ロボットインテリジェンス レポート課題

機械情報工学科3年 学生証番号:140290

溝花弘登

協力者:林泉(140284)

1. 概要

レポート課題 A を選択した。このレポートでは、三層フィードフォワード型のニューラルネットを生成し、バックプロパゲーションにより学習を行った。ニューラルネットには文字を表す画像を入力し、その認識を行わせた。学習の各パラメータを変化させてシミュレートを行い、ニューラルネットの最適化について考察する。

2. 前提条件

- ・読み込む画像は $A \sim F$ の文字を表す 20px*20px の画像を各文字について 5 枚ずつ用意した。
- ・画像はモノクロの濃淡画像で、各画素値は 0~1 の間の値で与えられる。
- ·プログラムは c 言語を用いて記述した。
- ・ニューラルネットのニューロン数は各層ごとに、入力層と中間層は画像の画素数に等しい400、出力層は判定する文字の種類に等しい6とした。各層間の初期結合荷重は乱数を用いて $-0.5\sim0.5$ の範囲で決定され、中間層と出力層間の結合荷重は学習によって更新される。
- ・学習にはバックプロパゲーションを用い、慣性項についても考慮する。
- ・性能評価には教師データとの二乗平均平方根を用いる。

3. シミュレート実験

作成したプログラムはレポートの末尾に貼付する。

(1)認識画像

以下のような画像30種類を認識して6種類の文字に判定する。

A	A	Α	A	Α	Α
В	В	В	В	В	В
С	С	С	С	С	С
D	D	D	D	D	D
Е	E	E	Е	E	E
F	F	F	F	F	F

(2) パラメータ

- ・ノイズ d:画像読み込みの際のノイズ。d%の割合で画素値が乱数値に書き換えられる。
- ・ゲイン alpha: 各ニューロンの出力値を計算する際のシグモイド関数のゲイン。今回は常に1にした。
- ·学習係数 eta
- ·慣性係数 mu
- ·学習打ち切り回数 num_learn:画像の種類(30)×num_learn回学習を行う。

(3)結果(d=0, eta=0.05, mu=0.150 の場合)

