TAUTOLOGY INNOVATION SCHOOL





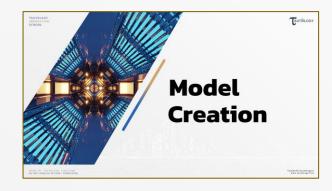
MADE BY TAUTOLOGY THAILAND
DO NOT PUBLISH WITHOUT PERMISSION

facebook/tautologyai
 www.tautology.live



Gaussian Process













Introduction

What is Gaussian Process?

Pros & Cons

Real World Application



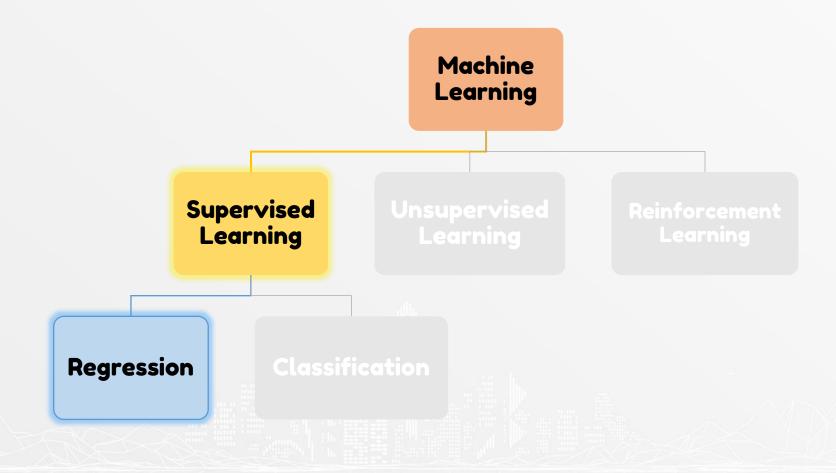
Gaussian Process เป็นหนึ่งใน algorithm ประเภท supervised

learning ที่ใช้สำหรับแก้ปัญหา classification โดยมีหลักการทำงาน

คือ การพิจารณา probability distribution ของข้อมูล โดยใช้

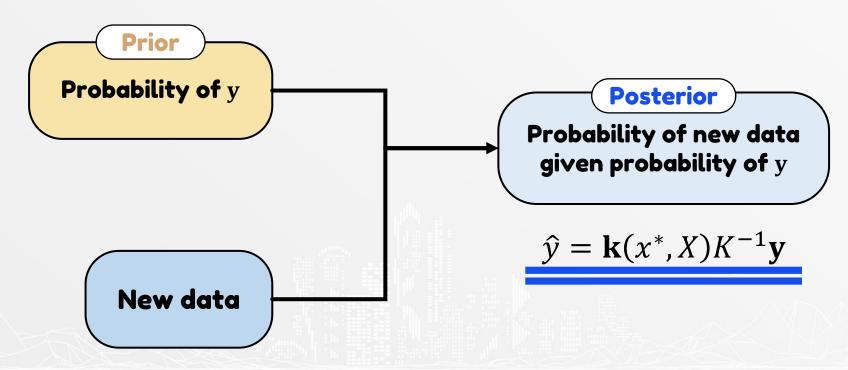
Bayesian



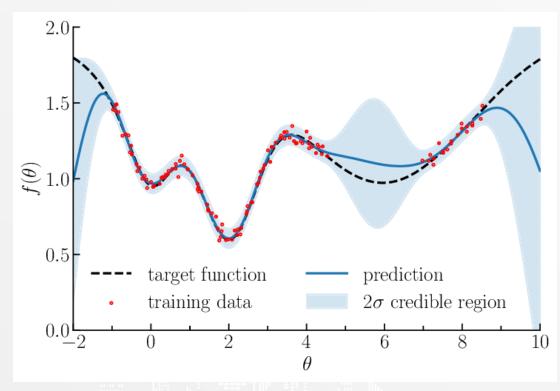




Gaussian Process คือ การพิจารณา probability distribution ของข้อมูล โดยใช้ Bayesian







Ref: https://www.researchgate.net/figure/Illustration-of-Gaussian-process-regression-in-one-dimension-for-the-target-test_fig1_327613136



Introduction

What is Gaussian Process?

