# <u>สิ่งที่ผมรู้ หากคุณอ่าน คุณจะรู้ตามผมไปด้วย</u>

## 20-06-2007

## n-Gram

Filed under: n-Gram — ejeepss @ 12:12:49

#### n-Gram

บทความเขียนสมัยยังศึกษา ซึ่งเป็นหนึ่งในหลายๆ เทคนิคย่อยของ Search Engine เพื่อทำให้ทราบว่า คอมพิวเตอร์สามารถรู้ ได้อย่างไร หากมีประโยคหนึ่งประโยค สามารถตัดคำได้อย่างไร ในหลายๆ เช่น ภาษาอังกฤษ , สเปน หรือภาษาอื่น ๆ ยิ่งหาก เป็นภาษาไทย ภาษาเราไม่ได้แบ่งคำโดยใช้การเว้นวรรค (Space) การตัดคำจึงเป็นเรื่องที่ยากกว่าภาษาอังกฤษ ที่ใช้การเว้น วรรค ในการแบ่งคำ เพราะฉะนั้น n-Gram สามารถเข้ามาช่วยเสริมการตัดคำได้ แต่หากให้ได้ผลดี ควรมีคลังข้อมูลของคำ ขนาดใหญ่ (Corpus) เพื่อช่วยทำการจัดหมวดหมุ่ และความคล้ายคลึงเชิงมุม เพื่อหาว่าคำต่อไปควรเป็นคำว่าอะไร ต่อไป ถึง จะได้ประสิทธิภาพมากที่สุด

#### 1. บทนำ

ระบบการค้นคืนสารสนเทศ (Information Retrieval) ในขั้นตอนการประมวลผลข้อความ (Text processing) สิ่งที่เป็นพื้นฐาน ที่จำเป็นอย่างยิ่งคือ "หน่วยคำ" ดังนั้นการหาขอบเขตของแต่ละคำจึงเป็นสิ่งแรกที่ต้องคำนึงถึง เพราะหากเลือกการหาขอบ เขตคำไม่เหมาะสมอาจนำมาสู่ระบบการประมวลผลข้อความที่ไม่ถูกต้อง สำหรับภาษาไทยการหาขอบเขตคำค่อนข้างเป็น ปัญหาเนื่องจากลักษณะการเขียนภาษาไทยนั้นไม่มีการใช้ตัวอักษรหรือสัญลักษณ์ที่นำมาใช้คั่นระหว่างคำหรือว่ามีการวรรค ระหว่างคำเหมือนภาษาอังกฤษ งานต่างๆ ในด้านการประมวลผลภาษาไทยนั้น จึงจำเป็นอย่างยิ่งที่ต้องทราบขอบเขตของคำ นั่นคือต้องมีกระบวนการตัดคำ (Word Segmentation) ที่เหมาะสมก่อนเป็นอันดับแรก

ซึ่งนิยามของการตัดคำ คือ การแบ่งตัวอักษรจากข้อความ (String) เพื่อหาขอบเขตของแต่ละหน่วยคำ (Morpheme) เนื่อง จากส่วนใหญ่ ฿าษาไทยมีการเขียนในลักษณะที่ติดกันโดยไม่มีการใช้เครื่องหมายวรรคตอนคั่นระหว่างคำเหมือนภาษาอังกฤษ ซึ่งใช้ช่องว่าง (Space) คั่นระหว่างคำ แต่ภาษาไทยจะมีการเว้นวรรคเป็นระยะเพื่อให้ผู้อ่านทำความเข้าใจกับความหมายของ ข้อความ การตัดคำและการกำกับหมวดคำภาษาไทยได้รับความสนใจอย่างต่อเนื่องมาเป็นลำดับจนถึงปัจจุบัน โดยเฉพาะงาน ด้านการตัดคำภาษาไทย มีงานวิจัยจำนวนไม่น้อยที่ได้เสนอวิธีการในการตัดคำภาษาไทยแบบต่าง ๆ โดยมุ่งหวังให้วิธีการที่ เสนอมีประสิทธิภาพดีกว่าวิธีการที่ผ่าน ๆ มา ซึ่งบางวิธีการจะได้ผลลัพธ์ทางเลือกในการตัดคำมากกว่าหนึ่งรูปแบบ [1] จึงจำ เป็นต้องเลือกทางเลือกใดทางเลือกหนึ่งที่ดีที่สุดโดยอาศัยกฎทางไวยากรณ์ (Syntax) และความหมาย(Semantic) มาช่วย ตัดสิน มีผู้นำเสนอวิธีการที่อาศัยความถี่ของการใช้คำภาษาไทยเพื่อเลือกประโยคที่มีการตัดคำที่ถูกต้อง เนื่องจากการใช้กฎ ไวยากรณ์ภาษาไทยในการเลือกจะทำให้ฐานความรู้มีขนาดใหญ่

