

Sauf mention contraire,  $G = (S, A)$  est un graphe orienté,  $n = |S|$  et  $p = |A|$ .

## I Généralités

### Définition : Chemin, distance

Soient  $u, v \in S$ .

- Un chemin de  $u$  à  $v$  est une suite de sommets  $u = u_0, u_1, \dots, u_k = v$  telle que  $\forall i \in \llbracket 0, \dots, k-1 \rrbracket, (u_i, u_{i+1}) \in A$ .
- Le poids d'un chemin  $C$ , noté  $p(C)$ , est la somme des poids de ses arêtes.
- Un chemin de  $u$  à  $v$  est un plus court chemin s'il n'existe pas de chemin de  $u$  à  $v$  de poids plus petit.
- La distance  $d(u, v)$  est le poids d'un plus court chemin de  $u$  à  $v$ .  
Autrement dit :  $d(u, v) = \inf\{p(C) \mid C \text{ est un chemin de } u \text{ à } v\}$ .  
S'il n'existe pas de chemin de  $u$  à  $v$ , on pose  $d(u, v) = +\infty$ .  
S'il y a un cycle de poids négatif, on peut avoir  $d(u, v) = -\infty$ .

### Problème 1

**Entrée** : Graphe orienté  $G = (S, A)$  pondéré par  $p : A \rightarrow \mathbb{R}^+, s \in S$

**Sortie** : Tableau  $d$  tel que  $d[v] = d(s, v)$

### Problème 2

**Entrée** : Graphe non-orienté  $G = (S, A)$  pondéré par  $p : A \rightarrow \mathbb{R}^+, s \in S$

**Sortie** : Tableau  $d$  tel que  $d[v] = d(s, v)$

### Théorème

Supposons que l'on puisse résoudre le problème 1 en complexité  $O(f(n, p))$ .

Alors on peut résoudre le problème 2 en complexité  $O(f(n, p))$ .

Preuve :

---



---



---



---

### Théorème : Inégalité triangulaire

Soit  $u, v, w \in S$ . Alors :

$$d(u, v) \leq d(u, w) + d(w, v)$$

Preuve :

---



---



---



---

### Théorème : Sous-optimalité des plus courts chemins

Soit  $C$  un plus court chemin de  $u$  à  $v$  et  $u', v'$  deux sommets de  $C$ .

Alors le sous-chemin  $C'$  de  $C$  de  $u'$  à  $v'$  est aussi un plus court chemin.

Preuve :

---

---

---

---

### Théorème

Soient  $u, v, w \in S$ . Alors :

$$d(u, v) = \min_{(w,v) \in A} d(u, w) + p(w, v)$$

Preuve :

---

---

---

Remarques :

- Cette équation n'est pas utilisable en l'état car calculer  $d(u, v)$  est aussi difficile que calculer  $d(u, w)$ .
- Pour la rendre utilisable, on peut ajouter un paramètre supplémentaire : nombre d'arêtes (Bellman-Ford) ou numéros des sommets utilisables (Floyd-Warshall).

## II Parcours en largeur

Un parcours en largeur permet de résoudre le problème suivant, en parcourant les sommets par distance croissante depuis  $s$  :

**Entrée** :  $G = (S, A)$  avec des poids unitaires,  $s \in S$   
**Sortie** : Tableau  $d$  tel que  $d[v] = d(s, v)$

Complexité :

- $O(n + p)$  si  $G$  est représenté par une liste d'adjacence.
- $O(n^2)$  si  $G$  est représenté par une matrice d'adjacence.

