

1 **UWAGA: wymyslic prawidlowa nazwe pracy + poprawic zlozonosci + opisac dwa algorytmy**

2 **Lord Vorotron: Finding the Best JFA Variant for the Coming** 3 **Winter**

4
5
6 MACIEJ A. CZYZEWSKI, Poznan University of Technology, Poland

7 KAMIL PIECHOWIAK, Poznan University of Technology, Poland

8 This paper studies a practical usage of machine learning (AutoML) to automate research towards discovering
9 efficient Voronoi Diagram and Distance Transform algorithms. As the baseline we used the Jump Flooding
10 Algorithm (JFA) - by finding new mutations which works best for specific data, and then ensembling them
11 into one, we create new state-of-the-art algorithm in this field named **Vorotron** with time complexity $\approx O(1)$
12 and work complexity $\approx O(N)$. The algorithm is faster and produces more accurate approximations. It could be
13 extended into 3D space in a slice-by-slice manner. We started from the assumption that JFA has potential for
14 improvement - some benefits can be observed for specific data by adding random noise and adjusting the
15 step size in JFA. This showed us that, AutoML could examine this space, and find the best possible algorithm
16 in each case. In the further part of the work, we discuss the results, compare the variants and ensemble for
17 creating the final algorithm.

18 CCS Concepts: • **Computing methodologies** → **Computer graphics; Parallel computing methodologies;**
19 **Theory of computation** → *Randomness, geometry and discrete structures; Data structures design*
20 **and analysis.**

21 Additional Key Words and Phrases: Voronoi Diagram, Distance Transform, Code Generation

22 **1 INTRODUCTION**

23
24 This paper¹ studies a practical usage of machine learning to automate research towards discovering
25 efficient Distance Transform algorithms (utilizing technique known as AutoML). Thus, by finding
26 mutations which works best for specific data, and then ensembling them into one, we create
27 new state-of-the-art algorithm in this field named Vorotron with time complexity $\approx O(1)$ and work
28 complexity $\approx O(N)$.

29 Notable contribution to the quick algorithm that makes Distance Transform (DT) using graphics
30 hardware includes [4] that creates a cone for each input (point/seed) and renders those cones
31 to obtain the Voronoi diagram as the lower envelope of these cones. [3] use planes tangent to
32 a paraboloid and thus avoid the errors caused by the tessellation of the cones. Unfortunately,
33 the drawback of this approach is the significant amount of computation and the implementation
34 complexity.

35 Jump flooding algorithm (JFA)² is an interesting way to utilize the graphics processing unit
36 to efficiently compute Voronoi diagrams and distance transforms [7]. This method is faster and
37 produces more accurate results [8], and furthermore, it could be extended into 3D space in a
38 slice-by-slice manner. This is more effective than the previous research carried out by [10], because
39 the speed of JFA is almost independent to the number of seeds [8].

40 Based on this research and findings, several efficient GPU-based algorithms which are either work
41 optimal or time optimal have been proposed including SKW [9], PBA [1], FastGPU [2], Honda's
42 algorithm [5] and WTO [6].

43
44 ¹the original title for this paper was "Lord Vorotron: Finding the Best JFA Variant for the Coming Winter"

45 ²a novel pattern of communication

46 Authors' addresses: Maciej A. Czyzewski, maciejanthonczyzewski@gmail.com, Institute of Computing Science, Poznan
47 University of Technology, Poznan, Poland; Kamil Piechowiak, kamil.cams@gmail.com, Institute of Computing Science,
48 Poznan University of Technology, Poznan, Poland.

The main question that needs to be addressed now is whether JFA has potential for improvement. We found some benefits for specific data by adding random noise and adjusting the phase size in JFA. Therefore, this shows that, AutoML could examine this unknown space, and find the best possible algorithm in each case.

For convenience, this work focus on the Voronoi diagram only - because this problem can be translated to DT [7]. The algorithm would be an approximation of the output, thus we suggest using WTO [6] for exact DT (EDT). The major contributions of this paper are thus:

- (1) Presenting new state-of-the-art variants of algorithm for Voronoi Diagram and Distance Transform:
JFAStar - (Multi-domain) single best variant; **Vorotron** - (Specific-domain) ensemble of weak variants; and
- (2) Analyzing all possible variants of JFA: comparing error and speedup relative to brute force method

2 RELATED WORK

Several efficient GPU-based algorithms which are either work optimal or time optimal have been proposed including JFA [7], SKW [9], PBA [1], FastGPU [2], Honda's algorithm [5] and WTO [6].

