# UNIVERSIDAD NACIONAL DE COLOMBIA



SEDE MEDELLÍN, FACULTAD DE MINAS

# Taller 6: Selección de variables condicionantes

#### Materia:

Cartografía Geotécnica

#### **Docente:**

Edier Aristizábal

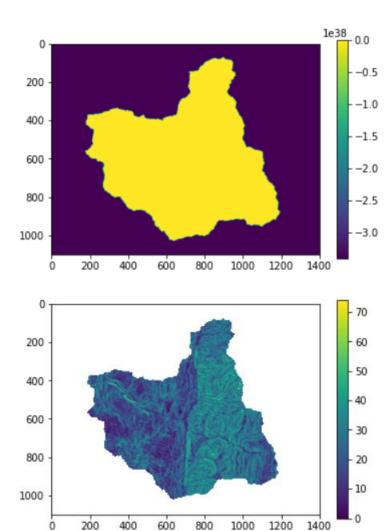
#### Presentado por:

David Alejandro Higinio Jiménez, estudiante de Ingeniería Geológica

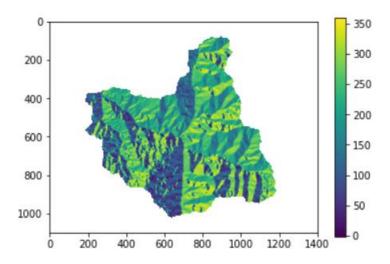
25/10/2022

Para el caso de la pendiente, el contraste de pixeles de la cuenca y los pixeles fuera de la cuenca (menores a 0), muestra aparentemente que la cuenca tiene valores de 0. Esto se corrige asignándole un valor de No Data a los valores menores a 0, de esta forma, pueden ser interpretados adecuadamente en Python. Esto se hace para cada una de las variables teniendo en cuenta los valores que esta toma.

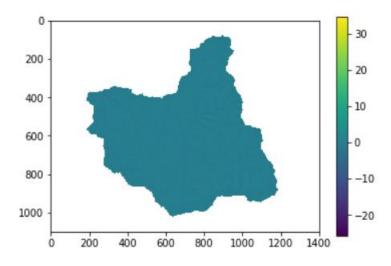
#### - Pendiente



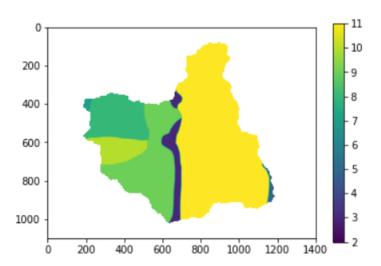
## - Aspecto



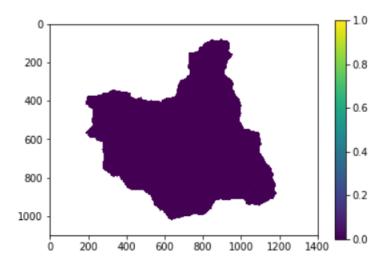
## - Curvatura



# - Geología



Luego, importamos el inventario y utilizando como mascara la pendiente, asignándole un valor de 0 para pixeles sin movimientos en masa y 1 para pixeles con movimientos en masa.



Se genera un diccionario y luego se crea el Dataframe.

	inventario	pendiente	curvatura	aspecto	geologia
0	0.0	5.878250	1.92	240.945404	11.0
1	0.0	7.253561	1.92	135.000000	11.0
2	0.0	14.880050	2.56	109.798874	11.0
3	0.0	8.878142	-0.00	230.194427	11.0
4	0.0	9.365159	3.20	194.036240	11.0

```
<class 'pandas.core.frame.DataFrame'>
RangeIndex: 548839 entries, 0 to 548838
Data columns (total 5 columns):
    Column
                Non-Null Count
                                 Dtype
0
    inventario 548839 non-null float64
    pendiente 548839 non-null float32
1
                548839 non-null float32
 2
    curvatura
                548839 non-null float32
    aspecto
    geologia
                548839 non-null float64
dtypes: float32(3), float64(2)
memory usage: 14.7 MB
```

Se realiza un muestreo ya que no es necesario utilizar todos los pixeles sin movimientos en masa y también para optimizar el procesamiento de los datos.

