

ANALISIS ESTADISTICO EXPLORATORIO DE CAMPAÑA DE PRUEBAS LABORATORIO

OBJETIVO

El presente trabajo consistió en realizar un análisis estadístico exploratorio y de selección/identificación de variables claves del proceso a partir de datos generados en diferentes campañas de pruebas de laboratorio, a fin de encontrar las principales tendencias, relaciones y/o correlaciones entre las variables clave del proceso, que permita identificar las unidades geometalúrgicas que tendrán el mayor impacto en el proceso de planificacion de largo plazo de la planta concentradora.

EXPLORACION INICIAL

El resumen estadístico del conjunto de datos original se muestra a continuación:

[1] 60 76

Se reportan 76 variables con 60 registros cada una.

Nombre de Variables

Se cambiaron los nombres de las variablea según su naturaleza, las cuales se separaron en tres grupos:

- Entrada (ent),
- Operacionales (op),
- Salida (sal)

Creación de Variable UGG y Selección de Variables

En base a la información del proyecto se usaran algunas variables de entrada para establecer las diferentes UGG's del mineral alimentado, siendo esta última, una variable clave del análisis.

Adicionalmente se seleccionaron todas las variables que describen las propiedades químicas, mineralógicas y metalúrgicas del mineral alimentado a las pruebas, asi como las principales variables de respuesta (recuperaciones metalúrgicas, leyes y constantes cinéticas), también se seleccionaron variables operacionales relativas a la adición de reactivos. El resto de las variables, incluidas aquellas que reportaron valores constantes, se dejaron fuera del conjunto de datos.

De esta forma, la estructura del conjunto de datos seleccionado, se muestra a continuación:

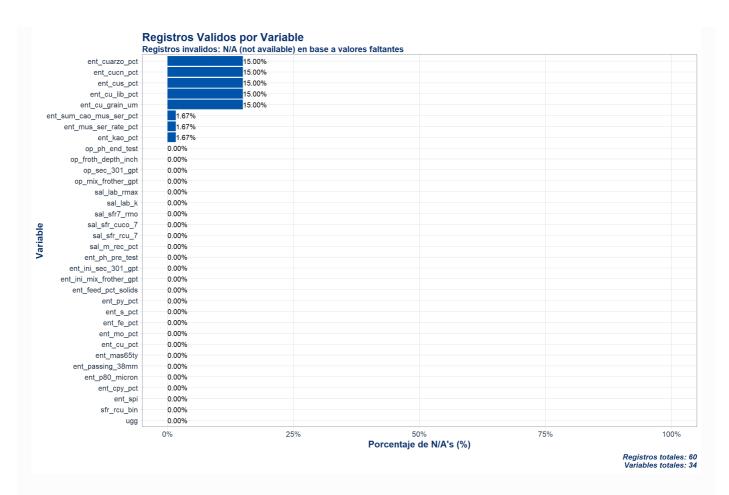
```
[1] "ugg"
                                "sfr_rcu_bin"
 [3] "ent_kao_pct"
                               "ent_mus_ser_rate_pct"
[5] "ent_sum_cao_mus_ser_pct" "ent_cu_grain_um"
                               "ent_spi"
 [7] "ent_cu_lib_pct"
                               "ent_p80_micron"
[9] "ent_cpy_pct"
[11] "ent_passing_38mm"
                               "ent_mas65ty"
[13] "ent_cu_pct"
                               "ent_mo_pct"
[15] "ent_fe_pct"
                               "ent_s_pct"
[17] "ent_py_pct"
                               "ent_cus_pct"
[19] "ent_cucn_pct"
                               "ent_cuarzo_pct"
[21] "ent_feed_pct_solids"
                               "ent_ini_mix_frother_gpt"
[23] "ent_ini_sec_301_gpt"
                               "ent_ph_pre_test"
[25] "sal_m_rec_pct"
                               "sal_sfr_rcu_7"
                               "sal sfr7 rmo"
[27] "sal_sfr_cuco_7"
[29] "sal_lab_k"
                               "sal_lab_rmax"
[31] "op_mix_frother_gpt"
                               "op_sec_301_gpt"
[33] "op_froth_depth_inch"
                               "op ph end test"
```

ESTRUCTURA DE REGISTROS

En esta sección se muestra la estructura del conjunto de datos.

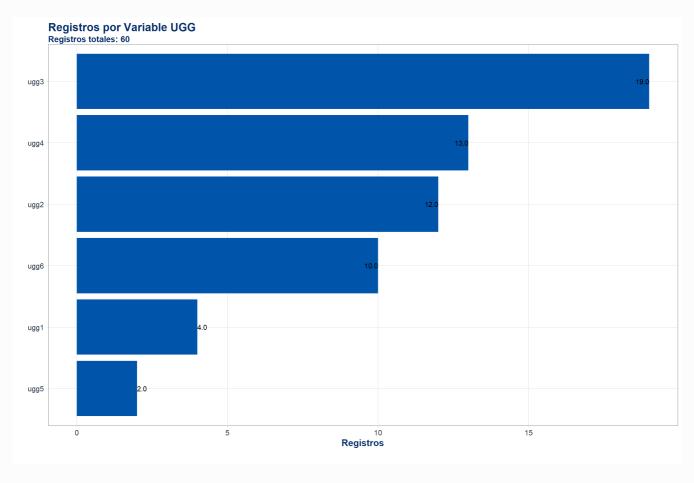
Registros Válidos

A continuación se muestra la proporción de registros válidos por variable:



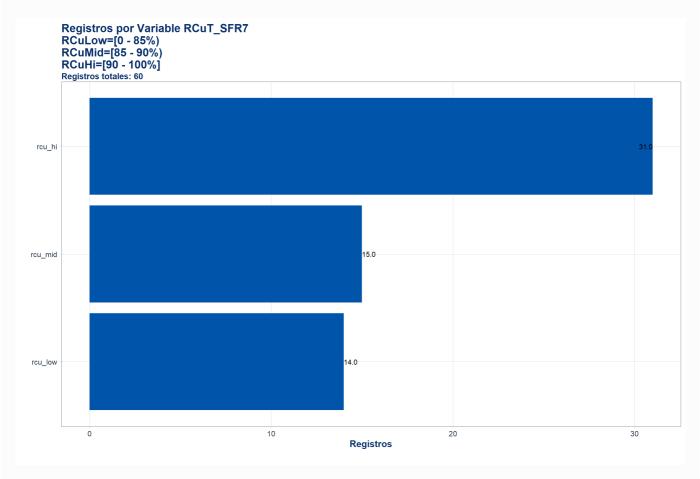
Registros por UGG

A continuación se muestra la proporción de registros por UGG:



Registros por Nivel de RCuT_SFR7

La recuperación de cobre en la celda SFR7 se discretizó en tres niveles a fin de poder visualizar tendencias operacionales.



ESTADISTICOS DE BASE

Los estadísticos considerados se muestran a continuación:

- n: número total de registros.
- na: número de registros inválidos.
- complete: número de registros válidos.
- min: mínimo.
- q1: primer cuartil, 25% de los datos son menores o iguales a este valor.
- avg: promedio aritmético.
- med: mediana, 50% de los datos son menores o iguales a este valor.
- sd: desviación estándar, nivel de dispersión.
- iqr: rango intercuartílico, medida de dispersión del 50% medio de los datos (resistente a "outliers").
- q3: tercer cuartil, 75% de los datos son menores o iguales a este valor.
- max: máximo.

Estadísticos por Variable



variable	≜	n 🏺	na 🖣	n_comp 🖣	min 🏺	q1 🏺	median 🔷	avg 🏺	iqr 🌲
ent_cu_grain_um		60	9.00	51.00	11.00	28.50	33.00	34.33	10.50
ent_cu_lib_pct		60	9.00	51.00	0.03	0.16	0.28	0.28	0.20
ent_cus_pct		60	9.00	51.00	0.01	0.03	0.05	0.06	0.03
ent_cucn_pct		60	9.00	51.00	0.08	0.19	0.36	0.45	0.57
ent_cuarzo_pct		60	9.00	51.00	15.65	21.66	30.49	29.65	12.33
ent_kao_pct		60	1.00	59.00	0.02	0.07	0.13	0.13	0.10
ent_mus_ser_rate_pct		60	1.00	59.00	0.06	0.14	0.19	0.21	0.15
ent_sum_cao_mus_ser_pc	:t	60	1.00	59.00	0.13	0.25	0.34	0.34	0.19
ent_spi		60	0.00	60.00	23.64	50.75	60.76	65.64	23.55
ent_cpy_pct		60	0.00	60.00	0.00	0.12	0.60	0.52	0.74

Estadísticos por Variable (en base a n_comp)

Showing 1 to 10 of 32 entries

Previous 1 2 3 4 Next

Estadísticos por UGG y por Variable



variable	ugg	n 🏺	na 🌲	n_comp 🔷	min 🏺	q1 ♦	median 🔷	avg 🌲	
ent_kao_pct	ugg1	4.00	0.00	4.00	0.03	0.10	0.12	0.11	(
ent_kao_pct	ugg2	12.00	0.00	12.00	0.05	0.11	0.14	0.14	(
ent_kao_pct	ugg3	19.00	0.00	19.00	0.02	0.07	0.14	0.12	(
ent_kao_pct	ugg4	13.00	0.00	13.00	0.05	0.11	0.15	0.16	(

ent_kao_pct	ugg5	2.00	0.00	2.00	0.07	0.09	0.10	0.10	(
ent_kao_pct	ugg6	10.00	1.00	9.00	0.03	0.04	0.06	0.08	(
ent_mus_ser_rate_pct	ugg1	4.00	0.00	4.00	0.14	0.15	0.19	0.23	(
ent_mus_ser_rate_pct	ugg2	12.00	0.00	12.00	0.16	0.24	0.31	0.29	(
ent_mus_ser_rate_pct	ugg3	19.00	0.00	19.00	0.06	0.12	0.16	0.17	(
ent_mus_ser_rate_pct	ugg4	13.00	0.00	13.00	0.11	0.17	0.28	0.25	(

Estadísticos por UGG y por Variable(en base a n_comp)

Showing 1 to 10 of 192 entries

Previous 1 2 3 4 5 ... 20 Next

IMPUTACION DE DATOS FALTANTES

Las variables se imputaron mediante la técnica de vecinos cercanos (KNN).

