SQL - Funkcje okna (Window functions)

Lab 1-2

Imię i nazwisko: Dariusz Piwowarski, Wojciech Przybytek

Celem ćwiczenia jest zapoznanie się z działaniem funkcji okna (window functions) w SQL, analiza wydajności zapytań i porównanie z rozwiązaniami przy wykorzystaniu "tradycyjnych" konstrukcji SQL

Swoje odpowiedzi wpisuj w miejsca oznaczone jako:

```
-- wyniki ...
```

Ważne/wymagane sa komentarze

Zamieść kod rozwiązania oraz zrzuty ekranu pokazujące wyniki, (dołącz kod rozwiązania w formie tekstowej/źródłowej)

Zwróć uwagę na formatowanie kodu

Oprogramowanie - co jest potrzebne?

Do wykonania ćwiczenia potrzebne jest następujące oprogramowanie:

- MS SQL Server wersja 2019, 2022
- PostgreSQL wersja 15/16
- SQLite
- Narzędzia do komunikacji z bazą danych
 - SSMS Microsoft SQL Managment Studio
 - DtataGrip lub DBeaver
- · Przykładowa baza Northwind
 - o W wersji dla każdego z wymienionych serwerów

Oprogramowanie dostępne jest na przygotowanej maszynie wirtualnej

Dokumentacja/Literatura

- Kathi Kellenberger, Clayton Groom, Ed Pollack, Expert T-SQL Window Functions in SQL Server 2019, Apres 2019
- Itzik Ben-Gan, T-SQL Window Functions: For Data Analysis and Beyond, Microsoft 2020
- Kilka linków do materiałów które mogą być pomocne https://learn.microsoft.com/en-us/sql/t-sql/queries/select-over-clause-transact-sql?view=sql-server-ver16
 - https://www.sqlservertutorial.net/sql-server-window-functions/
 - https://www.sqlshack.com/use-window-functions-sql-server/
 - https://www.postgresql.org/docs/current/tutorial-window.html
 - https://www.postgresqltutorial.com/postgresql-window-function/
 - https://www.sqlite.org/windowfunctions.html
 - $\circ \ \ https://www.sqlitetutorial.net/sqlite-window-functions/$
- Ikonki używane w graficznej prezentacji planu zapytania w SSMS opisane są tutaj:
 - https://docs.microsoft.com/en-us/sql/relational-databases/showplan-logical-and-physical-operators-reference

Zadanie 1 - obserwacja

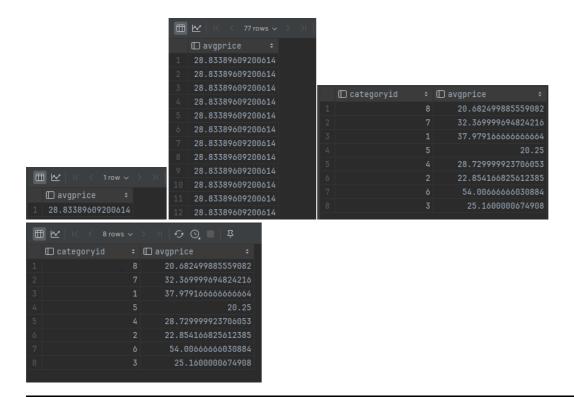
Wykonaj i porównaj wyniki następujących poleceń.

```
select avg(unitprice) avgprice
from products p;
select avg(unitprice) over () as avgprice
from products p;
select categoryid, avg(unitprice) avgprice
from products p
group by categoryid
select avg(unitprice) over (partition by categoryid) as avgprice
from products p;
```

Jaka jest są podobieństwa, jakie różnice pomiędzy grupowaniem danych a działaniem funkcji okna?

Podobieństwa - oba zwracają poprawne wyniki dla średniej ceny produktów i kategorii

Różnice - Grupowanie zwraca jeden wynik dla wszystkich zgrupowanych rekordów, funkcja okna zwraca wszystkie rekordy wraz z wynikiem



Zadanie 2 - obserwacja

Wykonaj i porównaj wyniki następujących poleceń.

Jaka jest różnica? Czego dotyczy warunek w każdym z przypadków? Napisz polecenie równoważne

- 1. z wykorzystaniem funkcji okna. Napisz polecenie równoważne
- 2. z wykorzystaniem podzapytania

W 1) wybieramy średnią cenę wszystkich produktów a w 2) średnią cenę produktów o id < 10

```
.
```

```
select p.productid,
    p.ProductName,
    p.unitprice,
    (select avg(unitprice) over () from products limit 1) as avgprice
from products p
where productid < 10;</pre>
```

```
ii.
```

Zadanie 3

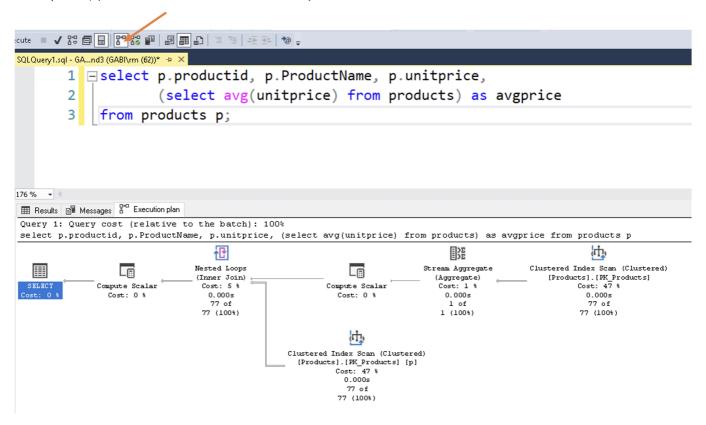
Baza: Northwind, tabela: products

 $Napisz\ polecenie,\ które\ zwraca:\ id\ produktu,\ nazwę\ produktu,\ cenę\ produktu,\ średnią\ cenę\ wszystkich\ produktów.$

