

Share

Email destinataire :

Vous devez renseigner un email valide

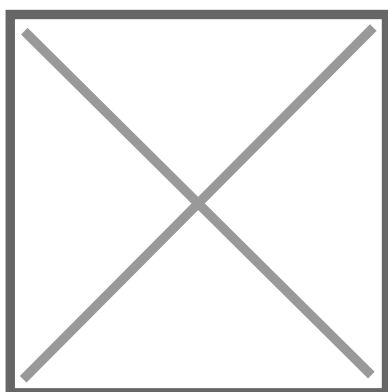
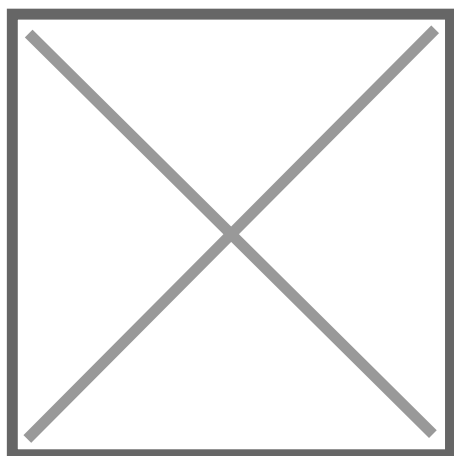
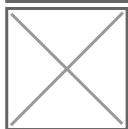
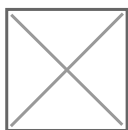
Envoyer

Une erreur est survenue. Merci de réessayer ultérieurement

Le mail de partage a bien été envoyé.

Add to Compare

M2 Data Science : Health, Insurance and Finance



Master's degree

Specialisation Mathematics and applications

Enrolment type

Full-time academic programmes

Language(s) of instruction

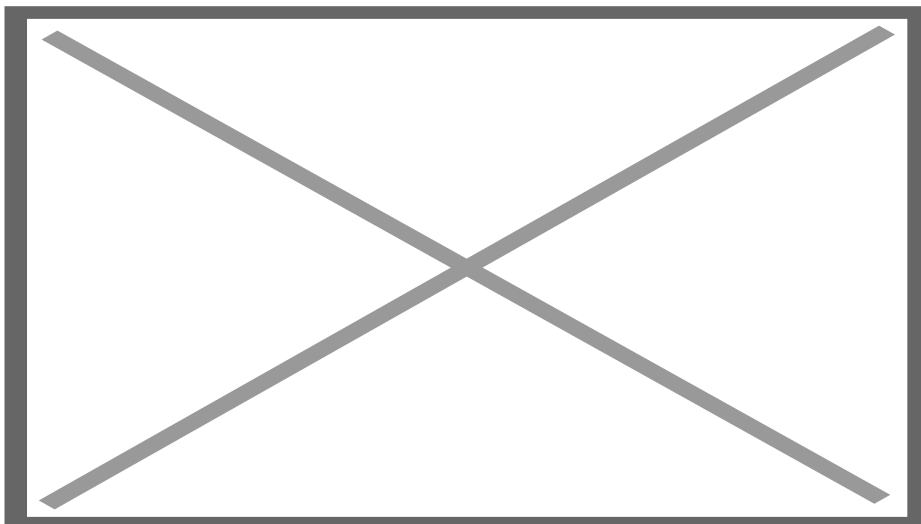
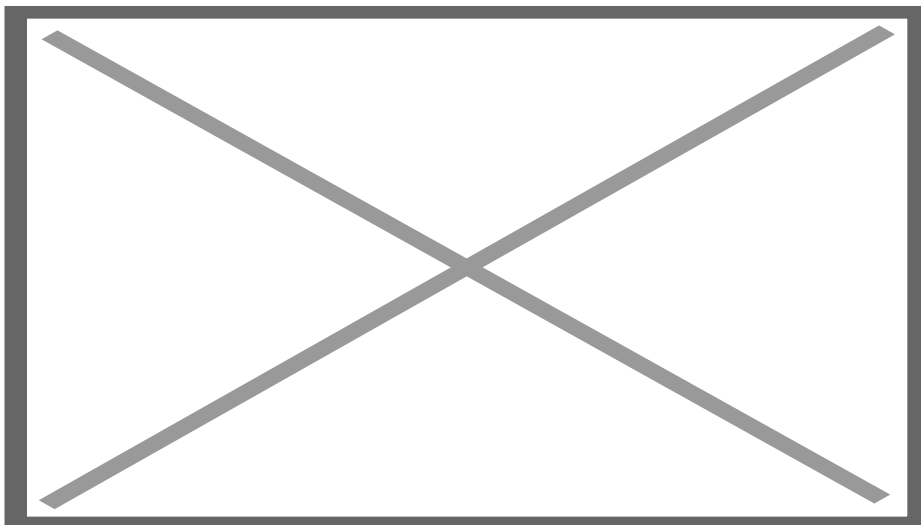
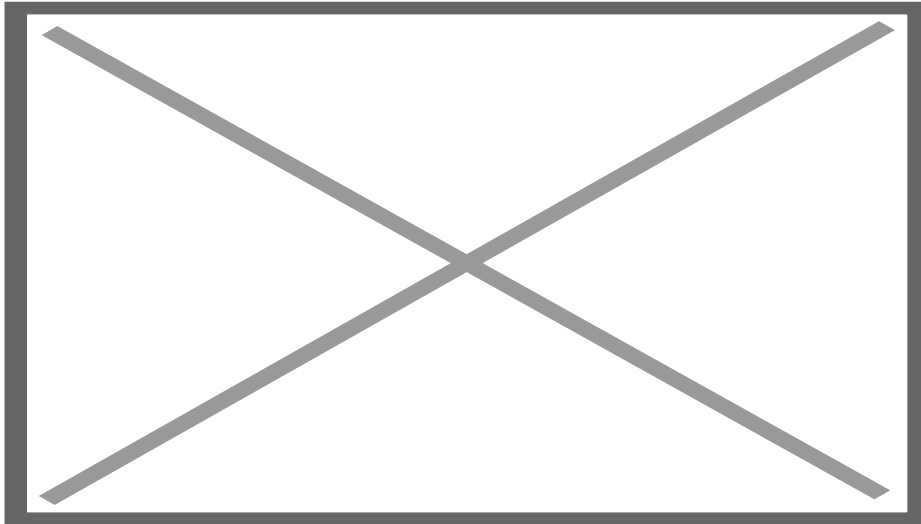
English French

