

# Day 4 – Deep Learning Keras

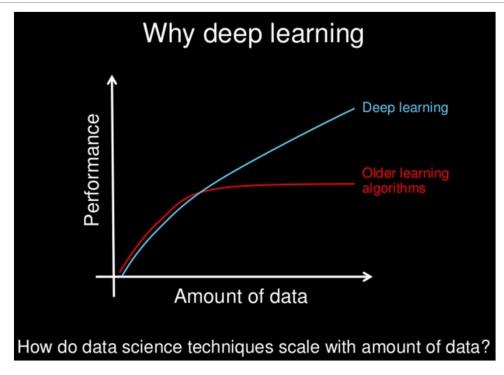


## Agenda

- ช่วงเช้า
  - Intro to deep learning with Keras
  - Lab
  - การใช้ deep learning กับข้อมูลประเภท tabular data
- ช่วงบ่าย
  - การ deploy model เป็น REST API (own server)
  - การ deploy บน cloud ml engine
  - automl



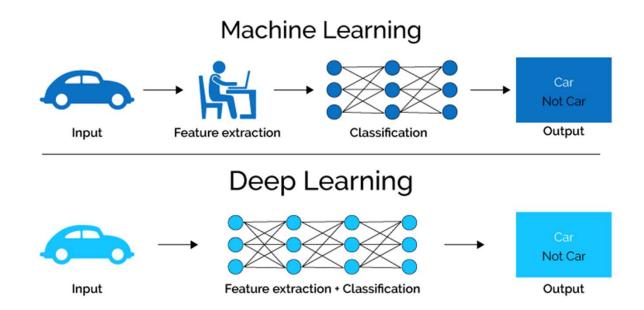
#### Deep Learning (DL)



https://machinelearningmastery.com/what-is-deep-learning/



#### ML vs. DL



https://semiengineering.com/deep-learning-spreads/



#### Keras vs. Tensorflow

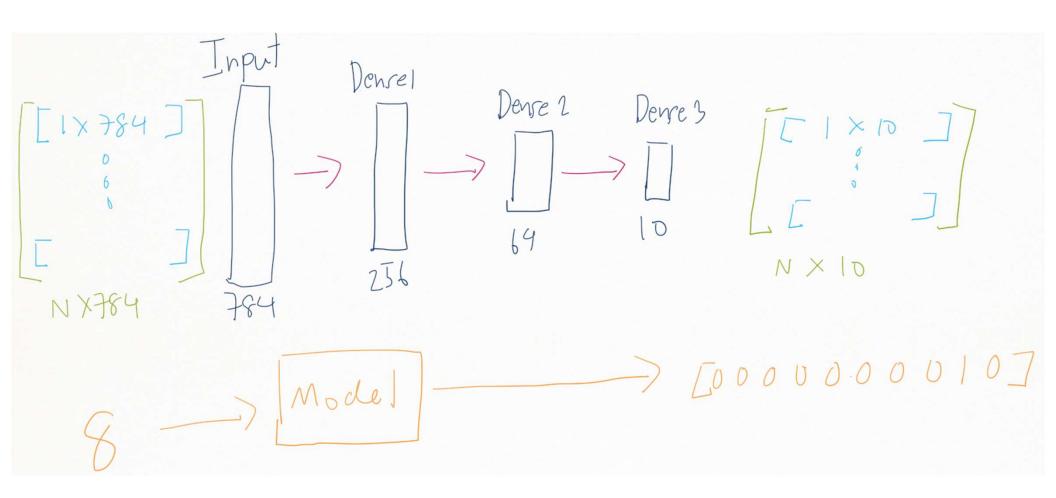
- tf เป็น low level
- Keras เป็น high-level API มาครอบ
- Keras สามารถใช้กับ framework Theano, CNTK ได้ด้วย
- tf version ใหม่ๆรวบ Keras เข้ามาด้วยเป็น tf.keras และใช้ tf เป็น backend
- การใช้งานทั่วไป Keras สะดวกกว่าเขียน low-level tf มาก