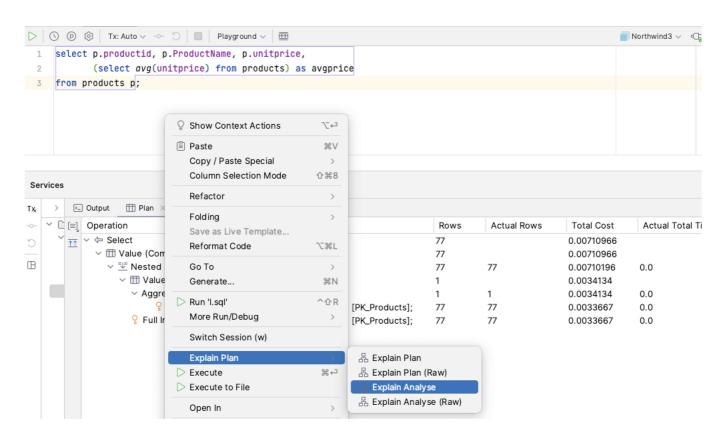
Napisz polecenie z wykorzystaniem z wykorzystaniem podzapytania, join'a oraz funkcji okna. Porównaj czasy oraz plany wykonania zapytań.

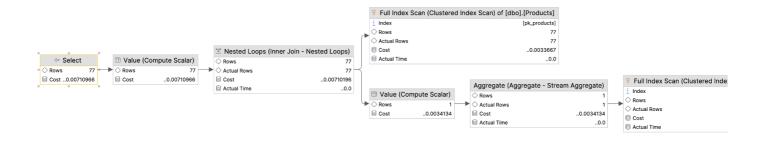
Przetestuj działanie w różnych SZBD (MS SQL Server, PostgreSql, SQLite)

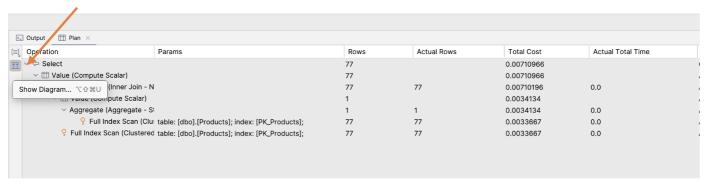
W SSMS włącz dwie opcje: Include Actual Execution Plan oraz Include Live Query Statistics



W DataGrip użyj opcji Explain Plan/Explain Analyze







```
select productid, productname, unitprice,
       (select avg(p.unitprice) from products p) as avg_price
from products;
select p.productid, p.productname, p.unitprice, avg(p2.unitprice) as avg price
from products p
cross join products p2
group by p.productid, p.productname, p.unitprice;
select productid, productname, unitprice, avg(unitprice) over () as avg_price
from products
-- POSTGRES:
-- Podzapytanie i funkcja okna mają praktycznie taki sam koszt / czas wykonania, przy czym zapytanie z wykorzystaniem
-- funkcji okna jest krótsze i bardziej czytelne w zapisie.
-- Aby zrobić join musimy użyć CROSS JOIN, bo jak zrobimy zwykłego joina ON p.productid = p2.productid
-- to do każdego wiersza dołączymy ten sam wiersz, więc nie damy rady zrobić avg wszystkich produktów w tym wierszu.
-- Z kolei wykonanie CROSS JOINA powoduje że dla n wierszy w kolumnie mamy n^2 operacji
-- MS SQL:
-- W przypadku MS SQL koszt wszystskich sposobów jest porównywalny. Nie mamy n^2 w przypadku CORSS JOINA.
-- Zapytanie z window function ma w planie tylko jedno wykonanie Full Index Scan (który jest najbardziej kosztowny)
-- natomiast pozostałe dwa wykonuję Full Index Scan dwa razy i z tego powodu są prawie 2 razy bardziej kosztowne
-- według planu.
-- SQLITE:
-- Biorąc pod uwagę ubogi schemat planu w Sqlite wiemy tylko że każde zapytanie wykonuje 2 razy Full Index Scan
-- (A przynajmniej znajdują się 2 takie bloki w schemacie) sposób ich ułożenie sugeruje że Sqlite poradził
-- sobie z CROSS JOINEM i nie zrobił n^2
```

Zadanie 4

Baza: Northwind, tabela products

Napisz polecenie, które zwraca: id produktu, nazwę produktu, cenę produktu, średnią cenę produktów w kategorii, do której należy dany produkt. Wyświetl tylko pozycje (produkty) których cena jest większa niż średnia cena.

Napisz polecenie z wykorzystaniem podzapytania, join'a oraz funkcji okna. Porównaj zapytania. Porównaj czasy oraz plany wykonania zapytań.

