

Knowledge Graph Pada Machine Learning Untuk Manajemen Talenta

DISERTASI

FIKRI FADLILLAH

99220703

PROGRAM DOKTOR TEKNOLOGI INFORMASI UNIVERSITAS GUNADARMA

2021

DAFTAR ISI

C	OVE	${f R}$	i
\mathbf{D}_{I}	AFT	AR ISI	ii
\mathbf{D}_{I}	AFT	AR TABEL	iv
\mathbf{D}_{I}	AFT	AR GAMBAR	v
\mathbf{D}_{I}	AFT	AR ALGORITMA	vi
\mathbf{D}_{I}	AFT	AR LAMPIRAN	vii
Ι	PEI	NDAHULUAN	1
	1.1	Latar Belakang	1
	1.2	Rumusan Masalah	1
	1.3	Tujuan Penelitian	2
	1.4	Kontribusi dan Manfaat Penelitian	2
II	TEI	LAAH PUSTAKA	3
	2.1	Pengenalan Manajemen Talenta	3
		2.1.1 Proses Manajemen Talenta	4
	2.2	Definisi Graf	6
	2.3	Jenis-jenis Graf	7
	2.4	Knowledge Graph (KG)	8
	2.5	Machine Learning	9
	2.6	Penelitian terkait	10
II	IME	TODE PENELITIAN	12
	3.1	Tahapan Penelitian	12
		3.1.1 Akusisi Data	12
		3.1.2 Pra-pemrosesan	13
		3.1.3 Ekstraksi Informasi	13
		3.1.4 Penyimpanan dan Visualisasi	13
ΙV	HA	SIL DAN PEMBAHASAN	14
	4.1	Akusisi Data	14

V	PENUTUP 1				
	5.1	$\label{eq:Kesimpulan} Kesimpulan \ \dots $	16		
	5.2	Saran	16		
\mathbf{D}_{I}	AFT	AR PUSTAKA	17		
LAMPIRAN-LAMPIRAN 1					

DAFTAR TABEL

DAFTAR GAMBAR

2.1	Graf G dengan 8 simpul dan 10 sisi
2.2	Graf G dengan 8 simpul dan 10 sisi
3.1	Tahapan Penelitian
4.1	Data Riwayat Kompetensi
4.2	Data Riwayat Kinerja
4.3	Dokumen Standar Kompetensi Jahatan 15

DAFTAR ALGORITMA

LAMPIRAN

\mathbf{A}	Jud	ul Lampiran	19
	1.1	Lampiran A1	19
	1.2	Lampiran A3	19
		1.2.1 Lampiran A3	19
В	Jud	ul Lampiran	20
\mathbf{C}	Jud	ul Lampiran	21
D	Jud	ul Lampiran	22
D	A FT	AR RIWAYAT HIDUP	23

BAB I

PENDAHULUAN

1.1 Latar Belakang

Ditetapkannya Undang-Undang Nomor 5 Tahun 2014 tentang Aparatur Sipil Negara (ASN) menandai momentum peningkatan profesionalisme pada birokasi pemerintahan di Indonesia. Pemerintah Indonesia memulai langkah serius untuk mengimplementasikan sistem manajemen ASN untuk meningkatkan pegawai ASN guna memberikan pelayanan prima. UU ASN mendorong aspek kualifikasi, kompetensi dan kinerja menjadi isu utama sebagai fokus reformasi pelayanan publik di institusi pemerintah. Salah satu aspek penting dalam pengelolaan ASN adalah menerapkan manajemen karir ASN. Kondisi saat ini menunjukkan lembaga pemerintahan belum memiliki prosedur sistematis yang mampu mencocokkan kompetensi dan kualifikasi suatu posisi dengan kompetensi dan kualifikasi pegawai. Berdasarkan hal di atas perlu dibangun suatu sistem yang lebih terencana dan sistematis untuk menerapkan manajemen ASN berbasis kompetensi mulai dari sistem rekrutmen, penempatan, pengembangan, dan promosi jabatan yang disebut sebagai manajemen talenta. Manajemen talenta merupakan sistem untuk menarik, mengidentifikasi, mengembangkan, mempromosikan dan mempertahankan ASN yang memiliki potensi tinggi sebagai aset yang berharga bagi organisasi Iran (2017).Berdasarkan uraian diatas, manajemen talenta membutuhkan algoritma yang digunakan untuk pemetaan kualifikasi dan kompetensi jabatan dengan kualifikasi dan kompetensi yang dimiliki pegawai, sehingga dilakukan penelitian mengenai "Knowledge Graph pada Machine Learning untuk Manajemen Talenta".

1.2 Rumusan Masalah

Berdasarkan latar belakang diatas, rumusan masalah dalam penelitian ini terdiri dari :

1. Bagaimana mengembangkan metode pemetaan kualifikasi dan kompetensi jabatan dengan kualifikasi dan kompetensi pegawai dengan knowlegde graph?