Pros & Cons

Real World Application



Pros & Cons

ข้อดี

- เป็น algorithm เพียงตัวเดียวที่ให้ uncertainty estimation
- สามารถจัดการได้กับทั้งข้อมูลที่เรียบง่าย และข้อมูลที่ซับซ้อน

ข้อเสีย

• เป็น algorithm ที่ซับซ้อน & ยากต่อการทำความเข้าใจ

ข้อจำกัด

• ต้องพิถีพิถันในการทำ hyperparameter tuning



Introduction

What is Gaussian Process?

Pros & Cons



Real World Application



Real World Application



อ้างอิง : [2020, Zeng et al] Prediction of building electricity usage using Gaussian Process Regression

การคาดคะเนการใช้ไฟของ ตึกใน Shanghai

โดยพิจารณาจาก ปริมาณความร้อน ที่ผ่านเข้าหรือออกจากระบบ การวัด อุณหภูมิในอากาศทั้งแบบเปาะแห้ง (dry bulb) และแบบเปาะเปียก (wet bulb) เป็นต้น



Real World Application





ซึ่งจะทำการวัดจากลมที่พัดผ่าน ฟาร์ม โดยตัวแปรที่เรานำมา พิจารณา เช่น อุณหภูมิในอากาศ ความชื้น ความกดอากาศ เป็นต้น

อ้างอิง : [2014, Chen et al.] Wind Power Forecasts Using Gaussian Processes and Numerical Weather Prediction



Introduction

What is Gaussian Process?