## Example 01 – MNIST

- 28 x 28 gray scale
- 10 class: 0 to 9

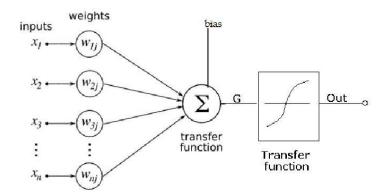




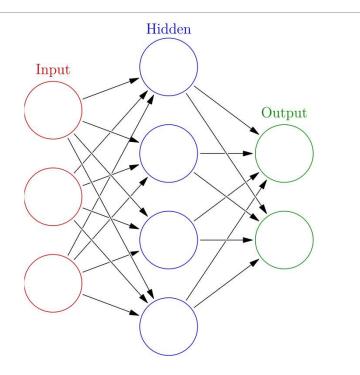


#### Dense layer

• ทุก unit ในเลเยอร์ N ต่อกับทุก unit ในเล เยอร์ก่อนหน้า



https://www.researchgate.net/figure/Artificial-Neuron-model\_fig4\_277774116



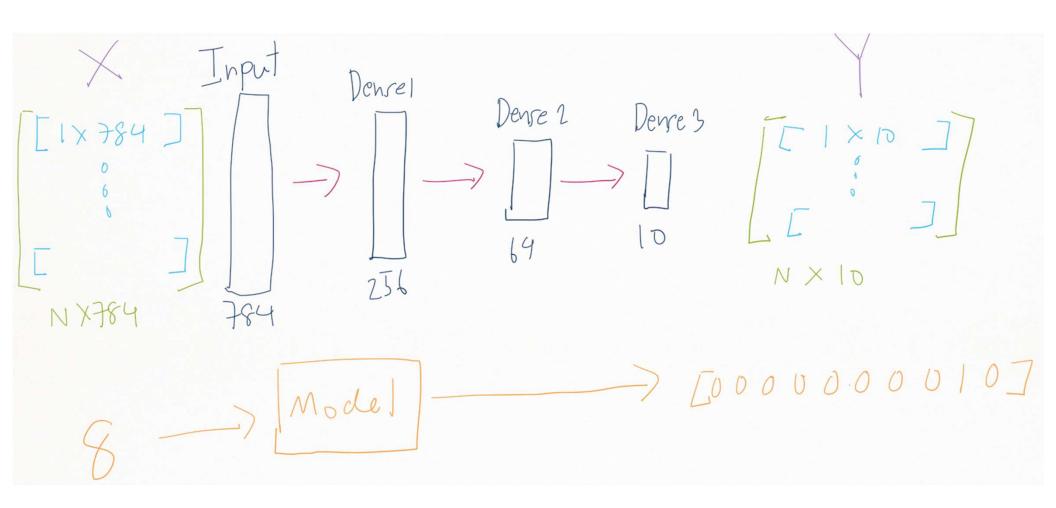
https://en.wikipedia.org/wiki/Artificial\_neural\_network



#### Neural network (NN)

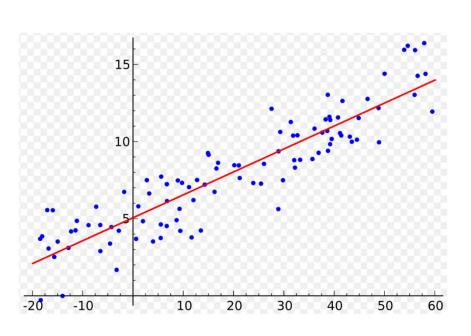
$$min_{\theta} = J(f_{\theta}(X), Y)$$

- $\bullet$  X inputs
- Y outputs
- $f_{ heta}$  function จาก input -> output
- J "loss" function
- ullet ปรับ  $oldsymbol{ heta}$  เพื่อให้  $f_{oldsymbol{ heta}}(X)$  เข้าใกล้ Y. โดยการทำให้ J ลดลงให้น้อยที่สุด (minimize)
- $m{ heta}$  คือ weight ทั้งหมดของ NN.

