Paper Comparison		
Aspek	Paper 1	Paper 2
Perbandingan	Machine Learning based System	<u>Vessel Turnaround Time</u>
	<u>for Vessel Turnaround Time</u>	Prediction: A Machine Learning
	<u>Prediction</u>	<u>Approach</u>
Sumber Paper	IEEE	ScienceDirect
Lokasi Studi	Port of Bordeaux, Prancis	Port of Hong Kong (HKP), Hong Kong
Metode ML	CatBoost, algoritma gradient boosting yang mampu menangani fitur kategorikal secara langsung	XGBoost, algoritma yang juga berbasis gradient boosting tetapi lebih populer dan banyak digunakan dalam prediksi
	tanpa perlu transformasi terlebih dahulu.	berbasis data tabular.
Dataset	 FAL forms data (Port call) selama 11 tahun (kedatangan dan keberangkatan kapal, jenis kapal, identifikasi kapal unik, jenis dan jumlah kargo yang dimuat dan dibongkar); Data AIS; Data cuaca; Data hari libur. 	 Vessel Arrival and Departure Data (ATA & ADT); Estimated Departure Time (EDT); Vessel Generic Features (length, beam, gross tonnage, max draft); Berth Operational Features (Fitur Operasional Dermaga: jumlah kapal di pelabuhan, Historical Berth Delay, Vessel Historical Delay); Temporal Features (Fitur Waktu: Shift Waktu Kedatangan, hari kedatangan, musim kedatangan). Berth Generic Features (length, max draft, max length overall).
Evaluasi	MAE, RMSE, dan MAPE untuk data	MAE, RMSE, dan R-squared (R2) untuk
Performa	historis serta data langsung (realtime).	mengevaluasi prediksi waktu turnaround kapal.
Akurasi	Akurasi prediksi turnaround time	Mengurangi kesalahan MAE sebesar
Prediksi	untuk beberapa jenis kargo	23% dan RMSE sebesar 24%
	mencapai kesalahan di bawah	dibandingkan dengan perkiraan waktu
	10%.	keberangkatan yang dilaporkan kapal (EDT).
Tujuan	Mengembangkan sistem prediksi waktu turnaround kapal yang	Mengurangi ketidakpastian dalam prediksi waktu turnaround kapal dan
	dapat diintegrasikan ke dalam PCS	meningkatkan efisiensi operasi
	pelabuhan, menggunakan data	pelabuhan di Port of Hong Kong
	yang distandarisasi dan data eksternal.	menggunakan model berbasis machine learning.