Pros & Cons



Real World

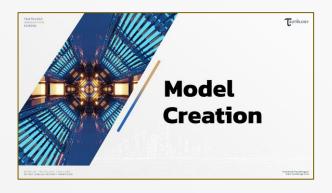
Application





Gaussian Process





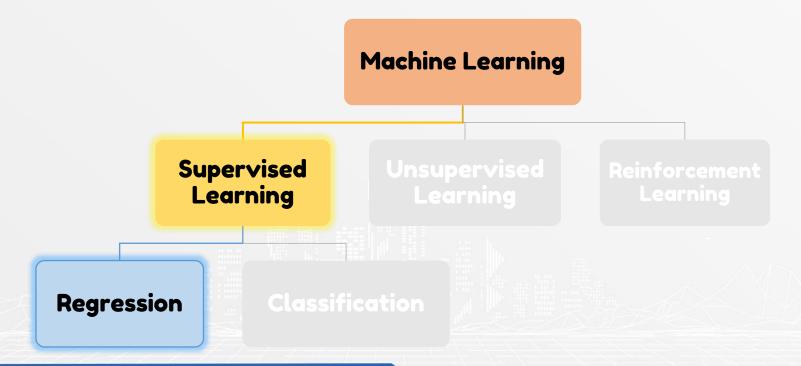






Gaussian Process

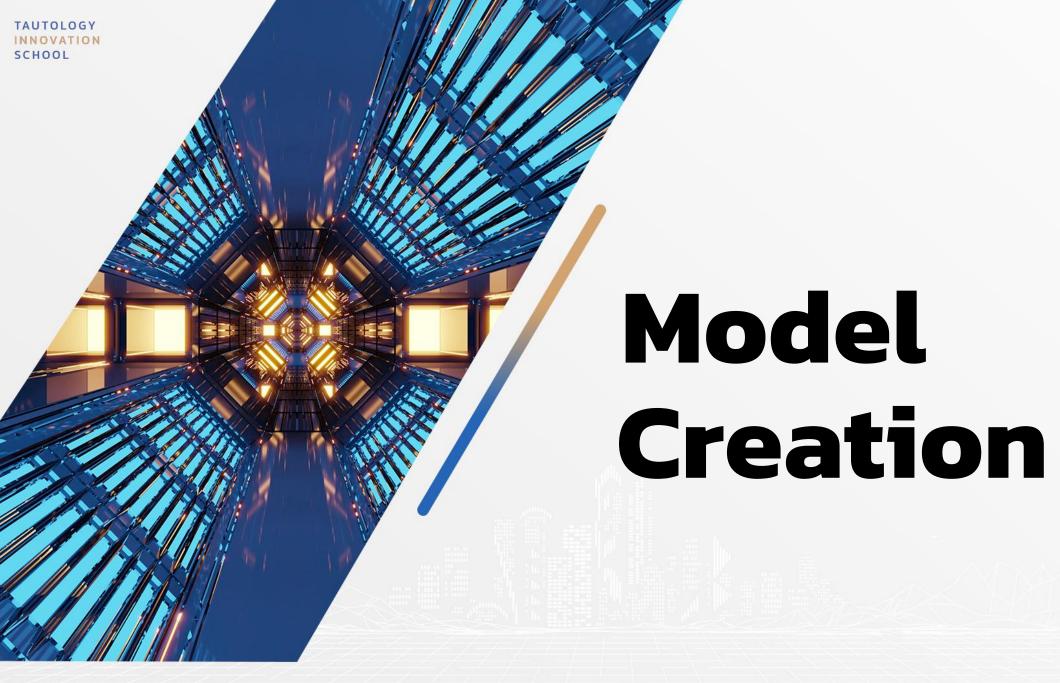
Gaussian Process เป็นหนึ่งใน algorithm ประเภท supervised learning





Concept of Supervised Learning

Data ⇒ **Model** ⇒ **Prediction**







Model Creation

Assumption

Real Face of the Model

How to Create Model (Math)

How to Create Model (Code)

Further Reading



Assumption

No Missing Features



Model Creation

Assumption



Real Face of the Model

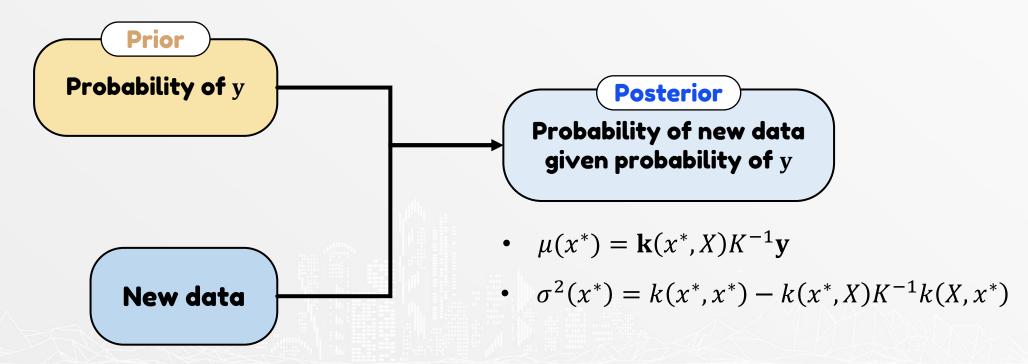
How to Create Model (Math)

How to Create Model (Code)

Further Reading

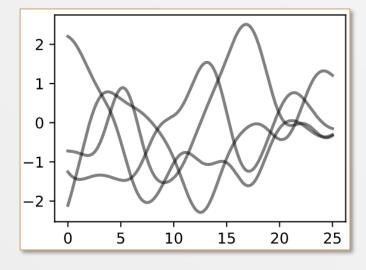


Gaussian Process คือ การพิจารณา probability distribution ของข้อมูล โดยใช้ Bayesian

