



# Disclaimer

- Materi presentasi ini termasuk contoh, gambar, dan referensi diberikan hanya sebagai informasi dan penunjang pembelajaran
- Penggunaan merek dan nama perusahaan pada materi ini mungkin mengandung hak kekayaan intelektual yang dilindungi oleh undang-undang dan sepenuhnya dimiliki pemegang hak kekayaan intelektual
- Kredit diberikan kepada pemilik lisensi terhadap aset-aset opensource yang digunakan pada materi ini sesuai dengan lisensi opensource yang digunakan



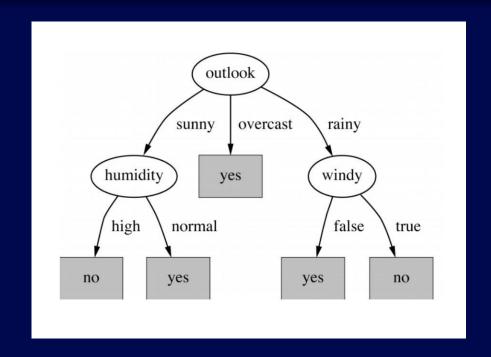
### **Outlines**

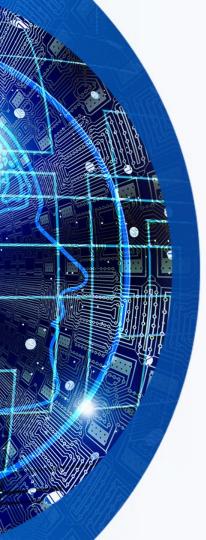
- Apa itu "Decision Tree"
- Intuisi Perhitungan "Decision Tree"
- Proses Perhitungan "Decision Tree"
  - Gini Impurity
  - Entropy
- Implementasi "Decision Tree" dengan Scikit-learn



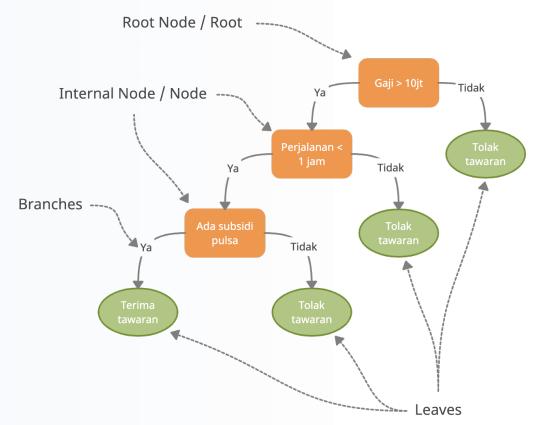
#### **Apa itu Decision Tree?**

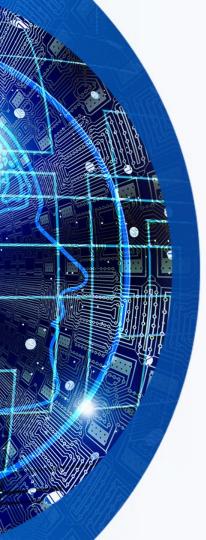
- Model serupa graf berbentuk pohon yang memodelkan sebuah keputusan
- Tujuannya untuk memetakan target dengan pembelajaran sederhana berdasarkan nilai fitur
- Bersifat non-parametrik / Tidak bergantung pada distribusi probabilitas



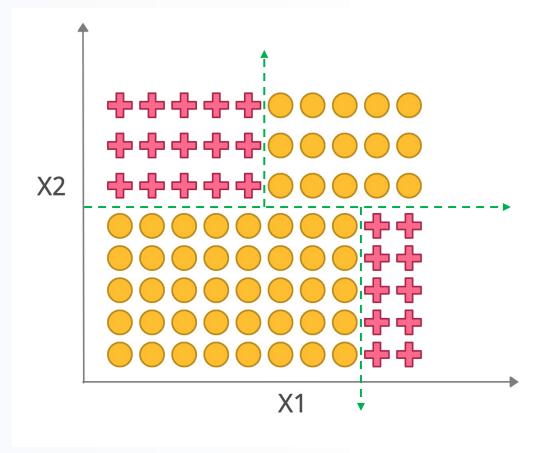


#### **Istilah dalam Decision Tree**





#### **Intuisi Model Decision Tree**



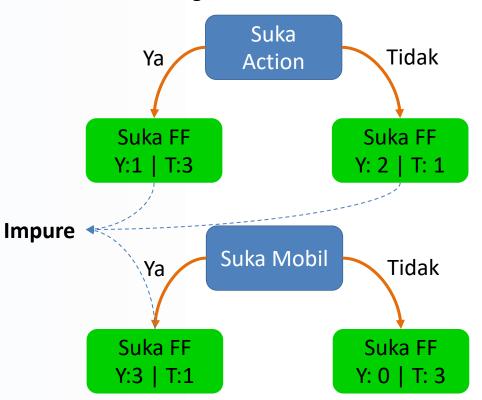


Suka Action	Suka Mobil	Umur	Suka FF
Ya	Ya	7	Tidak
Ya	Tidak	12	Tidak
Tidak	Ya	18	Ya
Tidak	Ya	35	Ya
Ya	Ya	38	Ya
Ya	Tidak	50	Tidak
Tidak	Tldak	83	Tidak