2. Bagaimana mengidentifikasi pegawai yang memiliki kecocokan dengan kualifikasi dan kompetensi untuk mengisi suatu jabatan?

1.3 Tujuan Penelitian

Tujuan penelitian ini adalah mengembangkan metode pemetaan kualifikasi dan kompetensi jabatan dengan kualifikasi dan kompetensi pegawai dengan knowledge graph. Sedangkan khusus dari penelitian ini terdiri dari:

- 1. Mengembangkan metode pemetaan kualifikasi dan kompetensi jabatan dengan kualifikasi dan kompetensi pegawai dengan knowledge graph.
- 2. Melakukan ekstraksi data kualifikasi dan kompetensi jabatan untuk mengembangkan metode pemetaan kualifikasi dan kompetensi jabatan dengan kualifikasi dan kompetensi pegawai pada manajemen talenta.

1.4 Kontribusi dan Manfaat Penelitian

Kontribusi penelitian secara keilmuan adalah menemukan cara baru/penambahan/modifikasi dari metode yang ada untuk pemetaan kualifikasi dan kompetensi jabatan dengan kualifikasi dan kompetensi pegawai dengan knowlegde graph. Sedangan kontribusi penelitian secara teknologi adalah menghasilkan perangkat lunak yang dapat membantu dan memudahkan pengguna dalam melakukan pemetaan kualifikasi dan kompetensi jabatan dengan kualifikasi dan kompetensi pegawai.

BAB II

TELAAH PUSTAKA

2.1 Pengenalan Manajemen Talenta

Manajemen talenta dapat diartikan suatu proses untuk memastikan kemampuan organisasi mengisi posisi kunci pemimpin masa depan (future leaders) dan dan posisi yang mendukung kompetensi inti organisasi (unique skill and high strategic value) (Pella, 2011). Manajemen talenta juga dapat diartikan sebagai manajemen strategis untuk mengelola aliran talenta dalam suatu organisasi dengan tujuan memastikan tersedianya pasokan talenta untuk menyelaraskan SDM yang tepat dengan pekerjaan yang tepat pada waktu yang tepat berdasarkan tujuan strategis, misi dan visi organisasi. Manajemen talenta merupakan suatu proses yang dilakukan untuk memastikan bahwa posisi-posisi kunci dalam organisasi dapat diisi secara internal dengan para pegawai yang kompeten melalui pemantapan kelompok pusat pengembangan talenta yang terdiri atas sekumpulan pegawai yang memiliki keterampilan tinggi dan berkualifikasi (talent pool).

Definisi lainnya menyebutkan bahwa manajemen talenta meliputi proses identifikasi, pengembangan dan mempertahankan SDM unggulan yang merupakan SDM bertalenta atau sering disebut dengan 'bintang' dan 'calon bintang' masa depan secara sistematis (Sudjatmiko, 2011). Pengertian ini menekankan pada cara yang sistematis. Selama ini organisasi kemungkinan secara alami telah memunculkan bintang-bintang, namun belum dikelola secara sistematis. Kesadaran akan upaya untuk mempertahankan bintangbintang dalam organisasi, maka perlu adanya pengelolaan yang sistematis. Tujuan manajemen talenta adalah untuk mempekerjakan pegawai yang secara konsisten memberikan kinerja unggul. Organisasi yang melaksanakan manajemen talenta akan mendapatkan beberapa manfaat, yaitu: (a) organisasi mendapatkan pegawai yang memiliki kemampuan untuk melaksanakan pekerjaan dengan baik; (b) pegawai bertalenta tersebut dapat dikembangkan untuk menerima tanggung jawab yang lebih luas dan lebih besar; dan (c) pengambilan dan pemilihan pegawai bertalenta tersebut dapat diambil dari internal organisasi (Davis, 2009). Jadi inti manajemen talenta adalah upaya mendapatkan (identifikasi), mengembangkan dan mempertahankan pegawai internal yang berkontribusi

maksimal terhadap organisasi.

Langkah awal yang harus dilakukan dalam manajemen talenta adalah menggambarkan kebutuhan talenta di masa depan. Pada umumnya organisasi mengetahui kebutuhan talenta berdasarkan visi, misi, strategi dan nilai-nilai organisasi (Davis, 2009). Selain itu, yang penting juga diperhatikan adalah memperkirakan kebutuhan talenta berdasarkan tantangan eksternal, seperti kebijakan-kebijakan pemerintah di bidang SDM aparatur atau PNS. Setelah merumuskan kebutuhan talenta di masa depan maka perlu dilakukan penilaian (assessment) untuk mengidentifikasi pegawai, sehingga didapatkan peta pegawai serta pengembangannya.