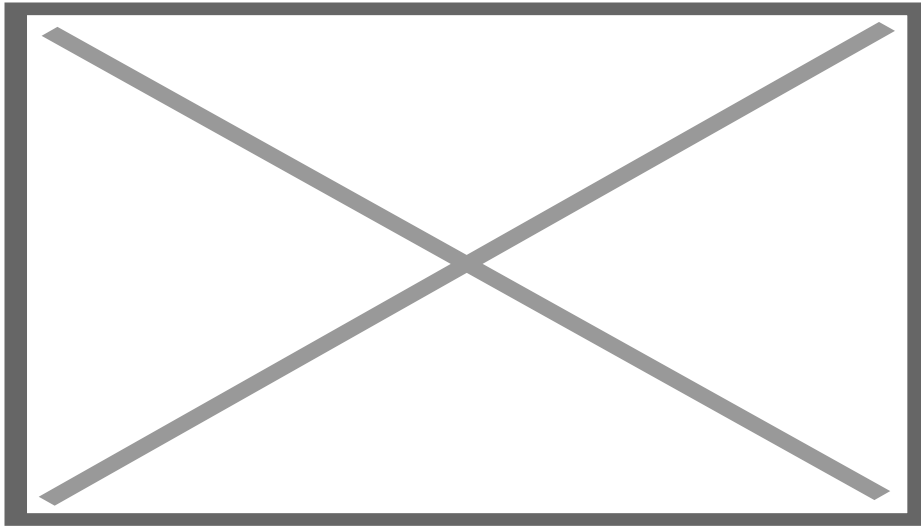
The Master 2, Data Science: Health, Insurance, Finance is a master's degree designed to train students from mathematics and applied mathematics backgrounds in data science (mathematical and computer science aspects) and advanced statistics.

Year organized into 5 blocks that can be compensated for each other, except for the internship

[Télécharger la fiche détaillée](#)

[Apply Now](#)





■ ■

Information

- [Overview](#)
- [Application requirements](#)
- [Schedule](#)

Présentation

Skills

- Understand, implement and develop statistical methods (mathematical, digital, statistical learning) for data science, deep learning and high dimensionality * Manage large databases * Select machine learning and statistical algorithms adapted to high dimensionality and relevant to application fields * Develop the computer programmes needed to implement them (python, R, spark) * Share the results obtained with appropriate visualisation tools.