---

```
int* bfs(int s, int n, int** g) {
// g est une matrice d'adjacence avec n sommets
int* d = malloc(n * sizeof(int));
for(int i = 0; i < n; i++) d[i] = -1;
d[s] = 0;
int* q = malloc(n * sizeof(int)); // file
int deb = 0, fin = 1;
q[fin] = s;
while (deb < fin) {
    int u = q[deb++];
    for(int v = 0; v < n; v++)
        if(g[u][v] && d[v] == -1) {
            d[v] = d[u] + 1;
            q[fin++] = v;
        }
}
free(q);
return d;
}
```

---

### III Graphe orienté acyclique (HP)

**Entrée :**  $G = (S, A)$  acyclique et  $s \in S$   
**Sortie :** Tableau  $d$  tel que  $d[v] = d(s, v)$

Résolution en  $O(n + p)$  :

1. Calculer un tri topologique des sommets avec l'algorithme de Kosaraju.
2. Calculer les distances dans l'ordre topologique, en utilisant :

$$d(s, v) = \min_{(u,v) \in A} d(s, u) + p(u, v)$$

```
int* sp_dag(int s, int** g, int n) {
// g[i][j] = poids de l'arc i -> j ou 0 si pas d'arc
int* d = malloc(n * sizeof(int));
for(int i = 0; i < n; i++) d[i] = -1;
d[s] = 0;
int* tri = tri_topologique(g, n);
for(int i = 0; i < n; i++) {
    int v = tri[i];
    for(int j = 0; j < i; j++) {
        int u = tri[j];
        if(g[u][v] && (d[v] == -1 || d[v] > d[u] + g[u][v]))
            d[v] = d[u] + g[u][v];
    }
}
free(tri);
return d;
}
```

### IV Algorithme de Dijkstra

#### Algorithme de Dijkstra

**Entrée :**  $G = (S, A)$  pondéré par  $p : A \rightarrow \mathbb{R}^+$ ,  $s \in S$   
**Sortie :** Tableau  $d$  tel que  $d[v] = d(s, v)$

$q \leftarrow$  file de priorité contenant tous les sommets  
 $d \leftarrow [\infty, \dots, \infty]$   
 $d[s] \leftarrow 0$   
**Tant que**  $q \neq \emptyset$  :  
    Extraire  $u$  de  $q$  tel que  $d[u]$  soit minimum  
    **Pour** tout voisin  $v$  de  $u$  :  
        **Si**  $d[u] + p(u, v) < d[v]$  :  
             $d[v] \leftarrow d[u] + p(u, v)$   
**Renvoyer**  $d$

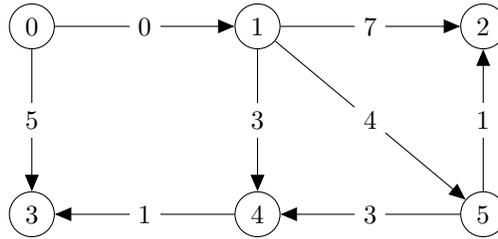
Comme dans le parcours en largeur, on calcule les distances par ordre croissant depuis  $s$ .

On a l'invariant suivant :

- $\forall v \notin q : d[v] = d(s, v)$ .
- $\forall v \in q : d[v] = \min_{u \notin q} d(s, u) + p(u, v)$ .

### Exercice 1.

Appliquer l'algorithme de Dijkstra depuis  $s = 0$  sur le graphe suivant, en mettant à jour les valeurs  $d[v]$  à côté de chaque sommet  $v$  :



Complexité de Dijkstra si  $q$  est implémenté par un tas :

- $n$  extractions du minimum :  $O(n \log(n))$
- au plus  $p$  mises à jour :  $O(p \log(n))$

Total :  $O(n \log(n)) + O(p \log(n)) = \boxed{O(p \log(n))}$ .

Au lieu de mettre à jour le tas, on peut ajouter la nouvelle valeur au tas (qui peut donc contenir plusieurs fois le même sommet).

---

```
let dijkstra g p s =
  let n = Array.length g in
  let q = create () in
  let d = Array.make n max_int in
  add q s 0;
  while not (is_empty q) do
    let u, du = extract_min q in
    if d.(u) = max_int then (
      d.(u) <- du;
      List.iter (fun v -> add q v (du + p u v)) g.(u)
    )
  done;
  d
```

---

où on suppose avec une structure de file de priorité min avec les fonctions `create`, `add`, `is_empty` et `extract_min`.