2.1.1 Proses Manajemen Talenta

Berkenaan dengan manajemen talenta, terdapat beberapa model yang dikembangkan oleh para ahli. Salah satu model dikembangkan oleh Boston Consulting Group, Accenture Model, General Electric Model, dimana pada dasarnya memiliki persepsi yang sama dengan modelmodel lainnya tentang proses manajemen talenta, yaitu proses identifikasi (termasuk proses assessment), pengembangan, dan mempertahankan talenta yang dimiliki organisasi (Davis, 2009, dalam Iran (2017)). Proses manajemen talenta dapat dijelaskan sebagai berikut:

1. Identifikasi Talenta Dalam menjalankan strategi manajemen talenta, salah satu unsur pentingnya adalah mendapatkan pegawai yang bertalenta. Talenta dapat diperoleh dari sumber internal maupun eksternal organisasi. Strategi manajemen yang terstruktur akan mempertimbangkan dua sumber ini. Namun demikian dalam praktiknya, organisasi akan terlebih dulu mempertimbangkan sumber internal, dengan pertimbangan pegawai yang sudah ada setidaknya telah memiliki pengetahuan tentang organisasi. Identifikasi talenta tersebut dilakukan dengan melakukan pemetaan pegawai. Tujuan pemetaan pegawai adalah untuk membagi pegawai ke dalam kelompokkelompok yang lebih kecil berdasarkan kriteria tertentu. Lebih khusus lagi, pemetaan pegawai ini bertujuan untuk menemukan talenta yang akan masuk dalam talent pool. Talent pool adalah sekelompok orang yang telah teridentifikasi dapat dikembangkan dalam jangka waktu tertentu dan diperlakukan sebagai asset organisasi. Pemetaan pegawai ini harus dilakukan, karena tanpa adanya pemetaan pegawai yang baik, maka pengembangan pegawai dan manajemen talenta tidak akan berjalan efektif. Invenstasi pengembangan untuk suatu

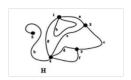
kelompok pegawai tentu berbeda dengan kelompok lainnya. Khusus untuk kelompok pegawai bertalenta atau sering disebut pegawai 'bintang' tentunya membutuhkan pola pengembangan yang khusus juga. Untuk pemetaan pegawai ini, terdapat beberapa elemen yang digunakan sebagai kriteria, yaitu pengalaman, profil dan kualifikasi, yang dapat dinilai secara obyektif, dan ketiganya menggambarkan kinerja masa lalu. Sedangkan elemen keahlian, potensi dan kuantifikasi dinilai secara subvektif, dan ketiga elemen ini digunakan untuk mengukur atau memprediksi potensi kandidat di masa depan. Keenam elemen tersebut diwakil oleh dua dimensi yaitu kinerja dan potensi. Kinerja mewakili kriteria atau elemen apa yang dilakukan kandidat di masa lalu, sedangkan potensi mewakili elemen yang memprediksi apa yang dapat dilakukan kandidat di masa depan. Aspek kinerja menunjukkan konsistensi prestasi kandidat, dan potensi menggambarkan sejauhmana kapabilitas dan kesiapan pegawai atau kandidat menduduki posisi yang lebih tinggi. Kedua dimensi yaitu kinerja dan potensi digunakan untuk menyusun suatu matriks pemetaan pegawai, yang sering disbut model matriks pencarian talenta (talent search matrix). Hasil dari identifikasi talenta adalah berupa talent pool, yang berisi pegawai yang bertalenta yang harus dioptimalkan potensinya secara konsisten, untuk mendukung kinerja organisasinya, dan sebaliknya organisasi harus berupaya untuk mempertahankan talenta ini dengan berbagai program pemertahanan (retainment).

- 2. Pengembangan Talenta, Berbagai model manajemen talenta, dapat dilihat satu kesamaan yaitu komponen kunci dalam model talenta adalah pengembangannya. Tetapi tentunya pilar pengembangan talenta tidak dapat berdiri sendiri tanpa didukung sistem penilaian kinerja atau suksesi yang baik. Pengembangan talenta yang bagus tidak akan berhasil secara maksimal jika proses identifikasinya tidak didukung oleh sistem penilaian kinerja yang objektif. Pengembangan talenta yang bagus tidak akan bermakna jika tidak didukung sistem suksesi yang bagus. Pola pengembangan talenta berbeda dengan pola pengembangan pegawai biasa
- 3. Mempertahankan talenta, dalam sistem karir terbuka, memberikan peluang bagi pegawai untuk berkarier di luar organisasinya. Dalam hal ini organisasi perlu bersikap bijaksana dengan mengembangkan programprogram SDM yang bertujuan untuk dapat mempertahankan talenta-

talenta yang dimiliki dan telah dikembangkan.

