# به نام خدا



درس هوش مصنوعی و سیستم های خبره

تمرین سیزدهم-عملی

مدرس: دکتر محمدی

دانشجو: سارا سادات یونسی / ۹۸۵۳۳۰۵۳

## سوالات عملي)

پیاده سازی در این تمرین قصد داریم با استفاده از فوانین بیزین theorem' Bayes ی در این تمرین قصد داریم با استفاده از فوانین بیزین theorem' Bayes ی این منظور از داده های iris استفاده کنید. ابتدا داده های خود را به صورت رندوم برهم بزنید و سپس از ۸۰ درصد آن برای آموزش و از ۲۰ درصد آن برای ارزیابی مدل استفاده کنید. در هر مرحله علاوه بر گزارش دقت کل۲، دقت هر کلاس به صورت جداگانه نیز محاسبه شود.

## بخش اول.

در مرحله ی اول داده ها را بدون هیچ تغییر برای آموزش مدل استفاده کنید و نتایج را گزارش کنید .

## پاسخ بخش اول)

توضیحات در نوت بوک آورده شده است.

```
Python

or می کنیم کونیم جون در نهایت باید بگوییم دیتا ها متعلق به کدامین کلاس هستند.برای این کار یک دیکشنری استفاده می کنیم که

ابتدا بایست چهار قسمت را تقسیم کنیم و به تقسیم کنیم چون در نهایت باید بگوییم دیتا ها متعلق به کدامین کلاس است را جدا می کنیم و به قسمت دیگر اپند می کنیم

def Math_calculate(input):
    Total_sum = sum(input)
    Result_1 = Total_sum/float(len(input))
    return Result_1

def Dev_calculate(input):
    average = Math_calculate(input)
    var_sara = sum([(x-average)**2 for x in input])
    variance = var_sara / float(len(input)-1)
    Result_2 = moth.sart(variance)
    return Result_2

return Result_2
```

```
سوال یک و دو

سوال یک و دو سورت هارا پر می زنیم و به صورت 80 درصد برای آموزش و 20 درصد جهت تست گرفتن جدا می کنیم که اگر مقدار داده برای آموزش در این قسمت بیشتر

iris = open("./iris.data")

iris = list(iris)

input = [

w = len(iris)-1

for i in range(len(iris)):

if i = w:

| break

given_part=| ris[i].split(",")

given_part[] = float(given_part[0])

given_part[] = float(given_part[1])

given_part[] = float(given_part[2])

given_part[] = float(given_part[2])

given_part[] = float(given_part[3])

input.append(given_part)

train = random.sample(input, k=round(len(input) * 0.8))

test = [

for i in range(len(input)):

if input[i] not in train:

| test.append(input[i])

Bys(train, test)
```

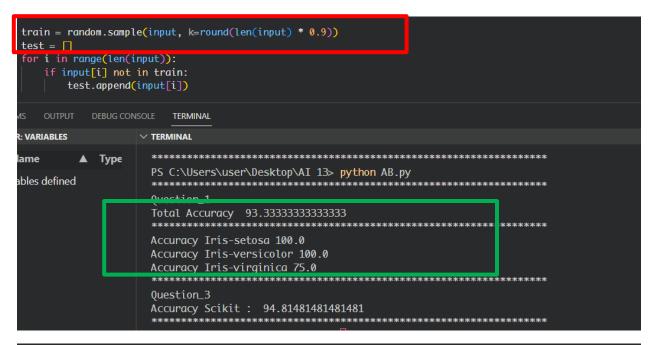
## بخش دوم (امتیازی)

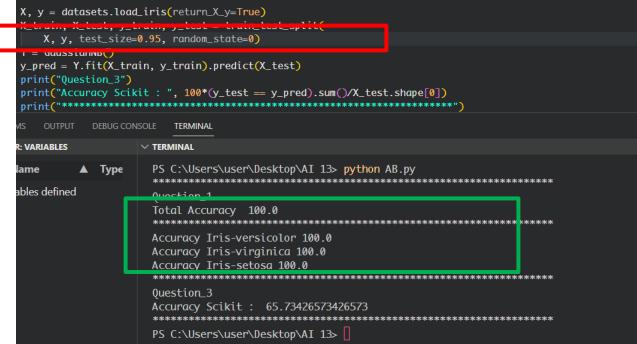
سعی کنید با تغییراتی که روی داده ها اعمال می کنید نتایج را بهبود بدهید و جزئیات آن را مرحله به مرحله در گزارش خود ذکر کنید. در صورتی که تغییرات اعمال شده به بهبود مدل کم نکرد، آن تغییرات را هم در گزارش خودتان بنویسید .

به ترتیب دقت هارا با در کد مساوی ۸۰ و ۹۰ و ۹۵ گذاشتیم و میبینم که دقت افزایش پیدا می کند.

#### یاسخ بخش دوم)

در این نوع طبقه بندی اختصاص دادن داده های تست و آموزش بسیار اهمیت دارد به طوری که اگر درصد داده آموزشی را بالاتر ببریم به مراتب دقت برنامه و accurancy افزایش می یابد. برای مثال اگر داده های اموزشی را از ۸۰ درصد به ۹۰ درصد و داده های ازمایشی از ۲۰به ۱۰ برسد خواهیم داشت :





وقتی اینجا به ۹۵ صدم داده های آموزشی را رساندیم دقت برابر ۱۰۰ شد!

بخش سوم

در این بخش نتایج بدست آمده از پیاده سازی خودتان را با نتایج توابع آماده learn-scikit مقایسه کنید.

## پاسخ بخش سوم)

با بررسی این دو مورد به این نتیجه میرسیم که میانگین دقت دو روش به هم نزدیک است و هر دو ان ها دقت مناسبی در پیش بینی موارد مختلف ورودی دارند و روش پیاده سازی شده توسط ما هم از دقت و صحت خوبی برخوردار می باشد. و تست با دقت بالایی کلاس بندی می شود.

و از آنجایی که متغیر ها به صورت پیوسته اند روش گاوسی انتخابی بهترین روش میان این روش هاست.