Reference	Algorithm	Exactness	Time	Work
[2]	FastGPU	Exact	$O(n^3/p)$	-
[1]	PBA	Exact	$O(n)$	$O(mN)$
[5]	based on SKW	Exact	$O(n)$	$O(N)$
[6]	WTO	Exact	$O(\log n)$	$O(N)$
[9]	SKW	Approximate	$O(n)$	$O(N)$
[7]	JFA	Approximate	$O(\log n)$	$O(N \log n)$
In this paper	JFAStar	Approximate	$\sim O(\log^* n)$	$\sim O(N)$
	Vorotron	Approximate	$\sim O(1)$	$\sim O(N)$

Table 1. Different GPU algorithms for computing EDT

2.1 Jump Flooding

redukcja i bridge pomiędzy intro (usunac subsection)

co to jest jump flooding? tak naprawde to nie jest algorytm do voronoi-a tylko pattern komunikacyjny w programowaniu rownoleglym - swojej pracy doktorskiej autor tej techniki podaje wiele zastosowan jednak w swoich badaniach ogranicza sie do Voronoi-a. glownym pytaniem roznych takich patternow jest ile potrzebnych jest rund/operacji komunikacji aby zagwarantowac aby dana informacja zostanie dostarczona. akurat w voronoi-u wiele komorek jest lokalna w skali calego przykladu - wiec JFA ktora gwarantuje dostarczenie informacji globalnie do kazdego punktu - wykonuje pewne niepotrzebne operacje. szybkość i zajetosc pamieciowa JFA jest satysfakujaca, jednak proste modyfikacje pokazuja ze algorytm ten wykonuje sie szybciej w pewnych przypadkach (i to typowych). dlatego naturalnym pytanie powinno byc w jakich oraz jakie modyfikacje wplywaja na szybkość dzialania.

2.2 AutoML

przenieść do Proposed Method

<https://arxiv.org/pdf/1801.09373.pdf> <https://arxiv.org/pdf/1804.10120.pdf> <https://arxiv.org/pdf/1703.06353.pdf>

okay przeniosłem - dodać prace co też tak szuka algosów

3 PROPOSED METHOD

przepisać ten szkic bo język się placzy

JFA opiera się na tym że informacja jest przekazywana ??????. Przekazanie odbywa się w $\log(n)$ krokach. Więc przeprowadziliśmy krótki eksperyment applyując losowy szum na wejściową masę. Okazało się że ilość potrzebnych kroków spadła - powstały losowe shortcuty. Co oznacza że powinny istnieć inne "mutacje" algorytmów lepsze w pewnych określonych przypadkach. Więc szukanie najszybszego algorytmu będzie następujące:

- Wymyślenie wszystkich możliwych wariantów JFA
- Mutacje i zapisanie najlepszych wersji dla danej domeny
- Ensemblacja algorytmów tak aby wybierać najlepszy wariant dla danej domeny

3.1 Domain Space

okay, zupełnie inaczej tutaj podejść, opisać jakie są przypadki i jakie są spotykane jakie domeny i dlaczego (i jak działały `gen_uniform`, `gen_polar`, `gen_grid`) KWADRAT TUTAJ???????? (komentarz latex)

Density \ Shape	Small (32-128)	Medium (256-448)	Large (512-1536)
Low ($\rho=0.00005-0.001$)	Bruteforce	Bruteforce	JFA
High ($\rho=0.01-0.1$)	JFA	JFA	JFA

Table 2. State-of-the-art for specific domains (before our work).

3.2 Search Space

UWAGA: opisać że szukamy 4 podprzestrzenie w turach! (może też o nowym wzorku który szuka tylko prawidłowych

bridge z score function gdziekolwiek to będzie obliczyć ile jest aktualnie wersji algosów np. czy jest to już 2do14 jak mamy 3xreal w wielomianie AKTUALNIE JEST około 7,200?

jakie modyfikacje, na to osobna sekcja? więc co tu napisać chyba tylko o złożoności problemu i że kod jest składany i testowany a niektóre wersje są pomijane zgodnie z działaniem `gp_minimize` (Bayesian optimization using Gaussian Processes).

w naszym wypadku zdefiniowaliśmy pewien zbiór wariantów pewnych części algorytmu (Search Space), moduł testujący daną mutację/wariant - składa kod kernela a później go weryfikuje na naszej Domain Space.