วิธีการตัดคำภาษาไทยสามารถแบ่งได้เป็น 3 หลักการใหญ่ คือ หลักการตัดคำโดยใช้กฎ (Rule Base Approach) หลักการตัด คำโดยใช้พจนานุกรม (Dictionary Approach) และหลักการตัดคำโดยใช้คลังข้อมูล (Corpus Based Approach) แต่ละวิธี การต่างก็ให้ผลในด้านความถูกต้อง ความรวดเร็วของการทำงานและปริมาณการใช้ทรัพยากรต่างๆ ที่แตกต่างกัน นอกจากนี้ยัง มีการตัดคำแบบที่เรียกว่า N-Gram [2] ซึ่งเป็นลักษณะการตัดคำที่ไม่ใส่ใจในความหมายของคำ

#### 2. ความหมายของ N-Gram

N-Gram คือ แบบจำลองที่ใช้คำนวณค่าความน่าจะเป็นของชุดอักขระ (Character Sequence) ที่เกิดขึ้นร่วมกันเป็นคำ หรือค่า ความน่าจะเป็นของคำที่เขียนเรียงกัน (Word Sequence) ที่เกิดขึ้นร่วมกันเป็นประโยค โดยค่าความน่าจะเป็นของชุดอักขระ หรือคำ ประมาณได้จากคลังข้อมูลที่สร้างไว้ ซึ่ง N-Gram ได้ใช้หลักการของสถิติในหลาย ๆ ด้านมาประยุกต์ใช้

#### 3. การนำ N-Gram มาประยกต์ใช้

การเขียนในภาษาไทยนั้นจะมีความแตกต่างกับภาษาอังกฤษอย่างเด่นชัด เนื่องจากภาษาอังกฤษจะมีช่องว่างในการระบุคำแต่ ละคำ งานวิจัยที่เกี่ยวข้องกับภาษาไทยส่วนใหญ่นั้นจะอาศัยโปรแกรมตัดคำ โดยใช้พจนานุกรมในการตัดคำแต่ก็ไม่ได้มี ประสิทธิภาพที่ดี 100% เนื่องจากมีความเป็นไปได้ที่คำที่ปรากฏในเอกสาร อาจจะไม่ปรากฏในพจนานุกรม ซึ่งงานวิจัยในไทย ส่วนใหญ่จึงได้นำเสนอแนวคิดใหม่ โดยทำการนำบางส่วนของข้อความนั้นออกมาเป็นข้อความตามค่า N ซึ่งเรียกวิธีนี้ว่า N-Gram เข้ามาใช้ในการตัดคำแทน

### 3.1 N-Gram กับการประมวลผล**B**าษาธรรมชาติ

N-Gram ถูกนำไปประยุกต์ใช้กับงานด้านการประมวลผลภาษาธรรมชาติ (NLP: Natural Language Processing) ซึ่งส่วน ใหญ่จะนำไปใช้แก้ไขข้อจำกัดการตัดคำในภาษาไทย เนื่องจากในระบบการตัดคำด้วยพจนานุกรม ซึ่งมักจะพบปัญหาว่ากรณีที่ คำที่ปรากฏในเอกสารนั้นไม่มีอยู่ในพจนานุกรมนั้น ในขณะที่วิธี N-Gram คือ การนำบางส่วนของข้อความนั้นออกมาเป็นหน่วย คำ (Term) ตามค่า N เพื่อใช้แทนการตัดคำ โดยทำให้ลดเวลาในการค้นหาคำในเอกสารกับคำในพจนานุกรม แต่ใน฿าษาไทย นั้นจะไม่สามารถกำหนดได้ว่า 1 ตัวอักษรคือ 1 Gram เนื่องจากภาษาไทยมีสระและวรรณยุกต์ ดังนั้นในภาษาไทยจึงถือว่ากรณี