Objectives

- + Train students from mathematics and applied mathematics programs in data science (mathematical and computer science aspects) and advanced statistics.
- + Understand and know how to use machine learning and deep learning algorithms with a focus on three areas of application (health, insurance, finance).
- + Enable students to acquire in-depth knowledge of complex signals (data) from these fields

Débouchés

Career prospects

After a Master's or Master's + PhD: engineer (R&D, control, production, etc.)

After a Master's or Master's + PhD: researcher or lecturer

After a Master's or Master's + PhD: engineer (research and development, control, production, etc.) in the fields of health, pharmaceuticals, agri-food, biotechnologies, instruments and reagents, cosmetics, pollution control and the environment.

After a Master's or Master's + PhD: engineer (Research & Development, control, production, etc.)

After a Master's degree: Engineer (financial analyst, economist, statistician)

After a Master's degree: Data scientist

After a Master's degree: Artificial intelligence (AI) specialist

**After a Master's degree: Research analyst
design study engineer**

Design engineer industry / public research

Research & Development Engineer

Secondary school teacher

Calendar

Start of programme (indicative date)

01/09/2026

End of programme (indicative date)

30/11/2027

Admission

Capacity

Available Places

Target Audience and Entry Requirements

2nd year Master's Data Science: Health, Insurance, Finance is aimed in particular at 1st year Master's students in mathematics (or equivalent engineering school curriculum), and includes courses in inferential statistics and linear models, probability and stochastic processes, and programming (R and Python).

Période(s) de candidature

Inception Platform

From 05/01/2026 to 10/07/2026

Supporting documents

Compulsory supporting documents

Letter of recommendation or internship evaluation.

Detailed description and hourly volume of courses taken since the beginning of the university program.

Additional supporting documents

Document indicating the list of local M2 choices available here : <https://urlz.fr/i3Lo>.

Programme

English

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	Lecture/practical class	directed study/practical class	distance learning courses
Anglais semestre 2	2	Semestre 2		10					

Anglais semestre 2

ECTS : 2

Semester: Semestre 2

Detail

Directed study: 10

Language(s) of instruction

Anglais

Remote teaching

non

Prerequisites

Pratique régulière d'anglais dans sa vie culturelle, académique et/ou professionnelle, un auto-test de positionnement se fera à la rentrée

Learning objectives

Développer une autonomie dans son apprentissage de langue pour permettre une amélioration constante. Approfondir ses capacités de lecture et écoute. Soigner la prononciation.

Savoir parler de soi-même et échanger avec d'autres dans un contexte formel, respectueux et coopératif. Comprendre le langage de ressources humaines et de recrutement. Savoir décrire et mettre en avant ses connaissances, compétences et qualités.

Savoir raconter et discuter l'histoire de statistiques et l'apparition de la discipline de « data science ». Savoir exprimer son avis et débattre des questions sociétales liant « data science » à la santé et l'assurance.

Être à l'aise et précis en décrivant des concepts techniques (y compris des chiffres, des notions mathématiques et informatiques, des tendances).

Présenter à l'oral et à l'écrit un projet suivant rigoureusement la méthode scientifique, tout en adaptant son langage à son audience.

Type of assessment

Evaluation Continue non Intégrale

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	Lecture/practical class	directed study/practical class	distance learning courses
Anglais semestre 1	2	Semestre 1		10					
■									

Anglais semestre 1

ECTS : 2

Semester: Semestre 1

Detail

Directed study: 10

Language(s) of instruction

Anglais

Remote teaching

non

Prerequisites

Anglais : pratique régulière d'anglais dans sa vie culturelle, académique et/ou professionnelle, un auto-test de positionnement se fera à la rentrée

Learning objectives

Autonomie dans son apprentissage pour une amélioration constante. Approfondir ses capacités de lecture et écoute. Soigner la prononciation. Savoir parler de soi-même et échanger avec d'autres dans un contexte formel, respectueux et coopératif. Comprendre le langage de ressources humaines et de recrutement. Savoir décrire et mettre en avant ses connaissances, compétences et qualités. Savoir raconter et discuter l'histoire de statistiques et l'apparition de la discipline de « data science ». Savoir exprimer son avis et débattre des questions sociétales liant « data science » à la santé et l'assurance. Être à l'aise et précis en décrivant des concepts techniques mathématiques et informatiques. Présenter à l'oral et à l'écrit un projet suivant la méthode scientifique, en adaptant son langage à son audience.

