Final practice exam (20%)

การทดสอบนี้อนุญาตให้ใช้ Scikit-learn library, PyTorch library, หรือสร้างจากเริ่ม (Built from scratch) ได้

1. เรื่อง: การวิเคราะห์การถดถอยเชิงเส้น (Regression analysis)

นักวิเคราะห์ต้องการสร้างโมเดลคำนวณเชิงเลขเพื่อหาความสัมพันธ์ของข้อมูลขาเข้ามีผลอย่างไรต่อผลกระทบต่อตลาด ผู้บริโภคตาม **ตารางที่ 1** โดยมีข้อมูลฟีเจอร์ประกอบด้วย **(คะแนนรวมทั้งหมด 10%)**

- ราคาเฉลี่ยของผลิตภัณฑ์ในกลุ่มเดียวกัน (Average Product Price) หน่วย: บาท/หน่วย
- งบประมาณการโฆษณาต่อเดือน (Advertising Budget) หน่วย: ล้านบาท/เดือน
- ความถี่ของการเปิดตัวสินค้าใหม่ (Product Launch Frequency) หน่วย: ครั้ง/ไตรมาส
- คะแนนความพึงพอใจของลูกค้า (Customer Satisfaction Score) หน่วย: คะแนนเต็ม 100
- ระดับผลกระทบต่อตลาดผู้บริโภค (Consumer Market Impact Level) หน่วย: คะแนนจาก 0 ถึง 10

จงตอบคำถามต่อไปนี้

- 1.1 จงสร้างโมเดลที่สามารถสร้างโมเดลเรียนรู้เชิงเลขและประเมินผลสัมประสิทธิ์การตัดสินใจระหว่างต้นแปรต้นต่อตัว แปรตามที่สูงที่สุด (Hint: Coefficient of Determination) (คะแนน 8%)
- 1.2 สมมติข้อมูลทดสอบใหม่ เก็บผลทดสอบจากผลิตภัณฑ์หนึ่งใช้ราคาเฉลี่ยและงบประมาณในการโฆษณาน้อย แต่เน้น เพิ่มความถี่ในการเปิดตัวสินค้าใหม่มากทำให้ได้คะแนนความพึงพอใจมากตาม (คะแนน 2%)
- ราคาเฉลี่ยของผลิตภัณฑ์ในกลุ่มเดียวกัน (Average Product Price) เท่ากับ 900 บาท/หน่วย
- งบประมาณการโฆษณาต่อเดือน (Advertising Budget) เท่ากับ 0.5 ล้านบาท/เดือน
- ความถี่ของการเปิดตัวสินค้าใหม่ (Product Launch Frequency) เท่ากับ 6 ครั้ง/ไตรมาส
- คะแนนความพึงพอใจของลูกค้า (Customer Satisfaction Score) เท่ากับ 90 คะแนน

ในขณะระดับผลกระทบต่อตลาดผู้บริโภค (Consumer Market Impact Level) ผลที่ได้ควรได้กี่คะแนนควรจะได้ เท่าไหร่จาก 0 ถึง 10 (ผลกระทบจริงควรอยู่ในช่วง 7.8 ~ 8.0)

หมายเหตุ: สามารถเลือกใช้ตัวแปรต้นทั้งหมดหรือเลือกใช้ตัวแปรต้นตัวใดตัวหนึ่งก็ได้

ตารางที่ 1 คลังข้อมูลข้อมูลผลกระทบต่อตลาดผู้บริโภค

| ราคาเฉลี่ยของ | าคาเฉลี่ยของ งบประมาณการ | | คะแนนความพึงพอใจ | ระดับผลกระทบต่อ | |
|---------------------|----------------------------|---------------------|------------------------|---------------------|--|
| ผลิตภัณฑ์ในกลุ่ม | โฆษณาต่อเดือน | สินค้าใหม่ (Product | ของลูกค้า (Customer | ตลาดผู้บริโภค | |
| เดียวกัน (Average | (Advertising | Launch Frequency) | Satisfaction Score) | (Consumer Market | |
| Product Price) | Budget) | , | | Impact Level) | |
| | _ | | หน่วย: คะแนนเต็ม | · | |
| หน่วย: บาท/หน่วย | หน่วย: ล้านบาท/เดือน | หน่วย: ครั้ง/ไตรมาส | 100 | หน่วย: คะแนนจาก 0 | |
| | | | | ถึง 10 | |
| ข้อมูลฝึกฝน (Train) | | | | | |
| 1,500 | 2.5 | 1 | 85 | 7.2 | |
| 1,200 | 1.8 | 2 | 78 | 6.5 | |
| 1,800 | 3.2 | 1 | 90 | 8.1 | |
| 900 | 1.0 | 0 | 60 | 4.3 | |
| 1,300 | 2.0 | 2 | 75 | 6.8 | |
| 2,000 | 4.0 | 3 | 88 | 9.0 | |
| 1,600 | 2.8 | 2 | 82 | 7.5 | |
| 1,000 | 1.2 | 1 | 70 | 5.2 | |
| 1,400 | 2.3 | 2 | 77 | 6.9 | |
| 1,700 | 3.5 | 3 | 91 | 8.7 | |
| ข้อมูลทดสอบ (Test) | | | | | |
| 900 | 0.5 | 6 | 90 | 7.8 ~ 8.0 | |