3.3 Score Function

JEST PROBLEM - zdają się warianty które 0zerują rzadkie i są bardzo szybkie na duże matryce - trzeba do ponownie zbalansować różnica w pikselach pomiędzy bruteforce a algorytmem - napisać o tym / też że to wszystko to ilorazy do bruteforce

dla voronoi-a interesuja nas 2 parametry Error oraz Szybkosc, aby wyniki byly wiarygodne porownujemy je z bruteforcem (a wiec bedzie to iloraz). aby ocenic dana mutacje musimy przypisac jakis Score danej wersji, wiec uzyliśmy wzor ponizej

$$S(x, y) = \max\{0, \sqrt{x} \cdot (100 - y^2)\}, \quad (1)$$

$$0 \leq y \leq 100, 0 < x \quad (2)$$

ktory kaze za zbyt wysokie errorry, dajac zerowy wynik - skladnik przy y rosnie szybciej niz x wiec gdy przekroczy 100 da nam ujemny wynik - czyli 0.

3.4 Optimizer

opisac dwie osobne taktyki optymalizacji dla best single vs. ensemble

mozemy napisac ze korzystalismy z forest/gp minimize, ale tez wspomniec ze aby miec najlepszy best single to trzeba bylo optymalizowac rownoczesnie cala przestrzen (od malych do duzych, gestych po rzadkie), a zeby miec najlepszego Vorotrona - czyli ensamble to trzeba bylo dla kazdej domeny z optymalizowac a pozniej jedynie zrobic balancera!!!!!!

trzeba to przeszukiwac tak aby nie sfiksowal na zadanych parametrach - bo niechcacy ocenia na poczatku ze szum/dual jest nie fajny i pozniej go juz nie rozwaza

3.5 Ensemble

mozna zapisac tabele dla kazdej domeny (shape) / i zrobic przewidywania parametrow (sownik wariantu) - bo dla malych oplacalne sa Circle6 a dla wiekszych Circle12 i tak dalej - jak to zrobic?

patrzac na rezultaty mozemy znalezc jaki algorytm najlepiej sprawdza sie w zadanej domenie. np. widac ze dla malej ilosci seedow (malo gestych przypadkow, ktore maja mala powierzchnie) oplaca sie uzyc bruteforce. Dla kolejnych wiekszych przypadkow innych wariantow JFA. Jak wybrac algorytm? Kazdy przypadek ma 'shape' oraz 'num' wiec mozna na CPU wysemplowac pare punktow albo odrazu obliczyc gestosc i wybrac odpowiedni algorytm. To takich ensablacji najlepiej sprawdzi sie drzewo decyzyjne (moze byc boostowane).

4 VARIANTS

ZROBIC LADNE RYSUNEKZKI w Google Slides - eksport to pdf!

To compute the Voronoi diagram for a 2D grid of size $n \times n$ with a given set of seeds at some grid points, we are interested to propagate the content (in particular, position information) of each seed s to each grid point so that each grid point can decide which seed is its closest one.

Niektore operacje propagacji informacji sa zbędne - tylko w przypadkach rzadkich macierzy potrzeba jest $\log(n)$ krokow aby uzyskac prawidlowy wynik. Rzne warianty omawiane w [8] pozwalaja zredukowac blad klasycznego JFA. Nie zostaly jednak omawiane przypadki gdzie poszczegolne modyfikacje sa uzywane z innymi.

Dlatego w tej pracy prezentujemy dodatkowe modyfikacje ktore mozna zastosowac aby stworzyc nowe warianty. Pewne modyfikacje sa oczywiste i wynikaja z alternatywnego podejscia (zamiast anchoru³ kwadratowego mozna uzyc kola), informacje mozna wstepnie rozpropagowac losowo - w nadzie ze pozwoli nam skonczyc algorytm w mniejszej ilosci krokow.

Aby badania byly bardziej przejrzyste trzymalismy sie pewnej konfencji nazewniczej:

[*anchor_type*][*anchor_num*][*anchor_double*] | [*step_function*] + [*noise*]

dla przykladu Circle11(1/3)Dual(1/4)Factor3+Noise ktore mozna przeczytac jako:

³anchorem nazywamy metode ktora pobiera sasiadow do przekazania informacji

```
[anchor_type] = Circle,
[anchor_num] = 11,
[anchor_number_ratio] = 1/3,
[anchor_double] = True,
[anchor_distance_ratio] = 1/4,
[step_function] = Factor3,
[noise] = True
```

4.1 Noise

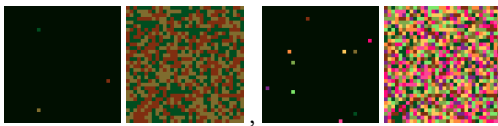


Fig. 1. Noise for 32x32

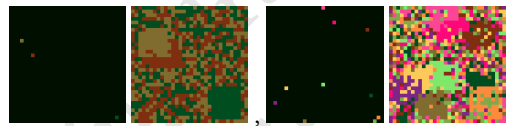


Fig. 2. Local Noise for 32x32

FIXME: figure z przykladami szumu (+local) i jak to wyglada i jak wygladalo instancja!

