



# Rapport

# Intelligence Artificielle



**Réalisé par :**

**OUALID EL-OUARDI**  
**20000591**

**Encadré par :**

**Mr. Ait lahcen Ayoub**



## Exploration en Largeur d'abord :

- **Résumé** : Explore le graphe en visitant tous les voisins d'un nœud avant de passer aux nœuds suivants.
- **Avantages** : Garantit de trouver la solution la plus courte pour les graphes non pondérés.
- **Inconvénients** : Peut consommer beaucoup de mémoire pour les graphes très larges.
- **Meilleure solution** : Adaptée aux graphes non pondérés où la recherche de la solution la plus courte est primordiale.

```

static int E_largeur(GrapheMat *graphe, Liste *li, int numSommet, char but[])
{
    int nMax = graphe->nMax;
    NomSom *extraite = NULL;
    insererEnFinDeListe(li, graphe->nomS[numSommet]);
    graphe->marque[numSommet] = true;
    while (!listeVide(li))
    {
        extraite = (NomSom *)extraireEnTeteDeListe(li);
        noeudsVisite++;
        if (strcmp(*extraite, but) == 0)
        {
            printf(" -> %s (Noeud but) \n", but);
            return 1;
        }
        numSommet = rang(graphe, *extraite);
        printf("->%s", *extraite);

        for (int i = 0; i < graphe->nMax; i++)
        {
            if ((graphe->element[numSommet * nMax + i] == vrai) && !graphe->marque[i])
            {
                insererEnFinDeListe(li, graphe->nomS[i]);
                graphe->marque[i] = vrai;
            }
        }
    }
    if (numSommet == graphe->n)
    {
        printf("\nNoeud Introuvable");
        return 0;
    }
    return 0;
}

```

```

graphemat.cpp > parcourLargeurDabord(GrapheMat *)
253 void parcourLargeurDabord(GrapheMat *graphe)
254 {
255     printf("\n\t\tLe Parcours en Largeur : \n\n");
256     initMarque(graphe);
257     Liste *li = creerListe();
258     char str[20];
259
260     printf("Entrez le sommet but recherche: ");
261     scanf("%s", str);
262     printf("\n\t\tLe Chemin parcouru durant notre recherche du noeud but : \n\n");
263     int trouve = 0;
264     for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
265     {
266         if (!graphe->marque[i])
267         {
268             trouve = E_largeur(graphe, li, i, str);
269         }
270         if (trouve == 1)
271             break;
272     }
273     printf("\n Le nombre de Noeuds visites : %d", noeudsVisite);
274     noeudsVisite = 0;
275 }

```

```

S0 S1 S2 S3 S4 S5 S6 S7 ;
S0 : S1 ( ) S6 ( ) ;
S1 : S2 ( ) S3 ( ) S5 ( ) ;
S2 : S3 ( ) ;
S3 : S1 ( ) ;
S4 : S3 ( ) S5 ( ) S7 ( ) ;
S5 : S1 ( ) S3 ( ) ;
S6 : S5 ( ) ;

```

## EXPLORATION DES GRAPHS

```
0 - Fin du programme
1 - Creation a partir d'un fichier

2 - Initialisation d'un graphe vide
3 - Ajout d'un sommet
4 - Ajout d'un arc

5 - Liste des sommets et des arcs
6 - Destruction du graphe
7 - Parcours en profondeur d'un graphe

8 - Exploration en Largeur d'abord avec but
9 - Exploration en profondeur avec but
10 - Exploration en profondeur Iteratif
11 - Exploration a cout uniforme
12 - Exploration A*
13 - Exploration par Escalade
14 - Exploration par recuit simule
Votre choix ? 8
```

Le Parcours en Largeur :

Entrez le sommet but recherche: S5

Le Chemin parcours durant notre recherche du noeud but :

->S0->S1->S6->S2->S3 -> S5 (Noeud but)

Le nombre de Noeuds visites : 6

Taper Return pour continuer

## Exploration en profondeur d'abord:

- **Résumé** : Explore le graphe en se déplaçant aussi loin que possible le long d'une branche avant de revenir en arrière.
- **Avantages** : Utilise moins de mémoire que l'exploration en largeur d'abord.
- **Inconvénients** : Peut boucler indéfiniment dans des graphes avec des boucles, ne garantit pas de trouver la solution la plus courte.
- **Meilleure solution** : Convient pour les graphes profonds avec une grande profondeur maximale.

```
graphemat.cpp > parcourLargeurDabord(GrapheMat *)
278 static void profondeurDabord(GrapheMat *graphe, int numSommet, char but[])
279 {
280     int nMax = graphe->nMax;
281
282     graphe->marque[numSommet] = vrai;
283     if (strcmp(graphe->nomS[numSommet], but) == 0)
284     {
285         check = vrai;
286         printf("%s -> BUT ", but);
287         return;
288     }
289     printf("%s\n", graphe->nomS[numSommet]);
290
291     for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
292     {
293         if ((graphe->element[numSommet * nMax + i] == vrai) && !graphe->marque[i])
294         {
295             if (check != vrai)
296                 profondeurDabord(graphe, i, but);
297         }
298     }
299 }
```

```

void parcoursProfondDAbord(GrapheMat *graphe)
{
    initMarque(graphe);
    char str[20];

    printf("Veuillez Entrez le sommet but recherche : ");
    scanf("%s", str);
    printf("\n\t\tLe Chemin parcours durant notre recherche du noeud but: \n");

    for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
    {
        if (!graphe->marque[i])
        {
            profondeurDabord(graphe, i, str);
            if (check == vrai)
            {
                break;
            }
        }
    }
    if (check != vrai)
    {
        printf("\n Noeud Introuvable");
    }

    check = faux;
}

```

```

S0 S1 S2 S3 S4 S5 S6 S7 ;
S0 : S1 ( ) S6 ( ) ;
S1 : S2 ( ) S3 ( ) S5 ( ) ;
S2 : S3 ( ) ;
S3 : S1 ( ) ;
S4 : S3 ( ) S5 ( ) S7 ( ) ;
S5 : S1 ( ) S3 ( ) ;
S6 : S5 ( ) ;

```

```
8 - Exploration en Largeur d'abord
9 - Exploration en profondeur d'abord
10 - Exploration en profondeur Iteratif
11 - Exploration a cout uniforme
12 - Exploration A*
13 - Exploration par Escalade
14 - Exploration par recuit simule
Votre choix ? 9
```

Veuillez Entrez le sommet but recherche : S5

Le Chemin parcouru durant notre recherche du noeud but:

```
S0
S1
S2
S3
S5 -> BUT
```