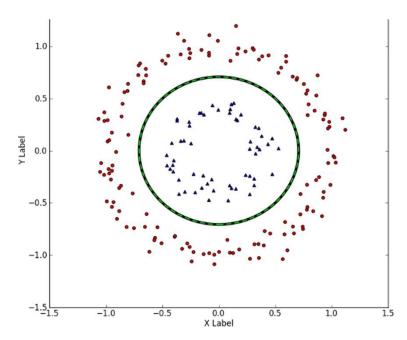




# Regression vs. classify



https://en.wikipedia.org/wiki/Linear\_regression

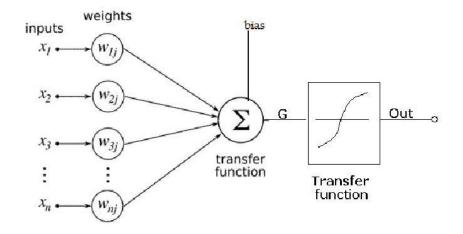


https://www.eric-kim.net/eric-kim-net/posts/1/kernel\_trick.html



#### Activation function

- linear
- tanh
- relu
- sigmoid
- softmax



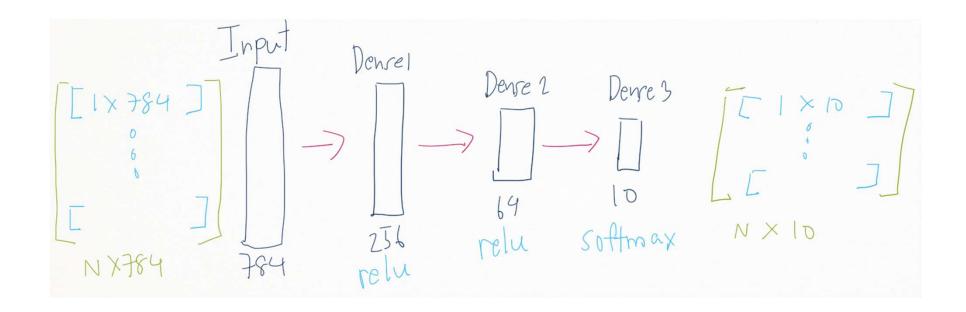
 $https://www.researchgate.net/figure/Artificial-Neuron-model\_fig4\_277774116$ 



# Categorical vs. continuous



#### NN for Classify

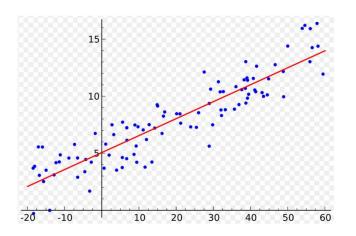




#### Loss function J

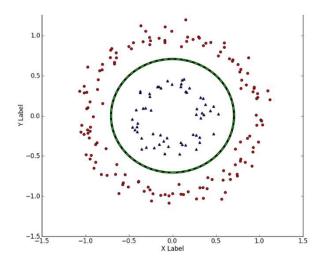
Regression:

 $\circ MSE(\widehat{Y}, Y)$ 



Classify

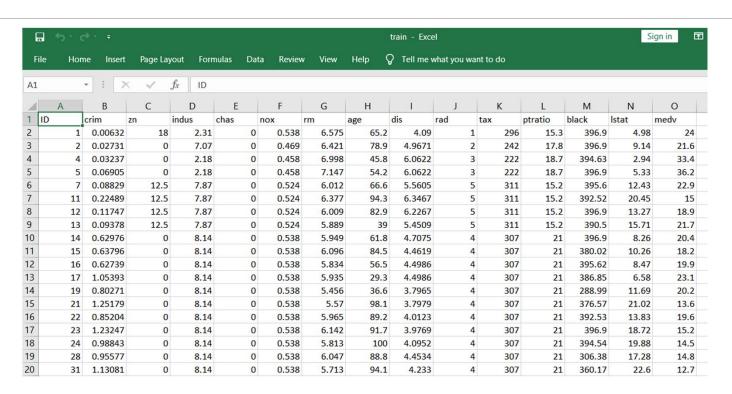
•  $cross\_entropy(\hat{Y}, Y)$ 



# 01 - IntroKeras.ipynb



#### Example 02 – Boston Housing





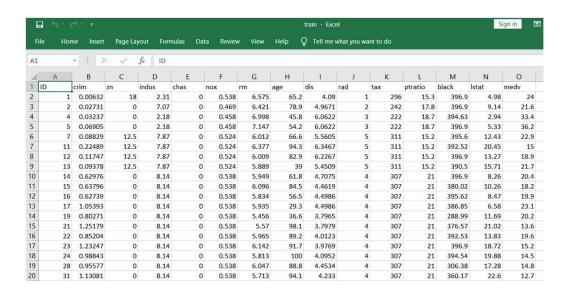
#### Model for example 02

- สิ่งที่เปลี่ยนจากตัวอย่างที่ 1
  - ขนาดของ output: 10 -> 1
  - Activation function ของ output layer (dense3): softmax -> linear
  - Loss: categorical\_crossentropy -> mean\_squared\_error
  - Matric: accuracy -> mse
- ข้อสังเกต
  - ควรทำการ normalize feature ก่อนทำการเทรน



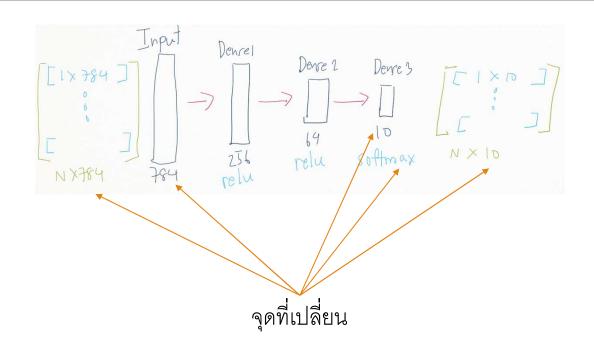
#### การทำ Normalize feature

$$f = \frac{f - \mu_f}{sd(f)}$$





#### Model for example 02



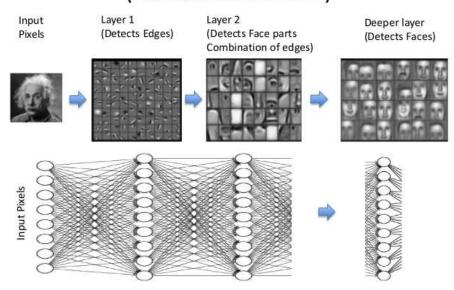
#### Lab 01 – breast cancer data

https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/breast+cancer



### ทำไมต้องมีหลายเลเยอร์?

# Feature Learning/Representation Learning (Ex. Face Detection)

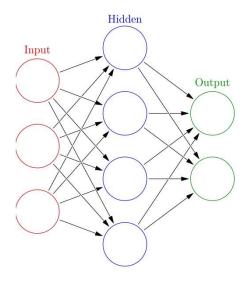


https://www.slideshare.net/RukshanBatuwita/deep-learning-towards-general-artificial-intelligence



#### Convolutional Neural Network (CNN)

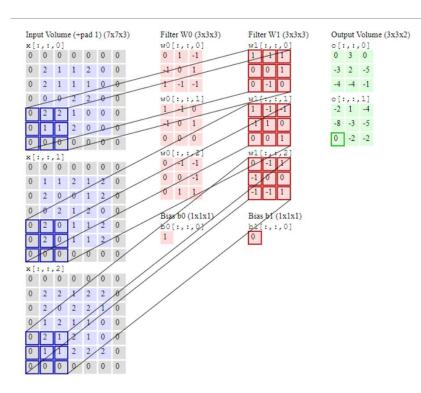
Layer แบบ dense นั้นถ้ามีจำนวนเลเยอร์ที่ มาก จำนวน weight จะมากเกินไป