Zamiast zaczynac od pustej macierzy z seed-ami poczatkowymi mozna ja losowa uzupelnic szumem - tworzac przypadkowe short-cuty. Mozna tego dokonac osobnym kernelem ktory zostatnie wywolany przed wykonaniem glownej czesci algorytmu. Interpretacja jest taka ze pewne rejony ktora w JFA sa wypelnione zerami podczas pierwszych iteracji nie podejmuja zadnych decyzji. Uzupelniajac szumem moga one przypadkowo ustawic sie na prawidlowa wartosc i propagowac w kolejnej rundzie najlepsza wartosc w swoim otoczeniu (zgodnie ze stepem).

dowod kamila tutaj????????????????

4.1.1 Local Noise. przesunieta ciezkosci??? czyli srednia z wagami poprawila? a moze uzaleznisc wage od rozmiaru pierwszego stepu?

Mozna tez szum uzupelniac nie losowo tylko w otoczeniu. Wiec gdy w punkcie (x, y) wylosujemy losowego seed-a o wartosci (x_{rand}, y_{rand}) to wyliczamy nowa pozycje (x', y') ktora znajduje sie w polowie drogi w nastepujacy sposob: $x' = \frac{x+3x_{rand}}{4}$, analogicznie dla y' . Dodatkowo jesli (x', y') jest pusta to tez uzupelniamy to pole ta informacja. Nie przejmujemy sie wyciagiem w dostepie do danych. Nadpisanie beda losowe - a szum tez.

4.2 Anchor Type

losowane punkty na okregu???

Zamiast pobierac informacje od 8 sasiadow o step size from grid points at $(x + i, y + j)$ where $i, j \in \{-step, 0, step\}$. Mozna zastosowac okrag - otwiera nam to nowe mozliwosci na swobodna modyfikacje ilosci punktow od ktorych bedziemy pobierac informacje. Naturalnie wydaje sie ze mala ilosc punktow w anchorze spowoduje wzrost bledu, a duza ilosc punktow spowoduje zmalenie bledu.

4.2.1 Anchor Number. Dlatego kolejnym parametrem bedzie mozliwosc kontrolowania ilosci punktow. Niestety nie rozwazalismy wariantu kwadratow o dowolnej ilosci punktow (poniewaz byly by to wielokrotnosci $2 \times 2 = 4$, $3 \times 3 = 9$, $4 \times 4 = 16$, $5 \times 5 = 25$) bo i tak nie dalo by sie wybrac uniformly tej wartosci. Dla okregu punkty sasiada (x_i, y_i) byly liczone nastepujaco:

$$x_i = x + \text{step} \cdot \cos\left(\frac{2\pi}{[\text{anchor_num}]} \cdot i\right), y_i = y + \text{step} \cdot \sin\left(\frac{2\pi}{[\text{anchor_num}]} \cdot i\right)$$

4.3 Anchor Double

Oprócz pojedynczego anchora, możliwe jest użycie podwójnej warstwy anchorów (czyli np. małe kolko i większe). Idea za tym stojąca to że małe kolko wewnętrzne jest dokładne (działa jak w JFA) - a wielkie zewnętrzne jest skautujące lub aby poprawić error wynikający np. z mniejszej ilości anchor_num (w sumie to podobny mechanizm jak w Lookahead - wolny/szybki)

4.3.1 Anchor Distance Ratio. Parametr mówi o stosunku długości step size od wewnętrznego anchora do zewnętrznego.

4.3.2 Anchor Number Ratio. Parametr mówi o stosunku ilości detektorów od wewnętrznego anchora do zewnętrznego.

4.4 Step Function

Gdy nasza informacja propaguje się szybciej lub jest bardziej zagęszczona dlatego sąsiedzi szybciej dostają prawidłową informację - to oznacza że można skrócić ilość round wykonania algorytmu.

Step size jak i ich ilość można określić za pomocą 2 podstawowych parametrów: shape and number of points - z których później możemy określić np. średnią gęstość. Zaimplementowaliśmy 2 warianty które są uzależnione jedynie od shape: domyślny z JFA, z JFA o podstawie 3; oraz jeden uzależniony od shape oraz od num: logstar. Jednak aby wygeneralizować problem stworzyliśmy też możliwość wygenerowania dowolnego polinomu.