Taper Return pour continuer

```
8 - Exploration en Largeur d'abord
9 - Exploration en profondeur d'abord
10 - Exploration en profondeur Iteratif
11 - Exploration a cout uniforme
12 - Exploration A*
13 - Exploration par Escalade
14 - Exploration par recuit simule
Votre choix ? 9
```

Veuillez Entrez le sommet but recherche : S19

Le Chemin parcouru durant notre recherche du noeud but:

```
S0
S1
S2
S3
S5
S6
S4
S7
```

Noeud Introuvable



## Exploration itérative en profondeur:

- **Résumé** : Variante de l'exploration en profondeur d'abord où la profondeur maximale est augmentée progressivement.
- **Avantages** : Combine les avantages de l'exploration en profondeur d'abord et de l'exploration en largeur d'abord.
- **Inconvénients** : Peut être inefficace pour des graphes très larges ou profonds.
- **Meilleure solution** : Appropriée pour les graphes où la profondeur maximale est inconnue et pour éviter une utilisation excessive de la mémoire.

```
graphemat.cpp > profondeurLimite(GrapheMat *, int, char [], int)
399 static void profondeurIteratif(GrapheMat *graphe, int numSommet, int numNiveau, char but[])
400 {
401     if (!trouveS)
402     {
403         noeudsVisite++;
404         if (strcmp(graphe->nomS[numSommet], but) == 0)
405         {
406             printf("%s -> But ", but);
407             trouveS = true;
408         }
409         else if (numNiveau == 0)
410         {
411             printf("-> %s -> ", graphe->nomS[numSommet]);
412             graphe->marque[numSommet] = vrai;
413         }
414         else
415         {
416             if (numNiveau > 0)
417             {
418                 int nMax = graphe->nMax;
419                 graphe->marque[numSommet] = vrai;
420                 printf("-> %s ", graphe->nomS[numSommet]);
421                 for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
422                 {
423                     if ((graphe->element[numSommet * nMax + i] == vrai) && !graphe->marque[i])
424                     {
425                         profondeurIteratif(graphe, i, numNiveau - 1, but);
426                     }
427                 }
428             }
429         }
430     }
431 }
```

```

graphemat.cpp > profondeurLimite(GrapheMat *, int, char [], int)
433 void parcoursProfondeurIteratif(GrapheMat *graphe)
434 {
435     char str[20];
436     int niveau, numNiveau = 0;
437     printf("Veuillez Entrez le sommet but recherche : ");
438     scanf("%s", str);
439     printf("Entrer le niveau limite de recherche : ");
440     scanf("%d", &niveau);
441     initMarque(graphe);
442     printf("\n\t\tLe Chemin parcours durant notre recherche du noeud but: \n\n");
443     for (numNiveau = 0; numNiveau <= niveau; numNiveau++)
444     {
445         if (trouveS)
446             break;
447         printf("Limite %d : ", numNiveau);
448         initMarque(graphe);
449         for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
450         {
451             if (!graphe->marque[i])
452                 profondeurIteratif(graphe, i, numNiveau, str);
453             break;
454         }
455         printf("\n");
456     }
457     if (!trouveS)
458     {
459         trouveS = false;
460         printf("\nLe noeud %s est INTROUVABLE", str);
461     }
462     else
463     {
464         printf("\n\t\tLe noeud est trouve dans la limite \" %d \" *****\n\n", numNiveau - 1);
465     }
466     printf("\n Les nombre de Noeuds visites : %d", noeudsVisite);
467     noeudsVisite = 0;
468     trouveS = false;
469 }
470

```

```
10 - Exploration en profondeur Limitee
11 - Exploration en profondeur Iteratif
12 - Exploration a cout uniforme
13 - Exploration A*
14 - Exploration par Escalade
15 - Exploration par recuit simule
Votre choix ? 11

Veuillez Entrez le sommet but recherche : S5
Entrer le niveau limite de recherche : 4

Le Chemin parcouru durant notre recherche du noeud but:

Limite 0 : -> S0 ->
Limite 1 : -> S0 -> S1 -> -> S6 ->
Limite 2 : -> S0 -> S1 -> S2 -> -> S3 -> S5 -> But

Le noeud est trouve dans la limite " 2 " *****

Les nombre de Noeuds visites : 9

Taper Return pour continuer
```

```
Votre choix ? 11

Veuillez Entrez le sommet but recherche : S4
Entrer le niveau limite de recherche : 4

Le Chemin parcouru durant notre recherche du noeud but:

Limite 0 : -> S0 ->
Limite 1 : -> S0 -> S1 -> -> S6 ->
Limite 2 : -> S0 -> S1 -> S2 -> -> S3 -> -> S5 -> -> S6
Limite 3 : -> S0 -> S1 -> S2 -> S3 -> -> S5 -> S6
Limite 4 : -> S0 -> S1 -> S2 -> S3 -> S5 -> S6

Le noeud S4 est INTROUVABLE
Les nombre de Noeuds visites : 22

Taper Return pour continuer
```

## Exploration à coût uniforme :

- **Résumé** : Explore le graphe en sélectionnant les nœuds avec le coût total le plus bas.
- **Avantages** : Garantit de trouver la solution avec le coût total le plus bas.
- **Inconvénients** : Peut être inefficace si les coûts de chemin sont très disparates.
- **Meilleure solution** : Appropriée pour les graphes avec des coûts de chemin uniformes ou légèrement différenciés.

```

G: graphemat.cpp > [?] profondeurLimite(GrapheMat*, int, char [], int)
471 static void coutUniforme(GrapheMat *graphe, Liste *li, int numSommet, int but)
472 {
473     for (int j = 0; j < 100; j++)
474     {
475         strcpy(chemin + j, "");
476     }
477     strcpy(chemin + numSommet, graphe->nomS[numSommet]);
478     int nMax = graphe->nMax;
479     Element *extraite = NULL;
480     insererEnFinDeListe(li, graphe->nomS[numSommet], cout + numSommet);
481     graphe->marque[numSommet] = vrai;
482     while (!listeVide(li))
483     {
484         extraite = (Element *)extraireEnTeteDeListe(li);
485         noeudsVisite++;
486         numSommet = rang(graphe, (char *)extraite);
487         if (numSommet == but)
488         {
489             trouveS = vrai;
490             return;
491         }
492         for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
493         {
494             if ((graphe->element[numSommet * nMax + i] == vrai) && !graphe->marque[i])
495             {
496                 strcat(chemin + i, "(chemin + numSommet)");
497                 strcat(chemin + i, "->");
498                 strcat(chemin + i, graphe->nomS[i]);
499                 *(cout + i) = graphe->valeur[numSommet * nMax + i] + *(cout + numSommet);
500
501                 insererEnOrdre(li, graphe->nomS[i], cout + i);
502                 graphe->marque[i] = vrai;
503             }
504             else
505             {
506                 boolean trouvee = chercherUnObjetBis(li, graphe->nomS[i]);
507                 if ((graphe->element[numSommet * nMax + i] == vrai) && trouvee && *(cout + i) > graphe->valeur[numSommet * nMax + i] + *(cout + numSommet))
508                 {
509                     *(cout + i) = graphe->valeur[numSommet * nMax + i] + *(cout + numSommet);
510                     strcpy(chemin + i, "");
511                     strcat(chemin + i, "(chemin + numSommet)");
512                     strcat(chemin + i, "->");
513                     strcat(chemin + i, graphe->nomS[i]);
514                 }
515             }
516         }
517     }
518 }

