Pengembangan Sistem *Data-To-Text* (D2T) untuk Membangkitkan Berita pada Data *Streaming*

Ahmad Zainal Abidin*, Lala Septem Riza*, Enjang Ali Nurdin*
Departemen Pendidikan Ilmu Komputer
Fakultas Pendidikan Matematika dan Ilmu Pengetahuan Alam
Universitas Pendidikan Indonesia
Bandung, Indonesia
ahmad.zainal565@student.upi.edu, lala.s.riza@upi.edu, enjang_cs@upi.edu

Abstrak-Penelitian ini bertujuan untuk mengembangkan sistem Data-to-Text dengan masukan berupa data Streaming dalam bentuk batch untuk membangkitkan berita secara general. Permasalahan utama dalam data streaming adalah aliran data vang sangat cepat dan jika data terus menerus disimpan tentu akan menghabiskan sebagian besar memori penyimpanan pada komputer. Untuk mengatasi masalah tersebut diterapkan Machine Learning dengan teknik Piecewise Linear Approximation menggunakan Least Square method. Sistem yang dikembangkan menghasilkan informasi ringkasan data, informasia data terkini dan informasi prediksi. Pengembangan sistem dilakukan dalam bahasa pemrograman R dengan memanfaatkan beberapa packages yang tersedia. Eksperimen dilakukan dengan mengukur tingkat Readibility dari berita yang dibangkitkan, Computation Time, dan membandingkan hasil dengan penelitian terkait. Hasil eksperimen menunjukan bahwa informasi yang dihasilkan terbukti merepresentasikan data yang diberikan dan dapat dipahami oleh tingkat mahasiswa atau diatasnya, serta waktu komputasi cukup baik. Sistem ini mampu menhasilkan informasi berdasarkan data meteorologi, data klimatologi, data keuangan, dan data time series lainnya.

Kata Kunci— Data-to-Text; Natural Language Generation; Machine Learning; streaming; Picewise Linear Approximation; Least Square Method; Time-series

I. PENDAHULUAN

Seiring perkembangan teknologi saat ini, telah dikembangkan sistem yang mampu menghasilkan informasi dalam bentuk text (*linguistic*) dengan berdasarkan data *nonlinguistik* (data *raw* atau mentah yang terukur oleh sensor atau berasal dari serangkaian kejadian) agar mudah dipahami oleh manusia yaitu *Natural Language Generation* (NLG) [1]. Data tersebut bisa didapatkan dari hasil survey, transaksi, atau rekaman sensor, seperti data statistik keuangan, data cuaca, data transaksi jual beli, dan lainnya.

Arsitektur NLG terbagi dalam empat bagian utama (macroplanning, microplanning, linguistic realization dan presentation), dimana setiap bagian memiliki sub bagian sendiri, seperti pada macroplanning terdapat sub bagian content planning, text planning, dan Rhetorical structure theory (RST) dan pada microplanning terdapat lexicalization [1].

Data-to-text (D2T) adalah sistem Natural Language Generation (NLG) yang mampu menghasilkan teks dari input data non-linguistik, seperti data sensor dan serangkaian kejadian [2]. Data-to-Text (D2T) merupakan bagian dari sistem Natural Language Generation (NLG) dimana D2T menerjemahkan data ke dalam teks dengan mengasumsikan bahwa data yang digunakan pada dasarnya benar dan akurat [3]. Arsitektur D2T hampir serupa dengan NLG yang terbagi kedalam empat bagian utama (signal analysis, data interpretation, document planning, microplanning and realisation) [2]. D2T merupakan salah satu solusi yang bisa digunakan untuk menerjemahkan data non-linguistik kepada masyarakat tanpa menghilangkan makna yang terdapat didalam data tersebut, tentu dengan demikian justru masyarakat akan sangat mudah dalam memahami makna dari data tersebut.

Pada penelitian ini, akan dibahas mengenai pengaplikasian D2T untuk membangkitkan berita berdasarkan data *streaming* dengan jangka waktu harian, mingguan, bulanan atau bahakan tahunan namun terbatas hanya pada data yang bersifat eksak dan *time series*. Data *stream* adalah urutan urutan kejadian yang hanya dapat dibaca sekali atau beberapa kali menggunakan kemampuan komputasi dan penyimpanan yang terbatas. Sumber data ini dicirikan dengan aliran data dengan kecepatan tinggi, dan dihasilkan oleh distribusi non stasioner dalam lingkungan yang dinamis [4].

