



THEMATIC ACADEMY

Tema Pelatihan

Pertemuan #16-: Melakukan Deployment

Model





Course Definition

- Melakukan Deployment Model
- Unit kompetensi:
 - J.62DMI00.016.1 Membuat Rencana Deployment Model
 - Melakukan strategi deployment
 - Menyusun instruksi deployment
 - J.62DMI00.017.1 Melakukan Deployment Model
 - Melakukan langkah deployment sesuai instruksi
 - Membuat laporan hasil deployment



Learning Objective

Peserta mampu melakukan deployment model menjadi sistem yang dapat dioperasikan (website)

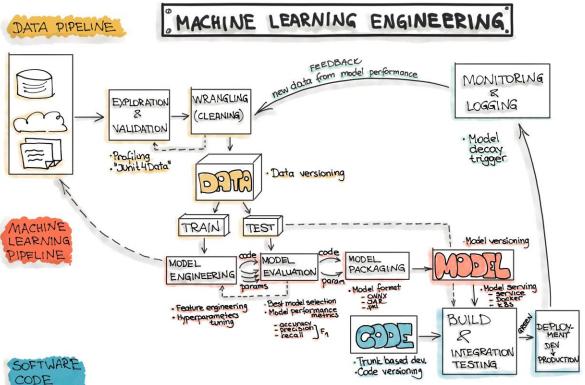
Course subtopic

- Pendahuluan
- Penerapan model berbasis pola
- Strategi deployment model
- Deployment model (Regresi Linier)
- Deployment model (ANN)



Pendahuluan(1/6)

PIPELINE



Source: Machine Learning Engineering



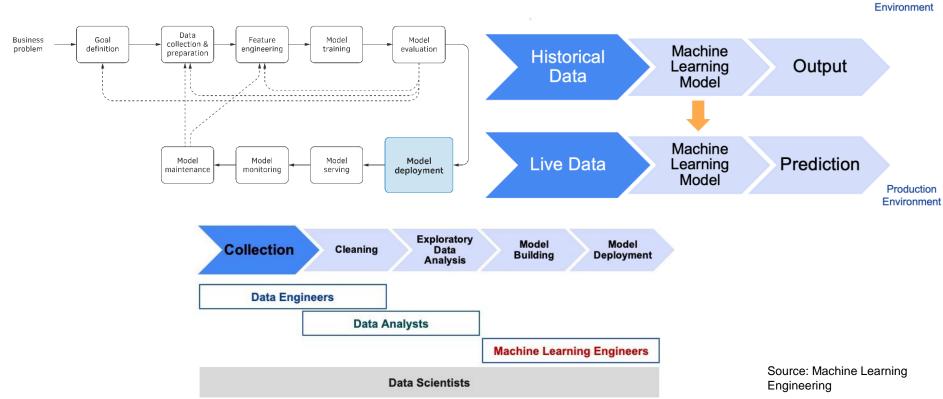
Pendahuluan(2/6)

- Deployment model adalah suatu proses untuk membuat model (model machine learning) tersebut tersedia pada lingkungan produksi, dimana model tersebut dapat memberikan prediksi ke sistem perangkat lunak yang lain.
- Deployment model merupakan tahapan terakhir pada Machine Learning lifecycle dan merupakan tahapan yang paling menantang.



Research

Pendahuluan(3/6)







Pendahuluan(4/6)

Deployment model sangat penting:

- Untuk menggunakan model Machine Learning, penerapan secara efektif model tersebut ke dalam lingkungan produksi sangat diperlukan. Hal ini ditujukan agar model tersebut dapat memberikan prediksi ke sistem perangkat lunak yang lain.
- Mengekstraksi prediksi dengan handal dan membagikan ke dalam sistem yang lain sangat penting dilakukan untuk memaksimalkan nilai model machine learning yang telah dibuat.



Pendahuluan(5/6)

Tantangan pada implementasi Deployment model:

- Tantangan pada perangkat lunak biasa:
 - Reliability
 - Reusability
 - Maintainability
 - Flexibility
- Tantangan spesifik pada Machine Learning:
 - Reproducibility



Pendahuluan(6/6)

Tantangan pada implementasi Deployment model:

- Memerlukan koordinasi antara Data Scienctists, IT Teams, software developers, dan profesional bisnis:
 - Memastikan model bekerja secara reliable
 - Memastikan model mendeliver keluaran yang dimaksudkan.
- Potensi perbedaan antara bahasa pemrograman yang digunakan dalam mengembangkan model dengan bahasa yang digunakan pada sistem produksi.
 - Melakukan coding ulang akan memperpanjang durasi pengerjaan proyek dan mengurangi reproduktifitas.



Penerapan model berbasis pola

Suatu model dapat dideploy berdasarkan beberapa pola:

- Secara statistik/static deployment
- Secara dinamis pada perangkat pengguna (Dynamic deployment on user's devices)
- Secara dinamis pada server (Dynamic deployment on a server)



Penerapan model berbasis pola: Static Deployment (1/1)

Static Deployment mirip dengan deployment perangkat lunak seperti biasa.

- File binary yang dapat diinstall dari seluruh perangkat lunak.
- Model dikemas sebagai resources yang tersedia saat runtime.
- Dll files (windows), *.so (linux),
 Java dan .Net.

Keuntungan static deployment:

- Efisien waktu dan privacy → data pengguna tidak harus diupload di server.
- Model dapat dipanggil saat pengguna offline.
- Pengoperasian model menjadi tanggung jawab pengguna, bukan vendor perangkat lunak.



Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment (1/21)

Dynamic deployment on user's devices

- Dynamic deployment pada perangkat user mirip dengan static deployment, perbedaannya adalah model bukan merupakan bagian dari binary code aplikasi.
 Pembaruan model dapat dilakukan tanpa harus memperbarui seluruh aplikasi yang berjalan pada perangkat pengguna.
- Dynamic deployment pada perangkat user dapat dilakukan dengan:
 - Deploying model parameters
 - Deploying a serialized object
 - Deploying ke web browser



Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(2/21) Deploying model parameters

- Pada scenario ini, file model hanya berisi parameter yang dipelajari.
- Perangkat pengguna telah menginstall runtime environment untuk model tersebut.
- Dapat menggunakan beberapa versi ringan dari machine learning package sehingga dapat berjalan pada mobile devices seperti
 - TensorFlow,
 - Apple's Core ML
 - Scikit-learn, Keras, XGBoost



Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(3/21) Deploying model parameters

Contoh machine learning package untuk mobile devices:





Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(4/21) Deploying of serialized object

- Pada scenario ini, file model adalah object serial yang akan di-deserialize oleh aplikasi.
- Keuntungan: tidak memerlukan runtime environment pada perangkat pengguna.
- Kelemahan: update system akan cukup berat → merupakan masalah jika perangkat lunak kita memiliki jutaan pelanggan.



Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(5/21) Deploying to web browser

- Pada skenario ini, akses ke browser banyak digunakan oleh aplikasi desktop maupun seluler.
- Deploying to web browser berarti model dapat dilatih dan berjalan pada browser. Contoh: framework TensorFlow.js
- Skenario lain: Model TensorFlow ditraining menggunakan python kemudian dideploy dan dijalankan di browser dengan runtime environment JavaScript.
- GPU (Graphic Processing Unit) dapat digunakan juga oleh TensorFlow.js



Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(6/21)

Kelebihan dan kekurangan

- Kelebihan dynamic deployment pada user devices:
 - Proses model lebih cepat, komputasi sebagian di perangkat pengguna
 - Jika diimplementasikan ke browser, pengorganisasian insfrastruktur hanya perlu menyajikan halaman web yang menyertakan parameter model
 - Model sangat mudah tersedia untuk analisis pihak ketiga
- Kekurangan dynamic deployment pada user devices:
 - Biaya bandwidth meningkat (jika berbasis browser)
 - Updating model (jika serial)
 - Performansi model susah dimonitor



Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(7/21)

Dynamic deployment on a server

- Dynamic deployment pada server merupakan salah satu solusi untuk mengatasi kekurangan pada dynamic deployment pada perangkat user.
- Model ditempatkan pada server, tersedia untuk antarmuka REST API atau gRPC Google.
- Dynamic deployment pada server dapat dilakukan dengan:
 - Deployment pada virtual machine
 - Deployment dalam container
 - Serverless deployment
 - Model streaming



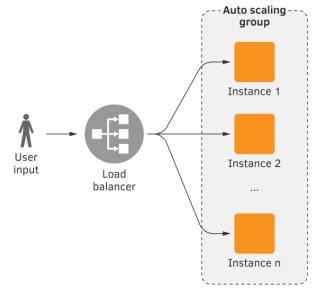
Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(8/21)

Deployment pada virtual machine

 Pada domain web di cloud, prediksi disajikan sebagai respons HTTP.

• Illustrasi:

- Pengguna → Layanan website (pada Vritual Machine/VM) → Koneksi ke machine learning → Mengubah output ke dalam bentuk JavaScript Object Notation (JSON) atau XML.
- VM berjalan secara paralel untuk mengatasi beban komputasi yang tinggi.



- Setiap instance berisi codes untuk menjalankan ekstraktor fitur dan model
- Layanan web yang memiliki akses code tersebut
- Dalam python, layanan web REST API biasanya
 diimplementasikan menggunakan Flask atau FastAPI





Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(9/21) Deployment pada virtual machine

- Tensorflow → TensorFlow Serving (layanan gRPC bawaan).
- Keuntungan implementasi pada VM:
 - Arsitektur sistem perangkat lunak secara konseptual sederhana.
- Kekurangan implementasi pada VM:
 - Pemeliharaan server (fisik maupun virtual).
 - Latensi jaringan
 - Biaya relative tinggi dibanding dengan menggunakan container atau serverless.



Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(10/21)

Deployment pada container

- Container mirip dengan VM
 - Memiliki runtime yang terisolasi dengan sistem file, CPU, Memory, dan ruang prosesnya sendiri.
- Container merupakan suatu alternatif modern dibanding dengan deployment pada VM.
 - Semua container berjalan pada VM atau fisik yang sama dan berbagi sistem operasi.
 - VM Menjalankan sistem operasi sendiri.
- Keuntungan deployment pada container:
 - Lebih hemat resources dan fleksibel dibanding menggunakan VM
- Kelemahan deployment pada container:
 - Deployment pada container sering dianggap kompleks dan membutuhkan expert/tenaga ahli



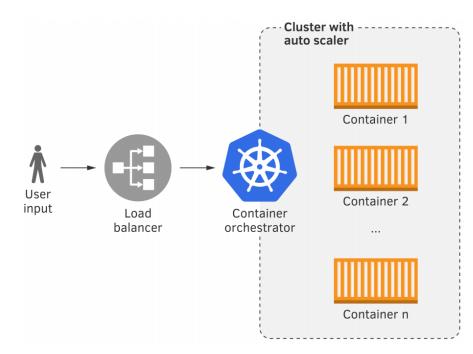




Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(11/21)

Deployment pada container

- Sistem machine learning dan web services diinstall pada container (Docker Container).
- Container orchestrator digunakan untuk menjalankan container pada sekelompok server fisik/virtual.
- Contoh container orchestrator:
 Kubernetes, AWS fargate, Google
 Kubernetes Enginee.



Deploying suatu model sebagai web service pada container yang berjalan pada cluster



Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(12/21) Deployment pada container

- Docker adalah aplikasi open source untuk menyatukan file-file yang dibutuhkan suatu perangkat lunak sehingga menjadi satu kesatuan yang lengkap dan berfungsi.
- Data pengaturan dan file pendukung disebut sebagai image.
- Kumpulan image digabung menjadi suatu wadah yang disebut Container.





Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment (13/21) Deployment pada container

Fitur Docker:

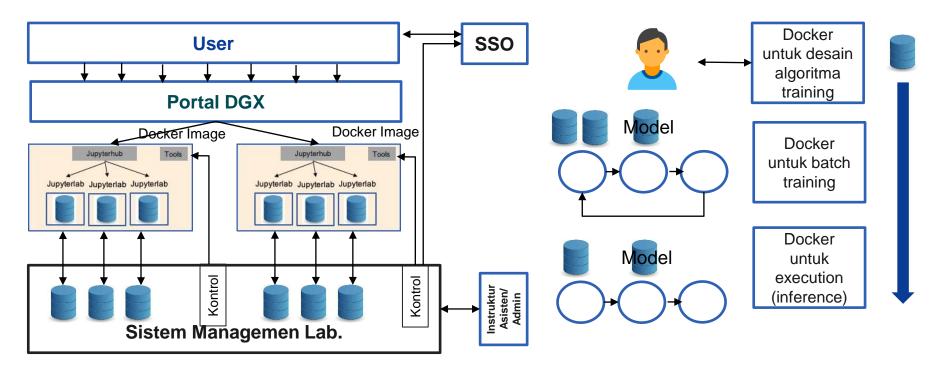
- Docker Engine, digunakan untuk membangun
 Docker Images dan membuat Container Docke
- Docker Hub, registry yang digunakan untuk berbagai macam Docker Image.
- Docker Compose, digunakan untuk mendefinisikan aplikasi menggunakan banyak Container Docker.
- Docker Mac, Docker Linux, Docker Windows





Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(14/21)

Deployment pada container





Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(15/21)

Serverless deployment

- Serverless deployment merupakan deployment yang memanfaatkan severless computing dari cloud services providers
 - Amazon (lambda functions pada AWS),
 - Google (Google cloud platform) dan
 - Microsoft (functions pada Microsoft Azure).
- Serverless deployment terdiri dari:
 - Arsip ZIP yang berisi codes untuk menjalankan machine learning (model, feature extractor, dan scoring code).
 - File arsip ZIP berisi: nama tertentu yang berisi fungsi tertentu, atau class-method dengan spesifik signature.
 - File arsip ZIP diupload pada cloud platform dan dilakukan registrasi dengan nama yang unik.





Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(16/21)

Serverless deployment

- Cloud services:
 - Menyediakan API untuk mensubmit masukan ke Serverless Function.
 - Menangani deploying codes dan model agar memadai pada sumber daya yang dimiliki.
 - o Mengeksekusi codes dan mengarahkan keluaran kembali ke client.
 - Limitasi pada waktu eksekusi fungsi, ukuran file ZIP, dan jumlah RAM
 - Harus menyertakan Python Library agar model dapat dieksekusi dengan benar:
 Numpy, SCIpy, Scikit-Learn.
 - Bergantung pada platform cloud: Java, Go, PowerShell, Node.js, C#, Ruby





Just pay for the compute

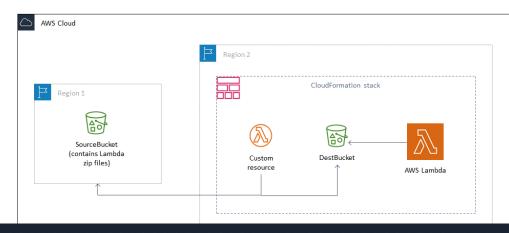
time you use

Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(17/21)

Serverless deployment

AWS Lambda (Amazon)

Lambda's code editor

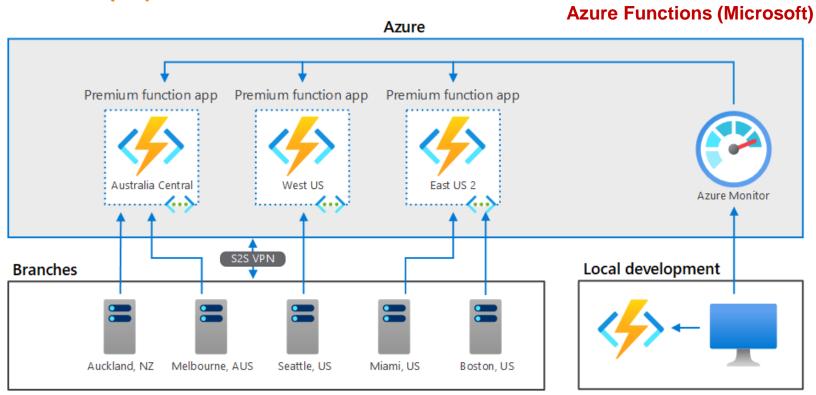






Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(18/21)

Serverless deployment





Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(19/21)

Serverless deployment

Google Cloud Platform Icons

Google Cloud Platform (Google)





Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(20/21)

Serverless deployment

- Kelebihan serverless deployment:
 - Tidak perlu menyediakan server maupun VM.
 - Tidak perlu install depedensi, maintenance atau update system.
 - Bersifat scalable.
 - Hemat biaya: hanya membayar waktu komputasi.
 - Mendukung operasi sinkron dan asinkron
 - Rollback yang mudah untuk kembali ke versi sebelumnya.
- Kekurangan serverless deployment:
 - Limitasi pada waktu eksekusi fungsi, ukuran file ZIP, dan jumlah RAM
 - Tidak tersedianya akses GPU: terbatas jika ingin mendeploy Deep Model.



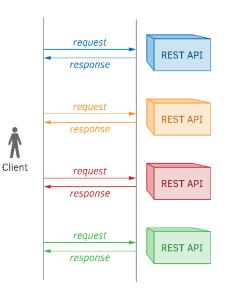


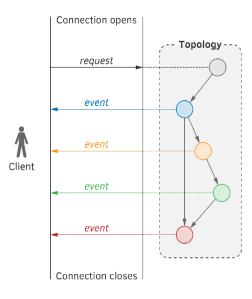


Penerapan model berbasis pola: Dynamic Deployment(21/21)

Model streaming

- Merupakan kebalikan dari REST API.
- Semua model dan codes didaftarkan pada mesin pemrosesan aliran (SPE)
 - Apache Storm, Apache Spark, Apache
 Flink
 - Aplikasi berbasis stream-processing library (SPL): Apache Samza, Apache Kahfka Streams, Akka Streams.





