

**IDENTIFIKASI NOMINAL MATA UANG RUPIAH DALAM SISTEM
PENUKARAN UANG SEDERHANA MENGGUNAKAN ARSITEKTUR
YOLOv5 DENGAN *FASTAPI***

SKRIPSI



Oleh :

MELANIA SYAFRIDA PARUNTU

18081010011

**PROGRAM STUDI INFORMATIKA
FAKULTAS ILMU KOMPUTER
UNIVERSITAS PEMBANGUNAN NASIONAL “VETERAN”
JAWA TIMUR
2022**

LEMBAR PENGESAHAN SKRIPSI

Judul : IDENTIFIKASI NOMINAL MATA UANG RUPIAH DALAM SISTEM PENUKARAN UANG SEDERHANA MENGGUNAKAN ARSITEKTUR YOLOv5 DENGAN FASTAPI
Oleh : Melania Syafrida Paruntu
NPM : 18081010011

Telah Diseminarkan Dalam Ujian Skripsi Pada :
Hari Rabu, Tanggal 20 Juli 2022

Mengetahui

Dosen Pembimbing

1.

Intan Yuniar Purbasari, S.Kom, M.Sc

NPT : 3 8006 04 0198 1

Dosen Pengaji

1.

Eva Yulia Puspaningrum, S.Kom, M.Kom

NIPPK : 19890705 2021212 002

2.

Yisti Vita Via, S.ST, M.Kom.

NIPPK : 19860425 2021212 001

2.

Andreas Nugroho Sihananto, S.Kom, M.Kom

NPT : 211199 00 412271

Menyetujui

Dekan

Fakultas Ilmu Komputer



Koordinator Program Studi

Teknik Informatika

18.07.2022
Pengesahan Skripsi
18081010011/MIC/2022 SP

Budi Nugroho, S.Kom, M.Kom

NIPPK : 19800907 2021211 005

SURAT PERNYATAAN ANTI PLAGIAT

Saya mahasiswa Informatika Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jawa Timur, yang bertanda tangan di bawah ini:

Nama : Melania Syafrida Paruntu

NPM : 18081010011

Dengan ini menyatakan bahwa judul skripsi atau tugas akhir yang saya ajukan dan kerjakan, yang berjudul

“IDENTIFIKASI NOMINAL MATA UANG RUPIAH DALAM SISTEM PENUKARAN UANG SEDERHANA MENGGUNAKAN ARSITEKTUR YOLOv5 DENGAN FASTAPI”

Bukan merupakan plagiat dari skripsi atau tugas akhir maupun penelitian orang lain dan juga bukan merupakan produk atau *software* yang saya beli dari pihak lain. Saya juga menyatakan bahwa skripsi ini adalah pekerjaan saya sendiri, kecuali yang dinyatakan dalam daftar pustakan dan tidak pernah diajukan untuk syarat memperoleh gelar di Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jawa Timur maupun di institusi pendidikan lainnya.

Jika ternyata di kemudian hari pernyataan ini terbukti tidak benar, maka saya siap menerima segala konsekuensinya.

Surabaya, 06 Juni 2022

Penulis,



Melania Syafrida Paruntu

IDENTIFIKASI NOMINAL MATA UANG RUPIAH DALAM SISTEM PENUKARAN UANG SEDERHANA MENGGUNAKAN ARSITEKTUR YOLOv5 DENGAN *FASTAPI*

Nama Mahasiswa : Melania Syafrida Paruntu
NPM : 18081010011
Program Studi : Informatika
Dosen Pembimbing : Intan Yuniar Purbasari, S.Kom, M.Sc
Yisti Vita Via, ST, M.Kom

Abstrak

Uang merupakan alat yang digunakan untuk melakukan transaksi jual beli barang atau jasa. Penelitian ini merupakan penelitian pembuatan sistem deteksi objek menggunakan uang kertas rupiah emisi 2016 yang digunakan pada sistem penukaran uang sederhana. Sistem penukaran uang sederhana digunakan untuk menukar nominal uang rupiah dengan nominal yang lebih kecil. Peneliti menggunakan dataset sebanyak 1400 pada masing - masing kelas berjumlah 200 citra. Kelas yang digunakan pada penelitian ini yaitu, seribu rupiah, dua ribu rupiah, lima ribu rupiah, sepuluh ribu rupiah, duapuluhan ribu rupiah, limapuluhan ribu rupiah dan seratus ribu rupiah.