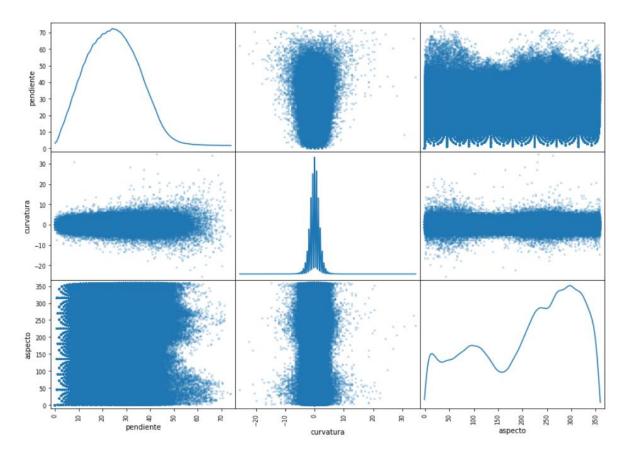
	count	mean	std	min	25%	\
inventario	54951.0	0.001347	0.036672	0.000000	0.000000	
pendiente	54951.0	24.312931	10.630425	0.000000	16.235792	
curvatura	54951.0	-0.006511	1.638452	-16.639999	-1.280000	
aspecto	54951.0	196.369461	104.215248	-1.000000	105.043427	
geologia	54951.0	9.704792	1.938692	3.000000	9.000000	
	5	0% 7	′5% r	nax		
inventario	0.0000	00 0 <b>.</b> 0000	000 1.0000	<b>300</b>		
pendiente	24.0948	43 31 <b>.</b> 8987	739 71.3657	723		
curvatura	0.0000	00 1.2800	000 17.2800	<b>001</b>		
aspecto	214.1596	98 286.9275	521 359 <b>.</b> 5018	801		
geologia	11.0000	00 11.0000	000 11.0000	000 000		

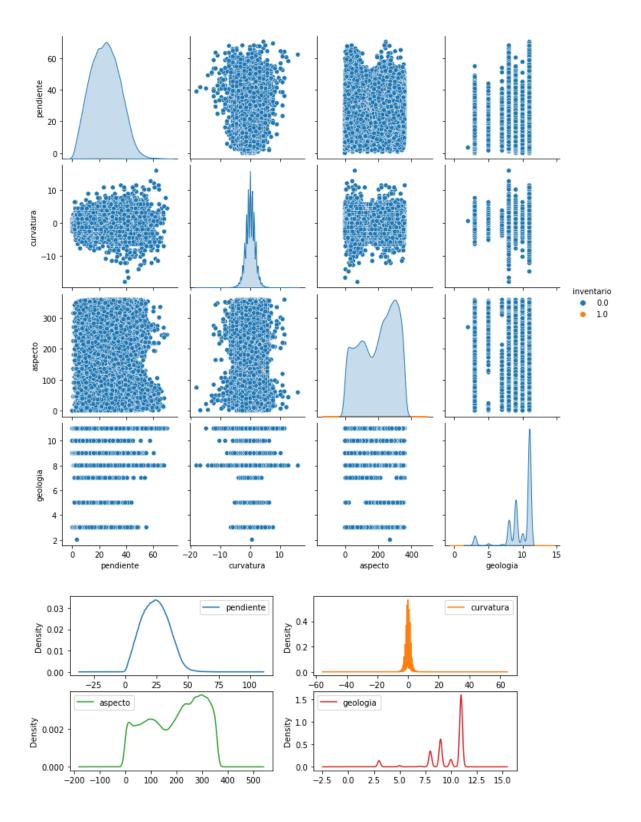
11.0
11.0
11.0
11.0
11.0

Se crea un Dataframe con las variables predictoras, excepto la geología.