2.2 Definisi Graf

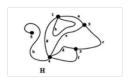
Menurut Farida (2019), graf adalah diagram untuk merepresentasikan objek diskrit dan hubungan antara objek-objek tersebut. Suatu Graf terdiri dari 2 himpunan berhingga, yaitu: a. V (G), adalah hinpinan verteks atau simpul, yang dinotasikan dengan huruf V untuk himpunan tak kosong dari simpul- simpul b. E (G), adalah himpunan sisi (egde), dinotasikan dengan huruf E, untuk menyatakan himpunan dari sisi yang menghubungkan sepasang simpul. Setiap elemen e dari E(G) merupakan sebuah pasangan tak berurutan dari simpul-simpul di V (G). Contoh Graf terdapat pada gambar 2.1



Gambar 2.1: Graf G dengan 8 simpul dan 10 sisi

Berdarkan gambar diatas, himpunan verteks dan himpunan sisi graf G adalah: : V = {S, T, U, V, W, X, Y, Z} E = {(S,X),(S,Z) ,(T,W) ,(T,X) ,(T,Z) ,(U,Y) ,(V,W) ,(V,Y) ,(W,Y)}

Verteks atau simpul saring disebut titik / noktah. Jika e adlah sisi dengan ujung u dan v maka e dikatakan sisi yang menghubugkan u dan v. Sehingga terdapat kemungkinan bahwa sebuah sisi memiliki simpul-simpul ujung yang sama atau sebuah simpul terhubung dengan dirinya sendiri. Sisi yang demikian disebut loop. Contoh graf yang terdapat loop terdapat pada gambar 2.1..



Gambar 2.2: Graf G dengan 8 simpul dan 10 sisi

Berdasarkan gambar diatas, terdapat loop pada sisi b pada graf H yamg menghubungkan simpul 1 dengan dirinya sendiri. Kemudian sisi tidak selalu digambarkan sebagai sebuah garis lurus, tetapi dapat digambarkan berupa garis melengkung.

2.3 Jenis-jenis Graf

Graf dikelompokkan menjadi beberapa kategori atau jenis, tergantung pada sudut pengelompokkannya. Berdasarkan ada tidaknya sisi ganda atau gelang pada graf, maka secara umum graf dibedakan menjadi dua jenis, diantaranya:

- 1. Graf Sederhana, tidak mengandung sisi ganda atau gelang. Dalam graf sederhana, sisi merupakan pasangan tak terurut.
- 2. Graf Tak Sederhana, mengadung sisi ganda atau gelang. Sisi ganda menghubungkan sepasang titik yang bisa lebih dari dua buah.

Berdasarkan orientasi arah pada sisinya, maka secara umum graf dibedakan menjadi dua jenis, diantaranya:

- 1. Graf Tidak Berarah, adalah graf yang tidak memiliki orientasi arah, sehingga urutan pasangan titik yang dihubungkan oleh sisi tidak diperhatikan
- 2. Graf Berarah, adalah graf yang setiap sisinya diberikan orientasi arah, sehingga urutan pasangan titik yang dihubungkan oleh sisinya diperhatikan atau sisinya berbeda.

Berdasarkan struktur, graf dapat dibedakan menjadi enam jenis, diantaranya (Wibisono, 2008) :

- 1. Multigraph, adalah graf yang mempunyai satu atau lebih pasangan isi ganda yang menghubungkan dua buah titiknya
- 2. Pseudograph, adalah graf yang mempunyai satu atau lebih pasangan isi ganda yang menghubungkan dua buah titiknya dan memiliki satu atau lebih loop pada titiknya.
- 3. Trivialraph, adalah graf yang hanya terdiri dari satu titik.
- 4. Graf Lengkap, adalah graf sederhana yang setiap titik nya terhubung dengan semua titik yang lain

2.4 Knowledge Graph (KG)

Knowledge Graph adalah metode yang digunakan untuk menganalisis teks dan mempresentasikannya ke dalam bentuk graf (Zhang dan Hoede, 2000). Menurut Zhang (2002), knowledge graph adalah pendekatan baru untuk menyatakan manusia yang lebih memfokuskan pada aspek semantik. Knowledge Graph terdiri atas concept (token, type, dan name) dan relations.