Penelitian ini, dilalui dengan melakukan tahap pengumpulan dataset dan anotasi citra. Tahap selanjutnya, pelatihan model menggunakan YOLOv5 dan pengujian menggunakan beberapa bobot YOLOv5 yang memiliki kompleksitas model yang berbeda. Bobot YOLOv5 yang digunakan yaitu, YOLOv5n, YOLOv5m, dan YOLOv5x. Bobot tersebut akan dimodifikasi resolusi penggunaan gambar dan penyebaran jumlah samplenya pada jaringan syaraf tiruan. Hasil pengujian terbaik digunakan untuk penanaman pada *rest api*. Setelah itu, tahap pembuatan *rest api* menggunakan *FASTAPI*. *FASTAPI* akan dideploy pada *google cloud platform* untuk proses komputasi awan. Selanjutnya, pembuatan aplikasi berbasis mobile untuk mengirim data dan menerima pada server. Oleh karena itu, aplikasi *mobile* digunakan sebagai antarmuka pengguna pada sistem penukaran uang sederhana.

Pada proses pelatihan YOLO menggunakan YOLOv5 menghasilkan nilai mAP tinggi pada YOLOv5x. YOLOv5x memperoleh nilai mAP 0.5 dan mAP 0.5:0.95 berturut - turut yaitu, 0,931 dan 0,721. Namun, pada tahap pengujian YOLOv5 menghasilkan nilai presisi, *recall* dan mAP stabil pada YOLOv5n dengan resolusi pengukuran gambar 1280. Nilai mAP 0.5 dan mAP 0.5:0.95 YOLOv5n berturut - turut yaitu, 0,967 dan 0,771.

Kata kunci : YOLOv5, *FASTAPI*, *Google cloud platform*, Aplikasi *mobile*, uang, sistem penukaran uang

KATA PENGANTAR

Puji syukur senantiasa peneliti ucapkan kepada Tuhan Yang Maha Esa yang telah memberikan kesabaran, kekuatan, dan kebaikan kepada peneliti. Sehingga, peneliti dapat menyelesaikan tugas akhir dengan judul : **“IDENTIFIKASI NOMINAL MATA UANG RUPIAH DALAM SISTEM PENUKARAN UANG SEDERHANA MENGGUNAKAN ARSITEKTUR YOLOv5 DENGAN FASTAPI”**. Pada penelitian ini, peneliti mendapatkan banyak pelajaran dan dukungan dari teman - teman hingga keluarga. Sehingga, peneliti berterima kasih pada seluruh pihak yang ikut membantu dalam proses selama penyelesaian tugas akhir. Peneliti menyadari pada penulisan dan pengujian masih memiliki banyak kekurangan dikarenakan keterbatasan dan kemampuan peneliti. Oleh karena itu, peneliti terbuka dengan kritik dan saran yang diberikan untuk membenahi laporan tugas akhir ini.

Surabaya, 06 Juni 2022

Melania Syafrida Paruntu

UCAPAN TERIMA KASIH

Puji syukur kehadirat Allah Subhanahu Wa Ta’ala yang maha pengasih dan maha penyayang berkat rahmat dan hidayah-Nya penulis dapat menyelesaikan laporan skripsi ini dengan maksimal. Dengan selesainya laporan skripsi ini penulis ucapkan terima kasih kepada pihak-pihak yang berpartisipasi dalam penyusunan laporan skripsi ini. Karena tanpa bantuan, saran, kritik serta dukungan dari mereka ada kemungkinan penulis tidak dapat menyelesaikan laporan skripsi ini.