Estadísticos de principales variables sin imputación de datos faltantes:

```
ent_cu_grain_um ent_cu_lib_pct
                         ent_cus_pct
                                       ent cucn pct
Min. :11.00 Min. :0.0300
                         Min. :0.01396
                                        Min. :0.07789
                         Median :33.00 Median :0.2800 Median :0.04762 Median :0.36152
Mean :34.33
                         Mean :0.06348 Mean :0.45424
            Mean :0.2786
3rd Qu.:39.00
            3rd Qu.:0.3600
                         3rd Qu.:0.06595 3rd Qu.:0.76501
Max. :61.00 Max.
                         Max. :0.33213 Max. :1.00226
                 :0.7400
NA's :9
            NA's :9
                        NA's :9
                                       NA's :9
ent_cuarzo_pct ent_kao_pct ent_mus_ser_rate_pct ent_sum_cao_mus_ser_pct
Min. :15.65
            Min. :0.01929 Min. :0.05599
                                          Min. :0.1346
1st Qu.:21.66    1st Qu.:0.06605    1st Qu.:0.14456
                                          1st Qu.:0.2471
Median :30.49 Median :0.13253 Median :0.19488
                                           Median : 0.3416
Mean :29.65 Mean :0.12776 Mean :0.21390
                                           Mean :0.3417
3rd Qu.:33.99
            3rd Qu.:0.16138 3rd Qu.:0.29208
                                           3rd Qu.:0.4348
Max. :51.73 Max.
                 :0.33109 Max. :0.43485
                                           Max. :0.5668
            NA's :1
NA's :9
                          NA's :1
                                           NA's :1
```

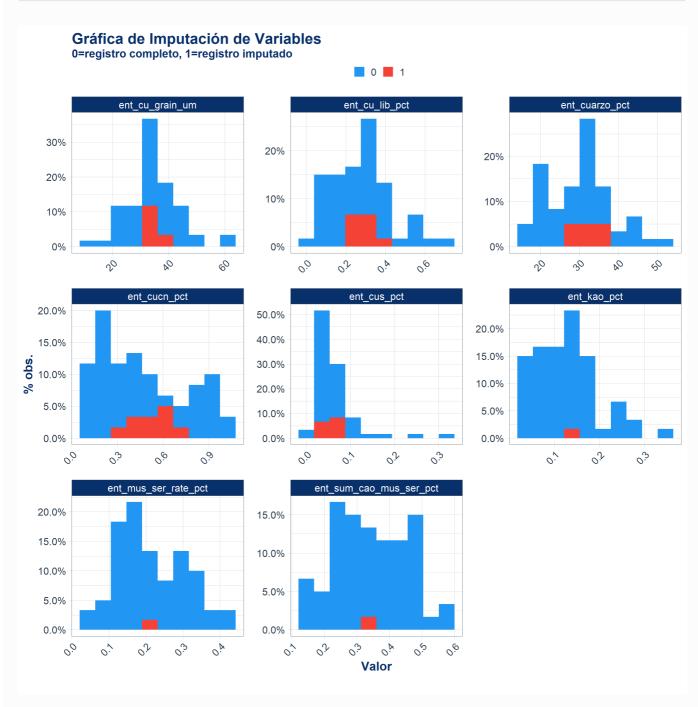
Estadisticos de principales variables con datos imputados via KNN:

```
ent_cu_grain_um ent_cu_lib_pct ent_cus_pct ent_cucn_pct
Min. :11.00 Min. :0.0300 Min. :0.01396 Min. :0.07789

1st Qu.:29.75 1st Qu.:0.1700 1st Qu.:0.03621 1st Qu.:0.21711

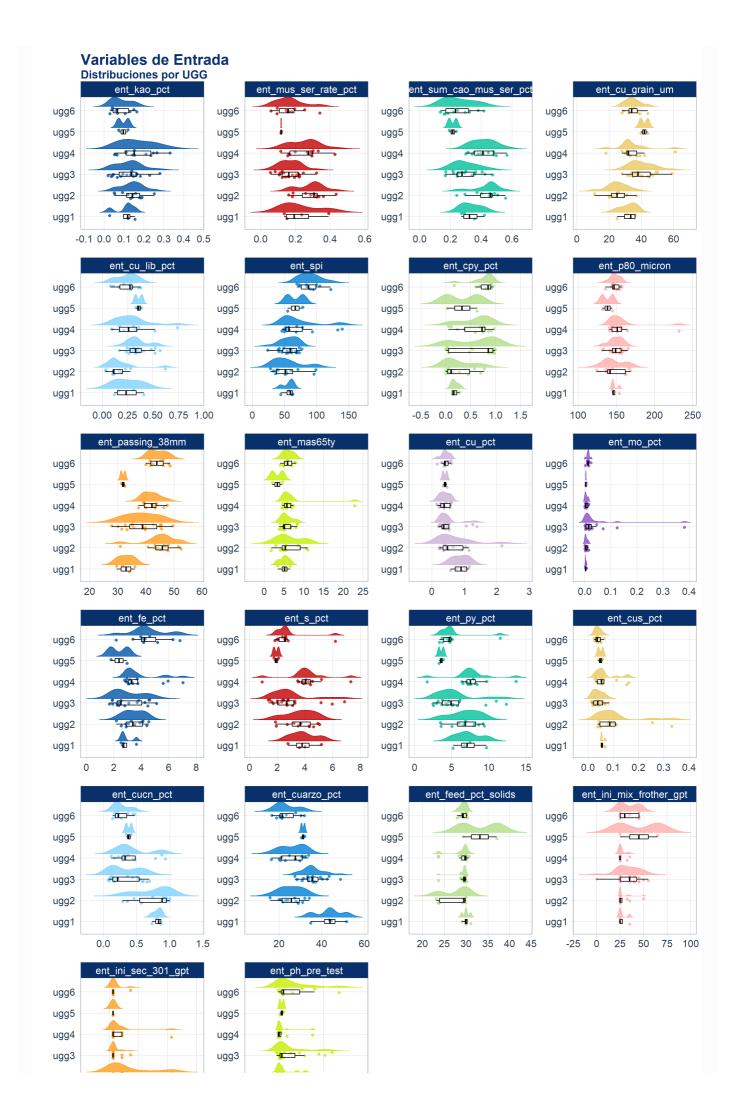
Median :34.00 Median :0.2800 Median :0.05026 Median :0.39915
```

