



มหาวิทยาลัยสงขลานครินทร์

คณะวิศวกรรมศาสตร์

ภาควิชาวิศวกรรมคอมพิวเตอร์

สอบกลางภาค: ภาคการศึกษาที่ 1

ปีการศึกษา: 2555

วันที่สอบ: 2 สิงหาคม 2556

เวลาสอบ: 13.30-15.30

รหัสวิชา: 242-676

ห้องสอบ: S201

ชื่อวิชา: Introduction to Machine Learning

คำสั่ง: อ่านรายละเอียดของข้อสอบ และคำแนะนำให้เข้าใจก่อนเริ่มทำข้อสอบ

อนุญาต: เอกสาร, เครื่องคิดเลข เครื่องเขียนต่าง ๆ

ไม่อนุญาต:

เวลา: 2 ชั่วโมง (120 นาที)

คำแนะนำ:

- ข้อสอบมี 8 หน้า (รวมใบປะหน้า) แบ่งเป็น 5 ข้อ คิดเป็นคะแนน 100 %
- คำตอบทั้งหมดจะต้องเขียนลงในข้อสอบ
- เขียนชื่อ รหัสนักศึกษา ในทุกหน้าของข้อสอบให้ชัดเจน

ทุจริตในการสอบ โทษขั้นต่ำคือ

ปรับตกในรายวิชาที่ทุจริต และพักการเรียน 1 ภาคการศึกษา

1. Basic Concept (20 คะแนน)

จงอธิบายคำหลักต่อไปนี้พร้อมยกตัวอย่างประกอบ

Motivation & Applications of Machine Learning

Definition of Machine Learning

Supervised Learning

Learning Theory

Unsupervised Learning

Reinforcement Learning

2. Linear Regression (20 คะแนน)

2.1 กำหนดพัฟก์ชัน regression ต่อไปนี้

$$y = w^2x + wx$$

โดย x เป็นตัวแปรเดียว และ เซตของชุดข้อมูลตัวอย่างคือ $\{(x_i, y_i)\}$

จงพิสูจน์หาค่าของ w ที่เป็นไปได้ในรูปสมการ

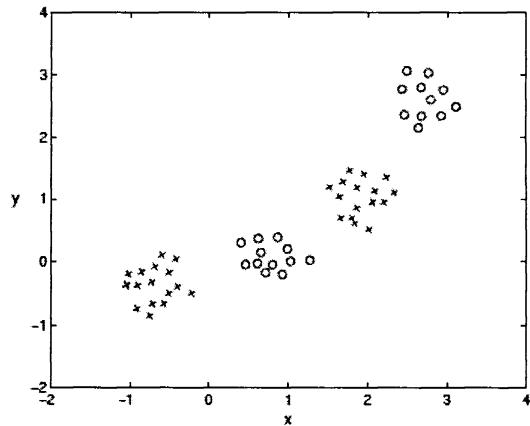
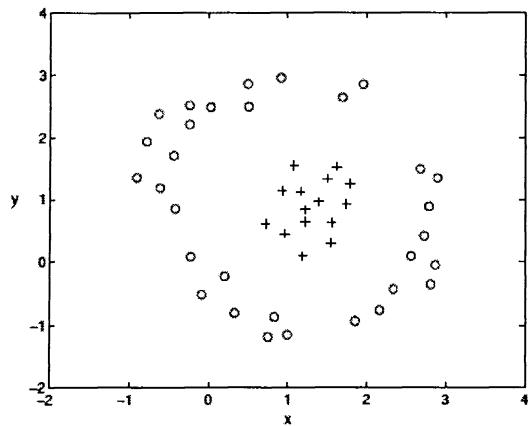
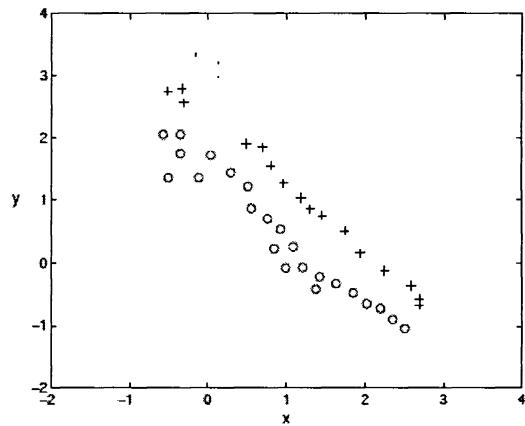
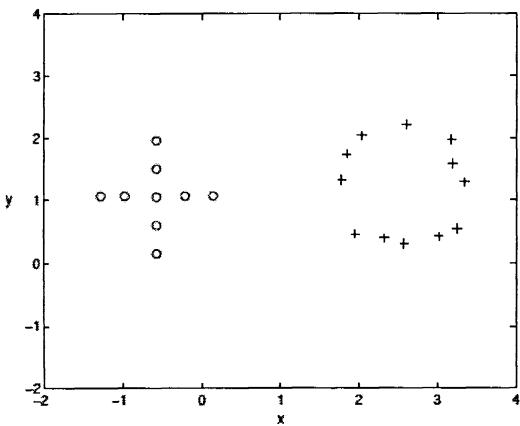
2.2 จงเปรียบเทียบ regression model ต่อไปนี้กับในข้อ 2.1 ในเรื่องของข้อจำกัดของข้อมูลตัวอย่าง (training data) และข้อมูลทดสอบ (test data)