ที่ตัวอักขระเป็นตำแหน่งที่มีสระและวรรณยุกต์อยู่ด้วยจะถือว่าเป็น 1 Gram โดยทั่วไปในภาษาไทยนิยมใช้การตัดคำแบบ 2, 3 และ 4 Gram [4]

#### 3.2 Gram

คือ หน่วยที่ใช้ในการสร้างแบบจำลอง อาจจะเป็นเสียง คำ หรือ อักขระก็ได้และ Gram มีได้หลายขนาดแล้วแต่จะกำหนด ตั้งแต่ 1 จนถึง N ในแบบจำลองเอ็นแกรมนี้ใช้ความยาวของชุดอักขระและคำที่เขียนเรียงกันแตกต่างกัน ได้แก่ 2-Gram , 3-Gram , 4- Gram ฯลฯ ถ้าจะประมาณค่าความน่าจะเป็นของชุดคำหรือชุดอักขระจากคลังข้อมูลโดยการใช้วิธี N-Gram ผลที่ได้ มีดังนี้

- การประมาณค่าด้วย 2-Gram (Probability bigram) คือ การประมาณค่าความน่าจะเป็นของชุดอักขระที่เกิดขึ้นร่วมกันว่ามี ค่าเท่ากับผลคุณของความน่าจะเป็นที่จะพบอักขระ(คำ) ทีละ 2 ตัว (คำ) ติดกันในชุดอักขระนั้น
- การประมาณค่าด้วย 3- Gram (Probability trigram) คือ การประมาณค่าความน่าจะเป็นของชุดอักขระที่เกิดขึ้นร่วมกันว่ามี ค่าเท่ากับผลคูณของความน่าจะเป็นที่จะพบอักขระ(คำ) ทีละ 3 ตัว (คำ) ติดกันในชุดอักขระนั้น
- การประมาณค่าด้วย 4- Gram (Probability quadigram) คือ การประมาณค่าความน่าจะเป็นของชุดอักขระที่เกิดขึ้นร่วมกัน ว่ามีค่าเท่ากับผลคูณของความน่าจะเป็นที่จะพบอักขระ (คำ) ทีละ 4 ตัว (คำ) ติดกันในชุดอักขระนั้น หรืออาจประมาณค่าความ น่าจะเป็นจากความยาวของเอ็นแกรมมากกว่า 4-แกรม ก็ได้ขึ้นอยู่กับความจำเป็นในการทดลอง แต่ระบบของเอ็นแกรมก็ยิ่งซับ ซ้อนมากขึ้นตามลำดับ

#### 4. หลักการทำงานของ N-Gram

การประมาณค่าความน่าจะเป็นของชุดอักขระ โดยการใช้เอ็นแกรมดังที่กล่าวมา คือ การใช้สมมติฐานของมาร์คอฟ (Markov assumption) ว่า การปรากฏของตัวอักษรตัวหนึ่งขึ้นกับตัวอักษรก่อนหน้าเพียง n-1 ตัว ซึ่งวิธีนี้มักนิยมใช้ในงานระบุภาษาของ ข้อความกันมาก เนื่องจากสามารถใช้เพื่อระบุภาษาได้อย่างมีประสิทธิภาพและเรียบง่ายกว่า โดยสามารถประมาณได้ดังนี้