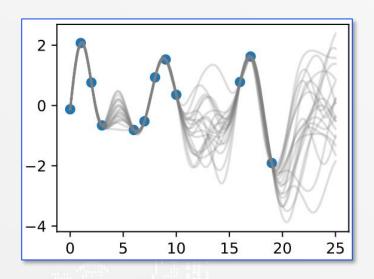


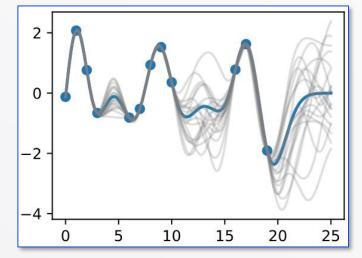


Prior



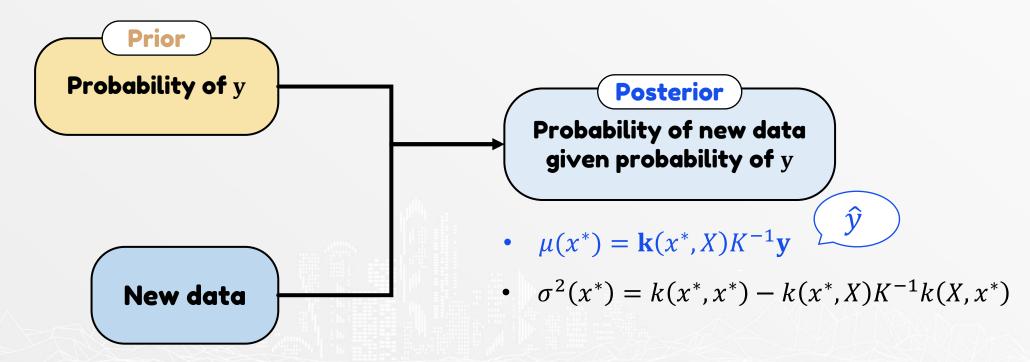
Posterior







Gaussian Process คือ การพิจารณา probability distribution ของข้อมูล โดยใช้ Bayesian







$$P(\mathbf{y}) = N(0, \mathbf{K})$$

โดยที่
$$K = K(X, X) = \begin{bmatrix} k(\mathbf{x_1}, \mathbf{x_1}) & k(\mathbf{x_1}, \mathbf{x_2}) & \cdots & k(\mathbf{x_1}, \mathbf{x_m}) \\ k(\mathbf{x_2}, \mathbf{x_1}) & k(\mathbf{x_2}, \mathbf{x_2}) & \cdots & k(\mathbf{x_2}, \mathbf{x_m}) \\ \vdots & \vdots & \ddots & \vdots \\ k(\mathbf{x_n}, \mathbf{x_1}) & k(\mathbf{x_n}, \mathbf{x_2}) & \cdots & k(\mathbf{x_n}, \mathbf{x_m}) \end{bmatrix}$$

ightharpoonup K $\iota \ddot{\mathbb{U}}$ u kernel function



Posterior

$$P(y_{n+1}|\mathbf{y}) = N(\mu(x^*), \sigma^2(x^*))$$

โดยที่
$$\mu(x^*) = \mathbf{k}(x^*, X)K^{-1}\mathbf{y}$$

$$\sigma^2(x^*) = k(x^*, x^*) - k(x^*, X)K^{-1}k(X, x^*)$$



Model Creation

Assumption



Real Face of the Model



How to Create Model (Math)

How to Create Model (Code)

Further Reading



- \Box Step 1: กำหนด kernel function (K(X,X))
- \Box Step 2 : คำนวณ $K(X,X),K^{-1}(X,X)$
- ☐ Step 3 : คำนวณ probability distribution ของข้อมูลใหม่
 - Step 3.1: คำนวณ mean
 - Step 3.2 : คำนวณ standard deviation



ตัวอย่างการคำนวณ Gaussian Process

x ₁	x ₂	У
1	0	1.2
0.5	1	2.5
2	0	0.8
1.5	1	2.9

ตารางแสดงข้อมูล toy dataset



Step 1: กำหนด kernel function (K(X,X))

$$k(\mathbf{x_i}, \mathbf{x_j}) = e^{-\|\mathbf{x_i} - \mathbf{x_j}\|^2 / 2l^2}$$

