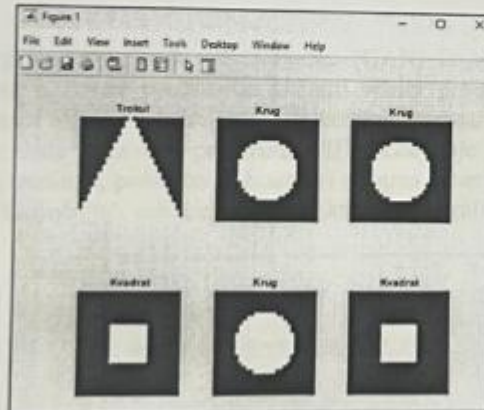


Zadatak 1

Potrebno je razviti jednostavan konvolucioni neuronski model (CNN) u MATLAB-u koji može klasifikovati geometrijske oblike na malim crno-bijelim slikama dimenzija 28×28 piksela. Potrebno je generisati ukupno 120 slika, pri čemu svaka trećina prikazuje kvadrat, krug ili trokut centralno postavljen u slici, a zatim podijeliti slike na trening i test skup. Nakon treniranja mreže na trening skupu, potrebno je testirati model na test skupu i izračunati njegovu tačnost. Dodati vizualni prilaz sa šest test slika sa prikazom predviđenih oblika "Kvadrat", "Krug" ili "Trokut". Na slici 1 je dat primjer rješenja.



Slika 1. Primjer rješenja za zadatak 1

```
clc; clear; close all;

numImages = 120;
imgSize   = 28;

X = zeros(imgSize, imgSize, 1, numImages);
Y = categorical(strings(numImages,1));

[cy, cx] = meshgrid(1:imgSize, 1:imgSize);
center = (imgSize+1)/2;

for i = 1:numImages
    img = zeros(imgSize, imgSize);

    if mod(i,3) == 1
        side = 12;
        half = side/2;

        xMin = round(center - half);
        xMax = round(center + half - 1);
        yMin = round(center - half);
        yMax = round(center + half - 1);

        img(yMin:yMax, xMin:xMax) = 1;
        Y(i) = categorical("Kvadrat");
```

```

elseif mod(i,3) == 2
    r = 6;
    mask = ((cx - center).^2 + (cy - center).^2) <= r^2;
    img(mask) = 1;
    Y(i) = categorical("Krug");

else
    baseHalf = 7;
    height = 12;
    yTop = round(center - height/2);
    yBot = round(center + height/2);

    for yy = yTop:yBot
        t = (yy - yTop) / (yBot - yTop);
        halfWidth = round(t * baseHalf);
        xL = round(center - halfWidth);
        xR = round(center + halfWidth);
        img(yy, xL:xR) = 1;
    end
    Y(i) = categorical("Troughao");
end

X(:, :, 1, i) = img;
end

idx = randperm(numImages);
trainIdx = idx(1:90);
testIdx = idx(91:end);

XTrain = X(:, :, :, trainIdx);
YTrain = Y(trainIdx);

XTest = X(:, :, :, testIdx);
YTest = Y(testIdx);

layers = [
    imageInputLayer([imgSize imgSize 1])
    convolution2dLayer(3,8,'Padding','same')
    reluLayer
    maxPooling2dLayer(2,'Stride',2)
    convolution2dLayer(3,16,'Padding','same')
    reluLayer
    fullyConnectedLayer(3)

```

```

        softmaxLayer
        classificationLayer
    ];

options = trainingOptions('adam', ...
    'MaxEpochs',10, ...
    'MiniBatchSize',16, ...
    'Verbose',false);

net = trainNetwork(XTrain, YTrain, layers, options);

YPred = classify(net, XTest);
accuracy = sum(YPred == YTest)/numel(YTest)*100;

fprintf('Tačnost CNN-a: %.2f %%\n', accuracy);

figure;
for i = 1:6
    subplot(2,3,i);
    imshow(XTest(:, :, 1,i));
    title(['Predikcija: ' char(YPred(i))]);
end

```

Zadatak 2

Razviti i implementirati višeslojnu perceptronsku (MLP) neuronsku mrežu za binarnu klasifikaciju tekstualnih poruka koje predstavljaju hitne i nehitne situacije. Ulaz u sistem predstavlja skup od 20 tekstualnih poruka pohranjenih u datoteci *messages.txt*. Cilj modela je da na osnovu sadržaja poruke izvrši procjenu hitnosti i generira binarni izlaz prema sljedećoj klasifikaciji: 1 – hitna poruka, 0 – nehitna poruka. Rezultati klasifikacije trebaju se prikazati u komandnom prozoru, uključujući ukupan broj tačnih i netačnih predikcija, indekse i tekstove poruka koje su klasificirane tačno ili netačno, kao i ukupnu tačnost modela. Na slici 2 je dat primjer rješenja.

