SSD (Single Shot Detector) and DeepForest Algorithm Comparison

Aldih Suhandi, Chandra Wijaya, Ibrahim Seto Aditama December 11, 2022

Daftar Pustaka

Daftar Pustaka
Pendahuluan
Tinjuan Pustaka
Metode Penelitian Jenis Penelitian
Fokus Penelitian
Teknik Pengumpulan Data
Referensi

Pendahuluan

Object Detection adalah sebuah teknologi Computer Vision yang bertugaskan untuk mengidentifikasikan objek dari sebuah gambar digital dengan membuat sebuah model yang dapat informasi objek dari sebuah gambar yang selanjutkan dapat digunakkan dan diproses di aplikasi lain [13]. Salah satunya adalah digunakkan dalam GIS [2].

Beberapa contoh dari Algoritma Object Detection yang ada YOLO dengan metode prediksi bounding boxes dari 1 layer, Single Shot Detection (SSD) yang melakukan kemajuan dengan prediksi bounding boxes dari banyak layer, dan DeepForest dengan pendekatan non-Neural Network [7, 11].

Tinjauan Pustaka

1. SSD with Feature Selective Anchor-Free Module

SSD menggunakan anchor mechanism, mekanism sama yang digunakan didalam Faster R-CNN untuk menemukan target yang akan diprediksi. SSD akan melakukan extraksi dibeberapa anchor points yang berbeda dan akan juga memprediksi anchor boxes dengan rasio tinggi dan lebar yang berbeda di anchor points yang sama [4]. Design ini mengandalkan anchor point yang didefinisikan oleh manusia dan memiliki overlap yang cukup dengan ground truth [3], oleh karena ini design memiliki beberapa limitasi seperti:

- (a) pemilihan feature yang dilakukan secara heuristic
- (b) ketergantungan dengan anchor sampling

Saat melakukan training, setiap instance selalu mencoba mencocokan item dengan anchor box yang paling sesuai bedasarkan **IoU** atau Intersection over Union. Hal ini menyebabkan pengklasifikasian item bedasarkan anchor box yang sudah didefinisikan SSD atau algoritma lain yang menggunakan approach ini mungkin tidak optimal[12].

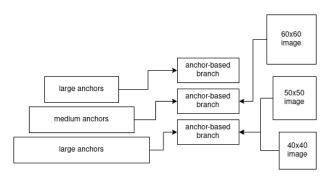


Figure 1: feature level yang dipilih di anchor based mungkin tidak optimal [12].

Karena dua kelemahan ini, para peneliti mulai berarah ke detector yang tidak menggunakan *Anchor* ini, seperti **FPN** dan *Focal Loss* atau bisa disebut juga *Anchor-Free Detector*[10], detector type ini bisa menemukan obyek secara langsung tanpa *preset anchor* dengan dua cara berbeda:

• Key Point Base Method

metode ini pertama mencoba untuk mencari beberapa titik yang sudah didefinisikan sebelumnya atau titik yang dipelajari, untuk membuat sebuah kotak pembatas yang mungkin ada sebuah obyek yang bisa diklasifikasikan[5].

• Center Base Method

metode ini menganggap pusat (misalnya, titik pusat atau bagian) dari obyek sebagai latar depan untuk mendefinisikan *positive* dan memprediksi jarak dari sebuah *positive* ke empat sisi *bounding box* yang nanti akan digunakan untuk proses deteksi[10].

Salah satu algoritma yang menggunakan konsep ini adalah $Point\ Linking\ Network\ (PLN)$, untuk memprediksi sebuah $bounding\ box$ dilakukan dalam beberapa tahap, yaitu:

- memprediksi lokasi dari empat titik sudut dan titik tengah dari suatu bounding box;
- setelah itu ditiap lokasi titik sudut, algorithma inni memprediksi sebeapar besar kemungkinan tiap lokasi pixel untuk menjadi titik tengah sebuah objek;
- hal yang sama pun dilakukan dititik tengah bounding box, tapi untuk memprediksi seberapa besar kemugnkinan tiap pixel itu berada di kiri atas, pojok kanan atas, kiri bawah, atau pojok kanan bawah;
- setelah selesai, algoritma ini akan menggabungkan prediksi dari tiap sudut dan titik tengah untuk membuat suatu boundig box[6].

Dari paper yang mengusulkan menggunakan **FSAF** atau Feature Selective Anchor Free, solusi mereka adalah membiarkan tiap instance memilih feature level yang terbaik untuk mengoptimasi network item yang dibuat, dengan mengganti anchor box yang biasanya mebatasi pemilihan feature disebuah module menjadi instance dengan anchor-free manner untuk mempelajari parameter - parameter yang dibutuhkan untuk melakukan proses klasifikasi dan regresi[12].

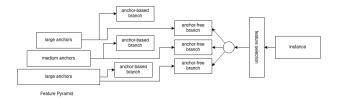


Figure 2: basic overview dari module $anchor\ free$ yang dipasang ke detection method yang menggunakan anchor[12].

