Análisis de datos masivos

Conteo

Blanca Vázquez

23 de octubre de 2024

Contando elementos distintos (1)

- Objetivo: contar el número de elementos distintos que han ocurrido en un flujo desde algún punto específico en el tiempo
  - Dado un flujo de elementos $x_1, x_2, ..., x_n$, encontrar el número de elementos distintos n, donde $n = |\{x_1, x_2, ..., x_n\}|$
  - También conocido como el problema de estimación de la cardinalidad
- Ocurren cuando se desea encontrar el número de elementos únicos
  - Direcciones IP que pasan a través de un router, visitantes a un sitio web, secuencias de ADN, dispositivos IoT, etc.
- Ejemplo
  - Dado el flujo a, b, a, c, d, b, d, entonces $n = |\{a, b, c, d\}| = 4$

Contando elementos distintos (2)

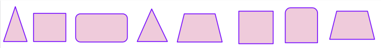
- Una solución simple es guardar los elementos que vayan llegando en una tabla *hash* o árbol de búsqueda.
- Cuando el número de elementos distintos es demasiado grande, sería necesario usar múltiples máquinas o guardar la estructura en disco.
- Una forma más eficiente es estimar el número de elementos distintos, a través de algoritmos como el de Flajolet-Martin.

- Encontrar el número de elementos distintos en un flujo de datos con elementos repetidos
- También conocido como problema de estimación de la cardinalidad

Dado un strem s de elementos $x_1, x_2, ..., x_n$, encontrar el número de elementos distintos n, donde $n = |\{x_1, x_2, ..., x_n\}|$

Contando elementos distintos (2)

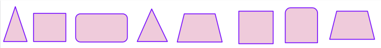
- Supongamos que tenemos un flujo de datos con *m* elementos



¿Cuántos elementos distintos tenemos?

Contando elementos distintos (3)

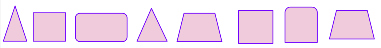
- Supongamos que tenemos un flujo de datos con m elementos



¿Cuántos elementos distintos tenemos?

- Si m es pequeña:
    - Solución: generar un diccionario
    - Memoria: $O(m)$
    - Costo computacional: $O(log(m))$ para almacenamiento y para búsqueda

- Supongamos que tenemos un flujo de datos con *m* elementos



¿Cuántos elementos distintos tenemos?

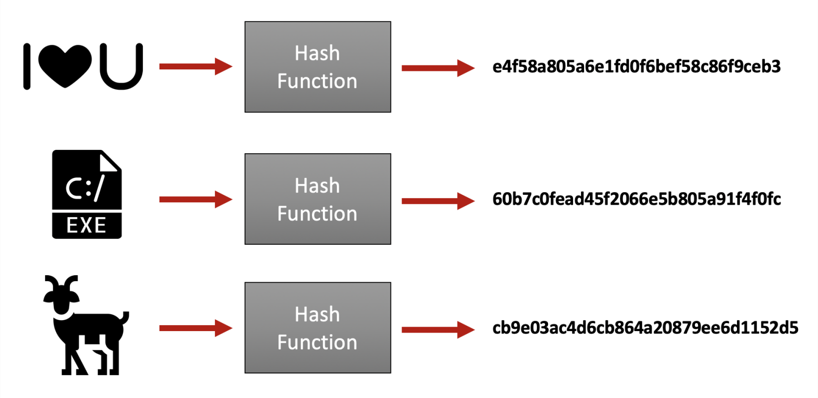
- Si *m* es grande:
    - Almacenamiento de todos los elementos sería inviable
    - Requerimientos de memoria y costo computacional muy altos
    - Sería necesario usar múltiples máquinas o guardar la estructura en disco.

Algoritmo de Flajolet–Martin (1)

- Es un algoritmo para aproximar el número de elementos distintos en un flujo de datos[1]
    - Utiliza múltiples funciones *hash* para mapear los elementos del conjunto universal a una cadena de bits
        - La cadena debe ser suficientemente grande como para que haya más posibles valores *hash* que elementos en el conjunto universal
    - Entre más elementos distintos haya en el flujo, mayor número de valores *hash* distintos deberían ocurrir.

[1] Philippe Flajolet and G. Nigel Martin. *Probabilistic Counting Algorithms for Data Base Applications, 1985*

- Transformar los elementos de entrada sobre una función hash binaria con distribución uniforme e independiente de probabilidad.



Algoritmo de Flajolet–Martin (2)

- La propiedad de uniformidad de las función *hash* permite estimar que la mitad de los valores de los elementos terminarán en 0, una cuarta parte de los elementos terminarán en 00, una octava parte terminarán en 000 y en general $\frac{1}{2^k}$ terminarán en k ceros.

- Por lo tanto, si una función *hash* genera un valor que termina en k ceros, el conjunto universal tiene cerca de 2^k elementos únicos.
- Se usan múltiples funciones hash para obtener varias estimaciones.

Intuición

- La idea general del algoritmo de Flajolet-Martin es que cuántos más elementos diferentes veamos en el flujo de datos, más valores hash diferentes tendremos.
- A medida que observemos valores hash más diferentes, es más probable que uno de estos valores sea inusual.
- Un valor inusual será aquel que termine en muchos ceros.

- Sea R el número de 0s al final de la cadena correspondiente al valor hash de algún elemento, se mantiene el R más grande de los elementos del flujo y se toma 2^R como un estimador del número de elementos distintos
- La probabilidad de que un elemento (dato) tenga un valor hash que termine en al menos r 0s es 2^{-r}
- Si tenemos m elementos distintos en el flujo, la probabilidad de que ninguno tenga al menos r 0s es $(1-2^{-r})^m = ((1-2^{-r})^{2^r})^{m \cdot 2^{-r}}$. Cuando r es suficientemente grande este valor se aproxima a $(1-\epsilon)^{1/\epsilon} = \frac{1}{e}$

Análisis de las estimaciones (2)

- La probabilidad de que ninguno de los valores *hash* de los m elementos distintos termine en al menos r 0s es $e^{-m \cdot 2^{-r}}$, por lo que
    1. Si m es mucho más grande que 2^r, la probabilidad de que alguno de los valores termine en al menos r 0s se aproxima a 1
    2. Si m es mucho más pequeño que 2^r, la probabilidad de que alguno de los valores termine en al menos r 0s se aproxima a 0

Ventajas - desventajas

- Usa menos cantidad de memoria para aproximar el número de elementos únicos

- Una de las desventajas del algoritmo de Flajolet–Martin es la suposición de la generación de claves *hash* totalmente aleatorias y uniformes