Przetestuj działanie w różnych SZBD (MS SQL Server, PostgreSql, SQLite)

```
-- SUBQUERY
select p1.productid,
   p1.productname,
   p1.unitprice,
      (select avg(p2.unitprice) from products p2 where p1.categoryid = p2.categoryid) as avg_category_price
from products p1
where p1.unitprice > (select avg(p2.unitprice) from products p2 where p1.categoryid = p2.categoryid);
```

```
-- WINDOW FUNCTION
with products1 as (select productid,
                          productname,
                          unitprice,
                          avg(unitprice) over (partition by categoryid) as avg_category_price
                   from products)
select productid, productname, unitprice, avg_category_price
from products1
where unitprice > avg_category_price;
 - JOIN
with products1 as (select p.productid, p.productname, p.unitprice, avg(p1.unitprice) as avg_category_price
                  from products p
                            cross join products p1
                   where p.categoryid = p1.categoryid
                   group by p.productid, p.productname, p.unitprice)
select productid, productname, unitprice, avg_category_price
from products1
where unitprice > avg_category_price
-- W PostgreSQL i SQLite podzapytanie i join wykonuje Full Scan na tabeli products dwukrotnie, natomiast funkcja
-- okna tylko jeden raz. W PostgresSQL CROSS JOIN powoduje wykonanie pętli w pętli czyli mamy n^2 co jest bardzi
-- niekorzystne dla kosztu zapytania. W MSSQL wyniki są podobne, ale dla joina wykonywana jest optymalizacja i jego
-- plan wykonania jest identyczny jak w przypadku funkcji okna (czyli bez n^2). Wynika stąd, że najlepszym rozwiązaniem
-- dla powyższego problemu jest zastosowanie funkcji okna, ponieważ daje najlepsze wyniki.
```

Zadanie 5 - przygotowanie

Baza: Northwind

Tabela products zawiera tylko 77 wiersz. Warto zaobserwować działanie na większym zbiorze danych.

Wygeneruj tabelę zawierającą kilka milionów (kilkaset tys.) wierszy

Stwórz tabelę o następującej strukturze:

Skrypt dla SQL Srerver

```
create table product_history(
   id int identity(1,1) not null,
   productid int,
   productname varchar(40) not null,
   supplierid int null,
   categoryid int null,
   quantityperunit varchar(20) null,
   unitprice decimal(10,2) null,
   quantity int,
   value decimal(10,2),
   date date,
   constraint pk_product_history primary key clustered
        (id asc )
}
```

Wygeneruj przykładowe dane:

Dla 30000 iteracji, tabela będzie zawierała nieco ponad 2mln wierszy (dostostu ograniczenie do możliwości swojego komputera)

Skrypt dla SQL Srerver

```
declare @i int
set @i = 1
while @i <= 30000
begin
    insert product_history
    select productid, ProductName, SupplierID, CategoryID,
        QuantityPerUnit, round(RAND()*unitprice + 10,2),
        cast(RAND() * productid + 10 as int), 0,
        dateadd(day, @i, '1940-01-01')
    from products
    set @i = @i + 1;
end;

update product_history
set value = unitprice * quantity
where 1=1;</pre>
```

Skrypt dla Postgresql

```
create table product_history(
   id int generated always as identity not null
        constraint pkproduct_history
        primary key,
   productid int,
   productname varchar(40) not null,
   supplierid int null,
   categoryid int null,
   quantityperunit varchar(20) null,
   unitprice decimal(10,2) null,
   quantity int,
   value decimal(10,2),
   date date
);
```

Wygeneruj przykładowe dane:

Skrypt dla Postgresql

```
do $$
begin
  for cnt in 1..30000 loop
    insert into product_history(productid, productname, supplierid,
           categoryid, quantityperunit,
           unitprice, quantity, value, date)
    select productid, productname, supplierid, categoryid,
           quantityperunit,
            round((random()*unitprice + 10)::numeric,2),
           cast(random() * productid + 10 as int), 0,
cast('1940-01-01' as date) + cnt
    from products;
  end loop;
end; $$;
update product_history
set value = unitprice * quantity
where 1=1;
```

Wykonaj polecenia: select count(*) from product_history, potwierdzające wykonanie zadania

```
    Obie bazy mają po 2310000 wierszy. Ciekawym spostrzeżeniem jest to, że w przypadku SQL Servera zapytanie to
    trwało tylko 100 ms, a w przypadku PostgresSQL aż 3 sekundy na Macbook-u z M2, natomiast na Macbook-u z intelem i7
    te same zapytania zachowywały się w odwrotny sposób. W przypadku SQL Servera zapytanie trwało 11 sekund, a w przypadku
    PostgresSQL tylko 400 ms. Używaliśmy tego samego dockerfile'a, więc różnice w czasie wykonania zapytania mogą wynikać
    z różnic w implementacji bazy danych dla różnej architektury procesora.
```

Zadanie 6

Baza: Northwind, tabela product_history

To samo co w zadaniu 3, ale dla większego zbioru danych

Napisz polecenie, które zwraca: id pozycji, id produktu, nazwę produktu, cenę produktu, średnią cenę produktów w kategorii do której należy dany produkt. Wyświetl tylko pozycje (produkty) których cena jest większa niż średnia cena.

