

CS115

TOÁN CHO KHOA HỌC MÁY TÍNH MATHEMATICS FOR COMPUTER SCIENCE

COURSE INTRODUCTION

GIỚI THIỆU MÔN HỌC



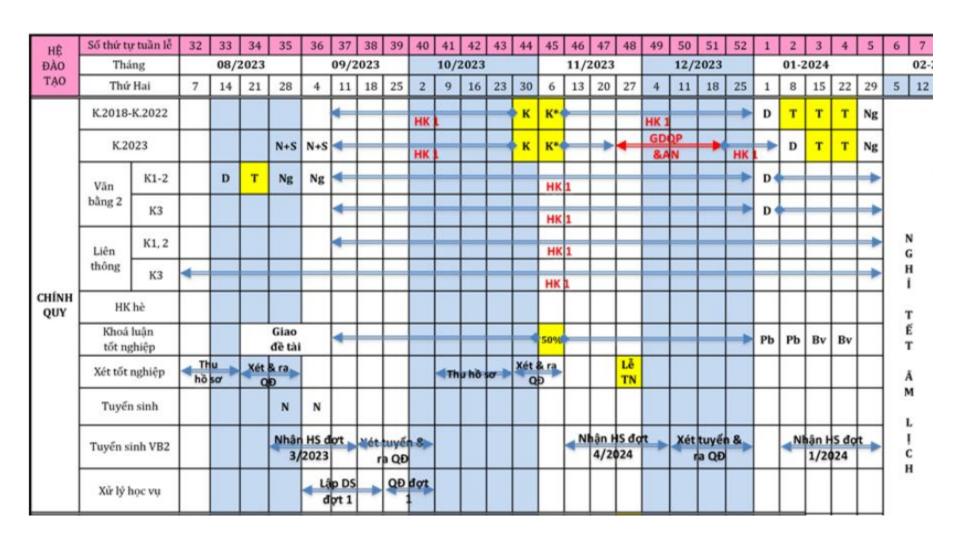
Nội dung

- 1. Giới thiệu chung về môn học.
- 2. Chuẩn đầu ra môn học.
- 3. Đánh giá môn học.
- 4. Các yêu cầu môn học.
- 5. Tổ chức buổi học.
- 6. Nội dung môn học.
- 7. Tài liệu tham khảo.

1. Giới thiệu chung môn học

- *Đối tượng: Sinh viên năm hai
- *Tín chỉ: 04 (60 LT+ 00 TH+120 TH)
- Thời gian: 12 tuần
 Lý thuyết (4 tiết / buổi/tuần)
 Tự học
- *Môn học trước: Nhập môn lập trình
- Website:
 - https://courses.uit.edu.vn/

KẾ HOẠCH NĂM HỌC



https://daa.uit.edu.vn/kehoachnam

2. Chuẩn đầu ra môn học (Learning Outcome)

Sau khi học xong môn học, sinh viên có thể:



CĐRMH	Mô tả CĐRMH (Mục tiêu cụ thể)
CLO 1	Hiểu và trình bày được các cơ sở Toán học trong một số
CLOT	thuật toán Máy học căn bản.
CLO 2	Vận dụng các công cụ Toán học để giải quyết một số
CLO 2	bài toán Máy học căn bản.
	So sánh được các phương pháp Toán và các giải thuật
CLO 3	Tin học khi áp dụng giải quyết các vấn đề trong Khoa
CLO 3	học máy tính. Trình bày được sự cần thiết của các giải
	thuật xấp xỉ.
	Có khả năng làm việc nhóm hiệu quả để thực hiện Đồ
CLO 4	án môn học với các chủ đề mở rộng, và báo cáo kết quả
	tìm hiểu.