## V Algorithme $A^*$

Principe de l'algorithme  $A^*$  :

1. Définir une heuristique  $h$  telle que  $h(v)$  soit une estimation de la distance de  $v$  à  $t$ .
2. Modifier l'algorithme de Dijkstra en utilisant  $d[u] + p(u, v) + h(v)$  comme priorité, au lieu de  $d[u] + p(u, v)$ .

L'algorithme  $A^*$  visite donc en priorité les sommets  $v$  tels que  $h(v)$  est petit.

### Algorithme A\*

**Entrée :**  $G = (S, A)$  pondéré par  $p : A \rightarrow \mathbb{R}^+$ ,  $s, t \in S$  et  $h : S \rightarrow \mathbb{R}^+$  une heuristique cohérente  
**Sortie :** La distance  $d(s, t)$  de  $s$  à  $t$

```
q ← file de priorité vide
Ajouter s à q avec priorité 0
d ← [∞, ..., ∞]
Tant que d[t] = ∞ :
  Extraire u de q de priorité minimum du
  Si d[u] = ∞ :
    d[u] ← du
    Pour tout voisin v de u :
      Ajouter v à q avec priorité d[u] + p(u, v) + h(v)
Renvoyer d[t]
```

### Définition : Heuristique

Une heuristique  $h$  est dite :

- Admissible si  $h(v) \leq d(v, t)$  pour tout  $v \in S$ .
- Cohérente (ou : monotone) si  $h(v) \leq p(u, v) + h(u)$  pour tout  $(u, v) \in A$ .

### Théorème : (Admis)

- Si  $h$  est admissible alors A\* renvoie la distance de  $s$  à  $t$ .
- Si  $h$  est admissible et cohérente et si la file de priorité  $q$  est implémentée avec un tas, alors A\* renvoie la distance de  $s$  à  $t$  en complexité  $O(p \log(n))$ .

On n'a donc théoriquement rien gagné en complexité par rapport à Dijkstra, mais en choisissant bien  $h$  on peut réduire le nombre de sommets explorés en pratique.

Idéalement, une heuristique doit être rapide à calculer ( $O(1)$ ), admissible, cohérente et proche de la distance réelle (ce qui permet de se rapprocher plus rapidement de  $t$ ).

Exemples :

- $h = 0$  : on retrouve l'algorithme de Dijkstra.
- $h : v \mapsto d(v, t)$  : on parcourt exactement le plus court chemin de  $s$  à  $t$  mais on ne connaît pas  $d(v, t)$  (c'est ce qu'on cherche).
- Distance euclidienne : si  $v, t \in \mathbb{R}^k$ ,  $h(v) = \sqrt{\sum_{i=1}^k (v_i - t_i)^2}$ .
- Distance de Manhattan : si  $v, t \in \mathbb{R}^k$ ,  $h(v) = \sum_{i=1}^k |v_i - t_i|$ .

### Exercice 2.

Montrer que l'algorithme A\* ne renvoie pas nécessairement la distance de  $s$  à  $t$  si  $h$  n'est pas admissible.

## VI Algorithme de Bellman-Ford (HP)

L'algorithme de Bellman-Ford permet de résoudre le problème suivant par programmation dynamique :

**Entrée :**  $G = (S, A)$  pondéré par  $p : A \rightarrow \mathbb{R}$ ,  $s \in S$   
**Sortie :** Tableau  $d$  tel que  $d[v] = d(s, v)$

### Théorème

Soit  $d_k(v)$  le poids minimum d'un chemin de  $s$  à  $v$  utilisant au plus  $k$  arêtes. Alors :

$$d_{k+1}(v) = \min_{(u,v) \in A} d_k(u) + w(u, v)$$

Si  $G$  ne contient pas de cycle de poids négatif alors  $d_{n-1}(v) = d(v)$ .

