Neuronale Netze - Übung 8

Tobias Hahn 3073375

January 9, 2017

1 Neuronales Netz

1.1 Implementierung

Meine Implementierung hat wohl einen Fehler, ich bin aber leider nicht dahintergekommen wo. Die Deltas werden wie gewohnt berechnet, nur werden, wie gefordert, am Ende für das Update nicht die Inputs als fix betrachtet sondern die Gewichte, um so den Gradienten für die Inputs zu bekommen. Das Bild ändert sich jedoch nicht viel, und vor allem nicht zwischen den Durchgängen. Woran das liegt kann ich nicht sagen. Ich habe versucht für die Berechnung der Delta auch die Signale statt der Gewichte zu benutzen, dies führte jedoch zum selben Ergebnis.

1.2 Code

Der Code des Netzes ist hier:

```
../code/NeuralNet.py
```

```
1
   import numpy as np
    import matplotlib.pyplot as plt
3
    def sigmoid(X, Y=None, deriv=False):
4
5
             if not deriv:
6
                     return 1 / (1 + np.exp(-X))
7
             else:
                     return sigmoid(X)*(1 - sigmoid(X))
8
    def quadratic_error(X, Y):
10
            return 0.5 * (X - Y) **2
11
12
    \mathbf{def} \ \ learn\_rate(\ last\_grad\ ,\ \ this\_grad\ ,\ \ last\_l\ ,\ \ up\!=\!1.2\,,\ \ down\!=\!0.5\,,\ \ l\_min\!=\!1E-06\,,\ \ l\_max\!=\!50.0):
13
             if (last\_grad * this\_grad > 0):
14
                     return min(last_l*up, l_max)
15
16
             elif (last_grad * this_grad < 0):
17
                     return max(last_l*down, l_min)
            return last_l
18
19
20
    def learn_rate_line(last_grad, this_grad, last_l):
21
            return map(learn_rate, last_grad, this_grad, last_l)
^{22}
23
    class InputLayer:
^{24}
             def __init__(self , size):
                     \#this\ is\ needed\ for\ initialization\ of\ later\ layers
25
26
                      self.nodeNumber = size[0]
27
                     #weight matrix
28
                     self.W = np.random.normal(size = [size[0]+1, size[1]], scale = 1E-4)
29
                     #matrix of learn rates
30
                      self.L = np.zeros((size[0]+1, size[1]))
31
                      self.L. fill (0.1)
                     #matrix for last gradient, important for calculating next learn rate
32
33
                      self.lastGradient = np.ones((size[0]+1, size[1]))
34
             {f def} forward Propagate (self, X, Y):
35
36
                     #this is important if only one example vector is supplied
37
                     X = np.atleast_2d(X)
38
                     #bias unit
39
                      self.X = np.append(X, np.ones((X.shape[0], 1)), axis=1)
40
                     #sets the true labels for error calculation afterwards
41
                      self.errorLayer.setTrueLabels(np.atleast_2d(Y))
                     #forward propagate activation values to next layer
42
43
                     return self.nextLayer.forwardPropagate(self.X.dot(self.W))
44
             def forwardDream(self):
45
46
                      self.errorLayer.setDream()
47
                     return self.nextLayer.forwardPropagate(self.X.dot(self.W))
48
49
             def backwardPropagate(self, D):
                     #calculates gradient and updates according to last learnrate
50
```

```
51
                       gradient = (D.dot(self.X)).T
 52
                       self.W -= self.L * np.sign(gradient)
53
                      #update learnrate
 54
                       self.L = np.array(map(learn_rate_line, self.lastGradient, gradient, self.L))
55
 56
                       self.lastGradient = gradient
 57
                      #update weights in next layer
58
 59
                       self.nextLayer.updateWeights()
 60
 61
              def dream (self, D):
                       gradient = self.W.dot(D).T
 62
 63
                       self.X -= 0.01 * gradient
 64
 65
              \mathbf{def} predict (self, X, Y=None):
                      #this is important if only one example vector is supplied
 66
 67
                      X = np. atleast_2 d(X)
 68
                      #bias unit
 69
                       self.X = np.append(X, np.ones((X.shape[0], 1)), axis=1)
 70
 71
                      #set true labels in error layer only if supplied, for error calculation
                      if (Y != None):
 72
 73
                                self.errorLayer.setTrueLabels(np.atleast_2d(Y))
 74
                       \textit{\#propagate activation and information about error calculation to next layer} \\ \textbf{return self.nextLayer.predict (self.X.dot (self.W), Y!=None)} 