- Input = 1M pixel image
- Dense เลเยอร์ที่มีจำนวน 100 ยูนิต = 100M weights
- การต่อทุก pixel เข้ากับทุก unit ไม่เหมาะ กับข้อมูลแบบภาพ ที่มีข้อมูล local เฉพาะ บริเวณใดๆ



#### Convolutional Layer



- จำนวน channel ของ filter เท่ากับ channel ของ input
- จำนวน channel ของ output ทำกับ จำนวน filter
- ขนาดกว้าง-ยาวของ output ขึ้นอยู่กับ stride และ padding

http://cs231n.github.io/convolutional-networks/

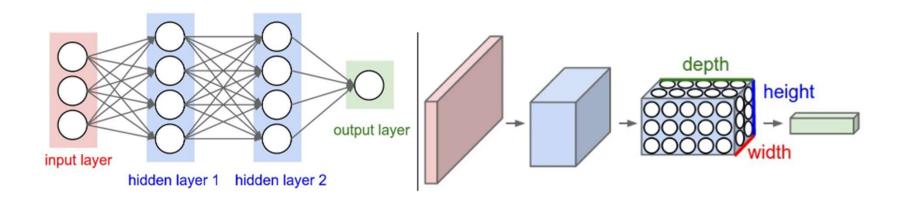


## Convolutional Layer

- spec ของ 1 convolutional layer (conv) ประกอบด้วย
  - จำนวน filter/kernel
  - ขนาดของ kernel
  - ขนาด stride
  - วิธีการ padding



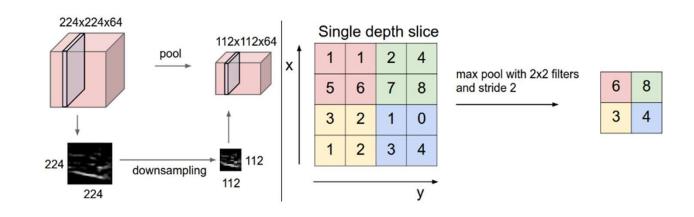
#### Conv vs. dense



http://cs231n.github.io/convolutional-networks/



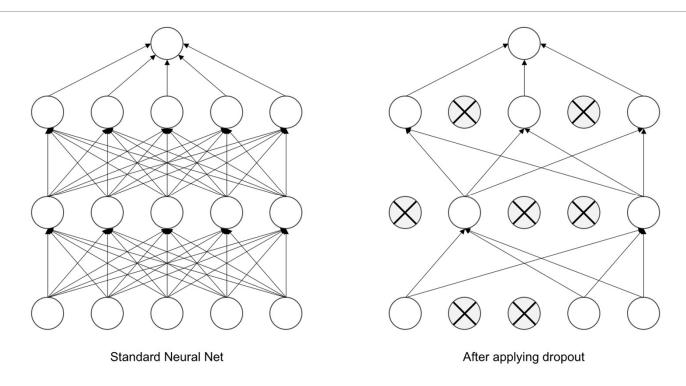
# Max pooling



http://cs231n.github.io/convolutional-networks/



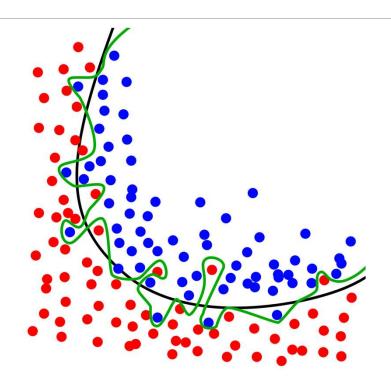
#### Dropout

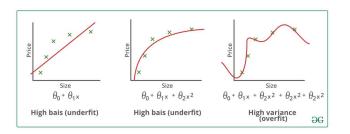


https://www.oreilly.com/library/view/deep-learning-for/9781788295628/a22e6b18-79e3-4875-b003-2f4c6080bf54.xhtml