Radial Basis Function

กำหนดให้ l=1



Step 2 : คำนวณ $K(X,X), K^{-1}(X,X)$

$$K(X,X) = \begin{bmatrix} k(\mathbf{x}_1,\mathbf{x}_1) & k(\mathbf{x}_1,\mathbf{x}_2) & k(\mathbf{x}_1,\mathbf{x}_3) & k(\mathbf{x}_1,\mathbf{x}_4) \\ k(\mathbf{x}_2,\mathbf{x}_1) & k(\mathbf{x}_2,\mathbf{x}_2) & k(\mathbf{x}_2,\mathbf{x}_3) & k(\mathbf{x}_2,\mathbf{x}_4) \\ k(\mathbf{x}_3,\mathbf{x}_1) & k(\mathbf{x}_4,\mathbf{x}_2) & k(\mathbf{x}_3,\mathbf{x}_3) & k(\mathbf{x}_3,\mathbf{x}_4) \\ k(\mathbf{x}_4,\mathbf{x}_1) & k(\mathbf{x}_4,\mathbf{x}_2) & k(\mathbf{x}_4,\mathbf{x}_3) & k(\mathbf{x}_4,\mathbf{x}_4) \end{bmatrix}$$



Step 2 : คำนวณ $K(X,X), K^{-1}(X,X)$

$$K(X,X) = \begin{bmatrix} k\left(\begin{bmatrix}1\\0\end{bmatrix},\begin{bmatrix}1\\0\end{bmatrix}\right) & k\left(\begin{bmatrix}1\\0\end{bmatrix},\begin{bmatrix}0.5\\1\end{bmatrix}\right) & k\left(\begin{bmatrix}1\\0\end{bmatrix},\begin{bmatrix}2\\0\end{bmatrix}\right) & k\left(\begin{bmatrix}1\\0\end{bmatrix},\begin{bmatrix}1.5\\1\end{bmatrix}\right) \\ k(x_2,x_1) & k(x_2,x_2) & k(x_2,x_3) & k(x_2,x_4) \\ k(x_3,x_1) & k(x_4,x_2) & k(x_3,x_3) & k(x_3,x_4) \\ k(x_4,x_1) & k(x_4,x_2) & k(x_4,x_3) & k(x_4,x_4) \end{bmatrix}$$

$$= \begin{bmatrix} 1 & 0.535 & 0.607 & 0.535 \\ 0.535 & 1 & 0.197 & 0.607 \\ 0.607 & 0.197 & 1 & 0.535 \\ 0.535 & 0.607 & 0.535 & 1 \end{bmatrix}$$



Step 2 : คำนวณ $K(X,X), K^{-1}(X,X)$

$$K^{-1}(X,X) = \begin{bmatrix} 2.212 & -0.973 & -1.166 & 0.03 \\ -0.973 & 2.069 & 0.807 & -1.166 \\ -1.166 & 0.807 & 2.069 & -0.973 \\ 0.03 & -1.166 & -0.973 & 2.212 \end{bmatrix}$$



 $\mathsf{new}\;\mathsf{data}\,{:}\,\mathbf{x}^*=[1$

How to Create Model (Math)

- Step 3 : คำนวณ probability distribution ของข้อมูลใหม่
 - Step 3.1 : คำนวณ mean

$$\mu = \mathbf{k}(\mathbf{x}^*, X)K^{-1}\mathbf{y}$$

$$= \begin{bmatrix} k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} & k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0.5 \\ 1 \end{bmatrix} \end{pmatrix} & k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix} & k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1.5 \\ 1 \end{bmatrix} \end{pmatrix} K^{-1}\mathbf{y}$$

$$= \begin{bmatrix} 0.607 & 0.882 & 0.368 & 0.882 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2.212 & -0.973 & -1.166 & 0.03 \\ -0.973 & 2.069 & 0.807 & -1.166 \\ -1.166 & 0.807 & 2.069 & -0.973 \\ 0.03 & -1.166 & -0.973 & 2.212 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.2 \\ 2.5 \\ 0.8 \\ 2.9 \end{bmatrix}$$



 $\mathsf{new}\;\mathsf{data}\,{:}\,x^* = \begin{bmatrix} 1 & 1 \end{bmatrix}$

How to Create Model (Math)

