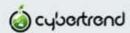




DISPONSORI OLEH:











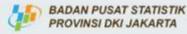






DIDUKUNG OLEH:









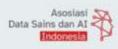


























DIDUKUNG OLEH:







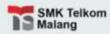
























































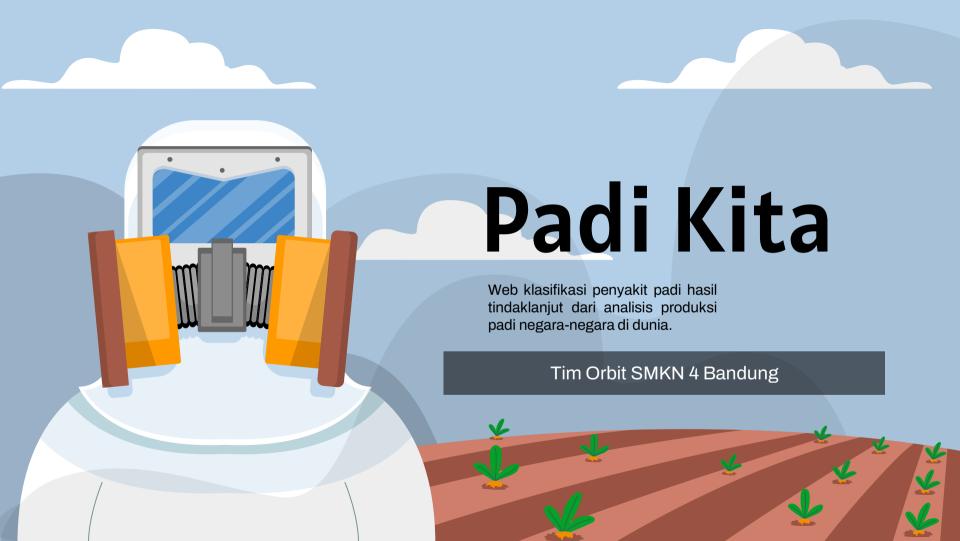














01

INFORMASI KELOMPOK Informasi mengenai latar belakang kami dan profil singkat.

02

LAPORAN HASIL PEKERJAAN

Pemaparan hasil pekerjaan kami dari mulai latar belakang hingga kesimpulan.



LATAR BELAKANG KELOMPOK

Kami bertiga merupakan siswa aktif SMKN 4 Bandung jurusan Rekayasa Perangkat Lunak.

Di ajang TSDN 2022 ini, kami membuat 3 capaian yang saling berkaitan antara analytics dashboard, computer vision model, dan web apps (ML deployment).

Ketiga hal sekaligus ini dibuat karena kami melihat peluang inovasi teknologi yang dapat dikembangkan sesuai dengan tema TSDN 2022.

ANGGOTA KELOMPOK



RAFKA IMANDA PUTRA

ML Engineer | Backend
Developer



RAKA ISKANDAR

Data Analyst | Backend Developer RAIHANA AISHA AZ-ZAHRA

UI/UX Designer | Frontend Developer



Pengantar Topik







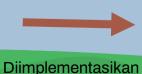
Tableau Dashboard

Temuan insight dari dashboard



Model machine learning klasifikasi penyakit padi

Model Computer Vision



Website pengklasifikasi penyakit padi

Web Apps Padi Kita

LATAR BELAKANG MEMILIH USE CASE

Tim Orbit berupaya membuat inovasi yang dapat dikembangkan bagi pertanian di Indonesia. Berikut latar belakang kami dalam mengembangkan produk ini:

- Menurut FAO, Indonesia menyumbang 6,74% produksi padi dunia pada tahun 2020
- Indonesia harus menambah lahan panen atau setidaknya mengoptimalisasi produksi padi jika tidak ingin disusul negara lain seperti Bangladesh dan Vietnam
- Salah satu cara mengoptimalisasi produksi adalah menjaga padi dalam keadaan sehat dan tidak diserang penyakit
- Padi mudah terserang penyakit hingga menyebabkan gagal panen sampai dapat kehilangan 70% produksi
- Pengawasan harus dilakukan dan diberi pencegahan agar produksi tetap maksimal

Dan yang terpenting: Monitoring kualitas padi memakan waktu jika dilakukan secara manual, kita membutuhkan otomatisasi.

Data dan File yang Digunakan

Analytics Dashboard



Food and Agriculture
Organization of the United
Nations

*Berisi data produksi, lahan panen, dan yield padi di seluruh dunia dari tahun 1961-2020

Computer Vision



Department of Computer
Science and Engineering,
Manonmaniam Sundaranar
University, Tirunelveli, India.

