# Міністерство освіти і науки України Національний технічний університет України «Київський політехнічний інститут імені Ігоря Сікорського»

Інститут прикладного системного аналізу Кафедра математичних методів системного аналізу

#### Звіт

про виконання лабораторної роботи №2 з дисципліни "Розпізнавання образів"

Виконали: Студенти 4 курсу Групи КА-76 і КА-72 Борбела Артур Фалілеєва Дар'я

## Теоретичні данні:

ORB представлен в 2011г. В его основе лежит комбинация таких алгоритмов как детектор FAST (Features from Accelerated Segment Test) и дескриптор BRIEF (Binary Robust Independent Elementary Features) с некоторыми улучшениями. Изображение разбивается на патчи. Пусь патч P имеет размеры SxS пикселей. Из патча выбирается некоторым образом множество пар пикселей  $\{(X,Y), \forall X, Y\}$  в окрестности $\{(X,Y), \forall X, Y\}$ 

$$au(P,X,Y) = \begin{cases} 1,I(X) < I(Y) \\ 0,$$
иначе

где I(Y), I(X) — интенсивность пикселей Y, X соответственно. Для каждого патча выбирается множество, содержащее  $n_d$  пар точек, которые однозначно определяют набор бинарных тестов. Далее на основание этих тестов строится бинарная строка:

$$f_{n_d}(P) = \sum_{1 \le i \le n_d} 2^{i-1} \tau(P, X_i, Y_i)$$

SIFT (Scale Invariant Feature Transform). Будується простір змінного масштабу, в ньому обчислюються функції LoG з різним параметром згладжування. Точка вважається ключовою, якщо вона є локальним екстремумів різниці Гауссіанів. Після безліч передбачуваних ключових точок уточнюється (видаляються точки з малим контрастом і на кордоні об'єктів) і обчислюються їх орієнтації. Для цього будується зважена гістограма градієнтів в околиці, вибирається напрямок, що відповідає максимальній компоненті гістограми. Точці присвоюються всі напрямки, яким відповідають значення компонент гістограми, великих заданого порогу. Інваріантний щодо зрушень, обертань, масштабу, що не зміщується локальні екстремуми

 $G(x, y, \sigma)$  – гауссове ядро зі степінню розмиття  $\sigma$ 

$$G(x, y, \sigma) = \frac{1}{2\pi\sigma^2} e^{-(x^2+y^2)/2\sigma^2}$$

Для формування дескриптора SIFT (Scale Invariant Feature Transform) спочатку обчислюються значення магнітуди і орієнтації градієнта в кожному пікселі, що належить околиці особливої точки розміром 16 \* 16 пікселів. Магнітуди градієнтів при цьому враховуються з вагами, пропорційними значенню функції щільності нормального розподілу з математичним очікуванням в розглянутій особливій точці і стандартним відхиленням, рівним половині ширини околиці (ваги Гауссова розподілу використовуються для того, щоб зменшити вплив на підсумковий дескриптор градієнтів, обчислених в пікселях, які перебувають далі від особливої точки).

У кожному квадраті розміром 4 \* 4 пікселя обчислюється гістограма орієнтованих градієнтів шляхом додавання зваженого значення магнітуди градієнта до одного з 8 бінов гістограми. Щоб зменшити різні "граничні" ефекти, пов'язані з віднесенням схожих градієнтів до різних квадратах (що може виникнути внаслідок невеликого зсуву розташування особливої точки) використовується билинейная інтерполяція: значення магнітуди кожного градієнта додається не тільки в гістограму, відповідну квадрату, до якого даний піксель відноситься, але і до гістограми, відповідним сусіднім квадратах. При цьому значення магнітуди додається з вагою, пропорційним відстані від пікселя, в якому обчислений даний градієнт, до центру відповідного квадрата. Всі обчислені гістограми об'єднуються в один вектор, розміром, рівним 128