[1]

```
num_learn = 10
```

```
A1.jpg y = 0.442 \ 0.057 \ 0.050 \ 0.092 \ 0.079 \ 0.000 err = -0.558 \ 0.057 \ 0.050 \ 0.092 \ 0.079 \ 0.000 correct
B1.jpg y = 0.017 \ 0.079 \ 0.044 \ 0.046 \ 0.045 \ 0.000 \ err = 0.017 \ -0.921 \ 0.044 \ 0.046 \ 0.045 \ 0.000 \ correct
C1.jpg y = 0.049 \ 0.036 \ 0.045 \ 0.175 \ 0.129 \ 0.000 \ err = 0.049 \ 0.036 \ -0.955 \ 0.175 \ 0.129 \ 0.000 \ error
D1.jpg y = 0.048 \ 0.021 \ 0.147 \ 0.739 \ 0.108 \ 0.000 \ err = 0.048 \ 0.021 \ 0.147 \ -0.261 \ 0.108 \ 0.000 \ correct
E1.jpg y = 0.063 \ 0.251 \ 0.063 \ 0.030 \ 0.426 \ 0.000 \ err = 0.063 \ 0.251 \ 0.063 \ 0.030 \ -0.574 \ 0.000 \ correct
F1.jpg y = 0.095 \ 0.093 \ 0.019 \ 0.038 \ 0.252 \ 0.000 \ err = 0.095 \ 0.093 \ 0.019 \ 0.038 \ 0.252 \ -1.000 \ error
A2.jpg y = 0.458 \ 0.056 \ 0.091 \ 0.088 \ 0.052 \ 0.000 \ err = -0.542 \ 0.056 \ 0.091 \ 0.088 \ 0.052 \ 0.000 \ correct
B2.jpg v = 0.051 \ 0.051 \ 0.091 \ 0.148 \ 0.157 \ 0.000 \ err = 0.051 \ -0.949 \ 0.091 \ 0.148 \ 0.157 \ 0.000 \ error
C2.jpg y = 0.037 \ 0.033 \ 0.108 \ 0.164 \ 0.077 \ 0.000 err = 0.037 \ 0.033 \ -0.892 \ 0.164 \ 0.077 \ 0.000 error
D2.jpg y = 0.020 \ 0.056 \ 0.062 \ 0.198 \ 0.083 \ 0.000 \ err = 0.020 \ 0.056 \ 0.062 \ -0.802 \ 0.083 \ 0.000 \ correct
E2.jpg y = 0.044 \ 0.105 \ 0.026 \ 0.045 \ 0.184 \ 0.000 err = 0.044 \ 0.105 \ 0.026 \ 0.045 \ -0.816 \ 0.000 correct
F2.jpg y = 0.037 \ 0.134 \ 0.033 \ 0.073 \ 0.064 \ 0.000 \ \text{err} = 0.037 \ 0.134 \ 0.033 \ 0.073 \ 0.064 \ -1.000 \ \text{error}
A3.jpg y = 0.738 \ 0.071 \ 0.038 \ 0.034 \ 0.056 \ 0.000 err = -0.262 \ 0.071 \ 0.038 \ 0.034 \ 0.056 \ 0.000 correct
B3.jpg y = 0.037 \cdot 0.118 \cdot 0.132 \cdot 0.105 \cdot 0.066 \cdot 0.000  err = 0.037 \cdot 0.882 \cdot 0.132 \cdot 0.105 \cdot 0.066 \cdot 0.000  error
C3.jpg y = 0.041 \ 0.027 \ 0.028 \ 0.311 \ 0.112 \ 0.000 \ err = 0.041 \ 0.027 \ -0.972 \ 0.311 \ 0.112 \ 0.000 \ error
D3.jpg y = 0.027 \ 0.009 \ 0.187 \ 0.833 \ 0.081 \ 0.000 \ err = 0.027 \ 0.009 \ 0.187 \ -0.167 \ 0.081 \ 0.000 \ correct
E3.jpg y = 0.064 \ 0.004 \ 0.070 \ 0.203 \ 0.147 \ 0.000 \ err = 0.064 \ 0.004 \ 0.070 \ 0.203 \ -0.853 \ 0.000 \ error
F3.jpg y = 0.027 \ 0.124 \ 0.018 \ 0.084 \ 0.046 \ 0.000 err = 0.027 \ 0.124 \ 0.018 \ 0.084 \ 0.046 \ -1.000 error
A4.jpg y = 0.427 \ 0.076 \ 0.065 \ 0.036 \ 0.059 \ 0.000 err = -0.573 \ 0.076 \ 0.065 \ 0.036 \ 0.059 \ 0.000 correct
B4.jpg y = 0.047 \cdot 0.077 \cdot 0.078 \cdot 0.110 \cdot 0.113 \cdot 0.000  err = 0.047 \cdot 0.923 \cdot 0.078 \cdot 0.110 \cdot 0.113 \cdot 0.000  error
C4.jpg \ v = 0.042\ 0.031\ 0.095\ 0.125\ 0.099\ 0.000 \ err = 0.042\ 0.031\ -0.905\ 0.125\ 0.099\ 0.000 \ error
D4.jpg y = 0.032 \ 0.008 \ 0.206 \ 0.831 \ 0.087 \ 0.000 \ err = 0.032 \ 0.008 \ 0.206 \ -0.169 \ 0.087 \ 0.000 \ correct
E4.jpg y = 0.049 \ 0.222 \ 0.019 \ 0.119 \ 0.587 \ 0.000 err = 0.049 \ 0.222 \ 0.019 \ 0.119 \ -0.413 \ 0.000 correct
F4.jpg y = 0.021 \ 0.073 \ 0.024 \ 0.140 \ 0.116 \ 0.000 err = 0.021 \ 0.073 \ 0.024 \ 0.140 \ 0.116 \ -1.000 error
A5.jpg y = 0.677 \ 0.071 \ 0.127 \ 0.040 \ 0.062 \ 0.000 \ err = -0.323 \ 0.071 \ 0.127 \ 0.040 \ 0.062 \ 0.000 \ correct
B5.jpg y = 0.154 \ 0.070 \ 0.097 \ 0.069 \ 0.317 \ 0.000 \ err = 0.154 \ -0.930 \ 0.097 \ 0.069 \ 0.317 \ 0.000 \ error
C5.jpg y = 0.033 \ 0.037 \ 0.045 \ 0.147 \ 0.270 \ 0.000 \ err = 0.033 \ 0.037 \ -0.955 \ 0.147 \ 0.270 \ 0.000 \ error
D5.jpg y = 0.100 \ 0.012 \ 0.099 \ 0.754 \ 0.191 \ 0.000 \ err = 0.100 \ 0.012 \ 0.099 \ -0.246 \ 0.191 \ 0.000 \ correct
E5.jpg y = 0.143 \ 0.126 \ 0.024 \ 0.039 \ 0.724 \ 0.000 err = 0.143 \ 0.126 \ 0.024 \ 0.039 \ -0.276 \ 0.000 correct
F5.jpg \ y = 0.031 \ 0.093 \ 0.018 \ 0.156 \ 0.152 \ 0.000 \ err = 0.031 \ 0.093 \ 0.018 \ 0.156 \ 0.152 \ -1.000 \ error
Erms = 0.002415
correct answers rate = 15 / 30
```