Langkah pertama – Think! Variabel apa yang harus diletakkan pada root?

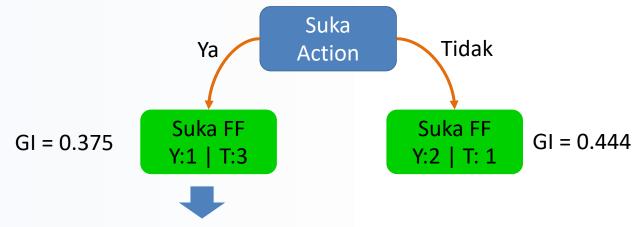
Cek seberapa baik variabel memisahkan target bedasarkan nilai variabel

Suka Action	Suka Mobil	Umur	Suka FF
Ya	Ya	7	Tidak
Ya	Tidak	12	Tidak
Tidak	Ya	18	Ya
Tidak	Ya	35	Ya
Ya	Ya	38	Ya
Ya	Tidak	50	Tidak
Tidak	Tldak	83	Tidak

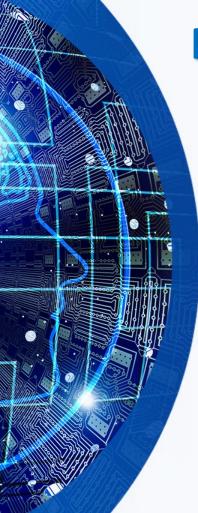




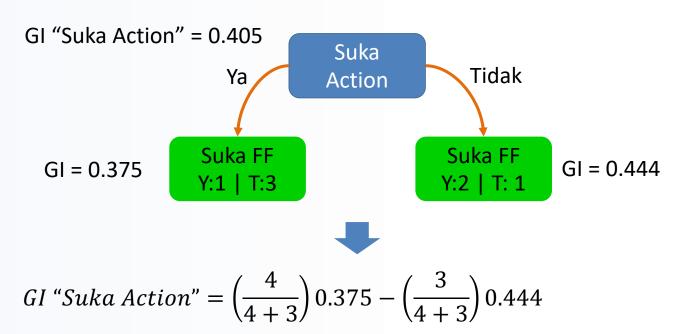
Kalkulasi impurity dengan "Gini Impurity"



Gini Impurity leaf =  $1 - (Probabilas "ya")^2 - (Probabilitas "tidak")^2$ =  $1 - \left(\frac{1}{1+3}\right)^2 - \left(\frac{3}{3+1}\right)^2$ = 0.375

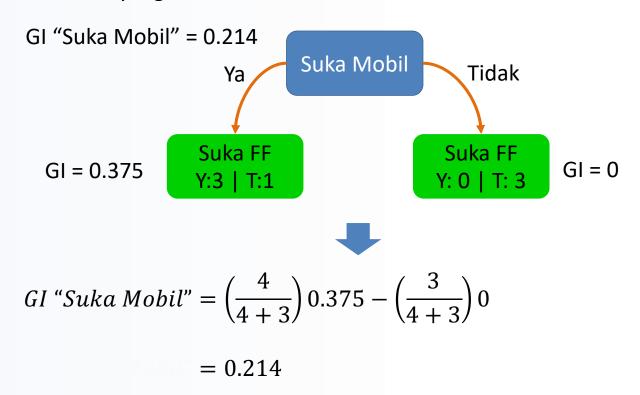


Membobotkan "GI" setiap leaf untuk mendapatkan "GI" Suka Action



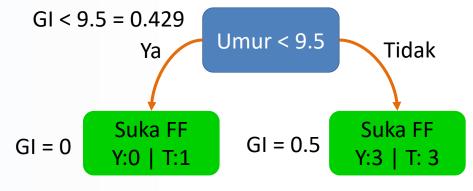


Lakukan teknik yang sama untuk "Suka Mobil"



Bagaimana dengan "Umur"?

