LAPORAN AKHIR PENAMBANGAN DATA



Oleh:

Carissa Arivia (2257301027)

Naufal Khairy (2257301101)

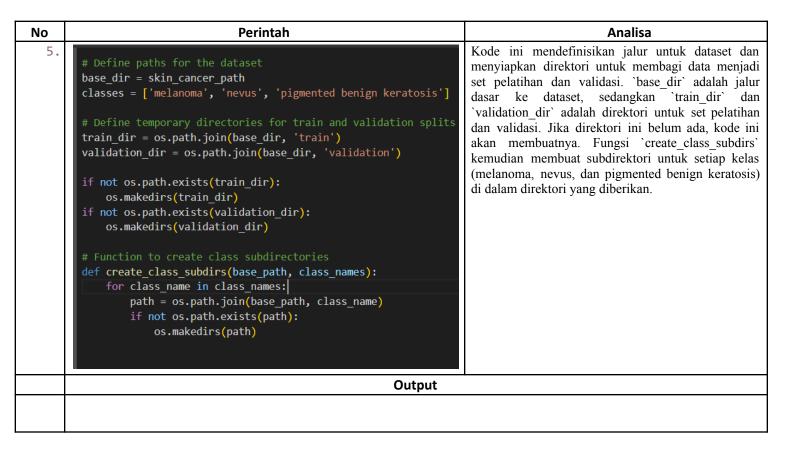
JURUSAN TEKNOLOGI INFORMASI PROGRAM STUDI DIV SISTEM INFORMASI POLITEKNIK CALTEX RIAU 2024

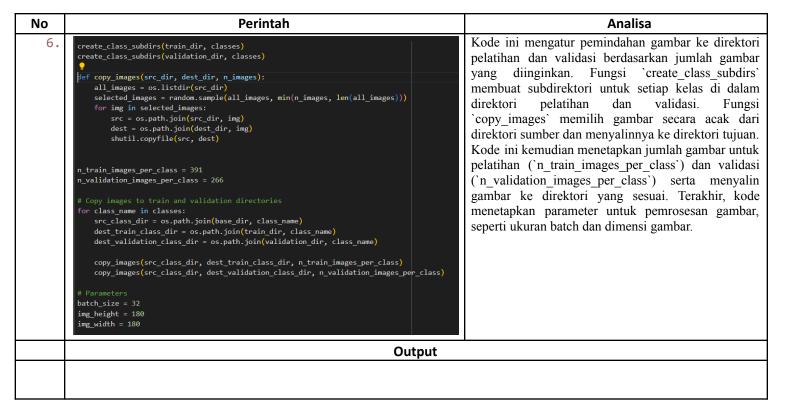
| No | Perintah | Analisa | | | | |
|----|--|---|--|--|--|--|
| 1. | from google.colab import drive drive.mount('/content/drive') | Kode ini digunakan untuk menghubungkan Google Colab dengan Google Drive. Dengan 'drive.mount('/content/drive')', Google Colab akan diberikan akses untuk membaca dan menulis file di Google Drive. Setelah menjalankan baris ini, kami akan diminta untuk mengautentikasi dan memberikan izin, dan kemudian kami dapat mengakses file di Google Drive menggunakan jalur '/content/drive'. | | | | |
| | Output | | | | | |
| | Drive already mounted at /content/drive; to attempt to forcibly remount, call drive.mount("/content/drive", force_remount=True). | | | | | |



| No | Perintah | Analisa | |
|----|---|---|--|
| 3. | <pre>skin_cancer_path = os.path.join(extract_path, '') skin_cancer_files = os.listdir(skin_cancer_path) skin_cancer_files</pre> | Kode ini digunakan untuk menentukan jalur ke direktori hasil ekstraksi dan menampilkan daftar file yang ada di dalamnya. Dengan 'os.path.join(extract_path, ")', kode menyusun jalur ke direktori yang diinginkan, lalu 'os.listdir(skin_cancer_path)' digunakan untuk mendapatkan dan menampilkan daftar file di direktori tersebut. | |
| | Output | | |
| | <pre></pre> | ratosis', 'r', '.ipynb_checkpoints'] | |