Napisz polecenie z wykorzystaniem podzapytania, join'a oraz funkcji okna. Porównaj zapytania. Porównaj czasy oraz plany wykonania zapytań.

Przetestuj działanie w różnych SZBD (MS SQL Server, PostgreSql, SQLite)

```
select id, productid, productname, unitprice,
       (select avg(p.unitprice) from product_history p) as avg_price
from product_history;
select p.id, p.productid, p.productname, p.unitprice, avg(p2.unitprice) as avg_price
from product_history p
cross join product_history p2
group by p.id, p.productid, p.productname, p.unitprice;
select id, productid, productname, unitprice, avg(unitprice) over () as avg price
from product_history;
-- POSTGRES:

    Podzapytanie – 2 full scany jeden pełny drugi trochę zoptymalizowany przez postrgresa przez co przechodzi około 1/3 wierszy.
    Join – dalej nie zoptymalizował CROSS JOINA i robi n^2, według planu, bo z mierzeniem rzeczywistego czasu może być ciężko

-- jeśli nie mamy kilku dni.
-- Window function - według analizy przechodzi tylko raz full scanem, a jednak jest około 4 razy wolniejszy od podzapytania
-- jeśli chodzi o rzeczywisty czas wykonania.
-- MSSOL:
-- Dla podzapytania i window function plan jest podobny jak w w przypadku PostgresSQL, czyli 2 full scany dla podzapytania
```

```
    oraz 1 full scan dla window function, przy czym tutaj rzeczywisty czas wykonania jest nieznacznie krótszy dla window function.
    Join natomiast został zoptymalizowany i nie robi n^2, tylko 2 full scany, ale jest trochę wolniejszy od dwóch pozostałych sposobów.
    SQLITE:
    W przypadku Sqlite jednak nie ma co się sugerować planem wykonania, bo jest on bardzo ubogi i nie wskazuje na przykład na to
    żeby CROSS JOIN robił n^2. W rzeczywistości CROSS JOIN musi robić n^2 bo w skończonej ilości czasu nie jesteśmy w stanie
    go wykonać dla 2310000 wierszy. Poza tym subquery i window function mają porównywalne czas wykonania, ale subquery jest szybsze.
```

Zadanie 7

Baza: Northwind, tabela product_history

Lekka modyfikacja poprzedniego zadania

Napisz polecenie, które zwraca: id pozycji, id produktu, nazwę produktu, cenę produktu oraz

- średnią cenę produktów w kategorii do której należy dany produkt.
- łączną wartość sprzedaży produktów danej kategorii (suma dla pola value)
- średnią cenę danego produktu w roku którego dotyczy dana pozycja
- łączną wartość sprzedaży produktów danej kategorii (suma dla pola value)

Napisz polecenie z wykorzystaniem podzapytania, join'a oraz funkcji okna. Porównaj zapytania. W przypadku funkcji okna spróbuj użyć klauzuli WINDOW.

Porównaj czasy oraz plany wykonania zapytań.

Przetestuj działanie w różnych SZBD (MS SQL Server, PostgreSql, SQLite)

```
    SUBOUERY

select p.id,
      p.productid.
       p.productname,
       p.unitprice,
       (select avg(p1.unitprice) from product_history p1 where p.categoryid = p1.categoryid) as avg_category_price,
       (select sum(p1.value) from product_history p1 where p.categoryid = p1.categoryid)
                                                                                            as sum category value,
       (select avg(p1.unitprice)
        from product_history p1
       where p.productid = p1.productid
         and date_part('year', p.date) = date_part('year', p1.date))
                                                                                             as avg_year_price
from product_history p;
-- WINDOW FUNCTION
select p.id,
      p.productid,
       p.productname,
       p.unitprice.
       avg(unitprice) over (category_window)
                                                                             as avg_category_price,
       sum(value) over (category_window)
                                                                             as sum_category_value,
       avg(unitprice) over (partition by productid, date_part('year', date)) as avg_year_price
from product_history p
window category_window as (
       partition by categoryid
-- JOIN
select p.id.
       p.productid,
       p.productname,
       p.unitprice,
       avg(p1.unitprice) as avg_category_price,
       sum(p1.value)
                        as sum_category_value,
       avg(p2.unitprice) as avg_year_price
from product_history p
         cross join product_history p1
         cross join product_history p2
where p.categoryid = p1.categoryid
 and p.productid = p2.productid
  and date_part('year', p.date) = date_part('year', p2.date)
group by p.id, p.productid, p.productname, p.unitprice;
Plan wykonania dla poszczególnych typów zapytań nie różnił się zbytnio
pomiędzy poszczególnymi bazami danych. Najgorzej wypadało zawsze zapytanie
z joinem, liczba przetworzonych wierszy to między n^2 a n^3, planer szacuje,
że będzie ich około 10^14. Nieco lepiej wypada wersja z podzapytaniem, tu liczba
przetworzonych wierszy jest rzędu n^2, około 10^11. Zdecydowanie najlepiej wypada
wersja z funkcja okna, Full Scan wykonywany jest tam tylko raz.
*/
```