Overall organisation

10h TD 2 ECTS

Type of assessment

Evaluation Continue non Intégrale

Statistics and Machine Learning

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	Lecture/practical class	directed study/practical class	dista learn cou
Statistique	6	Semestre 1	27	27					

Statistique

ECTS : 6

Semester: Semestre 1

Detail

Lecture: 27

Directed study: 27

Language(s) of instruction

Français

Remote teaching

non

Prerequisites

Cours de statistique inférentielle, de régression linéaire et de processus stochastiques de niveau M1 de mathématiques

Programme/contents

- Nonparametric statistic (Tests non paramétriques, estimation de densité et estimation de fonction de répartition)
- Asymptotic statistic (Inférence, exhaustivité, admissibilité, famille exponentielle, tests basés sur la vraisemblance, modèles GLM)
- Statistics for stochastic processes :
(I) Processus de Poisson : définitions, caractérisation des temps d'arrivées, processus de Poisson inhomogène, estimation de l'intensité, exemples d'applications en assurance et en sciences de la vie.
II) Processus de comptage : définition, éléments de calcul stochastique pour les processus de comptage (intégrale stochastique et compensateur), intensité, vraisemblance, applications (modèle de dynamique de population, modèle SIR, modèle de durée, données censurées, processus de Hawkes)

Overall organisation

- Nonparametric Statistics (2ECTS) (9h CM +9h TD pour les FA) et (15CM+15TD pour les FI)
- Asymptotic Statistics (2 ECTS) (9h CM +9h TD pour les FA) et (15CM+15TD pour les FI)
- Statistics for stochastic processes (2ECTS) (9h CM+ 9h TD)

Bibliography

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	Lecture/practical class	directed study/practical class	dista learn cou
Statistique et machine learning avancés	6	Semestre 2	24	27					

Statistique et machine learning avancés

ECTS : 6

Semester: Semestre 2

Detail

Lecture: 24

Directed study: 27

Language(s) of instruction

Français

Remote teaching

non

Prerequisites

- Optimisation: Algèbre matricielle et linéaire, espaces euclidiens, produits scalaires, normes, Fonctions de plusieurs variables: différentielle, Hessien
- Modèles graphiques: statistiques multivariées (Loi normale multivariées, famille exponentielle, ...) optimisation, Statistique bayésienne

Learning objectives

- Optimisation: Reconnaître un problème d'optimisation convexe sous forme simple
- Etre en mesure d'écrire les conditions d'optimalité en étant conscient des hypothèses pour que ces dernières soient suffisantes/nécessaires.
- Savoir écrire un algorithme itératif d'optimisation, en particulier algorithme proximal

Overall organisation

- Optimisation 3 ECTS (9h CM + 12 h TD)
- Graphical models 3 ECTS (9h CM + 9h TD)
- Statistique Robuste (6h CM+6h TD)

Bibliography

- Optimisation:
- Boyd and Vandenberghe, Convex Optimization (Cambridge University Press) (voir: <http://stanford.edu/~boyd/>)
- Borwein and Lewis, Convex Analysis and Nonsmooth Optimization, Thompson

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	Lecture/practical class	directed study/practical class	distance learning
Deep Learning	4	Semestre 2	15	15					
■									

Deep Learning

ECTS : 4

Semester: Semestre 2

Detail

Lecture: 15

Directed study: 15

Language(s) of instruction

Anglais

Remote teaching

non

Prerequisites

- Connaissances de base en apprentissage automatique et en statistiques / probabilités

Overall organisation

15 h CM+ 15h TD, 4ECTS

Type of assessment

Evaluation Continue non Intégrale

[Statistique bayésienne](#)

[et variables latentes discrètes](#)

2.5	Semestre 1	12	15
-----	------------	----	----

Statistique bayésienne et variables latentes discrètes

ECTS : 2.5

Semester: Semestre 1

Detail

Lecture: 12

Directed study: 15

Language(s) of instruction

Anglais

Remote teaching

non

Learning objectives

- Statistique bayésienne et Variables discrètes latentes: Base conceptuelles de l'inférence Bayésienne, Choix de priors
- Comparaison de modèles Méthodes Monte Carlo, Monte Carlo Markov Chain, langages de programmation probabilistes pour l'inférence Bayésienne (Stan, JAGS, Nimble); probabilités discrète et continues, statistique paramétrique & maximum de vraisemblance, optimisation sous contraintes : convexité, contraintes d'(in)égalités, lagrangien