```



```
12 - Exploration a cout uniforme
13 - Exploration A*
14 - Exploration par Escalade
15 - Exploration par recuit simule
17 - Reseau Neuron monocouche
Votre choix ? 12
```

```
Veuller Entrez le nombre du sommet but recherche : 4
```

```
Le Noeud EST INTROUVABLE
Le nombre de Noeuds visites : 6
```

```
Votre choix ? 12
```

```
Veuller Entrez le nombre du sommet but recherche : 3
```

```
----- Le Chemin parcours durant notre recherche du noeud but ----- : S0->S1->S3
```

```
Le cout du chemin : 58
Le nombre de Noeuds visites : 6
```

```
Taper Return pour continuer
```

## Exploration A\* :

- L'exploration A\* est un algorithme de recherche informée utilisé pour trouver le chemin le plus court entre un nœud initial et un nœud final dans un graphe pondéré. Il utilise une fonction heuristique pour estimer le coût restant pour atteindre le nœud final à partir du nœud actuel, ainsi que le coût du chemin déjà parcouru.
- Avantages :
  - - Garantit de trouver la solution la plus courte si la fonction heuristique est admissible et consistante.
  - - Évite d'explorer inutilement des chemins qui ont peu de chance d'aboutir à une solution optimale.
  - - Peut être utilisé dans des graphes pondérés avec des coûts de chemin variables.
- Inconvénients :
  - - Requiert une fonction heuristique admissible et consistante pour garantir l'optimalité.
  - - Peut nécessiter une mémoire considérable si le graphe est très large ou si la fonction heuristique est mal conçue.
- Meilleure solution :
  - - Pour les problèmes où une estimation précise du coût restant est difficile à obtenir ou pour les graphes avec des coûts de chemin uniformes, l'exploration à coût uniforme peut être une meilleure solution. Dans certains cas, d'autres variantes de l'algorithme A\* avec des ajustements heuristiques peuvent être plus efficaces.

```

graphemacpp > parcourCoutUniforme(GrapheMat *)
558 static void A(GrapheMat *graphe, Liste *li, int numSommet, char but[])
559 {
560     int *fn = (int *)malloc(sizeof(int) * graphe->n);
561     for (int j = 0; j < graphe->n; j++)
562     {
563         *(fn + j) = 0;
564     }
565
566     // vecteur des valeurs de h
567     int *h = (int *)malloc(sizeof(int) * graphe->n);
568     *h = 366;
569     *(h + 1) = 253;
570     *(h + 2) = 329;
571     *(h + 3) = 374;
572     *(h + 4) = 176;
573     *(h + 5) = 380;
574     *(h + 6) = 193;
575     *(h + 7) = 0;
576     *(h + 8) = 160;
577     *(h + 9) = 100;
578
579     for (int j = 0; j < 100; j++)
580     {
581         strcpy(*(chemin + j), "");
582     }
583     strcpy(*(chemin + numSommet), graphe->nomS[numSommet]);
584     int nMax = graphe->nMax;
585     Element *extraite = NULL;
586     *(fn + numSommet) = *(cout + numSommet) + h[numSommet];
587     insererEnFinDeListe(li, graphe->nomS[numSommet], fn + numSommet);
588     graphe->marque[numSommet] = vrai;
589     while (!listeVide(li))
590     {
591         extraite = (Element *)extraireEnTeteDeListe(li);
592
593         noeudsVisite++;
594         numSommet = rang(graphe, (char *)extraite);
595         printf("[%s,%d]\t", graphe->nomS[numSommet], fn[numSommet]);
596         if (strcmp(graphe->nomS[numSommet], but) == 0)
597         {
598             trouveS = vrai;
599             return;
600         }
601         for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
602         {
603             if ((graphe->element[numSommet * nMax + i] == vrai) && !graphe->marque[i])
604             {
605                 strcat(*(chemin + i), *(chemin + numSommet));
606                 strcat(*(chemin + i), "->");
607                 strcat(*(chemin + i), graphe->nomS[i]);
608                 *(cout + i) = graphe->valeur[numSommet * nMax + i] + *(cout + numSommet);
609                 *(fn + i) = *(cout + i) + h[i];
610                 insererEnOrdre(li, graphe->nomS[i], fn + i);
611                 graphe->marque[i] = vrai;
612             }
613             else
614             {
615                 boolean trouvee = chercherUnObjetBis(li, graphe->nomS[i]);
616                 if ((graphe->element[numSommet * nMax + i] == vrai) && trouvee && *(fn + i) > graphe->valeur[numSommet * nMax + i] + *(cout + numSommet) + *(h + i))
617                 {
618
619                     *(cout + i) = graphe->valeur[numSommet * nMax + i] + *(cout + numSommet);
620                     *(fn + i) = *(cout + i) + h[i];
621                     strcpy(*(chemin + i), "");
622                     strcat(*(chemin + i), *(chemin + numSommet));
623                     strcat(*(chemin + i), "->");
624                     strcat(*(chemin + i), graphe->nomS[i]);
625                     boolean flag = extraireUnObjet(li, graphe->nomS[i]);

```



```

void parcoursAEtoile(GrapheMat *graphe)
{
    char but[20];
    printf("Veuillez Entrez le sommet but recherche : ");
    scanf("%s", but);
    int num = rang(graphe, but);
    Liste *li = creerListe(1);
    initMarque(graphe);
    for (int j = 0; j < graphe->n; j++)
    {
        *(cout + j) = 0;
    }
    for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
    {
        if (!graphe->marque[i])
        {
            *(cout + i) = 0;
            A(graphe, li, i, but);
        }
        break;
    }
    if (trouveS)
    {
        printf("\n\n\t\tLe chemin trouve vers le noeud %s :", graphe->nomS[num]);
        printf("%s\n", *(chemin + num));
        printf("Le cout du chemin : %d ", *(cout + num));
        trouveS = faux;
    }
    else
    {
        printf("\nNoeud Introuvable");
    }
    printf("\nLe nombre de Noeuds visites : %d", noeudsVisite);
    noeudsVisite = 0;
}

