

RÉSUMÉ DÉTAILLÉ DU COURS D'OPTIMISATION

Titre plus précis : Optimisation continue - théorie et algorithmes

Objectif du cours :

- introduire les outils mathématiques de base,
- présenter les idées algorithmiques de base,
- donner une première expérience de modélisation et une première expérience numérique.

Le cours en un coup d'oeil :

1. Introduction, motivations
 - 1.1 Qu'est ce qu'un problème d'optimisation ?
 - 1.2 Où apparait l'optimisation ?
 - 1.3 Qu'allons-nous faire ce semestre ?
2. Maths pour l'optimisation
 - 2.1 Introduction, questions naturelles
 - 2.2 Existence, unicité, convexité
 - 2.3 Conditions d'optimalité
 - 2.4 Dualité lagrangienne
3. Algorithmique de l'optimisation
 - 3.1 Généralités sur les méthodes numériques
 - 3.2 Méthodes pour l'optimisation différentiable sans contraintes
 - 3.3 Méthodes pour l'optimisation différentiable avec contraintes
 - 3.4 Méthodes pour l'optimisation non-différentiable
4. Étude de cas réels
 - 4.1 EDF : gestion de la production électrique
 - 4.2 Finance : calibration du modèle de change
 - 4.3 Météo : identification des conditions initiales
 - 4.4 Finance : calibration du risque d'un portefeuille

et ci-après, le résumé détaillé (3 pages)...

1 Introduction, motivations

1.1 Qu'est ce qu'un problème d'optimisation ?

- Introduction générale. Exemples : optimisation quadratique, linéaire
- Une classification : optimisation continue, optimisation combinatoire, commande optimale
- Objectifs du cours

1.2 Où apparait l'optimisation ?

- Introduction. Un schéma du processus de modélisation \rightarrow TP1
- Exemple : agence matrimoniale (\rightarrow problème d'affectation)
- Exemple : gestion de portefeuille (\rightarrow problème quadratique)
- Réécriture des problèmes : pourquoi, comment (changement/ajout de variable, dualité)

1.3 Qu'allons-nous faire ce semestre ?

- Plan du cours, présentation rapide des TPs
- Remarques générales :
 - Éléments clé d'une méthode numérique d'optimisation (\rightarrow besoin de maths)
 - Notation, convention (min/max, dimension finie)
 - Prérequis (Calcul diff! \rightarrow TD1)

2 Maths pour l'optimisation

2.1 Introduction, questions naturelles

- Problème bien posé? exemples
- Existe-il une « solution »? définition min local, global, exemples (\rightarrow besoin de compacité)
- Structure de l'ensemble des solutions? unicité? (\rightarrow besoin de convexité)
- Propriétés de la solution? nécessaires/suffisantes? (\rightarrow condition d'optimalité)

2.2 Existence, unicité, convexité

Existence et compacité

- Généralités sur l'existence
- Cas évident : C fini - Exemple : $\{0, 1\}$ -programming
- Cas important : C compact - Exemple : un problème linéaire
- Corollaire : C fermé + f coercive - Exemple : fonction quadratique
- Généralités sur la structure des solutions

Éléments d'analyse convexe I (rappels)

- Définition ensemble convexe, exemples, contre-exemples
- Enveloppe convexe (propriétés au TD3)
- Définitions fonction convexe, exemples (fonctions affines, quadratiques)
- Notions liées : domaine de f , ensemble de niveau, fonction strictement convexe, fortement convexe
- Prop : fonction sup convexe - Exemple : fonction valeur propre max
- Caractérisations des fonctions convexes différentiables, exemples (fonction quadratique, entropie)
- Convexité et optimisation : min local/global ; ens des min convexe ; stricte convexité donne unicité

2.3 Conditions d'optimalité

Cas différentiable sans contrainte

- Conditions nécessaires du 1er ordre et 2e ordre – Exemples et contre-exemples simples
- Conditions suffisantes
- Caractérisation (cas convexe) – Exemple : fonction quadratique fortement convexe

Cas différentiable avec contraintes d'égalité

- Théorème des extrema liés – Exemples et contre-exemples simples
- Interprétation géométrique et interprétation analytique
- Exemple : minimiser une fonction quadratique sur un espace affine
- Exemple : minimiser une fonction quadratique sur la sphère unité (formule variationnelle de λ_{\min})

