

#### Procesamiento de Datos Multivariados

Módulo 5: Estadística Avanzada para ciencia de datos

Inteligencia Artificial Avanzada para la Ciencia de Datos. Grupo  $501\,$ 

#### Autora

Emilia Victoria Jácome Iñiguez A00828347

#### Docente:

Blanca Rosa Ruiz Hernandez

Tecnológico de Monterrey, Campus Monterrey miércoles, 30 de Noviembre de 2022

# Contents

R	esumen	2
Ir	ntroducción Pregunta Base:	<b>2</b> 3
1.	EXPLORACIÓN DE LA BASE DE DATOS  1.1 Descripción de cada variable:  Identifica la cantidad de datos y variables presentes.  Clasificación de las variables de acuerdo a su tipo y escala de medición.  1.2 Exploración de la base de datos - Medidas estadísticas  Variables cuantitativas - Medidas de Tendencia Central  1.3 Exploración de la correlación entre las variables.	3 3 3 3 3
2.	ANÁLISIS DE RESULTADOS  2.1 Análisis de Normalidad Gráfica de contorno de la normal multivariada obtenida en el inciso B. Detección de Datos Atípicos  2.2 Análisis de Componentes Principales Justificación del uso de componentes principales Análisis de componentes principales Gráfico de vectores asociados a las variables y las puntuaciones de las observaciones de las dos primeras componentes	7 8 9 9 11
$\mathbf{C}$	ONCLUSIÓN	18
	NEXOS	19 10

# Resumen

La contaminación por mercurio de peces en el agua dulce comestibles es una amenaza directa contra nuestra salud. Se llevó a cabo un estudio reciente en 53 lagos de Florida con el fin de examinar los factores que influían en el nivel de contaminación por mercurio. Las variables que se midieron se encuentran en mercurio.csv y el objetivo principal es hallar cuáles de estas variables son los factores más determinantes para las altas concentraciones de mercurio en los peces de los lagos de Florida, los cuales a su vez están provocando esta contaminación medioambiental. Tras los hallazgos y conclusiones obtenidas en el estudio previo, se determinó que el análisis de ANOVA no fue el modelo más apropiado para responder a la pregunta de investigación dado que las variables en cuestión poseen un alto grado de correlación entre sí. Por ende, en este estudio se procede a abordar la pregunta de investigación mediante la aplicación de un Análisis de Componentes Principales (PCA). Subsecuentemente, para poder abordar esta problemática, se hizo uso de varias herramientas estadísticas vistas durante el módulo 5 de la concentración Inteligencia Artificial Avanzada para la Ciencia de Datos. Principalmente, se aplicaron varias pruebas de normalidad multivariante a los datos en conjunto y un test de normalidad a cada variable por separado, la cuál sirvió para evaluar la tendencia de distribución de las variables. En segunda instancia, se procedió a aplicar un análisis de componentes principales (PCA) con la finalidad de simplificar el modelo reduciéndo la cantidad de variables en cuestión para no producir redundancia al utilizar variables fundamentando la selección de componentes en función de la varianza explicada acumulada.

Los principales resultados a los que se llegaron fueron:

- El conjunto de las 9 variables no posee normalidad multivariante.
- Las únicas variables que siguen una distribución normal corresponden a X4 y X9.
- Los componentes principales que explican el 85% de la varianza explicada del modelo corresponden a: PC1, PC2, y PC3.
- Las variables principales que producen mayor variación en cada componente, corresponden a:

#### PC1:

- X3: Alcalinidad
- X4: PH
- X7: Concentración media de mercurio
- X9: Mínimo de concentración de mercurio en el lago
- X10: Máximo de concentración de mercurio en el lago
- X11: Estimación de concentración de mercurio.

# PC2:

- X3: Alcalinidad
- X4: PH
- X5: Calcio
- X7: Concentración media de mercurio
- X9: Mínimo de concentración de mercurio en el lago

#### PC3:

- X8: Número de peces

# Introducción

Al saber que las variables en cuestión están correlacionadas entre sí a través del estudio previo que se realizó donde se aplicó un modelo de ANOVA, se pretende indagar más a fondo sobre la interrelación de estas variables y averiguar si las variables en cuestión cumplen con la propiedad de normalidad multivariante. Adicionalmente, considerando que varias de ellas están fuertemente correlacionadas entre sí, a través de este estudio, se pretende construir un modelo donde se logre reducir el número de variables resumiéndolas en funciones lineales dependientes de varias variables. De modo que se utilizará la herramienta estadística de Análisis de Componentes principales para determinar las funciones estadísticas que explican mayormente la variación de los datos dentro del modelo, y, de esa manera, se procederá a dar una mejor aproximación a la pregunta de investigación que surge en este estudio:

## **Pregunta Base:**

¿Cuáles son los principales factores que influyen en el nivel de contaminación por mercurio en los peces de los lagos de Florida?

# 1. EXPLORACIÓN DE LA BASE DE DATOS

# 1.1 Descripción de cada variable:

- X1 = número de indentificación
- X2 = nombre del lago X3 = alcalinidad (mg/l de carbonato de calcio)
- X4 = PH X5 = calcio (mg/l)
- X6 = clorofila (mg/l)
- X7 = concentración media de mercurio (parte por millón) en el tejido muscular del grupo de peces estudiados en cada lago
- X8 = número de peces estudiados en el lago
- X9 = mínimo de la concentración de mercurio en cada grupo de peces
- X10 = máximo de la concentración de mercurio en cada grupo de peces
- X11 = estimación (mediante regresión) de la concentración de mercurio en el pez de 3 años (o promedio de mercurio cuando la edad no está disponible)
- X12 = indicador de la edad de los peces (0: jóvenes; 1: maduros)