3. Đánh giá môn học

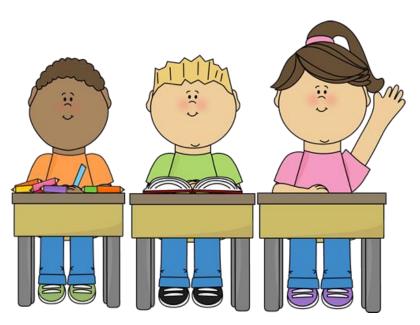


Thành phần đánh giá	Hình thức	Tỷ lệ
A1. Quá trình		40%
A1.1	Quiz	10%
A1.2	Thuyết trình, Làm bài tập về nhà	30%
A2. Cuối kỳ		60%
A2.1 Thi Lý thuyết	Thi viết + trắc nghiệm	30%
A2.2 Đồ án cuối kì	Báo cáo đồ án môn học	30%



4. Các yêu cầu môn học

- * Sinh viên tham gia đầy đủ các buổi học.
- * Làm bài tập theo yêu cầu của giảng viên.
- * Nghiên cứu các vấn đề giảng viên đặt ra.
- Trình bày và thảo luận.





5. Tổ chức buổi học

STT	Nội dung	Công cụ hỗ trợ	Ghi chú	
1	Quiz: đầu/cuối buổi học, sinh viên thực hiện các bài Quiz, nội dung từ các video bài giảng mà sinh viên phải học trước từ video bài giảng hay tài liệu.			
2	GVLT: Giảng dạy những nội dung chính + Giải đáp thắc mắc cho sinh viên		4 tiết trên lớp	
3	Bài tập trên lớp			
4	Bài tập về nhà	Sinh viên nộp bài qua LMS	Về nhà	



*Tuần 1-3: Giới thiệu và ôn tập

- ☐ Giới thiệu môn học Toán cho KHMT.
- □ Ôn tập các nội dung Vi tích phân (Calculus).
- □ Ôn tập các nội dung Đại số tuyến tính (Linear algebra).
- □ Ôn tập các nội dung Xác suất Thống kê (Probability & Statistics).



- *Tuần 4-6: Phân tích hồi quy (Regression Analysis)
 - ☐ Uớc lượng hợp lý cực đại (Maximum Likelihood Estimation MLE).
 - ☐ Linear regression
 - □ Logistic regression
 - ☐ Các hàm mất mát: squared-error loss, cross entropy loss,...



*Tuần 7-9: Tối ưu hóa (Optimization)

- ☐ Giới thiệu về tối ưu hóa lồi (convex).
- □ Phương pháp Newton (Newton's method) và
- □ Gradient descent
- □ L1, L2 Regularization
- □ Stochastic gradient descent
- ☐ Momentum, Nesterov, Adagrad, RMSprop,

Adadelta, Adam



*Tuần 10-12: Giới thiệu mạng Neural

- ☐ Mạng perceptron nhiều lớp (Multi-layer perceptron).
- □ Đồ thị tính toán (Computational graph).
- □ Quy tắc dây chuyền (Chain rule) và Lan truyền ngược (Backprograpagation).
- □ Cross-validation.
- □ Batch normalization.
- □ Điều chỉnh Hyperparameters.



*Tuần 13-15: Seminar đồ án môn học về một số chủ đề mở rộng

- ☐ Linear Discriminant Analysis (LDA)
- ☐ Singular Value Decomposition (SVD)
- □ Principal Component Analysis (PCA)
- □ Nonnegative Matrix Factorization (NMF)
- □ Support Vector Machine (SVM) và kernels.
- ☐ Thuật toán cực đại hóa kỳ vọng (Expectation Maximization).
- □ Clustering, Hierarchical Clustering, Spectral Clustering.

7. Giáo trình & tài liệu tham khảo



- [1] G. Strang. Linear Algebra and Learning from Data. Wellesley-Cambridge Press (2019).
- [2] Mykel Kochenderfer & Tim Wheeler. Algorithms for Optimization. MIT Press (2019).
- [3] Zhang, Lipton, Li & Smola. Dive into Deep Learning.
- [4] Marc Peter Deisenroth, A. Aldo Faisal, & Cheng Soon Ong. Mathematics for Machine Learning. Cambridge University Press (2020).
- [5] Kevin Patrick Murphy. Probabilistic Machine Learning: An Introduction. MIT Press (2021).
- [6] G. H. Golub, C. F. Van Loan. Matrix computations. 4th edition, Johns Hopkins University Press (2013).
- [7] Y. Saad. Iterative methods for sparse linear systems. 2nd edition, Society for Industrial and Applied Mathematics (2003).
- [8] S. Boyd, L. Vandenberghe. Convex optimization. 7th edition, Cambridge University Press (2009).
- [9] R. V. Hogg, J. W. McKean, A. T. Craig, Introduction to mathematical statistics, 7th edition, Pearson, (2013).