- Concept, merupakan komponen terpending dalam pemikiran manusia dan mampu menjadi prosedur dalam membentuk suatu pengertian dari khusus ke umum atau sebaliknya (Zhang, dalam Mahmuda:2010) Concept dalam KG dapat dinyatakan sebagai token, name, dan type.
 - Token merupakan concept yang dipahami oleh seseorang menurut cara pandangnya.
 - Type adalah concept yang berupa informasi umum
 - Name adalah sesusatu yang bersifat individual.
- Relations, terdiri dari 9 binary relations yang terdiri dari :
 - Relasi Alikeness (ALI) Relasii ALI digunakan untuk menghubungkan sebuah type dengan token (Zhang, dalam Mahmuda:2010)
 - Relasi Causality (CAU) Relasi CAU digunakan untuk menghubungkan dua token uang memiliki sebab akibat (Zhang, dalam Mahmuda:2010)
 - Relasi Equality (EQU) Relasi EQU digunakan untuk menghubungkan sebuah name dengan token (Berg, 1993).
 - Relasi Subset (SUB) Relasi SUB digunakan untuk menghubungkan kedua token yang menyatakan dua rangkaian yang saling bertautan (Zhang, dalam Mahmuda:2010)
 - Relasi Disparatness (DIS) Relasi DIS digunakan untuk menghubungkan dua token yang tidak mempunyai satu elemen yang sama dengan yang lainnya (Zhang, dalam Mahmuda:2010)
 - Relasi Attribution (PAR) Relasi PAR digunakan untuk menjelaskan bahwa satu elemen berkaitan dan memiliki sifat elemen lainnya (Zhang, dalam Mahmuda:2010)
 - Relasi Ordering (ORD) Relasi ORD menyatakan bahwa dua benda memiliki urutan tertentu satu sama lain, baik urutan waktu atau tempat. (Zhang, dalam Mahmuda:2010)

- Relasi Skolem (SKO) Menurut Berga (1993), relasi SKO menyatakan informasi bergantung dan mampu menggambarkan kuantifikasi. (Zhang, dalam Mahmuda:2010)
- Fokus (F) F digunakan untuk menunjukkan fokus dari suatu graph (Nurdiati dan Hoede, 2009)

2.5 Machine Learning

Menurut Daru K. (2020), Machine learning atau disebut pembelajaran mesin merupakan bidang studi komputer yang memberikan kemampuan kepada mesin komputer untuk belajar tanpa harus secara eksplisit. Terdapat beberapa kategori dari Machine learning, yaitu:

- Berdasarkan bagaimana cara pelatihan dengan menggunakan supervisi (pelabelan) dari manusia atau tanpa supervisi manusia. Terdiri dari empat kategori yaitu supervised, unsupervised, semisupervied, dan reinforecement learning.
- Berdasarkan bagaimana cara metode pembelajaran. Terdiri dari dua kategori , yaitu: online learning dan batch learning.
- Berdasarkan bagaimana cara perbandingan data. Terdiri dari dua kategori, yaitu: instance based dan model-based learning

Umumnya machine learning dikategorikan berdasarkan jenis pelatihan yaitu berdasarkan pelabelan supervisi manusia atau tanpa supervisi manusia.

- 1. Supervised Learning, pada metode ini data yang di input ke dalam suatu algoritma mencakup kategori yang diinginkan atau sering disebut diberikan pelabelan. Metode klasifikasi umumnya menggunakan jenis pelatihan supervisi atau memprediksi nilai dari sebuah angka. Sebagai contoh adalah penentuan harga mobil berdasarkan fitur dari mobil tersebut misalnya jarak tempuh, umur, merk, dan lainnya yang dikenal dengan predictors. Beberapa algoritma yang menggunakan su- pervised learning adalah K-Nearest Neighbors, Linear Regression, Logistic Regression, Support Vector Machines (SVMs), Decision Trees and Random Forests, dan Neural networks.
- 2. Unsupervised Learning, pada metode ini data yang akan diinput ke dalam suatu algoritma tidak melalui kategorisasi atau pelabelan dari

manusia, karena seluruh kategorisasi akan dilakukan berdasarkan data yang dimasukan dan akan terbentuk berdasarkan ciri yang bersesuaian. Terdapat beberapa algoritma unsupervised learning di antaranya:

- Clustering, seperti: k-Means, Hierarchical Cluster Analysis (HCA), dan Expectation Maximization
- Association rule learning, seperti: Apriori, dan Eclat
- Reduksi Dimensi dan Visualisasi, seperti: Principal Component Analysis (PCA), Kernel PCA, Locally-Linear Embedding (LLE), dan t-distributed Stochastic Neighbor Embedding (t-SNE).
- 3. Semisupervised Learning, pada metode ini jenis pelatihan yang digunakan adalah gabungan metode supervised dan unsupervised learning, sehingga terdapat data yang telah diketahui kategorisasi atau dilabelkan, dan data yang belum dilabelkan. Salah satu algoritma yang menggunakan metode ini adalah Deef Belief Networks (DBNs) dengan komponen yang dikenal dengan Restricted Boltzmann Machines (RBMs). Metode RBM akan dilatih menggunakan data unsupervised, kemudian sistem tersebut akan dioptimalisasi menggunakan teknik supervised.
- 4. Reinforcement Learning, pada metode ini dikenal isilah agent yang harus mempertimbangkan lingkungan dalam sistem pembelajaran. Sistem akan memilih, melakukan tindakan dan mengukur akibat (rewards) agar terhindar akibat yang negatif (penalties), sehingga diperlukan suatu strategi yang dikenal dengan policy untuk mendapatkan dampak yang positif.