## Identifica la cantidad de datos y variables presentes.

La cantidad de columnas es: 12

La cantidad de datos es de: 53

# Clasificación de las variables de acuerdo a su tipo y escala de medición.

# 1.2 Exploración de la base de datos - Medidas estadísticas

### Variables cuantitativas - Medidas de Tendencia Central

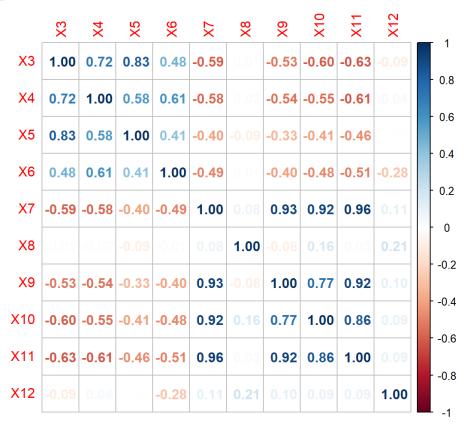
X1	X2	ХЗ	X4	Х5	Х6
Min. : 1 Leng	th:53	Min. : 1.20	Min. :3.600	Min. : 1.1	Min. : 0.70
1st Qu.:14 Clas	s :character	1st Qu.: 6.60	1st Qu.:5.800	1st Qu.: 3.3	1st Qu.: 4.60
Median :27 Mode	:character	Median : 19.60	Median :6.800	Median:12.6	Median : 12.80
Mean :27		Mean : 37.53	Mean :6.591	Mean :22.2	Mean : 23.12
3rd Qu.:40		3rd Qu.: 66.50	3rd Qu.:7.400	3rd Qu.:35.6	3rd Qu.: 24.70
Max. :53		Max. :128.00	Max. :9.100	Max. :90.7	Max. :152.40
Х7	Х8	Х9	X10	X11	X12
Min. :0.0400	Min. : 4.00	Min. :0.0400	Min. :0.060	0 Min. :0.0	0400 Min. :0.0000
1st Qu.:0.2700	1st Qu.:10.00	1st Qu.:0.0900	1st Qu.:0.480	0 1st Qu.:0.2	2500 1st Qu.:1.0000
Median :0.4800	Median :12.00	Median :0.2500	Median :0.840	0 Median :0.4	4500 Median :1.0000
Mean :0.5272	Mean :13.06	Mean :0.2798	Mean :0.874	5 Mean :0.5	5132 Mean :0.8113
3rd Qu.:0.7700	3rd Qu.:12.00	3rd Qu.:0.3300	3rd Qu.:1.330	0 3rd Qu.:0.7	7000 3rd Qu.:1.0000
Max. :1.3300	Max. :44.00	Max. :0.9200	Max. :2.040	0 Max. :1.5	5300 Max. :1.0000

X3 X4 X5 X6 X7 X8 X9 X10 X11 37.5301887 6.5905660 22.2018868 23.1169811 0.5271698 13.0566038 0.2798113 0.8745283 0.5132075

X3 X4 X5 X6 X7 X8 X9 1.459509e+03 1.660102e+00 6.216333e+02 9.496457e+02 1.163053e-01 7.328520e+01 5.125958e-02 X10 X11

2.725329e-01 1.147376e-01

# 1.3 Exploración de la correlación entre las variables.



A partir de la matriz de correlación, se puede ver que las variables que tienen las correlaciones más fuertes corresponden a:

• X11 y X7: 0.96

• X9 y X7: 0.93

• X10 y X7: 0.92

• X11 y X10: 0.86

• X3 y X5: 0.83

• X10 y X9: 0.77

• X3 y X11: -0.63

• X4 y X11: -0.61

\_\_\_

• X3 y X10: -0.60

# 2. ANÁLISIS DE RESULTADOS

# 2.1 Análisis de Normalidad

Prueba de normalidad multivariada de Mardia Hipótesis:  $H_0$  (nulo): Las variables siguen una distribución normal multivariante.  $H_a$  (alternativa): las variables no siguen una distribución normal multivariante. a = 0.05

Criterios: Se rechazará la hipótesis nula si el valor p es menor a alfa.

```
Beta-hat kappa p-val
Skewness 46.43941 410.214791 0.000000e+00
Kurtosis 116.76710 4.596126 4.304194e-06
```

Dado que los valores p son menores a alpha, se rechaza la hipótesis nula H\_0.

Tras la prueba de normalidad multivariada, se procederá a rechazar la hipótesis nula  $H_0$  debido a que los valores p son mucho menores que el valor de alpha establecido (0.05).

#### Prueba de normalidad multivariada de Anderson-Darling

```
Beta-hat kappa p-val
Skewness 2.190628 19.3505493 0.0006705956
Kurtosis 8.706209 0.6426596 0.5204449820
```

Anderson-Darling test for Multivariate Normality

data : df\_num

AD : 6.519289 p-value : 9.999e-05

Result : Data are not multivariate normal (sig.level = 0.05)

A partir del test de Anderson-Darling para la normalidad multivariada, se puede ver que el valor p es mucho menor al valor pre establecido de significancia representado por alpha (0.05) por lo que se determina que no existe un comportamiento normal entre todas las variables en cuestión.

## Anderson-Darling test for Multivariate Normality

data : df\_bi

AD : 0.547976 p-value : 0.4257574

Result : Data are multivariate normal (sig.level = 0.05)

A partir del test de Anderson-Darling para la normalidad multivariada entre X4 y X9, se puede ver que el valor p es mayor al valor preestablecido de significancia representado por alpha (0.05) por lo que se determina que si existe normalidad multivariada en el grupo de variables X4 y X9.