Suka Action	Suka Mobil	Umur	Suka FF	
Ya	Ya	7	Tidak	
Ya	Tidak	12	Tidak	GI =
Tidak	Ya	18 26	Ya	Adjacont
Tidak	Ya	35	Ya	Adjacent Average
Ya	Ya	38 4	Ya	
Ya	Tidak	50	Tidak	
Tidak	Tldak	83	Tidak	



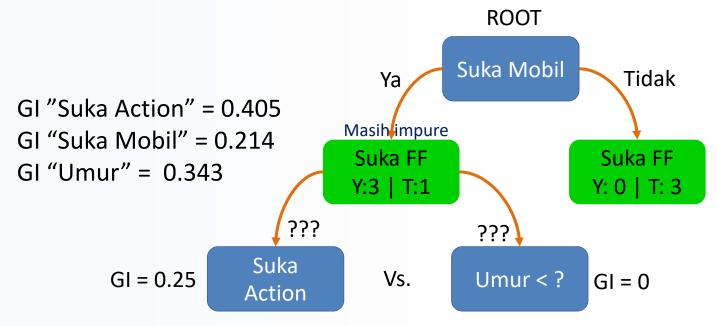
Hitung semua GI untuk setiap Adjacent Average

GI Setiap Adjacent "Umur"?

Suka Action	Suka Mobil	Umur	Suka FF	Ya Umur < 15 Tidak
Ya	Ya	7 9.:	Tidak	Gl Adj  O.429  Suka FF  Suka FF
Ya	Tidak	12	Tidak	Y:0   T:2 Y:3   T:2
Tidak	Ya	18 26.	Ya	→ 0.343 → 0.476 GI Terendah
Tidak	Ya	35	Ya	Pilih Salah Satu  → 0.476  ✓
Ya	Ya	36. 38	Ya	→ 0.343
Ya	Tidak	50 66.	Tidak	→ 0.429
Tidak	Tldak	83	Tidak	0.429



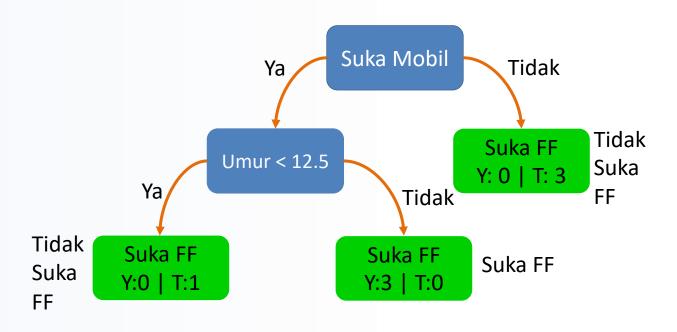
Bandingkan GI setiap variabel untuk menentukan root



Ulangi proses pengecekan GI untuk "Suka Action" dan "Umur" dengan konteks suka dengan mobil

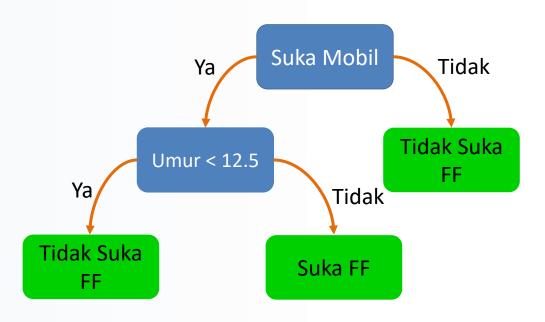


GI "Umur" lebih kecil dibandingkan "Suka Action"

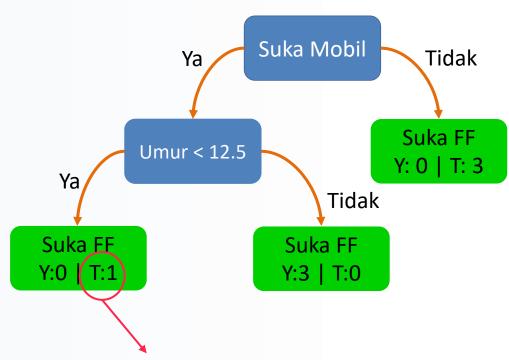


Sudah tidak ditemukan "impurity", tidak perlu di split lagi

Kesimpulan



#### **Permasalahan Pada Decision Tree**



Hanya ada 1 sampel → Lack of confidence / lead to overfit → Solusi: Pruning atau menentukan min sampel per leaf



# **Gini Impurity: Math**

$$Gini(t) = 1 - \sum_{i=1}^{J} P(i|t)^{2}$$

- j adalah jumlah kelas.
- t subset dari node.
- -P(i|t) probabilitas dari kelas i



# Thank You for Today Always Keep Your Spirit!