$$y = wx$$

3. Logistic Regression (20 คะแนน)

3.1 จงอธิบายว่าค่า y (probabilities of outcomes) มีการเปลี่ยนแปลงตามค่า x อย่างไรในโมเดลของ logistic regression และมีข้อจำกัดอย่างไร

3.2 จงลากเส้นแบ่งข้อมูลในภาพด้วยวิธี Logistic Regression (เส้นทึบ) และ Gaussian Naïve Bayes (เส้นประ) พิริ่อมอธิบายเหตุผลสั้นๆ



4. SVM (20 คะแนน)

4.1 จริงหรือไม่กรณีที่ข้อมูลไม่สามารถแยกแยะได้แบบเชิงเส้น (linearly separable) อย่างชัดเจน ด้วยวิธีการของ linear SVM ที่ไม่มีค่า slack variable จะให้ค่า $w = 0$

4.2 สมมติว่าเราใช้วิธีการ optimization แบบ non linearly separable เพื่อหา target function เราจะแน่ใจว่าโมเดลที่ได้จะเป็นชนิด linearly separable เมื่อใด

4.3 จริงหรือไม่ว่าสำหรับ SVM หลังจากที่เราได้ให้ระบบเรียนรู้ (training) แล้วเราสามารถบข้อมูลอื่นๆ ที่ไม่ใช่ตัว support vectors ที่ึงได้เลย โดยระบบยังสามารถแยกแยะข้อมูลใหม่ๆ ได้ จงอธิบาย

4.4 กำหนดให้ $k_1(x, x')$ และ $k_2(x, x')$ เป็น kernels ทั้งคู่ จงแสดงให้เห็นว่า
 $k(x, x') = k_1(x, x')k_2(x, x')$ เป็น kernel ด้วยเข่นกัน

4.5. กำหนดให้ปัญหาการแยกข้อมูลแบบ 2 คลาส มีชุดข้อมูลดังนี้

Input: $\{x_1 = (-1, -1), x_2 = (-1, +1), x_3 = (+1, -1), x_4 = (+1, +1)\}$

target : $\{t_1, t_2, t_3, t_4\}$ โดย $t_i \in \{+1, -1\}$

จากข้อมูลที่กำหนดให้ สามารถสร้าง SVM โมเดลที่แยกข้อมูลได้อยู่ถูกต้องได้หรือไม่ย่างไร

5. Decision Trees (20 คะแนน)

กำหนดให้ข้อมูลในตารางต่อไปนี้ เพื่อใช้ในการแยกแยะบุคคลว่าเป็นชายหรือหญิง โดยพิจารณาข้อมูล
น้ำหนักและส่วนสูง

| Weight | >130 | <=130 |
|--------|------|-------|
| M | 45 | 5 |
| F | 30 | 10 |

| Weight | >150 | <=150 |
|--------|------|-------|
| M | 30 | 20 |
| F | 10 | 30 |

| Height | >5 feet | <=5 |
|--------|---------|-----|
| M | 50 | 0 |
| F | 30 | 10 |

| Weight | >6 | <=6 |
|--------|----|-----|
| M | 15 | 35 |
| F | 0 | 40 |

$$H(3/5) = 0.97$$

$$H(1/3) = 0.92$$

$$H(3/4) = 0.81$$

$$H(4/5) = 0.72$$

$$H(3/8) = 0.95$$

$$H(7/15) = 0.99$$

$$H(1) = 0$$

5.1 จากตารางจะสร้าง decision tree ออกมานา 2 แบบ โดยแบบแรกใช้ค่าน้ำหนักอย่างเดียว และแบบที่สองใช้ค่าความสูงอย่างเดียวในการตัดสินใจว่าเป็นชายหรือหญิง

5.2 จงบอกค่า Expected error ของวิธีการการทั้งสองแบบใน 5.1

5.3 มีวิธีการรวมวิธีการ 2 แบบในข้อ 5.1 เข้าด้วยกันเพื่อแยกแยะข้อมูลใหม่ได้หรือไม่

5.4 หากเราใช้ข้อมูลจากตารางสร้าง decision tree เพียงแบบเดียว โดยใช้ค่าทั้งหมด (คือ เพศ (M/F), ความสูง > 5, ความสูง > 6, น้ำหนัก > 130 น้ำหนัก > 150) จงอธิบายว่าวิธีการนี้เป็นอย่างไรเทียบกับวิธีการใน 5.3