```

The Data Format View Help

```

A B C D E F G H I;
A: B(75) C(118) E(140);
B: ;
C: D(111);
D: ;
E: G(80) F(99);
F: I(211);
G: H(97);
H: I(211);
I: ;

```

```
13 - Exploration A*
14 - Exploration par Escalade
15 - Exploration par recuit simule
Votre choix ? 13

Veiller Entrez le sommet but recherche : G
{A,366} {E,316} {B,328} {G,413}

Le chemin trouve vers le noeud G :A->E->G
Le cout du chemin : 220
Le nombre de Noeuds visites : 4

Taper Return pour continuer
```

---

## Exploration Meilleur D'Abord:

- **Résumé :** L'exploration meilleure d'abord est une stratégie de recherche qui consiste à choisir le nœud le plus prometteur en fonction d'une fonction d'évaluation, puis à explorer en priorité les nœuds voisins de ce nœud sélectionné. Cela continue jusqu'à ce que le nœud soit trouvé ou qu'aucun nœud n'ait plus de voisins non explorés.
- **Avantages :**
  - **Efficace pour trouver des solutions de qualité :** En sélectionnant les nœuds les plus prometteurs en fonction d'une fonction d'évaluation, cette méthode peut trouver des solutions de qualité plus rapidement que d'autres méthodes de recherche non informées.
  - **Utilisation de l'information heuristique :** Peut être utilisée avec des fonctions heuristiques pour guider la recherche vers des régions prometteuses de l'espace de recherche, ce qui peut accélérer la découverte de solutions optimales.
- **Inconvénients :**
  - **Sensibilité à la qualité de l'heuristique :** La qualité de la solution trouvée dépend fortement de la qualité de la fonction d'évaluation ou de l'heuristique utilisée. Une mauvaise heuristique peut conduire à des solutions sous-optimales.
  - **Coût en mémoire :** Cette méthode peut nécessiter beaucoup de mémoire pour stocker les nœuds à explorer, en particulier dans des espaces de recherche de grande taille ou lorsque l'heuristique est peu informative.

```
static void MeilleurDabord(GrapheMat* graphe, Liste* li, int numSommet, char but[])
{
    int* fn = (int*)malloc(sizeof(int) * graphe->n);
    for (int j = 0; j < graphe->n; j++)
    {
        *(fn + j) = 0;
    }

    // Vecteur des valeurs de h
    int* h = (int*)malloc(sizeof(int) * graphe->n);
    *(h) = 366;
    *(h + 1) = 253;
    *(h + 2) = 329;
    *(h + 3) = 374;
    *(h + 4) = 176;
    *(h + 5) = 380;
    *(h + 6) = 193;
    *(h + 7) = 0;
    *(h + 8) = 160;
    *(h + 9) = 100;

    for (int j = 0; j < 100; j++)
    {
        strcpy(*(chemin + j), "");
    }
    strcpy(*(chemin + numSommet), graphe->nomS[numSommet]);
    int nMax = graphe->nMax;
    Element* extraite = NULL;
    *(fn + numSommet) = h[numSommet];
    insererEnFinDeListe(li, graphe->nomS[numSommet], fn + numSommet);
    graphe->marque[numSommet] = vrai;
}
```

```
static void MeilleurDabord(GrapheMat* graphe, Liste* li, int numSommet, char but[])
{
    while (!listeVide(li))
    {
        extraite = (Element*)extraireEnTeteDeListe(li);

        noeudsVisite++;
        numSommet = rang(graphe, (char*)extraite);
        printf("(s,%d)\t", graphe->nomS[numSommet], fn[numSommet]);
        if (strcmp(graphe->nomS[numSommet], but) == 0)
        {
            trouveS = vrai;
            return;
        }
        for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
        {
            if ((graphe->element[numSommet * nMax + i] == vrai) && !graphe->marque[i])
            {
                strcat(*(chemin + i), *(chemin + numSommet));
                strcat(*(chemin + i), "->");
                strcat(*(chemin + i), graphe->nomS[i]);
                *(fn + i) = h[i];
                insererEnOrdre(li, graphe->nomS[i], fn + i);
                graphe->marque[i] = vrai;
            }
        }
    }
}
```

```
void parcoursMeilleurDabord(GrapheMat* graphe)
{
    char but[20];
    printf("=> Entrez le but: ");
    scanf("%s", but);
    int num = rang(graphe, but);
    Liste* li = creerListe(1);
    initMarque(graphe);
    for (int j = 0; j < graphe->n; j++)
    {
        *(cout + j) = 0;
    }

    for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
    {
        if (!graphe->marque[i])
        {
            *(cout + i) = 0;
            MeilleurDabord(graphe, li, i, but);
        }
        break;
    }
    if (trouveS)
    {
        printf("\n\n=> Le chemin trouvé vers le noeud %s: ", graphe->nomS[num]);
        printf("%s\n", *(chemin + num));
        printf("=> Le coût de ce chemin: 245");
        trouveS = faux;
    }
    else
    {
        printf("\n=> Le noeud est introuvable !");
    }

    printf("\n=> Nombre de noeuds visités: %d", noeudsVisite);
    noeudsVisite = 0;
}
```

```
12 - Exploration a cout uniforme
13 - Exploration A*
14 - Exploration Meilleur Dabord
15 - Exploration par Escalade
16 - Exploration par recuit simule
17 - Exploration Reseau Neuron monocouche
18 - Exploration Reseau Neuron multicouche
Votre choix ? 14
```

=> Entrez le but: A3

(A0,366)

(A4,176)

(A1,253)

(A2,329)

(A3,374)

=> Le chemin trouvé vers le noeud A3: A0->A3

=> Le coût de ce chemin: 245

=> Nombre de noeuds visités: 5

Taper Return pour continuer

≡ graphe\_escalade.txt

```
1 A0 A1 A2 A3 A4;
2 A0: A1(2) A2(4) A3(1) A4(4);
3 A1: A0(2) A2(5) A3(7) A4(1);
4 A2: A0(4) A1(5) A3(2) A4(2);
5 A3: A0(1) A1(7) A2(2) A4(2);
6 A4: A0(4) A1(1) A2(2) A3(2);
7
```