2.6 Penelitian terkait

Rangkuman Hasil Penelitian Terkait berdasarkan pola-pola serta pengalaman yang terbentuk sebelumnya. Naive Bayes juga merupakan sebuah algoritma klasifikasi yang berakar pada Teorema Bayes. Rangkuman Hasil Penelitian Terkait Penelitian-penelitian terkait yang berhubungan dengan pengembangan SIG akan disajikan pada tabel 2.1

Tabel 2.1: Perbandingan Penelitian

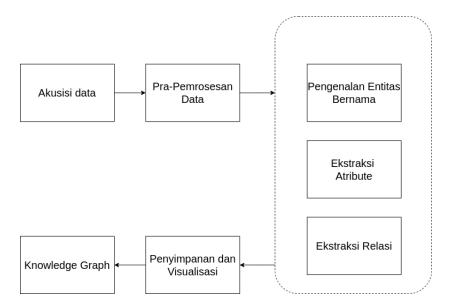
No	Nama Peneliti	Judul	Metode	Hasil	
1	Liu et al. (2020)	A Skill-Aware	Bi-directional	Memenuhi	
		Multi-Attention	Long Short	kebutuhan	
		Model for Job	Term Memory,	kualifikasi dari	
		Posting	Multi Label	lamaran	
		Generation.	Classification	pekerjaan	
				berdasarkan	
				kondisi yang	
				diberikan dari	
				deskripsi	
				pekerjaan	
2	Gharibi M.	FoodKG:A Tool	AGROVEC,	AGROVEC	
	(2020)	to Enrich	Natural	dapat	
		Knowledge	Language	mengungguli	
		Graphs Using	Processing	model terlatih	
		Machine	(NLP)	lainnya dalam	
		Learning		set data graph	
		Techniques		yang sama.	
3	Yan Wang	Analysing CV	Masked	NER dari	
	(2021)	Corpus for	Language	pre-trained	
		Finding Suitable	Modeling	BERT oleh	
		Candidates	(MLM)	MLM mengenali	
		using		keyword	
		Knowledge		kompetensi dari	
		Graph and		korpus CV dan	
		BERT		query klien	
				dengan bahasa	
				alami dengan	
				libih baik	

BAB III

METODE PENELITIAN

3.1 Tahapan Penelitian

Penelitian ini berusaha mengembangkan model pemetaan kualifikasi dan kompetensi jabatan dengan kualifikasi dan kompetensi pegawai dengan knowlegde graph.



Gambar 3.1: Tahapan Penelitian

Pada gambar 3.1 terlihat tahapan penelitian untuk pemetaan kualifikasi dan kompetensi jabatan dengan kualifikasi dan kompetensi pegawai terdiri dari beberapa tahapan, diantaranya:

3.1.1 Akusisi Data

Tahap pengumpulan data yang dibutuhkan dalam penelitian. Data yang dikumpulkan terdiri dari data standar kompetensi kabatan, data riwayat kompetensi, dan data riwayat kinerja yang tersimpan di dalam file berformat .csv

3.1.2 Pra-pemrosesan

Tahap melakukan persiapan data sebelum melakukan proses klasifikasi. Tahap *pra-pemrosesan* pada penelitian ini meliputi:

- Tahap pemeriksaan data. Pada tahap ini dilakukan pemeriksaan terhadap data yang akan digunakan, data -data yang tidak dibutuhkan akan dihapus, dan data yang tidak sesuai akan diperbaiki sesuai denga format data.
- Penghapusan data. Data yang tidak digunakan akan dihapus, dan hanya data yang sesuai dengan fitur akan masuk pada proses klasifikasi

3.1.3 Ekstraksi Informasi

Ekstraksi informasi sebagai langkah utama dalam pembentukan knowledge graph, dengan tujuan mengidentifikasi dan mengekstrak informasi faktual yang diperlukan dari data. Tahapan yang dilakukan pada ekstraksi informasi terdiri dari pengenalan entitas bernama, kemudian dilanjutkan dengan ekstraksi relasi

- Pengenalan Entias Bernama / Named Entity Recognition, Pengenalan entitas bernama adalah tugas utama yang termasuk ke dalam tahapan Natural Language Processing, dan juga merupakan sub-bagian dari ekstraksi informasi, untuk mengubah data teks dari berbagai jenis struktur menjadi data terstruktur yang dapat dibaca oleh komputer. Tujuan dari tugas ini adalah untuk dapat secara akurat mengidentifikasi informasi yang ada dalam teks, seperti nama lokasi, nama organisasi, tanggal yang bermakna dan sebagainya, yang juga dapat disebut ekstraksi entitas.
- Ekstraksi Relasi, untuk mengekstraksi entitas, dan hubungan antara entitas dari berbagai jenis data teks, yang merupakan langkah inti untuk membangun knowledge graph.

