جواب سوال 15 و 16)

۱۵) تفاوت بین روش های پارامتریک و غیر پارامتری به شرح زیر است :

رديف روش	روش های پارامتریک	روشهای غیر پارامتریک
	روش های پارامتری از تعداد مشخصی پارامتر برای ساخت مدل استفاده می کند.	روش های غیر پارامتری از تعداد انعطاف پذیر پارامترها برای ساخت مدل استفاده می کنند.
	تجزیه و تحلیل پارامتری برای آزمایش میانگین گروه است.	تجزیه و تحلیل غیر پارامتری برای آزمایش میانگین ها است.
٣ فقط	فقط برای متغیرها قابل اجراست.	برای هر دو قابل استفاده است ــ متغیر و ویژگی.
	همیشه فرضیات قوی در مورد داده ها را در نظر می گیرد.	به طور کلی فرضیات کمتری در مورد داده ها وجود دارد.
	روش های پارامتریک نسبت به روش های غیر پارامتریک به داده های کمتری نیاز دارد.	روش های غیر پارامتریک به داده های بسیار بیشتری نسبت به روش های پارامتریک نیاز دارد.
	روش های پارامتری فرض می شود که یک توزیع طبیعی باشد.	توزیع فرضی در روش های غیر پارامتری وجود ندارد.
	دستگیره های داده های پار امتری – داده های فاصله ای یا داده های نسبت	اما روش های غیر پارامتری داده های اصلی را کنترل می کند.
کنیم توِانا	در اینجا وقتی از روشهای پارامتریک استفاده می کنیم، نتیجه یا خروجی های تولید شده به راحتی می توانند تحت تأثیر عوامل دور از دسترس قرار بگیرند.	هنگامی که ما از روش های غیر پارامتریک استفاده می کنیم، نتیجه یا خروجی های تولید شده نمی توانند به طور جدی تحت تأثیر عوامل دور از انتظار قرار بگیرند.
ه شرا گست	روش های پارامتریک می توانند در بسیاری از شرایط عملکرد خوبی داشته باشند اما هنگامی که گسترش هر گروه متفاوت باشد عملکرد آن در اوج (بالا) است.	به همین ترتیب، روش های غیر پارامتریک می توانند در بسیاری از شرایط عملکرد خوبی داشته باشند اما وقتی گسترش هر گروه یکسان باشد، عملکرد آن در اوج (بالا) است.
١ ١ ٠	قدرت آماری روشهای پارامتریک بیشتر از روشهای غیر پارامتریک است.	روشهای غیر پارامتریک از نظر آماری قدرت کمتری نسبت به روشهای پارامتریک دارند.
۱۱ ها ا	تا آنجا که محاسبه در نظر گرفته می شود، این روش ها از نظر محاسباتی سریعتر از روش های غیر پارامتری هستند.	تا آنجا که محاسبه در نظر گرفته می شود، این روش ها از نظر محاسباتی کندتر از روش های پارامتری هستند.
1 7	مثال ها۔ رگرسیون لجستیک، مدل Naïve Bayes و غیرہ	مثال ها۔ KNN، مدل درخت تصمیم گیری و غیرہ

۱۶ معیار (۱۶

كدام معيارها بايد بهتر باشنده

بدیهی است معیار های که تشخیص درست را نمایش میدهند باید بهتر باشند که در زیر با رنگ سبز نشان داده شده است.

۱ - مثبت صحیح (True Positive) = درست شناسایی شده است.

۲- مثبت کاذب (False Positive) = اشتباه شناسایی شده است (خطای نوع یک در انجام آزمون).

۳- منفی صحیح (True Negative) = به درستی رد شد.

۴- منفی کاذب (False Negative) = اشتباه رد شد (خطای نوع دوم در انجام آزمون).

معیارهای ارزیابی MCC:

پارامتر دیگری است که برای ارزیابی کارایی الگوریتمهای یادگیری ماشین از آن استفاده میشود. این پارامتر بیانگر کیفیت کلاسبندی برای یک مجموعه باینری میباشد. (MCC (Matthews correlation coefficient)، سنجهای است که بیانگر بستگی مابین مقادیر مشاهده شده از کلاس باینری و مقادیر پیشبینی شده از آن میباشد. مقادیر مورد انتظار برای این کمیت در بازه ۱ – و امتغیر میباشد. مقدار ۱+، نشان دهنده پیشبینی دقیق و بدون خطای الگوریتم یادگیر از کلاس باینری میباشد. مقدار ۰، نشان دهنده عدم تطابق کامل مابین موارد پیشبینی شده از کلاس باینری و موارد مشاهده شده از آن میباشد. مقدار این پارامتر را به طور صریح، با توجه به مقادیر ماتریس آشفتگی به شرح زیر، می توان محاسبه نمود:

 $MCC = \frac{TP \times TN - FP \times FN}{\sqrt{(TP + FP)(TP + FN)(TN + FP)(TN + FN)}}$ MCC معیارهای ارزیابی