- ใบแกรม P(c1c2c3.....cn) = P(c1) P(c2|c1) P(c3|c2) ....P(cn|cn-1)
- ไตรแกรม P(c1c2c3....cn) = P(c1) P(c2|c1) P(c3|c1c2)...P(cn|cn-2cn-1)
- ควอดิแกรม P(c1c2c3.....cn) = P(c1) P(c2|c1) P(c3|c1c2) P(c4|c1c2c3)... P(cn|cn-3cn-2cn-1)

## โดยที่

- P แทน ค่าความน่าจะเป็น
- c แทน อักขระหรือตัวอักษร
- (c1c2c3.....cn) แทน ชดอักขระที่ประกอบด้วยอักขระตั้งแต่ 3 ตัวขึ้นไปจนถึง n ตัว

ส่วนความน่าจะเป็นของชุดคำที่รวมกันเป็นประโยค w1w2w3....wn หากประมาณค่าด้วยเอ็นแกรมต่าง ๆ ผลที่ได้ดังนี้ โดยที่

- พ แทน คำ
- n แทน จำนวนนับต่อไป
- P แทน ค่าความน่าจะเป็น
- (w1w2w3.....wn) แทน ชุดคำที่ประกอบด้วยคำมากกว่า 3 คำขึ้นไป
- ความน่าจะเป็นของประโยคโดยใช้วิธี 2-Gram คือ P(w1w2w3.....wn) = P(w1) P(w2|w1) P(w3|w2) ... P(wn|wn-1)
- ความน่าจะเป็นของประโยคโดยใช้วิธี คือ 3- Gram คือ P(w1w2w3...wn) = P(w1) P(w2|w1) P(w3|w1w2)...P (wn|wn-2wn-1)

$$P\left(w_{1}w_{2} \times w_{T}\right) = \prod_{i=1}^{T} P\left(w_{i} \middle| w_{1} \times w_{i-1}\right)$$

### โดยที่

- P คือ ค่าความน่าจะเป็น (Probability) ซึ่งประมาณได้จากคลังข้อมูล
- T คือ จำนวนของคำ
- i คือ ลำดับของคำโดยเริ่มต้นที่ลำดับที่ 1
- $P(wi \mid w1...wi-1)$  คือ ความน่าจะเป็นของคำ wi หลังจากเกิดคำ w1w2...wi-1 ก่อนหน้านี้

ความน่าจะเป็นของประโยคนี้  $P(w1\ w2....wT)$  สามารถประมาณได้ โดยถือว่าการปรากฏของคำ wi นั้นขึ้นอยู่กับจำนวนคำ ข้างหน้า n-1 ตัวเท่านั้นหรือขึ้นอยู่กับขนาดของเอ็นแกรม ดังนั้นถ้าหากประมาณค่าความน่าจะเป็นของประโยคนี้ โดยใช้ 2-แก

22/7/2553

รม จะปรับเปลี่ยนสมการดังนี้

$$P(w_1w_2 | K | w_T) = P(w_1 | < s >) P(w_2 | w_1) K P(w_i | w_{i-1})$$

- P(w1|.. s ..) หมายถึง ความน่าจะเป็นของคำที่หนึ่งเมื่อเกิดเป็นคำแรกของประโยค ซึ่ง ในที่นี้คือช่องว่าง
- P(w2|w1) หมายถึง ความน่าจะเป็นของคำ w2 หลังจากเกิดคำ w1
- P(wi | wi-1) หมายถึง ความน่าจะเป็นของคำ wi หลังจากเกิดคำ wi-1

ดังนั้น จากสูตรประมาณค่าความน่าจะเป็นด้วย 2-Gram หากต้องการหาความน่าจะเป็นของประโยค "He like to eat banana" โดยใช้ N-Gram ในระดับของคำ ผลออกมาคือ

$$\underbrace{P(\text{He} \mid <\!\!s\!\!>)} \qquad P(\text{like} \mid \text{He}) \qquad P(\text{to} \mid \text{like}) \qquad P(\text{eat} \mid \text{to}) \qquad P(\text{banana} \mid \text{eat})$$