Overall organisation

12h CM+ 15 TD, 2.5 ECTS

Bibliography

- Hoff, Peter D. *A first course in Bayesian statistical methods*. Vol. 580. New York: Springer, 2009.
- Gelman, Andrew, et al. *Bayesian data analysis*. CRC press, 2013.
- Jaynes, Edwin T. *Probability theory: The logic of science*. Cambridge university press, 2003.
- Kruschke, John. "Doing Bayesian data analysis: A tutorial with R, JAGS, and Stan." (2014).
- McGrayne, Sharon Bertsch. *The Theory That Would Not Die: How Bayes' Rule Cracked the Enigma Code, Hunted Down Russian Submarines, & Emerged Triumphant from Two Centuries of C.* Yale University Press, 2011.

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	Lecture/practical class	directed study/practical class	distance learning
Machine Learning/ IA fiable	2.5	Semestre 1	10.5	10.5					
■									

Machine Learning/ IA fiable

ECTS : 2.5

Semester: Semestre 1

Detail

Lecture: 10.5

Directed study: 10.5

Independant learning: 20

Language(s) of instruction

Français

Remote teaching

non

Prerequisites

Bases de l'apprentissage supervisé

Type of assessment

Evaluation Continue non Intégrale

[Réduction](#)

[de dimension \(FA+FI\)](#)

■

Réduction de dimension (FA+FI)

ECTS : 2.5

Semester: Semestre 1

Detail

Lecture: 9

Directed study: 9

Independant learning: 20

Language(s) of instruction

Français

Remote teaching

non

Type of assessment

Détail renseigné au niveau Élément Constitutif

Options

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	Lecture/practical class	directed study/practical class
----------	------	----------	---------	----------------	-----------------	------------------------	-------------------------	--------------------------------

Méthodes
numériques de
pricing et
calibration de
modèles

6

Semestre
1 42



Méthodes numériques de pricing et calibration de modèles

ECTS : 6

Semester: Semestre 1

Detail

Lecture: 42

Language(s) of instruction

Anglais

Remote teaching

non

Prerequisites

Probabilities at a good master 1 level, discrete and continuous time stochastic processes, Derivative products and contracts in Finance and programming with Python at a good master 1 level.

Programme/contents

I Stochastic analysis prerequisites.

II Monte Carlo methods and variance reduction techniques.

III Hedging financial options.

IV Advanced computation of Greeks.

V Advanced numerical methods for pricing exotic and path dependent of options .

VI Analysis of discretization schemes for stochastic differential equations.

VII Model calibration techniques.

Learning objectives

The aim of this course is to introduce advanced numerical methods needed for quantitative work in finance. To this avail, the course will provide a detailed study for calibrating models, pricing and hedging financial options.

Overall organisation

42 hours of lectures

Blackboard course, homework coding with Python

Special teaching arrangements

L'UEVE prend en charge 31,5 HETD, le reste est à la charge de l'ENSIIE.

Bibliography

Mainly:

Lamberton, D. and Lapeyre P., Introduction to Stochastic Calculus Applied to Finance. Chapman & Hall, 2nd edition, 2007. Hull J. G. et al.

Econométrie
financière

3

Semestre
1

15

10



Econométrie financière

ECTS : 3

Semester: Semestre 1

Detail

Lecture: 15

Directed study: 10

Tutored project 10

Language(s) of instruction

Anglais

Remote teaching

non

Prerequisites

probability, stochastic processes, time series

Programme/contents

In this course, we will study time series models related to financial data. We are specifically interested in estimation problems for these models.

Course program :

- Short recap on time series. Basic empirical facts of financial time series.
- GARCH models : existence, properties, estimation of parameters (pseudo-likelihood estimator), volatility forecast. VaR computation, pricing with GARCH, connection with the high frequency sampling of a stochastic volatility model.
- Duration models and trading time modeling (Autoregressive Conditional Duration models, Lo and MacKinlay model).
- Volatility estimation with high frequency data.