Pada kesempatan ini penulis ingin mengucap syukur dan terim kasih yang sebesar-besarnya kepada:

1. Ayah dan Ibu yang tiada henti memberikan doa serta motivasi kepada penulis untuk tetap berusaha untuk meraih hasil maksimal.
2. Keluarga penulis yang selalu memberikan dukungan kepada penulis untuk tetap bertahan dari segala situasi.
3. Ibu Intan Yuniar Purbasari, S.Kom, M.Sc selaku Dosen Pembimbing 1 yang telah memberikan waktu, kesempatan, dan ilmu kepada penulis dalam menyelesaikan laporan skripsi dengan maksimal.
4. Ibu Yisti Vita Via, ST, M.Kom selaku Dosen Pembimbing 2 yang telah memberikan waktu, kesempatan, dan ilmu kepada penulis dalam menyelesaikan laporan skripsi dengan maksimal.
5. Dosen dan staf Informatika Universitas Pembangunan Nasional “Veteran” Jawa Timur yang telah memberi ilmu, arahan, dan pengalamannya selama perkuliahan.
6. Teman-teman dan keluarga besar fakultas Ilmu Komputer yang telah memotivasi dan menjadi inspirasi untuk menyelesaikan skripsi ini.

DAFTAR ISI

LEMBAR PENGESAHAN SKRIPSI	ii
SURAT PERNYATAAN ANTI PLANGIAT	iii
ABSTRAK	iv
KATA PENGANTAR	vi
UCAPAN TERIMAKASIH	vii
DAFTAR ISI	viii
DAFTAR GAMBAR	xii
DAFTAR TABEL	xv
DAFTAR KODE PROGRAM	xvi
DAFTAR PERSAMAAN	xvii
BAB I PENDAHULUAN	1
1.1 Latar Belakang	1
1.2 Perumusan masalah	3
1.3 Tujuan Penelitian	3
1.4 Manfaat Penelitian	3
1.5 Batasan Masalah	4
BAB II TINJAUAN PUSTAKA	5
2.1 Penelitian Sebelumnya	5
2.2 <i>Machine Learning</i> (ML)	6
2.3 <i>Deep Learning</i>	7
2.4 <i>Convolutional Neural Network</i> (CNN)	7
2.5 <i>You Only Look Once</i> (YOLO)	8
2.6 YOLOv5	10
2.7 <i>FASTAPI</i>	12
2.8 <i>Google Cloud Platform</i> (GCP)	12
2.8.1 <i>Google Compute Engine</i>	13
2.8.2 <i>Cloud Storage</i>	13
2.9 <i>Android Studio</i>	13
2.9.1 Kotlin	14
2.9.2 Retrofit	14
2.10 <i>Confusion Matrix</i>	14
2.10.1 Presisi	15

2.10.2 <i>Recall</i>	15
2.10.3 <i>Mean Average Precision</i> (mAP)	15
BAB III METODOLOGI	17
3.1 Tahapan Penelitian	17
3.2 Tahap Akusisi Data	18
3.3 Tahap Pelatihan Data	20
3.4 Penanaman Model Pada Aplikasi	21
3.4.1 Tahap Pembuatan Rest API	21
3.4.2 Tahap Deploying Web Server	22
3.4.3 Tahap Pembuatan Aplikasi Mobile	23
3.5 Skenario Pengujian	25
3.6 Contoh Evaluasi Kinerja	25
3.6.1 Perhitungan <i>Confusion</i> Matriks	26
3.6.2 Presisi	27
3.6.3 <i>Recall</i>	27
3.6.4 mAP	28
BAB IV HASIL DAN PEMBAHASAN	30
4.1 Implementasi Program	30
4.1.1 Tahap Akusisi Data	30
4.1.2 Tahap Training Data	31
4.2 Hasil Pelatihan Model	39
4.2.1 Pelatihan YOLOv5n menggunakan 16 <i>batch</i> dengan resolusi 1280 x 1280	40
4.2.2 Pelatihan YOLOv5n menggunakan 16 <i>batch</i> dengan resolusi 640 x 640	41
4.2.3 Pelatihan YOLOv5n menggunakan 16 <i>batch</i> dengan resolusi 512 x 512	43
4.2.4 Pelatihan YOLOv5m menggunakan 32 <i>batch</i> dengan resolusi 640 x 640	44
4.2.5 Pelatihan YOLOv5m menggunakan 16 <i>batch</i> dengan resolusi 640 x 640	46
4.2.6 Pelatihan YOLOv5x menggunakan 16 <i>batch</i> dengan resolusi 640 x 640	48