Отриманий дескриптор перетворюється, щоб зменшити можливі ефекти від зміни освітленості. Зміна контрасту зображення (значення інтенсивності кожного пікселя множиться на деяку константу) призводить до такого ж зміни в значеннях магнітуд градієнтів. Тому очевидно, що даний ефект може бути знівельовано шляхом нормалізації дескриптора таким чином, щоб його довжина стала дорівнює одиниці. Зміни яскравості зображення (до значення інтенсивності кожного пікселя додається деяка константа) не впливають на значення магнітуд градієнтів. Таким чином, SIFT-дескриптор єінваріантні по відношенню до афінних змін освітленості. Однак можуть виникати і нелінійні

зміни в освітленості внаслідок, наприклад, різної орієнтації джерела світла по відношенню до поверхонь тривимірного об'єкту. Дані ефекти можуть викликати велика зміна в ставленні магнітуд деяких градієнтів (при цьому мають незначний вплив на орієнтацію вектора градієнта). Щоб уникнути цього, використовують відсікання по деякому порогу (за результатами експериментів показано, що оптимальним є значення 0.2), яке застосовують до компонентів нормалізованого дескриптора. Після застосування порога дескриптор знову нормалізується. Таким чином, зменшується значення великих магнітуд градієнтів і збільшується значення розподілу орієнтацій даних градієнтів в околиці особливої точки.

# Отримані дані:

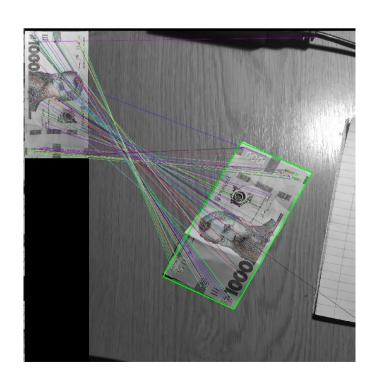
# Датасет 1

src/result/ORB/ result\_correct src/result/ORB/ result\_wrong
src/result/SIFT/ result\_correct src/result/SIFT/ result\_wrong

# Датасет 2

src/result1/ORB/result\_correct src/result1/ORB/result\_wrong
src/result1/SIFT/result\_correct src/result/SIFT/result\_wrong

Зразок



Пояснення, що до назв директорій та зображеннь:

Якщо директрія має шлях ./result/ORB — це результати роботи алгоритму ORB, аналогічно й з алгоритмом SIFT

Якщо в шляхові є ....../correct\_data - це зображення на яких справді є предмет розпізнавання; ....../wrong\_data — зображення на якому предмета немає;

Назва зображень в результаті роботи може бути:

3\_jopa.jpg 12\_undefined\_jopa.jpg 15\_good.jpg resize32 -//- .jpg

#### Пояснення:

.....\_jopa - не пройшла перевірку, тобто в моєму випадку не розпізнанно більше десяти характерних точок із-за цього не намагаємось визначити контури обєкту.

.....\_good — характерних точок більше десяти, малюємо контур обєкта. .....\_undefined\_jopa - все погоно ( не був згенерований дескриптор або некоректно знайдені matches що взаємо повязане ) Якщо починається на resize... зображення було маштабоване.

## Дані метрики порівняння:

Зразок:

/result\_correct/1

Time Good\_points/matches Avarage\_distance

ORB 0.2508082389831543 0.004 349.496303527832 Sift 3.508439302444458 0.09834469328140215 233.6188332242882

Пояснення:

result\_correct/1\_\*.jpg — назва фото

Time — час роботи алгоритму.

Good\_points/matches — відношення good\_points (відсіювання по distance) до всіх інших.

Avarage\_distance — середня distance по всім точкам.

# Датасет 1

src/compare\_result/compare\_correct\_data.txt
src/compare\_result/compare\_wrong\_data.txt

(correct\_data - там де  $\epsilon$  зображений предмет) (wrong\_data предмета нема $\epsilon$ )

Датасет 2

src/compare\_result1/compare\_correct\_data.txt
src/compare\_result1/compare\_wrong\_data.txt

#### Висновки:

1) Зменшений розмір зображення позитивно впливає на швидкість відпрацювання алгоритму (аж в 3-рази) й майже не як не впливає на два інші показника( незначні зміни).

