a)

$1.a) P(x,y=1) = \frac{1}{\sigma_1 \sqrt{2\pi}} e^{\frac{(x-\mu_L)^2}{2\sigma_2^2}}$	Kemal Yogiz
$P(x, y=0) = 1 e^{-(x-u_0)^2}$	Daskiran 040210034
$M_1 = 2$, $\sigma_1 = 1$ ve $M_0 = 0$, $\sigma_0 = 1$	Obugun biliyonz.
Bayes sinfladincinin ided olmosi iqin karar esi esitligi soglamalidir.	
$\frac{1}{2\sqrt{2\pi}} \cdot e^{\frac{-(x-2)^2}{2\cdot 1^2}} = \frac{1}{1\sqrt{2\pi}} \cdot e^{\frac{-(x-0)^2}{2\cdot 1}}$	
$e^{-\frac{(x-2)^2}{2}} = e^{-\frac{x^2}{2}} \xrightarrow{\ln} \frac{(x-2)^2}{2} = \frac{-x^2}{2}$	
$(x-2)^2 = x^2$, $x^2 - 4x + 4 = x^2$, 4	x=4 x=1
Boyes siniflandinicimiza karan esigi x =	
$9 \left\{ \begin{array}{l} 1 \\ 0 \\ \times 1V \end{array} \right.$	1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 - 1 -

- b) (10 puan) BİR sınıfına ait dağılımdan 200 ölçüm değeri üretiniz.
- c) (10 puan) SIFIR sınıfına ait dağılımdan 200 ölçüm değeri üretiniz.

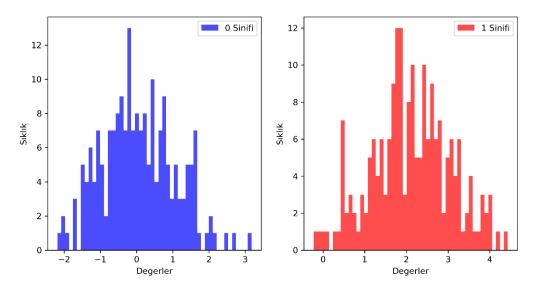
Ödevin bu kısmını oluşturduğum bu kod ile gerçekleştirdim.

```
from random import gauss
 import matplotlib.pyplot as plt
 import csv
Sınıf başına 200 adet 0 ve 1 sınıflı gauss dağılımlı bir veri havuzu oluşturur.
 Sonuçları csv dosyasına yazar.
 n_of_samples = 200
class_0,class_1 = [],[]
avg_0_class, sd_0_class = 0, 1
avg_1_class, sd_1_class = 2, 1
for i in range (n_of_samples):
    class_0.append(gauss(avg_0_class,sd_0_class))
    class_1.append(gauss(avg_1_class,sd_1_class))
plt.figure(figsize=(10,5))
plt.suptitle(f"Her bir sınıf için {n_of_samples} örnek değer oluşturulmuştur.")
plt.subplot(1,2,1)
plt.hist(class_0, bins = 50,alpha=0.7, color="Blue", label="0 Sinifi")
plt.xlabel("Degerler")
plt.ylabel("Siklik")
plt.legend()
plt.subplot(1,2,2)
plt.hist(class_1, bins = 50,alpha=0.7, color="Red", label="1 Sinifi")
plt.xlabel("Degerler")
plt.ylabel("Siklik")
plt.legend()
plt.savefig('./q_histograms.png', dpi=300)
 with open("./q_0_class.csv", 'w', newline='') as csvfile:
    writer = csv.writer(csvfile)
    writer.writerow(class_0)
with open("./q_1_class.csv", 'w', newline='') as csvfile:
    writer = csv.writer(csvfile)
    writer.writerow(class_1)
```

Ve Her bir sınıf için 200 adet örnek veri oluşturdum.