*Berisi 10.000 data gambar padi yang terbagi dalam 10 label kategori penyakit

Web Apps



Model hasil pelatihan data computer vision berekstensi .pt yang dibuat tim Orbit

*Berupa file pretrained model hasil ekspor pelatihan machine learning

Tools yang Digunakan

Analytics Dashboard

- Dashboard:
 Tableau Public
- **1. Pra-pemrosesan data:** Google Colaboratory

Computer Vision

- **1. Bahasa pemrograman:** Python
- 1. Pustaka:

PyTorch, Scikit-Learn, Seaborn, WandB, dll.

Notebook: Kaggle kernel

Web Apps

1. UI/UX Design:

Corel

1. Front-end:

HTML, CSS, JavaScript, Bootstrap

- 1. Back-end: Flask Python
- 1. Hosting: Heroku

Proses Pembuatan Analytics Dashboard

STEP 1 STEP 2 STEP 3

Data Collection:

Mengumpulkan data produksi padi dunia dari Food and Agriculture Organization of the United Nations.

Data Preprocessing:

Menggabungkan akumulasi produksi dunia dan produksi per negara serta menambah fitur untuk mendefinisikan skala produksi.

Data Visualization:

Membuat visualisasi, merangkai dashboard, serta menarik insight yang kemudian ditindaklanjuti dengan capaian computer vision deteksi penyakit padi.

Storytelling & Insight

Klik disini, ayo ke Tableau!

Produksi Indonesia Tinggi

Produksi padi di Indonesia termasuk tinggi dibanding negara lain, sejak tahun 1961 hingga 2020, hasil produksi padi di Indonesia selalu diatas 1 juta ton.

China: Lahan Sedikit, Hasil Maksimal

Produksi padi China lebih banyak dari India meskipun lahannya lebih kecil. Ini dapat menjadi referensi bagi Indonesia untuk meningkatkan hasil produksi tanpa menambah lahan pertanian baru.

Top 3 Negara Produksi Padi Terbanyak

Sejak tahun 1961, Indonesia selalu bertengger di posisi 3 untuk produksi padi. Dibawah negara China dan India, dan disusul oleh Bangladesh dan Vietnam

6,74% Produksi Padi Dunia Berasal dari Indonesia

Begitulah angka produksi padi Indonesia dibandingkan dengan dunia pada tahun 2020. Meski demikiran, produksi harus ditingkatkan mengingat perkembangan Indonesia tidak begitu signifikan.

Perkembangan Produksi Padi hampir Disalip

Produksi padi Indonesia seiring tahun tidak dibarengi perkembangan yang signifikan, bahkan Bangladesh dan Vietnam sudah siap menyalip kapanpun mereka mau.

Hanya sedikit Perkembangan Lahan Padi di Indonesia

Sejak tahun 1961 hingga 2020. Lahan padi Indonesia cendrung naik turun, Indonesia harus konsisten meningkatkannya agar jumlah produksi padi ikut meningkat.

Capaian yang kami raih pada Analytics Dashboard:

- 1. Menyajikan analisis deskriptif tentang jumlah produksi padi, luas lahan panen, dan yield padi di Indonesia dan dunia.
- 2. Menyajikan dashboard dengan interaktivitas yang mengajak pembaca mengeksplor dan memahami data sesuai filter yang dipilih.
- 3. Hasil analisis memberi ide dan simpulan berupa solusi yang dapat ditindaklanjuti untuk meningkatkan produksi padi melalui klasifikai penyakit padi.
- 4. Dashboard yang dibuat memiliki alur berurutan dimulai dari bagian umum berupa produksi padi dunia hingga bagian khusus berupa produksi padi Indonesia dari tahun 1961 hingga 2020.



Salah satu cara meningkatkan produksi padi tanpa menambah lahan baru adalah memastikan padi yang ditanam tidak mengidap penyakit, agar hasil panen padi bisa optimal dan meningkatkan produksi.

Selanjutnya kami akan menindaklanjuti temuan ini dengan membuat model computer vision untuk mendeteksi penyakit padi.

Proses Pembuatan Model Computer Vision

Klik disini, ayo ke Kaggle!

Data Understanding	Image Processing	Persiapan Model	Pelatihan Model	Pengujian Model
-> Impor pustaka -> Jumlah data -> Kategori data -> Pratinjau data -> Distribusi data	-> Pemisahan data latih dan validasi -> Pendefisian custom dataset PyTorch -> Augmentasi data -> Persiapan data dengan DataLoader Pytorch	-> Inisialisasi ResNet34 -> Inisialisasi optimizer -> Inisialisasi learning rate -> Inisialisasi loss function	-> Inisialisasi WandB -> Fungsi penyimpan loss function -> Pelatihan model 10 epochs	-> Performa model dari skor akurasi, classification report, dan confusion matrix -> Pengujian interaktif dengan data uji

Pemahaman Metode yang Dipakai

Tentang Data

Data yang dipakai berukuran 1GB, dimana berisi lebih 10.000 gambar padi dengan 10 kategori penyakitnya. Tujuan kami adalah membuat model machine learning dengan akurasi 97%

Persiapan Model

Dengan PyTorch, kami mempersiapkan model pretrained beserta konfigurasi learning rate, optimizer, dan loss function untuk memastikan data siap untuk dilakukan pelatihan.