 75
 76
 77
 78
              def setErrorLayer(self, errorLayer):
                      #saves a reference to the error layer in order to set true labels
 79
 80
                       self.errorLayer = errorLayer
 81
 82
     class Hidden Layer:
 83
              def _{-init_{--}}(self , size , activation = sigmoid):
 84
                      #this is needed for initialization of later layers
 85
                       self.nodeNumber = size [0]
 86
                      \#weight\ matrix
                       self.W = np.random.normal(size = [size[0]+1, size[1]], scale = 1E-4)
 87
                      #matrix of learn rates
 88
 89
                       self.L = np.zeros((size[0]+1, size[1]))
 90
                       self.L. fill (0.1)
                      #matrix for last gradient, important for calculating next learn rate
 91
                       self.lastGradient = np.ones((size[0]+1, size[1]))
 92
 93
                       self.activation = activation
 94
 95
              def forwardPropagate(self, S):
96
                      \#calculate activation and derivatives
 97
                       self.Z = self.activation(S)
98
                       self.Fp = self.activation(S, deriv=True).T
99
                      \#biasunit
100
                       self.Z = np.append(self.Z, np.ones((self.Z.shape[0], 1)), axis=1)
                      #propagate activation to next layer
101
102
                      return self.nextLayer.forwardPropagate(self.Z.dot(self.W))
103
              def backwardPropagate(self, D):
104
                      #caculate deltas for this layer according to dalte from last layer (not for
105
                           bias!
106
                       self.D = self.W[0:-1, :].dot(D) * self.Fp
107
                      #backpropagate D to last layer
108
                       self.lastLayer.backwardPropagate(self.D)
109
110
              def dream (self, D):
                      \#w \, eight_z = self.Z/:, 0:-1/.T
111
                      \#weight_{-z} = np.repeat(weight_{-z}, self.W.shape[1], axis=1)
112
113
                      \# self.D = weight_{-}z.dot(D) * self.Fp
114
                       self.D = self.W[0:-1, :].dot(D) * self.Fp
                       self.lastLayer.dream(self.D)
115
116
117
              def updateWeights(self):
                      #calculates gradient and updates weight according to last learnrates
118
119
                       gradient = (self.nextLayer.D.dot(self.Z)).T
120
                       self.W -= self.L * np.sign(gradient)
```

```
121
                      #updates learnrates
122
                      self.L = np.array (map(learn_rate_line, self.lastGradient, gradient, self.L))
123
                      #saves gradient for next step
124
                      self.lastGradient = gradient
125
                      #weight update for next layer
126
                      self.nextLayer.updateWeights()
127
128
             def predict (self, X, calcError=False):
129
                      #calculates activation and adds bias unit only, no derivation
                      self.Z = self.activation(X)
130
                      self.Z = np.append \, (\, self.Z\,, \, np.ones \, ((\, self.Z\,.shape \, [\, 0\, ]\,\,,\,\, 1)\, )\,\,,\,\, ax\, is\, =\, 1)
131
                      #propagates activation and information about error calculation
132
                      return self.nextLayer.predict(self.Z.dot(self.W), calcError)
133
134
135
     class OutputLayer:
136
             def __init__(self, activation=sigmoid):
                      self.activation = activation
137
138
139
             def forwardPropagate(self, S):
140
                      #this layer has no weights, only propagate activation
141
                      return self.nextLayer.forwardPropagate(self.activation(S))
142
143
             def backwardPropagate(self, D):
                      #need to transpose deltas coming from error layer
144
145
                      self.D = D.T
146
                      self.lastLayer.backwardPropagate(self.D)
147
             def dream (self, D):
148
                      self.D = D.T
149
150
                      self.lastLayer.dream(self.D)
151
152
             def updateWeights(self):
153
                      #the last hidden layer doesn't know it is the last, so it tries to call
                          updateWeights on the output layer, therefore this stub is needed.