# Overfitting



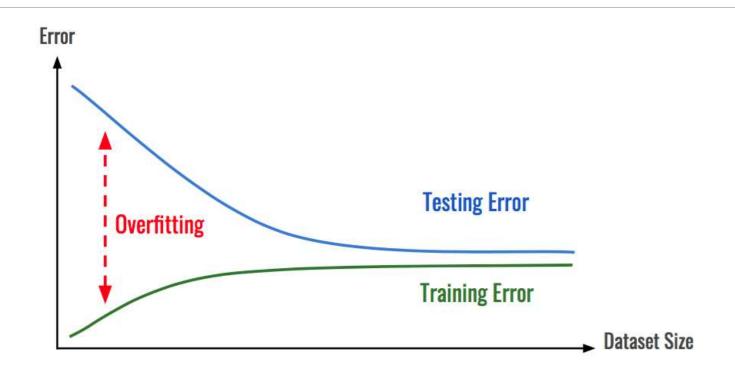


https://en.wikipedia.org/wiki/Overfitting

https://www.geeksforgeeks.org/underfitting-and-overfitting-in-machine-learning/

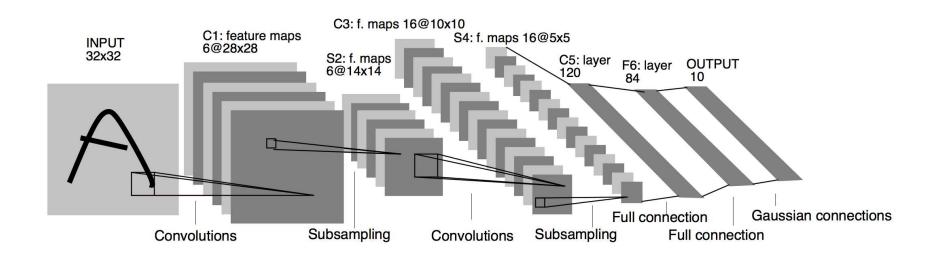


## Overfitting





#### Lenet

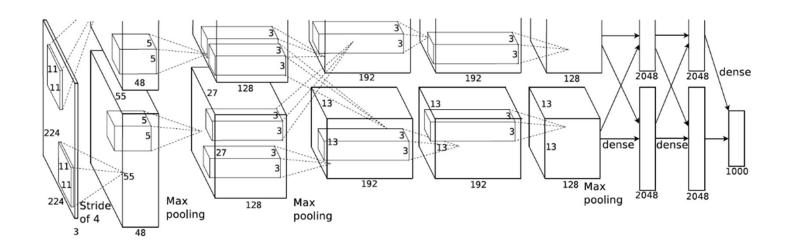


LeCun, Yann, et al. "Gradient-based learning applied to document recognition.

" Proceedings of the IEEE 86.11 (1998): 2278-2324.



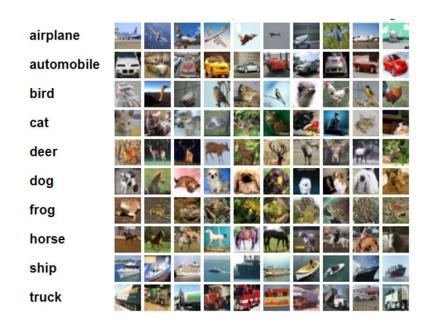
#### Alexnet



Krizhevsky, Alex, Ilya Sutskever, and Geoffrey E. Hinton. "Imagenet classification with deep convolutional neural networks." *Advances in neural information processing systems*. 2012.