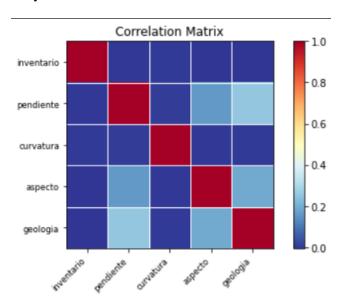
	pendiente	curvatura	aspecto
0	5.878250	1.92	240.945404
1	7.253561	1.92	135.000000
2	14.880050	2.56	109.798874
3	8.878142	-0.00	230.194427
4	9.365159	3.20	194.036240

## Se realiza el análisis de todas las variables

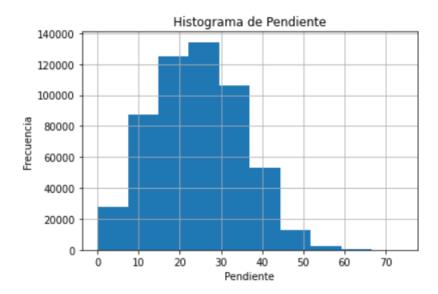


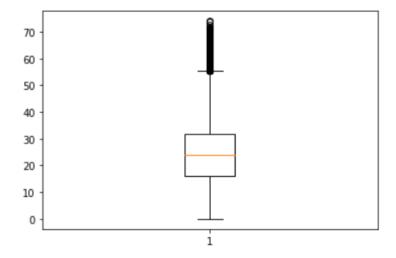


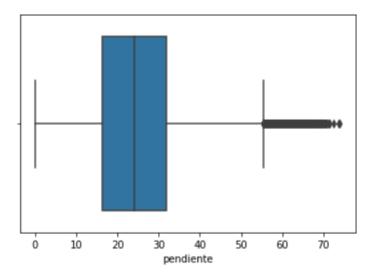
Se presenta la correlación lineal entre las variables, donde no se muestra una correlación muy marcada entre ellas.

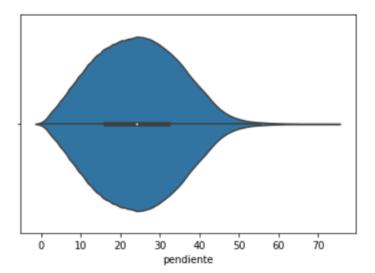


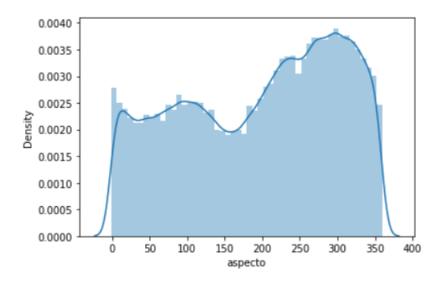
#### Análisis univariado para la pendiente