ตัวอย่างการประกาศข้อมูลใหม่และการแสดงผลพล็อต

```
import matplotlib.pyplot as plt
import pandas as pd
import numpy as np
# Data + user request
avg_product_price = [1500, 1200, 1800, 900, 1300, 2000, 1600, 1000, 1400, 1700]
ad_budget = [2.5, 1.8, 3.2, 1.0, 2.0, 4.0, 2.8, 1.2, 2.3, 3.5]
product_launch_freq = [1, 2, 1, 0, 2, 3, 2, 1, 2, 3]
customer_satisfaction_score = [85, 78, 90, 60, 75, 88, 82, 70, 77, 91]
consumer_market_impact_lvl = [7.2, 6.5, 8.1, 4.3, 6.8, 9.0, 7.5, 5.2, 6.9, 8.7]
fig, (ax1, ax2, ax3, ax4) = plt.subplots(1, 4, figsize=(16, 6))
font title = 9
ax1.scatter(ad_budget, consumer_market_impact_lvl, color='g', s=100,
edgecolors='black', alpha=0.7)
ax1.set_xlabel('ad_budget')
ax1.set_ylabel('consumer_market_impact_lvl')
ax1.set_title('ad_budget to consumer_market_impact_lvl', fontsize=font_title)
ax1.grid(True)
```

```
ax2.scatter(avg_product_price, consumer_market_impact_lvl, color='b', s=100,
edgecolors='black', alpha=0.7)
ax2.set_xlabel('avg_product_price')
ax2.set_ylabel('consumer_market_impact_lvl')
ax2.set_title('avg_product_price to consumer_market_impact_lvl',
fontsize=font title)
ax2.grid(True)
ax3.scatter(product_launch_freq, consumer_market_impact_lvl, color='r', s=100,
edgecolors='black', alpha=0.7)
ax3.set_xlabel('product_launch_freq')
ax3.set_ylabel('consumer_market_impact_lvl')
ax3.set_title('product_launch_freq to consumer_market_impact_lvl',
fontsize=font title)
ax3.grid(True)
ax4.scatter(customer_satisfaction_score, consumer_market_impact_lvl, color='y',
s=100, edgecolors='black', alpha=0.7)
ax4.set_xlabel('customer_satisfaction_score')
ax4.set_ylabel('consumer_market_impact_lvl')
ax4.set_title('customer_satisfaction_score to consumer_market_impact_lvl',
fontsize=font title)
ax4.grid(True)
plt.tight_layout()
plt.show()
# *** Your code ***
# Create DataFrame ...
# Data transformation ...
# Train-test-sampling ...
# Model initialization ...
# Model fitting and evaluation metrics ...
# Prediction .
```

2. เรื่อง: งานการจำแนกประเภท (Classification task)

บริษัทพลังงานแห่งหนึ่งในประเทศไทยต้องการสำรวจเครื่องปั่นไฟฟ้าที่พร้อมอยู่เพื่อเปิดใช้งานกังหันบางตัวที่ให้จ่าย พลังงานขาออกที่สูงต่อการใช้จ่ายโหลดต่อผู้บริโภคครัวเรือนตาม **ตารางที่ 2** โดยพิจารณาจากตัวแปรขาเข้าดังนี้ (คะแนนรวมทั้งหมด 10%)

- wind speed: หมายถึงความเร็วลมที่ส่งผลโดยตรงต่อพลังงานที่ส่งออกจากกังหัน (5 ถึง 25 เมตร/วินาที)
- motor_tempreture: สามารถระบุสถานะของกังหันได้ หากกังหันมีอุณหภูมิสูง กังหันอาจต้องได้รับการซ่อมแซม (20 ถึง 80 องศาเซลเซียส)
- blade_angle: หากค่านี้เหมาะสมที่สุด จะช่วยให้ได้พลังงานที่ส่งออกเพิ่มขึ้น (0 ถึง 45 องศาเซลเซียส)
- vibration_level: ระดับสูงที่อาจบ่งชี้ถึงปัญหาทางกลไก (0 ถึง 10 ระดับ)
- humidity: ความชื้นสูงอาจส่งผลต่อประสิทธิภาพของกังหัน (20 ถึง 90%)
- air_pressure: ส่งผลต่อประสิทธิภาพของมุม (900 ถึง 1100 hPa)