Bibliography

[1] Analysis of Financial Time Series (Anglais)

Relié – 10 septembre 2010 de Ruey S. Tsay

[2] Statistics of Financial Markets: An Introduction

(2015) by Jürgen Franke (Author), Wolfgang Karl

Härdle (Author), Christian Matthias Hafner

(Author)

[3] Time Series: Time Series: Theory and Methods

(Springer Series in Statistics) (Anglais) Broché – 28

avril 2009 Peter J. Brockwell

[4] Lecture on "The econometrics of high frequency data" by Per Mykland and Lan Zhang,

<http://tigger.uic.edu/~lanzhang/LaManga022209.pdf>

Type of assessment

Evaluation Continue non Intégrale

Statistique pour
la génétique et
la génomique
(option Santé)

2.5

Semestre 9
2

9



Statistique pour la génétique et la génomique (option Santé)

ECTS : 2.5

Semester: Semestre 2

Detail

Lecture: 9

Directed study: 9

Language(s) of instruction

Anglais

Remote teaching

non

Prerequisites

Pré-requis pour statistique pour la génétique et la génomique : Bases statistiques ; Notions de génétique moléculaire

Learning objectives

Objectifs pour statistique pour la génétique et la génomique:

Comprendre les développements statistiques actuels pour l'analyse de données génétiques dans le cadre d'études d'associations pangénomiques. Savoir mettre en œuvre une analyse standard et savoir interpréter les résultats.

Overall organisation

- Statistique pour la génétique et la génomique (9h CM + 9h TD) 2.5 ECTS

Bibliography

Bibliographie pour statistique pour la génétique et la génomique:

- Uffelmann E, Huang QQ, Munung NS et al. Genome-wide association studies. Nat Rev Methods Primers. 2021;
- Dehghan A. Genome-Wide Association Studies. Methods Mol Biol. 2018;
- Wang MH, Cordell HJ, Van Steen K. Statistical methods for genome-wide association studies. Semin Cancer Biol. 2019
- Hayes B. Overview of Statistical Methods for Genome-Wide Association Studies (GWAS). Methods Mol Biol. 2013
- Marees AT, de Kluiver H, Stringer S, Vorspan F, Curis E, Marie-Claire C, Derks EM. A tutorial on conducting genome-wide association studies: Quality control and statistical analysis. Int J Methods Psychiatr Res. 2018

<u>Introduction à la génétique (option santé)</u>	2.5	Semestre 1	9	9
---	-----	---------------	---	---



Introduction à la génétique (option santé)

ECTS : 2.5

Semester: Semestre 1

Detail

Lecture: 9

Directed study: 9

Language(s) of instruction

Anglais

Remote teaching

non

Prerequisites

Aucun pré-requis en génétique

Learning objectives

- Comprendre les notions de bases moléculaires en génétique
- Reconnaître les modes de transmission génétique classiques
- Calculer et interpréter un déséquilibre de liaison
- Savoir faire la différence entre analyse de liaison génétique et analyse d'association
- Savoir calculer les statistiques de base pour les analyses de liaison génétique et d'association
- Savoir interpréter les résultats des analyses de liaison génétique et d'association
- Utiliser certains logiciels standards en analyse de données génétiques

Overall organisation

• Introduction to genetics (9h CM + 9h TD) 2.5
ECTS

Bibliography

- Laird N. M., Lange C. The Fundamentals of Modern Statistical Genetics. Springer. Hardcover, 2011, 226 p. ISBN 978-1-4419-7338-2
- Snustad D. P., Simmons M. J. Principles of Genetics, 7th Edition. Wiley, 2015, 648p. ISBN: 978-1-119-14228-7

Type of assessment

Evaluation Continue non Intégrale

<u>Analyse des données de survie et longitudinales (options santé et assurance)</u>	5	Semestre 1	10.5	10.5
---	---	------------	------	------



Analyse des données de survie et longitudinales (options santé et assurance)

ECTS : 5

Semester: Semestre 1

Detail

Lecture: 10.5

Directed study: 10.5

Independant learning: 20

Language(s) of instruction

Anglais

Remote teaching

non

Prerequisites

- Pré-requis pour survival and longitudinal data : analysis: M1-level statistical inference and statistical modeling course in mathematics. Familiarity with computing in R

Programme/contents

Survival and longitudinal data analysis: Analyse de la séquence d'événements observés au fil du temps. Ces types de données sont contraints d'être positifs et sont souvent incomplets en raison de la censure. Ignorer ces caractéristiques dans l'analyse peut sérieusement biaiser les résultats et conduire à des conclusions trompeuses. Dans ce cours, nous introduisons des méthodes statistiques développées dans l'analyse des données de survie et des données longitudinales pour traiter correctement de tels problèmes.

