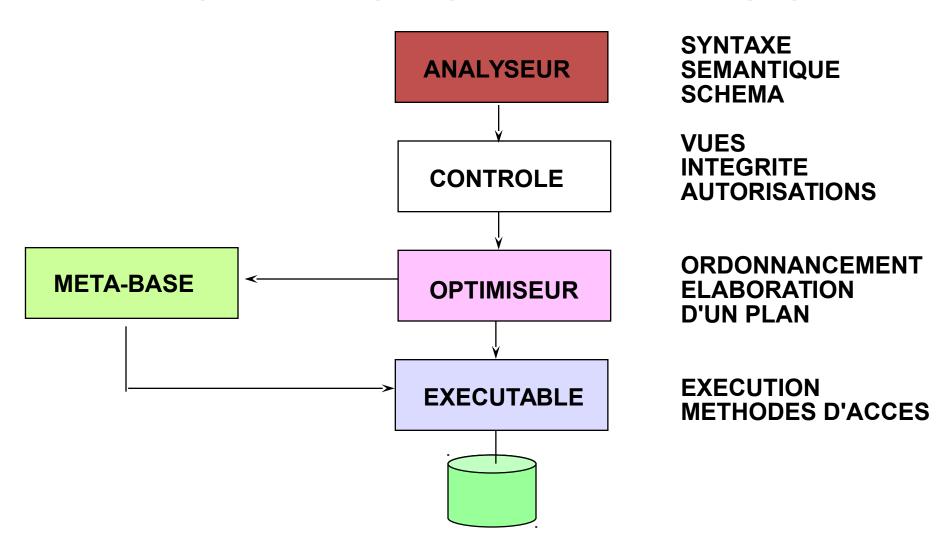
# **Optimisation de Requêtes**

- 1. Introduction
- 2. Arbres relationnels
- 3. Restructuration algébrique
- 4. Modèle de coût
- 5. Choix du meilleur plan
- 6. Conclusion

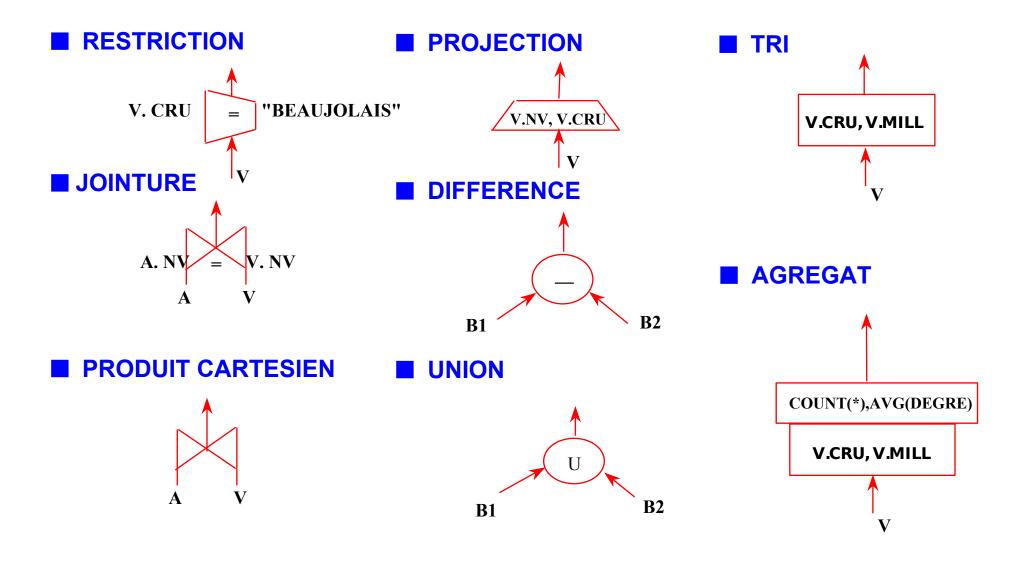
#### 1. ARCHITECTURE TYPE SGBD



#### ETAPES DE L'OPTIMISATION

- (1) Obtention d'une représentation canonique
- (2) Réécriture = transformation par :
  - simplification
  - ordonnancement des opérations élémentaires
- (3) Planning = construction des plans d'exécution candidats
  - choix des algorithmes pour chaque opérateur,
  - calcul du coût de chaque plan,
  - choix du meilleur plan.
- Etapes 1 et 2 : indépendantes des données
- Etape 3 : dépendante des données