Permasalahan utama dalam data *streaming* adalah kecepatan aliran data yang sangat cepat dan bila data secara terus menerus disimpan dalam penyimpanan komputer, maka lama kelamaan penyimpanan tersebut akan habis oleh data tersebut. Hal ini lah yang menjadi latar belakang pengembangan sistem *Data-to-Text* pada penelitian ini, dengan diterapkannya *Machine Learning* yang diharapkan dapat menyelesaikan permasalahan tersebut.

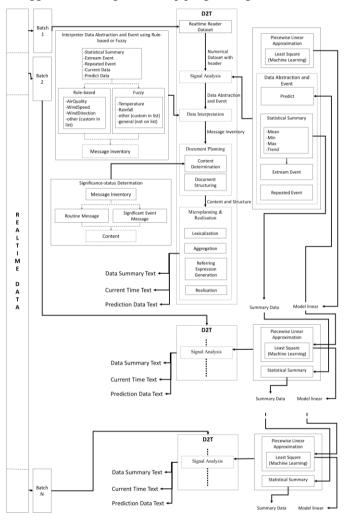
Data *streaming* bisa berasal dari sensor (cuaca, kualitas udara, kualitas air), survey berkala (pertumbuhan penduduk, pengunjung tempat wisata), atau data rutinitas (keuangan, transaksi jual beli), data otomatis dapat diolah sebagai data input, karena komputer yang memasukkan data ke komputer lain atau secara langsung dari sensor tanpa harus menunggu manusia untuk memasukan data [5].

Dalam pembangunan sistem D2T ini, tidak hanya informasi mengenai ringkasan data streaming yang akan dibangkitkan sebagai berita, namun dengan tambahan informasi data terkini dan prediksi data streaming di masa yang akan dating, serta prediksi tersebut terpengaruhi oleh model yang didapatkan dari setiap batch streaming. Maka untuk mencapai hal tersebut, pengembangan sistem D2T pada penelitian ini menggunakan pendekatan Machine Learning untuk memprediksi dengan metode Piecewise Linear Approximation (PLA) dengan Least Square. Untuk mengefesiensikan Development Time, penulis menggunakan memanfaatkan beberapa packages yang tersedia dalam R. Berbagai sistem Data-to-Text telah dibangun pada penelitian sebelumnya, diantaranya sistem Data-to-text Weather Prediction (DWP) yang mampu menghasilkan ringkasan berita klimatologis dan cuaca selama satu bulan serta memberikan informasi prediksi untuk satu hari berikutnya [6],

sistem *BabyTalk* menghasilkan ringkasan teks dari data neonatal selama 45 menit kemudian ringkasan tersebut digunakan sebagai bahan pendukung keputusan presentasi modalitas yang terjadi saat itu [7], sistem *BT-Nurse* meringkas kejadian selama *shift* keperawatan berlangsung, berdasarkan hasil rekaman medis elektronik pasien [8] dan *Knowledge-Based Report Generator* mampu menghasilkan laporan stok berdasarkan data stok produk (*non-linguistik*) suatu pasar [9].

II. MODEL SISTEM DATA-TO-TEXT UNTUK DATA STREAMING

Model *Data-to-Text* terbagi kedalam empat bagian utama yaitu *signal analysis, data interpretation, document planning, microplanning and realisation* [2]. Pada penelitian ini dilakukan pengembangan model Data-to-Text untuk data *streaming* sehingga terdapat satu bagian tambahan yaitu *Realtime Reader Dataset* seperti pada gambar 1. Model ini menggambarkan ringkasan tahap pengembangan sistem.



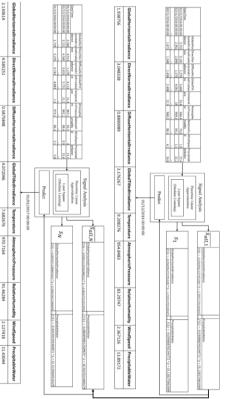
Gambar 1 Model Data-to-Text pada Data Streaming

A. Realtime Reader Dataset.

Pada proses ini, dilakukan pengecekan dataset pada folder yang telah ditentukan, jika terdapat dataset baru, maka program Data-to-Text dalam bahasa R akan dijalankan. Pada proses ini dilakukan dengan bahasa pemrograman AJAX untuk mengecek data, kemudian dilakukan pengiriman sinyal kedalam program PHP untuk menjalankan program D2T yang telah dikembangkan. Dengan adanya proses ini, masalah kecepatan aliran data yang sangat cepat mampu teratasi.