- Step 3 : คำนวณ probability distribution ของข้อมูลใหม่
 - 🗸 Step 3.2 : คำนวณ standard deviation

$$\sigma^2 = k(\mathbf{x}^*, \mathbf{x}^*) - \mathbf{k}(\mathbf{x}^*, X)K^{-1}k(X, \mathbf{x}^*)$$

$$= 1 - \begin{bmatrix} 0.607 & 0.882 & 0.368 & 0.882 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2.212 & -0.973 & -1.166 & 0.03 \\ -0.973 & 2.069 & 0.807 & -1.166 \\ -1.166 & 0.807 & 2.069 & -0.973 \\ 0.03 & -1.166 & -0.973 & 2.212 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 0.606 \\ 0.882 \\ 0.368 \\ 0.882 \end{bmatrix}$$

$$\sigma^2 = 0.027$$

$$\therefore \sigma = 0.164$$



Model Creation

Assumption



Real Face of the Model



How to Create Model (Math)

How to Create Model (Code)

Further Reading



How to Create Model (Code)

ตัวอย่าง Code สำหรับ Gaussian Process

$\mathbf{x_1}$	\mathbf{x}_{2}	y
1	0	1.2
0.5	1	2.5
2	0	0.8
1.5	1	2.9

ตารางแสดงข้อมูล toy dataset



How to Create Model (Code)

• Code สำหรับสร้าง model จากข้อมูลของเราโดยที่

$$X = \begin{bmatrix} 1 & 0 \\ 0.5 & 1 \\ 2 & 0 \\ 1.5 & 1 \end{bmatrix}, \qquad \mathbf{y} = \begin{bmatrix} 1.2 \\ 2.5 \\ 0.8 \\ 2.9 \end{bmatrix}$$

- 1 reg = GaussianProcessRegressor()
- 2 reg.fit(X, y)

GaussianProcessRegressor()



How to Create Model (Code)



Code for this section



Open File

Model Creation.ipynb



Model Creation

Assumption



Real Face of the Model



How to Create Model (Math)

How to Create Model (Code)

Further Reading





Further Reading

- Bayesian Statistics
- Multinormal Distribution
- Radial Basis Function



Model Creation

Assumption



Real Face of the Model



How to Create Model (Math)

How to Create Model (Code)

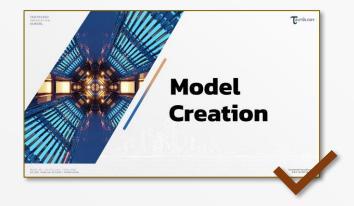
Further Reading





Gaussian Process









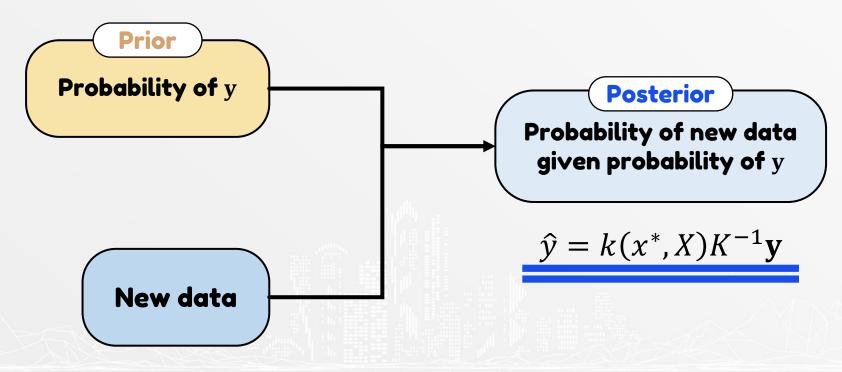


Таитё́ Logy



Prediction

Gaussian Process คือ การพิจารณา probability distribution ของข้อมูล โดยใช้ Bayesian





Prediction

1-Sample

Multi-Sample

Code



1-Sample

<u>ตัวอย่างการคำนวณ \widehat{y} </u>

$\mathbf{x_1}$	\mathbf{x}_{2}
1	1



\widehat{y}
?