Her çalıştırmamda farklı değerler aldığım için sonuç değişecek olsa da, örnek çıktıları bu şekilde olmaktadır:

Her bir sınıf için 200 örnek değer oluşturulmuştur.



d) (10 puan) b ve c de üretilen öznitelik değerlerini kullanarak BİR ve SIFIR sınıflarının herbirisi için ortalama değer ve standart sapmayı hesaplayınız.

```
import numpy as np
from math import sqrt
import matplotlib.pyplot as plt

disport matplot matplot plt

disport matplot matplot plt

disport matplot plt degerlerin üretir.

did 1 egerlerin
```

Standart sapma, ortalama, Precision, Recall, Confusion Matrix ve F1 Skorlarını da hesapladığım kodun gösterilen kısmı ortalama ve standart sapmayı oluşturmaktadır. Hem Numpy kütüphanesi ile hem de özel yazdığım fonksiyon ile bu iki değeri hesapladım.

```
(Numpy Versiyon) 1 sınıflı verilerin ortalama değeri: 2.1131376308125476
0 sınıflı verilerin ortalama değeri: 0.059913329141126924

(Ben Versiyon) Oluşturulan 1 sınıflı verilerin ortalama değeri: 2.113137630812548
0 sınıflı verilerin ortalama değeri: 0.05991332914112687

(Numpy Versiyon) 1 sınıflı verilerin standart sapma değeri: 0.9354017484924189
0 sınıflı verilerin standart sapma değeri: 1.0054786744810833

(Ben Versiyon) Oluşturulan 1 sınıflı verilerin standart sapma değeri: 0.9377490589547546
0 sınıflı verilerin standart sapma değeri: 1.0080018369789816
```

1 Sınıflı değerler iki hesaplama türünde de 2 ortalamasına yakın olurken, 0 sınıflı değerler ise 0 değerine yakın. İki sınıflandırma türünde de beklediğimiz gibi standart sapma değerleri 1'e çok yakın.

e) (10 puan) Ölçüm değerlerini üretmede verilen py rutinini ya da kaynak belirterek başka bir rutini kullanabilirsiniz. Gauss dağılımına uygun sayı üretmenin algoritmik açıklamasını yapınız.

Gauss dağılımına uygun veri setleri üretmek için işlemleri hızlandıracağını düşünerek random kütüphanesindeki gauss aracını kullandım. Dokümantasyonda belirtildiği gibi

random.gauss()

gauss() is an inbuilt method of the random module. It is used to return a random floating point number with gaussian distribution.

Syntax: random.gauss(mu, sigma)

Parameters :

mu: mean

sigma : standard deviation

Returns: a random gaussian distribution floating number

Ortalama değeri ve standart sapma eklendiğinde bu girdilere uygun gauss dağılımlı bir veri oluşturuyor. Bunu n_of_samples değişkeni kadar (bunu soruda olduğu gibi 200 olarak belirledim, arttırılıp azaltılabilir.) döngüye aldım ve her döngüde bir kez 2 ortalamalı 1 standart sapmalı Sınıf 1 değişkeni, bir kez de 0 ortalamalı 1 standart sapmalı Sınıf 0 değişkeni oluşturdum. Bahsettiğim kısım aşağıda belirtilmiştir.

```
n_of_samples = 200

class_0,class_1 = [],[]
avg_0_class, sd_0_class = 0, 1
avg_1_class, sd_1_class = 2, 1

for i in range (n_of_samples):
    class_0.append(gauss(avg_0_class,sd_0_class))
    class_1.append(gauss(avg_1_class,sd_1_class))
```

Sonrasında ise Matplotlib'den pyplot aracını kullanarak iki sınıftan oluşan 200 verinin histogramını çizdirdim:

```
plt.figure(figsize=(10,5))
plt.suptitle(f"Her bir sınıf için {n_of_samples} örnek değer oluşturulmuştur.")
plt.subplot(1,2,1)
plt.hist(class_0, bins = 50,alpha=0.7, color="Blue", label="0 Sinifi")
plt.xlabel("Degerler")
plt.ylabel("Sıklık")
plt.legend()

plt.subplot(1,2,2)
plt.hist(class_1, bins = 50,alpha=0.7, color="Red", label="1 Sinifi")
plt.xlabel("Degerler")
plt.ylabel("Sıklık")
plt.legend()
plt.savefig('./q_histograms.png', dpi=300)
```