[2]※以下はパラメータと誤差評価関数の値、正解判定数のみ記す。

 $\begin{aligned} &num_learn = 30 \\ &Erms = 0.000447 \\ &correct \ answers \ rate = 30 \ / \ 30 \end{aligned}$

[3]

num_learn = 50 Erms = 0.000164 correct answers rate = 30 / 30 ※Erms は誤差評価関数

```
[4]
num_learn = 200
Erms = 0.000016
correct answers rate = 30 / 30
(4)結果(num_learn=30, eta=0.05, mu=0.150 の場合)
[1]
d = 5
Erms = 0.000470
correct answers rate = 30 / 30
[2]
d = 15
Erms = 0.000753
correct answers rate = 15 / 30
[3]
d = 20
Erms = 0.000873
correct answers rate = 12 / 30
(5)結果(ノイズ耐性の検証)
[1]
d = 25
eta = 0.050
mu = 0.150
num_learn = 60
Erms = 0.000359
correct answers rate = 23 / 30
[2]
d = 25
eta = 0.050
mu = 0.150
num_learn = 100
Erms = 0.000129
correct answers rate = 29 / 30
[3]
d = 25
eta = 0.050
mu = 0.300
num learn = 30
Erms = 0.000721
correct answers rate = 17 / 30
[4]
d = 25
eta = 0.050
mu = 0.500
num_learn = 30
Erms = 0.000684
```

4. 考察

correct answers rate = 21 / 30

ノイズがない場合のシミュレートでは、学習打ち切り回数を大きくするにしたがって精度が向上した。正しい画

像認識を行うためには、 $num_learn=30$ で十分である。 $num_learn=200$ まで実験したが、過学習は起きなかった。

ノイズがある場合では、ノイズが増えるにしたがって性能が低下し、d=25 では半分以上の判定が間違いとなった。

ノイズ耐性の要因としては、学習打ち切り回数と慣性係数が考えられる。打ち切り回数が多くなるほど、ノイズの効果が打ち消され、正しいデータによる結果に近づくと考えられる。また、慣性係数が大きくなれば、概ね正しいデータの効果が次回の学習にも持ち越される。これにより、次回の学習でのノイズの効果を軽減できると考えられる。3.(5)の結果はこの考察を裏付けるものである。