1-Sample

$$\mu = \mathbf{k}(\mathbf{x}^*, X)K^{-1}\mathbf{y}$$

$$= \begin{bmatrix} k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1 \\ 0 \end{bmatrix} & k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 0.5 \\ 1 \end{bmatrix} \end{pmatrix} & k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 2 \\ 0 \end{bmatrix} & k \begin{pmatrix} 1 \\ 1 \end{bmatrix}, \begin{bmatrix} 1.5 \\ 1 \end{bmatrix} \end{pmatrix} K^{-1}\mathbf{y}$$

$$= \begin{bmatrix} 0.607 & 0.882 & 0.368 & 0.882 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2.212 & -0.973 & -1.166 & 0.03 \\ -0.973 & 2.069 & 0.807 & -1.166 \\ -1.166 & 0.807 & 2.069 & -0.973 \\ 0.03 & -1.166 & -0.973 & 2.212 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.2 \\ 2.5 \\ 0.8 \\ 2.9 \end{bmatrix}$$

$$\therefore \mu = 2.972$$



1-Sample

${\color{red}\dot{\mathbf{o}}\mathbf{\dot{v}}\dot{\mathbf{u}}\mathbf{\dot{u}}}$ เราจะได้ $\hat{\mathbf{y}}$ คือ

$\mathbf{x_1}$	\mathbf{x}_{2}
1	1



ŷ 2.972



Prediction

1-Sample

Multi-Sample

Code



Multi-Sample

<u>ตัวอย่างการคำนวณ $\hat{\mathbf{y}}$ </u>

x ₁	$\mathbf{x_2}$
1	1
2.5	1
2	0
0.5	0



ŷ	
?	
?	
?	
?	



Multi-Sample

$$\mu = K(\mathbf{x}^*, X)K^{-1}\mathbf{y}$$

$$= K\begin{pmatrix} \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2.5 & 1 \\ 2 & 0 \\ 0.5 & 0 \end{bmatrix}, X \end{pmatrix}K^{-1}\mathbf{y}$$

$$= \begin{bmatrix} 0.607 & 0.882 & 0.368 & 0.882 \\ 0.197 & 0.135 & 0.535 & 0.607 \\ 0.607 & 0.197 & 1 & 0.535 \\ 0.882 & 0.607 & 0.325 & 0.368 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 2.212 & -0.973 & -1.166 & 0.03 \\ -0.973 & 2.069 & 0.807 & -1.166 \\ -1.166 & 0.807 & 2.069 & -0.973 \\ 0.03 & -1.166 & -0.973 & 2.212 \end{bmatrix} \begin{bmatrix} 1.2 \\ 2.5 \\ 0.8 \\ 2.9 \end{bmatrix}$$



Multi-Sample

x ₁	x ₂
1	1
2.5	1
2	0
0.5	0



$\widehat{\mathbf{y}}$
2.974
1.428
0.8
1.057



Prediction





Code



<u>ตัวอย่าง code สำหรับการคำนวณ ŷ</u>

$\mathbf{x_1}$	$\mathbf{x_2}$
1	1
2.5	1
2	0
0.5	0



$\widehat{\mathbf{y}}$	
?	
?	
?	
?	



• Code สำหรับสร้าง model จากข้อมูลของเราโดยที่

$$X = \begin{bmatrix} 1 & 1 \\ 2.5 & 1 \\ 2 & 0 \\ 0.5 & 0 \end{bmatrix}$$

1 reg.predict(X)

array([2.97362084, 1.42796607, 0.8

, 1.05659863])



<u>ดังนั้น</u> เราจะได้ ŷ สำหรับข้อมูลชุดนี้คือ

$\mathbf{x_1}$	$\mathbf{x_2}$
1	1
2.5	1
2	0
0.5	0



ŷ
2.974
1.428
0.8
1.057





Code for this section



Open File

Model Creation.ipynb



Prediction



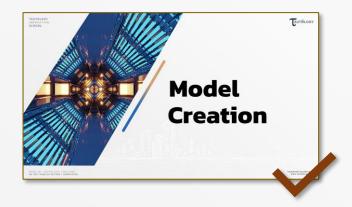






Gaussian Process













AI in Business

- Abstract
- Why this project important?
- Who this project for?
- Bike Sharing Dataset
- What we learn from this project?