Zadanie 8 - obserwacja

Wykonaj polecenie, zaobserwuj wynik. Porównaj funkcje row_number(), rank(), dense_rank()

```
select productid, productname, unitprice, categoryid,
    row_number() over(partition by categoryid order by unitprice desc) as rowno,
    rank() over(partition by categoryid order by unitprice desc) as rankprice,
    dense_rank() over(partition by categoryid order by unitprice desc) as denserankprice

from products;

-- Polecenie row_number() zwraca w obrębie każdej kategorii numer wiersza, posortowany po cenie produktu malejąco.

W pozwodku pomicky funkcja row number() zwraca kalejaca numbery wiersza w specifi arbitralny, czyli mamy tyle.
```

```
    Polecenie row_number() zwraca w obrębie każdej kategorii numer wiersza, posortowany po cenie produktu malejąco.
    W przypadku remisów, funkcja row_number() zwraca kolejne numery wierszy w sposób arbitralny, czyli mamy tyle
    kolejnych numerów ile jest wierszy w danej kategorii i każdy numer występuje tylko raz.
    Polecenie rank() zwraca w obrębie każdej kategorii ranking ceny produktu, posortowany po cenie produktu malejąco.
    Różni się od row_number() tym, że przypadku remisów, funkcja rank() zwraca ten sam numer dla wszystkich wierszy o tej
    samej cenie, a następny numer po serii remisów jest taki jakby był jego row_number(), czyli np. 1, 2, 3, 3, 3, 6, 7.
    Polecenie dense_rank() różni się od rank() tym, że nie ma przerw w numeracji, czyli jeśli mamy remis to wiersze mają
    ten sam numer, ale po serii remisów kolejny numer jest o 1 większy niż poprzedni, czyli np. 1, 2, 3, 3, 3, 4, 5.
```

Zadanie

Spróbuj uzyskać ten sam wynik bez użycia funkcji okna

```
select productid,
       productname,
       unitprice,
       categoryid,
       (select count(*) + 1
        from products p2
       where p2.categoryid = p.categoryid
         and (p2.unitprice > p.unitprice or (p2.unitprice = p.unitprice and p2.productid < p.productid))) as rowno,
       (select count(*) + 1
        from products p2
       where p2.categoryid = p.categoryid
          and p2.unitprice > p.unitprice)
                                                                                                            as rankprice,
       (select count(distinct p2.unitprice) + 1
        from products p2
        where p2.categoryid = p.categoryid
          and p2.unitprice > p.unitprice)
                                                                                                            as denserankprice
from products p
order by p.unitprice desc;
```

Zadanie 9

Baza: Northwind, tabela product_history

Dla każdego produktu, podaj 4 najwyższe ceny tego produktu w danym roku. Zbiór wynikowy powinien zawierać:

- rok
- id produktu
- nazwę produktu
- cene
- datę (datę uzyskania przez produkt takiej ceny)
- pozycję w rankingu

Uporządkuj wynik wg roku, nr produktu, pozycji w rankingu

Spróbuj uzyskać ten sam wynik bez użycia funkcji okna, porównaj wyniki, czasy i plany zapytań. Przetestuj działanie w różnych SZBD (MS SQL Server, PostgreSql, SQLite)

```
and date_part('year', p2.date) = date_part('year', p.date)
                           and p2.unitprice > p.unitprice) as rank
                 from product_history p)
select *
from ranking
where rank < 5
order by year, productid, rank;
-- Jeśli chodzi o PostgresSQL to zapytanie z funkcją okna ma sensowny czas wykonania (około 10 sekund), natomiast zapytanie
-- z podzapytaniem nie udało mi się w skończonym czasie wykonać nawet dla pojedynczego productid (zapytanie trwało już ponad 10
-- Po analizie planu wykonania zapytania z podzapytaniem, okazało się że jest ono bardzo kosztowne (jego kosz to około 9E11 gdzie z
-- window function koszt to jedynie 1185340). Z grafu planu zapytania oraz wartości kosztu wnioskujemy że PostgresSQL nie
-- zoptymalizował go i wykonuje ~n^2 operacji.
-- W MSSQL jest podobnie, ale zapytanie z funkcją okna wykonuje się w około 3 sekund, natomiast zapytanie z podzapytaniem
-- znowu nie udało się wykonać. Analiza planu wykonania ponownie wskazuje na nested loop join, który jest bardzo kosztowny.
-- W przypadku Sqlite zapytanie z funkcją okna podobnie jak w MSSQL wykonuje się w około 3 sekundy a zapytanie z podzapytaniem
-- się nie wykonało w sensownym czasie. Niestety tutaj plan wykonania jest dość ubogi więc ciężko określić czemu to zapytanie
-- jest tak kosztowne, ale prawdopodobnie z tych samych przyczyn co w przypadku PostgresSQL i MSSQL.
```

Zadanie 10 - obserwacja

Funkcje lag(), lead()

Wykonaj polecenia, zaobserwuj wynik. Jak działają funkcje lag(), lead()

```
select productid, productname, categoryid, date, unitprice,
       lag(unitprice) over (partition by productid order by date)
as previousprodprice,
       lead(unitprice) over (partition by productid order by date)
as nextprodprice
from product_history
where productid = 1 and year(date) = 2022
order by date;
with t as (select productid, productname, categoryid, date, unitprice,
                  lag(unitprice) over (partition by productid
order by date) as previousprodprice,
                  lead(unitprice) over (partition by productid
order by date) as nextprodprice
           from product_history
select * from t
where productid = 1 and year(date) = 2022
order by date;
```

```
/*
Funkcja 'lag(x)' zwraca wartość kolumny x poprzedniego rekordu w kolejności, a dla pierwszego rekordu wartość NULL.
Funkcja 'lead(x)' zwraca wartość kolumny x następnego rekordu w kolejności, a dla ostatnego rekordu wartość NULL.
*/
```