### Example 03 – cifar10 with CNN



https://www.cs.toronto.edu/~kriz/cifar.html

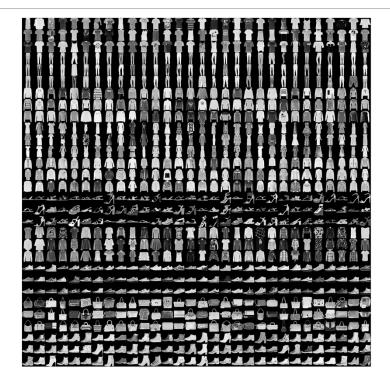
# Lab 02 – fashion mnist CNN



#### Fashion mnist

from keras.datasets import fashion\_mnist

(trainX, trainY), (testX, testY) =
fashion\_mnist.load\_data()



https://github.com/zalandoresearch/fashion-mnist



# Image recognition ด้วยดาต้าของตนเอง

- จากตัวอย่าง mnist, cifar10, fashion mnist เป็น built-in dataset ของ Keras ทั้งหมด
- หากต้องการใช้ดาต้าที่เป็นภาพเก็บไว้ในไฟล์ของ เราเอง จะทำอย่างไร?
- ใช้ ImageDataGenerator

#### Train /

- Class1 / <- รูปของ class 1
- ° Class 2 /
- 0
- Class n /

#### Test /

- Class1 /
- ° Class 2 /
- o ...
- Class n /



## Example 04 – flower data



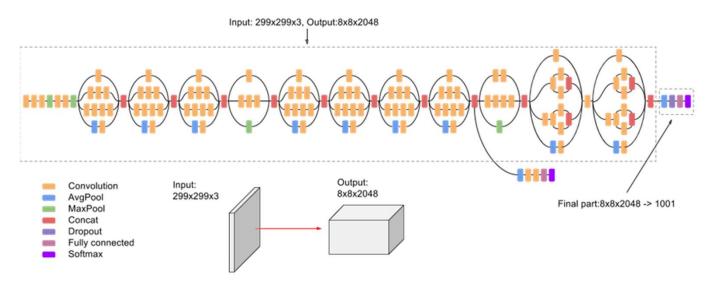


# Lab 03 – blood cell



#### Transfer learning – fine tuning

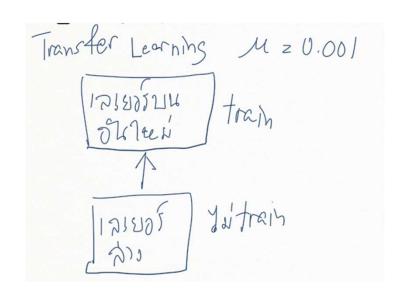
• คือการนำ NN ขนาดใหญ่ที่เทรนบน dataset ImageNet (15M รูป) นำมาเทรนต่อบน dataset ใหม่