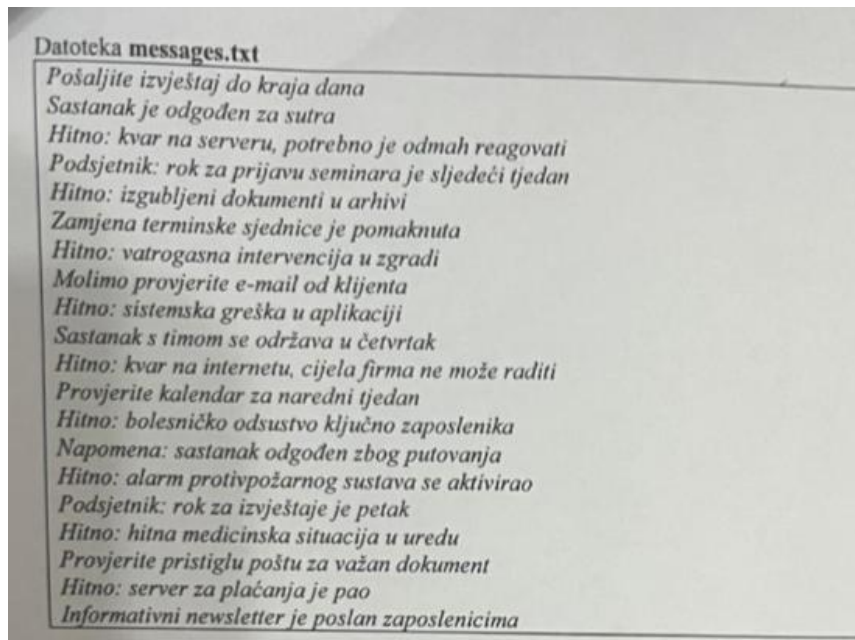
```

Command Window
New to MATLAB? See resources for Getting Started

== REZULTATI TEST SKUPA ==
Grupno test primjerai: 6
Broj tačnih predikcija: 6
Indeksi i poruke koje su tačne:
(1) Hitno: Klijent treba hitan odgovor
(2) Podojedinik: sastanak je otkazan
(3) Sutra je slobodan dan za sve
(4) Ne treba šariti sa izvještajem
(5) Hitno: server mora biti online odmah
(6) Hitno: Klijent dolazi danas
Broj netačnih predikcija: 0
Indeksi i poruke koje su netačne:
Tačnost MLP modela:
1

```

Slika2. Primjer rješenja za zadatak 2



```
clc; clear; close all;
```

```
% 1) Ucitavanje poruka iz messages.txt
```

```
fid = fopen('messages.txt','r');
```

```
C = textscan(fid,'%s','Delimiter','\n');
```

```
fclose(fid);
```

```
messagesRaw = C{1};
```

```
N = length(messagesRaw);
```

```
% 2) Definicija rijeci (hitno / nehitno)
```

```
urgentWords = { ...
```

```
'hitno','odmah','kvar','server','sistemska','greška','greska',  
'alarm','protivpožarnog','protivpozarnog', ...
```

```
'vatrogasna','intervencija','internet','ne','može','moze','r  
aditi','pao','pala','medicinska','situacija', ...
```

```
'bolesni?ko','bolesnicko','odsustvo','klju?nog','kljucnog','  
zaposlenika','pla?anje','placanje','online'};
```

```
nonUrgentWords = { ...
```

```

'pošaljite','posaljite','izvještaj','izvjestaj','sastanak','
odgo?en','odgodjen','sutra','podsjetnik','rok', ...

'prijavu','seminara','sljede?i','sljedeci','tjedan','?etvrta
k','cetvrtak','petak','napomena', ...

'informativni','bilten','poslan','zaposlenicima','kalendar',
'putovanja','poštu','postu','e-poštu','e-postu', ...

'dokument','dokumenti','arhivi','terminala','zamjena','dan'}
;

%% 3) Kreiranje ulaza X i cilja Y
% X: 2 ulaza -> broj hitnih rijeci + broj nehitnih rijeci
X = zeros(2, N);

% Y: stvarna klasa iz prefiksa "Hitno:"
Y = zeros(1, N);

for i = 1:N
    original = strtrim(messagesRaw{i});
    low = lower(original);

    % Stvarna klasa (ground truth)
    if startsWith(low, "hitno:")
        Y(i) = 1;
        low = strrep(low, "hitno:", "");
    else
        Y(i) = 0;
    end

    % ocisti interpunkciju
    low = regexprep(low, '[^\p{L}0-9\s]', ' ');
    words = split(strtrim(low));
    words = words(~strcmp(words, ""));

    urgentCount = sum(ismember(words, urgentWords));
    nonUrgentCount = sum(ismember(words, nonUrgentWords));

    X(:, i) = [urgentCount; nonUrgentCount];
end

%% 4) Kreiranje i trening MLP mreze

