# التعرف على الأرقام العربية-الهندية باستخدام الشبكات العصبونية الالتفافية

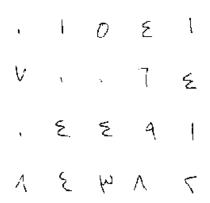
مشروع مقدم لمادة التحكم الضبابي العصبوني للدكتور حسن البستاني عدنان سعود

#### ملخص

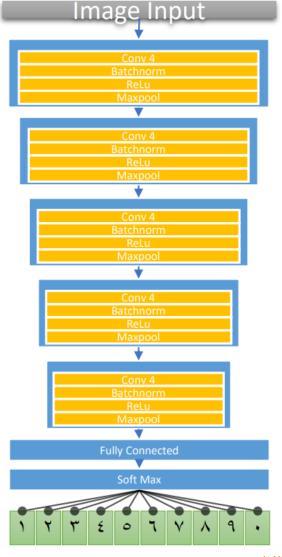
تعد الشبكات العصبونية الالتفافية أحد اهم إنجازات مخرجات تعلم الآلة الى عالم رؤية الحاسوب. يقدم هذا المستند مخرجات تطوير شبكة عصبونية التفافية للتعرف علي الأرقام الهندية المكتوبة بخط اليد. عشرون نموذجاً لكل رقم تم تجميعها وتركيبها في مجموعة تدريبية كدخل لشبكة التفافية نمطية. النتائج كانت مرضية بشكل عام نظراً لشح الدخل: دقة التدريب كانت مرضية والتحقق 95%. أذكر هنا أن نسبة التحقق للتدريب كانت 100%.

## الأدوات

تم تصميم وتدريب شبكة عصبونية عميقة مكونة من 14 طبقة مع 13000 متحول قابل للتدريب. دخل الشبكة عبارة عن صورة بوليانية مربعة بضلع 42 بكسل مع خرج شعاع مكون من 10 خانات تركز كل خانة فيه الى الرقم المطلوب من الشبكة. وأيضا بتايع خسارة crossentropyex مثال عن دخل الشبكة موجود في الشكل 1، وبنية الشبكة موجودة في الشكل 2.



الشكل 1



الشكل 2

## التدريب

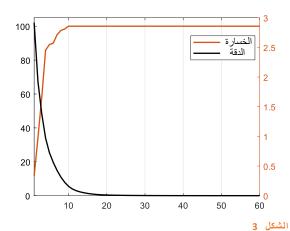
تم تدريب الشبكة باستخدام Optimizer وذلك بسبب تقاربه السريع وحاجته المنخفضة للذاكرة العشوائية. معدل التدريب كان 0.005 الشكل 3 يبين مخطط التدريب ومنحني الخسارة.

## تحليل النتائج

تضمر النتائج الموجودة في القسم السابق قدرة الشبكة الأكيدة على تمييز رموز الأرقام الهندية عن بعضها بيسر وسهولة.

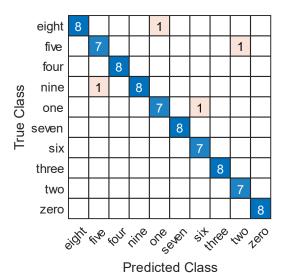
### الخاتمة

قدم هذا المشروع طريقة مطروقة مسبقاً للتعرف على الأرقام العربية-الهندية على الحاسوب باستخدام الشبكات العصبونية الالتفافية.



# النتائج

يبين الشكل رقم 4 منحني مصفوفة الـconfusion الخاصة بنتائج التدريب.



الشكل 4

# حدود المشروع

يعانى المشروع من المشاكل التالية:

- عدد عينات التدريب قليل نسبياً (الشبكات في الأبحاث الأخرى مدربة علة عشرات الآلاف)
- العينات مأخوذة من شخص واحد فقط (كاتب المشروع)، هذا يجعل اختلاف العينات عن بعضها قليل.
- أبعاد الصورة ليست من مضاعفات الـ2، أي وقت تدريب أكبر.