B. Signal Analysis

Pada proses ini dilakukan penerapan *Machine Learning* untuk mengatasi masalah penyimpanan data dengan teknik PLA [10] menggunakan *Least Square method* [11]. Penerapan ini dilakukan untuk mendapatkan model dari setiap *batch* data, sehingga jika interpretasi data diperlukan, dapat membangkitkannya menggunakan model yang telah disimpan. Pada setiap *batch* dilakukan penggabungan model yang telah dibuat sebelumnya, sehingga didapatkan satu model yang merepresentasikan keseluruhan *batch* [10]. Model ini juga digunakan untuk memprediksi data yang akan datang, dengan model proses seperti pada gambar 2.



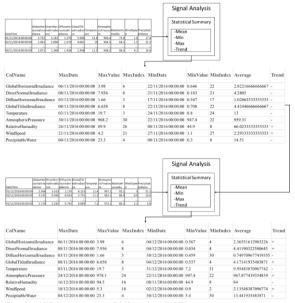
Gambar 1 Model proses PLA dalam D2T dan prediksi data

Proses lainnya yang terjadi dalam *Signal Analysis* ini adalah peringkasan data, dimana setiap ringkasan data yang telah berlalu akan memengaruhi ringkasan data selanjutnya, seperti yang tergambar pada gambar 3. Hal ini dilakukan karena ada kemungkinan pada suatu *batch* terdapat parameter yang rentangnya tidak sesuai dengan yang seharusnya, contohnya suhu minimum pada hari ini 20°C, dengan suhu maksimum 30°C, maka rentang yang didapat hanya sebatas 10°C, padahal pada kenyataannya rentang dapat melebihi 50°C.

Dalam proses peringkasan juga terdapat proses penelusuran *statsitical event*, dimana setiap perubahan rentang nilai maksimum atau minimum, yang diikuti oleh perubahan rata-rata nilai pada suatu parameter akan disimpan dan ditampilkan dalam berita. Dengan berdasarkan kepada hasil ringkasan, maka penelusuran sinyal ekstrim dilakukan. Suatu kejadian dikatakan ekstrim bila nilai kenaikan atau penurunan antara data ke i dan i+1 melebihi 82% nilai rentang data.

Sedangkan untuk suatu data dikategorikan *repeated event* jika jumlah baris data nilai yang sama secara berturut-turut melebihi 10% jumlah baris data secara keseluruhan. Misalnya pada data periode satu tahun, dengan interval data harian (365 baris), data yang masuk dalam kategori *repeated event* hanya

data yang nilainya sama secara berturut-turut melebihi 36.5 baris data.

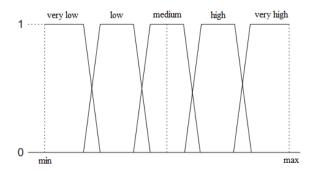


Gambar 2 Model proses ringkas data D2T

C. Data Interpretation

Karena berita yang dibangkitkan berupa berita general dimana data apapun dapat menjadi masukan (selama data time series dan mengikuti format data masukan), maka pada tahap Data Interpretasi, setiap pengguna dapat mengkostumisasi proses ini, namun dengan batasan hanya dapat dilakukan interpretasi data dengan Fuzzy membership function dan Crisp membership function. Dimana pengguna hanya perlu memasukan parameter kedalam file ParameterList.csv pada folder corpus dan memasukan file fungsi keanggotan pada folder tersebut dengan format nama [parameter]Adjective.csv.

Pada penelitian ini interpretasi data yang tersedia diantaranya AirQuality [12], WindSpeed [13], WindDirection [14], dan CloudCoverage [15] menggunakan Crisp membership function sedangkan Temperature [16], Rainfall [16], dan parameter yang tidak teridentifikasi (general) maka akan dilakukan interpretasi data dengan Fuzzy membership function. Data general akan di interpretasi berdasarkan corpus GeneralAdjective.csv dimana nilai setiap keanggotaan tergantung pada rentang nilai minimum dan maksimun yang diperoleh dari ringkasan data, hal ini dilakukan hasil dari modifikasi pada Fuzzy membership function untuk trend seperti pada Gambar 4, dimana nilai minimum dan maksimum dari fungsi keanggotaan merupakan nilai minimum dan maksimum pada ringkasan, kemudian membagi keanggotaan sesuai dengan jumlah kategori dalam corpus general [17].