/result\_correct/1

Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.2508082389831543 0.004 349.496303527832
Sift 3.508439302444458 0.09834469328140215 233.6188332242882

/result correct/resize1

Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.07330846786499023 0.002 342.12963946533205
Sift 0.7891435623168945 0.11684518013631938 252.1168591388825

/result correct/2

Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.2384777069091797 0.0 345.4539998168945
Sift 2.7140140533447266 0.09834469328140215 255.73354266054326

/result\_correct/resize2

Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.07433652877807617 0.006 338.66166110229494
Sift 0.7490072250366211 0.10516066212268745 259.34689775297915

------

/result correct/3

Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.2540555000305176 0.0 389.83626132202147
Sift 2.998670816421509 0.0019474196689386564 268.9107511904827

/result correct/resize3

Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.08049464225769043 0.006 372.15639205932615
Sift 0.8748307228088379 0.0038948393378773127 278.3393977832887

\_\_\_\_\_\_

/result\_correct/4

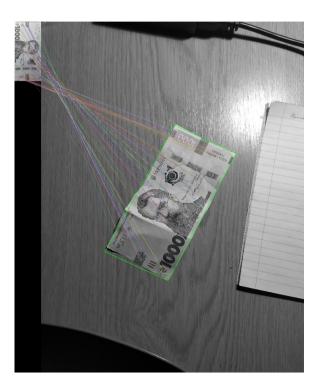
Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.23672986030578613 0.006 359.762241394043
Sift 2.7215631008148193 0.007789678675754625 292.1632188167405

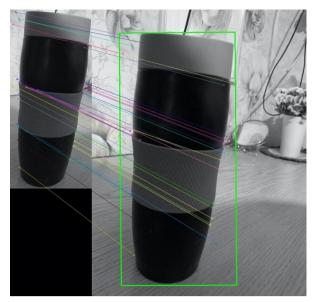
/result\_correct/resize4

Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.07669544219970703 0.01 359.8940180358887
Sift 0.7554645538330078 0.011684518013631937 308.05245503664247

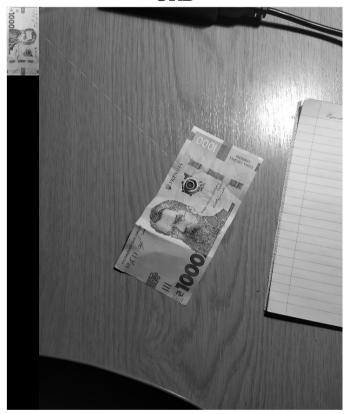
2) ORB працює швидше, але фатально програє в точності SIFT для двох Датасетів.







ORB





# 1) предмет зображений під певним кутом Датасет 1

/result correct/17

Time Good points/matches Avarage distance

ORB 0.24353408813476562 0.006 349.69171398925783 Sift 2.8482844829559326 0.06523855890944498 252.7604462160224

/result correct/28

ORB 0.2415759563446045 0.004 356.27570602416995 Sift 2.7298333644866943 0.004868549172346641 283.9256147776514

/result correct/12

ORB 0.24527549743652344 0.004 357.1088797607422 Sift 2.728064775466919 0.0019474196689386564 283.79237720820083

/result correct/57

ORB 0.23975253105163574 0.004 349.61754217529295 Sift 2.65129017829895 0.007789678675754625 293.2202192193229

/result correct/65

ORB 0.24764060974121094 0.006 351.9070592041016 Sift 2.780367374420166 0.008763388510223954 268.1016812422027

/result\_correct/86

ORB 0.24127888679504395 0.008 343.84426052856446 Sift 2.859158992767334 0.04771178188899708 254.89923993847037

/result correct/88

ORB 0.24094510078430176 0.008 354.88300802612304 Sift 2.602071762084961 0.006815968841285297 300.9023860645387

.....