| No | Perintah Analisa | | | |
|----|---|---|--|--|
| 4. | <pre>import os import random import shutil from sklearn.model_selection import train_test_split import tensorflow as tf from tensorflow.keras.preprocessing.image import ImageDataGenerator from tensorflow.keras import layers, models import matplotlib.pyplot as plt</pre> | Kode ini mengimpor pustaka dan modul penting untuk pemrosesan data, pelatihan model, dan visualisasi. Modul 'os', 'random', dan 'shutil' digunakan untuk manipulasi file dan direktori, sementara 'train_test_split' membagi dataset menjadi pelatihan dan pengujian. 'tensorflow' dan 'tensorflow.keras' digunakan untuk membangun dan melatih model pembelajaran mendalam, dan 'matplotlib.pyplot' untuk membuat visualisasi grafik dari hasil pelatihan. | | |
| | Output | | | |
| | | | | |





| No | Perintah | Analisa |
|----|--|--|
| 7. | <pre>train_datagen = ImageDataGenerator(rescale=1./255, shear_range=0.2, zoom_range=0.2, horizontal_flip=True) validation_datagen = ImageDataGenerator(rescale=1./255)</pre> | Kami menggunakan 'ImageDataGenerator' untuk melakukan augmentasi data dan membuat generator data untuk pelatihan dan validasi. 'train_datagen' mengatur augmentasi pada data pelatihan dengan teknik seperti penskalaan ulang ('rescale'), pemotongan miring ('shear_range'), zoom ('zoom_range'), dan pembalikan horizontal ('horizontal_flip'). Sementara itu, 'validation_datagen' hanya melakukan penskalaan ulang pada data validasi. Ini membantu meningkatkan variasi dan ukuran dataset pelatihan serta memastikan konsistensi data saat validasi. |
| | Output | |
| | | |

```
No
                                   Perintah
                                                                                                  Analisa
                                                                           Kami menggunakan 'flow_from_directory' untuk
  8.
        train_generator = train_datagen.flow_from_directory(
                                                                           membuat generator data pelatihan dan validasi dari
            train_dir,
                                                                           direktori yang telah diatur. 'train generator' dan
            target_size=(img_height, img_width),
                                                                           'validation generator' masing-masing
            batch_size=batch_size,
                                                                           mengonfigurasi generator untuk memuat gambar dari
            class_mode='categorical'
                                                                           direktori pelatihan dan validasi, mengubah ukuran
                                                                           gambar ke dimensi yang ditentukan ('target size'),
                                                                           menetapkan ukuran batch ('batch size'), dan
        validation_generator = validation_datagen.flow_from_directory(
                                                                           mengatur mode kelas sebagai 'categorical' untuk
            validation_dir,
                                                                           klasifikasi multi-kelas. Generator ini mempermudah
            target_size=(img_height, img_width),
                                                                           proses pelatihan dan evaluasi model dengan
            batch_size=batch_size,
                                                                           menyediakan data yang sudah diproses dalam batch.
            class_mode='categorical'
                                                              Output
                                    Found 1071 images belonging to 3 classes.
                                    Found 798 images belonging to 3 classes.
```

| No | Perintah | Analisa |
|----|---|---|
| 9. | <pre>model = models.Sequential([] layers.InputLayer(input_shape=(img_height, img_width, 3)), layers.Conv2D(32, (3, 3), activation='relu'), layers.MaxPooling2D((2, 2)), layers.Conv2D(64, (3, 3), activation='relu'), layers.MaxPooling2D((2, 2)), layers.Conv2D(128, (3, 3), activation='relu'), layers.MaxPooling2D((2, 2)), layers.Flatten(), layers.Dense(128, activation='relu'), layers.Dense(3, activation='relu') </pre> Output | Kami mendefinisikan model jaringan saraf konvolusi dengan 'models.Sequential' yang dimulai dengan lapisan input untuk gambar berukuran '(img_height, img_width, 3)'. Model ini mencakup tiga lapisan konvolusi dengan 32, 64, dan 128 filter masing-masing, diikuti oleh lapisan pooling untuk mengurangi dimensi spasial. Setelah itu, lapisan 'Flatten' mengubah output konvolusi menjadi vektor 1D, yang kemudian diproses oleh lapisan dense dengan 128 neuron dan aktivasi ReLU, sebelum mencapai lapisan output dengan 3 neuron dan aktivasi softmax untuk klasifikasi multi-kelas. Model ini dirancang untuk mengklasifikasikan gambar ke dalam tiga kategori berbeda. |
| | | |
| | | |