Remarque : on peut détecter un cycle de poids négatif en testant si  $d_n(v) < d_{n-1}(v)$ .

Preuve :

Parcourir tous les sommets puis tous les arcs  $(u, v)$  entrants dans  $v$  revient à parcourir tous les arcs du graphe. Comme de plus on a juste besoin de stocker  $d[\dots][k-1]$  pour calculer  $d[\dots][k]$  :

### Algorithme de Bellman-Ford

**Entrée :**  $G = (S, A)$  pondéré par  $p$  et  $s \in S$ .  
**Sortie :**  $d$  tel que  $d[v]$  soit la distance de  $s$  à  $v$ .

```
d ← [∞, ..., ∞]
d[s] ← 0
Pour  $k \in \llbracket 0, n-2 \rrbracket$  :
  Pour  $(u, v) \in A$  :
     $d[v] \leftarrow \min(d[v], d[u] + p(u, v))$ 
Renvoyer d
```

Complexité :  $O(np)$  si  $G$  est représenté par une liste d'adjacence.

```
int* bellman_ford(int s, int** g, int n) {
// g[i][j] = p si (i, j) est un arc de poids p, infini sinon
int* d = malloc(n * sizeof(int));
for(int i = 0; i < n; i++) d[i] = i == s ? 0 : -1;
for(int k = 0; k < n - 1; k++)
  for(int u = 0; u < n; u++)
    for(int v = 0; v < n; v++) {
      int x = d[u] + g[u][v];
      if(g[u][v] != 0 && (d[v] == -1 || d[v] > x))
        d[v] = x;
    }
return d;
}
```

## VII Algorithme de Floyd-Warshall

### Théorème

Soit  $d_k(u, v)$  la longueur d'un plus court chemin de  $u$  à  $v$  n'utilisant que des sommets intermédiaires de numéro  $< k$  ( $\infty$  s'il n'existe pas). Alors :

$$d_{k+1}(u, v) = \min(d_k(u, v), d_k(u, k) + d_k(k, v))$$

Si  $G$  ne contient pas de cycle de poids négatif alors  $d_n(u, v) = d(u, v)$ .

Preuve :

---

---

---

---

Remarques :

- Comme pour Bellman-Ford, on peut utiliser une matrice  $d[u][v]$  pour stocker la dernière valeur calculée de  $d_k(u, v)$ .
- On peut détecter un cycle de poids négatif en testant s'il existe  $u$  tel que  $d_n(u, u) < 0$ .
- Si  $G$  est représenté par matrice d'adjacence pondérée, on peut l'utiliser pour stocker  $d_k(u, v)$  et initialiser  $d_0(u, v)$ .

### Algorithme de Floyd-Warshall

**Entrée** :  $G = (S, A)$  pondéré par  $p$   
**Sortie** : Matrice  $d$  telle que  $d[u][v]$  = distance de  $u$  à  $v$

Initialiser  $d[u][v]$  à 0 si  $u = v$  et à  $p(u, v)$  sinon

**Pour**  $k \in S$  :

**Pour**  $u \in S$  :

**Pour**  $v \in S$  :

$d[u][v] = \min(d[u][v], d[u][k] + d[k][v])$

**Renvoyer**  $d$

Remarque : Contrairement aux autres algorithmes, Floyd-Warshall calcule les distances depuis n'importe quel sommet à n'importe quel autre sommet.

Complexité :  $O(n^3)$  si  $G$  est représenté par une matrice d'adjacence.

Si  $G$  est représenté par matrice d'adjacence pondérée, on peut l'utiliser pour stocker  $d_k(u, v)$  et initialiser  $d_0(u, v)$  :

```
void floyd_warshall(int n, int** g, int n) {
// g[i][j] = p si (i, j) est un arc de poids p, infini sinon
for(int k = 0; k < n; k++)
for(int u = 0; u < n; u++)
for(int v = 0; v < n; v++) {
int x = g[u][k] + g[k][v];
if(x < g[u][v])
g[u][v] = x;
}
}
```