neighbor search* (ANNS)).

2. Rozbor problému

Hashování je výpočet krátkých hashovacích klíčů, tvořených sekvencí bitů, ze vstupních dat pomocí hashovacích funkcí. Jednodušší reprezentace původně obsáhlejších dat vede k úspoře paměti a rychlejšímu vyhledávání. Jedna z možností dělení hashovacích postupů je na prostorově citlivé hashování (*locality–sensitive hashing* (LSH)) a hashování založené na učení (*learning–based hashing* (LBH)).

Na rozdíl od LBH, LSH využívá hashovací funkce nezávislé na vstupních datech a generuje klíče / hashovací prostor takové/ý, aby pro blízké/podobné vstupy byla vysoká pravděpodobnost kolize.

Vyhledávání nejbližšího souseda (*nearest neighbor search* (NNS)) je významným algoritmem v mnoha oblastech informatiky. Kvůli problémům s rychlostí vyhledávání nebo vysokou dimenzionalitou vstupních dat je NNS nahrazován ANNS. Principem ANNS je nalezení nejbližšího souseda s vysokou pravděpodobností místo s jistotou.

3. Existující algoritmy

[4] uvádí metody ANNS s využitím LSH modifikaného o následující koncepty: obecná odlišnost (*general dissimilarity*), znalost metriky (*metric learning*) a jádrové metody (*kernel methods*).

4. Popis zvoleného algoritmu

Algoritmus pracuje s *n* body. Okolo bodů v závislosti na rozdílech minimálních a maximálních souřadnic v daných dimenzích vytváří ohraničující pravoúhlý útvar

(bounding box). Strany útvaru jsou rozděleny na k částí, v tomto případě nejbližšímu celému číslu ke $\sqrt[4]{n}$. Ohraničující čtyřúhelník tedy bude rozdělen na $k^{počet\ dimenzi}$ p. h., délky jejichž stran odpovídají vztahu: $dimenze_{interval} = |dimenze_{max} - dimenze_{min}|/k$.

Následně je každý bod přiřazen do p. h., poté je každému bodu určen ANN. Pokud se v p.h. bodu nachází další body, v tomto programu je ANN určen jako nejbližší bod z p. h., jinak je hledán v nejbližších ostatních p.h. obsahujících body.

Pro náhodně/pravidelně rozložená data algoritmus vrací nejpřesnější výsledky, pokud všechny *dimenze*_{interval} jsou stejné. Algoritmus z p. h. bodu vrací skutečného nejbližšího souseda, pokud pro vzdálenost bod-těžiště p. h. *d* platí:

$$d < \frac{vzd \'alenost t \'e \'z \'i \'s \'e - nejbli \'z \'s\'i hranice p.h.}{2}$$
.

5. Struktura programu

Využité odvozené datové struktury: *seznam*, *n*–*tice*.

5.1. Třídy¹

Bod – Point:

Datové položky třídy:

• count – počet objektů třídy *Point*

Datové položky objektu:

- ID identifikátor bodu
- x x–souřadnice
- y y–souřadnice

¹ přístup k veškerým proměnným i metodám všech tříd je nastaven na *private,* přístup k hodnotě všech atributů je možný díky využití dekorátoru @property místo funkce typu getter

- hash klíč p. h., do kterého bod spadá
- ANN identifikátor odhadovaného nejbližšího souseda

Obdélník – Rectangle:

Datové položky objektu:

- x1- nejmenší x-souřadnice obdélníku
- x2 největší x–souřadnice obdélníku
- y1 nejmenší y–souřadnice obdélníku
- y2 největší y–souřadnice obdélníku
- hash klíč p.h., který objekt třídy *Rectangle* reprezentuje
- points kolekce pro body spadající do daného p.h.
- pointCount počet bodů v atributu *points*
- center těžiště obdélníku
- addPoint(pnt) do atributu *points* přidává bod, o 1 zvyšuje atribut *pointCount*

5.2. Funkce

Parametry programu – parse

Do vraceného objektu přiřazuje cesty k parametrům programu, pokud nebyly zadány, přiřazuje výchozí soubory.

Kontrola vstupních souborů – *control (pointInput, pointOutput, hashOutput)*

Pokud některý soubor, se kterým program pracuje, neexistuje, nejedná se o textový soubor nebo s ním nelze pracovat, s odpovídající zprávou ukončuje program.