4.4.1 Special Polynomial. problem z Special - on overfituje przykłady zmieniając 5 miejsc po przecinku aby 2 zamieniało się np. w 1

Implementacja nie jest ważna - chodzi o ideę związania shape oraz num. Oraz modyfikowanie wartości, szybkości spadku, kształtu (np. pilokształt) - jakimiś parametrami. Wada tego rozwiązania jest że trzeba optymalizować tę funkcję na całej dziedzinie (małej, dużej, gęstej, zadkiej) - bo inaczej z overfituże ona ilość kroków i wielkość stepu pod rozmiar.

```
def mod_step_function__special(shape, num=None, config=None):
    # [EXAMPLE]
    # Special(1.51/0.92/0.92/1.08/0.42)
    # ----- A -- B -- C -- D -- X ---

    A = config["A"] # <1, 2>
    B = config["B"] # <0, 1>
    C = config["C"] # <0, 1>
    D = config["D"] # <1, 2>
    X = config["X"] # <0.2, 1>

    q = num / (shape[0] * shape[1])
    qm = ((shape[0] + shape[1]) / 2) * q**(1 / 2)
    S = B * qm + (1 - B) * (max(shape) / 2)
    St = math.log2(S)

    steps = []
    for i in range(1, int(X * St * 2), 1):
        f = round(1 / (D**(i**A) + i % max(1, int(C * St))), 4)
        ffm = int(f * S)
        if ffm >= 1:
```

```
steps.append(ffm)
if len(steps) == 0:
    return [1]

return steps
```

5 RESULTS

przenieść legende? JAKO OSOBNY PDF? i podać w tej sekcji - tak się nie robi ale było by ok i czytelnie + więcej miejsca na wykresy a przypadków będzie więcej czy wykres loss oraz score dla przypadków powinny być nałożone? albo połączony subfigurem tak aby osie były sync. i dało się porównać

performance plot⁴

UWAGA: usunąć z tabelki PODOBNE ALGORYTMY i ich słabsze rezultaty

Density \ Shape	Small (32-128)	Medium (256-448)	Large (512-1536)
Low ($\rho=0.00005-0.001$)	JFA	Blabla	?
High ($\rho=0.01-0.1$)	JFAStar	?	?

Table 3. Found in this paper state-of-the-art for specific domains.

5.1 Multi-domain Algorithm (JFAStar)

- **shapes:** {32x32, 64x64, 96x96, 128x128, 256x256, 320x320, 384x384, 448x448, 512x512, 768x768, 1024x1024, 1536x1536}
- **cases:**
 - gen_uniform: seeds=1,
 - gen_uniform: seeds=3,
 - gen_uniform: density=0.0001,
 - gen_uniform: density=0.001,
 - gen_uniform: density=0.01,
 - gen_uniform: density=0.02,
 - gen_uniform: density=0.03,
 - gen_uniform: density=0.04,
 - gen_uniform: density=0.05,
 - gen_uniform: density=0.1,

⁴wykres został zrobiony poprzez posortowanie score'ów - dzięki temu widac różnice w przyroście i łatwo dostrzec który algorytm ma najwyższy score lub jaka ma charakterystykę (np. jest bardzo skuteczny dla wąskiej grupy przykładów)