3.1.4 Penyimpanan dan Visualisasi

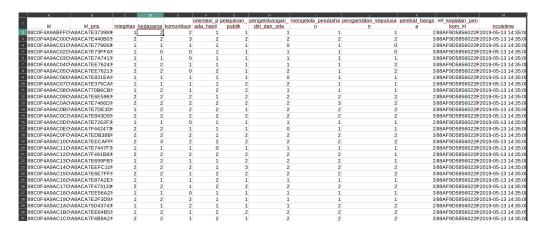
Pada tahap penyimpanan dan visualisasi, knowledge graph untuk pemetaan kualifikasi dan kompetensi jabatan dengan kualifikasi dan kompetensi pegawai akan disimpan ke dalam sistem basis data berbasis graph.

BAB IV

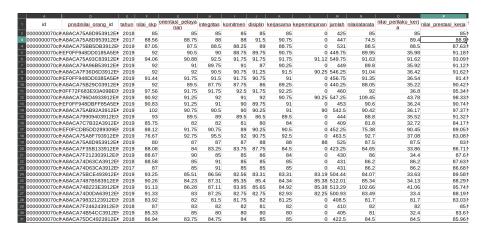
HASIL DAN PEMBAHASAN

4.1 Akusisi Data

Tahap pertama dalam penelitian adalah akusisi data, sebagai proses mengumpulkan data yang diambil dari instansi Badan Kepegawaian Negara Republik Indonesia. Data yang diperoleh berupa data standar kompetensi jabatan pada instansi, riwayat kompetensi pegawai dan riwayat kinerja. Hasil akusisi data terdapat pada gambar dibawah.



Gambar 4.1: Data Riwayat Kompetensi



Gambar 4.2: Data Riwayat Kinerja

Nama Jabatan : Kepala Dinas Pendidikan

Kelompok Jabata	n	: Jabatan Pimpinan Tinggi										
Urusan Pemerinta	th	: Bidang Pendidikan										
KodeJabatan												
		JABATAN PIMPINAN TING	GGI PRATAMA	1	14.10.1	_			_			
I. IKHTISAR JA	BAT		out tuttimit	i	Kebijakan			si kebijakan Otonomi Daerah		ada saat ini, me		
IkhtisarJabatan			membina, mengawasi, mengkoordinasikan,	1	Otonomi		yang te	pat sesuai kondisi		kekurangan be	rbagai metod	de vano
		merumuska	n dan melaksanakan kebijakan teknis di		Daerah					diialankan dend	an kalamaal	
		bidang Pend	didikan.								gan kelompol	K Sasaran
II. STANDAR KI	OMP	ETENSI		1					1	yang berbeda.		
Kompetensi	Le	vel Deskripsi	Indikator Kompetensi	1					4.2	Mengembangka	n norma	standar.
A. Manajerial	_			1						prosedur, kriter		
1. Integrit	4	Mampu menciptakan situas ikerja	4.1 Menciptakan situasi keria yang	ł								
as		yang mendorong kepatuhan pada	mendorong seluruh pemangku							petunjuk tekn	is strategi	advokasi
		nilai, norma dan etika organisasi	kepentingan mematuhi nilai, norma dan							kebijakan otonoi	mi daerah	
			etika organisasi dalam segala situasi									pemanaku
			dan kondisi							Meningkatkan		
										kepentingan u	ntuk menge	mbangkan
			4.2 Mendukung dan menerapkan prinsip							strategi advokas	i vann danat	diialankan
			moral dan standar etika yang tinggi, serta berani menanggung									
			konsekuensinya							oleh mereka se		enerapkan
			Konsukuchsinyu							kebijakan otonoi	mi daerah	
			4.3 Berani melakukan koreksi atau									
			mengambil tindakan atas		III. PERSYAR	ATA	N JABAT	ΓΑN				
			penyimpangan kodeetik/nilai – nilai					I		Territoria	- T 1 1	2.1.1
			yang dilakukan oleh orang lain, pada tataran lingkup keria setingkat instansi		Jenis Per	vara	atan	Uraian		Tingkat Pentir		
			meskipun ada resiko							Mutlak	Penting	Perlu
Kerjasa	4	Membangun komitmen tim,		1	A. Pendidikan	 J 	lenjang	Sarjana / Diploma IV				
ma		sinergi	lingkup instansi yang dipimpin		1 -	2. F	Bidang	Pendidikan / Bimbingan Peny	uluhai	n		
							lmu					
			4.2 Memfasilitasi kepentingan yang		B. Pelatiha		anajerial	Pelatihan Kepemimpinan Prat	tomo		/	1
			berbeda dari unit kerja lain sehingga tercipta sinergi dalam rangka			IVIC	шајена	relatinan Repellimpinan Fra	lama		•	
			pencapaian target keria organsiasi		n	_						
			pericapatan target kerja organistasi		1	. Te	knis	Diklat Teknis terkait Pendid	likan,		1	
			4.3 Mengembangkan system yang					Pemuda dan Olah Raga			•	
			menghargai kerjasama antar unit,			. Fu	nasion	-				
			memberikan dukungan / semangat				al					
			untuk memastikan tercapainya sinergi		C. Pengalama	n Ke		Memiliki pengalaman jat	noton			
			dalam rangka pencapaian target kerja organisasi		C. Peligalama	III NE	nja					
			organisasi					dalam bidang Pendi		✓		
3. Komunikasi	4	Mampu mengemukakan	4.1 Mengintegrasi kan informasi – informasi	ł				secara kumulatif paling ku	ırang			
	-	pemikiran multi dimensi secara	penting hasil diskusi dengan pihak lain					selama 5 (lima) tahun;				
		lisa ndan tertulis untuk	untuk mendapatkan pemahaman yang					 Sedang atau pe 	ernah	✓		
		mendorong kesepakatan dengan	sama; berbagi informasi dengan						oatan			
		tujuan meningkatkan kinerja	pemangku kepentingan untuk tujuan									
		secara keseluruhan	meningkatkan kinerja secara					administrator atau JF jer				
			keseluruhan;					Ahli Madya (sesuai bio				
			4.2 Menuangkan pemikiran / konsep yang					paling singkat 2 (dua) tahu	ın			
			multi dimensi dalam bentuk tulisan		D. Pangkat			Pembina / IV/a				
1		I .	formal;	1	E. Indikator K	neria	9	 Peningkatan kualitas 	Pen	didik Sarana	dan Prasara	ana untuk
					Jabatan		-	Pendidikan dan Kebud			adii Hadan	and dilluk
			4.3 Menyampaikan informasi secara		Javalaii						and all all and	
1		I .	persuasive untuk mendorong pemangku	1	1			 Persentase Peningka 	itan F	keluarga sadar	pendidikan	uan sadar
			kepentingan sepakat pada langkah –					budaya				

