GDG Lille 28/06/2016 Manuel Verriez

TensorFlow

Définition?

"TensorFlow™ is an open source software library for numerical computation using data flow graphs."

Objectif(s)?

"TensorFlow was originally developed for the purposes of conducting machine *learning* and deep neural networks research"

Machine Learning

Un peu de théorie...



Field of study that gives computers the ability to learn without being explicitly programmed

Arthur Samuel 1959



Deep Learning Isn't a Dangerous Magic Genie. It's Just Math.

Oren Etzioni 2016

Apprentissages

Supervisés

On cherche une réponse à une question bien précise, en fonction de réponses passées

Non supervisés

On cherche à créer des groupes de données similaires

Par renforcement

On cherche à apprendre via l' expérience, ce qu' il convient de faire en différentes situations

Apprentissages

Supervisés

- Estimation prix de vente
- Classification de photos (catégories connues)
- Prévision des stocks
- Détection de fraude

• • •

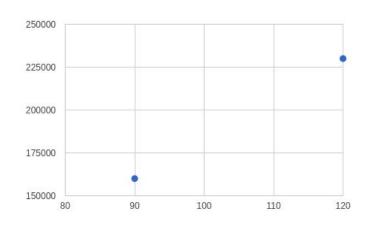
Non supervisés

- Classification de photos (catégories non connues)
- Regroupement d'articles de presse
- Détection de fraude
- • •

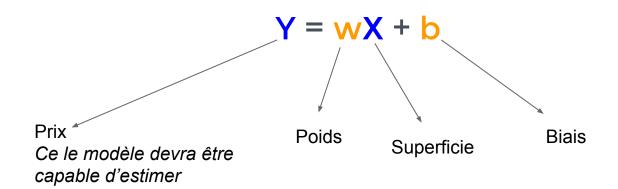
Par renforcement

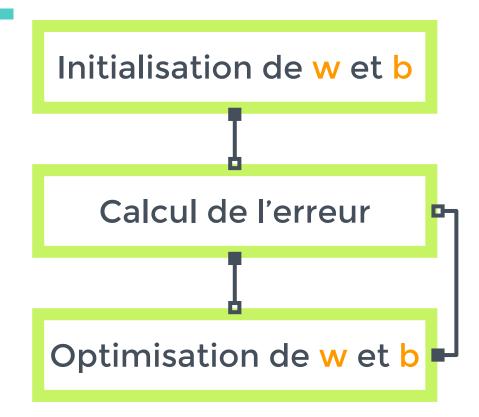
- Jeu de go!
- Contrôle de robots
- •

Superficie (m2)	Prix de vente (€)	
90	160 000	
120	230 000	



Régression linéaire :





Calcul de l'erreur

- Mean squared error
- Cross-Entropy
- Hellinger distance
- Itakura-Saito
- •••

Optimisation

- Gradient descent
- Adadelta
- Adagrad
- Momentum
- Adam
- FTRL
- RMS prop
- •••

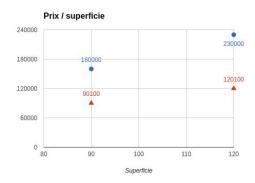


Initialisation: w = 1000; b=100

Formule MSE:
$$Error_{(w,b)} = \frac{1}{N} \sum_{i=1}^{N} (y_i - (w * x_i + b))^2$$

Première itération :

Error = $((160\ 000\ -\ (1\ 000\ ^*\ 90))^2\ +\ (230\ 000\ -\ (1\ 000\ ^*\ 120))^2)/2\ =\ 8\ 482\ 010\ 000$



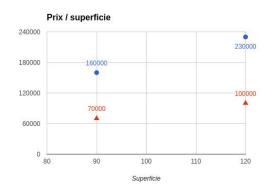
Algorithme Gradient descent:

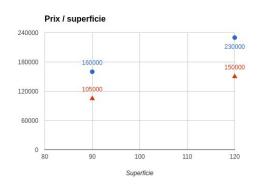
Calcul des dérivées partielles (exemple avec w et b):

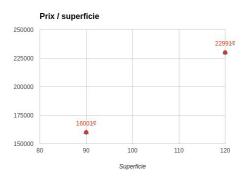
$$\frac{\partial}{\partial b}J(w,b) = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} (b + wx^{(i)} - y^{(i)})$$
$$\frac{\partial}{\partial w}J(w,b) = \frac{1}{m} \sum_{i=1}^{m} (b + wx^{(i)} - y^{(i)})x^{(i)}$$