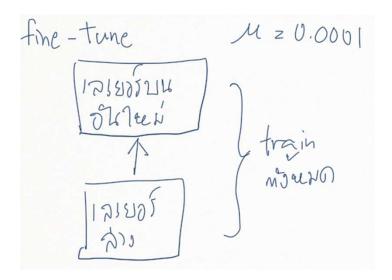


https://cloud.google.com/tpu/docs/inception-v3-advanced



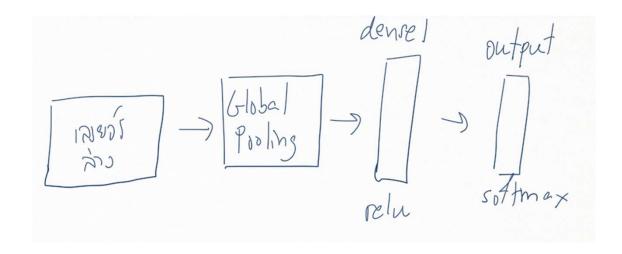
#### Transfer learning – fine tuning







### Transfer learning – fine tuning





# Keras. Applications

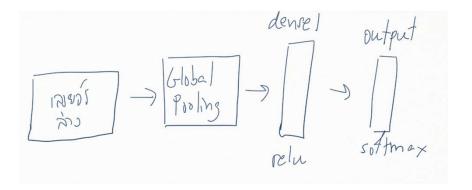
Model	Size	Top-1 Accuracy	Top-5 Accuracy	<b>Parameters</b>	Depth
Xception	88 MB	0.790	0.945	22,910,480	126
VGG16	528 MB	0.713	0.901	138,357,544	23
VGG19	549 MB	0.713	0.900	143,667,240	26
ResNet50	98 MB	0.749	0.921	25,636,712	-
ResNet101	171 MB	0.764	0.928	44,707,176	-
ResNet152	232 MB	0.766	0.931	60,419,944	_
ResNet50V2	98 MB	0.760	0.930	25,613,800	-
ResNet101V2	171 MB	0.772	0.938	44,675,560	_
ResNet152V2	232 MB	0.780	0.942	60,380,648	-
ResNeXt50	96 MB	0.777	0.938	25,097,128	-
ResNeXt101	170 MB	0.787	0.943	44,315,560	-
InceptionV3	92 MB	0.779	0.937	23,851,784	159
InceptionResNetV2	215 MB	0.803	0.953	55,873,736	572
MobileNet	16 MB	0.704	0.895	4,253,864	88
MobileNetV2	14 MB	0.713	0.901	3,538,984	88
DenseNet121	33 MB	0.750	0.923	8,062,504	121
DenseNet169	57 MB	0.762	0.932	14,307,880	169
DenseNet201	80 MB	0.773	0.936	20,242,984	201
NASNetMobile	23 MB	0.744	0.919	5,326,716	-
NASNetLarge	343 MB	0.825	0.960	88,949,818	-

The top-1 and top-5 accuracy refers to the model's performance on the ImageNet validation dataset.



#### Example 05 – transfer learning

- ใช้ MobileNetV2
- flower dataset
- dense1 (100) -> dropout (0.5) -> softmax



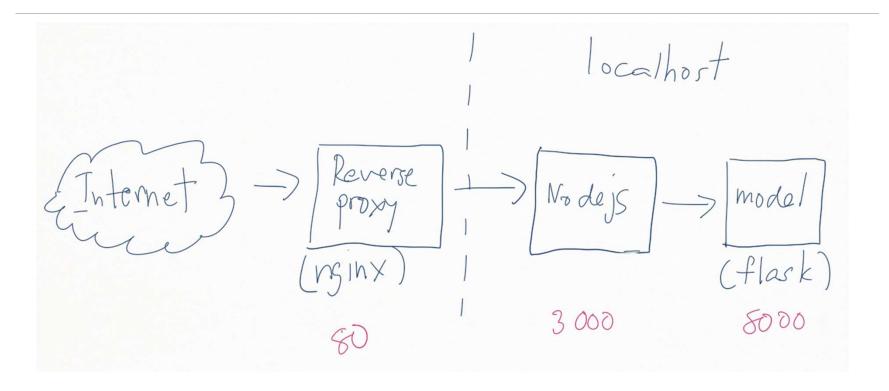


# การ deploy model ที่เทรนเสร็จแล้ว

- Save model เป็น .h5
- 2. Setup Python (3.6)
  - opip install tensorflow==1.13.1 numpy flask Pillow gunicorn
- 3. Setup nodejs
  - o Install npm packages: npm install --save express express-formidable express-basic-auth request forever
- 4. ก๊อป server.py, serverNode.js และไฟล์โมเดล .h5 ไว้ในโฟล์เดอร์เดียวกัน
- 5. gunicorn -w 2 --timeout 200 server:app
- 6. node serverNode.js
- 7. ทำ reverse proxy ไปที่ localhost:3000



# การ deploy model ที่เทรนเสร็จแล้ว





# การทำให้รันค้างไว้เมื่อ logout จาก server

- gunicorn -w 2 --daemon --timeout 200 server:app
- forever start serverNode.js

# Lab 04 – fine-tuning