#### Датасет 2

/result\_correct/1

Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.03208017349243164 0.0 4 78.1581004374736
Sift 0.30515027046203613 0.050955414012738856 241.4944540619091

/result\_correct/2

ORB 0.03180408477783203 0.0 393.8182727710621 Sift 0.30513501167297363 0.006369426751592357 223.20531594829194

/result correct/4

ORB 0.032943010330200195 0.013513513513513514 360.49138723837365 Sift 0.33025527000427246 0.03184713375796178 177.5539457965049

/result correct/5

ORB 0.0330502986907959 0.0 363.8315786413244 Sift 0.31815028190612793 0.01910828025477707 180.33037380048424

/result correct/10

ORB 0.0322115421295166 0.0 357.4829930485906 Sift 0.30649280548095703 0.012738853503184714 212.70452098481974

.....

(Зображення додавати не став тяжко)

ORB працює швидше але майже нічого не розпізнає. А SIFT саме краще підходить до цього.

#### 2) зображено частина предмета

# Датасет 1

/result correct/30

Time Good\_points/matches Avarage\_distance

ORB 0.2540926933288574 0.004 357.01111386108397 Sift 3.255985736846924 0.004868549172346641 264.2544801557888

/result correct/31

ORB 0.2304368019104004 0.006 471.6197974243164 Sift 2.5571212768554688 0.0029211295034079843 378.219352640451

/result correct/32

ORB 0.2663285732269287 0.0 367.76223794555665 Sift 3.2579658031463623 0.033106134371957155 262.18984364673946

/result correct/33

ORB 0.2513868808746338 0.006 354.3928780517578 Sift 3.094437599182129 0.014605647517039922 265.2826874128451

/result\_correct/60

ORB 0.23626112937927246 0.004 347.6864210510254

Sift 2.6240482330322266 0.0019474196689386564 290.8707513744202 /result correct/61

ORB 0 0 inf Sift 2.5617175102233887 0.012658227848101266 421.8635881195514

.....

# Датасет 2

/result\_correct/3

Time Good points/matches Avarage distance

ORB 0.030644893646240234 0.013513513513513514 347.22745905695734 Sift 0.2994227409362793 0.03821656050955414 208.5466129278681

/result\_correct/31

ORB 0.030127763748168945 0.0 506.5220840041702 Sift 0.2931499481201172 0.29936305732484075 321.92253550146796

/result\_correct/61

ORB 0.03044891357421875 0.0 396.39107513427734 Sift 0.2901492118835449 0.12738853503184713 255.97837504004218

/result\_correct/45

ORB 0.03096771240234375 0.0 352.34680485081026 Sift 0.29912781715393066 0.050955414012738856 199.85883809958293

/result correct/46

ORB 0.032050132751464844 0.0 360.1155519227724 Sift 0.29380130767822266 0.006369426751592357 251.61875959262727

•••••

SiFT дещо розпізнає, ORB взагалі дивно себе веде.

В деяких випадках SIFT вражав точністю



# 3) погане освітлення

# Датасет 1

/result_correct/15
Time Good_points/matches Avarage_distance ORB 0 0 inf Sift 2.5931808948516846 0.0019474196689386564 446.44620473057523
/result_correct/39
ORB 00 inf Sift 00 inf
/result_correct/67
ORB 0 0 inf Sift 2.5343849658966064 0.0038948393378773127 442.9573506891089
/result_correct/78
ORB 00 inf Sift 00 inf
Датасет 2
/result_correct/83
Time Good_points/matches Avarage_distance ORB 0.033084869384765625 0.013513513513513514 354.56633263665276 Sift 0.31195902824401855 0.006369426751592357 187.22244299141465
/result_correct/90
ORB 0.033660888671875 0.013513513513513514 384.0287970465583 Sift 0.3021411895751953 0.012738853503184714 201.80489888768287
/result_correct/94
ORB 0.03289341926574707 0.0 348.19909977268526 Sift 0.31155872344970703 0.0 201.91024644207803

Обидва алгоритма справились дуже погано.

0 0 inf - означає що цю фотографію методи взагалі не сприймають.

Незнаю хто писав в opencv цю частину бібліотеки (почерк індусов). Но коли в документації написано що метод повертає масив елементів, а тобі на певну фотографію прилітає None а не пустий масив. Це жахливо.