Převod řádku na bod – rowToPoint (line)

Pokud je to možné, vytváří ze vstupního řetězce 2D bod.

Přidání bodu do seznamu – appendPoint (row, pointList, xMinimum, xMaximum, yMinimum, yMaximum)

Pokud pro vstupní řetězec jde vytvořit bod, přidá jej do seznamu bodů. Pokud souřadnice bodu jsou větší/menší, než zaznamenané extrémy, přepíše je.

Načtení bodů – *loadPoints (input file)*

S využitím podfunkcí *appendPoint* a *rowToPoint* po řádcích vstupního souboru načítá body, ty ukládá do seznamu. Zjišťuje extrémy souřadnic. Ukončuje program, pokud nešlo načíst žádný bod.

Vytvoření p. h. – createHashes (points, xMinimum, xMaximum, yMinimum, yMaximum)

Z extrémů souřadnic vytváří ohraničující pravidelný čtyřúhelník, rozděluje jej na p.h., ty jsou indexovány od 1 po řádcích zleva a zespoda.

13	14	15	16
9	10	11	12
5	6	7	8
1	2	3	4

Obrázek 1: indexování p. h. pro k = 4, zdroj: vlastní zpracování

Každou hranici v obou dimenzích pro zjednodušení další práce přidává do seznamu.

Rozdělení bodů do p. h. – hashPoints (sideDivisions, points, bins, borders)

Každému bodu v seznamu bodů zapisuje p. h., do kterého vkládá daný bod. P. h. musí zahrnovat celý ohraničující čtyřúhelník, včetně svých hranic., proto jsou intervaly p. h. určeny následovně:

Pro x-souřadnici:

 $< x_{min} + (sloucový index - 1) \times x_{interval}; x_{min} + sloucový index \times x_{interval})$ pro sloupcový index² jiný než k,

$$< x_{min} + (sloucový index - 1) \times x_{interval}; x_{max} >$$

pro sloupcový index roven *k*.

Pro y-souřadnici:

 $< y_{min} + (\check{r}\acute{a}dkov\acute{y}index - 1) \times y_{interval}; \ y_{min} + \check{r}\acute{a}dkov\acute{y}index \times y_{interval})$ pro $\check{r}\acute{a}dkov\acute{y}index$ jin \acute{y} než k,

$$< y_{min} + (\check{r}\acute{a}dkov\acute{y}index - 1) \times y_{interval}; y_{max} >$$

pro řádkový index roven k.

Vzdálenost dvou bodů – *pointDistance* (p1, p2)

Vzdálenost dvou bodů počítaná Pythagorovou větou.

Odhad nejbližšího souseda – approximateNearestNeighbor (points, bins)

Pokud seznam bodů obsahuje 2 a více bodů, přiřazuje každému identifikátor ANN, pokud neexistují další body, bodu ponechává výchozí hodnotu atributu ANN -1. Pokud se v p.h. bodu nachází další body, je mu přiřazen nejbližší bod v něm., jinak je z ostatních p.h., obsahujících body, vybrán ten s nejbližším těžištěm od těžiště p. h. bodu, případně všechny stejně vzdálené. Z vybraných p.h. je bodu přiřazen v nich nejbližší bod. Algoritmus zanedbává případ, kdy nejnižší vzdálenost k bodu má více bodů, jako ANN určuje první s touto vzdáleností.

² sloupcový i řádkový index jsou indexovány jako p.h., tedy od levého dolního rohu ohraničujícího čtyřúhelníku

Výpisy – output (pntOutput, points, binsOutput, bins)

Do výstupních souborů zapisuje vybrané atributy všech bodů ze seznamu bodů a všech p. h. z jejich seznamu tak, aby 1. znak atributů, jenž jsou všechny odděleny tabulátorem, vždy začínal stejnou pozicí v řádku.

Pracovní postup – (pntInput, pntOutput, hashOutput)

S využitím všech funkcí, kromě parse, vykonává celý proces.

6. Vstupní data³

Vstupní body

Program převádí každý řádek na bod, aby byl převod úspěšný, musí první 2 výrazy na řádku být čísla oddělená libovolným počtem bílých znaků (*whitespace*). Pokud je číslo desetinné, desetinnou část od celočíselné lze oddělit tečkou nebo desetinnou čárkou. Program vyžaduje právo číst soubor a prostorově unikátní body, celkem minimálně 2, pro správné fungování ANNS. Pro vytvoření více než 1 p.h. je potřeba alespoň 6 bodů.