| No | Perintah | Analisa |
|----|--|--|
| 10 | <pre>model.compile(optimizer='adam',</pre> | Kami mengonfigurasi model dengan metode `compile` menggunakan optimizer 'adam', fungsi loss 'categorical_crossentropy', dan metrik 'accuracy'. Optimizer 'adam' mengoptimalkan pembelajaran, 'categorical_crossentropy' digunakan sebagai fungsi loss untuk klasifikasi multi-kelas, dan 'accuracy' diukur untuk mengevaluasi kinerja model selama pelatihan dan evaluasi. |
| | Output | |
| | | |

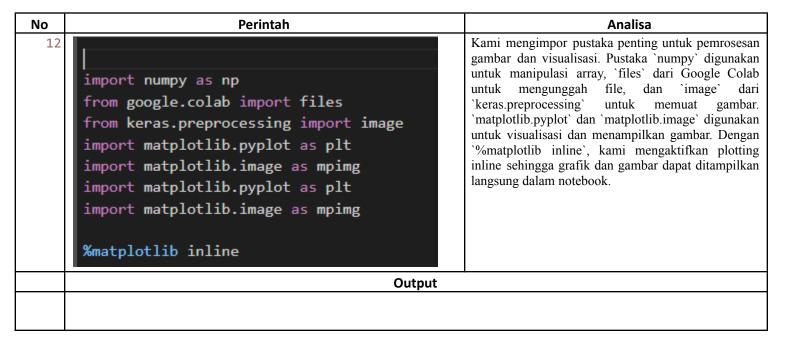
Perintah No 11 # Train the model history = model.fit(train_generator, validation_data=validation_generator, epochs=30 plt.plot(history.history['accuracy'], label='accuracy') plt.plot(history.history['val_accuracy'], label = 'val_accuracy') plt.xlabel('Epoch') plt.ylabel('Accuracy') plt.ylim([0, 1]) plt.legend(loc='lower right') plt.show() val_loss, val_accuracy = model.evaluate(validation_generator) print(f'Validation accuracy: {val_accuracy}') Output Epoch 1/30 Epoch 2/30 34/34 [====

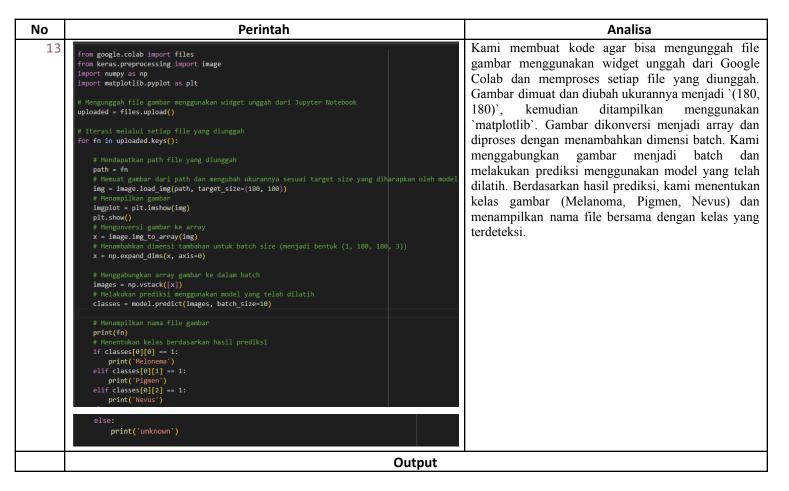
Kami melatih model menggunakan 'model.fit' dengan generator pelatihan dan validasi selama 30 epoch. Setelah pelatihan, kami memvisualisasikan akurasi pelatihan dan validasi dengan grafik menggunakan 'matplotlib', menampilkan perubahan akurasi selama epoch. Terakhir, kami mengevaluasi model pada set validasi dan mencetak akurasi validasi untuk menilai kinerja model.