- On répète (avec heta = (w,b)) : $heta:= heta-lpharac{\delta}{\delta heta}J(heta)$
- On arrête quand la réduction d'erreur n'est plus significative

Après plusieurs itérations







```
sizes=[90.120]
prices=[160000, 230000]
#Calculate cost
def cost(X, y, w, b):
    return sum([( w*X[i] + b - y[i])**2 for i in range(m)]) / (2*m)
#Update weights
def update weights(X,y,w,b):
    m=len(X)
    grad b = (1.0/m) * sum([(b + w*X[i] - y[i]) for i in range(m)])
    grad w = (1.0/m) * sum([(b + w*X[i] - y[i])*X[i] for i in range(m)])
    w = w - alpha * grad w
    b = b - alpha * grad b
    return (w,b)
#Train
def train(X,y):
    W = 0.5
    b = 0.5
    alpha = 0.0001
    j = cost(X, y, w, b)
    while(j>1000):
        w,b = update weights(X,v,w,b)
       j = cost(X, y, w, b)
    print "Weight=%f"%w
    print "Bias=%f"%b
    return (w,b)
#Predict
def predict(size):
    return (size*w+b)
def pretty print(size):
    print "For size=%d, price=%f"% (size, predict(size) )
(w,b) = train(sizes, prices)
pretty print(120)
pretty print(150)
pretty print(100)
```

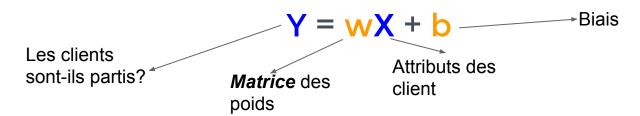
Mais dans la réalité:

- d'autres critères nombre de pièces, distance/école, proximité commerces, etc.
- nombre de données important

Superficie (m2)	Nombre de pièces		Distance centre- ville	Prix de vente (€)
90		4	800	160 000
120		5	900	230 000

Exemple de la prédiction du churn (abonné opérateur téléphonique):

```
KS, 128, 415, 382-4657, no, yes, 25, 265.1, 110, 45.07, 197.4, 99, 16.78, 244.7, 91, 11.01, 10, 3, 2.7, 1, False. OH, 107, 415, 371-7191, no, yes, 26, 161.6, 123, 27.47, 195.5, 103, 16.62, 254.4, 103, 11.45, 13.7, 3, 3.7, 1, False. NJ, 137, 415, 358-1921, no, no, 0, 243.4, 114, 41.38, 121.2, 110, 10.3, 162.6, 104, 7.32, 12.2, 5, 3.29, 0, False. OH, 84, 408, 375-9999, yes, no, 0, 299.4, 71, 50.9, 61.9, 88, 5.26, 196.9, 89, 8.86, 6.6, 7, 1.78, 2, False. OK, 75, 415, 330-6626, yes, no, 0, 166.7, 113, 28.34, 148.3, 122, 12.61, 186.9, 121, 8.41, 10.1, 3, 2.73, 3, False. AL, 118, 510, 391-8027, yes, no, 0, 223.4, 98, 37.98, 220.6, 101, 18.75, 203.9, 118, 9.18, 6.3, 6, 1.7, 0, False. ...
```



TensorFlow

Let's go!

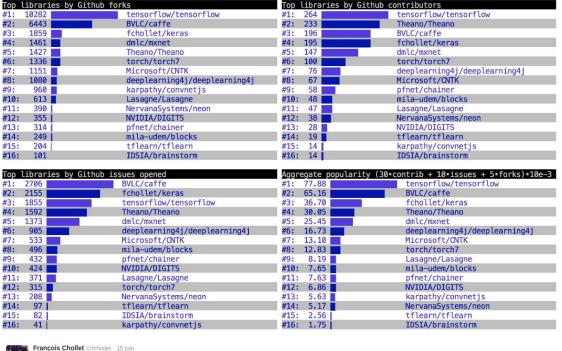
Une histoire récente

- Développé par l'équipe "Google Brain" depuis 2011
- Open source depuis 11/2015
- Utilisé dans "Google photo", "Google voice search", "Google Translate",...