Cas différentiable avec contraintes d'inégalité

- Théorème de KKT (1er ordre – second ordre évoqué)
- Condition de qualification, dessins
- Cas convexe : suffisance et qualification globale
- Exemple simple : min une forme linéaire sur la boule unité

Cas non-différentiable + éléments d'analyse convexe II (régularité)

- Cas intermédiaire : f diff et C convexe – Exemple : projection sur un convexe fermé (en dim finie)
- Introduction de la non-différentiabilité de f , besoin d'un peu plus d'analyse convexe
- Régularité des fonctions convexes (rapidement) : local lipschitz, différentiable p.p.
- Objet du 1er ordre : sous-différentiel. Exemples simples.
- Convexité et optimisation, caractérisation

2.4 Dualité lagrangienne

Problème dual, lagrangien

- Introduction générale, objectifs, interprétation « économique »
- Introduction pratique du problème dual
- Introduction théorique du problème dual, premières propriétés
- Exemples : problème linéaire (remember 1A) + EDF
- Généralisation au cas des inégalités et d'un min

« Théorie » de la dualité

- Premiers liens entre primal et dual → saut de dualité
- Convexité de la fonction duale – Prop : sous-gradients de la fonction duale → filling property
- Lien entre primal et dual en présence de convexité
- Connexions avec les multiplicateurs des conditions d'optimalité (cas convexe différentiable)
- Exemple : calibration des matrices de corrélation

3 Algorithmique de l'optimisation

3.1 Généralités sur les méthodes numériques

- Comment connaissons-nous f ? oracle pauvre, riche, exemples

- Structure générale d'un algorithme d'optimisation
- 4 points : calcul de x_{k+1} , choix de x_0 , choix du critère d'arrêt, gestion des erreurs numériques
- 2 idées fortes : **modèle (local)** de la fonction + **stabilisation (globale)**

3.2 Méthodes pour l'optimisation différentiable sans contraintes

Introduction

- Méthodes « de descente » - direction de descente, pas de descente,
- Critère d'arrêt → lien avec le calcul de $F(x) = 0$

Recherche linéaire

- Premiers exemples, objectifs
- Principe, structure de la recherche, réglages (règle de Wolfe) → TP3
- Théorème de convergence

Direction de descente

- Modèle (local) linéaire → direction de gradient
- Avantages (simple!), inconvénients (lente car manque d'information globale) → TP2
- Modèle (local) quadratique → direction de Newton, théorème de convergence quadratique
- Inconvénients (besoin du 2e ordre, $\nabla^2 f(x)$ inversible? et à inverser! et il faut globaliser!)
- Amélioration : Quasi-Newton → TP4
- Choix de W_k , propriétés, théorème de convergence superlinéaire

3.3 Méthodes pour l'optimisation différentiable avec contraintes

(cette section sera plus ou moins détaillée en fonction de niveau d'avancement du cours)

- Cas simple : contraintes d'égalité linéaire
- Cas différentiable : méthodes SQP
- Sinon : se ramener à du « sans contraintes » - techniques : élimination, pénalisation, barrière...
- Exemple : optimisation conique

3.4 Méthodes pour l'optimisation non-différentiable sans contraintes

- Difficultés du non-différentiable (descente? test d'arrêt?)
- Situation : simulateur « pauvre » donnant la valeur et un sous-gradient (simulateur riche en 3A)
- Méthode de sous-gradients, avantages (simple!), inconvénients (lente en théorie et pratique, choix de t_k , pas de critère d'arrêt) → TP5
- Méthode des plans sécants, avantages (modèle polyédral, critère d'arrêt), inconvénients (problème de l'existence de λ_{k+1} , very bad convergence)
- Méthode de faisceaux, stabilisation quadratique → TP6

4 Étude de cas réels

(→ mettre en musique tout ce qu'on a vu avant - de la modélisation à la résolution)

1. EDF : gestion de la production électrique
2. Finance : calibration du modèle de change
3. Météo : identification des conditions initiales
4. Finance : calibration du risque d'un portefeuille