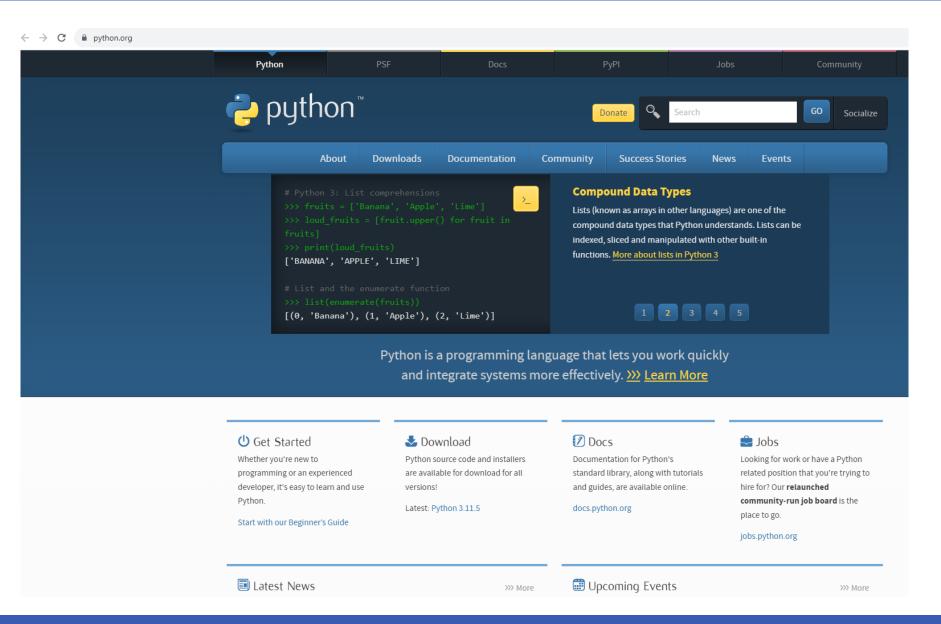


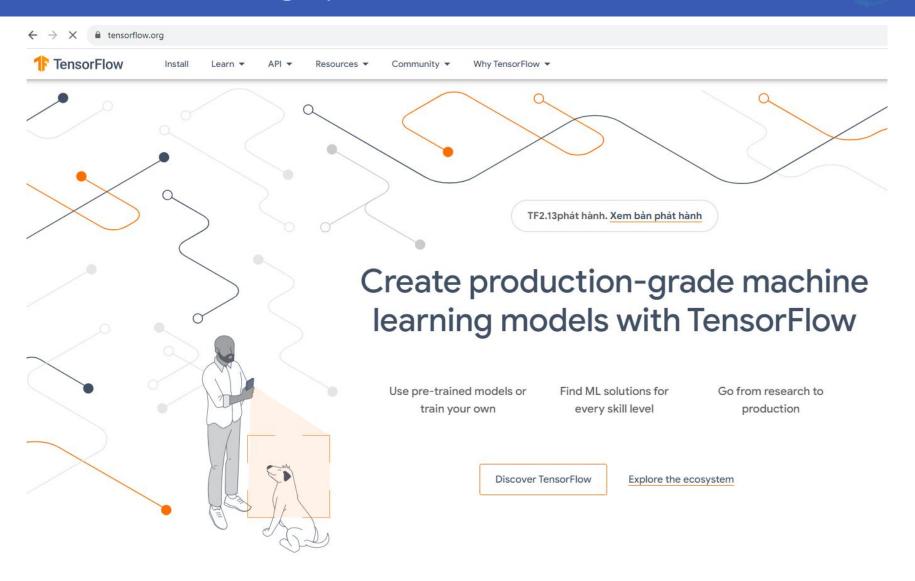




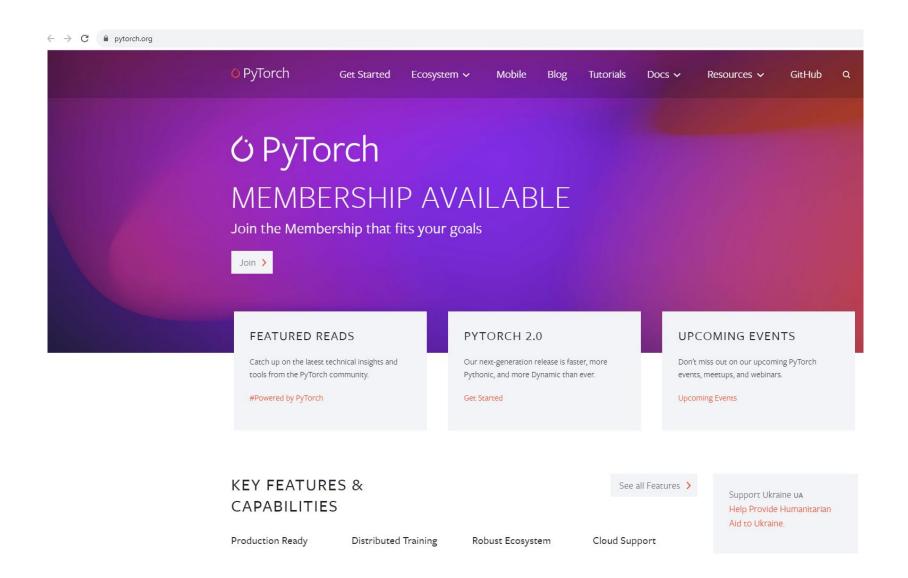








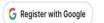
An end-to-end machine learning





Level up with the largest AI & ML community

Join over 14M+ machine learners to share, stress test, and stay up-to-date on all the latest ML techniques and technologies. Discover a huge repository of community-published models, data & code for your next project.



Register with Email



Who's on Kaggle?

Learners

Dive into Kaggle courses, competitions & forums.



Developers

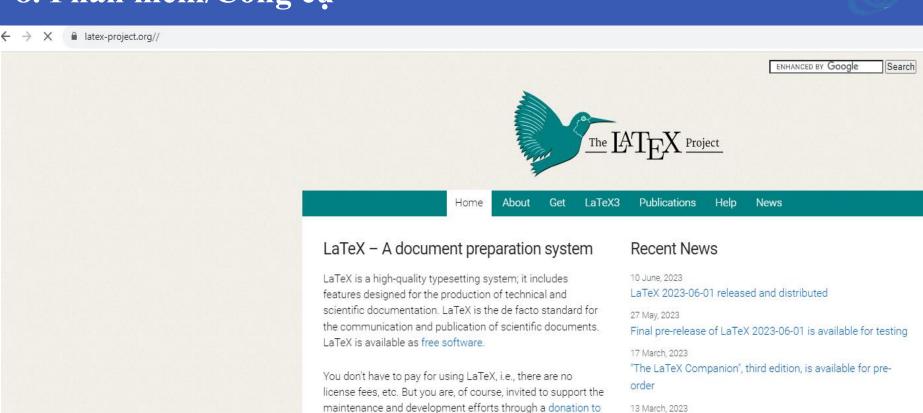
Leverage Kaggle's models, notebooks & datasets.



Researchers

Advance ML with our pre-trained model hub & competitions.





you are satisfied with LaTeX. You can also sponsor the work of LaTeX team members through the GitHub sponsor program at the moment for

the TeX Users Group (choose LaTeX Project contribution) if

Frank, David and Joseph. Your contribution goes without any reductions by GitHub to the developers in support of the project.

The volunteer efforts that provide you with LaTeX need financial support, so thanks for any contribution you are willing to make.

Towards automated PDF tagging: Pre-release of LaTeX 2023-06-01 is available for testing

3 January, 2023

PDF days Europe 2022 - Tagged and Accessible LaTeX

3 November 2022

The November 2022 release of LaTeX is available

20 September, 2022

First pre-release of LaTeX 2022-11-01 is available for testing

All News - Subscribe to our RSS News Feed