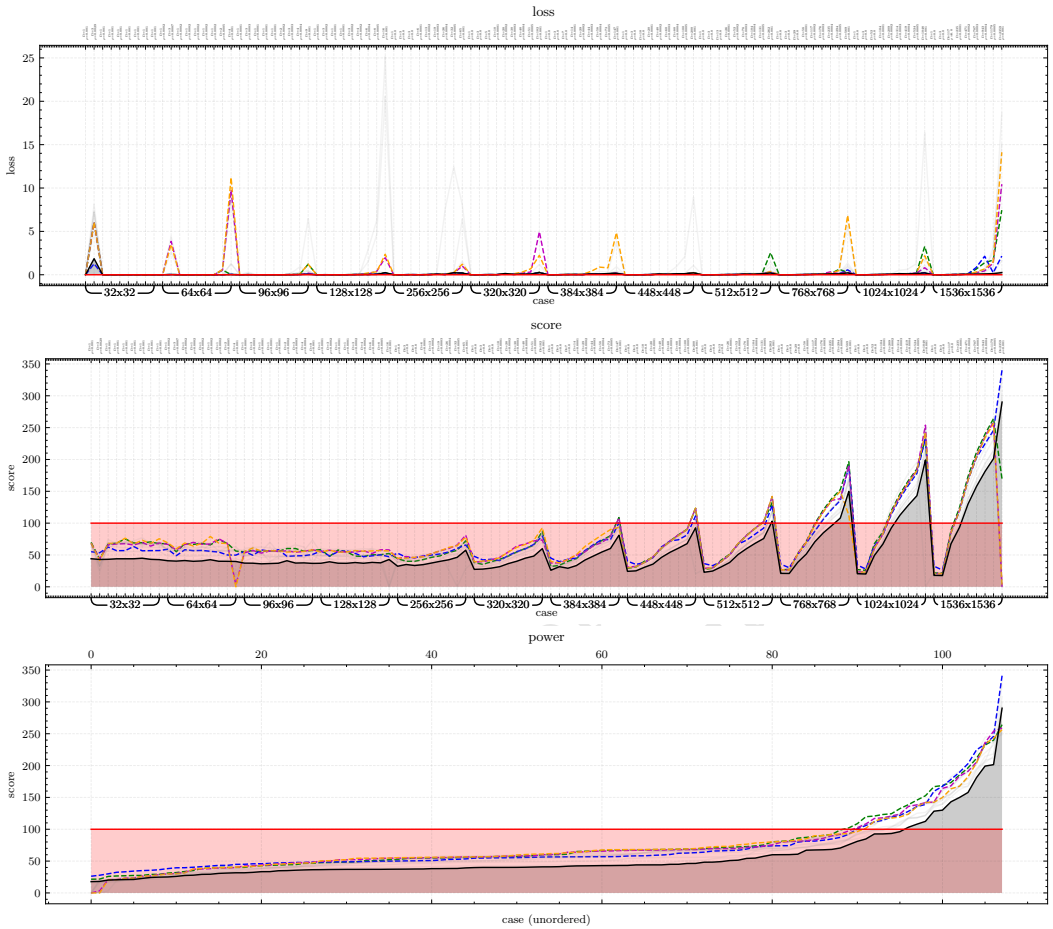


Fig. 3. bla bla bla

Algorithm	$\rho=0.0003$	$\rho=0.0002$	$\rho=0.0003$	$\rho=0.0004$	$\rho=0.0008$	Score
Square Special(1.92/0.9/0.68/1.2/0.67)+Noise	40.4	51.1	74.8	95.1	113.6	74
Square Star+Noise	44.5	50.5	71.2	87.9	115.8	73
Square Special(1.98/0.8/0.95/1.2/0.46)+Noise	40.8	51.5	74.7	95.5	102.6	72
Square Special(1.47/0.68/0.75/1.52/0.41)+Noise	41	51.9	75.5	96.7	98.3	69
Square Special(1.46/0.81/0.68/1.33/0.5)+Noise	39.6	50.9	73	88.1	112.1	69
Square Special(1.98/0.69/0.74/1.22/0.49)+Noise	37.4	49.5	71.2	91.7	102.6	66
Square Special(1.14/0.8/0.61/1.38/0.62)+Noise	34.6	44.9	64.7	80.4	108.7	66
SquareDual(1/3) Special(1.56/0.88/0.57/1.64/0.39)+Noise	39.1	48.5	67.5	85.7	98.2	65
Square Special(1.97/0.79/0.61/1.24/0.61)+Noise	37.9	49.5	72.8	93.4	88.2	64
Square Special(1.92/0.55/0.61/1.1/0.53)+Noise	33.7	41.8	60.9	77.5	105.4	63
Square Special(1.83/0.69/0.81/1.24/0.45)+Noise	38.3	49.5	72.5	92.7	102.5	62
Square Factor3+Noise	31	39.4	58.9	76.2	105.3	61
Square Special(1.84/0.65/0.84/1.26/0.52)+Noise	37.2	48.8	70.3	89.7	101.9	60
Square Special(1.8/0.65/0.58/1.27/0.59)+Noise	36.9	46	67.5	86.8	98.0	59
Square Special(1.94/0.64/0.8/1.28/0.4)+Noise	40.1	52	77.7	96.3	88.2	58
Square Special(1.82/0.71/0.73/1.2/0.42)+Noise	40.4	51.5	75.1	94.4	82.5	58
Square Special(1.33/0.5/0.7/1.26/0.46)+Noise	35	46.1	65.8	80.9	81.3	57