Ardından da bunları precision gibi hesaplamalarda kullanacağımız için csv dosyasına kaydettim:

```
with open("./q_0_class.csv", 'w', newline='') as csvfile:
    writer = csv.writer(csvfile)
    writer.writerow(class_0)

with open("./q_1_class.csv", 'w', newline='') as csvfile:
    writer = csv.writer(csvfile)
    writer.writerow(class_1)
```

- f) (15 puan) (a)'da hesapladığınız genlik karar eşiği değerini kullanarak (b) ve (c) de ürettiğiniz ölçümleri sınıflandırınız. TP, FP, FN, TN değerlerini belirleyerek karıştırma (confusion) metrisini hesaplayınız.
- g) (15 puan) Karıştırma matrisini kullanarak herbir sınıf için Precision, Recall ve F1 metriklerini hesaplayınız.

TP,FP,FN,TN değerlerini; sonrasında da iki sınıf için de Precision, Recall ve F1 skorlarını hesaplamak için standart sapma ve ortalama değerlerini hesapladığım kodun devamında bu kodu oluşturdum.

```
### Confusion Matrix'i olusturmak icin gerekli değişkenlerin tanımı

tp.fp.fn.tn = 0,0,0,0
esik_degeri = 1

# 0 sınıflı veilerde Eşik değerinden düşük ve eşit değerler True Negative olarak toplanıyor. Aksiler ise False Negative olarak.

tn = sum(1 for item in datal if item > esik_degeri)
fn = sum(1 for item in datal if item > esik_degeri)

# 1 sınıflı verilerde 1 eşik değerinin üstünde ve eşit değerler True Positive olarak değerlendirilirken aksi olanlar False Positive olarak değerlendiriliyor.

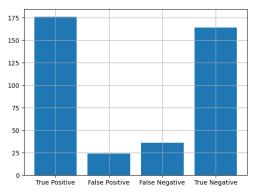
tp = sum(1 for item in data2 if item > esik_degeri)
print(f"\nTrue Positives: {tp}, True Negatives: {tn}, False Positives: {fp}, False Negatives: {fn}\n")

confusion,confusion_list = ["True Positive", "False Positive", "False Negative", "True Negative"],[tp.fp.fn.tn]

plt.figure()
plt.bur(confusion,confusion_list)
plt.grid(True)
plt.savefig("./bur_confusion_plot.png")

precision_1, recall_1 = tp/(tp+fp), tp/(tp+fn)
f1_score_1 = 2*(precision_i*recall_1)/(precision_i*recall_1)
precision_0,recall_0 = tn/(tn+fn), tn/(tn+fp)
f1_score_0 = 2*(precision_0*recall_0)/(precision_0*recall_0)/(precision_0*recall_0)/(precision_0*recall_0)/(precision_0*recall_0)/(precision_0*recall_0)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(precision_0*recall_0*)/(p
```

Kodun bu kısmının çalışmasından elde ettiğim TP, TN, FP, FN değerleri ve her sınıf için Precision Recall ve F1 skorunu konsol çıktısı olarak bu şekilde aldım, Aynı zamanda bu verileri görselleştirdim



```
True Positives: 176, True Negatives: 164, False Positives: 24, False Negatives: 36

For Class 1:
    Precision: 0.88
    Recall:0.8301886792452831
    F1 Score: 0.8543689320388349

For Class 0:
    Precision: 0.82
    Recall:0.8723404255319149
    F1 Score: 0.8453608247422681
    PS C:\Users\PC\Desktop\myz\odev_1>
```

h) (10 puan) Tasarladığınız sınıflandırıcının performansı yeterli midir? Neden?

Tasarlanan sınıflandırıcı iki sınıf için de hesaplama zahmetine göre yüksek ölçüde precision, recall ve f1 skoru elde etmiştir. Fakat bu sınıflandırıcının yeterli olup olmadığı kullanılacağı ortama, yere, ve amaca göre çokça değişebileceğinden kesin bir şey söylemek doğru olmaz.