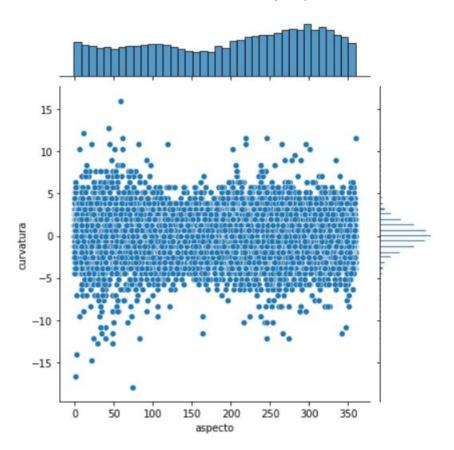




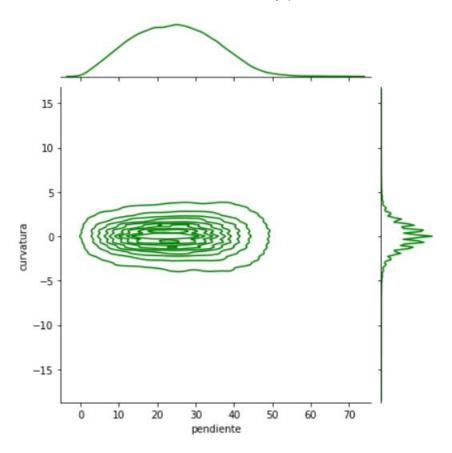




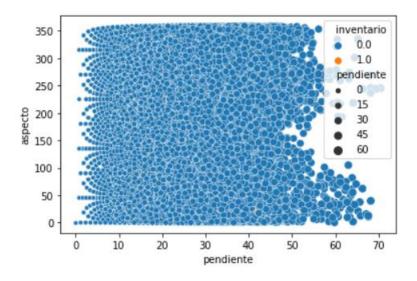
Análisis multivariado entre curvatura y aspecto



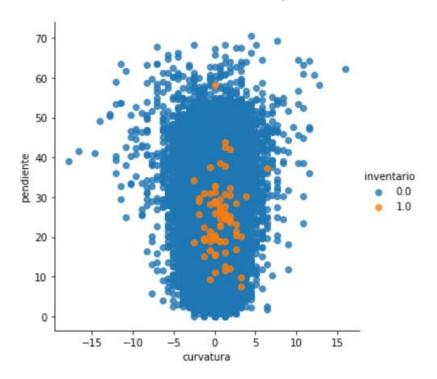
# Análisis multivariado entre curvatura y pendiente



# Análisis multivariado entre aspecto, pendiente e inventario



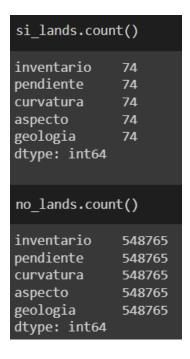
#### Análisis multivariado entre curvatura, pendiente e inventario



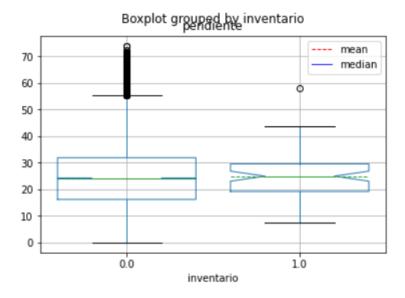
Se realiza la correlación con la variable dependiente, mostrándose la media para cada variable en relación con los pixeles con y sin movimientos en masa del inventario.

```
geologia
            pendiente
                                     aspecto
                       curvatura
inventario
0.0
                                  196.079803
            24.291746
                       -0.000178
                                              9.708358
1.0
            25.043358
                        0.657297
                                  169.867416
                                              8.662162
0.0
       548765
1.0
Name: inventario, dtype: int64
```

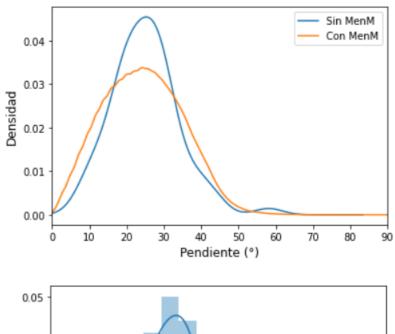
Se crean dos Dataframe, uno con MenM y otro sin MenM. Esto se hace con el objetivo de empezar a analizar la capacidad de separación y predicción de MenM de cada variable.

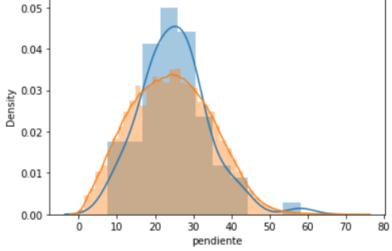


#### - Pendiente

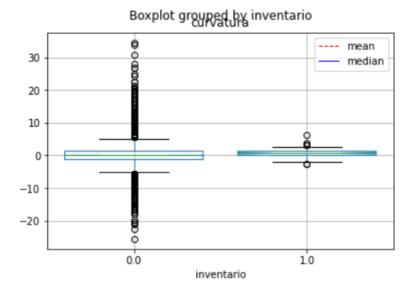


Al realizar la prueba de hipótesis para la pendiente, se observa un valor mayor al 5%, mostrando que no hay una diferencia estadísticamente significativa para diferenciar poblaciones con MenM y sin MenM.



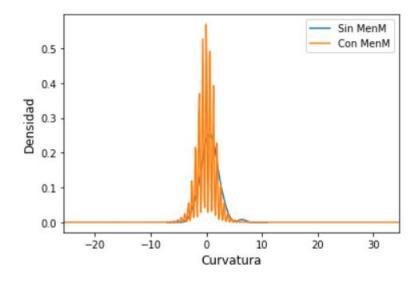


#### - Curvatura

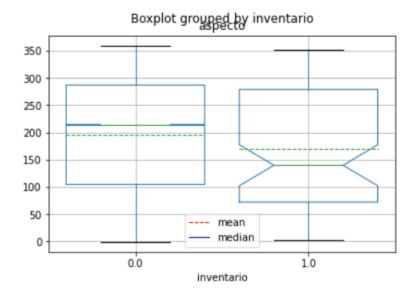


Al realizar la prueba de hipótesis para la curvatura, se observa un valor menor al 5%, mostrando que hay una diferencia estadísticamente significativa para diferenciar poblaciones con MenM y sin MenM.

#### Ttest\_indResult(statistic=-3.407427070959239, pvalue=0.0006558313395328068)

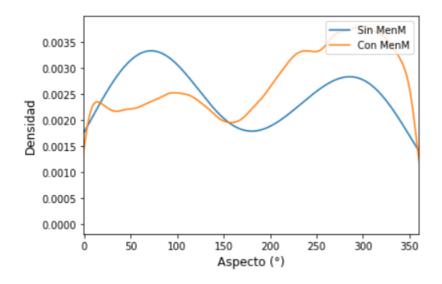


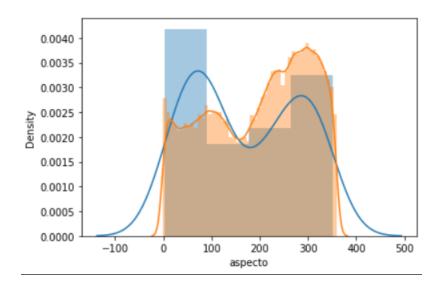
#### - Aspecto



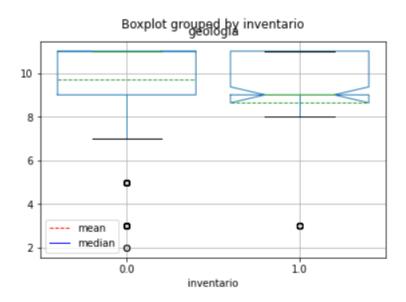
Al realizar la prueba de hipótesis para el aspecto, se observa un valor menor al 5%, mostrando que hay una diferencia estadísticamente significativa para diferenciar poblaciones con MenM y sin MenM.

#### Ttest\_indResult(statistic=2.159237431718768, pvalue=0.030832183289939436)





#### - Geología



Al realizar la prueba de hipótesis para la geología, se observa un valor menor al 5%, mostrando que hay una diferencia estadísticamente significativa para diferenciar poblaciones con MenM y sin MenM.

Ttest\_indResult(statistic=4.661768799380958, pvalue=3.1357681664330825e-06)