ส่วนค่าความน่าจะเป็นจะหาได้จากคลังข้อมูล เช่น

$$P(\text{like} \mid \text{He}) = \underline{c(\text{He-like})}$$
  
 $c(\text{He})$ 

โดยที่ c คือ จำนวนนับ จากสูตรนี้หมายถึง ค่าความน่าจะเป็นของ like เมื่อเกิดร่วมกับคำว่า He คำนวณได้จากนำจำนวนนับ ของ He ที่เกิดร่วมกับคำว่า like หารด้วยจำนวนนับของการเกิด He เดี่ยว ๆ วิธีการใช้แบบจำลองเอ็นแกรมนี้เป็นวิธีทางสถิติที่ นิยมใช้กันมากที่สุด เพราะเป็นวิธีที่เรียบง่าย มีประสิทธิภาพสูง และเหมาะสำหรับวิเคราะห์ภาษา สามารถใช้ระบุภาษาได้ดีกว่า วิธีอื่น ๆ

## 5. ตัวอย่างงานวิจัยที่นำมา N-Gram มาใช้กับ**B**าษาไทย

อัษฎางค์ (2004) ได้นำเสนองานวิจัยเรื่อง "การย่อความเอกสารภาษาไทยโดยกรรมวิธีการแยกค่าแบบเดี่ยว" โดยนำเสนอแนว คิดในการย่อความเอกสารสำหรับภาษาไทย ที่ทำการแก้ไขข้อจำกัดการตัดคำในภาษาไทยโดยใช้ N-Gram และสามารถย่อ ความเอกสารโดยไม่ขึ้นกับประเภทของเนื้อหา ไม่ใช้พจนานุกรม และไม่อาศัยการเรียนรู้ชุดข้อมูลสอน โดยใช้แต่เพียงความรู้ ทางคณิตศาสตร์เท่านั้น ซึ่งผลลัพธ์ของการย่อความนั้น จะทำการเลือกย่อหน้าที่มีใจความสำคัญจากเอกสารต้นฉบับ โดยใช้ ทฤษฎีการแยกค่าแบบเดี่ยว และในการวัดประสิทธิภาพนั้นได้ทำการทดสอบกับชุดข้อมูลทดสอบที่เป็นเอกสารข่าว ประกอบไป ด้วยข่าวเกษตรกรรม ข่าวทั่วๆ ไป และบทความ รวมจำนวนทั้งสิ้น 30 เอกสาร ซึ่งผลของการวัดประสิทธิิทพแสดงให้เห็นว่า สามารถแก้ไขข้อจำกัดในเรื่องการตัดคำในภาษาไทยได้โดยวิธี N-Gram และจำนวน Gram ให้ประสิทธิภาพที่ดีที่สุดได้แก่ 3-Gram

### 6. สรุป

จากการศึกษา N-Gram นั้น จะเห็นว่า N-Gram น่าจะเป็นวิธีการที่นำมาใช้กับภาษาไทยได้ดีวิธีหนึ่ง และผลงานวิจัยของหลาย ๆ ท่าน จะแสดงให้เห็นว่าประสิทธิภาพของ N-Gram ที่ดีอยู่ที่ 3-Gram และ 4-Gram ซึ่งงานวิจัยส่วนใหญ่เลือกใช้แบบจำลอง N-Gram เพื่อพัฒนาระบบการระบุภาษาของคำโดยมีเหตุผลหลัก ๆ ดังนี้ [3]