SquareDual(1/3) Special(1.71/0.06/0.95/1.46/0.34)+Noise	32	38	54.2	68.8	92.2	56
Square Special(1.93/0.64/0.92/1.21/0.98)+Noise	34.6	43.9	65.6	85.4	96.7	56
JFA (original)	30.2	37.2	54.2	69.2	94.4	56
SquareDual(1/3) Special(1.51/0.46/0.97/1.88/0.57)+Noise	31.7	39.1	56.7	72.8	83.4	55
SquareDual(3/4) Star+Noise	34.8	38.6	52.9	65.7	84.8	54
SquareDual(1/3) Star+Noise	35.4	38	52.5	65.1	83.5	54
SquareDual Star+Noise	34.6	38	52	65.2	83.3	54
SquareDual(1/3) Special(1.2/0.9/0.84/1.96/0.44)+Noise	38.6	47.2	65.7	73.5	95.8	53
Square Default+Noise	26.6	33.6	49.9	64.1	88.7	52
Circle10(1/4) Special(1.58/0.9/0.64/1.16/0.6)+Noise	29.3	34.7	46.8	57.1	72.9	47
SquareDual(1/3) Special(1.45/0.85/0.74/1.95/0.34)+LNoise	40.2	44.2	45.2	54.6	56.7	45
Circle11(1/3) Star+Noise	30	32.5	44.5	51.7	67.4	44
SquareDual Special(1.48/0.39/0.84/1.34/0.72)+Noise	24	29.9	42.8	54.7	74.6	44
Circle11(3/4)Dual(2/3) Factor3+Noise	24.7	30	43.1	56.1	69.9	44
Circle9(1/4) Star+Noise	31.8	35.1	47.6	49.9	61.9	44
Circle9(3/4) Star+Noise	31.9	34.6	47.1	50.8	61.8	44
Circle12(1/3) Star+Noise	28.6	32	42.7	51.2	65.5	43
Circle14(1/4) Special(1.38/0.71/0.93/1.77/0.95)+Noise	24.3	29.4	41.5	51.5	62.2	41
SquareDual(1/3) Special(1.59/0.7/0.67/1.29/0.43)+Noise	40.9	51.6	73.7	92.9	73.2	40
SquareDual(3/4) Default	22.5	27.6	39.1	49.7	66.9	40
SquareDual Default	22.6	27.3	38.8	49.2	65.7	40
Square Factor3+Noise	31.6	36.7	58.9	76.2	105.3	61