<REST API>

<Streaming>

REST API: Memproses elemen data, client menggunakan REST API mengirimkan permintaan satu-per-satu dan menerima respon secara sinkronus





Penerapan model berbasis pola: Al infrastructure, platform (1/5)



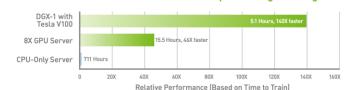


ITERATE AND INNOVATE FASTER

UNPARALLELED DEEP LEARNING TRAINING PERFORMANCE

(NVIDIA)

NVIDIA DGX-1 Delivers 140X Faster Deep Learning Training



Workload: ResNet-50, 90 epochs to solution I CPU Server: Dual Xeon E5-2699v4, 2.6GHz

SYSTEM SPECIFICATIONS

	NVIDIA DGX A100 640GB	NVIDIA DGX A100 320GB
GPUs	8x NVIDIA A100 80 GB GPUs	8x NVIDIA A100 40 GB GPUs
GPU Memory	640 GB total	320 GB total
Performance	5 petaFLOPS AI 10 petaOPS INT8	
NVIDIA NVSwitches	6	
System Power Usage	6.5 kW max	
CPU	Dual AMD Rome 7742, 128 cores total, 2.25 GHz (base), 3.4 GHz (max boost)	

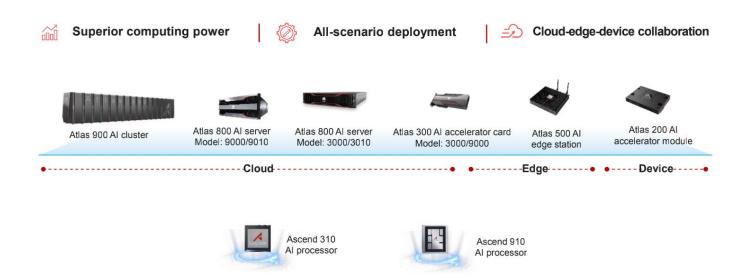
System Memory	2 TB	1 TB
Networking	8x Single- Port Mellanox ConnectX-6 VPI	8x Single- Port Mellanox ConnectX-6 VPI
	200Gb/s HDR InfiniBand	200Gb/s HDR InfiniBand
	2x Dual-Port Mellanox ConnectX-6 VPI	1x Dual-Port Mellanox ConnectX-6 VPI
	10/25/50/100/200 Gb/s Ethernet	10/25/50/100/200 Gb/s Ethernet
Storage	OS: 2x 1.92 TB M.2 NVME drives	OS: 2x 1.92TB M.2 NVME drives
	Internal Storage: 30 TB (8x 3.84 TB) U.2 NVMe drives	Internal Storage: 15 TB (4x 3.84 TB) U.2 NVMe drives



Penerapan model berbasis pola: Al infrastructure, platform (2/5)

Atlas Al Computing Platform Portfolio

(Huawei)



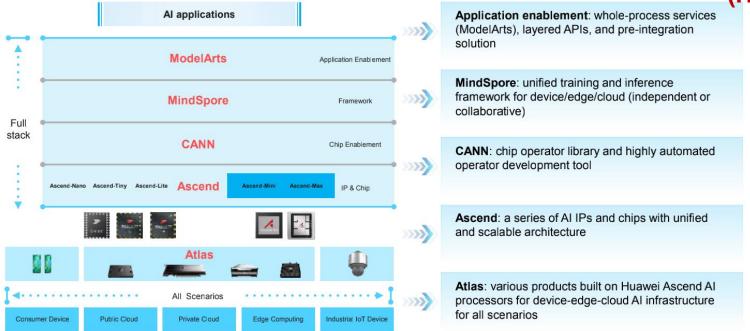




Penerapan model berbasis pola: AI infrastructure, platform (3/5)

Huawei's Full-Stack, All-Scenario Al Solution

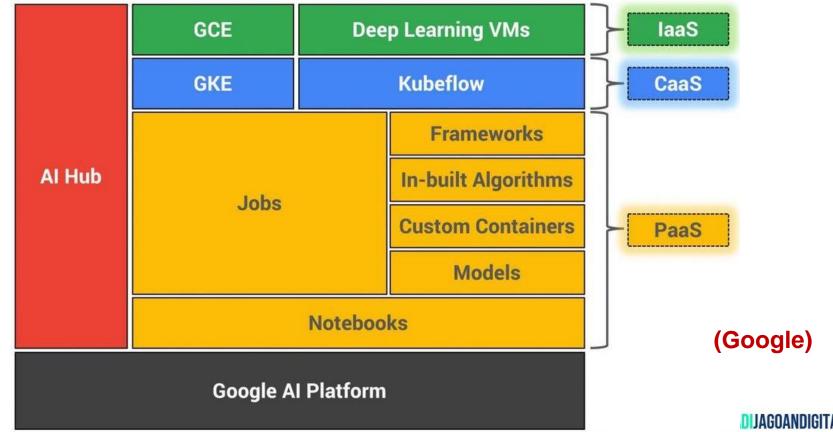
(Huawei)







Penerapan model berbasis pola: Al infrastructure, platform (4/5)

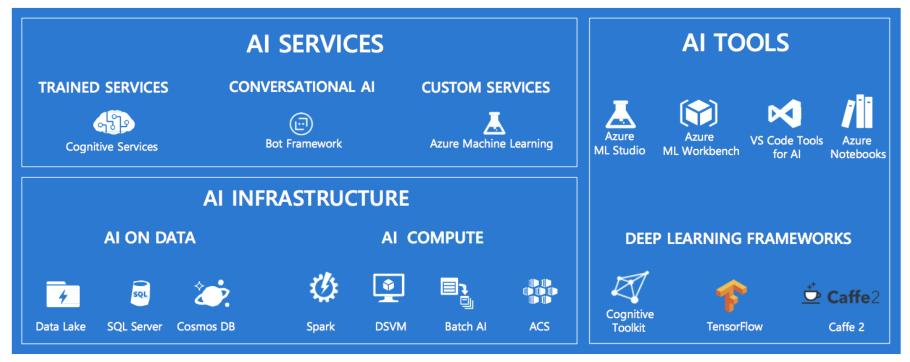


DTS 2021

DIJAGOANDIGITAL



Penerapan model berbasis pola: AI infrastructure, platform (5/5)