Zadanie

Spróbuj uzyskać ten sam wynik bez użycia funkcji okna, porównaj wyniki, czasy i plany zapytań. Przetestuj działanie w różnych SZBD (MS SQL Server, PostgreSql, SQLite)

```
- POSTGRESQL VERSION
select p.productid,
      p.productname,
       p.categoryid,
       p.date,
       p.unitprice,
       (select p1.unitprice
        from product_history p1
       where p1.productid = 1
         and date_part('year', p1.date) = 2022
         and p1.date < p.date
        order by p1.date desc
        limit 1)
           as previousprodprice,
       (select p1.unitprice
        from product_history p1
        where p1.productid = 1
          and date_part('year', p1.date) = 2022
          and p1.date > p.date
        order by p1.date
        limit 1)
           as nextprodprice
from product_history p
where p.productid = 1
  and date_part('year', p.date) = 2022
order by p.date;
```

```
/*
Plany wykonania dla wszystkich baz danych są podobne. Zapytanie bez funkcji lag i lead wykorzystujące podzapytania
wykonuje liczbe operacji rzędu n^2. Znacznie lepiej prezentuje się zapytanie wykorzystujące funkcje okna,
wykonywany jest tylko jeden Full Scan, co jest zauważalne w dużo szybszym czasie wykonania.
*/
```

Zadanie 11

Baza: Northwind, tabele customers, orders, order details

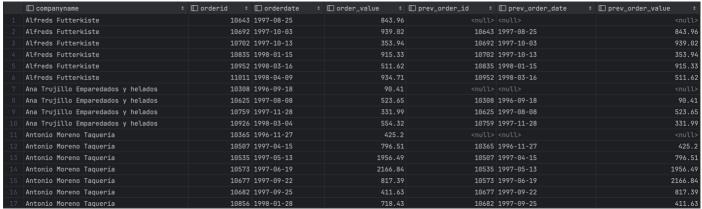
Napisz polecenie które wyświetla inf. o zamówieniach

Zbiór wynikowy powinien zawierać:

- nazwę klienta, nr zamówienia,
- date zamówienia.
- wartość zamówienia (wraz z opłatą za przesyłkę),
- nr poprzedniego zamówienia danego klienta,
- datę poprzedniego zamówienia danego klienta
- · wartość poprzedniego zamówienia danego klienta.

```
with order_values as (select c.companyname,
                             o.orderid.
                             o.orderdate,
                             round((sum((od.unitprice * od.quantity) * (1 - od.discount)) + o.freight)::numeric,
                                   2) as order_total
                               inner join orderdetails od on o.orderid = od.orderid
                               inner join customers c on o.customerid = c.customerid
                      group by o.orderid, c.customerid)
select companyname,
       orderid.
       orderdate.
       order total,
       lag(orderid) over other_customer_orders as prev_order_id,
       lag(orderdate) over other_customer_orders as prev_order_date,
       lag(order_total) over other_customer_orders as prev_order_value
from order_values
window other_customer_orders as (partition by customerid order by orderdate);
```

Zdjęcie tabeli wynikowej, aby udowodnić poprawność zapytania:



Zadanie 12 - obserwacja

Funkcje first_value(), last_value()

Wykonaj polecenia, zaobserwuj wynik. Jak działają funkcje first_value(), last_value(). Skomentuj uzyskane wyniki. Czy funkcja first_value pokazuje w tym przypadku najdroższy produkt w danej kategorii, czy funkcja last_value() pokazuje najtańszy produkt? Co jest przyczyną takiego działania funkcji last_value. Co trzeba zmienić żeby funkcja last_value pokazywała najtańszy produkt w danej kategorii

```
select productid, productname, unitprice, categoryid,
    first_value(productname) over (partition by categoryid
order by unitprice desc) first,
    last_value(productname) over (partition by categoryid
order by unitprice desc) last
from products
order by categoryid, unitprice desc;
```

Funkcje okna przyjmują parametr frame_clause. Jak możemy przeczytać np. w dokumentacji PostgreSQL:

The default framing option is RANGE UNBOUNDED PRECEDING, which is the same as RANGE BETWEEN UNBOUNDED PRECEDING AND CURRENT ROW. With ORDER BY, this sets the frame to be all rows from the partition start up through the current row's last ORDER BY peer.