4.3 Pengujian dengan masing - masing hasil bobot pelatihan menggunakan 50 data uji yang dikelompokkan berdasarkan jumlah objek pada citra	49
4.3.1 Pengujian YOLOv5n resolusi 1280 x 1280 dengan 16 batch menggunakan 50 data uji yang dikelompokkan berdasarkan jumlah objek pada citra	50
4.3.2 Pengujian YOLOv5n resolusi 640 x 640 dengan 16 batch menggunakan 50 data uji yang dikelompokkan berdasarkan jumlah objek pada citra	51
4.3.3 Pengujian YOLOv5n resolusi 512 x 512 dengan 16 batch menggunakan 50 data uji yang dikelompokkan berdasarkan jumlah objek pada citra	51
4.3.4 Pengujian YOLOv5m resolusi 640 x 640 dengan 32 batch menggunakan 50 data uji yang dikelompokkan berdasarkan jumlah objek pada citra	52
4.3.5 Pengujian YOLOv5m resolusi 640 x 640 dengan 16 batch menggunakan 50 data uji yang dikelompokkan berdasarkan jumlah objek pada citra	52
4.3.6 Pengujian YOLOv5x resolusi 640 x 640 dengan 16 batch menggunakan 50 data uji yang dikelompokkan berdasarkan jumlah objek pada citra	53
4.4 Pembahasan	54
4.4.1 Pembahasan pelatihan YOLOv5n dengan perbandingan resolusi 1280 x 1280, 640 x 640, dan 512 x 512	54
4.4.2 Pembahasan pelatihan YOLOv5m dengan perbandingan batch 32 dan 16	54
4.4.3 Pembahasan pelatihan YOLOv5 dengan perbandingan versi bobot	55
4.4.4 Pembahasan hasil pengujian YOLOv5n dengan perbandingan resolusi 1280 x 1280, 640 x 640 dan 512 x 512 menggunakan 50 data uji yang telah dikelompokkan.	55
4.4.5 Pembahasan hasil pengujian YOLOv5m dengan perbandingan batch menggunakan 50 data uji yang telah dikelompokkan.	57

4.4.6 Pembahasan hasil pengujian YOLOv5 dengan perbandingan versi yang digunakan menggunakan 50 data uji yang telah dikelompokkan	59
4.5 Penanaman Model Pada Sistem	62
4.5.1 Tahap Pembuatan <i>Rest API</i>	62
4.5.2 Tahap <i>Deploying</i> Webserver	66
4.5.3 Tahap Pembuatan Aplikasi Mobile	70
BAB V KESIMPULAN DAN SARAN	77
5.1 Kesimpulan	77
5.2 Saran	78
DAFTAR PUSTAKA	79

DAFTAR GAMBAR

Gambar 2.1 Perbedaan <i>Machine Learning</i> dan <i>Deep Learning</i>	7
Gambar 2.2 Arsitektur CNN	8
Gambar 2.3 YOLOv1 Conceptual Design	9
Gambar 2.4 Deteksi Objek YOLOv4	10
Gambar 2.5 Arsitektur YOLOv5	11
Gambar 2.6 Perbandingan akurasi bobot YOLOv5	12
Gambar 3.1 Tahapan Penelitian	17
Gambar 3.2 Citra uang rupiah emisi 2016	18
Gambar 3.3 Contoh dataset citra	19
Gambar 3.4 Hasil akusisi data	19
Gambar 3.5 Tahapan pelatihan data	20
Gambar 3.6 Tahapan pembuatan rest API	21
Gambar 3.7 Cara kerja api	21
Gambar 3.8 Proses <i>deploying</i> menggunakan <i>web server</i>	22
Gambar 3.9 Proses pembuatan aplikasi berbasis <i>mobile</i>	23
Gambar 3.10 Alur kerja sistem android	24
Gambar 3.11 Contoh deteksi citra	25
Gambar 3.12 Contoh kurva presisi dan recall	29
Gambar 4.1 Data latih	30
Gambar 4.2 Proses anotasi citra	31
Gambar 4.3 Hasil anotasi citra	31
Gambar 4.4 Hasil koneksi dengan google drive	32
Gambar 4.5 Proses pelatihan data	36
Gambar 4.6 Hasil bobot pelatihan YOLOv5	39
Gambar 4.7 Rangkuman hasil pelatihan dan nilai presisi, recall, mAP YOLOv5n dengan resolusi 1280 x 1280	40
Gambar 4.8 Nilai pertumbuhan mAP YOLOv5n resolusi 1280	41
Gambar 4.9 Nilai pertumbuhan presisi dan recall YOLOv5n resolusi 1280	41
Gambar 4.10 Rangkuman hasil pelatihan dan nilai presisi, recall, mAP YOLOv5n dengan resolusi 640	42
Gambar 4.11 Grafik mAP YOLOv5n dengan resolusi 640 x 640	42
Gambar 4.12 Nilai pertumbuhan presisi dan recall YOLOv5n resolusi 640	43

