

Chapitre 1

Introduction à l'optimisation

Introduction

L'optimisation est une branche des mathématiques. Dans la pratique, on part d'un problème concret, on le modélise et on le résoud mathématiquement (analytiquement : problème d'optimisation, numériquement : programme mathématique).

1.1 Problématique

1.1.1 Cadre

Un problème d'optimisation consiste, étant donnée une fonction $f : S \rightarrow \mathbb{R}$ à trouver :

- 1) Son minimum v (resp. son maximum) dans S .
- 2) Un point $x_0 \in S$ qui réalise ce minimum (resp. maximum) i.e. $f(x_0) = v$.

Vocabulaire

- f est la fonction objectif
- v est la valeur optimale
- x_0 est la solution optimale
- $S = \{\text{solutions réalisables du problème}\}$

–Ecriture du problème : $\min_{x \in S} f(x)$ resp. $\max_{x \in S} f(x)$

Remarque : Lien minimum/maximum : soit f une fonction dont on veut trouver le maximum. Le problème $\max_{x \in S} f(x)$ renvoie (x_0, v) alors que le problème $\min_{x \in S} f(x)$ renvoie $(x_0, -v)$. D'où ce lien. Ainsi la recherche d'un maximum peut toujours se ramener 'a la recherche d'un minimum.

Applications

L'optimisation intervient dans de nombreux domaines :

- en recherche opérationnelle (problème de transport, économie, gestion de stocks...)
- en analyse numérique (approximation/résolution de systèmes linéaires, non linéaires...)
- en automatique (modélisation de systèmes, filtrage...)

1.1.2 Différents types d'optimisation

Classification des problèmes d'optimisation

-optimisation linéaire

f est une fonction linéaire : $f(x) = \langle c, x \rangle$,

S est défini par des fonctions affines : $ax + b \geq 0$.

-optimisation quadratique

f est une fonction convexe quadratique : $f(x) = \frac{1}{2} \langle Ax, x \rangle + \langle b, x \rangle$,

A est une matrice symétrique semi-définie positive

S est défini par des fonctions affines : $ax + b \geq 0$,

-optimisation convexe

f est une fonction convexe et S un domaine convexe

– optimisation différentiable

f est une fonction différentiable

S est défini par des fonction (=contraintes) différentiables

– optimisation non différentiable

exemple : $f(x) = \max\{f_1(x), \dots, f_m(x)\}$.

-optimisation en dimension infinie

exemple : problèmes variationnels $J(x) = \int_0^T L(t, x(t), x'(t)) dt$ avec x est dans un ensemble de fonctions X , $x(0) = x_0$ et $x(T) = x_T$.

Optimisation nonlinéaire On distingue trois types de problèmes :

– problème sans contraintes : $\min_{x \in \mathbb{R}^n} f(x)$,

– problème avec contraintes de type égalité : $\min_{x \in S} f(x)$ avec S de la forme

$S = \{x \in \mathbb{R}^n \text{ t.q. } g_i(x) = 0 \text{ pour } i = 1..l\}$ avec $g_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$,

– problème avec contraintes de type inégalité : $\min_{x \in S} f(x)$ avec S de la forme

$S = \{x \in \mathbb{R}^n \text{ t.q. } h_i(x) \geq 0 \text{ pour } i = 1..l\}$ avec $h_i : \mathbb{R}^n \rightarrow \mathbb{R}$.

1.2 Exemples de problèmes d'optimisation non linéaire

Un problème de production

Une usine a besoin de n produits a_1, \dots, a_n en quantité x_1, \dots, x_n pour fabriquer un produit fini M en quantité $h(x_1, \dots, x_n)$.

Soit p_i le prix unitaire du produit i et p le prix de vente du produit fini M .

On désire calculer la production optimale. Il s'agit donc de maximiser la fonction $ph(x_1, \dots, x_n) - \sum_{i=1}^n x_i p_i$.

Un problème avec contrainte de type inégalité

Une firme fabrique des objets A et des objets B en utilisant des matières premières m_1 et m_2 . Pour fabriquer une unité de A , il faut 2 unités de m_1 et de m_2 . Et pour fabriquer une unité de B , il faut 1 unité de m_1 et 2 de m_2 . On dispose de 8 unités de m_1 et 7 de m_2 .

Enfin, le bénéfice est de 4 euros par unité de A et de 5 euros par unité de B .

La patron de la firme voudrait optimiser son bénéfice.

Il s'agit donc de maximiser sur S la fonction $4a + 5b$ où a (resp. b) représente la quantité de produit A (resp. B) fabriquée avec S défini par

$$\{(x_1, x_2) \in \mathbb{R}^n \text{ t.q. } 2x_1 + x_2 \leq 8, x_1 + x_2 \leq 7\}.$$