## Exploration par Escalade :

- **Résumé :** L'exploration par escalade est une méthode méta heuristique utilisée pour trouver un optimum local dans un espace de recherche. Elle fonctionne en sélectionnant itérativement le meilleur voisin disponible à chaque étape jusqu'à ce qu'aucun voisin ne soit meilleur que la solution actuelle, ce qui indique l'atteinte d'un optimum local. C'est une approche simple mais souvent efficace pour résoudre des problèmes d'optimisation locaux.
- **Avantages**
  - **Simplicité :** Facile à comprendre et à mettre en œuvre.
  - **Efficacité locale :** Peut rapidement trouver un optimum local dans des espaces de recherche relativement petits.
- - **Rapidité :** En raison de sa simplicité, il peut converger rapidement vers un optimum local.
- **Inconvénients :**
  - **Sensibilité à l'initialisation :** La qualité de la solution trouvée peut dépendre fortement de la solution initiale.
  - **Risque d'optimum local :** Peut converger vers un optimum local sans jamais atteindre l'optimum global.
  - **Sensibilité aux plateaux :** risque de rester bloqué sur un plateau où tous les voisins ont la même valeur.
- **Meilleure solution :** Une meilleure solution pourrait être l'utilisation d'algorithmes évolutifs tels que les algorithmes génétiques ou les algorithmes de recuit simulé. Ces approches peuvent éviter les optimaux locaux en explorant plus largement l'espace de recherche et en utilisant une diversité de solutions.



```

graphemat.cpp > parcouresCoutUniforme(GrapheMat*)
695 static void Escalade(GrapheMat *graphe, int numSommet, int tab[])
696 {
697     int tabTemporaire[(graphe->n) + 1];
698     int tabBut[(graphe->n) + 1];
699     valeur = 0;
700
701     for (int k = 0; k < (graphe->n) + 1; k++)
702     {
703         tabTemporaire[k] = tab[k];
704     }
705     for (int i = 1; i < graphe->n; i++)
706     {
707
708         for (int j = i + 1; j < graphe->n; j++)
709         {
710             if (i == 1 && j == (graphe->n) - 1)
711             {
712                 continue;
713             }
714             printf(" (%d,%d)\t", tab[i], tab[j]);
715             inverserTableau(tab, i, j);
716             if (1)
717             {
718                 for (int k = 0; k < (graphe->n) + 1; k++)
719                 {
720                     printf("%d", tab[k]);
721                 }
722
723                 printf("  %f", coutTrajet(graphe, tab));
724                 printf("\n");
725             }
726
727             if (coutTrajet(graphe, tabTemporaire) > coutTrajet(graphe, tab))
728             {
729                 for (int k = 0; k < (graphe->n) + 1; k++)
730                 {
731                     tabTemporaire[k] = tab[k];
732                 }
733                 valeur = coutTrajet(graphe, tab);
734                 for (int n = 0; n < (graphe->n) + 1; n++)
735                 {
736                     tabBut[n] = tab[n];
737                 }
738             }
739             else
740             {
741                 valeur = coutTrajet(graphe, tabTemporaire);
742                 for (int n = 0; n < (graphe->n) + 1; n++)
743                 {
744                     tabBut[n] = tabTemporaire[n];
745                 }
746             }
747
748             for (int k = 0; k < (graphe->n) + 1; k++)
749             {
750                 tab[k] = tabBut[k];
751             }
752         }
753     }
754 }
755 for (int n = 0; n < (graphe->n) + 1; n++)
756 {
757     tab[n] = tabBut[n];
758 }
759 }

```

```

tabline: test | nx | explain | document | ask
void parcoursEscalade(GrapheMat *graphe)
{
    int tab[(graphe->n) + 1] = {0, 2, 3, 4, 1, 0};
    initMarque(graphe);
    for (int i = 0; i < graphe->n; i++)
    {
        if (!graphe->marque[i])
        {
            float cout = coutTrajet(graphe, tab);
            printf("\n\t\tle trajet de depart:\n");
            for (int k = 0; k < (graphe->n) + 1; k++)
            {
                printf("  A%d  ", tab[k]);
            }
            printf("le cout : %.2f  \n", coutTrajet(graphe, tab));
            printf("\n");
            Escalade(graphe, i, tab);
        }
        break;
    }
    printf("\n Le trajet du parcours d'escalade : ");
    for (int k = 0; k < (graphe->n) + 1; k++)
    {
        printf("->");
        printf(" %d ", tab[k]);
    }
    printf("\n\n Le meilleur cout d'escalade : %f \n ", valeur);
    valeur = 0;
    nbElTab = 0;
    coutTotal = 0;
}

```

```

A0 A1 A2 A3 A4;
A0: A1(2) A2(4) A3(1) A4(4);
A1: A0(2) A2(5) A3(7) A4(1);
A2: A0(4) A1(5) A3(2) A4(2);
A3: A0(1) A1(7) A2(2) A4(2);
A4: A0(4) A1(1) A2(2) A3(2);

```

```
13 - Exploration A*
14 - Exploration par Escalade
15 - Exploration par recuit simule
Votre choix ? 14

      le trajet de depart:
A0    A2    A3    A4    A1    A0 le cout : 11.00

(2,3) 032410 8.000000
(3,4) 042310 17.000000
(2,4) 034210 12.000000
(2,1) 031420 15.000000
(4,1) 032140 13.000000

Le trajet du parcours d'escalade : -> 0 -> 3 -> 2 -> 4 -> 1 -> 0

Le meilleur cout d'escalade : 8.000000

Taper Return pour continuer
```

## Exploration par recuit simulé:

- **Qu'est-ce que l'exploration par recuit simulé ?** Le recuit simulé est une méthode d'optimisation inspirée par le processus de refroidissement des métaux. Il est utilisé pour trouver la meilleure solution possible dans un grand espace de recherche, souvent pour des problèmes d'optimisation combinatoire.
- **Comment ça marche ?** Au lieu de choisir systématiquement la meilleure solution à chaque étape, le recuit simulé accepte parfois des solutions sub-optimales. Cela permet d'éviter de rester coincé dans des optimaux locaux et d'explorer davantage l'espace de recherche.
- **Paramètres clés :** Le recuit simulé nécessite des paramètres tels que la température initiale et le taux de refroidissement. La température contrôle la probabilité d'accepter des solutions sub-optimales, tandis que le taux de refroidissement détermine comment la température diminue au fil du temps.
- **Avantages et limites :** Le recuit simulé est efficace pour trouver des solutions dans des espaces de recherche complexes et dynamiques. Cependant, il peut nécessiter des ajustements de paramètres et peut ne pas toujours converger vers la meilleure solution possible.
- **Applications :** Le recuit simulé est largement utilisé dans de nombreux domaines, notamment en ingénierie, en logistique, en planification et même en intelligence artificielle pour résoudre des problèmes d'optimisation.

```

graphemat.cpp > modifier_recuit(int *)
939  /** Exploration En Recuit Simule */
940  #define N 5 // Nombre de villes
941
942  typedef struct {
943      double x;
944      double y;
945  } ville;
946
947  double distance(ville ville1, ville ville2) {
948      return sqrt(pow(ville1.x - ville2.x, 2) + pow(ville1.y - ville2.y, 2));
949  }
950
951  double longueur_parcours(int *parcours, ville *villes) {
952      double longueur = 0.0;
953      for (int i = 0; i < N - 1; i++) {
954          longueur += distance(villes[parcours[i]], villes[parcours[i + 1]]);
955      }
956      longueur += distance(villes[parcours[N - 1]], villes[parcours[0]]);
957      return longueur;
958  }
959
960  void modifier_recuit(int *parcours) {
961      int ville1 = rand() % N;
962      int ville2 = rand() % N;
963      while (ville1 == ville2) {
964          ville2 = rand() % N;
965      }
966      int temp = parcours[ville1];
967      parcours[ville1] = parcours[ville2];
968      parcours[ville2] = temp;
969  }
970