#### Prueba de normalidad de Shapiro-Wilk

# Normalidad Multivariada

# ${\tt Normalidad}\ {\tt Univariada}$

	Test	Variable	Statistic	p value	Normality
1	Shapiro-Wilk	ХЗ	0.8203	<0.001	ИО
2	Shapiro-Wilk	X4	0.9810	0.5552	YES
3	Shapiro-Wilk	X5	0.7913	<0.001	ИО
4	Shapiro-Wilk	Х6	0.6817	<0.001	ИО
5	Shapiro-Wilk	X7	0.9421	0.0125	ИО
6	Shapiro-Wilk	X8	0.5830	<0.001	ИО
7	Shapiro-Wilk	Х9	0.8770	1e-04	ИО
8	Shapiro-Wilk	X10	0.9555	0.0467	ИО
9	Shapiro-Wilk	X11	0.9258	0.0028	NO

### Medidas Estadísticas Descriptivas

	n	Mean	Std.Dev	Median	${\tt Min}$	Max	25th	75th	Skew	Kurtosis
ХЗ	53	37.5301887	38.2035267	19.60	1.20	128.00	6.60	66.50	0.9679170	-0.4705349
X4	53	6.5905660	1.2884493	6.80	3.60	9.10	5.80	7.40	-0.2458771	-0.6239638

```
X5 53 22.2018868 24.9325744 12.60 1.10 90.70 3.30 35.60 1.3045868
                                                                     0.6130359
X6 53 23.1169811 30.8163214 12.80 0.70 152.40 4.60 24.70
                                                          2.4130571
                                                                     6.1042185
                                                                    -0.6312607
X7 53 0.5271698 0.3410356
                            0.48 0.04
                                        1.33 0.27 0.77
                                                          0.5986343
X8 53 13.0566038 8.5606773 12.00 4.00 44.00 10.00 12.00
                                                          2.5808773
                                                                     6.0089455
X9 53 0.2798113 0.2264058
                             0.25 0.04
                                        0.92 0.09
                                                   0.33
                                                          1.0729099
                                                                     0.4060828
X10 53
       0.8745283 0.5220469
                             0.84 0.06
                                         2.04
                                              0.48
                                                    1.33
                                                                     -0.6692490
                                                          0.4645925
X11 53 0.5132075 0.3387294
                             0.45 0.04
                                         1.53 0.25 0.70
                                                         0.9449951
                                                                     0.5733500
```

### Prueba de normalidad de Anderson-Darling

#### Normalidad Multivariada

Test H p value MVN 1 Royston 89.88169 6.444298e-18 NO

#### Normalidad Univariada

Test	Variable	Statistic	p value	Normality
1 Anderson-Darling	ХЗ	3.6725	<0.001	NO
2 Anderson-Darling	X4	0.3496	0.4611	YES
3 Anderson-Darling	X5	4.0510	<0.001	NO
4 Anderson-Darling	Х6	5.4286	<0.001	NO
5 Anderson-Darling	Х7	0.9253	0.0174	NO
6 Anderson-Darling	Х8	8.6943	<0.001	NO
7 Anderson-Darling	Х9	1.9770	<0.001	NO
8 Anderson-Darling	X10	0.6585	0.081	YES
9 Anderson-Darling	X11	1.0469	0.0086	NO

#### Medidas Estadísticas Descriptivas

	n	Mean	Std.Dev	${\tt Median}$	Min	Max	25th	75th	Skew	Kurtosis
ХЗ	53	37.5301887	38.2035267	19.60	1.20	128.00	6.60	66.50	0.9679170	-0.4705349
Х4	53	6.5905660	1.2884493	6.80	3.60	9.10	5.80	7.40	-0.2458771	-0.6239638
Х5	53	22.2018868	24.9325744	12.60	1.10	90.70	3.30	35.60	1.3045868	0.6130359
Х6	53	23.1169811	30.8163214	12.80	0.70	152.40	4.60	24.70	2.4130571	6.1042185
Х7	53	0.5271698	0.3410356	0.48	0.04	1.33	0.27	0.77	0.5986343	-0.6312607
Х8	53	13.0566038	8.5606773	12.00	4.00	44.00	10.00	12.00	2.5808773	6.0089455
Х9	53	0.2798113	0.2264058	0.25	0.04	0.92	0.09	0.33	1.0729099	0.4060828
X10	53	0.8745283	0.5220469	0.84	0.06	2.04	0.48	1.33	0.4645925	-0.6692490
X11	53	0.5132075	0.3387294	0.45	0.04	1.53	0.25	0.70	0.9449951	0.5733500

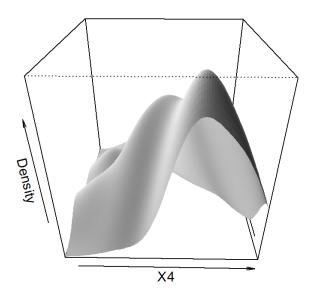
A partir de las pruebas de Anderson-Darling y el test de Shapiro-Wilk, se puede determinar que las variables que no tienen normalidad son:

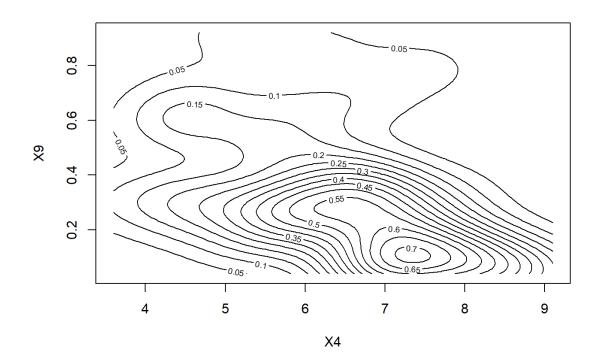
- X3 = alcalinidad (mg/l de carbonato de calcio)
- X5 = calcio (mg/l)
- X6 = clorofila (mg/l)
- X7 = concentración media de mercurio (parte por millón) en el tejido muscular del grupo de peces estudiados en cada lago
- X8 = número de peces estudiados en el lago
- $\bullet~$  X9 = mínimo de la concentración de mercurio en cada grupo de peces
- X11 = estimación (mediante regresión) de la concentración de mercurio en el pez de 3 años (o promedio de mercurio cuando la edad no está disponible)

Por otro lado, las variables que si tienen normalidad de acuerdo a este test corresponden a:

- x4: PH
- x10: máximo de la concentración de mercurio en cada grupo de peces

# Gráfica de contorno de la normal multivariada obtenida en el inciso B.





 $\verb§multivariateNormality]$ 

Test HZ p value MVN 1 Henze-Zirkler 1.46435 0.001324127 NO

 ${\tt \$univariateNormality}$ 

Test Variable Statistic p value Normality

1	Anderson-Darling	Х4	0.3496	0.4611	YES
2	Anderson-Darling	Х9	1.9770	<0.001	NO

## \$Descriptives

	n	Mean	Std.Dev	${\tt Median}$	${\tt Min}$	Max	25th	75th	Skew	Kurtosis
Х4	53	6.5905660	1.2884493	6.80	3.60	9.10	5.80	7.40	-0.2458771	-0.6239638
Х9	53	0.2798113	0.2264058	0.25	0.04	0.92	0.09	0.33	1.0729099	0.4060828