(Microsoft)



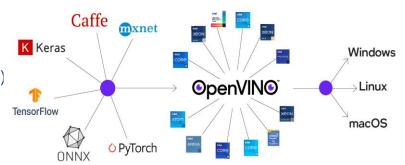
Penerapan model berbasis pola





Deployment strategy(1/6)

- Deployment strategy
 - Computational resources: melakukan prediksi (inference) lebih baik dibandingkan melakukan training.
 - Inferensi pada perangkat (berbasis Apps):
 - Performansi
 - Data dengan volume yang besar → bandwidth resources
 - User tidak memiliki akses internet D
 - Dapat menggunakan OPENVINO, Jetson NANO, dll (berbasis Desktop) → Robotics, Surveillance System, dll
 - Dapat menggunakan microplatform FLASK dan HEROKU (berbasis Web)
- Deployment strategy secara tipikal dapat dibagi menjadi:
 - Single Deployment
 - Silent Deployment
 - Canary Deployment















Deployment strategy(2/6)

Single Deployment

- Single deployment merupakan strategi yang paling sederhana.
- Model dibuat serial menjadi file, file lama bisa direplace dengan yang baru, termasuk ekstraktor fitur jika diperlukan.
- Keunggulan: sederhana
- Kelemahan: Jika ada bug, maka semua pengguna akan terpengaruh

- Deployment di cloud environment:
- VM atau container baru harus disiapkan
- o VM image atau container lama direplace
- o Autoscaler memulai dengan yang baru
- Deployment di server:
- Upload new model file pada server
- o Replace yang lama dengan yang baru
- Lakukan restart web service



Deployment strategy(3/6)

Silent Deployment

 Merupakan strategi dengan menjalankan versi model yang baru dan lama secara paralel.

Keunggulan:

 Menyediakan waktu yang cukup untuk memastikan model baru dapat digunakan sesuai kriteria

Kelemahan:

 Menghabiskan banyak resource karena menjalankan dua model secara bersama-sama



Deployment strategy(4/6)

Canary Deployment

 Merupakan strategi deployment dengan cara mendorong versi dan kode model baru ke sebagian kecil pengguna, dengan tetap menjalankan versi lama untuk sebagian besar pengguna

Keunggulan:

- Memungkinkan untuk memvalidasi model baru dan efek prediksinya.
- Deployment tidak mempengaruhi banyak user jika ada bug

Kelemahan:

Lebih rumit dan kompleks



Deployment strategy(5/6)

- Reproducibility adalah akuntabilitas yang diperlukan dalam bisnis untuk lebih
 memahami dan mempercayai penerapan machine learning pada kehidupan sehari-hari.
- Reproducibility pada machine learning yaitu suatu kemampuan untuk menduplikasi model secara tepat sehingga ketika model dilewati dengan data input yang sama, model yang direproduksi akan mengembalikan output yang sama.
- Tantangan pada proses Reproducibility ketika Deployment Model:
 - Feature tidak terdapat pada Live Environment
 - Perbedaan bahasa pemrograman
 - Perbedaan perangkat lunak
 - Kondisi real tidak cocok dengan data dan kondisi pada saat training model



Deployment strategy(6/6)

Solusi pada proses Reproducibility ketika Deployment Model:

- Versi perangkat lunak harus sama persis dan aplikasi harus mencantumkan semua dependensi library pihak ketiga beserta versinya
- o Menggunakan container dan perangkat lunak untuk melacak spesifikasi
- Research, develop dan deploy menggunakan bahasa yang sama (contoh:
 Python)
- Sebelum membangun model, harus memahami terlebih dahulu bagaimana model akan diintegrasikan dengan sistem lain.



Deployment Model: Cara menyimpan model

```
H=model.fit(trainX, trainY, validation data=(testX, testY),
batch size=b, epochs=e, shuffle=True )
regressor.fit(X,y)
from keras.models import load model
model.save('model.h5')
import pickle
pickle.dump(regressor, open('model.pkl','wb'))
```





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment (inferencing)

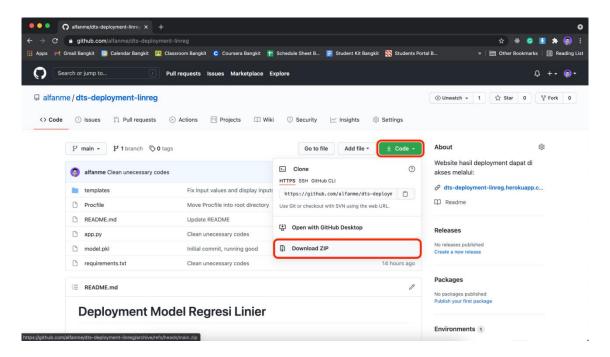
0. Download dan lakukan installasi perangkat lunak di bawah ini





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (1/15)

1. Download source code dari repository Github

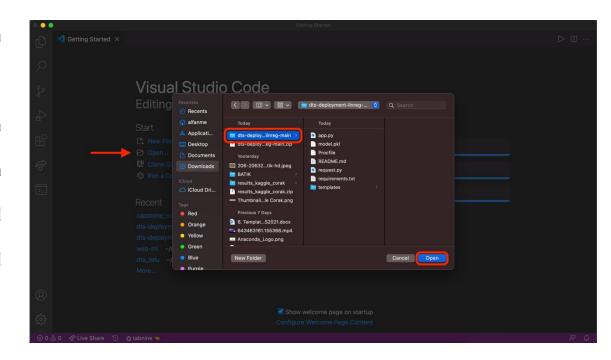






Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (2/15)