้ที่จำเป็นเพื่อ<u>ทำนายพลังงานขาออก</u> เกณฑ์การพิจารณาพลังงานที่ต้องการโดยนโยบายของบริษัทพลังงานนี้คือ

- 0-500 กิโลวัตต์ชั่วโมง (kWh) นับว่าเป็น "พลังงานขาออกน้อย"
- 500-600 กิโลวัตต์ชั่วโมง (kWh) นับว่าเป็น "พลังงานขาออกปานกลาง"
- 600 กิโลวัตต์ชั่วโมง (kWh) ขึ้นไป นับว่าเป็น "พลังงานขาออกสูง"

จงตอบคำถามต่อไปนี้

- 2.1 จงประมาณการโมเดลเรียนรู้ที่สามารถจำแนกประเภทพลังงานตามเกณฑ์ที่กำหนดและให้ความแม่นยำในการ ทำนายที่สูง (คะแนน 7%)
- 2.2 หากทีมงานทดสอบภาคสนามเก็บข้อมูลตัวอย่าง (สมมติคือข้อมูลแถวสุดท้ายที่ลบออกไป) เพื่อต้องการรู้ว่ากังหันลม ต่อไปนี้ให้พลังงานเพียงพอที่ควรจะเปิดใช้งานหรือไม่ (คะแนน 1.5%)
 - แรงลม (wind speed): 20 เมตร/วินาที
 - อุณหภูมิมอเตอร์ (motor_temperature): 80 องศาเซลเซียส
 - มุมของใบมีดใบพัดกังหันลม (blade angle): 3 องศา
 - ระดับการสั่นสะเทือน (vibration_level): ระดับ 5
 - ความชื้น (humidity): 80%
 - ความกดอากาศ (air pressure): 1000 hPa
- 2.3 จากข้อมูลเดียวกันกับข้อ 2.2 หากแรงลม (wind_speed) ลดลงจนเหลือ 0 เมตร/วินาที พลังงานที่ได้ควรเป็น อย่างไร (คะแนน 1.5%)

กำหนดให้ใช้ข้อมูลต่อไปนี้ทั้งหมดประกอบการทำข้อ 2

Dataset: "Kaggle - sajjadtahmasebi/wind-turbine-dataset"

Note: <u>ให้ลบข้อมูลแถวสุดท้ายออกก่อน (แถวที่ 34999)</u> แล้วทำการแบ่งข้อมูลด้วยการใช้ test size = *20%* และ random state สำหรับการสุ่มตัวอย่างที่ *42*

ตารางที่ 2 ตัวอย่างข้อมูลฟีเจอร์สำหรับการวัดพลังงานขาออกจากกังหันลม

| เท่านั้น | | wind_speed | motor_temperature | blade_angle | vibration_level | humidity | air_pressure | energy_output | turbine_status |
|---------------------------------|-------|------------|-------------------|-------------|-----------------|-----------|--------------|---------------|----------------------|
| ใช้ฝึกและทดสอบสำหรับข้อ 2.1 เท่ | 0 | 12.490802 | 56.563558 | 1.919750 | 8.618620 | 28.982391 | 963.680636 | 400.000000 | needs to be repaired |
| | 1 | 24.014286 | 22.334208 | 37.282708 | 7.893506 | 74.230604 | 1057.022743 | 703.016603 | off |
| | 2 | 19.639879 | 56.735620 | 11.218841 | 2.810425 | 63.106870 | 995.511060 | 465.597450 | needs to be repaired |
| | 3 | 16.973170 | 25.380116 | 12.777181 | 4.197177 | 65.321011 | 1032.785998 | 418.536744 | needs to be repaired |
| | 4 | 8.120373 | 62.620654 | 10.181038 | 5.076866 | 37.200880 | 934.721246 | 400.000000 | needs to be repaired |
| | | | | | | | | | |
| | 34995 | 13.688071 | 55.663792 | 14.238366 | 7.877179 | 53.960014 | 1073.243533 | 400.000000 | needs to be repaired |
| | 34996 | 14.271533 | 76.796947 | 8.328146 | 1.801420 | 79.767302 | 1093.872967 | 400.000000 | needs to be repaired |
| | 34997 | 15.593338 | 75.255110 | 26.618267 | 5.302510 | 51.949326 | 1048.203685 | 400.000000 | needs to be repaired |
| | 34998 | 24.351366 | 32.027862 | 6.324844 | 1.031443 | 57.138669 | 973.408237 | 586.548380 | optimal |
| | 34999 | 23.093836 | 25.951137 | 14.852710 | 5.033187 | 85.185910 | 1020.801544 | 620.183282 | needs to be repaired |
| | | | | | | | | | |

35000 rows × 8 columns

ใช้ทดสอบในข้อ 2.2 และ 2.3 เท่านั้น

ตัวอย่างการกรองข้อมูลแถวสุดท้ายออกก่อน