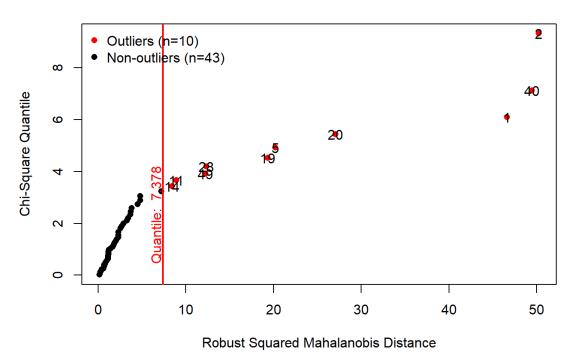
A través de las gráficas de contorno, se puede ver que ambas variables (X4, X10) tienen normalidad multivariada.

#### Detección de Datos Atípicos

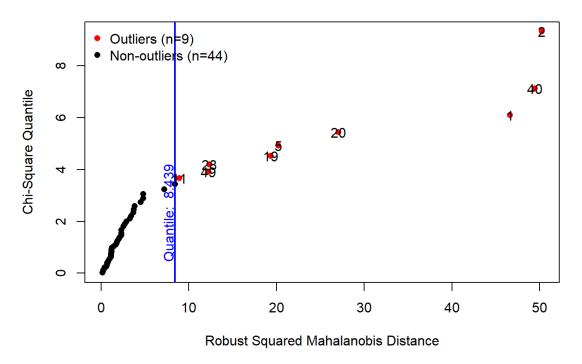
La suposición de Normalidad Multivariada requiere la ausencia de valores atípicos multivariados. Por ende, es necesario verificar si los datos tienen valores atípicos multivariantes, antes de comenzar con el análisis de componentes principales. La MVN incluye dos métodos de detección de valores atípicos multivariados que se basan en distancias robustas de Mahalanobis (rMD (x)). La distancia de Mahalanobis es una métrica que calcula qué tan lejos está cada observación del centro de distribución o centroide en el espacio multivariable. Las distancias robustas se estiman a partir de estimadores determinantes de covarianza mínima.

Distancia Mahalanobis:

# Chi-Square Q-Q Plot



# Adjusted Chi-Square Q-Q Plot

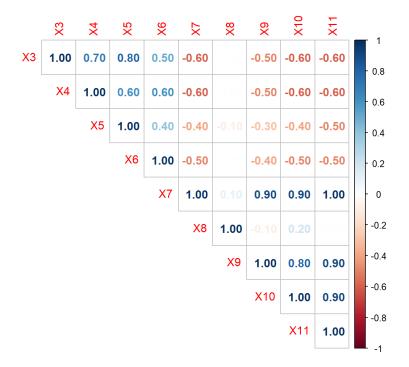


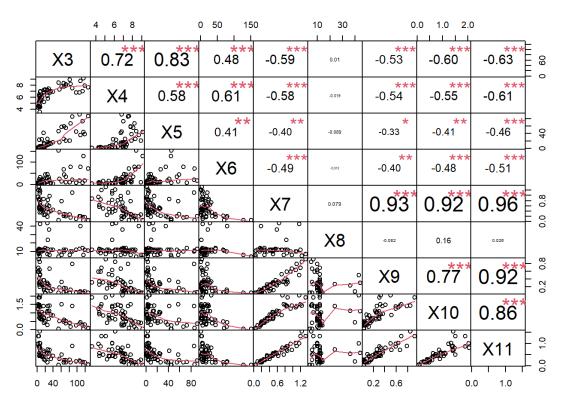
A partir de estas gráficas se puede observar que la distancia de Mahalanobis declara 5 observaciones como valores atípicos multivariados, mientras que la distancia de Mahalanobis ajustada no declara tan solo 4

# 2.2 Análisis de Componentes Principales

## Justificación del uso de componentes principales

El análisis de componentes principales es adecuado para analizar la base de este problema ya que de acuerdo a lo que se determinó en el análisis previo de ANOVA, existen variables en este dataset que son codependientes entre sí y al momento de hallar cuáles son los factores determinantes en la contaminación de mercurio de los lagos de Florida, dichas variables solo traen redundancia al análisis ya que recaen dentro de la limitante de ANOVA dado que las variables no pueden estar correlacionadas entre sí y deben ser linealmente independientes unas de otras lo cuál no se cumpli al existir altos grados de correlación entre ellas tal y como se puede observar en la siguiente matriz de correlación.





De modo que el análisis de componentes principales (ACP) sirve justamente para resumir las variables que explican al modelo en funciones. Lo que busca es simplificar la cantidad de variables que se tienen al resumir a aquellas variables redundantes en funciones. Subsecuentemente, se generarán nuevas variables como resultado de la combinación lineal de las variables originales y de esa manera se agrupará la mayor variación posible. En efecto, su objetivo primordial es reducir lo más posible el número de variables en cuestión en función de la proporción de variabilidad que tienen sobre el modelo, descartando aquellas que realmente no apoyan mucho a la explicación de la variable que se pretende predecir. En otros términos, se elegirán las variables que introducen la mayor variabilidad al sistema. Estas nuevas variables que se crean, recibirán el nombre de componentes principales. El primer componente principal agrupa la mayor parte de variación, el segundo algo menos, y así sucesivamente.

Los supuestos que se van a tomar para aplicar este análisis corresponden a:

- Todas las variables deben ser numéricas.
- La cantidad de datos debe ser mayhor que el número de variables en cuestión (al menos 10 veces).
- No se requiere un supuesto de normalidad.
- Las variables deben estar correlacionadas entre sí.

#### Análisis de componentes principales

#### Matriz de Covarianzas

```
Х4
                                    Х5
                                               X6
                                                            X7
ХЗ
    1459.509456 35.3997134 793.065711 562.193324 -7.73773984
                                                                 3.36556604
Х4
      35.399713 1.6601016
                            18.540018
                                        24.159971 -0.25283491
                                                                -0.20522496
Х5
     793.065711 18.5400181 621.633266 314.949198 -3.40693687 -19.07703193
X6
     562.193324 24.1599710 314.949198 949.645668 -5.16408563
                                                                -3.11828737
Х7
      -7.737740 -0.2528349
                            -3.406937
                                        -5.164086
                                                    0.11630530
                                                                 0.23074020
X8
       3.365566 -0.2052250 -19.077032
                                        -3.118287
                                                    0.23074020
                                                                73.28519594
Х9
      -4.544071 -0.1580980
                             -1.876788
                                        -2.793997
                                                    0.07159176
                                                                -0.15825835
X10
     -12.062062 -0.3711680
                             -5.309432
                                        -7.802021
                                                    0.16305729
                                                                 0.71993106
                                        -5.286440
X11
      -8.126195 -0.2674692
                             -3.922122
                                                   0.11080733
                                                                 0.07481495
             Х9
                          X10
                                      X11
ХЗ
   -4.54407112 -12.06206241 -8.12619485
   -0.15809797
                 -0.37116800 -0.26746916
   -1.87678810
                 -5.30943179 -3.92212155
Х5
X6
    -2.79399673
                 -7.80202068 -5.28644013
X7
     0.07159176
                  0.16305729
                              0.11080733
8X
    -0.15825835
                  0.71993106
                              0.07481495
Х9
     0.05125958
                  0.09046049
                              0.07048523
X10
     0.09046049
                  0.27253295
                               0.15203327
X11
     0.07048523
                  0.15203327
                              0.11473759
```

### Matriz de Correlación

```
ХЗ
                     Х4
                                                                                       χ9
                                  Х5
                                              Х6
                                                           Х7
                                                                       X8
ХЗ
     1.00000000
                 0.71916568
                             0.83260419
                                          0.47753085 -0.59389671
                                                                   0.01029074
                                                                                 -0.52535654
Х4
     0.71916568
                 1.00000000
                              0.57713272
                                          0.60848276 -0.57540012 -0.01860607
                                                                                 -0.54196524
X5
     0.83260419
                 0.57713272
                              1.00000000
                                          0.40991385 -0.40067958 -0.08937901
                                                                                 -0.33247623
Х6
     0.47753085
                 0.60848276
                             0.40991385
                                          1.00000000 -0.49137481 -0.01182027
                                                                                 -0.40045856
Х7
    -0.59389671 -0.57540012 -0.40067958 -0.49137481
                                                       1.00000000
                                                                                  0.92720506
                                                                   0.07903426
8X
     0.01029074 -0.01860607 -0.08937901 -0.01182027
                                                       0.07903426
                                                                   1.00000000
                                                                                 -0.08165278
                                                      0.92720506 -0.08165278
    -0.52535654 -0.54196524 -0.33247623 -0.40045856
                                                                                  1.00000000
X10 -0.60479558 -0.55181523 -0.40791663 -0.48497215
                                                      0.91586397
                                                                   0.16109174
                                                                                  0.76535319
X11 -0.62795845 -0.61284905 -0.46440947 -0.50644193
                                                      0.95921481
                                                                   0.02580046
                                                                                  0.91908939
        X10
                    X11
ХЗ
   -0.6047956 -0.62795845
    -0.5518152 -0.61284905
    -0.4079166 -0.46440947
X5
Х6
    -0.4849721 -0.50644193
X7
     0.9158640
                0.95921481
X8
     0.1610917
                0.02580046
     0.7653532
χ9
                0.91908939
X10
     1.0000000
                0.85975810
X11
     0.8597581
                1.00000000
```

Aplicar PCA Nuevas medias de las variables antes de la centralización

Alcalinidad	PH	Calcio	Clor	ofila	Concentración Mercurio	Cant. Peces
37.5301887	6.5905660	22.2018868	23.11	69811	0.5271698	13.0566038
	Mín Merc	urio Máx Me	rcurio	Estima	ción Merc	
	0.279811	3 0.874	5283	0.51	32075	

Nuevas varianzas de las variables antes de la centralización

Concentración Mercurio Alcalinidad PH Calcio Clorofila Cant. Peces 37.8413998 1.2762362 24.6962413 30.5242170 0.3378030 8.4795316 Mín Mercurio Máx Mercurio Estimación Merc 0.2242597 0.5170985 0.3355186

## Obtener eigenvalores y eigenvectores

#### Eigen valores:

5.34590819 1.22090789 1.04253153 0.66786333 0.33571266 0.20893778 0.10725403 0.05203127 0.01885332

### Eigen vectores:

```
[,6]
                     [,2]
                                  [,3]
                                               [,4]
                                                           [,5]
         [,1]
                                                                                     [,7]
[1,] -0.35136146 -0.40301855 -0.07586402 0.30359419 0.03194121 0.284360283 0.72620919
[2,] -0.33907420 -0.29786166 -0.07470140 -0.23236707 -0.82623084 0.054271109 -0.22348526
[3,] -0.28306469 -0.56943030 0.02991336 0.37427137 0.32816132 -0.298278080 -0.48766992
 \begin{smallmatrix} 4, \end{smallmatrix} \rbrack \ -0.28126962 \ -0.21524882 \ -0.06147214 \ -0.83056128 \ \ 0.39488490 \ -0.099142969 \ \ 0.11144724 
[5,] 0.39890941 -0.32518645 -0.05648045 -0.04980219 -0.06539303 0.004765464 0.01398475
[7,] 0.36905050 -0.37647100 0.11743644 -0.11401063 0.10565624 0.489107573 -0.22360542
[8,] 0.37957032 -0.24428857 -0.16175615 -0.02767633 -0.16523448 -0.711214479 0.30736177
 \begin{smallmatrix} 9,  \end{smallmatrix} ] \quad 0.40293860 \quad -0.25922456 \quad 0.00756517 \quad -0.07091614 \quad -0.04298253 \quad 0.223233955 \quad 0.09015694 
                                             [,8]
                                                           [,9]
                                   [1,] -0.082971700 0.007161703
                                   [2,] 0.009782475 -0.032988603
                                        0.140957430 -0.017292418
                                   [4,] 0.043959526 0.028777382
                                   [5,] -0.053416125  0.849768758
                                   [6,] -0.011952152 -0.041106334
                                   [7,] -0.528271290 -0.340326567
                                   [8,] -0.211913074 -0.311145559
                                   [9,] 0.802648566 -0.247594211
```

# Hallar Valor de los loadings para cada componente (eigenvector).

#### Loadings:

Loadings.								
	Comp.1	Comp.2	Comp.3	Comp.4	Comp.5	Comp.6	Comp.7	Comp.8
Alcalinidad	0.351	0.403		0.304		0.284	0.726	
PH	0.339	0.298		-0.232	-0.826		-0.223	
Calcio	0.283	0.569		0.374	0.328	-0.298	-0.488	-0.141
Clorofila	0.281	0.215		-0.831	0.395		0.111	
Concentración Mercurio	-0.399	0.325						
Cant. Peces			0.970			0.150	-0.140	
Mín Mercurio	-0.369	0.376	-0.117	-0.114	0.106	0.489	-0.224	0.528
Máx Mercurio	-0.380	0.244	0.162		-0.165	-0.711	0.307	0.212
Estimación Merc	-0.403	0.259				0.223		-0.803
	Comp.9							
Alcalinidad								
PH								
Calcio								
Clorofila								
Concentración Mercurio	0.850							
Cant. Peces								
Mín Mercurio	-0.340							
Máx Mercurio	-0.311							
Estimación Merc	-0.248							
Comp.1	Comp.2 (	Comp.3 (	Comp.4 (	Comp.5 (	Comp.6 (	Comp.7 (	Comp.8 (	Comp.9

Comp.1 Comp.2 Comp.3 Comp.4 Comp.5 Comp.6 Comp.7 Comp.8 Comp.9 SS loadings 1.000 1.000 1.000 1.000 1.000 1.000 1.000 1.000 1.000 1.000 Proportion Var 0.111

El primer componente es el resultado de la siguiente combinación lineal de las variables originales:

```
PC1 = 0.35 X3 + 0.34 X4 + 0.28 X5 + 0.28 X6 - 0.40 X7 - 0.02 X8 - 0.37 + X9 - 0.38 X10 - 0.40 X11
```

Los pesos asignados en el primer componente a las variables X11, X10, X9, X7 y X3 son aproximadamente iguales entre ellos y superiores al asignado a X8. Esto significa que el primer componente PC1 recoge mayoritariamente la información correspondiente a estimación de la concentración, Máxima concentración de mercurio, Mínimo de concentración, Concentración media de mercurio y alcalinidad.

```
Comp.1
                     Comp.2
                                  Comp.3
                                              Comp.4
                                                          Comp.5
[1,] -4.22502561
                 1.68907829 -1.065817636 -0.532543456 -0.51499921
[2,] -4.84631607
                 1.68891743 -0.762426000 -0.475489713
                                                      0.05839408
      4.77162320
                1.09818402 -0.517678570 -2.063000696
                                                      0.32062833
      0.31803491 -0.58045422 -0.076753567
                                        0.504429476 -0.57413918
[5,] -4.17839776  0.83761481 -0.252216036 -0.151362363
                                                      0.47414490
[6,] 1.31381567 -1.33242616 0.142291005 -0.869928396 -0.33158162
[7,] -0.80010394 -1.31936879 -0.565715041 0.199612379 0.27425266
[8,] 2.70840701 0.38976584 -0.081736826 0.455025676 -0.21004457
[9,] -1.65071136 -0.16910378 1.376322582 0.403120877 -0.09485627
[11,] -1.73659730 -0.38269057 -0.349673319 -0.299641926
                                                      0.42519921
[12,]
      0.13511116 -0.80123647 -0.111193412 0.210575529 -0.81533471
[14,] -3.47416785 0.65696008 3.644528982 -0.074812470 -0.09618200
[15,]
      4.36875994
                1.45422571 -0.158952530 0.529457366
                                                     1.15918018
[16,]
      3.53832373 1.06247486 -0.293233041 -0.528739458
                                                      0.53715116
                 0.62345211 3.367960835 -0.750058150
[17,]
      3.27971478
                                                      0.04547596
                 1.91289444 -0.534193383 0.627063683 -0.71435220
[18,]
      0.09635673
                 0.69982100 -0.438693822 -0.292489699 -0.17612986
[19,] -3.05823124
[20,] -1.96676739
                 1.30130556 -0.773398222 -0.392740797 -0.43458086
[21,] -1.38277926 -1.22378955 -0.302347874 0.182850369
                                                      0.93240034
[22,] -0.74055314 -0.27007210 -0.191494273 -0.062864034 -0.42276279
[23,] -0.08485435 -1.18128278 -0.265808689 -0.271498358 0.11847510
[24,] -1.83181089   0.51096529   0.238912543   -0.973641361   -0.75846581
[25,] -0.34375522 -1.46070399 -0.584930616 0.383698960
                                                     0.27655051
[26,] -0.35524635 -0.27441691 2.747221853 -0.059877691 -0.21048436
      1.21142602 -0.44468811 -0.341572544
                                        0.002405088 -0.41610519
[28,] -2.89794608 -0.02190277 -0.737811265 -0.074079052
                                                      0.69002511
[29,] -1.05532441 -1.27720433 -0.427038509 -0.034551976
                                                      0.76251528
[30,] -0.35841804 -1.53996001 -0.521780268 0.290593965 -0.02976169
[31,]
      2.22537931  0.82695403  -0.283851432  0.154707292
                                                      0.07669607
      0.80033208 -0.65776908 -0.322383685 -0.556281838 -0.53460678
[33,] -3.14158395 -0.50275506 -0.020424792
                                        0.317046302
                                                      0.94112877
[34,] -1.46660647 -1.40318607 -0.149912546
                                         0.348282285
                                                      0.77874288
[35,]
      2.84223064 0.26579390 -0.036042751
                                         1.110732754 -0.46650298
      1.64833449 -1.36504242 -0.073803729 -0.740777182 -0.02323613
[36,]
[37,]
      2.90714501 1.14903894 -0.039709626
                                        1.986396431
                                                      0.90111978
[38,]
      1.03109750
[39,] -0.36115490 -0.79731460 -0.251578988 -0.338393933 -0.60249516
[40,] -0.94871585 4.15827577 -0.291150414
                                         0.806806567
                                                      0.13320882
[41,]
      2.91923809 0.64338479 0.069940885
                                         2.042702435
                                                      0.46006941
[42,]
      2.44848393 -0.22376389 -0.186689073
                                         1.530985926
                                                      0.20673766
[43,] -0.55813765 -0.55383632 -0.433598602
                                         0.534524368
                                                      0.09889868
      2.65161289 -0.02959875 0.075329029 -0.995017532 -0.33530782
[45,] -1.04004850 1.07341851 -0.004153475 -0.089005463 -0.04972619
[46,] -0.65215066 -0.38502956 -0.232081379 0.166589625
                                                      0.04466513
[47,] -0.79389539 -0.32552707 3.592570523 -0.161482637
                                                      0.40822023
      2.23647757 -0.13738826 -0.669385467
                                         0.468065872 -1.61083592
[49,] -3.14852113 -0.02889182 -0.555467454 -0.079541389
                                                      0.82604286
[50,]
      0.50837352 - 0.87749489 - 0.034318513 0.418539064 - 0.69138833
      0.05972769 - 0.91452278 - 0.300042837 - 0.256075045 - 0.48731738
[51,]
[52.]
      0.20587593 -2.00871528 -0.382418621 0.533271927
                                                      0.52537867
```

[53,] 1.61863757 -0.30285853 -0.085400422 0.572935790 -0.89902107

```
Comp.7
                                  Comp.8
                                              Comp.9
           Comp.6
[1,]
     1.069715328 -0.02667015 -0.685576169 -0.143781561
[2,] 0.424266665 0.26015023 0.174094209 -0.114843858
[3,] 0.241022355 0.74234179 0.022699515 0.045754194
[4,] -0.186869637   0.14767405   -0.144096205   0.065909895
[5,] 0.523077668 0.20721482 -0.547184278 0.134331174
[6,] -0.101381085 -0.13451959 -0.110196401 0.154495770
[7,] 0.164595140 -0.18123023 0.201043848 0.024798634
[8,] -0.128276727 -0.41341996 -0.024072984 -0.027350989
[10,] -0.391754524   0.08363606 -0.085014767 -0.047811507
[11,] 0.637834761 -0.20020933 0.180933460 -0.005105558
[12,] -0.183132539 -0.30534114 -0.456205540 0.267106959
[13,] -0.383380789 -0.23473052 -0.101453419 -0.166370362
[14,] -0.247357435 -0.04362125 0.031264316 0.068390992
[15,] -0.032459238   0.13938670 -0.093922054 -0.033365424
[16,] 0.005820923 -0.38414021 -0.099988573 -0.017097299
[17,] 0.686586511 0.33495949 0.062354182 -0.151154439
[18,] -1.074557999 -0.03218111 0.290188511 0.164749302
[19,] 0.462484313 -0.04598318 -0.025784229 0.220679317
[20,] 0.141561164 0.10801944 0.800434623 0.098320063
[21,] -0.057039740 0.14452418 0.392656575 0.253241775
[22,] 0.175301577 -0.24154432 0.099339302 -0.156662674
[23,] 0.231946171 -0.17753753 0.106000233 0.009866357
[25,] 0.178803330 -0.19615819 0.085381342 -0.174923798
[26,]
     0.033632373 -0.21714515 0.016193462 -0.042808156
[27,] 0.291645949 0.23584957 0.115689606 0.064852635
[28,] 0.072701194 0.21865581 0.200016880 -0.180996968
[29,] 0.025589190 0.05203280 0.153853980 -0.026932480
[30,] 0.005286579 -0.15847128 -0.139971766 -0.170184971
[31,] -0.336539879 -0.36956971 0.005246643 -0.091370217
[32,] 0.004794538 -0.03626014 -0.131895088 -0.068074852
[33,] -1.173139556  0.95582192 -0.209833251  0.008334444
[34,] -0.256306282   0.22475276 -0.023942487   0.052408709
[35,] 0.569674235 0.76608341 0.143779288 -0.004981972
[36,] 0.169730449 -0.24325785 0.117506210 0.042098236
[37,] -0.280114724 -0.24972990 -0.355813996 -0.033138233
[38,] -0.393922446 -0.25267975 -0.156157998 0.083290855
[39,] 0.484816571 -0.42438329 -0.087885184 -0.033596934
[40,] 0.241169028 -0.47425751 0.352015072 0.020124840
[41,] 0.149641149 0.09310211 -0.175405152 0.004209627
[42,] 0.337354774 0.36916616 -0.067758187 -0.138750517
[43,] -0.543130144 -0.34790246  0.180623049 -0.149217437
[44,] -0.118662437  0.25027007  0.054103269  0.055190329
[45,] -0.847295466 -0.49815150 -0.077605929 0.269523412
[46,] -0.266309741 -0.59103865 -0.045443875 -0.141073723
[47,] 0.322129810 -0.32867219 0.068250666 -0.037730625
[48,] 0.332481548 0.42133554 -0.120281088 0.153284382
[49,] 0.362871335 0.14079841 -0.098547569
                                         0.068864450
[51,] 0.126510340 -0.21780256 0.043726233 0.007058017
[52,] 0.279193244 -0.04976785 0.117769149 -0.011281100
[53,] 0.401078862 0.25854934 0.227767988 -0.070904333
```

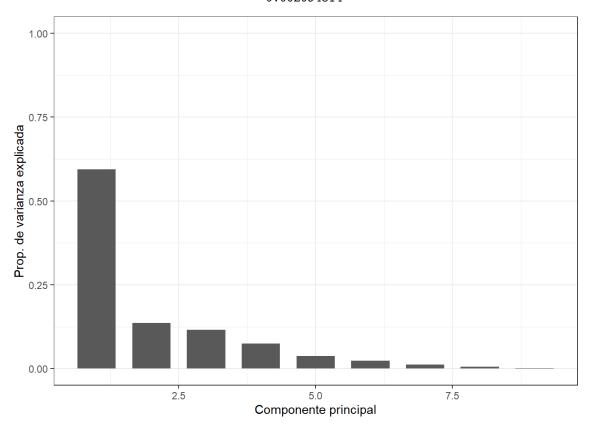
Conocer la varianza explicada por cada componente, la proporción respecto al total y la proporción de varianza acumulada.