Gambar 4.3: Dokumen Standar Kompetensi Jabatan

BABV

PENUTUP

5.1 Kesimpulan

Bagian ini diisikan kesimpulan berdasarkan hasil yang dicapai.

5.2 Saran

Bagian ini diisikan saran untuk pengembangan di masa yang akan datang

DAFTAR PUSTAKA

- Daru K., P. (2020), Machine Learning: Teori, Program Dan Studi kasus, Deepublish, Sleman.
- Gharibi М., Zachariah Α., R. P. (2020),Α tool to enrich knowledge graphs using machine learning techniques, Vol. 3, https://doi.org/10.3389/fdata.2020.00012, pp. 1–12.
- Iran, M. (2017), Mewujudkan sistem perencanaan suksesi nasional melalui pembangunan manajemen talenta di lingkungan instansi pemerintah, Vol. 4, Badan Kepegawaian Negara, pp. 55–67.
- Liu, L., Liu, Jie and Zhang, W., Chi, Z., Shi, W. & Huang, Y. (2020), Hiring now: A skill-aware multi-attention model for job posting generation, in 'Proceedings of the 58th Annual Meeting of the Association for Computational Linguistics', Association for Computational Linguistics, pp. 3096–3104. URL: https://aclanthology.org/2020.acl-main.281
- Yan Wang, Yacine Allouache, C. J. (2021), Analysing cv corpus for finding suitable candidates using knowledge graph and bert, DBKA 2021, pp. 26–31.

LAMPIRAN-LAMPIRAN

Appendix A

Judul Lampiran

- 1.1 Lampiran A1
- 1.2 Lampiran A3
- 1.2.1 Lampiran A3

Appendix B Judul Lampiran

Appendix C Judul Lampiran

Appendix D Judul Lampiran

RIWAYAT HIDUP

PAS FOTO

IDENTITAS DIRI

Nama : Tempat/Tanggal Lahir :Jenis Kelamin : Pekerjaan : NIP/NIDN : Jabatan Fungsional : Unit Kerja : Institusi : Telp : Email : -

PENDIDIKAN FORMAL

Tahun	Pendidikan	Institusi		
20xx S1 Teknik		Universitas		
20xx S2 Teknik U 20xx S3 Teknologi U		Universitas		
		Universitas		

PENGALAMAN KERJA

Tahun	Jabatan
20xx - 20xx	

PUBLIKASI ILMIAH

Tahun	m Judul	Keterangan
20xx	Judul	Jurnal, Proceedings, Buku
20xx	Judul	Jurnal, Proceedings, Buku
20xx	Judul	Jurnal, Proceedings, Buku
20xx	Judul	Jurnal, Proceedings, Buku