Mean :34.46 Mean :0.2790 Mean :0.06204 Mean :0.46354 3rd Qu.:39.00 3rd Qu.:0.3515 3rd Qu.:0.06445 3rd Qu.:0.70643 Max. :61.00 Max. :0.7400 Max. :0.33213 :1.00226 Max. ent mus ser rate_pct ent_sum_cao_mus_ser_pct ent cuarzo pct ent kao pct Min. :15.65 Min. :0.01929 Min. :0.05599 Min. :0.1346 1st Qu.:23.06 1st Qu.:0.06637 1st Qu.:0.14515 1st Qu.:0.2475 Median : 0.13083 Median :30.75 Median : 0.19520 Median : 0.3413 :30.01 :0.12778 :0.21359 :0.3414 Mean Mean Mean Mean 3rd Qu.:0.16038 3rd Qu.:0.29046 3rd Qu.: 0.4289 3rd Qu.:34.31 :51.73 :0.43485 :0.5668 Max. Max. :0.33109 Max. Max.

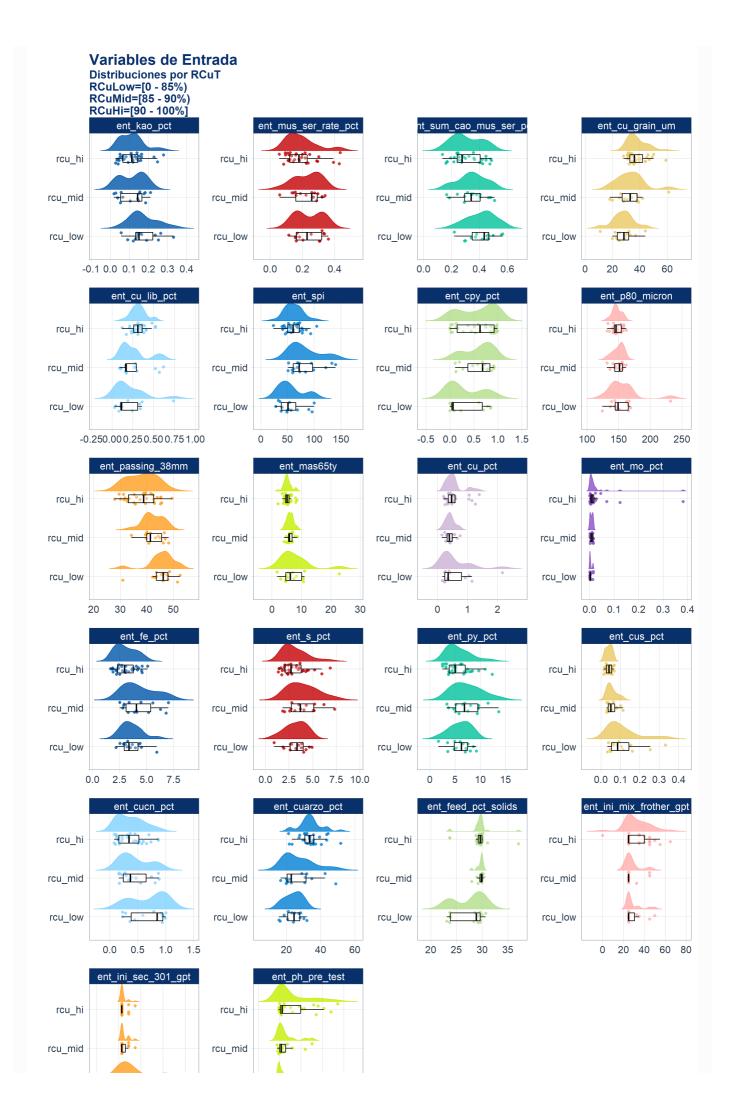


EXPLORACION GRAFICA EXPLORATORIA

A continuación se muestran gráficas de las diferentes variables dosponibles segun categoria (ugg y RCuT_SFR7).
Variables de Entrada





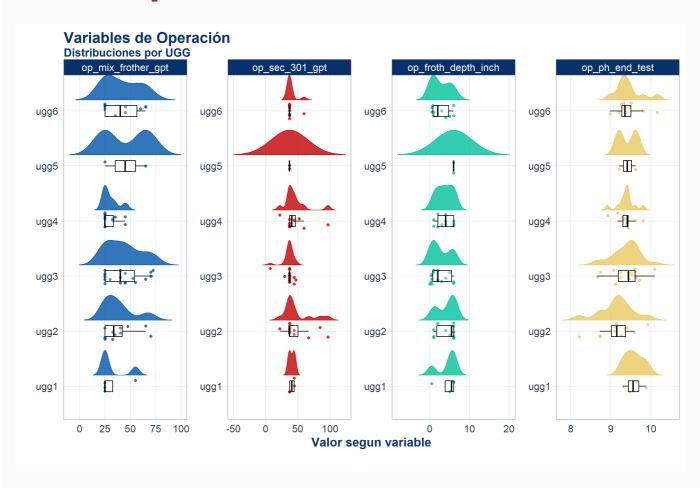


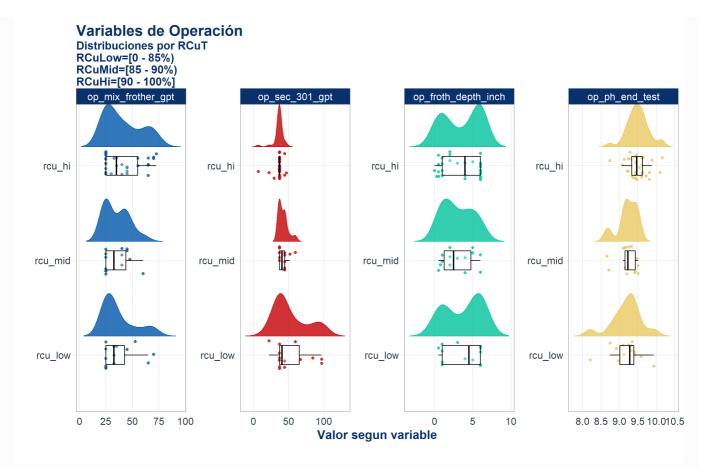


De las variables de entrada se puede indicar principalmente lo siguiente:

- Se observa una correlación inversa entre los diferentes niveles de recuperación metalúrgica de cobre con los contenidos de arcillas, especificamente; el % de caolinita y el % total de arcillas (cao+mus+ser). En este contexto, las UGG's 2 y 4 reportan las mayores niveles de arcillas.
- Se observa una correlacion proporcional entre los niveles de recuperacion de cobre con el tamaño de grano de cobre y % liberación. En este contexto la UGG 2 muestra los valores mas bajos de tamaño de grano de Cu y % liberación.
- A mayores valores de %-38 um la recuperacion reporta valores mas bajos. En este contexto las UGG's 2, 4 y 6 reportan los mayores %-38 um.
- También se observa una relación inversa de la recuperación con el cobre soluble (CuS) y cianurable (CuCN). En este contexto las UGG 2 reporta los mayores contenidos de CuS y CuCN.
- Se observa una relación directa leve del porcentaje de cuarzo con la recuperación de cobre.

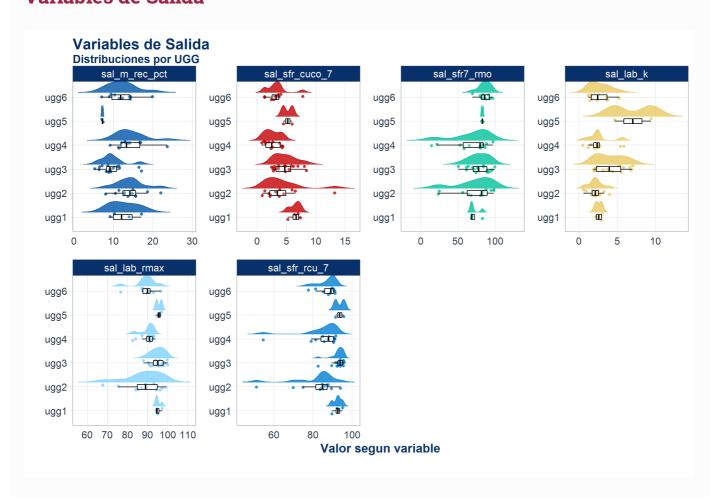
Variables de Operación

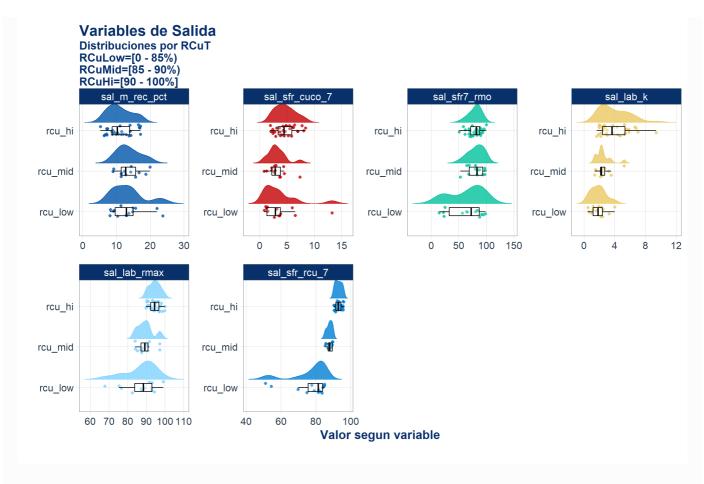




La adicion de colector para el rango de recuperaciones bajas fue mayor que en los otros casos (media y alta). Esto debe investigarse en las observaciones de las pruebas experimentales.

Variables de Salida





De las variables de salida se puede indicar principalmente lo siguiente:

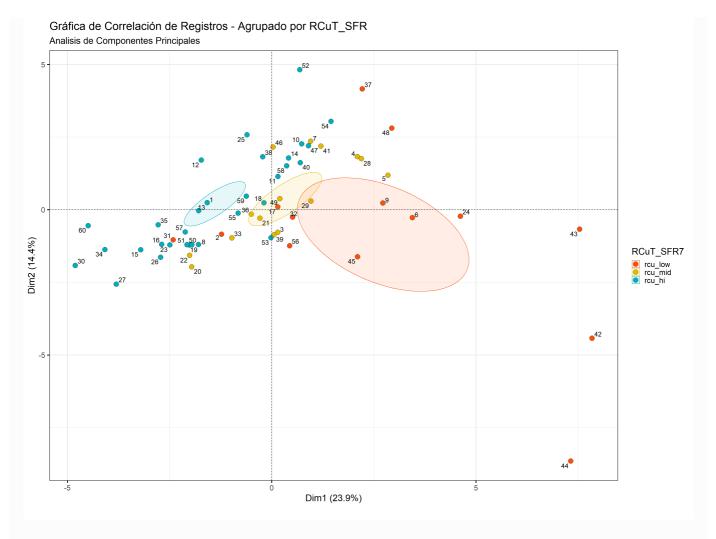
- Como era de esperar los niveles de recuperación estan correlacionados con las contantes cineticas K y RMAX. A su vez UGG's 3 y 5 reportan las mayores K y UGG's 2, 4 y 6 los menores RMAX.
- UGG 2 y 4 reportan las mayores recuperaciones másicas y a su vez las menores leyes de Cu.

ANALISIS Y SELECCION DE VARIABLES

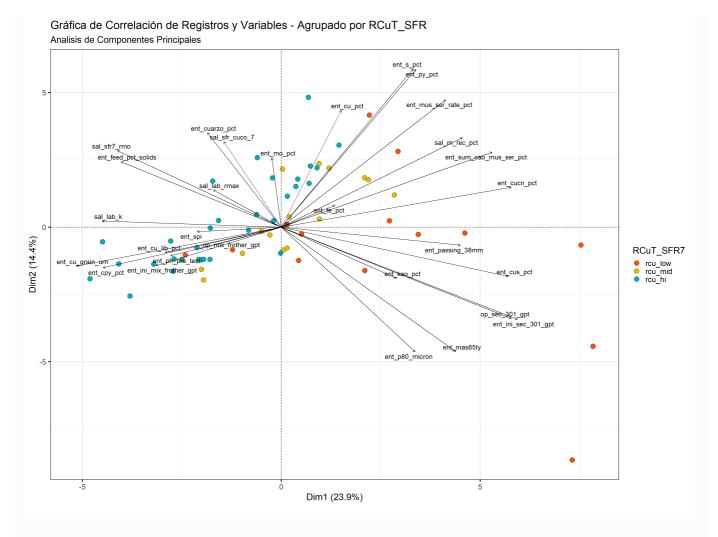
Componentes Principales

El análisis de componentes principales se utilizó para evaluar el conjunto de datos, de forma de simplificar/reducir sus dimensiones conservando gran parte de la información estadística. Adicionalmente este análisis permite establecer correlaciones entre las variables mas importantes del conjunto de datos.

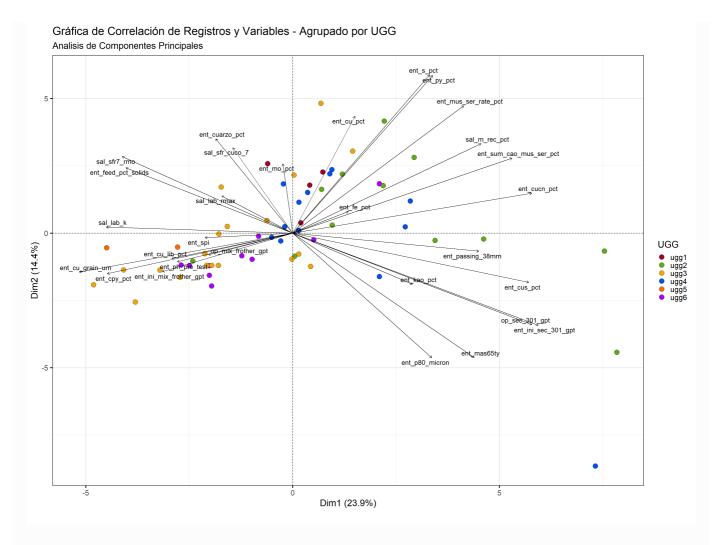
Correlación de Registros Agrupado por RCuT SFR7



Correlación de Registros y Variables Agrupado por RCuT SFR7



Correlación de Registros y Variables Agrupado por UGG

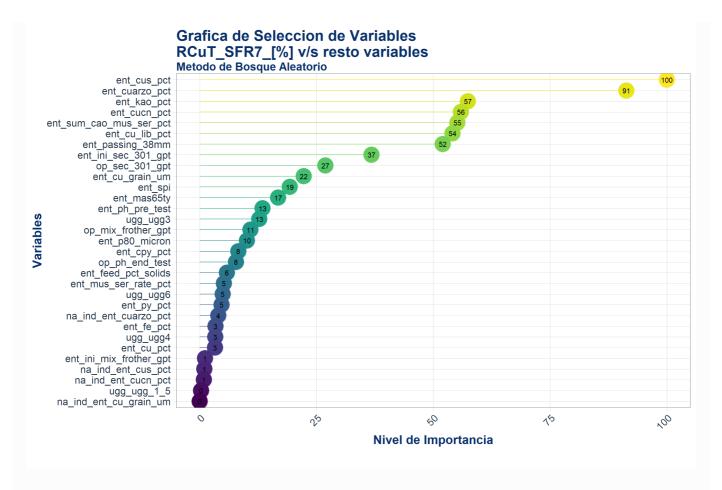


De las gráficas antes mostradas se puede inferir lo siguiente:

- 1. Registros con perfiles similares tienden a agruparse juntos. En este caso se observa que en general los diferentes niveles de recuperación se agrupan en cuadrantes diferentes, reportando un centro de gravedad distinto como lo muestra la gráfica de correlación de registros.
- 2. Un registro que esta al mismo lado que una variable (flechas) reporta un valor alto en esa variable. Lo anterior significa que aquellos registros con una recuperación metalurgica de cobre baja y media, tienen valores altos en las variables del 1er y 4to cuadrante como se puede observar en la gráfica de registros y variables.

Metodo de Bosque Aleatorio

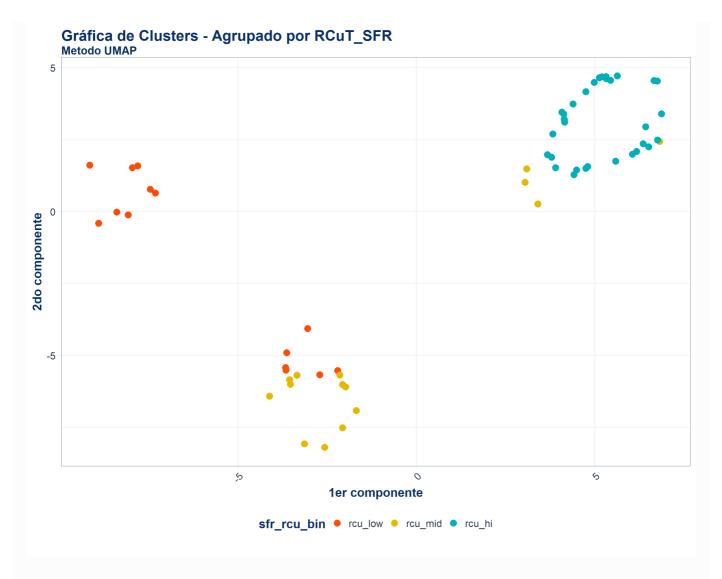
Consiste en un conjunto de arboles de desición, los cuales se combinan muchas veces en repeticiones aleatorias con distintas porciones del conjunto de datos a fin de predecir la variable objetivo.



Metodo UMAP (Aproximación y Proyección Uniforme)

Al igual que el análisis de componentes principales, UMAP se usa para reducir la dimensionalidad de un conjunto de datos, de muchas variables/columnas a un espacio 2D o 3D (2 o 3 ejes/variables), las cuales capturan gran parte de la variabilidad del conjunto original. La principal diferencia de UMAP con PCA radica en que el primero es un método no lineal, mientras que el segundo es lineal, lo anterior permitiria obtener un mejor rendimiento de UMAP frente a PCA en estructuras de datos mas complejas.

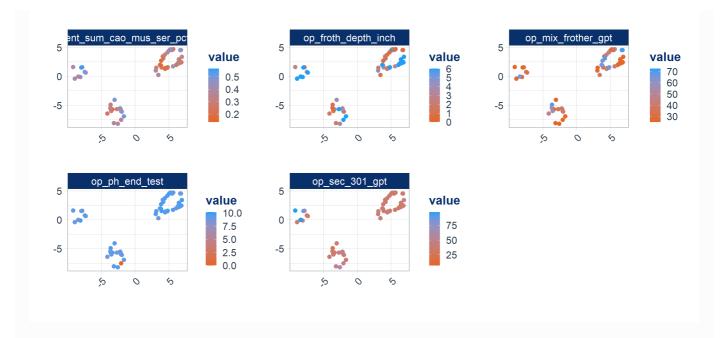
UMAP para RCuT_SFR



UMAP para Variables agrupado por RCuT_SFR

Gráfica de Clusters para Variables **Metodo UMAP** ent_cpy_pct ent_cu_grain_um ent_cu_lib_pct 5 5 5 value value value 0 0 0 0.6 50 0.75 40 30 20 0.4 0.50 -5 -5 -5 0.25 0.2 0.00 0 6 0 5 0 Ś Ś ent_cu_pct ent_cuarzo_pct ent_cucn_pct 5 5 5 value value value 1.00 50 2.0 0 0 0 0.75 1.5 40 0.50 1.0 30 -5 -5 -5 0.25 0.5 20 6 6 6 'n 0 Ś 0 0 Ś ent_cus_pct ent_fe_pct ent_feed_pct_solids 5 5 value value value 36 0.3 0 0 0 65432 32 0.2 28 -5 -5 -5 0.1 24 6 6 6 0 Ś Ś 0 ent_ini_sec_301_gpt ent_ini_mix_frother_gpt ent_kao_pct 5 5 value value value 100 60 0.3 0 0 0 75 40 0.2 50 20 -5 -5 -5 0.1 25 0 Ś 0 6 Ś 6 Ś ent_mas65ty ent_mus_ser_rate_pct ent_mo_pct 5 5 value value value 0.4 20 0 0 0 0.3 0.3 15 0.2 10 0.2 -5 -5 -5 0.1 5 0.1 6 0 Ś 0 6 Ś 6 Ś ent_p80_micron ent_passing_38mm ent_ph_pre_test 5 5 value value value 225 50 45 40 35 30 10.6 0 0 0 200 10.4 175 10.2 -5 -5 -5 150 10.0 125 5 6 0 6 Ś 0 Ś 0 Ś



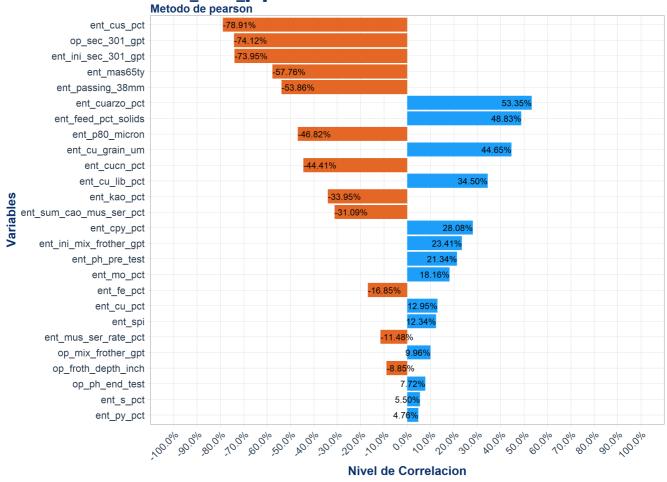


Metodo de Correlación

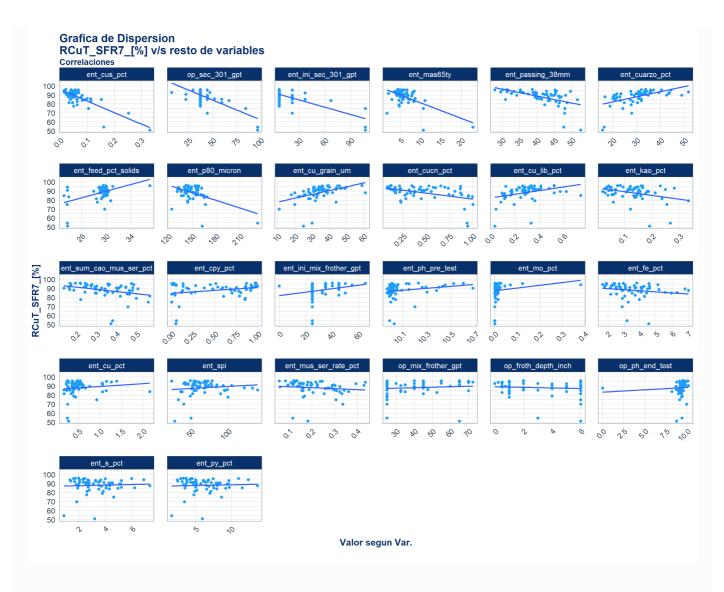
Consiste en medir el grado en que dos variables tienden a cambiar juntas. El coeficiente describe tanto la fuerza como la dirección de la relación.

[[1]]





[[2]]



RCuT_SFR7 v/s PRIN. VAR. POR UGG

RCuT_SFR7 v/s Principales Variables por UGG