#### 4) Розмите зображення

# Датасет 1

/result\_correct/7

Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.23040294647216797 0.0 397.8114720458984
Sift 2.591653347015381 0.0029211295034079843 373.15341371500966

/result\_correct/23

ORB 0.23286032676696777 0.002 390.0387359008789 Sift 2.5631625652313232 0.0 347.82016728149534

/result\_correct/27

ORB 0.23228836059570312 0.002 410.7335396728516 Sift 2.6032397747039795 0.007789678675754625 357.46104296690766

/result\_correct/44

ORB 0.2839233875274658 0.004 373.4208617248535 Sift 3.2188427448272705 0.0009737098344693282 303.53005109302256

/result\_correct/66

ORB 0.2845597267150879 0.002 372.57111834716795 Sift 3.218555450439453 0.0009737098344693282 305.41866389407386

.....

# Датасет 2

/result correct/20

Time Good\_points/matches Avarage\_distance
ORB 0.030204057693481445 0.013513513513513514 478.3088288178315
Sift 0.29671192169189453 0.05732484076433121 333.05068415745046

/result correct/89

ORB 0.03030705451965332 0.0 426.6968726080817 Sift 0.2924668788909912 0.03184713375796178 271.85039199537533

/result\_correct/32

ORB 0 0 inf Sift 0.294522762298584 0.6050955414012739 357.4939579082902

/result\_correct/16

ORB 0.03022170066833496 0.0 429.43729050095016 Sift 0.2912161350250244 0.006369426751592357 364.3568107459196

.....

Обидва алгоритми впорались дуже погано. (SIFT дещо краще)

## 5) на зображенні немає предмету

# Датасет 1

/result\_wrong/3

Time Good\_points/matches Avarage\_distance

ORB 0 0 inf Sift 0 0 inf /result\_wrong/4

ORB 0.23177766799926758 0.0 456.385321105957 Sift 2.6066970825195312 0.007789678675754625 365.9819351835167

/result wrong/5

ORB 0.24315214157104492 0.004 351.2955401916504 Sift 2.68975567817688 0.006815968841285297 281.20740279111334

/result\_wrong/6

ORB 0.23713350296020508 0.006 364.7546877746582 Sift 2.6116347312927246 0.0038948393378773127 322.7903240690445

/result\_wrong/7

ORB 0.23581552505493164 0.0 370.6971237487793 Sift 2.929701566696167 0.0009737098344693282 298.56172236634785 /result wrong/8 ORB 0.2582681179046631 0.0 344.14446420288084 Sift 3.024962902069092 0.0019474196689386564 282.1742162360885 /result wrong/9 ORB 0.251662015914917 0.0 343.5658219604492 Sift 2.818023204803467 0.0009737098344693282 286.4381916005284 ..... Датасет 2 /result wrong/8 Time Good points/matches Avarage distance ORB 0.030458927154541016 0.0 426.2337852684227 Sift 0.2971165180206299 0.025477707006369428 274.1528598761103 /result wrong/9 ORB 0.030729293823242188 0.0 388.13445756242083 Sift 0.298098087310791 0.16560509554140126 298.2715457017255 /result\_wrong/10 ORB 0.030000925064086914 0.013513513513513514 423.2766971072635 Sift 0.29397082328796387 0.17197452229299362 288.175779743559 /result wrong/11 ORB 0.030836820602416992 0.0 361.4008153966955 Sift 0.30238962173461914 0.050955414012738856 216.64384897803046 /result wrong/12 ORB 0.030457019805908203 0.0 425.8359469851932 Sift 0.2924954891204834 0.006369426751592357 234,4510891665319 Безумовна перемога ORB він раніше нічого не розпізнавав а саме зараз це йому допомогло.

Висновок з попередніх випадків:

Датасет1 краще розпізнається в любих випадках.

1) SIFT добре розпізнає, його й потрібно використовувати в таких випадках (предмет з різних ракурсів).

- 2) SIFT добре розпізнає , ORB дещо теж розпізнає не з такою точністю за те швидко. (частина предмета).
- 3), 4), 5) обидва алгоритма майже нічого не можуть розпізнати за те ORB робить це швидше. (освітлення, розмитість, відсутність)