5. プログラム

```
This program makes three layer feedforward neural network model
and enhance it by BP Algorithm.
neural network is consist of follow variables.
the value of neurons in input layer
                                   : vector x1
the value of neurons in middle layer
                                       : vector x2
the value of neurons in output layer
                                       : vector v
synaptic weight between input and middle layer: vector w1
synaptic weight between middle and output layer: vector w2
/*-- include --*/
#include <stdio.h>
#include <cv.h>
#include <highgui.h>
#include <math.h>
#include <stdlib.h>
#include <time.h>
/*-- define --*/
#define N 400 //image size
#define n_type 6 //the number of image type
#define d 25 //noise in input images
#define alpha 1.0 //gain
#define eta 0.05 //learning rate
#define mu 0.5 //inertia factor
#define num_image 5 //the number of images of each letter
#define num_learn 30 //the number of learning
/*-- grobal variables --*/
double w1[N][N];
double w2[N][n_type];
double delta_w2[N][n_type];
double Erms = 0.0;
```

```
read_img function
- read 20x20 input image "name" and convert into gray image
 then put image data into q
*/
int read_img(double *q,char *name){
 IplImage *img;
 IplImage *gray;
 int x,y;
 unsigned int p;
 int noise;
 img = cvLoadImage(name, CV_LOAD_IMAGE_COLOR);
 if(img == NULL){}
 fprintf(stderr, "couldn't read image!");
 return 1;
 }
 gray = cvCreateImage(cvGetSize(img), IPL_DEPTH_8U, 1);
 cvCvtColor(img, gray, CV_BGR2GRAY);
 for(y = 0; y < gray-height; y++){
 for(x = 0; x < \text{gray->width}; x++){
  p = (int)(unsigned char)gray->imageData[gray->widthStep*y + x];
  noise = rand() \% 100;
  if(noise < d)
       p = ((rand() \% 255) + 1);
  q[y*gray->width + x] = p/255.0;
 cvReleaseImage(&img);
 cvReleaseImage(&gray);
 return 0;
}
init_w function
- Initialize w1 and w2 by random score (-0.5 ^{\sim} 0.5)
*/
void init_w(){
int i,j,k;
 for (i = 0; i < N; i++)
 for (j = 0; j < N; j++){
  w1[i][j] = ((double)rand() / RAND_MAX) - 0.5;
 }
 for(k = 0; k < n_{type}; k++)
  w2[i][k] = ((double)rand() / RAND_MAX) - 0.5;
```

```
delta_w2[i][k] = 0.0;
}
}
calc_y function
- calculate x1, x2, y
void calc_y(double *q, double *x1, double *x2, double *y){
 int i,j;
 //input layer
 for (i = 0; i < N; i++){
  x1[i] = q[i];
 }
 //middle layer
 for (i = 0; i < N; i++){
  for (j = 0; j < N; j++){
   if (j == 0){
        x2[i] = x1[j] * w1[j][i];
   } else {
        x2[i] += x1[j] * w1[j][i];
   }
  x2[i] = 1.0 / (1.0 + exp(-alpha * x2[i]));
 //output layer
 for (i = 0; i < n_{type}; i++){
  for (j = 0; j < N; j++){
   if(j == 0){
        y[i] = x2[j] * w2[j][i];
   } else {
        y[i] += x2[j] * w2[j][i];
   }
  y[i] = 1.0 / (1.0 + exp(-alpha * y[i]));
 }
 printf("y = ");
 for (i = 0; i < n_{type}; i++){
  printf("%4.3lf ", y[i]);
 }
 printf("\f\n");
```

```
calc_err function
- calculate error
*/
void calc_err(double *y, double *y_ans, double *err){
 for (i = 0; i < n_{type}; i++){
  err[i] = y[i] - y_ans[i];
  Erms += err[i] * err[i];
 printf("err = ");
 for (i = 0; i < n_{type}; i++){
  printf("%4.3lf ", err[i]);
 printf("\f\n");
}
/*-----
calc_new_w function
- update w1 and w2
void calc_new_w(double *x1, double *x2, double *y, double *err){
 int i,j;
 double sigmaout[n_type];
 double deltaout[n_type];
 //sigmaout
 for (i = 0; i < n_{type}; i++)
  sigmaout[i] = alpha * y[i] * (1.0 - y[i]);
 }
 //deltaout
 for (i = 0; i < n_{type}; i++)
  deltaout[i] = err[i] * sigmaout[i];
 }
 //w2
 for (j = 0; j < n_{type}; j++){
  for (i = 0; i < N; i++){
   w2[i][j] -= eta * x2[i] * deltaout[j] + mu * delta_w2[i][j];
delta_w2[i][j] = eta * x2[i] * deltaout[j] + mu * delta_w2[i][j];
  }
}
}
```