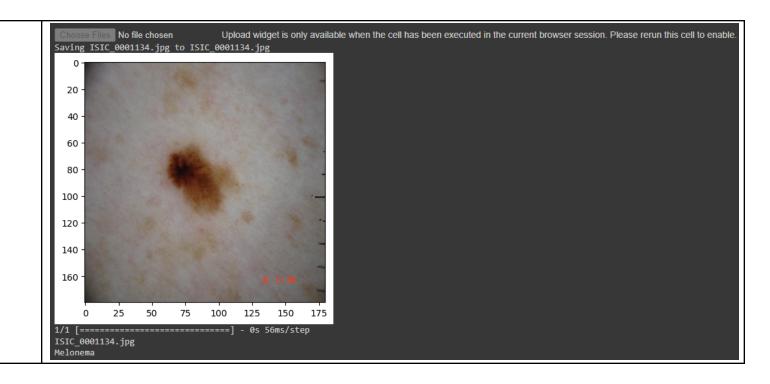
Analisa

```
==] - 136s 4s/step - loss: 1.0357 - accuracy: 0.4855 - val_loss: 0.7298 - val_accuracy: 0.6917
                                       - 125s 4s/step - loss: 0.6882 - accuracy: 0.7171 - val_loss: 0.6910 - val_accuracy: 0.7030
Epoch 3/30
34/34 [===:
                                         124s 4s/step - loss: 0.7070 - accuracy: 0.6975 - val_loss: 0.6030 - val_accuracy: 0.7506
Epoch 4/30
34/34 [====
                                         124s 4s/step - loss: 0.6557 - accuracy: 0.7199 - val_loss: 0.7416 - val_accuracy: 0.6717
Epoch 5/30
34/34 [===
                                         130s 4s/step - loss: 0.6918 - accuracy: 0.7106 - val_loss: 0.6940 - val_accuracy: 0.7130
Epoch 6/30
34/34 [====
                                       - 124s 4s/step - loss: 0.6715 - accuracy: 0.7143 - val loss: 0.5475 - val accuracy: 0.7769
Epoch 7/30
34/34 [====
                                      - 123s 4s/step - loss: 0.6040 - accuracy: 0.7507 - val_loss: 0.5177 - val_accuracy: 0.7857
Epoch 8/30
                             =======] - 125s 4s/step - loss: 0.6057 - accuracy: 0.7479 - val loss: 0.5680 - val accuracy: 0.7682
34/34 [====
Epoch 9/30
                                =====] - 127s 4s/step - loss: 0.6282 - accuracy: 0.7451 - val_loss: 0.5876 - val_accuracy: 0.7782
34/34 [====
Epoch 10/30
                                      - 131s 4s/step - loss: 0.6151 - accuracy: 0.7395 - val_loss: 0.5230 - val_accuracy: 0.7769
Epoch 11/30
34/34 [=====
                                      - 126s 4s/step - loss: 0.5857 - accuracy: 0.7600 - val_loss: 0.5540 - val_accuracy: 0.7694
Epoch 12/30
                                      - 124s 4s/step - loss: 0.5804 - accuracy: 0.7432 - val_loss: 0.4922 - val_accuracy: 0.7895
34/34 [====
Epoch 13/30
34/34 [====
                                    ==] - 125s 4s/step - loss: 0.6124 - accuracy: 0.7376 - val_loss: 0.4855 - val_accuracy: 0.7907
Epoch 14/30
                                       - 127s 4s/step - loss: 0.5614 - accuracy: 0.7600 - val_loss: 0.5178 - val_accuracy: 0.7870
Epoch 15/30
                                       - 130s 4s/step - loss: 0.5340 - accuracy: 0.7656 - val_loss: 0.4701 - val_accuracy: 0.8095
34/34 [=====
Epoch 16/30
34/34 [====
                                =====] - 124s 4s/step - loss: 0.5342 - accuracy: 0.7815 - val_loss: 0.4769 - val_accuracy: 0.7957
```

```
Epoch 17/30
34/34 [==:
                                ===] - 137s 4s/step - loss: 0.5914 - accuracy: 0.7498 - val_loss: 0.4919 - val_accuracy: 0.7882
Epoch 18/30
34/34 [===