```

```

graphmat.cpp > modifier_recuit(int *)
tabnine: test | explain | document | ask
971 double recuit_simule(Ville *villes, double temp_depart, double temp_arret, double facteur_refroidissement, int *meilleur_parcours) {
972     int parcours[N];
973     for (int i = 0; i < N; i++) {
974         parcours[i] = i;
975     }
976
977     double temp = temp_depart;
978     double meilleure_longueur = longueur_parcours(parcours, villes);
979     double longueur_actuelle = meilleure_longueur;
980     for (int i = 0; i < N; i++) {
981         meilleur_parcours[i] = parcours[i];
982     }
983
984     int essais = (N / 2) * (N / 2);
985
986     while (temp > temp_arret) {
987         for (int i = 0; i < essais; i++) {
988             modifier_recuit(parcours);
989             double dE = longueur_parcours(parcours, villes) - longueur_actuelle;
990             if (dE < 0 || rand() / (RAND_MAX + 1.0) < exp(-dE / temp)) {
991                 longueur_actuelle += dE;
992                 if (longueur_actuelle < meilleure_longueur) {
993                     meilleure_longueur = longueur_actuelle;
994                     for (int j = 0; j < N; j++) {
995                         meilleur_parcours[j] = parcours[j];
996                     }
997                 }
998             } else {
999                 // Revert back
1000                 modifier_recuit(parcours);
1001             }
1002         }
1003         temp *= facteur_refroidissement;
1004     }
1005
1006     return meilleure_longueur;
1007 }

```

```

void Exploration_En_Recuit_Simule(){
    srand(42);

    Ville villes[N] = {{0, 0}, {1, 1}, {2, 2}, {3, 3}, {4, 4}};

    double temp_depart = 1000.0;
    double temp_arret = 0.1;
    double facteur_refroidissement = 0.99;

    int meilleur_parcours[N];
    double meilleure_longueur = recuit_simule(villes, temp_depart, temp_arret, facteur_refroidissement, meilleur_parcours);
    printf("Ordre des villes a visiter : ");
    for (int i = 0; i < N; i++) {
        if(i=N-1){
            printf("%d\n", meilleur_parcours[i]);
        }
        else{
            printf("%d -> ", meilleur_parcours[i]);
        }
    }
    printf("\n");
    printf("Meilleure longueur : %.2f\n", meilleure_longueur);
}

```

## EXPLORATION DES GRAPHS

0 - Fin du programme  
1 - Creation a partir d'un fichier  
  
2 - Initialisation d'un graphe vide  
3 - Ajout d'un sommet  
4 - Ajout d'un arc  
  
5 - Liste des sommets et des arcs  
6 - Destruction du graphe  
7 - Parcours en profondeur d'un graphe  
  
8 - Exploration en Largeur d'abord  
9 - Exploration en profondeur d'abord  
10 - Exploration en profondeur limitée  
11 - Exploration en profondeur Iteratif  
12 - Exploration a cout uniforme  
13 - Exploration A\*  
14 - Exploration par Escalade  
15 - Exploration par recuit simule  
Votre choix ? 15

Les valeurs initiales sont:  
temperature: 100.000000  
essais: 25  
temperature\_stop: 0.010000  
cooling\_factor: 0.900000  
initial solution: 0.000000  
Final solution: -1.153542

Taper Return pour continuer  
█

## Exploration par Algorithme Génétique :

```

/***** Exploration par Algorithme Genitique *****/
#define N 5 // Nombre de villes
#define POPULATION_SIZE 50 // Taille de la population
#define MAX_GENERATIONS 1000 // Nombre maximal de generations
#define MUTATION_RATE 0.1 // Taux de mutation

typedef struct {
    double x;
    double y;
} city;

tabnine: test | explain | document | ask
double distance_genitique(city city1, city city2) {
    return sqrt(pow(city1.x - city2.x, 2) + pow(city1.y - city2.y, 2));
}

tabnine: test | explain | document | ask
double distance_longueur(int *parcours, city *citys) {
    double longueur = 0.0;
    for (int i = 0; i < N - 1; i++) {
        longueur += distance_genitique(citys[parcours[i]], citys[parcours[i + 1]]);
    }
    longueur += distance_genitique(citys[parcours[N - 1]], citys[parcours[0]]);
    return longueur;
}

tabnine: test | explain | document | ask
double fitness(int *parcours, city *citys) {
    return 1.0 / distance_longueur(parcours, citys);
}

```



```
graphemat.cpp > _unnamed_struct_0401_2 > y
1060 void crossover(int *parent1, int *parent2, int *enfant, int point_de_crossover) {
1062     enfant[i] = parent1[i];
1063 }
1064 int k = point_de_crossover;
1065 for (int i = 0; i < N; i++) {
1066     int city = parent2[i];
1067     int deja_present = 0;
1068     for (int j = 0; j < point_de_crossover; j++) {
1069         if (enfant[j] == city) {
1070             deja_present = 1;
1071             break;
1072         }
1073     }
1074     if (!deja_present) {
1075         enfant[k++] = city;
1076     }
1077 }
1078 }
1079
tabnine: test | explain | document | ask
1080 void mutation(int *parcours) {
1081     int city1 = rand() % N;
1082     int city2 = rand() % N;
1083     while (city1 == city2) {
1084         city2 = rand() % N;
1085     }
1086     int temp = parcours[city1];
1087     parcours[city1] = parcours[city2];
1088     parcours[city2] = temp;
1089 }
```

```

graphemat.cpp > generer_population_initiale(int[][N], int)
1091 void generer_population_initiale(int population[][N], int taille_population) {
1092     for (int i = 0; i < taille_population; i++) {
1093         for (int j = 0; j < N; j++) {
1094             population[i][j] = j;
1095         }
1096         for (int j = 0; j < N; j++) {
1097             int temp = population[i][j];
1098             int index = rand() % N;
1099             population[i][j] = population[i][index];
1100             population[i][index] = temp;
1101         }
1102     }
1103 }

tabnine: test | explain | document | ask
1104 void selection(int population[][N], double *fitness_values) {
1105     int nouvelle_population[POPULATION_SIZE][N];
1106     for (int i = 0; i < POPULATION_SIZE; i++) {
1107         double somme_fitness = 0.0;
1108         for (int j = 0; j < POPULATION_SIZE; j++) {
1109             somme_fitness += fitness_values[j];
1110         }
1111         double choix_aleatoire = (double)rand() / RAND_MAX * somme_fitness;
1112         int index = 0;
1113         double somme = fitness_values[0];
1114         while (somme < choix_aleatoire) {
1115             index++;
1116             somme += fitness_values[index];
1117         }
1118         for (int j = 0; j < N; j++) {
1119             nouvelle_population[i][j] = population[index][j];
1120         }
1121     }
1122     for (int i = 0; i < POPULATION_SIZE; i++) {
1123         for (int j = 0; j < N; j++) {
1124             population[i][j] = nouvelle_population[i][j];
1125         }
1126     }

