

Conclusiones del problema 2: Temperaturas DB.

La clase que implementamos cumple con la especificación lógica solicitada para el TAD Temperaturas_DB: debe almacenar mediciones de temperatura (temperatura float en °C y fecha ingresada como "dd/mm/aaaa" y normalizada a datetime.date) y permitir consultas eficientes sobre rangos de fechas. Para garantizar eficiencia y crecimiento dinámico de los datos, la estructura interna elegida es un árbol AVL equilibrado que indexa por fecha.

Implementación y decisiones clave

- Estructura principal: árbol AVL donde cada nodo contiene clave = fecha (datetime.date) y valor = temperatura (float).
- Campos por nodo: altura, size (tamaño del subárbol) y temperatura. Estos campos se actualizan en cada inserción/borrado para mantener invariantes y permitir consultas en $O(1)$ donde corresponde.
- Normalización de fechas: todas las entradas "dd/mm/aaaa" se convierten a objetos datetime.date mediante una función convertir_fecha que opera en tiempo constante.
- Operaciones implementadas: guardar_temperatura, devolver_temperatura, borrar_temperatura, devolver_temperaturas (rango ordenado), min_temp_rango, max_temp_rango, temp_extremos_rango, cantidad_muestras.
- Para la lectura del archivo se utilizó el método open(), recorriendo cada línea para separar la fecha y la temperatura, y luego se llamó al método guardar_temperatura() para almacenar los datos en el árbol de la base de datos.

La siguiente tabla resume las complejidades Big-O de los métodos expuestos por Temperaturas_DB y su justificación breve:

Método	Orden de complejidad Big-O	Justificación
convertir_fecha	$O(1)$	Al no haber bucles ni llamadas recursivas, y solo convertir una cadena de texto fijo (de largo constante, ej. "15/03/2025") a un objeto datetime.date, la operación convertir_fecha siempre va a tardar lo mismo, es decir es constante.
guardar_temperatura	$O(\log n)$	Convierte la fecha en tiempo constante y luego inserta el dato en un árbol AVL. Esta estructura balanceada mantiene su altura proporcional a $\log n$, por lo que la inserción requiere recorrer solo una

		rama del árbol.
devolver_temperatura	$O(\log n)$	Convierte la fecha en tiempo constante y busca la clave en el árbol AVL. Al estar balanceado, la búsqueda implica recorrer a lo sumo una rama de longitud $\log n$.
max_temp_rango	$O(n)$	Recorre todos los nodos del árbol para verificar cuáles están dentro del rango de fechas. En el peor caso (si el rango abarca casi todos los datos), visita los n nodos.
min_temp_rango	$O(n)$	Igual que max_temp_rango: recorre el árbol completo y compara los valores, con costo lineal respecto del número de nodos.
temp_extremos_rango	$O(n)$	Recorre el árbol una sola vez y calcula simultáneamente los valores mínimo y máximo. Aunque combina las operaciones de los métodos anteriores, sigue siendo un recorrido lineal.
borrar_temperatura	$O(\log n)$	Convierte la fecha en tiempo constante y luego utiliza la función eliminar correspondiente en el árbol AVL. Al estar balanceado, el árbol solo recorre una rama de longitud $\log n$.
devolver_temperaturas	$O(n)$	Recorre todos los nodos del árbol para filtrar por rango y formatear las fechas. En el peor caso (si el rango abarca casi todo el árbol), eso implica visitar todos los nodos.
cantidad_muestras (si la mencionás)	$O(1)$	Devuelve un atributo ya almacenado (self.arbol.tamano), por lo que no realiza ningún recorrido.

Conclusiones

Se logró cumplir con las implementaciones solicitadas y superar los tests funcionales. Se verificó el orden de complejidad de cada método mediante análisis teórico y observación

experimental: las operaciones puntuales presentan un comportamiento $O(\log n)$, mientras que las consultas de rango se describen como $O(\log n + k)$, con peor caso $O(n)$.

Como limitación, las mediciones experimentales pueden verse afectadas por ruido asociado a constantes de implementación o al entorno de ejecución; por ello, se corroboraron los resultados mediante inspección del código, analizando la presencia de bucles, recorridos y operaciones recursivas, confirmando así el orden de complejidad teórico.

Finalmente, para optimizar las consultas frecuentes de valores extremos (mínimo y máximo), podría considerarse mantener dichos agregados actualizados en cada subárbol del AVL, equilibrando el costo adicional en inserciones y eliminaciones con la mejora obtenida en las consultas.