                                    - 137s 4s/step - loss: 0.5261 - accuracy: 0.7815 - val_loss: 0.4493 - val_accuracy: 0.8083
Epoch 19/30
34/34 [==:
                                    - 120s 4s/step - loss: 0.4981 - accuracy: 0.7796 - val_loss: 0.4971 - val_accuracy: 0.7932
Epoch 20/30
34/34 [==:
                                    - 124s 4s/step - loss: 0.5091 - accuracy: 0.7946 - val_loss: 0.4244 - val_accuracy: 0.8233
Epoch 21/30
                                    - 124s 4s/step - loss: 0.4539 - accuracy: 0.8011 - val_loss: 0.4717 - val_accuracy: 0.8083
Epoch 22/30
                                    - 131s 4s/step - loss: 0.4909 - accuracy: 0.8067 - val_loss: 0.4146 - val_accuracy: 0.8358
34/34 [=====
Epoch 23/30
                                    - 122s 4s/step - loss: 0.4540 - accuracy: 0.8170 - val_loss: 0.3955 - val_accuracy: 0.8346
34/34 [====
Epoch 24/30
                                    - 124s 4s/step - loss: 0.5012 - accuracy: 0.7871 - val_loss: 0.5305 - val_accuracy: 0.7707
Epoch 25/30
34/34 [====
                                   - 124s 4s/step - loss: 0.4457 - accuracy: 0.8170 - val_loss: 0.4532 - val_accuracy: 0.8058
Epoch 26/30
34/34 [====
                                ==] - 137s 4s/step - loss: 0.3984 - accuracy: 0.8413 - val_loss: 0.3646 - val_accuracy: 0.8383
Epoch 27/30
34/34 [====:
                                 ==] - 138s 4s/step - loss: 0.4382 - accuracy: 0.8245 - val_loss: 0.3958 - val_accuracy: 0.8396
Epoch 28/30
34/34 [=====
                              =====] - 137s 4s/step - loss: 0.4370 - accuracy: 0.8189 - val_loss: 0.3783 - val_accuracy: 0.8672
Epoch 29/30
34/34 [=====
                             ======] - 124s 4s/step - loss: 0.3936 - accuracy: 0.8347 - val_loss: 0.3154 - val_accuracy: 0.8647
Epoch 30/30
                                     136s 4s/step - loss: 0.4018 - accuracy: 0.8235 - val loss: 0.3605 - val accuracy: 0.8496
34/34 [===
     1.0
     0.8
     0.6
  Accuracy
     0.4
     0.2
                                                                                 accuracy
                                                                                 val accuracy
     0.0
              0
                            5
                                         10
                                                       15
                                                                     20
                                                                                   25
                                                                                                 30
                                                   Epoch
Validation accuracy: 0.8496240377426147
```