Learning objectives

- Objectifs: À l'issue de ce cours, les étudiants seront capables de
- de comprendre comment construire des modèles statistiques pour des applications
- d'apprécier comment la censure peut affecter l'analyse et les résultats
- de choisir les méthodes statistiques appropriées pour analyser les temps de survie
- d'évaluer et de comparer différents modèles à l'aide de méthodes d'inférence statistique

Overall organisation

- survival and longitudinal data analysis (10.5 CM+ 10.5 TD) 2.5 ECTS

Bibliography



Bioinformatique (Option Santé)

ECTS : 2.5

Semester: Semestre 2

Detail

Lecture: 9

Directed study: 9

Language(s) of instruction

Français

Remote teaching

non

Prerequisites

Pré-requis pour bioinformatique: Statistique inférentielle, Deep learning, notions de génétique et biologie moléculaire

Programme/contents

Bioinformatique: Analyse statistiques du transcriptome : détermination des gènes co-exprimés, enrichissement fonctionnel et inférence de réseaux de co-expression.

Intégration de données hétérogènes.

Médecine prédictive : Prédiction d'une pathologie ou de la réponse à traitement par deep learning et par apprentissage statistique de données génomiques, transcriptomiques et protéomiques.

Learning objectives

1. Savoir analyser des données d'expression de gènes, c'est à dire savoir identifier et corriger les biais dans les données de NGS, savoir identifier des gènes différentiellement exprimés entre deux conditions, savoir identifier des gènes coexprimés, savoir identifier des groupes de gènes corégulés.
2. Savoir construire un arbre phylogénétique par différentes approches et savoir l'analyser
3. Savoir prédire des interactions protéine-protéine et construire et analyser un réseau d'interactions protéine-protéine

Type of assessment

Evaluation Continue non Intégrale

<u>Machine Learning pour l'assurance et la finance</u>	5	Semestre 2	18	18
<u>(Options Assurance et Finance)</u>				



Machine Learning pour l'assurance et la finance (Options Assurance et Finance)

ECTS : 5

Semester: Semestre 2

Detail

Lecture: 18

Directed study: 18

Independant learning: 20

Language(s) of instruction

Français

Remote teaching

non

Prerequisites

MACHINE LEARNING TECHNIQUES FOR
OPTION PRICING, CALIBRATION, AND
HEDGING APPLICATIONS: Financial modeling
and numerical knowledge and skills, such as
provided by the first semester course “Pricing and
calibration methods in finance” General “machine
learning” and “deep learning” knowledge and skills,
such as provided by the eponymous first semester
courses.

Programme/contents

MACHINE LEARNING TECHNIQUES FOR
OPTION PRICING, CALIBRATION, AND
HEDGING APPLICATIONS:
In recent years, machine learning techniques have
emerged as a generic, model-free, financial
derivative numerical paradigm. This course module
will be devoted to the option pricing, calibration,
and hedging applications of machine learning, with
a focus on deep neural networks (mainly), and also
Gaussian process regression technique

Learning objectives

Introducing the main relevant applications of very
recent machine learning technics in quantitative
finance

Overall organisation

Machine Learning pour la finance (18hCM+18hTD)

5 ECTS:

MACHINE LEARNING TECHNIQUES FOR
OPTION PRICING, CALIBRATION, AND
HEDGING APPLICATIONS: beamer slides course,
tutorials in python / tensorflow (local jupyter
notebooks, after local installation of the required

Stage

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	practical class	directed study/practical class	distance learning courses
Stage	15	Semestre 2							
■									

Stage

ECTS : 15
Semester: Semestre 2
Detail
Tutored project 15
Language(s) of instruction
Français
Remote teaching
non
Type of assessment
Evaluation Continue non Intégrale

Informatics

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	practical class	directed study/practical class	distance learning courses
Base de l'informatique	2	Semestre 1	9	9					

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	Lecture/practical class	directed study/practical class	di
----------	------	----------	---------	----------------	-----------------	------------------------	-------------------------	--------------------------------	----

Base de l'informatique

ECTS : 2

Semester: Semestre 1

Detail

Lecture: 9

Directed study: 9

Language(s) of instruction

Français

Remote teaching

non

Programme/contents

Gestion de bases de données (Postgresql) et le langage associé SQL. Différents aspects du langage SQL seront abordés : langage de définition de données, langage de contrôle de données, et enfin le langage de manipulation de données. Spark

Learning objectives

Gestion de bases de données (Postgresql) et le langage associé SQL. Différents aspects du langage SQL seront abordés : langage de définition de données, langage de contrôle de données, et enfin le langage de manipulation de données. Spark.