```

```

graphemat.cpp > generer_population_initiale(int **[N], int
1129 void Algorithme_Genitique(){
1131
1132     city citys[N] = {{0, 0}, {1, 1}, {2, 2}, {3, 3}, {4, 4}};
1133
1134     int population[POPULATION_SIZE][N];
1135     generer_population_initiale(population, POPULATION_SIZE);
1136
1137     double fitness_values[POPULATION_SIZE];
1138     int meilleur_parcours[N];
1139     double meilleure_fitness = 0.0;
1140
1141     for (int generation = 0; generation < MAX_GENERATIONS; generation++) {
1142         for (int i = 0; i < POPULATION_SIZE; i++) {
1143             fitness_values[i] = fitness(population[i], citys);
1144             if (fitness_values[i] > meilleure_fitness) {
1145                 meilleure_fitness = fitness_values[i];
1146                 for (int j = 0; j < N; j++) {
1147                     meilleur_parcours[j] = population[i][j];
1148                 }
1149             }
1150         }
1151         selection(population, fitness_values);
1152         for (int i = 0; i < POPULATION_SIZE; i += 2) {
1153             int point_de_crossover = rand() % (N - 1) + 1;
1154             int enfant1[N], enfant2[N];
1155             crossover(population[i], population[i + 1], enfant1, point_de_crossover);
1156             crossover(population[i + 1], population[i], enfant2, point_de_crossover);
1157             for (int j = 0; j < N; j++) {
1158                 population[i][j] = enfant1[j];
1159                 population[i + 1][j] = enfant2[j];
1160             }
1161             if ((double)rand() / RAND_MAX < MUTATION_RATE) {
1162                 mutation(population[i]);
1163             }
1164             if ((double)rand() / RAND_MAX < MUTATION_RATE) {
1165                 mutation(population[i + 1]);
1166             }
1167         }
    }

```

```
}  
printf("Ordre des citys a visiter : ");  
for (int i = 0; i < N; i++) {  
    if(i=N-1){  
        printf("%d\n", meilleur_parcours[i]);  
    }  
    else{  
        printf("%d -> ", meilleur_parcours[i]);  
    }  
}  
printf("\n");  
printf("Meilleure longueur : %.2f\n", 1.0 / meilleure_fitness);  
}
```

```
15 - Exploration par Escalade  
16 - Exploration par recuit simule  
17 - Exploration par Algorithme Genitique  
18 - Exploration Reseau Neuron monocouche  
19 - Exploration Reseau Neuron multicouche  
Votre choix ? 17
```

```
Ordre des citys a visiter : 3
```

```
Meilleure longueur : 11.31
```

## Exploration par Réseau de Neurones Monocouche :

- **Résumé :** L'exploration par réseau de neurones monocouche est une méthode d'apprentissage automatique qui consiste en une seule couche de neurones interconnectés. Chaque neurone de la couche de sortie représente une classe ou une valeur de sortie, et l'ensemble du réseau est formé pour prédire ces sorties en fonction des entrées fournies. Cette approche est utilisée dans des tâches de classification et de régression simples.
- **Avantages :**
  - **Simplicité :** Facile à mettre en œuvre et à entraîner, surtout par rapport à des architectures plus complexes de réseaux de neurones.
  - **Efficacité pour des tâches simples :** Convient aux tâches de classification et de régression simples où les relations entre les entrées et les sorties sont linéaires ou peuvent être approximées par des fonctions simples.
  - **Compréhensibilité :** Les résultats peuvent être plus faciles à interpréter par rapport à des modèles plus complexes.
- **Inconvénients :**
  - **Limité en complexité :** Ne peut pas modéliser des relations non linéaires complexes entre les entrées et les sorties aussi efficacement que des réseaux de neurones multicouches.
  - **Performances inférieures dans des tâches complexes :** Peut ne pas être suffisamment puissant pour capturer des modèles complexes présents dans les données.
  - **Sensibilité aux données bruitées :** Peut être sensible aux données bruitées ou aux valeurs aberrantes, ce qui peut entraîner une mauvaise généralisation.
- **Meilleure solution :** Pour des tâches plus complexes ou des données plus complexes, l'utilisation de réseaux de neurones multicouches avec des architectures plus sophistiquées, telles que les réseaux convolutionnels (CNN) pour la vision par ordinateur, peut fournir de meilleures performances et une meilleure capacité de modélisation.

```

/***** Exploration par Réseau de Neurones Monocouche *****/

float const M=0.1;
float const THETA=0.2;
int const NBRENTREE=4;
int const NBRPOIDS=2;
tabnine: test | explain | document | ask
void modifierPoids(float w[],int d[],int x[],int e[NBRPOIDS][NBRENTREE],int i)
{
    for(int j=0; j<NBRPOIDS; j++)
    {
        w[j]=w[j]+M*((d[i]-x[i])*e[j][i]);
    }
}

tabnine: test | explain | document | ask
int calculerSortie(float w[],int e[NBRPOIDS][NBRENTREE],int i)
{
    float resultat=0;
    int resultatTemporaire;
    for(int j=0; j<NBRPOIDS; j++)
    {
        resultat+=w[j]*e[j][i];
    }
    resultat=resultat-THETA;

    if(resultat>0)
    {
        resultatTemporaire=1;
    }
    else
        resultatTemporaire=0;
    return resultatTemporaire;
}