Gambar 4.13 Rangkuman hasil pelatihan dan nilai presisi, recall, mAP YOLOv5n dengan resolusi 512 x 512	43
Gambar 4.14 Grafik mAP YOLOv5n dengan resolusi 512	44
Gambar 4.15 Nilai pertumbuhan presisi dan recall YOLOv5n resolusi 512	44
Gambar 4.16 Rangkuman hasil pelatihan dan nilai presisi, recall, mAP YOLOv5m dengan 32 batch	45
Gambar 4.17 Grafik mAP YOLOv5m dengan 32 batch	45
Gambar 4.18 Nilai pertumbuhan presisi dan recall YOLOv5m pada 32 batch	46
Gambar 4.19 Rangkuman hasil pelatihan dan nilai presisi, recall, mAP YOLOv5m dengan 16 batch	47
Gambar 4.20 Grafik mAP YOLOv5m dengan 16 batch	47
Gambar 4.21 Nilai pertumbuhan presisi dan recall YOLOv5m pada 16 batch	48
Gambar 4.22 Rangkuman hasil pelatihan dan nilai presisi, recall, mAP YOLOv5x dengan 16 batch	48
Gambar 4.23 Grafik mAP YOLOv5m dengan 16 batch	49
Gambar 4.24 Nilai pertumbuhan presisi dan recall YOLOv5m pada 16 batch	49
Gambar 4.25 Data uji coba	50
Gambar 4.26 Hasil perhitungan nilai presisi, recall dan mAP YOLOv5n resolusi 1280 x 1280	51
Gambar 4.27 Hasil perhitungan nilai presisi, recall dan mAP YOLOv5n 640 x 640 ..	51
Gambar 4.28 Hasil perhitungan nilai presisi, recall dan mAP YOLOv5n 512 x 512 ..	52
Gambar 4.29 Hasil perhitungan nilai presisi, recall dan mAP YOLOv5m 32 batch ..	52
Gambar 4.30 Hasil perhitungan nilai presisi, recall dan mAP YOLOv5m 16 batch ..	53
Gambar 4.31 Hasil perhitungan nilai presisi, recall dan mAP YOLOv5x 16 batch ..	53
Gambar 4.32 Perbandingan hasil deteksi pada YOLOv5n berdasarkan resolusi	56
Gambar 4.33 Perbandingan hasil deteksi benar YOLOv5n	56
Gambar 4.34 Perbandingan hasil deteksi salah YOLOv5n pada deteksi salah	57
Gambar 4.35 Perbandingan hasil deteksi menggunakan batch pada YOLOv5m	58
Gambar 4.36 Perbandingan hasil deteksi benar menggunakan batch pada YOLOv5m	58
Gambar 4.37 Perbandingan hasil deteksi salah menggunakan batch pada YOLOv5m	59
Gambar 4.38 Perbandingan hasil deteksi pada YOLOv5	60
Gambar 4.39 Perbandingan hasil deteksi benar pada YOLOv5	61
Gambar 4.40 Perbandingan hasil deteksi salah pada YOLOv5	61
Gambar 4.41 Tampilan awal <i>rest API</i>	63