- 1. N-Gram เป็นวิธีทางสถิติที่เป็นพื้นฐานและเรียบง่ายมากที่สุด ซึ่งจะช่วยลดต้นทุนในการทำระบบการระบุ฿าษา
- 2. สามารถนำ N-Gram มาใช้ร่วมกับวิธีอื่น ๆ ได้ เนื่องจากจะช่วยเพิ่มประสิทธิภาพของระบบให้ดีมากยิ่งขึ้น
- 3. N-Gram สามารถใช้ระบุภาษาได้ทุกภาษา ในกรณีระบุภาษาที่ใช้ชุดอักขระที่เป็นตัวอักษรประเภทเดียวกัน แต่ต่าง฿าษากัน เช่น อักษรโรมันที่ใช้เขียนภาษาอังกฤษ เยอรมัน อิตาเลียน หรืออักษรไทย ที่ใช้เขียนคำทับศัพท์ภาษาอังกฤษ ญี่ปุ่น และ ฝรั่งเศส เป็นต้น
- 4. เนื่องจากรูปแบบของข้อมูลนำเข้าเพื่อทดสอบ และข้อมูลการฝึกควรจะเรียบง่ายมากที่สุด ไม่มีการประมวลผลเบื้องต้น (Preprocess) เช่น การ Encoding ข้อมูลหรือการใส่ Tag ลงบนข้อมูล ดังนั้น N-Gram จึงเป็นวิธีที่ดีที่สุดที่จะลดความยุ่งยากใน การพัฒนาระบบ
- 5. ใน N-Gram เพียงใช้คลังข้อมูลจำนวนน้อยก็สามารถระบุภาษาของคำได้ถูกต้อง

#### 7. เอกสารอ้างอิง

- [1] นัฐวุฒิ ไชยเจริญ, "การตัดคำและการกำกับหมวดคำภาษาไทยแบบเบ็ดเสร็จด้วยคอมพิวเตอร์", วิทยานิพนธ์ อศ.ม., กรุงเทพฯ : จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2544.
- [2] วีรยา อมรพงษ์กุล, อัษฎา฿รณ์ พิมพ์สมบูรณ์, จันทิมา พลพินิจ และ อุมา฿รณ์ สายแสงจันทร์, "การประยุกต์เอ็นแกรมและ

เว็กเตอร์โมเดลสำหรับระบบย่อข้อความ฿าษาไทย", The 1st Thailand Computer Science conference (ThCSC), 2004. [3] อัครพล เอกวงศ์อนันต์, "การระบุคำไทยและคำทับศัพท์ด้วยแบบจำลองเอ็นแกรม", วิทยานิพนธ์ อศ.ม., กรุงเทพฯ : จุฬาลงกรณ์มหาวิทยาลัย, 2548.

[4] อัษฎางค์ แตงไทย และ ชุลีรัตน์ จรัสกุลชัย, "การย่อความภาษาไทยโดยกรรมวิธีการแยกค่าแบบดี่ยว", The Procof NCSEC. 2004.

## ขอบพระคุณที่สนใจอ่าน

#### Comments (1)



ejeepss

- Pages:
  - o <u>1. หน้าแรก</u>
  - 2. พักสายตา
  - o <u>3. เกี่ยวกับผม</u>
- ลิงค์.. (Link)
  - o <u>CAT CA</u>
  - o <u>CAT IDC</u>
  - o ejeepss.multiply.com
  - itsecurity.thaipki.com
  - o <u>itwizard.info</u>
  - o Mrgill
  - o Nuchit Atjanawat
  - o O'Reilly's CD bookshelf
  - o pay@cat
  - o <u>tewwss.multiply.com</u>
  - o <u>www.java2s.com</u>
  - ฟอนต์สวย ๆ
  - สนุก ดอท คอม ....
  - อดิศร ขาวสังข์
  - o <u>เกษมนัส ใม้เรียง</u>
- Categories:
  - o .NET Techonology
    - 'bobj' is undifined คืออะไร?
    - Ajax Control ToolKit
    - Graph with ASP.NET + Crystal Report
    - ทำ SQL Server Caching ใน ASP.NET กัน
    - มาทำ Connection Pooling กันเถอะ
    - มาทำ Output Caching ใน ASP.NET กันเ
    - มาทำ SQL Server Session State กัน
  - o Google Tools & Service
    - แกะรอย Webด้วย Google Analytics
  - Information Theory
    - Basic Concept
    - Convolution Code
    - Huffman Code
    - Lena คณคือใคร?
  - o IR & Search Engine
  - o <u>ik & Search Engine</u>
    ask.com เว็บนอกสายตา!
    - <u>Information Extraction</u>
    - n-Gram