W podanym przykładzie oznacza to, że ramka dla danego rekordu zawiera wszystkie rekordy z tej samej kategorii od pierwszego z najwyższą ceną do ostatniego z ceną równej cenie tego rekordu. Dlatego funkcja first_value() zwróci najdroższy produkt w danej kategorii a last_value() dla każdego rekordu zwróci ostatni w kolejności rekord o tej samej cenie. Aby funkcja last_value() zwróciła najtańszy rekord z kategorii należy zmodyfikować domyślną ramkę:

```
select productid,
    productname,
    unitprice,
    categoryid,
    first_value(productname) over (partition by categoryid order by unitprice desc) first,
    last_value(productname)
    over (partition by categoryid order by unitprice desc rows between unbounded preceding and unbounded following) last
from products
order by categoryid, unitprice desc;
```

Zadanie

Spróbuj uzyskać ten sam wynik bez użycia funkcji okna, porównaj wyniki, czasy i plany zapytań. Przetestuj działanie w różnych SZBD (MS SQL Server, PostgreSql, SQLite)

```
select productid,
       productname,
       unitprice,
       categoryid,
       (select productname
        from products p1
        where p.categoryid = p1.categoryid
        order by p1.unitprice desc
limit 1) first,
       (select productname
        from products p1
        where p.categoryid = p1.categoryid
          and p.unitprice = p1.unitprice
        order by p1.unitprice
        limit 1) last
from products p
order by categoryid, unitprice desc;
Wynik porównania jest podobny co w poprzednich przypadkach, wybór SZDB nie ma większego wpływu
na plan wykonania, zapytanie bez funkcji okna ma złożoność n^2, a z funkcją okna tylko n. Stąd wniosek
iż użycie funkcji okna do takiego przypdaku jest lepszym rozwiązaniem.
```

Zadanie 13

Baza: Northwind, tabele orders, order details

Napisz polecenie które wyświetla inf. o zamówieniach

Zbiór wynikowy powinien zawierać:

- Id klienta,
- nr zamówienia,
- datę zamówienia,
- wartość zamówienia (wraz z opłatą za przesyłkę),
- dane zamówienia klienta o najniższej wartości w danym miesiącu
 - o nr zamówienia o najniższej wartości w danym miesiącu
 - datę tego zamówienia
 - o wartość tego zamówienia
- dane zamówienia klienta o najwyższej wartości w danym miesiącu
 - o nr zamówienia o najniższej wartości w danym miesiącu
 - o datę tego zamówienia
 - o wartość tego zamówienia

Wynik zapytania

1 ALFKI 10643 1997-08-25 843.96 10643 1997 2 ALFKI 10702 1997-10-13 353.94 10702 1997	97-10-13 353.94		843.96 939.02
2 ALFKI 10702 1997-10-13 353.94 10702 1997		10692 1997-10-03	070 02
			737.02
3 ALFKI 18692 1997-18-03 939.02 18702 1997	97-10-13 353.94	10692 1997-10-03	939.02
4 ALFKI 10835 1998-01-15 915.33 10835 1998	98-01-15 915.33	10835 1998-01-15	915.33
5 ALFKI 18952 1998-83-16 511.62 18952 1998	98-03-16 511.62	10952 1998-03-16	511.62
6 ALFKI 11011 1998-04-09 934.71 11011 1998	98-04-09 934.71	11011 1998-04-09	934.71
7 ANATR 10308 1996-09-18 90.41 10308 1996	96-09-18 90.41	10308 1996-09-18	90.41
8 ANATR 18625 1997-88-88 523.65 18625 1997	97-08-08 523.65	18625 1997-88-88	523.65
9 ANATR 10759 1997-11-28 331.99 10759 1997	97-11-28 331.99	10759 1997-11-28	331.99
18 ANATR 18926 1998-83-84 554.32 18926 1998	98-03-04 554.32	10926 1998-03-04	554.32
11 ANTON 18365 1996-11-27 425.2 18365 1996	96-11-27 425.2	10365 1996-11-27	425.2
12 ANTON 18587 1997-84-15 796.51 18587 1997	97-84-15 796.51	10507 1997-04-15	796.51

Zadanie 14

Baza: Northwind, tabela product_history

Napisz polecenie które pokaże wartość sprzedaży każdego produktu narastająco od początku każdego miesiąca. Użyj funkcji okna

Zbiór wynikowy powinien zawierać:

- id pozycji
- id produktu
- e data
- · wartość sprzedaży produktu w danym dniu
- wartość sprzedaży produktu narastające od początku miesiąca

```
select id,
    productid,
    date,
    sum(value) over (partition by productid, date)
    as
daily_value,
    sum(value)
    over (partition by productid, date_part('year', date), date_part('month', date) order by date RANGE UNBOUNDED PRECEDING) as
monthly_value_to_date
from product_history
order by productid, date;
```

		□ id ÷	☐ productid ÷	□ date ÷	☐ daily_value ÷	□ monthly_value_to_date
П		1	1	1940-01-02	158.5	158.5
		78	1	1940-01-03	256.7	415.2
		155	1	1940-01-04	274.2	689.4
		232	1	1940-01-05	140.3	829.7
		309	1	1940-01-06	265.8	1095.5
		386	1	1940-01-07	202.5	1298
		463	1	1940-01-08	212.3	1510.3
		540	1	1940-01-09	187.4	1697.7
		617	1	1940-01-10	233.1	1930.8
		694	1	1940-01-11	210.2	2141
		771	1	1940-01-12	178.7	2319.7
a	12	848	1	1940-01-13	125.5	2445.2

Wynik zapytania

Spróbuj wykonać zadanie bez użycia funkcji okna. Spróbuj uzyskać ten sam wynik bez użycia funkcji okna, porównaj wyniki, czasy i plany zapytań. Przetestuj działanie w różnych SZBD (MS SQL Server, PostgreSql, SQLite)

```
select id,
    productid,
    date,
    (select sum(ph1.value)
    from product_history ph1
    where ph.productid = ph1.productid
    and ph.date = ph1.date) as daily_value,
    (select sum(ph1.value)
    from product_history ph1
    where ph.productid = ph1.productid
    and date_part('year', ph1.date) = date_part('year', ph.date)
    and date_part('month', ph1.date) = date_part('month', ph.date)
```

```
and ph1.date <= ph.date) as monthly_value_to_date

from product_history ph

order by productid, date;

/*

W każdym z SZBD wykonanie zapytania skutkuje wykonaniem dwóch zagnieżdżonych Full Scanów tabeli, a całość zajmuje

od 3 do 5 minut. Jest to dużo gorszy wynik niż w przypadku funkcji okna, tu wykonywany jest jeden Full Scan,

a całośc trwa zaledwie kilka sekund.

*/
```

Zadanie 15

Wykonaj kilka "własnych" przykładowych analiz. Czy są jeszcze jakieś ciekawe/przydatne funkcje okna (z których nie korzystałeś w ćwiczeniu)? Spróbuj ich użyć w zaprezentowanych przykładach.

```
-- Łącząc ze sobą funkcje lag i max można wykonać zapytanie które dla każdego produktu zwróci okresy (daty od i do)
-- w których cena produktu była najwyższa (wraz z tą ceną). Dla danych w product_history wygenerowanych według skryptu
-- te okresy wynoszą zawsze 1 dzień ale dla rzeczywistych zbiorów danych takie zapytanie mogło by być bardzo przydatne)
with p as (select productid,
                  productname,
                  lag(date) over (partition by productid order by date) + 1 as date_from,
                 max(unitprice) over (partition by productid)
           from product_history
          order by productid)
select productid, productname, date_from, date_to, unitprice from p
where p.unitprice = p.maxprice:
-- Funkcja która nie była jeszcze użyta w ćwiczeniu to nth_value. Funkcja ta przyjmuje dwa argumenty, pierwszy to kolumna
-- z której chcemy pobrać wartość, a drugi to numer wiersza w ramce okna. Korzystając z tej funkcji możemy przerobić
-- zapytanie z zadania 13 tak by zwracała:
-- - Id klienta,
-- - nr zamówienia.
-- - date zamówienia,
-- - wartość zamówienia (wraz z opłatą za przesyłkę),
-- - dane zamówienia klienta o najwyższej wartości w danym miesiącu

    nr tego zamówienia

-- - datę tego zamówienia
-- - wartość tego zamówienia
-- - dane zamówienia klienta o drugiej najwyższej wartości w danym miesiącu
-- - nr tego zamówienia

    datę tego zamówienia

-- - wartość tego zamówienia
select customerid,
      orderid.
      orderdate.
      order_total,
      first_value(orderid) over desc_monthly_orders
                                                         as highest total monthly id,
                                                         as highest_total_monthly_date,
      first_value(orderdate) over desc_monthly_orders
      first_value(order_total) over desc_monthly_orders as highest_total_monthly_value,
      nth_value(orderid, 2) over desc_monthly_orders
                                                         as second_highest_total_monthly_id,
      nth_value(orderdate, 2) over desc_monthly_orders as second_highest_total_monthly_date,
      nth_value(order_total, 2) over desc_monthly_orders as second_highest_total_monthly_value
from order_values
window desc_monthly_orders as ( partition by customerid, date_part('year', orderdate), date_part('month', orderdate)
       order by order_total desc );
 - Kolejne dwie funkcje które nie były użyte w ćwiczeniu to percent_rank i cume_dist. Funkcja percent_rank
-- zwraca percentyl dla danego wiersza. Funkcja cume_dist zwraca natomiasto wartość kumulatywnej dystrybuanty
-- danego wiersza. Funkcje zwracająca percentyl można wykorzystać na przykład do określenia wyniku z matury
-- gdzie oprócz wyniku mamy też właśnie podany percentyl. Funkcję możemy porównać z funkcjami rank, dense_rank i
-- row number z ćwiczenia 8.
select productid, productname, unitprice, categoryid,
   row_number() over(desc_price_by_category) as rowno,
    rank() over(desc_price_by_category) as rankprice,
   dense_rank() over(desc_price_by_category) as denserankprice,
   percent_rank() over(desc_price_by_category) as percentrankprice,
   cume_dist() over(desc_price_by_category) as cumedistprice
from products
window desc_price_by_category as (partition by categoryid order by unitprice desc);
-- Ostatnia funkcja której jeszcze nie użyliśmy to ntile. Funkcja ta przyjmuje jeden argument n i
-- dzieli wiersze wewnątrz okna na n możliwie równych grup i zwraca numer grupy do której należy dany wiersz.
-- Naturalnym zastosowaniem takiej funkcji jest podzielenie studentów z danego roku na grupy. Ale jako że
-- mamy do dyspozycji bazę Northwind to możemy podzielić klientów z danego kraju na 2 grupy.
```

select companyname, country, $\operatorname{ntile}(2)$ over (partition by country) from customers;

Punktacja

zadanie	pkt
1	0,5
2	0,5
3	1
4	1
5	0,5
6	2
7	2
8	0,5
9	2
10	1
11	2
12	1
13	2
14	2
15	2
razem	20