Metode Penelitian

Jenis Penelitian

Jenis penelitian yang dilakukan adalah penelitian kuantitatif atau penelitian sistematis yang memakai data atau angka - angka yang ditambahkan penekanan terhadap pengukuran hasil yang obyektif disertai analisis statistik[1] dan penelitian ini juga bersifat komparatif atau penelitian yang dilakukan dengan cara membandingkan persamaan atau perbedaan dari dua atau lebih atribut yang dimiliki oleh sesuatu[8].

Fokus Penelitian

Kajian penelitian ini difokuskan pada perbandingan dari dua algorithma pendekteksi yaitu SSD (Single Shot Detection) dan DeepForest Algorithm, hal yang akan penulis observasi adalah bagaimana dua algoritma ini berfungsi dan seberapa bagus performa mereka dalam berbagai macam situasi.

Variabel yang penulis akan perhatikan adalah time cost atau seberapa lama waktu yang dibutuhkan oleh algoritma tersebut untuk melakukan fungsinya (waktu training dan waktu prediction) dan akurasi, seberapa akurat sebuah algorithma untuk mendeksi suatu obyek, seperti seberapa akurat bounding box yang dibuat atau persentase obyek yang terdeteksi oleh algoritma tersebut dibanding dengan berapa banyak obyek yang ada disuatu gambar atau video.

Teknik Pengumpulan Data

Teknik pengumpulan data merupakan teknik atau metode yang digunakan untuk mendapatkan data yang akan diteliti. Artinya, teknik pengupulan data memperlukan langkah yang strategis dan juga sistematis untuk mendapatkan data yang valid dan juga sesuai dengan kenyataannya[9].

Dalam hal pengumpulan data ini, penulis langsung melakukan percobaan pada obyek penelitian untuk mendapatkan data yang valid dan bisa direproduksi untuk mevalidasi data yang dihasilkan. Teknik yang digunakan penulis adalah teknik observasi atau pengamatan, dengan cara mengobservasi output atau hasil apa yang diberikan saat suatu algoritma pendekteksi diberikan input tertentu.

Referensi

- [1] Pak Alex. Metode Penelitian Kuantitatif. URL: https://pengajar.co.id/metode-penelitian-kuantitatif/. accessed: 10.10.2022.
- [2] ArcGIS. How single-shot detector (SSD) works? URL: https://developers.arcgis.com/python/guide/how-ssd-works/. accessed: 11.10.2022.
- [3] Prakash Chandra and Kukil. Objects as Points Anchor Free Object Detection Explained. URL: https://learnopencv.com/centernet-anchor-free-object-detection-explained/. accessed: 09.10.2022.
- [4] Hongyu Jin et al. "Performance Comparison of Moving Target Recognition beween Faster R-CNN and SSD". In: (2019). DOI: https://ieeexplore.ieee.org/abstract/document/9066426.
- [5] Tao Kong et al. "FoveaBox: Beyond Anchor-based Object Detector". In: CoRR abs/1904.03797 (2019). arXiv: 1904.03797. URL: http://arxiv.org/abs/1904. 03797.
- [6] Hei Law and Jia Deng. "CornerNet: Detecting Objects as Paired Keypoints". In: CoRR abs/1808.01244 (2018). arXiv: 1808.01244. URL: http://arxiv.org/abs/ 1808.01244.
- [7] Julian Müller and Klaus Dietmayer. "Detecting Traffic Lights by Single Shot Detection". In: 2018 21st International Conference on Intelligent Transportation Systems (ITSC). 2018, pp. 266–273. DOI: 10.1109/ITSC.2018.8569683.
- [8] Salmaa. Penelitian Komparatif: Pengertian, Cara Menyusun dan Contoh Lengkap.

 URL: https://penerbitdeepublish.com/penelitian-komparatif/.accessed:
 10.10.2022.
- [9] Salmaa. Teknik Pengumpulan Data: Pengertian, Jenis, dan Contoh. URL: https://penerbitdeepublish.com/teknik-pengumpulan-data/. accessed: 11.10.2022.
- [10] Shifeng Zhang et al. "Bridging the Gap Between Anchor-Based and Anchor-Free Detection via Adaptive Training Sample Selection". In: *Proceedings of the IEEE/CVF Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR)*. June 2020.
- [11] Zhi-Hua Zhou and Ji Feng. "Deep forest". In: National Science Review 6.1 (2019), pp. 74–86.

- [12] Chenchen Zhu, Yihui He, and Marios Savvides. "Feature Selective Anchor-Free Module for Single-Shot Object Detection". In: *Proceedings of the IEEE/CVF Conference on Computer Vision and Pattern Recognition (CVPR)*. June 2019.
- [13] Zhengxia Zou et al. "Object detection in 20 years: A survey". In: $arXiv\ preprint$ arXiv:1905.05055 (2019).