Une histoire récente

- Nov. 2015 : Version pour CPU's, GPU's
- Fév. 2016 : Version distribuée (gRPC)
- Mai 2016 : Google annonce un circuit intégré (ASIC : processeur(s), interfaces, mémoires) conçu pour TensorFlow
- Plateformes:
 - Linux & Mac OS (64 bits)
 - Android / iOS

Une histoire récente



https://twitter. com/fchollet/status/7 43116684026777601

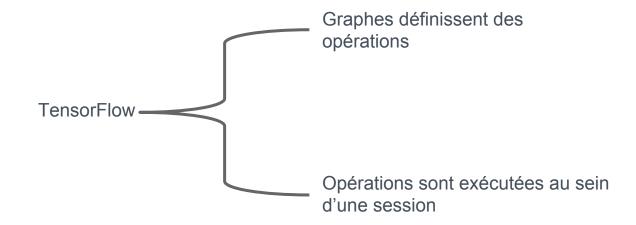
The state of the deep learning frameworks landscape, June 2016.

import tensorflow as tf

Python 2.7 / 3.3

on aurait pu aussi le faire en c++

API Python



Notebook

```
In []: import tensorflow as tf

In []: tf.reset_default_graph()
    graph = tf.get_default_graph()

In []: graph

In []: graph.get_operations()

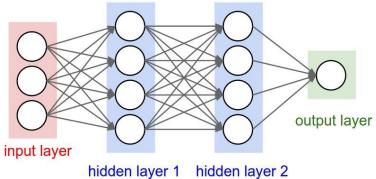
In []: input_value = tf.constant(1.0, name="first_constant")

In []: input_value

In []: graph.get_operations()

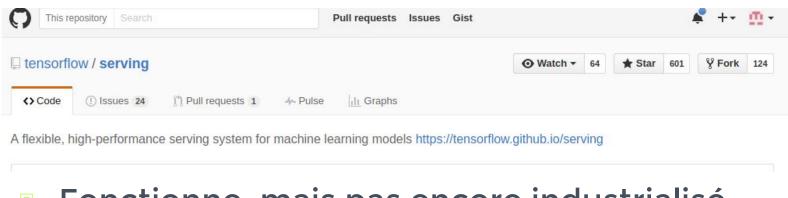
In []: for op in graph.get_operations():
    print op.node_def
```

Réseaux de neurones



Tensorflow serving

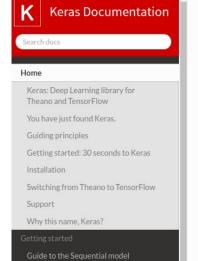
Publier le modèle dans un service gRPC

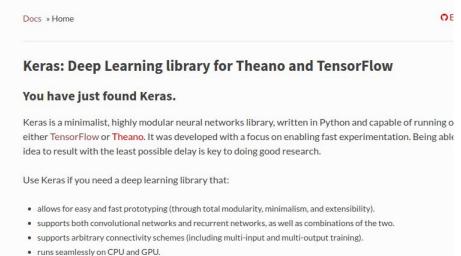


Fonctionne, mais pas encore industrialisé

Ecosystème

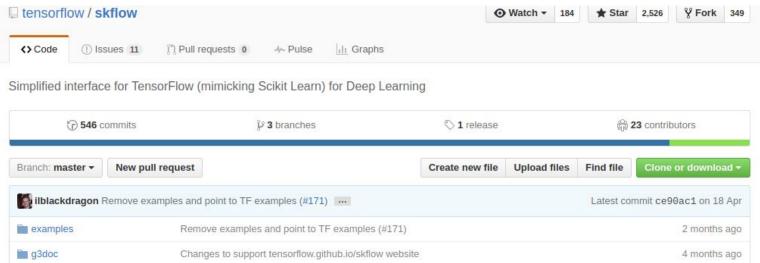
keras





Ecosystème





Exemples

Reinforcement learning

https://github.com/coreylynch/async-rl

Exemples

- Prédiction demande
 - https://cloud.google.com/blog/bigdata/2016/05/how-to-forecast-demand-withgoogle-bigquery-public-datasets-and-tensorflow

Exemples

Classification image: http://blog.keras. io/building-powerful-image-classificationmodels-using-very-little-data.html

















Distribution

- Avec tensorflow
- Avec spark (https://github. com/databricks/tensorframes)

Extensibilité

https://www.tensorflow.org/versions/r0. 9/how_tos/adding_an_op/index.html#addinga-new-op

Ressources utiles

https://fr.coursera.org/learn/machine-learning https://www.udacity.com/course/deep-<u>learning--ud730</u> http://www.jorditorres.org/first-contact-withtensorflow/ https://www.oreilly.com/learning/hellotensorflow