

SAPIENTIA ERDÉLYI MAGYAR TUDOMÁNYEGYETEM
MŰSZAKI ÉS HUMÁNTUDOMÁNYOK KAR,
MAROSVÁSÁRHELY
SZOFTVERFEJLESZTÉS SZAK

DeepArt

MESTERI DISSZERTÁCIÓ



TÉMAVEZETŐ:
dr. Iclănzan Dávid
Egyetemi tanár

SZERZŐ:
Szilágyi Ervin

2017 Június

UNIVERSITATEA SAPIENTIA TÂRGU-MUREȘ
FACULTATEA DE ȘTIINȚE TEHNICE ȘI UMANISTE
SPECIALIZAREA DEZVOLTARE DE SOFTWARE

DeepArt

Lucrare de master



Coordonator științific:
dr. Iclănzan Dávid

Absolvent:
Szilágyi Ervin

2017 Iunie

SAPIENTIA UNIVERSITY TÂRGU MUREȘ
FACULTY OF TECHNICAL AND HUMAN SCIENCES
SOFTWARE DEVELOPMENT SPECIALIZATION

DeepArt

Master Thesis



Advisor:
dr. Iclănzan Dávid

Student:
Szilágyi Ervin

2017 June

eredetiségi nyilatkozat

KIVONAT

kivonat

Szilagyi Ervin,

.....

ABSTRACT

abstract

Szilagyi Ervin,
.....

ABSTRACT

english abstract

Szilagyi Ervin,

.....

Tartalomjegyzék

1. Bevezető	11
2. Hasonló rendszerek feltérképezése	13
3. A rendszer	15
3.1. Áttekintés	15
4. Összefoglaló	16

Cuprins

1. Întroducere	11
2. Studiu bibliografic	13
3. Sistemul	15
3.1. Privire de ansamblu asupra	15
4. Concluzie	16

Table Of Contents

1. Indroduction	11
2. Bibliographic study	13
3. The system	15
3.1. Overview	15
4. Conclusion	16

1. fejezet

Bevezető

Napjainkban a képfeldolgozás egy eléggé elterjedt kutatási terület. A kutatások célja főleg az információ kinyerésére, gépi látás kivitelzésére irányult. Minderre kiváló megoldást jelentett a deep konvolúciós hálók (ConvNets)[1][2] sikeres használata növelve ezzel ezek népszerűségét. Fontos megjegyezni, hogy a konvolúciós neuron hálók felfedezése már pár évtizede történt, tehát maga a technológia már régebb ismert volt. Az újrafelfedezésüket és hirtelen népszerűség növekedését annak köszönhetik, hogy az utóbbi években olyan hardveres megoldások jelentek meg amik lehetővé teszik az ilyen típusú hálók létrehozását és működtetését.

Az Nvidia cég 2007-ben bevezette az Nvidia CUDA platformot[3]. Ez egy komoly, használható fejlesztőkörnyezetett jelentett olyan fejlesztők számára akik nagy méretű adatkárhuzamos algoritmusokat szerettek volna fejleszteni. A CUDA környezet direkt elérhetőséget nyújt a videokártya utasításkészletéhez megengedve ezzel ennek a programozását. Ugyanakkor számos olyan videokártya került piacra ami egyre komolyabb számítási készségekkel bírt. Ezt a lehetőséget értelemszerűen a kutatók ki is használták így számos újabb publikáció és javaslat jelent meg amik neuron hálókat használnak az illető probléma megoldására.

A deep konvolúciós hálók népszerűségének növekedésével egyre több olyan fejlesztői környezet jelent meg amiknek célja a mesterséges intelligencia feladatok megoldása. Ilyen könyvtárak például a Caffe[4], Keras[5], Theano[6], Tensorflow[7], Torch[8] stb. Ezek a környezetekben, habár különböző stílusban de egyazon problémákra hivatottak gyors és egyszerű megoldásokat ajánla ugyanúgy mezei szoftverfejlesztők, mint kutatók számára.