154
155
156
             def predict(self, X, calcError=False):
157
                      #calculates our prediction of the label or propagates it in order to get
                          error sum.
158
                      if not calcError:
                              return self.activation(X)
159
160
                      else:
                              return self.nextLayer.forwardPropagate(self.activation(X), calcError
161
162
             def setLastLayer(self , lastLayer):
163
164
                      #method to set last layer for backward propagation
165
                      self.lastLayer = lastLayer
166
167
     class ErrorLayer:
             def __init__(self, error=quadratic_error):
168
169
                      self.error = error
170
                      self.dream = False
171
172
             def forwardPropagate(self, S, justError=False):
                      \#starts backward propagation by setting first D if justError is False, in
173
                          both cases propagates error to next layer
174
                      if self.dream:
175
                              newS = [0] * S.shape[1]
176
                              newS[np.argmax(S)] = 1
177
                               self.lastLayer.dream(S - newS)
178
                              return self.nextLayer.forwardPropagate(self.error(S, newS))
179
                      elif not justError:
180
                               self.lastLayer.backwardPropagate(S - self.Y)
181
                      return self.nextLayer.forwardPropagate(self.error(S, self.Y))
182
183
             def setNextLayer(self, nextLayer):
                      #sets the next layer for forward propagation
184
                      self.nextLayer = nextLayer
185
186
187
             def set TrueLabels (self, Y):
```

```
188
                     #sets true labels for error calculation. called by input layer
189
                      self.Y = Y
190
191
             def setDream(self):
192
                      self.dream = True
193
194
     class ErrorSum:
             def forwardPropagate(self, S):
195
196
                     #returns the sum of squared errors, the end of forward propagation
197
                     return np.sum(S)
198
199
     def connect Layers (first, second):
200
             #connects two layers so they can forward and backward propagate each other
201
             first.nextLayer = second
202
             second.lastLayer = first
203
     class NeuralNet:
204
205
             def __init__(self, inputSize, outputSize, hiddenLayerConfig):
206
                     #adds the input layer
207
                      self.inputLayer = InputLayer([inputSize, hiddenLayerConfig[0]])
208
                      self.layers = [self.inputLayer]
209
                      self.numberHidden = sum(hiddenLayerConfig)
210
211
                      #adds the hidden layers up to the last
212
                      for i, nodeNumber in enumerate (hiddenLayerConfig [:-2]):
                              self.layers.append(HiddenLayer([nodeNumber, hiddenLayerConfig[i+1]])\\
213
                              connect Layers (self.layers [-2], self.layers [-1])
214
215
216
                     #adds the last hidden layer
                      self.layers.append(HiddenLayer([hiddenLayerConfig[-1], outputSize]))
217
                     connectLayers(self.layers[-2], self.layers[-1])
218
219
220
                     #adds the output layer
                      self.layers.append(OutputLayer())
221
222
                     connectLayers(self.layers[-2], self.layers[-1])
223
224
                     #adds the error layer, connects the input layer with it, and adds the error
                          sum layer to it
225
                      self.layers.append(ErrorLayer())
                      \verb|connectLayers| (\verb|self.layers| [-2]|, \verb|self.layers| [-1]|)
226
227
                      self.inputLayer.setErrorLayer(self.layers[-1])
228
                      self.layers[-1].setNextLayer(ErrorSum())
229
             ^{230}
231
                          difference of error before and after training)
                      last_error = float("Inf")
232
233
                      error = 0
234
235
                      while True:
                              error = self.inputLayer.forwardPropagate(train_data, train_labels)
236
237
                              if (error < last_error and last_error - error < difference):</pre>
238
                                      break
239
                              last_error = error
240
241
                     #predicts error for test set on trained network and gives us some benchmarks
                     \mathbf{print} \ (\text{``$\#\_$hidden\_nodes:\_}\{0\}\_//\_\mathrm{Training\_error:\_}\{1\}\_//\_\mathrm{Test\_error:\_}\{2\}\text{''}. \mathbf{format}
242
                          (self.numberHidden, last_error, self.inputLayer.predict(test_data,
                          test_labels)))
243
244
             def dream(self, dream_digit, difference=0.001):
                     #dreams a digit until convergence (saving picture at intervals)
245
246
                      last_error = float("Inf")
247
                      error = 0
248
                     counter = 0
249
                      dream\_digit = np.atleast\_2d (dream\_digit)
250
                      self.inputLayer.X = np.append(dream_digit, np.ones((dream_digit.shape[0], 1)
251
                          ), axis=1)
252
```

```
253
                                                                                                                                                                                                                   for i in range(1,100):
254
                                                                                                                                                                                                                                                                                                      last_error = self.inputLayer.forwardDream()
255
                                                                                                                                                                                                                                                                                                      picture = self.inputLayer.X
256
257
258
                                                                                                                                                                                                                  print("Dreaming_error: _{0}\nDream: _{1}".format(last_error, picture))
259
260
                                                                                                                                                                                                                   plt.imshow(np.reshape(picture[:, 1:], (16,12)))
261
                                                                                                                                                                                                                     plt.show()
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                ../code/train.py
                                              import numpy as np
                                                from NeuralNet import NeuralNet
                2
                3
                  4
                                                def extractDigits(filename, expected_num):
                5
                                                                                                                                  data\_count = 0
                6
                                                                                                                                  digit_count = 0
                7
                                                                                                                                  data_points_per_digit = 192
                   8
                                                                                                                                  data_points_per_line = 12
                9
            10
                                                                                                                                  digits = np.zeros(expected_num, dtype=[('data', 'f', data_points_per_digit), ('value
                                                                                                                                                                            ', 'f', 10)])
          11
            12
                                                                                                                                  with open(filename) as f:
          13
                                                                                                                                                                                                                   lines = f.readlines()
          14
                                                                                                                                  for i, line in enumerate(lines):
          15
          16
                                                                                                                                                                                                                     digits_line = line.split()
          17
                                                                                                                                                                                                                   if (len(digits_line) == data_points_per_line):
          18
                                                                                                                                                                                                                                                                                                      for num in digits_line:
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                     digits ['data'] [digit_count] [data_count] = float (num)
            19
          20
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                     data\_count += 1
                                                                                                                                                                                                                     elif (len(digits_line) == 10):
          21
          22
                                                                                                                                                                                                                                                                                                      digits ['value'] [digit_count] = np. zeros (10)
                                                                                                                                                                                                                                                                                                      for i,num in enumerate(digits_line):
          23
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                       if (num == "1.0"):
          24
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                        digits ['value'] [digit_count][i] = float (num)
          25
          26
          27
                                                                                                                                                                                                                   else:
          28
                                                                                                                                                                                                                                                                                                      if (data_count == data_points_per_digit and digit_count <</pre>
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                              expected_num):
          29
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                       digit_count += 1
          30
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                       data\_count = 0
          31
                                                                                                                                                                                                                                                                                                      else:
          32
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                     print("Exited_because_of_wrong_data")
                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                                     raise SystemExit
          33
          34
                                                                                                                                  if (digit_count == expected_num):
          35
          36
                                                                                                                                                                                                                  return digits
          37
                                                                                                                                  else:
                                                                                                                                                                                                                  print ("Exited_because_of_few_digits")
          38
          39
                                                                                                                                                                                                                  raise SystemExit
          40
          41
                                                if _{-name_{-}} == "_{-main_{-}}":
                                                                                                                                  42
                                                                                                                                                                                    0.1\;,\;\;0.7\;,\;\;0.6\;,\;\;0.0\;,\;\;0.9\;,\;\;1.0\;,\;\;0.9\;,\;\;0.2\;,\;\;0.8\;,\;\;0.0\;,\;\;0.2\;,\;\;0.3\;,\;\;0.4\;,\;\;0.3\;,\;\;0.3\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9
                                                                                                                                                                                    0.5\;,\;\;0.5\;,\;\;0.9\;,\;\;0.0\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.8\;,\;\;0.2\;,\;\;0.8\;,\;\;0.9\;,\;\;0.4\;,\;\;0.0\;,\;\;0.9\;,\;\;0.3\;,\;\;0.0\;,\;\;0.4\;,\;\;0.0\;,\;\;0.9\;,\;\;0.3\;,\;\;0.0\;,\;\;0.4\;,\;\;0.0\;,\;\;0.9\;,\;\;0.3\;,\;\;0.0\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2
                                                                                                                                                                                    0.8\;,\;\;0.2\;,\;\;0.9\;,\;\;0.4\;,\;\;0.4\;,\;\;1.0\;,\;\;0.9\;,\;\;0.7\;,\;\;0.8\;,\;\;0.6\;,\;\;0.7\;,\;\;0.9\;,\;\;0.3\;,\;\;0.6\;,\;\;0.5\;,\;\;0.4\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,\;0.6\;,
                                                                                                                                                                                    0.0\;,\;\;0.8\;,\;\;0.1\;,\;\;0.1\;,\;\;0.3\;,\;\;0.1\;,\;\;0.7\;,\;\;1.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.8\;,\;\;0.5\;,\;\;0.4\;,\;\;0.6\;,\;\;0.8\;,\;\;0.4\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2
                                                                                                                                                                                    0.8\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.4\;,\;\;0.6\;,\;\;0.8\;,\;\;0.1\;,\;\;0.7\;,\;\;0.9\;,\;\;0.7\;,\;\;0.8\;,\;\;0.1\;,\;\;0.1\;,\;\;0.7\;,\;\;0.9\;,\;\;0.5\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,
                                                                                                                                                                                    0.2\;,\;\;0.0\;,\;\;0.6\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;1.0\;,\;\;0.3\;,\;\;0.5\;,\;\;0.9\;,\;\;0.4\;,\;\;0.4\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.7\;,\;\;0.0\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,\;0.2\;,
                                                                                                                                                                                    0.6\;,\;\;0.1\;,\;\;0.7\;,\;\;0.4\;,\;\;0.2\;,\;\;0.5\;,\;\;0.8\;,\;\;0.9\;,\;\;0.6\;,\;\;0.4\;,\;\;0.0\;,\;\;0.2\;,\;\;0.6\;,\;\;0.0\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0.9\;,\;0
                                                                                                                                                                                  0.0, 0.9]
          43
          44
                                                                                                                                  train_name = "../data/digits.trn"
            45
                                                                                                                                  train_number = 1000
```

```
train\_digits = extractDigits(train\_name, train\_number)
46
47
               test_name = "../data/digits.tst"
48
49
               test_number = 200
               test_digits = extractDigits(test_name, test_number)
50
51
              myNet = NeuralNet(192,10,[20,20,20])
myNet.train(train_digits['data'], train_digits['value'], test_digits['data'],
    test_digits['value'])
52
53
54
55
               myNet.dream(dream_digit);
```

1.3 Ergebnisse

