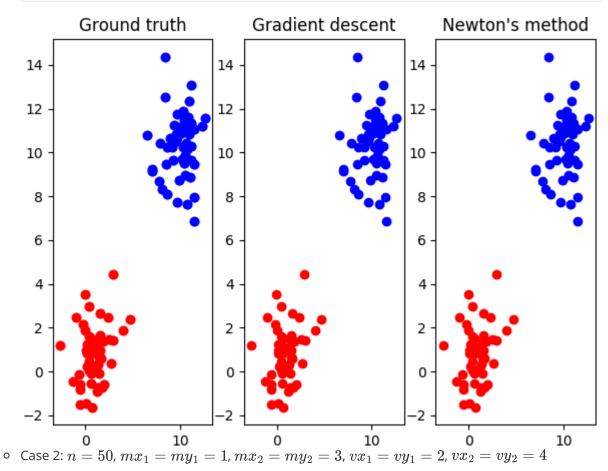
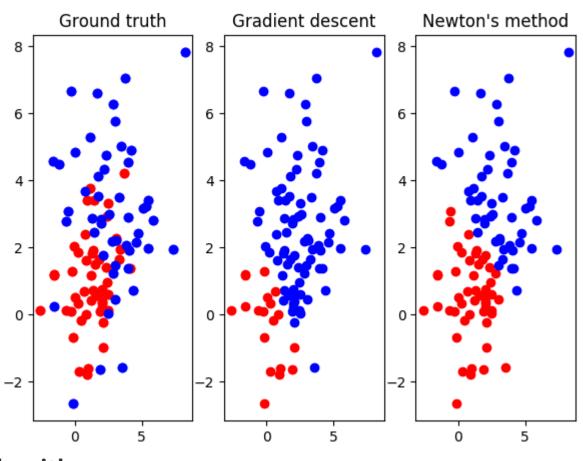
Machine Learning Homework 4

Logistic Regression

- Input
 - \circ n (the number of data points)
 - \circ mx_1 , vx_1 , my_1 , vy_1 , mx_2 , vx_2 , my_2 , vy_2 (m: mean, v: variance)
- Function
 - Use the Gaussian random number generator in homework 3
 - Generate n data points: $D1=(x_1,y_1),(x_2,y_2),\ldots,(x_n,y_n)$, where x and y are independently sampled from $N(mx_1,vx_1)$ and $N(my_1,vy_1)$ respectively
 - Generate n data points: $D2=(x_1,y_1),(x_2,y_2),\ldots,(x_n,y_n)$, where x and y are independently sampled from $N(mx_2,vx_2)$ and $N(my_2,vy_2)$ respectively
 - o Use logistic regression to separate D1 and D2. You should implement both Newton's and steepest gradient descent method during optimization. In other words, when the Hessian is singular, use steepest descent for instead. You should come up with a reasonable rule to determine convergence (a simple run out of the loop should be used as the ultimatum)
- Output
 - \circ The confusion matrix and the **sensitivity** and **specificity** of the logistic regression applied to the training data D
 - Visualization
 - Plot the ground truth
 - Plot the predict result
 - Gradient descent
 - Newton's method
- Sample input & output (for reference only)
 - \circ Case 1: n=50, $mx_1=my_1=1$, $mx_2=my_2=10$, $vx_1=vy_1=vx_2=vy_2=2$