Gambar 4.42 Tampilan masukan <i>object-to-json</i>	63
Gambar 4.43 Tampilan respon <i>object-to-json</i>	64
Gambar 4.44 Tampilan masukkan <i>object-to-image</i>	65
Gambar 4.45 Tampilan respon <i>object-to-image</i>	66
Gambar 4.46 Membuat <i>instance</i> baru	66
Gambar 4.47 Membuat pengaturan <i>firewall</i>	67
Gambar 4.48 Hasil <i>instance</i> yang berhasil dibuat	67
Gambar 4.49 Uvicorn pada SSH linux	69
Gambar 4.50 Rest API berjalan pada <i>web server nginx</i>	69
Gambar 4.51 Masukkan data pada <i>endpoint</i>	70
Gambar 4.52 Hasil <i>upload</i> citra pada <i>cloud storage</i>	70
Gambar 4.53 Hasil gambar terdeteksi	75

DAFTAR TABEL

Tabel 2.1 Tabel Confusion Matriks	14
Tabel 3.1 Pembagian Data	18
Tabel 3.2 Contoh hasil pengelompokan	26
Tabel 3.3 Contoh hasil <i>confusion</i> matriks	26
Tabel 3.4 Contoh hasil perhitungan nilai presisi	27
Tabel 3.5 Contoh hasil perhitungan nilai <i>recall</i>	28
Tabel 3.6 Contoh hasil perhitungan nilai presisi dan <i>recall</i>	28
Tabel 4.1 Pembahasan hasil pelatihan dan validasi YOLOv5n	54
Tabel 4.2 Pembahasan hasil pelatihan dan validasi YOLOv5m	54
Tabel 4.3 Pembahasan hasil pelatihan dan validasi YOLOv5m	55
Tabel 4.4 Pembahasan hasil pengujian YOLOv5n dengan 50 data uji	55
Tabel 4.5 Pembahasan hasil pengujian YOLOv5n dengan 50 data uji	57
Tabel 4.6 Perbandingan pelatihan model YOLOv5	59
Tabel 4.7 Pembahasan hasil pengujian YOLOv5 dengan 50 data uji	60

DAFTAR KODE PROGRAM

Kode Program 4.1 Menghubungkan google colab	31
Kode Program 4.2 Kebutuhan library YOLOv5	32
Kode Program 4.3 Data coco128.yaml	33
Kode Program 4.4 Memuat data yang diperlukan	33
Kode Program 4.5 Kode untuk training data	36
Kode Program 4.6 Argumen kode untuk training data	36
Kode Program 4.8 Perhitungan presisi, recall, dan AP per kelas	39
Kode Program 4.9 Pelatihan menggunakan resolusi 1280 x1280	40
Kode Program 4.11 Pelatihan YOLOv5n menggunakan resolusi 512	43
Kode Program 4.12 Pelatihan YOLOv5m menggunakan 32 batch	45
Kode Program 4.13 Pelatihan YOLOv5m menggunakan 16 batch	46
Kode Program 4.14 Pelatihan YOLOv5x menggunakan 16 batch	48
Kode Program 4.15 Koneksi model YOLOv5	62
Kode Program 4.17 Post data dengan respon gambar	65
Kode Program 4.18 Perbarui sistem linux dan <i>install library</i>	68
Kode Program 4.19 Buat lingkungan sistem	68
Kode Program 4.20 Instalasi <i>web server</i> nginx	68
Kode Program 4.21 Pengaturan konfigurasi nginx	69
Kode Program 4.22 Mulai rest api pada server	69
Kode Program 4.23 <i>Interface API retrofit</i>	71
Kode Program 4.24 <i>Interface retrofit client</i>	71
Kode Program 4.25 Kode <i>activityresult</i> pada menu deteksi gambar	73
Kode Program 4.26 Kode <i>activityresult</i> pada penukaran uang <i>activity</i>	75
Kode Program 4.27 Perhitungan sistem penukaran uang sederhana	76

DAFTAR PERSAMAAN

Persamaan 2.1	15
Persamaan 2.2	15
Persamaan 2.3	15
Persamaan 2.4	16
Persamaan 2.5	16
Persamaan 2.6	16