Az gépi látás egyik fontos alkalmazási területe a képen levő tárgyak, élőlények emberek felismerése. Ilyen területen a konvolúciós hálók kimagasló teljesítményt nyújtanak, olyannyira, hogy egyes kísérletek szerint ez már nemhogy az emberi látással megegyező, hanem azt felülmúló teljesítményt nyújtanak[9]. Feltevődik a kérdés, hogyha ennyire szofisztikált a gépi látás, akkor nem-e lehetne használni arra, hogy új képeket alkosson. Amint kiderült erre is alkalmasak. Az általam bemutatandó dolgozat is ezt a témát próbálja megcélolni. A gépi látás a tárgyak, élőlények mellett képes felismerni maga a kép

művészeti stílusát. Ez elsősorban kihasználható arra, hogy híres művészek alkotásait csoportosítsuk, rendszerezzük[10], de amint e dolgozatból ki fog derülni, ki lehet használni arra is, hogy egy művészeti stílust egy adott festményről átvigyük egy mindennapi képre, fotóra.

A dolgozatom célja magyar híres festőművészek festészeti stílusát átvenni és ezt alkalmazni mindennapi képekre illetve mozgóképekre. Eddigiekben, ahhoz hogy egy mindennapi fényképből művészeti képet varázsoljunk, képszerkesztő szoftverek segítségével lehetett elérni manuálisan. Mindezt egy olyan egyén végezhetette, akinek képszerkesztési illetve képmanipulálási szakismere volt adott képszerkesztési szoftverkörnyezetben. Magától értődik az, hogy ez mozgóképek esetében egy időigényes folyamat. Dolgozatom mindezekre megoldást próbál adni, azáltal, hogy az általam elkészített szoftvert bárki használhatja, nincs szükség különböző képszerkesztői szakértelemre, emellett a folyamat ideje jelentősen csökkenni fog.

2. fejezet

Hasonló rendszerek feltérképezése

A neuron hálók használata a számítástechnikában nem egy újonnan kialakult terület. Frank Rosenblatt 1958-ban publikált egy olyan mintafelismerő algoritmust[11], ami egyszerű összeadást és kivonást használva képes volt "tanulni". A rendszer képes volt finomhangolni állapotát a bekövetkező iterációk során. Ezt az algoritmust perceptronnak nevezzük. 1975-ben Paul Werbos bevezette a backpropagation algoritmust[12], amit a perceptronnal együtt használva megoldotta a perceptron azon problémáját miszerint az csak lineárisan elválasztható osztályokat volt képes kategorizálni. Habár a neuron hálók tanulmányozása eléggé ígéretesnek látszott, számítási igényük, komplexitásuk és lassú válaszidejük miatt a kutatók arra következtetésre jutottak, hogy a gyakorlatban még nem lehet alkalmazni őket.

Yann LeCun professzor és csapata 1998-ban egy újabb topológiájú hálót vezetett be[13]. A LeNet-5 elnevezésű háló konvolúciós rétegeket is tartalmazott ezért konvolúciós neuron hálónak nevezzük. A publikáció célja kézzel írott számjegyek kategorizálása volt, létrehozva ezáltal a MNIST adatbázist, ami 60000 28x28-as felbontású kézzel írott számjegyet tartalmaz, emellett tartalmaz egy 10000 tagból álló teszhalmazt. A dolgozatban bemutatott LeNet-5 háló 0,7%-os hiba aránnyal volt képes kategorizálni a számjegyeket, ami messze felülmúlta a többrétegű perceptronos megoldást.

Dave Steinkraus, Patrice Simard és Ian Buck 2005-ben publikált dolgozata[14] letette az alapjait a neuronhálók videokártyán történő programozásának. A videokártyán történő adatkárhuzamos programozás hatalmas performancia növekedést jelentett a processzoron futó neuronhálókkal szemben. Előtérbe kerül a deep learning és a mély konvolúciós hálók használata[1][2].

Eddigiekben sikerült nagyon pontos felismerő illetve osztályozó rendszereket alkotni. A mély konvolúciós hálók használata azonban nem merül ki ennyiben. 2015-ben publikálásra került egy olyan deep learning-et használó algoritmus, ami képes képes illetve festmények művészeti stílusát átvinni egy másik digitális képre[15]. Mostani dolgozatom is erre a publikációra alapoz, az ebben bemutatott módszereket próbálja alkalmazni illetve továbbfejleszteni. A tanuláshoz egy korábban bevezetett és gépi látáshoz használt, előre

betanított neuron hálót használnak fel, a VGG-19-et. Yaroslav Nikulin és Roman Novak tudományos kutatása[16] ezzel szemben eddig ugyanezt a módszert alkalmazta más ismeretebb előre betanított hálókra, mint például AlexNet, GoogLeNet vagy VGG-16. Ugyanúgy a VGG-16 háló használata is kiváló eredményeket mutatott míg a GoogLeNet és az AlexNet architektúrájuk miatt komolyabb információvesztéshez vezetnek így a végeredmény nem lesz annyira látványos. Ugyanúgy kísérletek irányultak az eredeti eljárás optimalizálására, megjelentek olyan rendszerek amik sajátos, erre a célra betanított neuron hálókat alkalmaznak[17][18][19].