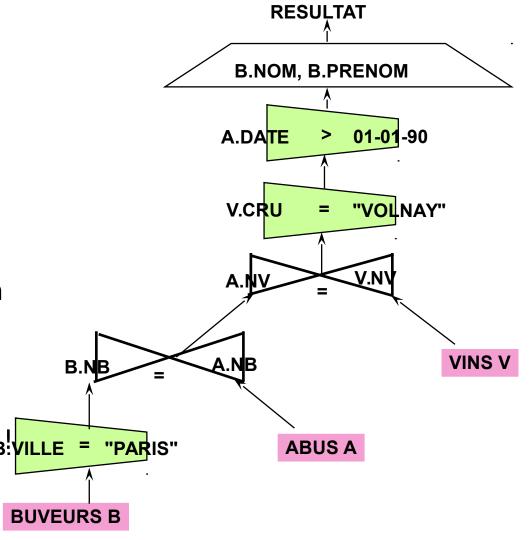
#### 2. ARBRES RELATIONNELS



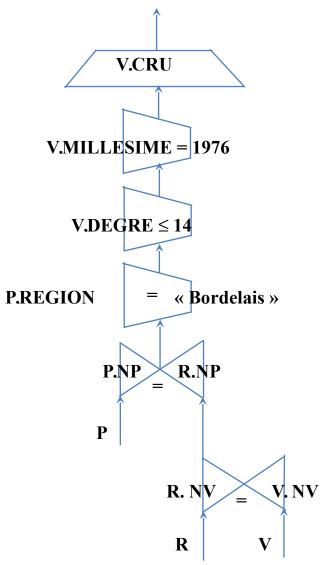
#### EXEMPLE D'ARBRE

#### Coût d'exécution:

- 10 millions de buveurs dont 1 m à Paris
- 10 millions d'abus dont 10000 de Volnay
- 1000 vins
- 10 m + 10m \* 1m + 10 m \* 1000
- + 10 m + 10000 + ...
- de l'ordre de 10 \*\* 13
- comparaisons de tuples ! !! VILLE = "PARIS"



