






La version que vous consultez n'est pas définitive. Cette fiche d'activité peut encore faire l'objet de modifications. La version finale sera disponible le 1er juin.

5.00 crédits	30.0 h + 22.5 h	Q1
--------------	-----------------	----

Enseignants	Glineur François ;Nunes Grapiglia Geovani ;
Langue d'enseignement	Anglais > Facilités pour suivre le cours en français
Lieu du cours	Louvain-la-Neuve
Préalables	Ce cours suppose le suivi au préalable d'un cours de base en optimisation (tel que le cours LINMA1702) ainsi que certaines notions élémentaires d'analyse réelle et d'algèbre linéaire (correspondant aux cours LEPL1101 et LEPL1102).
Thèmes abordés	Optimisation linéaire, optimisation convexe (y compris l'optimisation structurée conique) ; dualité et applications ; méthodes de point intérieur ; méthodes du premier ordre, méthodes de région de confiance ; pratique d'un langage de modélisation.
Acquis d'apprentissage	<p>A la fin de cette unité d'enseignement, l'étudiant est capable de :</p> <p>Eu égard au référentiel AA, ce cours contribue au développement, à l'acquisition et à l'évaluation des acquis d'apprentissage suivants :</p> <p>AA1.1, AA1.2, AA1.3 AA2.1, AA2.2, AA2.4, AA2.5 AA5.3, AA5.5</p> <p>Plus précisément, au terme du cours, l'étudiant sera capable de :</p> <ul style="list-style-type: none"> • Reconnaître un problème pouvant être formulé ou converti sous forme linéaire, convexe, ou conique • Exploiter le concept de dualité pour la compréhension d'un problème, la production de certificats d'optimalité ou d'impossibilité, pour l'analyse de sensibilité ou la formulation de problèmes robustes 1 • Décrire, analyser et Implémenter des algorithmes de résolution avancés dans les domaines de l'optimisation linéaire, convexe ou non-linéaire • Utiliser un langage de modélisation pour formuler et résoudre un problème d'optimisation, en exploitant la séparation entre modèle, données et algorithme de résolution <p>Acquis d'apprentissage transversaux :</p> <ul style="list-style-type: none"> • utiliser un logiciel de calcul numérique de type Matlab ou de modélisation de type AMPL • effectuer en petit groupe un travail de formulation, d'analyse et/ou de résolution de modèles d'optimisation • rendre compte par écrit d'un travail de formulation, d'analyse et/ou de résolution de modèles d'optimisation.
Modes d'évaluation des acquis des étudiants	<p>Les étudiants et étudiantes sont évalués individuellement lors d'un examen écrit organisé en session, sur base des acquis d'apprentissage énoncés plus haut. En outre les étudiants réalisent une série de devoirs en petits groupes durant le premier quadrimestre. La note des devoirs est acquise pour l'ensemble des sessions de l'année académique (il n'est pas possible de refaire les devoirs en seconde session).</p> <p>La note finale est attribuée sur base des devoirs (8 points sur 20) et de l'examen (12 points sur 20).</p> <p>Toute source d'information externe utilisée lors de la rédaction des travaux doit être citée selon les normes de référencement bibliographique. Il est permis d'utiliser des intelligences artificielles génératives, en l'indiquant clairement (préciser les passages concernés et l'usage, par exemple recherche d'information, rédaction de texte, correction de texte). Les auteurs restent responsables du contenu de leur production.</p>
Méthodes d'enseignement	Le cours est organisé autour de séances de cours, de séances d'exercices supervisées et de laboratoires informatiques, ainsi que d'une série de devoirs à réaliser par petits groupes.
Contenu	<p>Modèles : Techniques avancées de modélisation linéaire et convexe ; optimisation conique structurée ; dualité convexe et applications (alternatives, analyse de sensibilité, optimisation robuste) ; dualité Lagrangienne</p> <p>Méthodes : Méthodes de point intérieur à suivi de chemin pour l'optimisation convexe (barrières auto-concordantes) ; méthodes du premier ordre pour l'optimisation convexe et non-convexe (y compris méthodes</p>

	<p>stochastiques) ; complexité algorithmique et vitesse de convergence ; découverte et utilisation du langage de modélisation AMPL.</p> <p>Applications traitées dans des domaines variés tels que l'analyse de données, le machine learning, la finance, l'optimisation de formes ou de structures mécaniques, ou les télécommunications.</p>
Ressources en ligne	<p>https://moodle.uclouvain.be/course/view.php?id=1415</p>
Bibliographie	<ul style="list-style-type: none"> • <i>Convex Optimization</i>, Stephen Boyd et Lieven Vandenberghe, Cambridge University Press, 2004. • <i>Lectures on Modern Convex Optimization: Analysis, Algorithms, and Engineering Applications</i>, Aharon Ben-Tal, Arkadi Nemirovski, SIAM 2001. • <i>Interior point methods for linear optimization</i>, Cornelis Roos, Tamas Terlaky, Jean-Philippe Vial, Springer, 2006. • <i>Introductory Lectures on Convex Optimization: A Basic Course</i>, Yurii Nesterov, Kluwer, 2004. • <i>Lectures on Convex Optimization</i>, Y. Nesterov, Springer, 2018
Faculté ou entité en charge:	<p>MAP</p>

Programmes / formations proposant cette unité d'enseignement (UE)				
Intitulé du programme	Sigle	Crédits	Prérequis	Acquis d'apprentissage
Master [120] : ingénieur civil biomédical	GBIO2M	5		
Master [120] en sciences mathématiques	MATH2M	5		
Master [120] : ingénieur civil en informatique	INFO2M	5		
Master [120] : ingénieur civil en mathématiques appliquées	MAP2M	5		
Master [120] : ingénieur civil en science des données	DATE2M	5		
Master [120] en science des données, orientation technologies de l'information	DATI2M	5		