Abstract

สร้าง model เพื่อทำนายจำนวนคนที่เข้ามาใช้บริการ bike sharing โดย feature ที่เรานำมาใช้ คือ ข้อมูลเกี่ยวกับการเช่าจักรยานรายวัน รวมถึงข้อมูลของ สภาพอากาศ ฤดูกาลต่าง ๆ เช่น เป็นวันทำงานหรือวันหยุด อุณหภูมิในวันนั้น เป็นต้น





Why this project important?



- นำความรู้ที่ได้จากการสร้างโมเดลไปประยุกต์ใช้ กับธุรกิจประเภทอื่น ๆ ที่มีลักษณะของ Feature ที่ต้องวิเคราะห์คล้าย ๆ กัน
- สามารถนำข้อมูลไปวิเคราะห์ปัจจัยต่าง ๆ ที่ ส่งผลต่อการใช้งาน และอาจนำไปทำการตลาด หรือวางแผนพัฒนาธุรกิจให้เติบโต



Who is this project for?

- ผู้เริ่มต้นธุรกิจที่มีปัจจัยเดียวกับ bike sharing เช่น ธุรกิจซักผ้าหยอ เหรียญ ธุรกิจเช่ารถขับในเมืองท่องเที่ยวอัตโนมัติ
- นักวิเคราะห์ข้อมูล
- Marketing
- นักวางแผนธุรกิจ





Bike Sharing Dataset



https://archive.ics.uci.edu/ml/datasets/bike+sharing+dataset



Bike Sharing Dataset

Feature

- season : เป็นวันที่อยู่ในฤดูกาลไหน (1 : Winter, 2 : Spring, 3 : Summer, 4 : Fall)
- yr : ປ (0 2011, 1 2012)
- mnth : เดือน (1 12)
- hr : ชั่วโมง (0 23)
- holiday : เป็น Holiday หรือไม่ใช่ Holiday
- weekday : วันของแต่ละสัปดาห์
- workingday : เป็น Working day หรือไม่ใช่ Working Day
- weathersit : เป็นวันที่สภาพอากาศเป็นอย่างไร เช่น สภาพอากาศสดใส, ฝนตก หนัก, มีหมอกและเมฆครึ้ม



Bike Sharing Dataset

- temp : อุณหภูมิ
- atemp: Feeling Temperature
- hum : ความชื้น
- windspeed : เป็นวันที่มีความเร็วลมเท่าไร
- casual : จำนวนของ casual user
- registered : จำนวนของ registered user

Target

• count : จำนวนของการเช่าจักรยาน ทั้งแบบคนที่ลงทะเบียนเป็นสมาชิก และไม่ได้ ลงทะเบียน

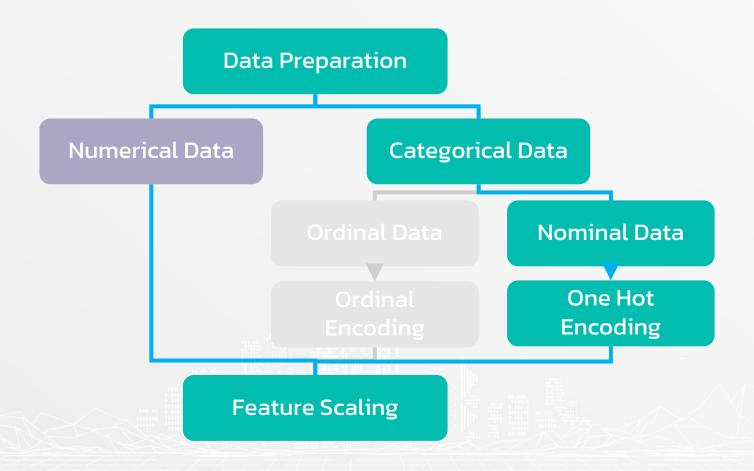


What we learn from this project?





Data Preparation







01. BIKE RENTAL





Gaussian Process