```

```

net = feedforwardnet(5); % 1 skriveni sloj sa 5 neurona
net.trainParam.epochs = 500;

% Podjela (interno)
net.divideParam.trainRatio = 0.8;
net.divideParam.valRatio   = 0.1;
net.divideParam.testRatio  = 0.1;

net = train(net, X, Y);

%% 5) Predikcija
Y_pred = net(X);
Y_class = double(Y_pred > 0.5);

%% 6) ISPIS REZULTATA (FORMAT KAO U PRIMJERU)

isCorrect = (Y_class == Y);
numCorrect = sum(isCorrect);
numWrong   = N - numCorrect;
accuracy   = numCorrect / N; % 0-1

correctIdx = find(isCorrect);
wrongIdx   = find(~isCorrect);

disp('REZULTATI TEST SKUP')
disp(' ')
fprintf('Ukupno test primjera: %d\n\n', N);

fprintf('Broj ta?nih predikcija: %d\n\n', numCorrect);

disp('Indeksi i poruke koje su ta?ne:')
disp(' ')

for k = 1:length(correctIdx)
    i = correctIdx(k);
    fprintf('[%d] %s\n\n', i, strtrim(messagesRaw{i}));
end

fprintf('Broj neto?nih predvi?anja: %d\n\n', numWrong);

disp('Indeks i poruke koje su neto?ne:')
disp(' ')

for k = 1:length(wrongIdx)
    i = wrongIdx(k);

```

```

        fprintf('%d] %s\n\n', i, strtrim(messagesRaw{i}));
end

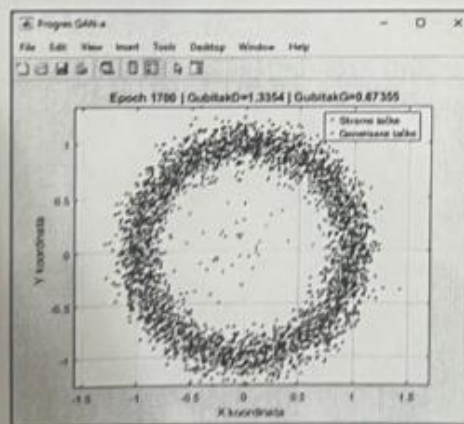
disp('Ta?nost MLP modela:')
disp(' ')
disp(accuracy)

%% 7) Graf (opcionalno)
figure;
stem(1:N, Y, 'k', 'LineWidth', 2); hold on;
stem(1:N, Y_class, 'r--', 'LineWidth', 1.5);
xlabel('Poruka');
ylabel('Klasa (0=nehitno, 1=hitno)');
title('Stvarno stanje vs predikcija MLP');
legend('Stvarna klasa', 'Predikcija MLP', 'Location', 'best');
grid on;

```

Zadatak 3

Razviti i implementirati generativnu suparničku mrežu (GAN) koja uči distribuciju 2D ta?aka raspoređenih u obliku kruga. Ulaz u sistem predstavlja latentni vektor proizvoljne dimenzije, dok izlaz generatora predstavlja 2D koordinatu ta?ke. Diskriminator uči razlikovati stvarne ta?ke od generisanih. Cilj je da generator nakon treniranja bude sposoban proizvoditi 2D ta?ke koje slijede istu distribuciju kao originalne (stvarne) ta?ke. Tokom treniranja, potrebno je prikazati progres generisanih i stvarnih ta?aka u 2D prostoru koristeći *figure* naredbu, uključujući oznake i legende, kako bi se pratila konvergencija GAN-a. Na slici 3 je dat primjer rješenja.