```
BPalgorithm function
- operate BPalgorithm
*/
void BPalgorithm(char* mark, int n){
 double q[N];
 char name[80];
 double x1[N];
 double x2[N];
 int r;
 double y[n_type];
 double y_ans[n_type] = \{0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0\};
 double err[n_type];
 switch(*mark){
 case 'A':
  y_ans[0] = 1.0;
  break;
 case 'B':
  y_ans[1] = 1.0;
  break;
 case 'C':
  y_ans[2] = 1.0;
  break;
 case 'D':
  y_ans[3] = 1.0;
  break;
 case 'E':
  y_ans[4] = 1.0;
  break;
 case 'F':
  y_ans[5] = 1.0;
  break;
 default:
  printf("no answer!\forall n");
  break;
 sprintf(name,"./images/is%s/%s%d.jpg",mark, mark, n);
 if((r = read\_img(q,name)) == 0){
  calc_y(q, x1, x2, y);
  calc_err(y, y_ans, err);
  calc_new_w(x1, x2, y, err);
}
max_y function
```

```
- return the address in which the maximum value in y is.
*/
int max_y(double *y){
int i;
 double buf = 0.0;
 int max = 0;
 for (i = 0; i < n_{type}; i++){
 if(y[i] > buf){
  buf = y[i];
  \max = i;
 }
 return max;
}
recognize_test function
- recognize a image of letter and report the result.
*/
int recognize_test(char* mark, int n, FILE *fp){
 double q[N];
 char name[80];
 double x1[N];
 double x2[N];
 int r,i;
 double y[n_type];
 double y_ans[n_type] = \{0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0, 0.0\};
 double err[n_type];
 int ans;
 switch(*mark){
 case 'A':
 y_ans[0] = 1.0;
 ans = 0;
 break;
 case 'B':
 y_ans[1] = 1.0;
 ans = 1;
 break;
 case 'C':
 y_ans[2] = 1.0;
 ans = 2;
 break;
 case 'D':
 y_ans[3] = 1.0;
 ans = 3;
 break;
 case 'E':
 y_ans[4] = 1.0;
```

```
ans = 4;
  break;
 case 'F':
  y_ans[5] = 1.0;
  ans = 5;
  break;
 default:
  printf("no answer!\forall n");
  ans = 6;
  break;
 }
 sprintf(name,"./images/is%s/%s%d.jpg",mark, mark, n);
 if((r = read\_img(q,name)) == 0){
  calc_y(q, x1, x2, y);
  calc_err(y, y_ans, err);
  fprintf(fp, "%s%d.jpg y = ", mark, n);
  for (i = 0; i < n_{type}; i++)
  fprintf(fp, "%4.3lf ", y[i]);
  fprintf(fp, " err = ");
  for (i = 0; i < n_{type}; i++)
  fprintf(fp, "%4.3lf ", err[i]);
  }
  if(ans == max_y(y)){
   fprintf(fp, " correct\n");
  return 1;
  } else {
  fprintf(fp, "error\formalf");
  return 0;
  }
}
}
test report function
- test the efficiency of neural network and report the result in a file.
*/
void test_report(){
int n, correct;
 FILE *fp;
 char name[80];
 sprintf(name, "./result/d-%d_eta-%4.3lf_mu-%4.3lf_learn-%d.txt", d, eta, mu, num_learn);
 if ((fp = fopen(name, "w")) == NULL){
  printf("result file open error!\forall n");
  exit(0);
```

```
fprintf(fp, "d = \%d\$neta = \%4.3lf\$nmu = \%4.3lf\$nnum_learn = \%d\$n",d,eta,mu,num_learn);
 correct = 0;
 Erms = 0;
  for (n = 1; n \le num\_image; n++){
   printf("%d image\u00ean",n);
   correct += recognize_test("A",n,fp);
   correct += recognize_test("B",n,fp);
   correct += recognize_test("C",n,fp);
   correct += recognize_test("D",n,fp);
   correct += recognize_test("E",n,fp);
   correct += recognize_test("F",n,fp);
  Erms = sqrt(Erms)/(n_type * num_image * num_learn * n_type);
  fprintf(fp, "Erms = %lf¥n", Erms);
  fprintf(fp, "correct answers rate = %d / %d\forall n", correct, n_type * num_image);
 fclose(fp);
  printf("correct answers rate = %d / %d\forall n", correct, n_type * num_image);
  printf("report finished !\forall n");
}
void main (){
 int l,n;
 double Erms_;
 srand((unsigned)time(NULL));
 //initialize
 init_w();
 //learning
 for (l = 0; l < num\_learn; l++){}
  printf("\forall n\%d learng\forall n",(l+1));
  for (n = 1; n \le num\_image; n++)
   printf("%d image\u00ean",n);
   BPalgorithm("A",n);
   BPalgorithm("B",n);
   BPalgorithm("C",n);
   BPalgorithm("D",n);
   BPalgorithm("E",n);
   BPalgorithm("F",n);
 }
 //test and report
 test_report();
```