

## Annexe 2 : Minimisation/méthodes de descentes

Soit  $f$  une fonction continue, de  $\mathbb{R}$  dans  $\mathbb{R}$ . Le but est de trouver le minimum de la fonction  $f$  sur  $\mathbb{R}$ , à partir d'un point de départ  $x_0$ . Pour ce genre de problème, on fait souvent appel à des algorithmes dit de «descentes», consistant à trouver un scalaire  $d_0 \in \mathbb{R}$ , dit de direction, et un pas  $\alpha_0 \in \mathbb{R}$ , d'avancement dans cette direction tels que

$$f(x_0 + \alpha_0 d_0) < f(x_0)$$

Une fois  $\alpha_0$  et  $d_0$  déterminés (nous verrons par la suite comment), on peut alors remplacer  $x_0$  par  $x_1 = x_0 + \alpha_0 d_0$ , et recommencer la procédure de recherche d'une direction de descente et d'un pas d'avancement à partir de  $x_1$ . L'étape de recherche du pas d'avancement s'appelle la recherche linéaire. Le schéma général d'un algorithme de descente est donc le suivant

---

**Algorithme 1** : Algorithme de descente «général», pseudo-code

---

**Données :**

- Une fonction  $f$  et un point de départ  $x_0$ .
- Un critère d'arrêt et un nombre max d'itérations  $n_{max}$

**Résultat :** Une approximation de la solution du problème :  $\min_{x \in \mathbb{R}} f(x)$

```
1  $k = 0$ ;  
2 tant que "test d'arrêt non satisfait" et  $k \leq n_{max}$  faire  
3   | Trouver une direction de descente  $d_k$  ;  
4   | Recherche linéaire : trouver un pas  $\alpha_k$  tel que  $f(x_k + \alpha_k d_k) < f(x_k)$  ;  
5   |  $x_{k+1} = x_k + \alpha_k d_k$ ;  
6   |  $k = k + 1$ ;  
7 fin
```

---

Il est connu que pour une direction  $d_k$ , un choix pertinent est d'aller dans la direction opposée à la dérivée de la fonction  $f$  en  $x_k$ , *i.e* prendre  $d_k = -f'(x_k)$ . Le problème à chaque itération consiste alors à trouver  $\alpha_k \in \mathbb{R}$  tel que

$$f(x_k - \alpha_k f'(x_k)) < f(x_k)$$

L'idée la plus simple est de prendre un pas fixe,  $\alpha_k = s, \forall k$ . Pour faire un peu plus élaboré, on fera la chose suivante :

- Choisir un pas  $\alpha_k$  de départ (par exemple  $\alpha_k = \frac{0.01}{|f'(x_k)|}$ ),
- Si  $f(x_k - \alpha_k f'(x_k)) \leq f(x_k)$  alors,  $\alpha_k = 1.1\alpha_k$
- Si  $f(x_k - \alpha_k f'(x_k)) > f(x_k)$  alors,  $\alpha_k = \frac{\alpha_k}{2}$

Notons qu'avec ce type d'approche, il est toujours possible de rester bloqué dans un minimum local de la fonction  $f$ . D'autres approches sont possibles pour éviter de rester piégé dans un minimum local. L'annexe suivant détaille une approche totalement différente afin de trouver le minimum global d'une fonction.