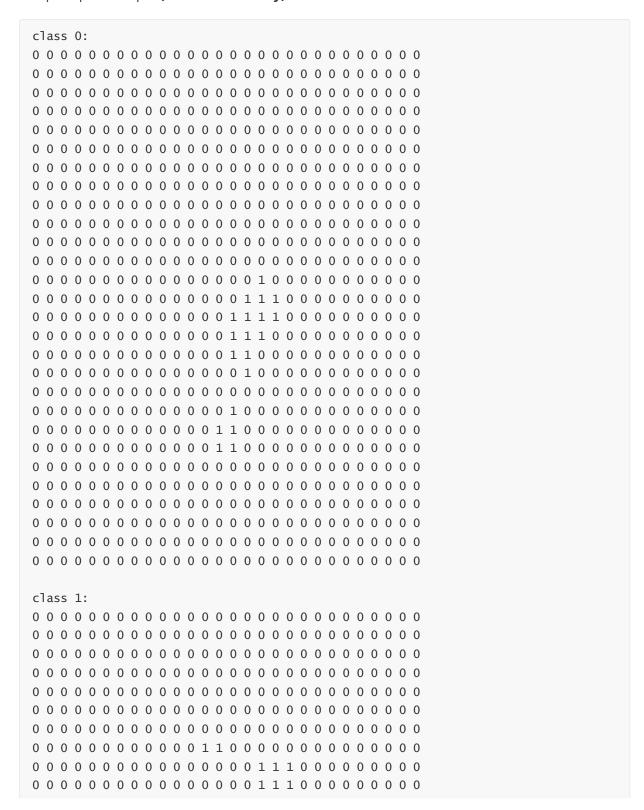
```
Specificity (Successfully predict cluster 2): 0.94000
Newton's method:
    -1.9045831451
   0.3940876974
   0.5695243849
Confusion Matrix:
                    Predict cluster 1
                                            Predict cluster 2
Is cluster 1
                            40
                                                    10
                            10
                                                     40
Is cluster 2
Sensitivity (Successfully predict cluster 1): 0.80000
Specificity (Successfully predict cluster 2): 0.80000
```



EM Algorithm

- Input
 - MNIST training data and label sets. (Same as HW2)
- Function
 - Binning the gray level value into **two bins**. Treating all pixels as random variables
 following Bernoulli distributions. Note that each pixel follows a different Binomial distribution
 independent to others.
 - Use EM algorithm to cluster each image into ten groups. You should come up with a reasonable rule to determine convergence. (a simple run out of the loop should be used as the ultimatum)

- Output
 - For each digit, output a confusion matrix and the **sensitivity** and **specificity** of the clustering applied to the training data.
 - Print out the imagination of numbers in your classifier
 - Just like before, about the details please refer to HW2
- Hint: The algorithm is a kind of unsupervised learning, so the labels are not used during training. But
 you can use these labels to help you to figure out which class belongs to which number. In other
 words, you should find a way to assign label to each class which you classified before you compute
 the confusion matrix
- Sample input & output (for reference only)



```
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
... all other unlabeled imaginations of numbers go here ...
class 9:
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 1\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
No. of Iteration: 1, Difference: 3176.579389514846
. . . . . .
```

class 0: ... all other iterations go here ... class 9: $0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0$ $0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0$ $0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0$ $0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0$ $0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0$ $0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0$ $0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0$

 $0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0$

```
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
No. of Iteration: 10, Difference: 19.89546432548733
labeled class 0:
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
labeled class 1:
```

```
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
... all other labeled imaginations of numbers go here ...
labeled class 9:
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 1\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0\; 0
```

Confusion Matrix 0:

Predict number 0 Predict not number 0 Is number 0 3023 2900 Isn't number 0 113 53964

Sensitivity (Successfully predict number 0): 0.51038							
Specificity (Successfully predict not number 0): 0.99791							
Confusion Matrix 1:							
	Predict number 1	Predict not number 1					
Is number 1	5986	756					
Isn't number 1	800	52458					
Sensitivity (Successfully predict number 1): 0.88787							
Specificity (Successfully predict not number 1): 0.98498							
all other confusi	on matrices go here						
Carlosian Matrix Or							
Confusion Matrix 9:	Bradist sumbar 0	Bradist not number 0					
Is number 9		Predict not number 9					
	2718	3231					
Isn't number 9	5147	48904					
Consitivity (Sussesse	iully prodict number ().	0.45600					
Sensitivity (Successfully predict number 9): 0.45688							
Specificity (Successfully predict not number 9): 0.90478							
Total iteration to converge: 10							
Total error rate: 0.508166666666667							
10tal ellol late. 0.3001000000000007							

Mathematical Derivation

- Given two coins (C_0, C_1) and in each trial, a certain coin is chosen and tossed for three times. There are totally three trial outcomes: $\{HHH, HHT, TTT\}$. Note that the chance of choosing C_0 is k, the chance of C_0 showing H is P_0 , and the chance of C_1 showing H is P_1 . Use EM algorithm to update the estimates of the parameters for just one round. You should show the process step by step with the initial values of parameters: k=0.5, $P_0=0.6$, $P_1=0.1$
- Notes
 - o During the demo, you will be required to explain how you arrived at your calculations
 - Upload the handwritten file to e3 (PDF or any image format)