2016-ban a Prisma labs inc. kiadta mobilos applikációját Prisma név alatt[20]. Az applikáció előre megadott ismert festői/grafikai stílusokat alkalmazza a telefon kamerája által készített képekre. Az applikáció az előbbiekben bemutatott kutatásokra alapoz. Ugyanakkor fontos megjegyezni, hogy maga a stílus alkalmazását a különböző fotókra nem az okostelefon végzi. A szerkeszteni kívánt képet a telefon felküldi egy szervergépre ami majd válaszként a szerkesztett képet küldi vissza.

Maga stílusátvitel nem csak állóképekre alkalmazható, ezt bizonyította Manuel R., Alexey D., Thomas B. tudományos dolgozata[21], valamint ezt próbálja megoldani a jelenlegi dolgozatom is. Értelemszerűen egy adott videót több álló képkocka alkot. Viszont ahhoz, hogy látványos művészeti mozgóképet gyátsunk, nem elegendő maga a videót darabokra vágni és minden képkockára alkalmazni a stílust. Erre adott megoldást Manuel R. és társainak kutatása.

3. fejezet

A rendszer

3.1. Áttekintés

a rendszer

4. fejezet

Összefoglaló

összefoglaló

Ábrák jegyzéke

Irodalomjegyzék

- [1] Krizhevsky, A., Sutskever, I., and Hinton, G. E. ImageNet classification with deep convolutional neural networks (2012)
- [2] Zeiler, M. D. and Fergus, R. Visualizing and understanding convolutional networks (2013)
- [3] <https://en.wikipedia.org/wiki/CUDA> (2017.04.24)
- [4] <http://caffe.berkeleyvision.org> (2017.04.24)
- [5] <https://keras.io/> (2017.04.24)
- [6] <http://deeplearning.net/software/theano/> (2017.04.24)
- [7] <https://www.tensorflow.org/> (2017.04.24)
- [8] <http://torch.ch/> (2017.04.24)
- [9] <https://computerstories.net/microsoft-computer-outperforms-human-image-recognition/> (2017.04.29)
- [10] Kevin Alfianto, Mei-Chen Yeh, Kai-Lung Hua - Artist-based Classification via Deep Learning with Multi-scale Weighted Pooling (2016)
- [11] Rosenblatt F. - The Perceptron: A Probabilistic Model For Information Storage And Organization In The Brain (1958)
- [12] Werbos, P.J. - Beyond Regression: New Tools for Prediction and Analysis in the Behavioral Sciences (1975)
- [13] LeCun, Yann, Léon Bottou, Yoshua Bengio, Patrick Haffner - Gradient-based learning applied to document recognition (1998)
- [14] Dave Steinkraus, Patrice Simard. Ian Buck - Using GPUs for Machine Learning Algorithms (2005)
- [15] Leon A. Gatys, Alexander S. Ecker, Matthias Bethge - A neural algorithm of artistic style (2015)

- [16] Yaroslav Nikulin, Roman Novak - Exploring the Neural Algorithm of Artistic Style (2016)
- [17] Justin Johnson, Alexandre Alahi, Li Fei-Fei - Perceptual Losses for Real-Time Style Transfer and Super-Resolution
- [18] Ulyanov, D., Lebedev, V., Vedaldi, A., and Lempitsky - Texture networks: Feed-forward synthesis of textures and stylized images
- [19] Ulyanov, D., Lebedev, V., Vedaldi, A., and Lempitsky - Instance Normalization: The Missing Ingredient for Fast Stylization
- [20] [https://en.wikipedia.org/wiki/Prisma_\(app\)](https://en.wikipedia.org/wiki/Prisma_(app)) (2017.04.29)
- [21] Manuel Ruder, Alexey Dosovitskiy, Thomas Brox - Artistic style transfer for videos