5.2 Specific-domain Algorithm

5.2.1 *Small Shape: 32x32, 64x64, 96x96, 128x128.*

5.2.2 *Medium Shape: 256x256, 320x320, 384x384, 448x448.*

5.2.3 *Large Shape: 512x512, 768x768, 1024x1024, 1536x1536.*

5.2.4 *Low Density.*

5.2.5 *High Density.*

5.3 Ensemble Across Domains (Vorotron)

bla bla

5.4 Objectives

naprawic generowanie tego wykresu napisac co nie moze byc uzyte z czym?
czyli co ma wplyw na co (w sumie to najwazniejsze mialo byc w pracy)

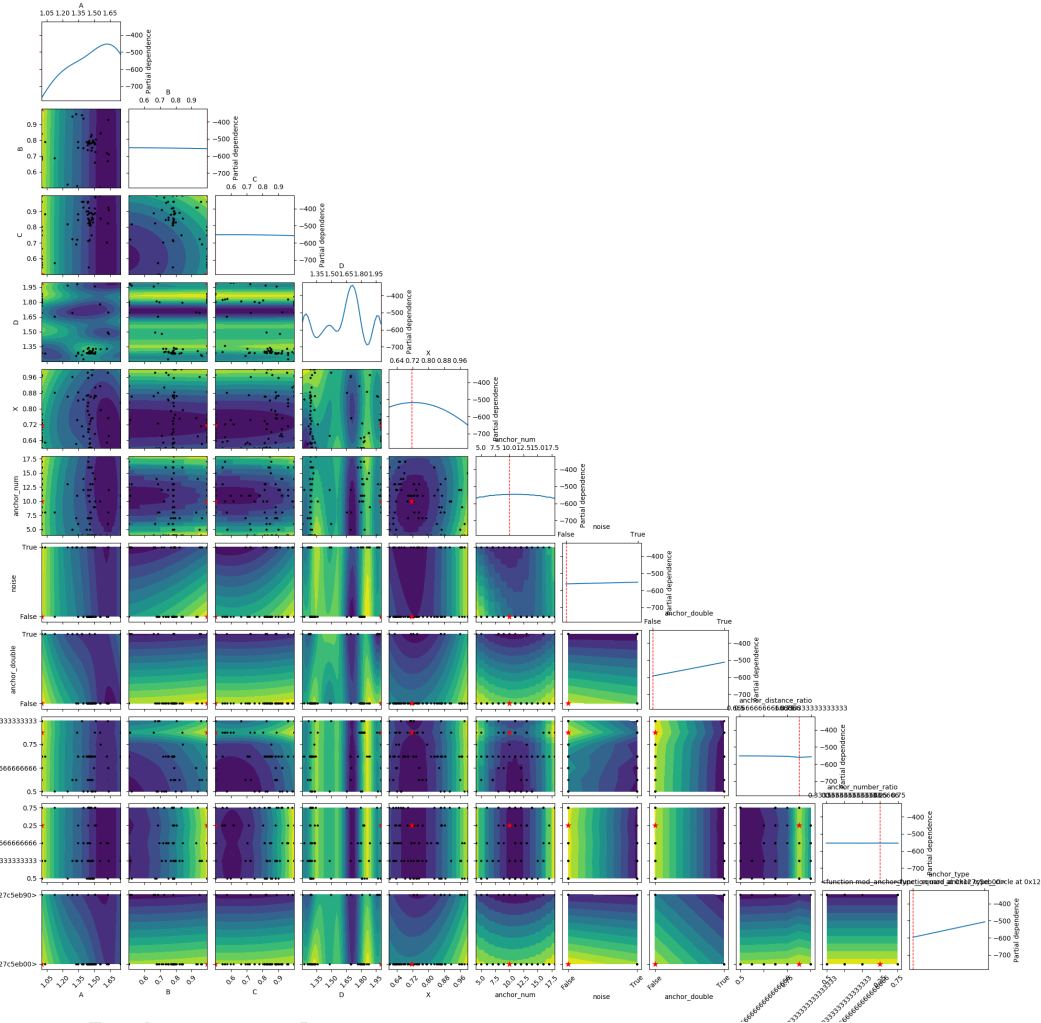


Fig. 4. bla bla bla

6 PRACTICAL USAGE

polaczyc z Conclusions

Jest wiele projektow ktore potrzebuje DT lub voronoi-a. Jedyne dwa praktyczne przyklady z tej pracy to SOTA dla JFA - czyli JFAstar, oraz praktyczny Ensemble (uwzgledniajacy np. bruteforce dla malych instancji).

7 CONCLUSIONS

This paper presents the GPU's effective, almost constant, algorithm for calculating the Euclidean distance transform (DT) approximation for 2D and higher dimensional images. As mentioned in [1], it remains challenging to balance the workload in such an approach. Vorotron does not explicitly solve this issue but, by constructing an alternative solution utilizing random shortcuts and parameter estimation, it makes it a reasonable approximation. In practice, such a constant time

algorithm is useful in many interactive applications, such as tessellations, rendering, and image processing, involving [7].

8 ACKNOWLEDGEMENTS

Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu!
Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu!
Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu!
Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu!
Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu!
Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu! Dziekuje swojemu psu!

REFERENCES

- [1] Thanh-Tung Cao, Ke Tang, Anis Mohamed, and Tiow-Seng Tan. 2010. Parallel banding algorithm to compute exact distance transform with the GPU. In *Proceedings of the 2010 ACM SIGGRAPH symposium on Interactive 3D Graphics and Games*. 83–90.
- [2] Francisco de Assis Zampieri and Leonardo Filipe. 2017. A fast CUDA-based implementation for the Euclidean distance transform. In *2017 International Conference on High Performance Computing & Simulation (HPCS)*. IEEE, 815–818.
- [3] Ian Fischer and Craig Gotsman. 2006. Fast approximation of high-order Voronoi diagrams and distance transforms on the GPU. *Journal of Graphics Tools* 11, 4 (2006), 39–60.
- [4] Kenneth E Hoff III, John Keyser, Ming Lin, Dinesh Manocha, and Tim Culver. 1999. Fast computation of generalized Voronoi diagrams using graphics hardware. In *Proceedings of the 26th annual conference on Computer graphics and interactive techniques*. 277–286.
- [5] Takumi Honda, Shinnosuke Yamamoto, Hiroaki Honda, Koji Nakano, and Yasuaki Ito. 2017. Simple and fast parallel algorithms for the Voronoi map and the Euclidean distance map, with GPU implementations. In *2017 46th International Conference on Parallel Processing (ICPP)*. IEEE, 362–371.
- [6] Manduhu Manduhu and Mark W Jones. 2019. A work efficient parallel Algorithm for exact Euclidean distance transform. *IEEE Transactions on Image Processing* 28, 11 (2019), 5322–5335.
- [7] Guodong Rong and Tiow-Seng Tan. 2006. Jump flooding in GPU with applications to Voronoi diagram and distance transform. In *Proceedings of the 2006 symposium on Interactive 3D graphics and games*. 109–116.
- [8] Guodong Rong and Tiow-Seng Tan. 2007. Variants of jump flooding algorithm for computing discrete Voronoi diagrams. In *4th International Symposium on Voronoi Diagrams in Science and Engineering (ISVD 2007)*. IEEE, 176–181.
- [9] Jens Schneider, Martin Kraus, and Rüdiger Westermann. 2009. GPU-based real-time discrete Euclidean distance transforms with precise error bounds.. In *VISAPP (1)*. 435–442.
- [10] Avneesh Sud, Naga Govindaraju, Russell Gayle, and Dinesh Manocha. 2006. Interactive 3D distance field computation using linear factorization. In *Proceedings of the 2006 symposium on Interactive 3D graphics and games*. 117–124.