- robot.txt คือไฟล์อะไร?
- มาสร้าง Search Engine กัน
- o Open Source
  - apache2traid 1.4.4
  - <u>Install Apache Tomcat 6</u>
  - Install JDK6
  - Install MySQL 5.0.24
  - Modify Osticket กันเถอะ
  - OsTicket 1.6rc
  - Replicate MySQL 5.x
  - WampServer2.0c
  - ผังมโนภาพ [FreeMind]
- o Web Security
  - Arp Spoof หรือ Arp Posion
  - CAPTCHAs ไม่มี ไม่ได้แล้ว
  - Phishing (ฟิชชิ่ง)
  - SQL Injection Attacks
  - ตั้ง Password อย่างไรดี 1
  - ตั้ง Password อย่างไรดี 2
  - <u>ป้องกัน Spam Blog ใน WordPress</u>
  - สมัคร MasterCard SecureCode กัน
  - เลือกบัตรเครดิต 1
  - เลือกบัตรเครดิต 2
  - "How Online Shopping work?
- o <u>กินไป อิ่มไป</u>
  - ก๋วยเตี๋ยว นายบี๋
- ท่องเที่ยว
  - กระบี
  - ดอยอินทนนท์
  - ปาย แม่ฮ่องสอน
  - ภูชี้ฟ้า 1
  - ฏชีฟา 2
  - ฏูเก็ต ไข่มุกฯ
  - สวนผึ้ง ราชบุรี
  - หมู่เกาะสิมิลัน
  - หัวหิน 1 (Hideaway Resort)
  - หัวหิน 2 (Hideaway Resort)
  - อัมพวา ตลาดน้ำฯ
  - อาดัง ราวี หลีเป๊ะ 1
  - อาดัง ราวี หลีเป๊ะ 2
  - เกาะเกร็ด
  - <u>เกาะเสม็ด</u>
  - เขื่อนขุนด่านฯ
- พูดถึงภาพยนตร์
  - Die Hard 4.0
  - <u>Transformer</u>
- พูดถึงหนังสือ
  - An inconvenient trueth
  - I'm a PILOT
  - I'm a Surgeon
  - The world is flat
  - กลยุทธ The Long Tail
  - อัจฉริยะสร้างได้
  - Blue Ocen Strategy
  - เข็มทิศชีวิต
- o <u>เรื่องอื่</u>นๆ
  - Linux Virus ELS file format
  - Packet FTP ทำงานอย่างไร

- SQL Language & Grammar
- vi editor เบื้องต้น
- VPN & VPN pass-through
- คอมไพเลอร์
- สวิทช์ประหยัดไฟ
- ใช้งาน CATKM Blog
- o <u>เอกสารบรรยาย (PDF)</u>
  - Intro SQL Injection
  - Servlet & JSP Technology
  - Web Security Example
  - คู่มือ OpenOffice.org
  - งานวิจัยส่ง NCCIT07
- Search:

ค้นหา

#### • Archives:

- <u>สิงหาคม 2009</u>
- o <u>กรกฎาคม 2009</u>
- <u>มิถุนายน 2009</u>
- o พฤษ าคม 2009
- o <u>เมษายน 2009</u>
- o <u>มีนาคม 2009</u>
- o <u>กุม าพันธ์ 2009</u>
- o มกราคม 2009
- o <u>ธันวาคม 2008</u>
- o <u>พฤศจิกายน 2008</u>
- o ตุลาคม 2008
- o <u>กันยายน 2008</u>
- สิงหาคม 2008
- o <u>กรกฎาคม 2008</u>
- o มิถุนายน 2008
- o <u>พฤษ าคม 2008</u>
- o <u>เมษายน 2008</u>
- o มีนาคม 2008
- กุม าพันธ์ 2008
- มกราคม 2008
- ธันวาคม 2007
- พฤศจิกายน 2007
- o <u>ตุลาคม 2007</u>
- o <u>กันยายน 2007</u>
- สิงหาคม 2007
- กรกฎาคม 2007
- o <u>มิถุนายน 2007</u>

#### • Meta:

- o <u>ล็อกอิน</u>
- o RSS
- o Comments RSS
- o Valid XHTML
- o XFN
- o WP

จำนวนผู้เข้าชม 142074

Powered by WordPress