| No | Perintah | Analisa | | |
|----|---|---|--|--|
| 14 | model.save("DatasetSkinCancer.h5") | Kami menyimpan model yang telah dilatih ke dalam file dengan nama "DatasetSkinCancer.h5" menggunakan metode `save`. | | |
| | Output | | | |
| | /usr/local/lib/python3.10/dist-packages/keras/src/engine/training.py:3103: UserWarning: You are saving saving_api.save_model(| your model as an HDF5 file via `model.save()`. This file format is considered $\mathbf 1$ | | |

| No | Perintah | Analisa |
|----|--|--|
| 15 | <pre># Install necessary packages !pip install flask-ngrok !pip install flask !pip install tensorflow !pip install pyngrok !pip install flask-cors # Import necessary libraries from flask import Flask, request, jsonify from werkzeug.utils import secure_filename from tensorflow.keras.preprocessing.image import load_img, img_to_array import tensorflow as tf import os from google.colab import drive from pyngrok import ngrok</pre> | Kami menginstal paket-paket yang diperlukan untuk mengembangkan aplikasi web menggunakan Flask dan TensorFlow, termasuk 'flask-ngrok', 'flask', 'tensorflow', 'pyngrok', dan 'flask-cors'. Setelah itu, kami mengimpor pustaka yang diperlukan untuk membangun aplikasi web, termasuk Flask untuk pengembangan web, 'secure_filename' dari 'werkzeug' untuk menangani nama file yang aman, serta TensorFlow untuk pemrosesan gambar dan model. Kami juga mengimpor 'ngrok' untuk membuat terowongan ke server lokal dan 'drive' dari Google Colab untuk akses ke Google Drive jika diperlukan. |
| | Output | |

```
Dominoding flask_grow.6.8.25-py3-none-any.whl (3.1.8)

Requirement already satisfied: Flasko-6.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from flask-ngrow) (2.2.5)

Requirement already satisfied: Stake-6.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from flask-6.8-flask-ngrow) (3.6.3)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from flask-6.8-flask-ngrow) (3.1.4)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from flask-6.8-flask-ngrow) (3.1.4)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from flask-6.8-flask-ngrow) (3.1.4)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.5 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from requests-flask-ngrow) (3.7)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.1 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from requests-flask-ngrow) (3.7)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.1 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from requests-flask-ngrow) (3.7)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.1 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from requests-flask-ngrow) (2.8-7)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from requests-flask-ngrow) (2.8-7)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from linga2-3-8-b-liseb-0.8-yflask-ngrow) (2.1.5)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from linga2-3-8-b-1iseb-0.8-yflask-ngrow) (2.1.5)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from flask) (3.1.4)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from flask) (3.2.2)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from flask) (3.2.2)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-packages (from tensorflow) (3.6.8)

Requirement already satisfied: Jinja2-3.8 in /usr/local/lib/python3.80/dist-
```

| No | Perintah | Analisa |
|----|---|-------------------------------------|
| 16 | <pre># Mount Google Drive drive.mount('/content/drive')</pre> | Agar bisa terhubung ke google drive |
| | Output | |
| | | |

| No | Perintah | Analisa |
|----|--|--|
| 17 | The file loves (this, request, justify from file one have (this form file one) and (this one) form file one) form file one have (this form file one) form file one have (this form file one) form file one file on | Setelah menginstal paket yang diperlukan dan mem-mount Google Drive untuk mengakses model, kami membuat aplikasi Flask dengan CORS diaktifkan. Kami memuat model yang disimpan di Google Drive dan mendefinisikan informasi label untuk klasifikasi gambar. Aplikasi ini memiliki dua route: satu untuk menampilkan pesan selamat datang dan satu lagi untuk melakukan prediksi berdasarkan gambar yang diunggah. Gambar yang diunggah diproses, diprediksi, dan hasilnya disajikan dengan deskripsi dan tautan terkait. Ngrok digunakan untuk membuat terowongan dan menyediakan URL publik |
| | | untuk mengakses aplikasi Flask. |

Logbook kegiatan

| Pekerjaan | Bulan Juni - Juli | | | PIC | |
|---|-------------------|------------------|------------------|------------------|-----------------|
| | Minggu 2 Juni | Minggu 3 Juni | Minggu 4 Juni | Minggu 3 Juli | |
| Membuat Machine Learning menggunakan python | 100% | - | - | - | Carissa, Naufal |
| Membuat halaman web menggunakan react.js | - | 100% | - | - | Carissa, Naufal |
| Menghubungkan Machine Learning dan halaman web | - | - | 100% | - | Carissa, Naufal |
| Membuat laporan project | - | - | - | 100% | Carissa, Naufal |