Organización de Datos 75.06. Primer Cuatrimestre de 2021. Examen por promoción

Importante: Lea bien todo el enunciado antes de empezar. Para aprobar se requiere un mínimo de 60 puntos (60 puntos = 4). Si tiene dudas o consulta estaremos disponibles vía meet, pero tengan en cuenta que solo se contestarán dudas de enunciado, y no deben compartir por esa vía nada relacionado con la resolución. Está prohibido realizar cualquier actividad que pueda molestar a los demás. El criterio de corrección de este examen estará disponible en gradescope.

"It doesn't matter what we want. Once we get it, then we want something else ." — Lord Baelish – Game of Thrones

#	1	2	3	4	5	Entrega Hojas:
Corrección						Total:
Puntos	/20	/15	/20	/15	/30	/100

Nombre: Padrón: Corregido por:

1) En el marco de los JJOO Tokio 2020, se decidió analizar los datos de países tomando en cuenta dos datos: cantidad de miembros de la delegación y cantidad de medallas obtenidas. Ambas columnas fueron normalizadas en el rango (1,10). El objetivo era identificar grupos de países poderosos y débiles en los juegos. Inicialmente se usó K-Means con k=2 y se obtuvieron los resultados que vemos debajo (los puntos naranja y celeste son los centroides).

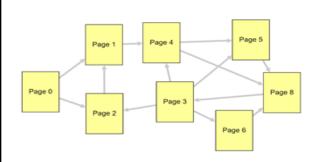
2) Dada la siguiente matriz con las calificaciones de usuarios de distintas series, utilizar collaborative filtering user-user (utilizando correlación de Pearson para obtener los 2 usuarios más similares) para estimar la calificación del ítem 3 para el usuario a:

1										
.0								ļ.,	•	
9										
8										
7							•	•	-	
6								ļ.,		
_										
5									·	
4	•									
3					 					
2										
2			•							
1	•	•	•			-	•			
0 0	1	2	3	4	5	6	7 :	В	9 1	0 1:

	1	2	3	4	5	6	7	8
а	1			5	1		2	3
b	3	2		1	1		3	2
С	2		4		2		4	2
d	1	2			1			3
e		ß	3		1	4		2
f	4		5	1			4	1

Al ver la representación observamos que el resultado de K-Means no es satisfactorio ya que algunos países quedan caracterizados como poderosos (rojos) o débiles (azul) pero en realidad no son realmente muy débiles ni muy poderosos. Le pedimos que proponga una solución a este problema, haga una clusterización alternativa, muestre la solución y explique por qué es mejor que el resultado de K-Means.

3) Dada las siguientes páginas y links entre ellas:



A- Determinar el valor de page rank de cada una (usando β =0,8). B- Indicar cómo afecta al resultado detectar que la Page 0 no es una página confiable.

4) Dado el siguiente stream: $\{3,6,6,3,3,6,5,6\}$ estamos usando la función $h(x) = x \mod 32$ para aproximar el cálculo del momento de orden 0 del stream usando Flajolet Martin (con un único estimador). Para ello estamos usando los 5 bits considerando los bits a derecha para el algoritmo.

Se pide

- Evaluar cómo está funcionando la función de hashing actual para estimar el momento de orden 0 para el stream, justificando su respuesta.
- B. Plantear una función de hashing alternativa de la forma h(x) = (ax+b) mod 32 que mejore lo evaluado en 1, justificando su respuesta.
- C. Plantear una función de hashing en este escenario que haga que el algoritmo Flajolet Martin no funcione.
- 5) Proponer datasets de train y/o test de al menos 4 puntos cada uno, y un modelo adecuado, tal que se cumpla lo pedido en cada ítem:
 - a) Una regresión cuyo MSE en test sea 0 pero en train sea 0,5.
 - b) Dos modelos de los que se conoce <u>únicamente</u> su probabilidad de salida Ŷ, uno cuyas predicciones tienen un accuracy 0,5 en train y el otro con accuracy 0,7 en train y que ensamblados con averaging de su probabilidad tienen un accuracy de 0,8 en train.
 - c) Un <u>árbol de decisión</u> (entrenado sobre el dataset de train) cuyas variables de entrada son el binary encoding de una variable categórica de al menos 3 clases y tiene 0.75 de accuracy en train.
 - d) Un KNN (entrenado sobre el dataset de train) con k=2 que clasifique mal más de la mitad de los puntos de test.

Justificar que se cumple lo pedido en cada ítem a partir de aplicar el modelo propuesto (hacer las cuentas para ver que cumple).