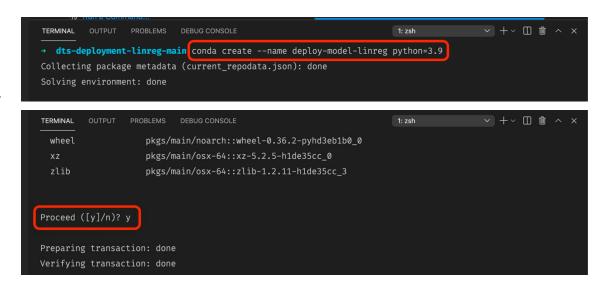
- 2. Buka dan extract file ZIP yang sudah di-download.
- 3. Buka folder source code yang sudah di-extract menggunakan VSCode dengan cara klik Open... pada halaman awal VSCode, pilih folder, lalu tekan tombol Open.





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (3/15)

- 4. Buka terminal pada VSCode menggunakan Ctrl+J.
- 5. Pada terminal, ketikan conda create -name deploy-model-linreg python=3.9 lalu
 tekan Enter, Anda bebas memberi nama
 apa saja selain "deploy-model-linreg",
 ketikan 'y' lalu Enter jika diberikan
 pertanyaan, tunggu proses pembuatan
 virtual environment selesai.





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (4/15)

6. Aktifkan virtual environment menggunakan perintah conda activate deploy-model-linreg lalu tekan Enter, tunggu sampai virtual environment aktif, sekarang pada terminal akan terlihat nama virtual environment yang aktif yaitu (deploy-model-linreg).

```
→ dts-deployment-linreg-main conda activate deploy-model-linreg
(deploy-model-linreg) → dts-deployment-linreg-main
```

7. Install semua dependencies/library yang dibutuhkan dengan perintah *pip install -r requirements.txt*, tunggu sampai selesai.

```
TERMINAL OUTPUT PROBLEMS DEBUG CONSOLE

(deploy-model-linreg) → dts-deployment-linreg-main pip install -r requirements.txt

Collecting flask

Using cached Flask-2.0.1-py3-none-any.whl (94 kB)

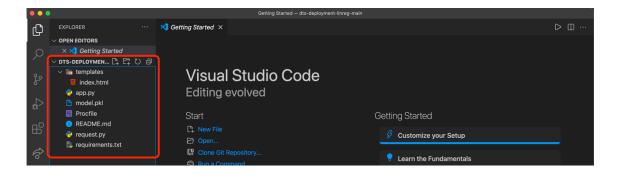
Collecting gunicorn
```





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (5/15)

- 8. Setelah semua install selesai, Anda bisa menyembunyikan terminal dengan menekan Ctrl+J atau klik icon 'x' pada sisi kanan atas terminal.
- 9. Pada sisi kiri VSCode, terdapat struktur direktori dari folder yang dibuka sebelumnya.







Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (6/15)

10. Sebelum melakukan deployment ke platform Heroku, Anda dapat mencoba menjalankan server websitenya secara local pada PC/laptop dengan cara membuka terminal (Crtl+J), ketikan perintah *python app.py* lalu tekan Enter. Anda akan diberikan URL berupa *http://localhost:5000/* atau *http://127.0.0.1:5000/*.

```
TERMINAL OUTPUT PROBLEMS DEBUG CONSOLE

(deploy-model-linreg) → dts-deployment-linreg-main python app.py

* Serving Flask app 'app' (lazy loading)

* Environment: production

WARNING: This is a development server. Do not use it in a production deployment.

Use a production WSGI server instead.

* Debug mode: on

* Running on http://127.0.0.1:5000/ (Press CTRL+C to quit)

* Restarting with stat

* Debugger is active!

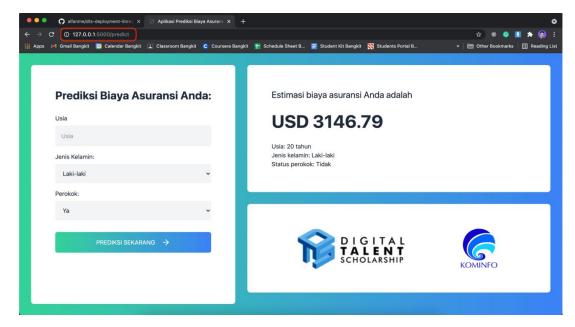
* Debugger PIN: 809-271-600
```





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (7/15)

11. Buka URL tersebut menggunakan browser, maka websitenya akan terbuka. Lakukan pengetesan dengan cara memasukkan data Usia, Jenis Kelamin, dan Status Perokok. Klik tombol Prediksi Sekarang dan lihat hasil prediksi biaya asuransinya seperti berikut.





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (8/15)

12. Jika sudah selesai menjalankan dan mencoba website secara local pada PC/laptop Anda, buka kembali VSCode. Tekan tombol Ctrl+C untuk menghentikan server.

```
127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:19:41] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:27:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:27:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:27:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:19:41] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:19:41] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:41] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:41] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:41] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0.1 - - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0 - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0.0 - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

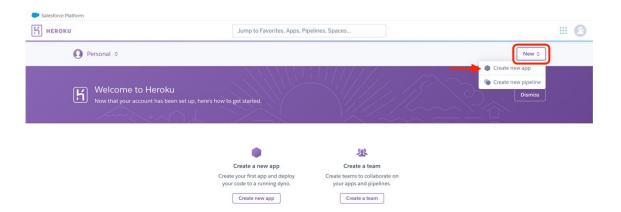
127.0 - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1" 200 -

127.0 - [26/May/2021 21:29:51] "GET / HTTP/1.1
```



Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (9/15)

13. Sekarang saatnya men-deploy website model Linear Regression ini menggunakan Heroku. Pastikan Anda sudah memiliki akun dan login ke Heroku serta sudah menginstall Heroku CLI. Buka dashboard Heroku. Klik tombol New kemudian pilih Create new app.









Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (10/15)

14. Masukkan nama aplikasi sesuai keinginan, lalu klik tombol Create. Setelah itu, Anda akan diarahkan ke halaman awal bagian Deploy.

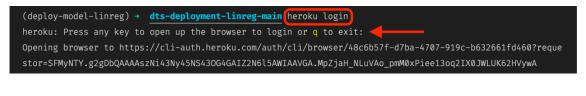
	Create New App
→	App name deploy-model-linreg deploy-model-linreg is available Choose a region
	Add to pipeline Create app

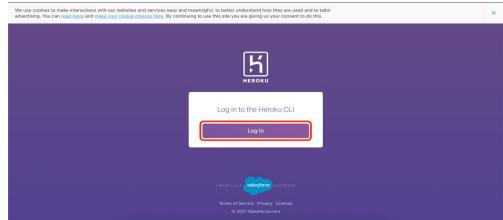




Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (11/15)

15. Login pada Heroku CLI dengan mengetikkan perintah heroku login, tekan Enter, lalu tekan sembarang kunci/tombol keyboard untuk membuka Browser. Anda akan diarahkan untuk login melalui Browser. Setelah selesai, buka kembali ke VSCode.

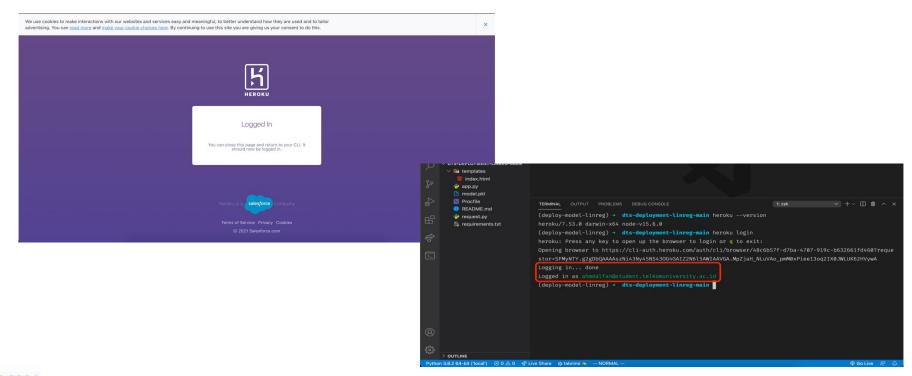








Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (12/15)





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (13/15)

16. Buat git repository dan upload semua file yang ada ke Heroku dengan menggunakan beberapa perintah berikut secara berurutan satu persatu.

```
■ git init
(deploy-model-linreg) → dts-deployment-linreg-main git init
Initialized empty Git repository in /Users/alfanme/Downloads/dts-deployment-linreg-main/.git/
```

• heroku git:remote -a deploy-model-linreg

```
(deploy-model-linreg) → dts-deployment-linreg-main git:(master) x heroku git:remote -a deploy-model-linreg set git remote heroku to https://git.heroku.com/deploy-model-linreg.git
```

• git add .

```
(deploy-model-linreg) → dts-deployment-linreg-main git:(master) x git add .
```

• git commit -am "deployment pertama"

```
(deploy-model-linreg) → dts-deployment-linreg-main git:(master) x
[master (root-commit) 15235aa] deployment pertama
7 files changed, 270 insertions(+)
create mode 100644 Procfile
create mode 100644 README.md
create mode 100644 app.py
create mode 100644 model.pkl
create mode 100644 request.py
create mode 100644 requirements.txt
create mode 100644 templates/index.html
```



Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (14/15)

• git init

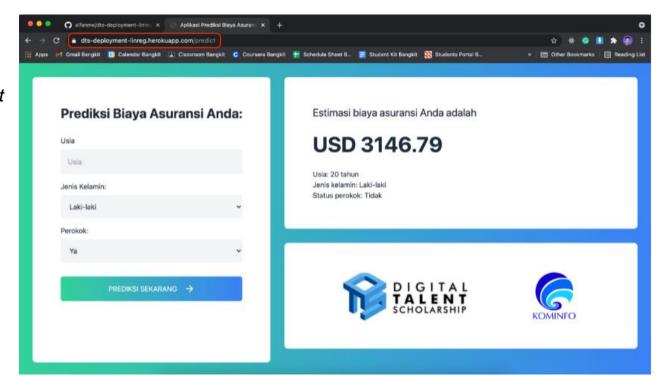
17. Setelah selesai, Anda akan diberikan URL untuk mengakses website yang sudah di-deploy pada Heroku. Sekarang Anda dapat membagikan URL tersebut untuk diakses oleh banyak orang.

```
(deploy-model-linreg) → dts-deployment-linreg-main git:(master) git push heroku master
Enumerating objects: 10, done.
Counting objects: 100% (10/10), done.
Delta compression using up to 4 threads
Compressing objects: 100% (7/7), done.
Writing objects: 100% (10/10), 4.11 KiB | 701.00 KiB/s, done.
Total 10 (delta 0), reused 0 (delta 0), pack-reused 0
remote: Compressing source files... done.
remote: Building source:
remote:
               Installing collected packages: click, itsdangerous, Werkzeug, MarkupSafe, Jinja2, flask, guni
remote:
tl, joblib, scipy, scikit-learn, idna, chardet, certifi, urllib3, requests
               Successfully installed Jinja2-3.0.1 MarkupSafe-2.0.1 Werkzeug-2.0.1 certifi-2020.12.5 chardet
-2.0.1 gunicorn-20.1.0 idna-2.10 itsdangerous-2.0.1 joblib-1.0.1 numpy-1.20.3 requests-2.25.1 scikit-learn-0
poolctl-2.1.0 urllib3-1.26.4
remote: ----> Discovering process types
               Procfile declares types -> web
remote:
remote:
remote: ----> Compressing...
remote:
               Done: 124.6M
remote: ----> Launching...
              Released v3
remote:
              https://deploy-model-linreg.herokuapp.com/ deployed to Heroku
remote:
remote:
remote: Verifying deploy... done.
To https://git.heroku.com/deploy-model-linreg.git
 * [new branch]
                    master -> master
(deploy-model-linreg) → dts-deployment-linreg-main git:(master)
```



Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk regresi linier (inferencing) (15/15)

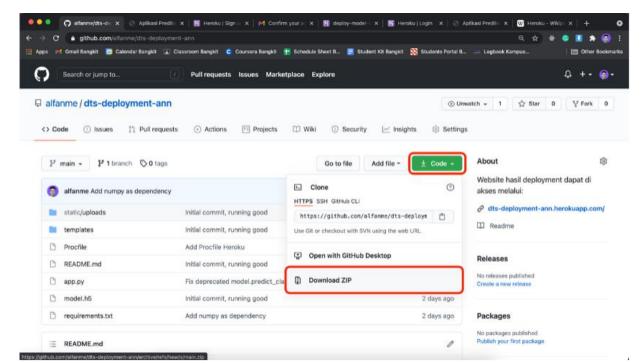
18. Selamat, Anda telah berhasil melakukan *deployment* model *Linear Regression* dalam bentuk *website* menggunakan *Heroku*!





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk ANN (inferencing) (1/5)

1. Download source code dari repository Github









Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk ANN (inferencing) (2/5)

2. Pastikan Anda
menggunakan virtual
environment Anaconda yang
berbeda. Nama virtual
environment sebelumnya
adalah "deploy-model-linreg",
Anda dapat membuat virtual
environment baru dengan
nama "deploy-model-ANN"
atau nama lainnya sesuai
keinginan.

```
TERMINAL OUTPUT PROBLEMS DEBUG CONSOLE

dts-deployment-linreg-main git:(master) conda create --name 'deploy-model-ann' python=3.9

Collecting package metadata (current_repodata.json): done

Solving environment: done

TERMINAL OUTPUT PROBLEMS DEBUG CONSOLE

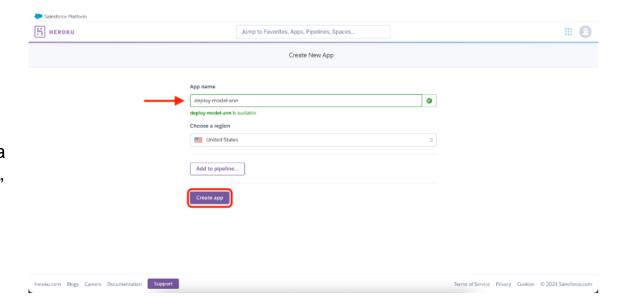
dts-deployment-linreg-main git:(master) conda activate deploy-model-ann

(deploy-model-ann) + dts-deployment-linreg-main git:(master)
```



Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk ANN (inferencing) (3/5)

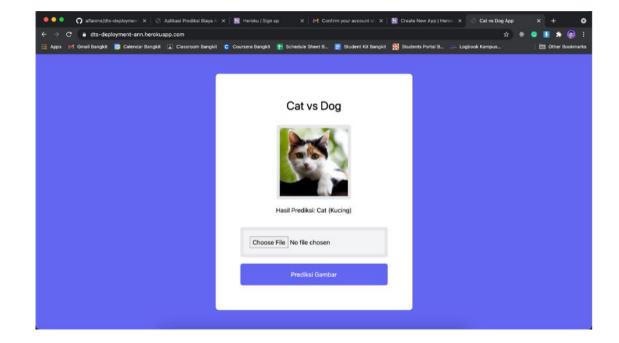
3. Pastikan Anda membuat project/app baru pada dashboard *Heroku*. Anda dapat memberi nama app-nya dengan "deploy-model-ANN" atau "cat-vs-dog" atau nama lainnya sesuai keinginan.





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk ANN (inferencing) (4/5)

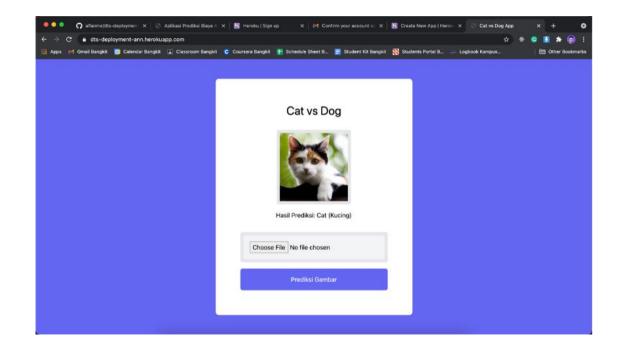
4. Jika website model Linear Regression menerima input data usia, jenis kelamin, dan status perokok untuk memprediksi biaya asuransi. Pada website model ANN ini akan menerima input berupa gambar kucing atau anjing yang di-upload dan memprediksi apakah gambar tersebut merupakan gambar kucing atau anjing seperti berikut ini.





Deployment Model: Langkah-Langkah model deployment untuk ANN (inferencing) (5/5)

4. Setelah memahami perbedaan antara *deployment* model Linear Regression dan ANN, maka Anda dapat memulai langkah-langkah yang sama seperti deployment Linear Regression. Selamat mencoba! Jika berhasil, buka URL website yang diberikan *Heroku* menggunakan Browser. Masukkan gambar kucing atau anjing, lalu lihat hasil prediksinya. Sekarang Anda dapat membagikan URL tersebut kepada orang lain.





Tugas

• Implementasikan deployment model dari contoh di atas dan pastikan dapat bekerja dengan baik.



Tools / Lab Online

- Anaconda
- Visual Studio Code
- Heroku
- https://code.visualstudio.com/download
- https://www.heroku.com
- https://www.anaconda.com/products/individual
- https://github.com/alfanme/dts-deployment-linreg
- https://github.com/alfanme/dts-deployment-ann

#JADIJAGOANDIGITAL TERIMA KASIH

digitalent.kominfo



DTS_kominfo





digitalent.kominfo 🚮 digital talent scholarship