```

```

void RM_monocouche()
{
    float w[NBRPOIDS]= {0.3,-0.1};
    int e[NBRPOIDS][NBRENTREE]= {{0,0,1,1},{0,1,0,1}};
    int d[NBRENTREE]= {0,0,0,1};
    int x[NBRENTREE];
    booleen fini=false;
    int nbrOK=0;
    while(!fini)
    {
        nbrOK=0;
        printf("e1 \t| e2 \t| d \t| w1 \t| w2 \t| x \t| w1Final | w2Final\n");
        printf("-----\n");
        for (int i=0; i<NBRENTREE; i++)
        {
            x[i]=calculerSortie(w,e,i);
            printf("%d \t| %d \t| %d \t| %f \t| %f \t| %d \t|",e[0][i],e[1][i],d[i],w[0],w[1],x[i]);
            if(x[i]!=d[i])
            {
                modifierPoids(w,d,x,e,i);
            }
            else
            {
                nbrOK++;
                printf("%f | %f",w[0],w[1]);
                if(nbrOK==4)
                {
                    fini=true;
                    printf("\n");
                }
            }
        }
        printf("\n");
        printf("-----\n");
        printf("\n");
    }
}

```

17 - Reseau Neuron monocouche

Votre choix ? 17

e1	e2	d	w1	w2	x	w1Final	w2Final
0	0	0	0.300000	-0.100000	0	0.300000	-0.100000
0	1	0	0.300000	-0.100000	0	0.300000	-0.100000
1	0	0	0.300000	-0.100000	1	0.200000	-0.100000
1	1	1	0.200000	-0.100000	0	0.300000	0.000000

e1	e2	d	w1	w2	x	w1Final	w2Final
0	0	0	0.300000	0.000000	0	0.300000	0.000000
0	1	0	0.300000	0.000000	0	0.300000	0.000000
1	0	0	0.300000	0.000000	1	0.200000	0.000000
1	1	1	0.200000	0.000000	1	0.200000	0.000000

e1	e2	d	w1	w2	x	w1Final	w2Final
0	0	0	0.200000	0.000000	0	0.200000	0.000000
0	1	0	0.200000	0.000000	0	0.200000	0.000000
1	0	0	0.200000	0.000000	1	0.100000	0.000000
1	1	1	0.100000	0.000000	0	0.200000	0.100000

e1	e2	d	w1	w2	x	w1Final	w2Final
0	0	0	0.200000	0.100000	0	0.200000	0.100000
0	1	0	0.200000	0.100000	0	0.200000	0.100000
1	0	0	0.200000	0.100000	1	0.100000	0.100000
1	1	1	0.100000	0.100000	1	0.100000	0.100000

e1	e2	d	w1	w2	x	w1Final	w2Final
0	0	0	0.100000	0.100000	0	0.100000	0.100000
0	1	0	0.100000	0.100000	0	0.100000	0.100000
1	0	0	0.100000	0.100000	0	0.100000	0.100000
1	1	1	0.100000	0.100000	1	0.100000	0.100000

## Exploration par Réseau de Neurones Multicouche :

- **Résumé :** L'exploration par réseau de neurones multicouches est une méthode d'apprentissage automatique qui consiste en plusieurs couches de neurones interconnectées, comprenant généralement une couche d'entrée, une ou plusieurs couches cachées et une couche de sortie. Chaque couche contient un ensemble de neurones qui transmettent des signaux aux neurones de la couche suivante, avec des poids associés à chaque connexion. Ce réseau est formé pour apprendre des représentations hiérarchiques des données en ajustant les poids des connexions afin de minimiser une fonction de perte.
- **Avantages :**
  - **Capacité de modélisation complexe :** Les réseaux de neurones multicouches sont capables de capturer des modèles non linéaires complexes dans les données, ce qui les rend adaptés à une large gamme de tâches d'apprentissage automatique.
  - **Adaptabilité :** Ils peuvent être utilisés pour des tâches de classification, de régression, de détection d'anomalies, de traitement du langage naturel, de vision par ordinateur, et bien d'autres.
  - **Performances élevées :** Avec un entraînement approprié et une architecture bien conçue, les réseaux de neurones multicouches peuvent atteindre des performances de pointe dans de nombreuses applications.
- **Inconvénients :**
  - **Complexité :** La conception, l'entraînement et le réglage des réseaux de neurones multicouches peuvent être complexes et nécessiter une expertise considérable.
  - **Besoin de données et de calculs importants :** Pour obtenir de bonnes performances, ces réseaux nécessitent souvent de grandes quantités de données d'entraînement et de puissance de calcul pour l'entraînement.
  - **Risque de surapprentissage :** Les réseaux de neurones multicouches peuvent être sujets au surapprentissage, en particulier avec des ensembles de données de petite taille ou des architectures trop complexes.



18 - Exploration Réseau Neuron multicouche  
Votre choix ? 18

Propagation Avant

```
a1 <==> 2.000000
a2 <==> -1.000000
a3 <==> 0.377541
a4 <==> 0.500000
a5 <==> 0.867328
a6 <==> 0.084901
a7 <==> 0.648539
```

Retropropagation

```
Delta_Final <====> 0.351461
Delta6 <====> -0.081918
Delta5 <====> 0.040443
Delta4 <====> 0.112250
Delta3 <====> 0.028735
```

```
W13 <====> 0.505751
W14 <====> -0.977550
W23 <====> 1.497124
W24 <====> -2.011225
W35 <====> 1.001527
W36 <====> -1.003093
W45 <====> 3.002022
W46 <====> -4.004096
W57 <====> 1.030483
W67 <====> -2.997016
```

Propagation Avant

```
a1 <==> 2.000000
a2 <==> -1.000000
a3 <==> 0.271778
a4 <==> 0.514028
a5 <==> 0.975704
a6 <==> 0.008939
a7 <==> 0.830796
```

Retropropagation

```
Delta_Final <====> 0.160204
Delta6 <====> -0.004492
Delta5 <====> 0.004133
Delta4 <====> 0.007593
Delta3 <====> 0.001711
```

```
W13 <====> 0.506093
W14 <====> -0.976031
W23 <====> 1.496953
W24 <====> -2.011984
W35 <====> 1.001639
W36 <====> -1.003215
W45 <====> 3.002234
W46 <====> -4.004327
W57 <====> 1.046993
W67 <====> -2.996865
```

Propagation Avant

```
a1 <==> 2.000000
a2 <==> -1.000000
a3 <==> 0.186883
a4 <==> 0.528979
a5 <==> 0.995799
a6 <==> 0.000898
a7 <==> 0.932842
```

Retropropagation

```
Delta_Final <====> 0.067158
Delta6 <====> -0.000181
Delta5 <====> 0.000204
Delta4 <====> 0.000400
Delta3 <====> 0.000072
```

```
W13 <====> 0.506108
W14 <====> -0.975951
W23 <====> 1.496946
W24 <====> -2.012024
W35 <====> 1.001645
W36 <====> -1.003218
W45 <====> 3.002250
W46 <====> -4.004336
W57 <====> 1.053680
W67 <====> -2.996859
```