### Arbre linéaire droit



SELECT V.CRU

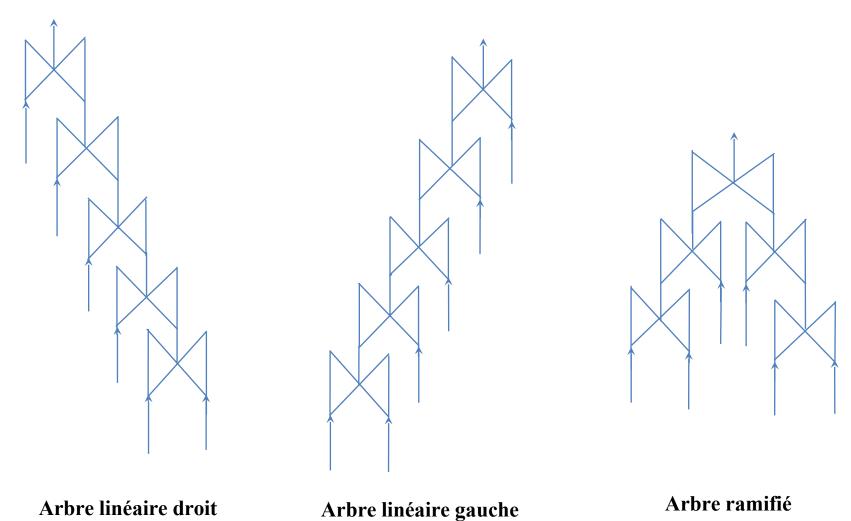
FROM PRODUCTEURS P, VINS V, PRODUIT R

WHERE V.MILLESIME = 1976 AND V.DEGRE ≤ 14

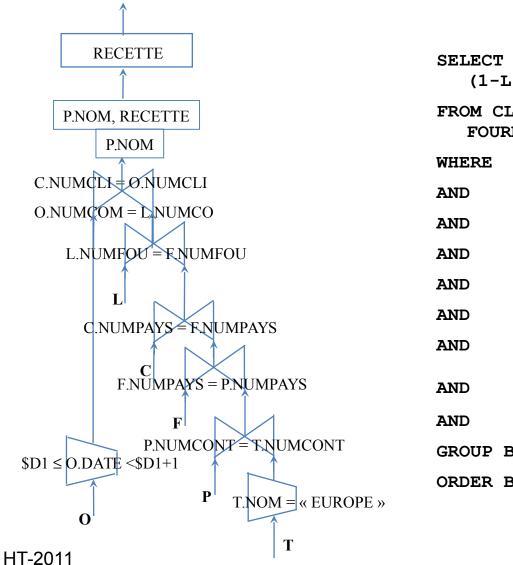
AND P.REGION = « BORDELAIS » AND P.NP = R.NP

AND R.NV = V.NV.

# Typologie des arbres



### Autre exemple



```
SELECT P.NOM, SUM(L.PRIX *
   (1-L.DISCOUNT))
FROM CLIENTS C, COMMANDES O, LIGNES L,
  FOURNISSEUR F, PAYS P, CONTINENTS T
        C.NUMCLI = O.NUMCLI
        O.NUMCOM = L.NUMCO
AND
        L.NUMFOU = F.NUMFOU
        C.NUMPAYS = F.NUMPAYS
        F.NUMPAYS = P.NUMPAYS
        P.NUMCONT = T.NUMCONT
        T.NOM = « EUROPE »
        O.DATE ≥ $D1
        O.DATE < $D1 + INTERVAL 1 YEAR
GROUP BY P.NOM
ORDER BY RECETTE DESC ;
```

# 3. RESTRUCTURATION ALGEBRIQUE

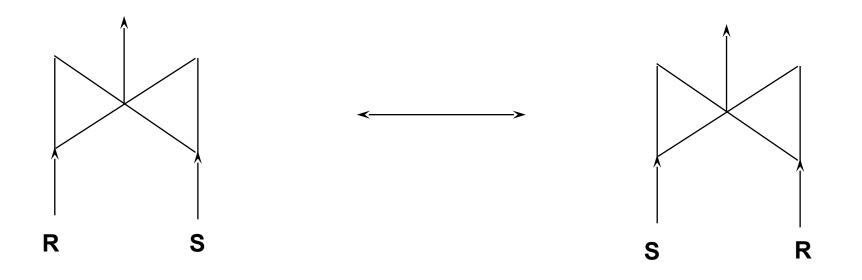
#### · Problème :

-suivant l'ordre des opérateurs algébriques dans un arbre, le coût d'exécution est diffèrent