Overall organisation

9h CM+9h TD 2 ECTS

Type of assessment

Evaluation Continue non Intégrale

Informatique avancée	4	Semestre 2	13.5	22.5
--------------------------------------	---	------------	------	------

Informatique avancée

ECTS : 4

Semester: Semestre 2

Detail

Lecture: 13.5

Directed study: 22.5

Language(s) of instruction

Français

Remote teaching

non

Prerequisites

algorithmique: Connaître les bases de la programmation R. Connaître quelques algorithmes de Machine Learning

Learning objectives

- Algorithmique:
 1. Savoir identifier les grandes classes d'algorithmes (récuratif, programmation dynamique, exacts, gloutons, approchés...)
 2. Connaître quelques heuristiques pour la résolution des algorithmes d'optimisation discrète
 3. Comprendre la notion de complexité algorithmique et savoir la calculer (à la main)
 4. Savoir construire un package Rcpp testant des algorithmes de Data Science et retrouver leur complexité par simulations numériques
- GPU: Programmation Cuda :
- Principe de la programmation CUDA (programmation par kernels, organisation des threads). Interfaçage Python/cuda sous pycuda.
Exemples : opérations simples sur les vecteurs, tracé de la fonction zeta. Grille de thread en dimension 2, tracé de l'ensemble de Julia.
- Méthode de Monte-Carlo sous GPU.
- Organisation de la mémoire GPU

Subjects	ECTS	Semester	Lecture	directed study	practical class	Lecture/directed study	Lecture/practical class	directed study/practical class	di
Data Camp	4	Semestre 2		9					c
■									

Data Camp

ECTS : 4

Semester: Semestre 2

Detail

Directed study: 9

Language(s) of instruction

Anglais

Remote teaching

non

Type of assessment

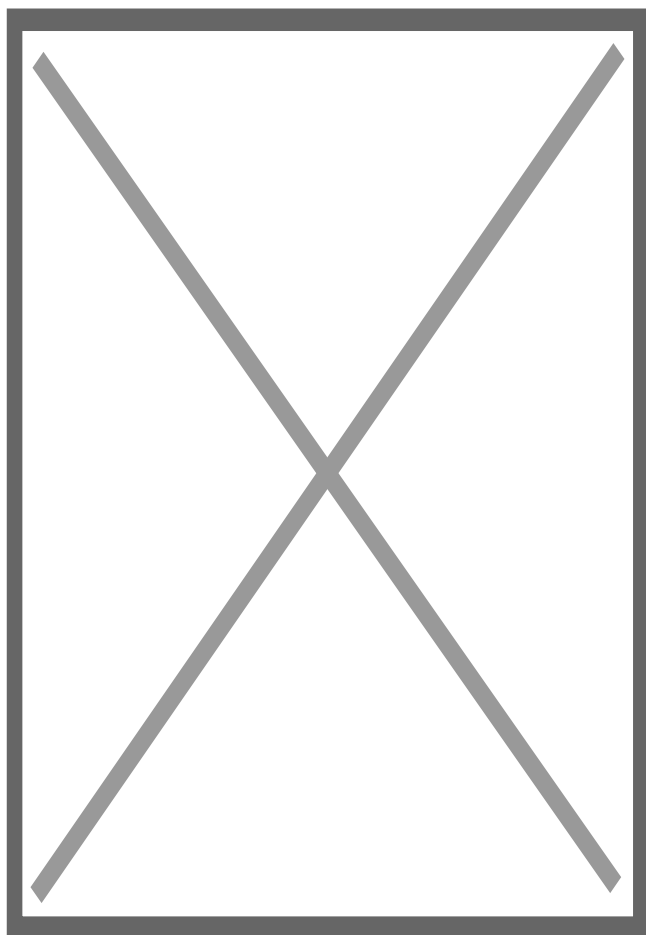
Evaluation Continue non Intégrale

Teaching Location(s)

EVRY

Training campus

Javascript est requis pour visualiser cette carte.



Evry

Evry
Bus 9105, 4504
RER D Evry Courcouronnes
[Voir](#)
Student restaurant (CROUS)
Library
Student residence
Sports facilities

Contact

- **Marie-Luce Taupin**

<http://www.universite-paris-saclay.fr/formation/master/mathematiques-et-applications/m2-data-science-sante-assurance-et-finance>