Data Understanding

Kami menampilkan satu sample data dari setiap kategori, untuk memahami data lebih dalam lagi. Kami juga membuat grafik untuk menampilkan persebaran kategori penyakit di seluruh gambar.

Pelatihan Model

Proses pelatihan dilakukan dengan 10 epoch dan memakan waktu sekitar 30 menit. Metrik dihasilkan dengan menguji model dengan data validasi yang dibuat pada langkah image processing.

Image Processing

Dengan Scikit-Learn kami membagi data menjadi data latih dan validasi, kemudian augmentasi gambar untukmenambah keragaman data tanpa menambahkan data baru.

Pengujian Model

Model diuji dengan data uji, dan menghasilkan prediksi yang akurat. Kami mendapati bahwa model berhasil memiliki tingkat akurasi diatas 97% dan siap untuk dikembangkan lebih lanjut.

Capaian yang kami raih pada Computer Vision:

- 1. Model machine learning yang dibuat berfungsi dengan baik dan akurat dengan akurasi 97% terhadap data validasi.
- 2. Melakukan proses machine learning secara berurutan dari data understanding hingga pengujian model.
- 3. Mengekspor model machine learning yang telah dilatih agar dapat digunakan didalam website (berkesktensi .pt)
- 4. Penggunaan pustaka python seperti PyTorch, Scikit-Learn, WandB, serta pretrained model ResNet34 yang membuat model mampu mengenali kategori penyakit padi dengan cepat.



Kami telah membuat model machine learning yang mampu mendeteksi penyakit padi dengan akurasi 97%. Kami juga telah mengekspor model agar bisa digunakan diluar notebook.

Selanjutnya kami akan mengimplementasikan hasil ini dengan membuat website agar model klasifikasi penyakit padi bisa digunakan lebih luas dan fleksibel.

Proses Pembuatan Web Apps

Klik disini, ayo kunjungi websitenya!

STEP 1

STEP 2

STEP 3

UI/UX dan Front-end

Kami mendesain dan merancang seperti apa tampilan antarmuka yang akan digunakan pada website kami menggunakan HTML, CSS, JS, dan Bootstrap.

Konfigurasi Back-end

Model machine learning diimpor dan disajikan agar dapat dijalankan di website dengan menggunakan Python Flask.

Web Deploy dan Hosting

Agar dapat diakses khalayak, kami mendeploy websitenya menggunakan Heroku. Dan website sudah selesai serta mampu memprediksi penyakit padi secara asinkronous.



Capaian yang kami raih pada Web Apps:

- 1. Fitur prediksi padi berhasil mengimplementasikan model computer vision yang telah dibuat dan mampu berfungsi dengan akurat serta hanya membutuhkan waktu 3 detik untuk menerima hasil prediksinya.
- 2. Penyuguhan UI/UX yang memudahkan user mencoba mendeteksi penyakit padi dan berinteraksi dengan fitur dalam website. Kami menyiapkan sample gambar padi jika user tidak memiliki gambar daun padi untuk diprediksi.
- 3. Website dideploy dan dihosting menggunakan Heroku sehingga dapat diakses oleh device manapun dan kapanpun melalui web browser..
- 4. Website dapat dikembangkan lebih lanjut dengan menambahkan fitur realtime klasifikasi dan juga progressive web apps.



Kami telah mengimplementasikan model machine learning kedalam website yang cepat dan mudah diakses oleh pengguna melalui web browser.

Selanjutnya kami akan membahas ulang, membeberkan pengembangan di masa yang akan datang, serta merumuskan kesimpulan dari inovasi yang kami ciptakan.

Recap Proyek TSDN tim Orbit dari SMKN 4 Bandung







Tableau Dashboard

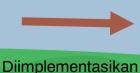
Model Computer Vision

Web Apps Padi Kita

Temuan insight dari dashboard



Model machine learning klasifikasi penyakit padi



Website pengklasifikasi penyakit padi

Pengembangan yang Bisa dilakukan pada Masa yang Akan Datang

Klasifikasi Realtime

User hanya perlu mengarahkan kameranya ke gambar padi dan mendapatkan hasilnya secara langsung dan akurat

Mobile Apps

Klasifikasi penyakit padi melalui smartphone.

Perangkat Khusus

Perangkat genggam khusus yang mampu memprediksi padi tanpa perlu koneksi internet.