#### Pourquoi?

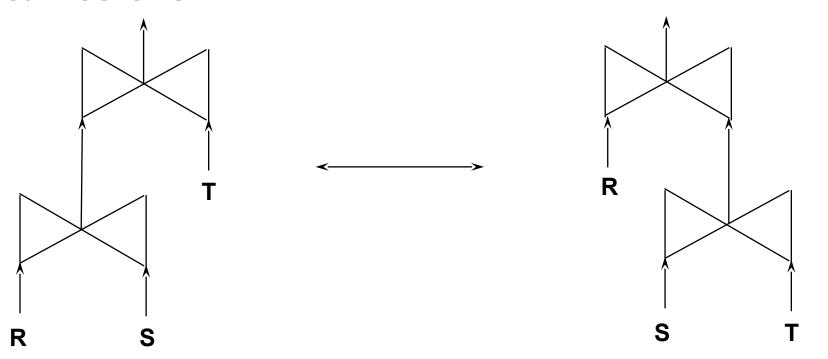
- 1. le coût des opérateurs varient en fonction du volume des données traitées
  - i.e., plus le nombre de tuple des relations traitées est petit, plus les coûts cpu et d'E/S sont minimisés
- 2. certains opérateurs diminuent le volume des données
  - e.g., restriction et projection

# Commutativité des Jointures

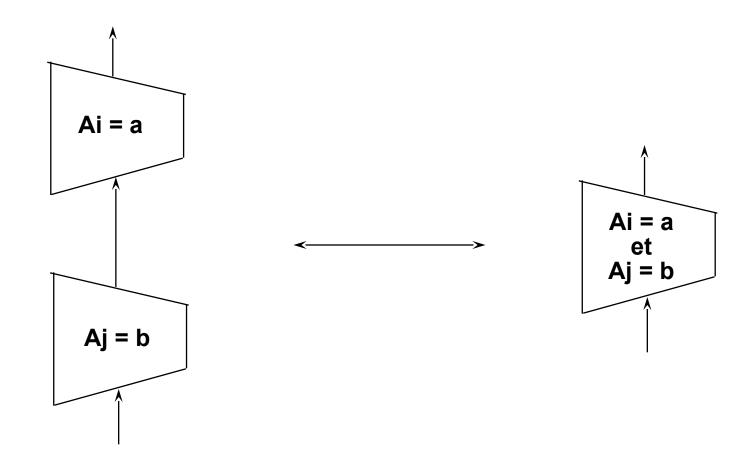


# Associativité des jointures

- Il existe N!/2 arbre de jointure de N relations.
- Parmi les jointures, certaines sont des produits cartésiens.



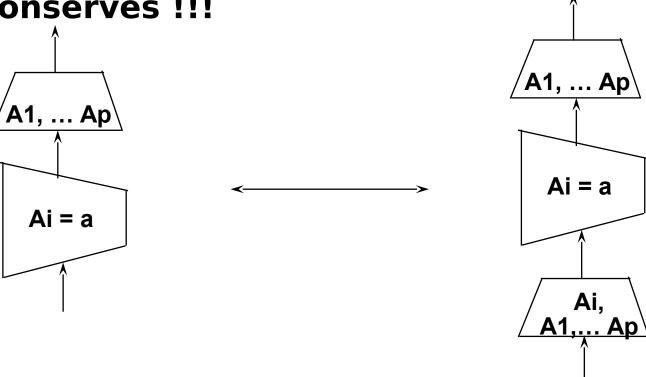
# Groupage des Restrictions



# Semi-commutativité des Projections

 Il est possible de descendre les projections, mais les attributs utilisés dans la suite doivent





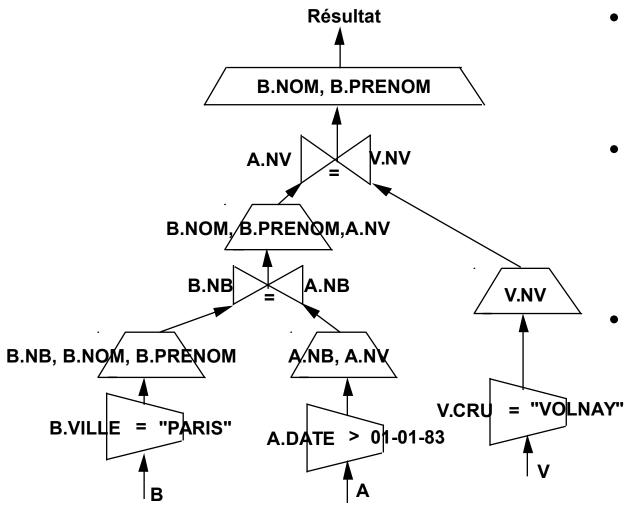
# Règles de Restructuration

- (1) Commutativité des jointures
- (2) Associativité des jointures
- (3) Groupabilité des restrictions
- (4) Semi-commutativité des projections et restrictions
- (5) Semi-commutativité des restrictions et jointures
- (6) Semi-distributivité des projections / jointures
- (7) Distributivité des restrictions / unions ou différences
- (8) Distributivité des projections / unions

# Heuristique d'Optimisation

- Appliquer d'abord les opérations réductrices (restrictions et projections) en les groupant sur chaque relation.
  - 1. Dégrouper les restrictions (Règle 3')
  - 2. Descendre les restrictions (Règles 4, 5 et 7)
  - 3. Grouper les restrictions aux feuilles (Règle 3)
  - 4. Descendre les projections (Règles 4, 6 et 8)
- L'ordre des unions, différences et jointures reste inchangé !!!

# Exemple d'Arbre Optimisé



Coût d'exécution:

10 m + 1m \*100000 + 1 m \*1000 + ...

de l'ordre de 10 \*\* 11 comparaisons de tuples !

# Ordonnancement des Jointures

#### • HEURISTIQUES :

- Choix des relations de taille minimum
- Jointures pré-calculés d'abord (indexes)
- Semi-jointures plus réductrices

#### ORDONNANCEMENT DES AGREGATS

- Permutations difficiles
- Profiter des tris des jointures, dédoublement, etc...
- Gains importants pour MIN et MAX

#### 4. MODELE DE COUT

- Facteur de sélectivité
  - Proportion de tuples du produit cartésien des relations touchées qui satisfont une condition.
- Exemple:
   SELECT \*
   FROM R1, R2
   ==> s = 1
   SELECT \*
   FROM R1
   WHERE A = valeur
   ==> s = 1/NDIST(A) avec un modèle uniforme

### Sélectivité des Restrictions

TAILLE (σ(R)) = s \* TAILLE(R) avec:
 s (A = valeur) = 1 / NDIST(A)
 s(A > valeur) = (max(A) - valeur) / (max(A) - min(A))
 s(A < valeur) = (valeur - min(A)) / (max(A) - min(A))
 s (A IN liste valeurs) = (1/NDIST(A)) \* CARD(liste valeurs)
 s(P et Q) = s(P) \* s(Q)
 s(P ou Q) = s(P) + s(Q) - s(P) \* s(Q)
 s(not P) = 1 - s(P)</li>

 Le coût dépend de l'algorithme (index, hachage ou balayage).

# Sélectivité des Projections

• TAILLE( $\pi x(R)$ ) = p(x) \* (1-d) \* TAILLE(R)

- avec p(x) = Larg(x) / Larg(R)
- d = probabilité de doubles
- CARD(X) / CARD(DOM(X))\*\*2

# Sélectivité des Jointures

- TAILE(R1 |><| R2) = p \* TAILLE(R1) \*
   TAILLE(R2)</li>
  - p dépend du type de jointure et de la corrélation des colonnes :
    - p = 0 si aucun tuple ne joint
    - p = 1 / MAX(NDIST(A), NDIST(B)) si distribution uniforme équiprobable des attributs A et B sur un même domaine
    - p = 1 si produit cartésien

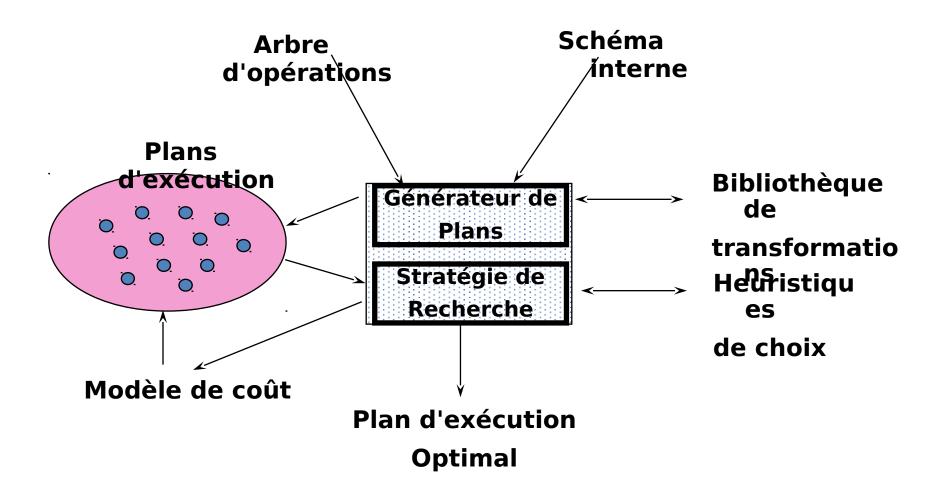
# L'algorithme change radicalement les coûts

- linéaire si index,
- produit des tailles si boucles imbriquées.

#### Le calcul des tailles

- · Taille des tables de base dans le catalogue
- Calcul des tailles à la compilation
  - application du coefficient de sélectivité
  - hypothèse d'uniformité
- Possibilité d'histogrammes
  - RunStat(<Table>, <attribut>)
  - Stockage dans le catalogue de l'histogramme de distribution de l'attribut
  - Utilisation par le modèle de coût

#### 5. CHOIX DU MEILLEUR PLAN



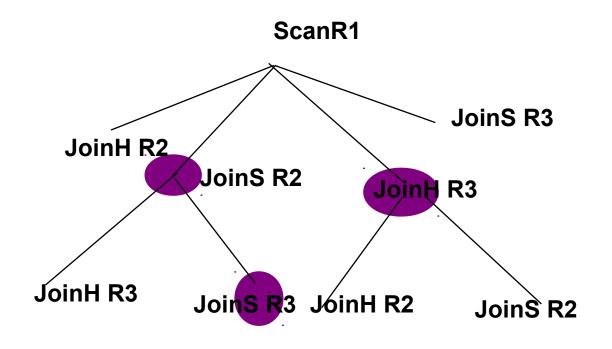
### Sélectivité minimum

```
Rel = liste des relations à joindre ;
p = plus petite relation;
Tant que Rel non vide {
    R = relation de selectivité minimum
 de Rel;
    p = join(R,p);
    Relations = Relations - R; };
Return(p);
```

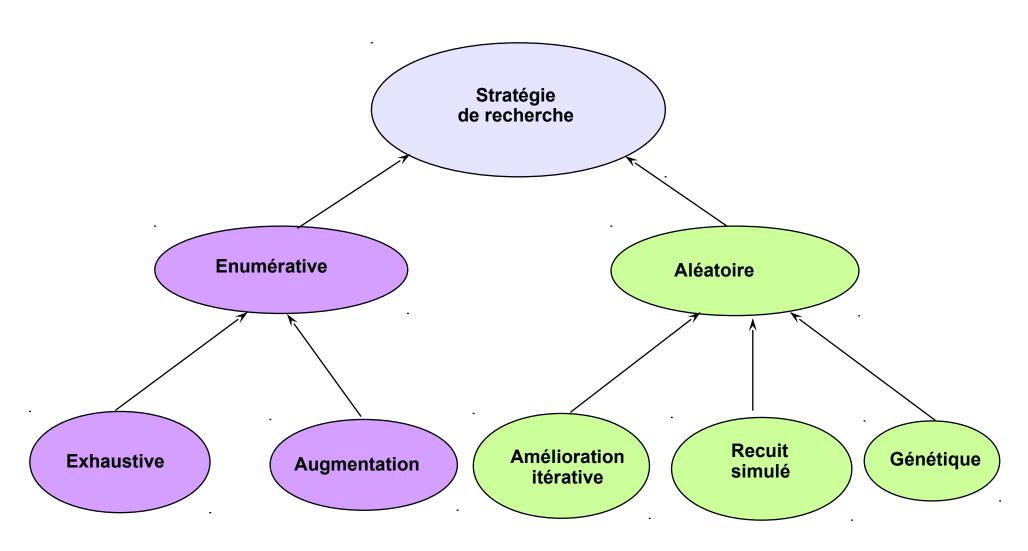
# Programmation Dynamique

```
PlanOuverts = liste de tous les plans mono-relation possible ;
Eliminer tous les plans équivalents excepté le moins
 coûteux:
Pour chaque PlanOuverts p {
 Pour chaque opérateur n'appartenant pas au plan p {
 Etendre le plan en ajoutant cet opérateur ;
 Calculer le coût du nouveau plan ;
 Insérer le nouveau plan dans la liste Nouveaux ; }
 Eliminer tous les plans équivalents excepté le moins
 coûteux:
 Transférer les plans Nouveaux dans PlanOuverts; }
Retourner le plan optimal;
```

#### Illustration DP



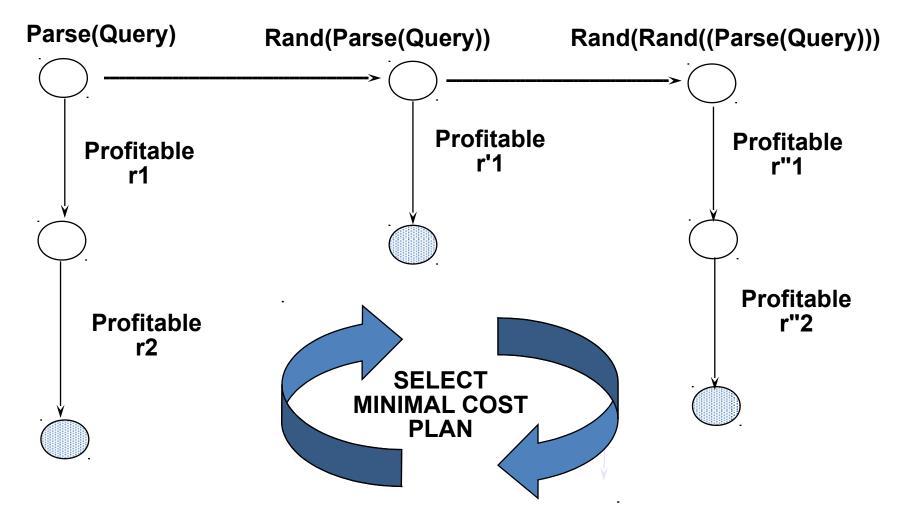
# Différentes Stratégies



#### Amélioration itérative

```
Function Iterative(Query)
p:= Parse(Query) ; // Set the initial plan
  S := {}; // S is the set of locally optimum plans
  while not StopCond()
      nmoves := 0;
  while nmoves < MaxMoves(Query) and Transformable(p)
      p' := Transform (p) ; // Apply a transformation rule
  if Cost(p') < Cost(p) then
  {p ::= p';}
  nmoves ::= nmoves + 1:
  Insert (S, p'); // Maintain the set of interesting plans
  p := Random(Parse(Query)); // Generate a new initial plan at
  random
  return Optimal(S); // Select best plan among all generated ones }
```

#### Illustration II



#### 6. CONCLUSION

- Problème essentiel des SGBD
- Nécessité d'un modèle de coût
- Approches par compilation dans un langage d'accès (opérateurs avec annotations)
- Stratégies de choix aléatoires