Varianza explicada por cada componente:

Comp.1 Comp.2 Comp.3 Comp.4 Comp.5 Comp.6 Comp.7 Comp.8 5.34590819 1.22090789 1.04253153 0.66786333 0.33571266 0.20893778 0.10725403 0.05203127 Comp.9 0.01885332

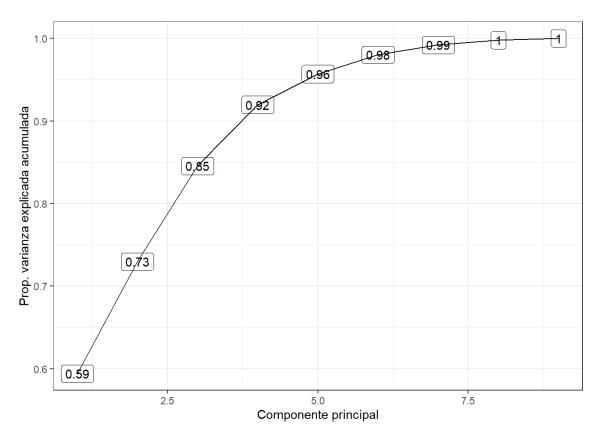
Proporción de Varianza explicada por cada componente:

Comp.1 Comp.2 Comp.3 Comp.4 Comp.5 Comp.6 Comp.7 Comp.8 0.593989799 0.135656432 0.115836836 0.074207036 0.037301407 0.023215309 0.011917115 0.005781252 Comp.9 0.002094814



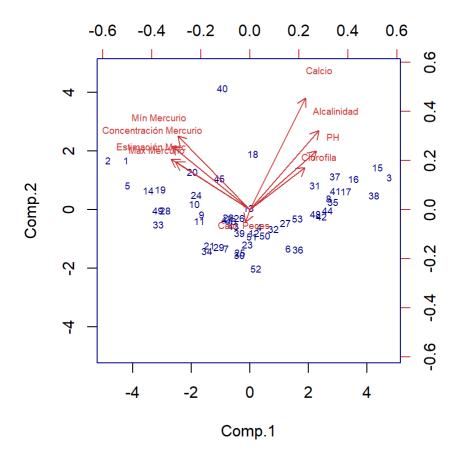
Se puede ver claramente que el primer componente explica la mayor cantidad de varianza en un 60%.

Comp.1 Comp.2 Comp.3 Comp.4 Comp.5 Comp.6 Comp.7 Comp.8 Comp.9 0.5939898 0.7296462 0.8454831 0.9196901 0.9569915 0.9802068 0.9921239 0.9979052 1.0000000



Apreciándo la gráfica, se determina que el primer componente explica el 59% de la varianza observada en los datos, el segundo el 14% y el tercero el 12%. Los tres últimos componentes no superan por separado el 2% de varianza explicada. Si se aplicasen únicamente los tres primeros componentes se conseguiría explicar el 85% de la varianza observada.

Gráfico de vectores asociados a las variables y las puntuaciones de las observaciones de las dos primeras componentes



Cuanto más largas sean las flechas rojas, más alto es el valor del coeficiente de esa variable en ese componente. Claramente se puede ver que el Componente 1 tiene una variabilidad más amplia que el componente 2 ya que los nuevos datos están más dispersos, por lo que se justifica graficamente la superioridad del Componente 1 en función de su varianza explicada. También se puede observar una grupación visual de las variables de acuerdo a su signo lo que se traduce en que X3, X4, X5 y X6 tienen una relación lineal positiva, mientras que X7, X9, X10 y X11 tienen una correlación lineal negativa con respecto al PC1. En lo que respecta a X8, se puede ver que esta es la variable que tiene menos influencia en ambos componentes y se comporta de manera isolada con respecto al resto de variables ya que tiene una tendencia negativa con respecto a ambos componentes.

# CONCLUSIÓN

A partir del análisis de componentes principales, se obtuvo que los tres primeros componentes principales en su conjunto explican más del 85% de la varianza del modelo, por lo que se procederán a considerar estos componentes como los más significativos y exclusivos para determinar las variables que más variación causan dentro del contexto del problema. Dentro de cada componente, se procederá a escoger las variables más significativas (por encima de 0.30) dentro de cada componente.

Por ende, para el primer componente, las variables más importantes corresponden a:

- X3: Alcalinidad
- X4: PH
- X7: Concentración media de mercurio
- X9: Mínimo de concentración de mercurio en el lago
- X10: Máximo de concentración de mercurio en el lago
- X11: Estimación de concentración de mercurio.

Por ende, para el segundo componente, las variables más importantes corresponden a:

- X3: Alcalinidad
- X4: PH
- X5: Calcio
- X7: Concentración media de mercurio
- X9: Mínimo de concentración de mercurio en el lago

Por ende, para el tercer componente, las variables más importantes corresponden a:

• X8: Número de peces

En síntesis, se puede concluir que los factores que influyen mayormente en la contaminación de los lagos de la concentración media de merurio corresponden a:

- Alcalinidad
- PH
- Calcio
- Mínimo de Concentración de mercurio en el lago.
- Máximo de concentración de mercurio en el lago.
- Número de peces en el lago.

# **ANEXOS**

# Liga a Repositorio de Github:

https://github.com/emilyvic/ArtificialIntelligence/tree/main/Estadistical%20Models/Mercury%20in%20Fish%20v2