Slika3. Primjer rješenja za zadatak 3

```

clear; clc; close all;
%% 1) Dataset: 2D ta?ke u obliku kruga (REAL DATA)
numReal = 5000;
theta = 2*pi*rand(numReal,1);
r = 1 + 0.1*randn(numReal,1);

```

```

XReal = [r.*cos(theta), r.*sin(theta)]; % 2D kružnica
%% 2) DEFINICIJA GENERATORA
latentDim = 10; % dimenzija latentnog vektora
layersG = [
    featureInputLayer(latentDim, 'Normalization','none')
    fullyConnectedLayer(32)
    reluLayer
    fullyConnectedLayer(16)
    reluLayer
    fullyConnectedLayer(2) % generisana 2D tačka
];
lgraphG = layerGraph(layersG);
dlnetG = dlnetwork(lgraphG)
%% 3) DEFINICIJA DISKRIMINATORA
layersD = [
    featureInputLayer(2, 'Normalization','none')
    fullyConnectedLayer(32)
    leakyReluLayer(0.2)
    dropoutLayer(0.3)
    fullyConnectedLayer(16)
    leakyReluLayer(0.2)
    fullyConnectedLayer(1)
    sigmoidLayer % izlaz = vjerovatnoća real/fake
];
lgraphD = layerGraph(layersD);
dlnetD = dlnetwork(lgraphD);
%% 4) OPCIJE TRENIRANJA
numEpochs = 3000;
learningRate = 0.0005;
miniBatchSize = 64;
%% 5) TRENIRANJE GAN-A
figure;
for epoch = 1:numEpochs
    % === MINI-BATCH REALNIH PODATAKA ===
    idx = randperm(numReal, miniBatchSize);
    XBatch = XReal(idx,:);
    dlXReal = dlarray(single(XBatch), 'CB'); % C = feature, B
= batch
    % === GENERISANJE LATENT VEKTORA ===
    Z = randn(latentDim, miniBatchSize, 'single');
    dlZ = dlarray(Z, 'CB'); % C = latentDim, B = batch
    % === Izračun gradijenata sa dlfeval ===
    [gradientsD, gradientsG, lossD, lossG] =
dlfeval(@modelGradients, dlnetD,

```



```

dlnetG, dlXReal, dlZ);
% === Update mreža ===
dlnetD = dlupdate(@(p,g) p - learningRate*g, dlnetD,
gradientsD);
dlnetG = dlupdate(@(p,g) p - learningRate*g, dlnetG,
gradientsG);
% === PRIKAZ PROGRESIJE ===
if mod(epoch, 100) == 0
dlXFake = forward(dlnetG, dlZ);
fake = extractdata(dlXFake)';
plot(XReal(:,1), XReal(:,2), 'b. '); hold on;
plot(fake(:,1), fake(:,2), 'r. ');
legend('Real', 'Fake');
title("GAN Epoch " + epoch + ...
" | LossD=" + gather(extractdata(lossD)) + ...
" | LossG=" + gather(extractdata(lossG)));
grid on; axis equal;
drawnow;
hold off;
end
end
disp('Trening GAN-a je završen. ');
%%
=====
% Funkcija za gradijente generatora i diskriminatora
%%
=====
function [gradientsD, gradientsG, lossD, lossG] =
modelGradients(dlnetD,
dlnetG, dlXReal, dlZ)
% Forward pass generatora
dlXFake = forward(dlnetG, dlZ);
% Forward pass diskriminatora
dReal = forward(dlnetD, dlXReal);
dFake = forward(dlnetD, dlXFake);
% Loss funkcije
lossD = -mean(log(dReal + 1e-8) + log(1 - dFake + 1e-8));
lossG = -mean(log(dFake + 1e-8));
% Gradijenti
gradientsD = dlgradient(lossD, dlnetD.Learnables);
end

```