Výstupní soubory

Program vyžaduje právo zapisovat do obou souborů. Pokud soubory neexistují, budou vytvořeny, pokud existují, jejich případný obsah bude nahrazen výstupními daty.

7. Výstupní data

Zpracované body

Každý úspěšně načtený bod je vypsán na samostatný řádek ve formátu:

ID x y hash ANN

³ veškeré vstupní soubory musí mít formát *TXT*

P.h.

Každý p.h. je vypsán na samostatný řádek ve formátu:

$$ID$$
 $x1$ $x2$ $y1$ $y2$,

hranice p. h. reprezentují hranice vzniklé dělením ohraničujícího pravidelného čtyřúhelníku, viz funkce *createHashes*.

8. Spuštění programu

Program pro fungování vyžaduje umístění souboru *hashingObjects.py* do složky, do níž má přístup. Kromě interpreteru jazyka *Python jej lze* spustit přes příkazový řádek, v tom lze v libovolném pořadí zadat parametry programu:

- -p <cesta_K_SouboruVstupníchBodů> / body.txt4
- -op <cesta_K_SouboruZpracovanýchBodů> / hashovaneBody.txt
- -oh <cesta_K_SouboruVýstupníchHashů> / hraniceHashu.txt

Pro spuštění přes příkazový řádek je potřeba nastavit složku souboru přes příkaz *cd* <*cesta do složky programu*>. Poté lze program spustit pomocí příkazu *python main.py*, pro parametry -*p input.txt*, -*op output1.txt* a -*oh output2.txt* např. příkazem "*python main.py* -*p input.txt* -*op output1.txt* -*oh output2.txt*".

9. Porovnání s NNS

Pomocí funkce *random.uniform(0, 1000000)* byly vytvořeny vstupy s na sobě nezávislými souřadnicemi. Poté byl tento algoritmus porovnán s NNS, viz Tabulka 1.

počet bodů	rozsah. x-souřadnic	rozsah. y–souřadnic	zpracování pomocí p.h. a ANNS	zpracování pomocí NNS	odlišně určených NN [%]
10 tis.	0–899 890,531822576	0–999 979,329261538	1,54 s	78,42 s	5,86
100 tis.	0–944 441,3359049368	0–999 999,2252278785	26,68 s	120 min.	3,43

Tabulka 1: porovnání efektivity p.h. a ANNS s NNS, zdroj: vlastní zpracování

⁴ název výchozího souboru, který program hledá ve své složce, pokud nebyl zadán daný parametr

10. Možná vylepšení

Program by mohl pro maximální přesnost přesnost souřadnicových výpočtů používat knihovnu *Decimal*. Šlo by jej rozšířit o např.: práci s vícedimenzionálními daty, určení ANN s přesností zadanou uživatelem a systematické prohledávání vlastního p.h., pokud je bod blíže jeho těžišti, než jeho nejbližší hranici.

Dále by program mohl být flexibilnější, např. pracováním s dalšími formáty souborů (CSV, SHP, GeoJSON apod.).

11. Zdroje

[1] SLOAN, S., W. (1993): A fast algorithm for generating contrained Delaunay triangulations. Computers & Structures, 47, 3, 441–450.

[2] Stack Overflow (2010): Sort a list by multiple attributes?., https://stackoverflow.com/questions/4233476/sort-a-list-by-multiple-attributes (13.1.2023).

[3] LIEFU, A., JUNQING. Y., ZEBIN, W., YUNFENG, H., TAO, G. (2017): Optimized residual vector quantization for efficient approximate nearest neighbor search. Multimedia Systems, 23, 169–181.

[4] DING. K., HUO, C., FAN, B., XIANG, S. M., PAN, CH. (2018): In Defense of Locality-Sensitive Hashing. IEEE Transactions on Neural Networks and Learning Systems, 29, 87–103.

[5] PRICE, E. (2019): Lecture 28: Locality Sensitive Hashing,

https://www.cs.utexas.edu/~ecprice/courses/randomized/fa19/notes/lec28.pdf
(15.1.2023).