Drone Automation

Otomatisasi melalui citra dari udara

Kesimpulan

Kami telah menganalisis data produksi padi dan menemukan insight bahwa perlu upaya untuk mencegah penyakit padi guna mengoptimalkan produksi padi.

Selanjutnya kami menindaklanjuti temuan analisis dan membuat model machine learning untuk klasifikasi penyakit padi dari 10.000 data dan mendapatkan skor akurasi 97%.

Dari machine learning yang telah dibuat, kami mengimplementasikan kedalam aplikasi web agar pengguna dapat melakukan klasifikasi padi berdasarkan gambar yang diberikan secara cepat dan akurat.

Di masa mendatang, inovasi ini dapat dikembangkan baik dengan klasifikasi realtime, mobile apps, perangkat khusus, maupun otomatisasi dengan drone.

Department of Computer Science and Engineering, Manonmaniam Sundaranar University, Tirunelveli, India. (2022). Paddy Doctor: Paddy Disease Classification. Diakses pada 12 November 2022, dari https://www.kaggle.com/competitions/paddy-disease-classification/data.

Scikit-Learn. Train Test Split. Diakses pada 13 November 2022, dari https://scikit-learn.org/stable/modules/generated/sklearn.model_selection.train_test_split.html.

PyTorch. Dataset & DataLoaders, Build Model, Optimizing Model Parameters, Save and Load the Model. Diakses pada 14 November 2022, dari https://pytorch.org/tutorials/beginner/basics/.

Albumentations. Image Augmentation. Diakses pada 14 November 2022, dari https://albumentations.ai/docs/getting_started/image_augmentation/.

Weights & Biases (WandB). Quickstart with WandB. Diakses pada 15 November 2022, dari https://docs.wandb.ai/quickstart.

PyTorch. Torch.optim. Diakses pada 15 November 2022, dari https://pytorch.org/docs/stable/optim.html.

Mortensen, Peter. (2018). How can I read an image from an Internet URL in Python cv2, scikit image and mahotas?. Diakses pada 17 November 2022, dari https://stackoverflow.com/questions/21061814/how-can-i-read-an-image-from-an-internet-url-in-python-cv2-scikit-image-and-mah.

R, Yash. (2020). Seaborn Heatmap – A comprehensive guide. Diakses pada 15 November 2022, dari https://www.geeksforgeeks.org/seaborn-heatmap-a-comprehensive-guide/.

Dicoding Academy. (2020) Belajar Machine Learning untuk Pemula. Diakses pada 17 November 2022, dari https://www.dicoding.com/academies/184/tutorials/8527.

Tdy. (2021). how to display the value of the bar on each bar with pyplot barh. Diakses pada 13 November 2022, dari https://stackoverflow.com/questions/30228069/how-to-display-the-value-of-the-bar-on-each-bar-with-pyplot-barh. Ihritik. (2021).

Python | shutil.copy() method. Diakses pada 12 November 2022, dari https://www.geeksforgeeks.org/python-shutil-copy-method/.

Howard, Jeremy. (2022). Small models road to the top part 2. Diakses pada 13 November 2022, dari https://www.kaggle.com/code/jhoward/small-models-road-to-the-top-part-2.

Miquel. (2022). Diakses pada 13 November 2022, dari https://www.kaggle.com/miquel0.

Mussari. (2022). Stratified cross validation ResNet34 FastAi. Diakses pada 13 November 2022, dari https://www.kaggle.com/code/fmussari/stratified-cross-validation-resnet34-fastai.

Putra, Rafka Imanda (2022). Klasifikasi Citra Gambar 'Kertas Gunting Batu' dengan Tensorflow Keras. Diakses pada 17 November 2022, dari https://github.com/rafka-imandaputra/Rafka-data-science-project-compilation/blob/main/Image%20classification/notebook.ipynb.

Iskandar, Raka. (2022). Visualisasi Data TSDN 2022 Tim Orbit. Diakses pada 17 November 2022, dari https://public.tableau.com/app/profile/raka.iskandar/viz/VisualisasiDataTSDN2022/Storyboard

Az-Zahra, Raihana Aisha. (2022). Static file website Tim Orbit. Diakses pada 17 November 2022, dari https://github.com/raihanaiooo/competitions/tree/main/Web

Food and Agriculture Organization (2022). Crops and livestock products. Diakses pada 13 November 2022, dari https://www.fao.org/faostat/en/#data/QCL

Catermull, Roly (2022). Palm Oil: Unsustainable Global Addication. Diakses pada 13 November 2022, dari https://public.tableau.com/app/profile/rory.cattermull/viz/WorldCrops-PalmOildraft1/Dashboard1





TERIMA KASIH

Koordinator TSDN 2022:





