PENGENALAN POLA PENDAHULUAN

Ali Akbar Septiandri

Universitas Al-Azhar Indonesia

aliakbars@live.com

February 21, 2020

ADMINISTRASI

SELAYANG PANDANG

1 Administrasi

Tentang Perkuliahan Referensi

- 2 Pembelajaran Mesin & Pengenalan Pola Definisi
- 3 Tugas dalam Machine Learning

Klasifikasi Regresi Supervised Learning Clustering Representasi Data

MATA KULIAH TERKAIT

Prerequisites

- Statistika & Probabilitas, e.g. distribusi normal, ekspektasi
- Aljabar Linear, e.g. vektor dan nilai eigen, perkalian matriks
- Kalkulus, e.g. diferensial, integral
- Kecerdasan Buatan

Paralel/Saran/Lanjutan

- Data/Text Mining
- Soft Computing

ATURAN PERKULIAHAN

ATURAN PERKULIAHAN

- Materi bisa dilihat di https://uai.aliakbars.id/mlpr/
- Kuliah setiap hari Rabu, pukul 07.00-09.30
- Bahasa/teknologi pengantar: Python, PyLab, Jupyter Notebook, Google Colab

ATURAN DALAM TUGAS

- Secara default, setiap tugas bersifat individual
- Silakan berdiskusi, tapi jangan menyalin kode atau tulisan teman
- Keterlambatan pengumpulan akan berakibat pada pengurangan nilai
- Pengumpulan tugas dilakukan melalui situs e-learning
- Kecurangan akan berakibat pada nilai E pada kuliah ini

- Terdapat 4 tugas
- Kuis yang tidak masuk komponen penilaian
- Ujian Tengah Semester dan Ujian Akhir Semester (tidak ada ujian perbaikan)
- Komponen nilai: 40% tugas, 30% UTS, 30% UAS

REFERENSI

Buku dan materi daring yang bisa dijadikan referensi:

- 1 VanderPlas, J. (2016). Python Data Science Handbook. O'Reilly Media. (tersedia online)
- ② Deisenroth, M., Faisal, A.A., & Ong, C.S. (2019)

 Mathematics for Machine Learning. Cambridge University
 Press. (tersedia online)
- 3 Bishop, C.M. (2007). Pattern Recognition and Machine Learning. Springer. (tersedia online)
- 4 Domingos, P. (2012). A few useful things to know about machine learning. *Communications of the ACM*, 55(10), 78-87. (tersedia online)

Referensi

Beberapa kuliah terkait:

- University of Edinburgh: Introductory Applied Machine Learning
- 2 University of Edinburgh: Machine Learning and Pattern Recognition (graduate level)
- 3 Stanford CS229: Machine Learning
- 4 University of Oxford: Machine Learning (graduate level)
- **6** Max Planck Institute: Statistical Rethinking

Pembelajaran Mesin & Pengenalan Pola

Sebelum UTS

- 1 Intro to MLPR
- 2 Probability
- 3 Discrete distributions
- 4 Gaussian distribution
- **6** Naïve Bayes
- 6 PCA
- Continue to the continue of the continue of

Setelah UTS

- Model evaluation
- 2 SVM
- 3 Neural Networks
- 4 k-Nearest Neighbours
- **6** k-Means clustering
- **6** GMM
- 7 Kuliah tamu

APA ITU MACHINE LEARNING?

- Menemukan pola dalam data dan menggunakannya untuk melakukan prediksi
- Bagaimana cara menyelesaikan dengan menggunakan komputer?
 - Masalahnya, kita tidak tahu cara menulis programnya
 - ...tapi kita punya contoh data

MENGAPA MACHINE LEARNING?

- Data ada di mana-mana
- ML mengombinasikan teori dan praktik
- Sudah berhasil menyelesaikan banyak kasus AI

PENGENALAN POLA

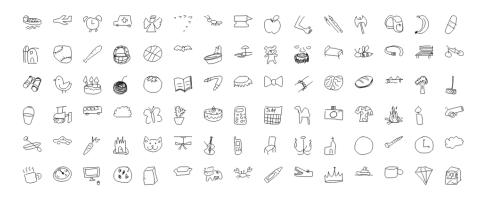
- Pengenalan pola, pembelajaran mesin, data mining, dan knowledge discovery in databases (KDD) terkadang sulit dibedakan
- Pengenalan pola awalnya dikenal dalam tugas-tugas computer vision
- Pattern recognition \neq pattern matching

Apa hubungannya dengan pengenalan pola?

TUGAS DALAM MACHINE LEARNING

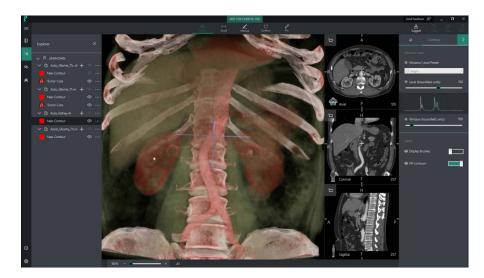
Klasifikasi Quick, Draw!

- 1 Memprediksi nilai yang sudah pasti
- 2 Biasanya direpresentasikan sebagai kelas biner $\{0,\,1\}$ atau $\{\text{-}1,\,1\}$
- 3 Membutuhkan label
- 4 Mempunyai evaluation metrics yang jelas, e.g. akurasi
- **6** Contoh: identifikasi spam, MNIST digit recognition



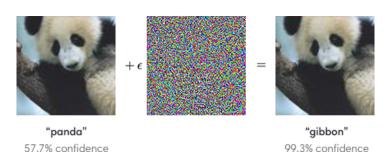
GAMBAR: Quick, Draw! The Data dari Google

INNEREYE RESEARCH PROJECT



GAMBAR: Project InnerEye untuk membantu dokter mendeteksi penyakit pada organ dalam dari Microsoft

Misklasifikasi dalam Pengenalan Objek



 $\label{eq:Gambar: Kesalahan model} \begin{tabular}{l} GAMBAR: Kesalahan model \it machine \it learning \it akibat \it adversarial \it examples \it adversarial \it examples \it adversarial \it examples \it adversarial \it adversarial$

REGRESI INPAINTING

- THE HEALTH

(a) Input context

(b) Human artist





(c) Context Encoder (L2 loss)

(d) Context Encoder (L2 + Adversarial loss)

Gambar: Mengisi potongan gambar yang hilang [Pathak, 2016]

Klasifikasi vs Regresi

3 Evaluation metrics berupa error, e.g. Mean Squared Error

4 Contoh: prediksi nilai saham, jumlah RT dari suatu tweet

Membutuhkan label

2 Memprediksi nilai kontinu

(MSE), Mean Absolute Error (MAE)

Gambar: Perbedaan klasifikasi dan regresi

Klasifikasi dan Regresi

Fungsi

Kedua tugas ini dapat dilihat sebagai fungsi f yang memetakan atribut x ke label y.

PROBABILITAS DALAM MACHINE LEARNING

- Asumsikan Anda diberi kasus berupa klasifikasi artikel berita. Anggap \mathbf{x} adalah dokumen, dan y adalah label. $y \in \{\text{``Olahraga''}, \text{``Politik''}\}$
- Anda diminta membuat fungsi f dalam Java yang menerima masukan berupa ${\bf x}$ dan mengeluarkan y
- Jika saya akan membayar Anda Rp 1000 setiap artikel politik yang benar, dan Rp 1 juta untuk setiap artikel olahraga yang Anda dapat temukan dengan benar, bagaimana Anda akan membuat f?

"No silver bullet"

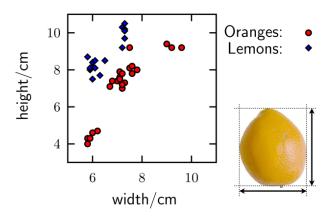
PROBABILITAS DALAM MACHINE LEARNING

- Agar lebih sulit, bagaimana kalau Anda akan didenda Rp 10.000 setiap ada dokumen yang salah diklasifikasi? Apa yang Anda akan lakukan?
- Jawabannya: Jangan buat fungsi. Definisikan probabilitas $p(y|\mathbf{x})$. Lalu, ambil keputusan yang dapat memaksimalkan keuntungan Anda.

CLUSTERING

- 1 Mencoba memberikan deskripsi terhadap data
- 2 Tidak berhubungan dengan label
- 3 Menemukan pola yang "menarik" dalam data
- 4 Tidak mempunyai evaluation metrics yang pasti

CONTOH CLUSTERING



GAMBAR: Clustering buah lemon dan jeruk [Murray, 2011]

Bagaimana merepresentasikan datanya?

Representasi Data

Representasi Data

- dokumen?
- gambar?
- video?
- suara?

- dokumen? bag of words, word embedding
- gambar? pixels, regions
- video? pixels in frames
- suara? *MFCC*

IKHTISAR

- ML & PR ada di mana-mana dan berguna untuk prediksi dalam skala besar
- Butuh pemahaman teoretis untuk dapat memahami algoritma dan membuat yang baru
- "No silver bullet"
- Buat model, bukan algoritma
- Mungkin butuh pandangan probabilistik

Referensi

- Ian J. Goodfellow et al. (2015) Explaining and Harnessing Adversarial Examples ICLR 2015
- Deepak Pathak et al. (2016)
 Context Encoders: Feature Learning by Inpainting
 CVPR 2016
- Iain Murray (2011)
 Oranges, Lemons and Apples dataset
 http://homepages.inf.ed.ac.uk/imurray2/teaching/oranges_and_
 lemons/

- Probabilitas
- Peubah acak
- Ekspektasi
- Peluang bersyarat
- Bayes' rule

Terima kasih