الملحق 1: عينات التدريب

1	<	٣	٤	D	7	V	Λ	4	
1	7	٣	٤	0	7	V	Λ	9	
1	7	m	٤	0	7	V	$\wedge$	4	•
1	7	h	٤	O	7	V	$\land$	9	
\	7	p	٤	0	7	V	Λ	9	,
1	7	m	٤	0	7	٧	$\land$	9	t
١	7	m	٤	D	٦	V	$\wedge$	9	`
1	7	h	٤	0	٦	>	Λ	9	,
١	7	P	٤	0	7	V	1	9	X.
1	7	p	٤	0	٦	V	Λ	9	
١	(	m	٤	0	٦	7	$\wedge$	4	
1	7	12	٤	٥	٦	٧	Λ	A	`
1	<	m	٤	٥	7	V	1	9	`
١	<	W	٤	D	٦	V	Λ	4	
ı	<	W	٤	0	٦	V	1	4	
١	>	m	ح	0	7	V	1	4	,
1	7	٣	٤	0	7	V	1	4	1
1	7	m	٤	6	٦	V	1	4	,
١	7	m	ح	0	٦	٧	1	9	۲
1	7	W	ح	6	7	٧	٨	4	

# الملحق 2: برنامج تحصيل عينات التدريب

```
raw2 = imread('arabicocr.bmp');
raw = im2bw(raw2, 0.5);
imshow(raw);
offset x = 4+5;
offset_y = 9+5;
w = 51 - 4/10;
1 = 52.3 - 2/10;
W = 42;
L = 42;
응응
hold on;
for i = 0:9
    for j = 0:19
        y = round(i*w + offset x: (i*w + W + offset x-1));
        x = round(j*l + offset y: (j*l + L + offset y-1));
        temp(:,:,(i)*20 + (j+1)) = raw(x,y);
        scatter(y , x , 'k.');
    end
end
응응
for o = 1:size(temp, 3)
    imwrite(temp(:,:,o),[ 'train\tr' num2str(o) '.bmp']);
end
```

```
folder = 'train folder\';
imds = imageDatastore(folder, ...
    'IncludeSubfolders', true, 'LabelSource', 'foldernames');
rng(123);
figure;
perm = randperm(200, 20);
for i = 1:20
    subplot(4,5,i);
    imshow(imds.Files{perm(i)});
end
labelCount = countEachLabel(imds)
img = readimage(imds,1);
size(img)
p = 0.6;
[imdsTrain,imdsValidation] = splitEachLabel(imds,p,'randomize');
응응
layers = [
    imageInputLayer([42 42 1])
    convolution2dLayer(3,4,'Padding','same')
    batchNormalizationLayer
    reluLayer
    maxPooling2dLayer(2, 'Stride', 2)
    convolution2dLayer(3,8,'Padding','same')
    batchNormalizationLayer
    reluLayer
    maxPooling2dLayer(2, 'Stride', 2)
    convolution2dLayer(3,16,'Padding','same')
    batchNormalizationLayer
    reluLayer
    maxPooling2dLayer(2, 'Stride', 2)
```

```
convolution2dLayer(3,32,'Padding','same')
    batchNormalizationLayer
    reluLayer
     maxPooling2dLayer(2, 'Stride', 2)
    convolution2dLayer(3,64,'Padding','same')
    batchNormalizationLayer
    reluLayer
    fullyConnectedLayer(10)
    softmaxLayer
    classificationLayer];
options = trainingOptions('adam', ...
    'InitialLearnRate', 0.005, ...
    'MaxEpochs',60, ...
    'Shuffle','every-epoch', ...
    'ValidationData', imdsValidation, ...
    'ValidationFrequency',4, ...
    'Verbose', false, ...
    'Plots', 'training-progress');
[net,data] = trainNetwork(imdsTrain,layers,options);
응응
figure;
YPred = classify(net,imdsValidation);
YValidation = imdsValidation.Labels;
confusionchart(YPred, YValidation);
```