Gambar 3 Fuzzy membership function for General Parameter

D. Document Planning

Pada proses ini dilakukan pemilihan konten (Content Determination) dan pembentukan struktur teks (Document Structuring) [18]. Untuk proses pemilihan konten, dilakukan dengan membagi konten kedalam dua kelompok, yaitu Routine Message dan Significant Event Message [6], sedangkankan Document Structuring dilaukan dengan cara membuat skema berdasarkan Target Text yang dibuat [6]. Pada teks ringkasan dan deskripsi data terkini konten dipilih dengan menglompokan kedalam dua kelompok sebelumnya, sedangkan pada informasi prediksi hanya menggunakan kelompok Routine Message.

E. Microplanning and Realisation

Pada tahap ini setidaknya ada empat hal yang perlu dilakukan yaitu, Lexicalisation, Aggregation, Referring Expression Generation dan Structure Realisation. Pada tahap Lexicalisation dilakukan proses representasi anatara perubahan data, misalnya "increased extremely from", "decrease to", dan lain sebagainya [6]. Pada tahap Aggregation dilakukan ketika akan menghubungkan beberapa pesan menjadi satu kesatuan dengan menggunakan Simple Conjunction Referring to Contrast Value [18]. Referring Expression Generation dilakukan dengan cara membangkitkan secara random berdasarkan corpus yang di buat [6]. Structure Realisation dilakukan penerapan dengan menyusun semua konten kedalam struktur yang telah ditentukan [2], kemudian menyimpan teks kedalam JSON untuk ditampilkan didalan situs web.

III. DESAIN EKSPERIMEN

Eksperimen dilakukan dengan cara membandingkan hasil dengan penelitian sebelumnya serta membangkitkan berita dengan 15 test-case [19] seperti pada tabel I yang kemudian setiap hasil eksperimen dilakukan pengukuran pada empat aspek yaitu, Readibility dan Computation Time [19][20], serta perbandingan hasil statistical resume dengan statistical resume data keseluruhan, juga validasi representative text. Pengujian Readibility dilakukan dengan menggunakan aplikasi Readibility Analyzer pada situs datayze dan grammarly, untuk Computation Time dilakukan dengan menggunakan fungsi system.time() dalam R, sedangkan validasi representative text dilakukan dengan membandingkan informasi dengan visualisasi data.

Tabel I Test-Case Eksperimen

Tabel Trest-Case Eksperanen				
Kode Dataset	Dataset	Sumber		
KB1	(Buy) Maret 2018	Situs web Bank Indonesia (https://www.bi.go.id/) kurs beli periode Maret 2018		
KB2	(Buy) April 2018	Situs web Bank Indonesia (https://www.bi.go.id/) kurs beli periode April 2018		
KB3	(Buy) Mei 2018	Situs web Bank Indonesia (https://www.bi.go.id/) kurs beli periode Mei 2018		
SD1	Juli 2016	Data interval harian dari situs web https://solargis.com. Selama satu tahun mulai dari bulan 01 Juli 2016 hingga 31 Juli 2016		
SD2	Agustus 2016	Data interval harian dari situs web https://solargis.com. Selama satu tahun mulai dari bulan 01 Agustus 2016 hingga 31 Agustus 2016		
SD3	September 2016	Data interval harian dari situs web https://solargis.com. Selama satu tahun mulai dari bulan 01 September 2016 hingga 30 September 2016		

Kode Dataset	Dataset	Sumber		
SD4	Oktober 2016	Data interval harian dari situs web https://solargis.com. Selama satu tahun mulai dari bulan 01 Oktober 2016 hingga 31 Oktober 2016		
SD5	November 2016	Data interval harian dari situs web https://solargis.com. Selama satu tahun mulai dari bulan 01 November 2016 hingga 30 November 2016		
SD6	Desember 2016	Data interval harian dari situs web https://solargis.com. Selama satu tahun mulai dari bulan 01 Desember 2016 hingga 31 Desember 2016		
KK1	2014-2015	Situs web <u>www.MeteoGalicia.gal</u> , selama satu tahun pada periode 2014-2015		
KK2	2015-2016	Situs web <u>www.MeteoGalicia.gal</u> , selama satu tahun pada periode 2015-2016		
KK3	2016-2017	Situs web <u>www.MeteoGalicia.gal</u> , selama satu tahun pada periode 2016-2017		

IV. HASIL DAN PEMBAHASAN

A. Perbandingan Output Sistem dengan penelitian terkait

Untuk mempermudah perbandingan *output* dengan penelitian terkait seperti DWP [6], penelitian Ramos [19], dan lainnya, peneliti menggunakan data pada penelitian DWP [6], yaitu data klimatologi dari stasiun MeteoGalicia. Perbandingan *output* dapat dilihat pada tabel II.

Tabel II Perbandingan Output Sistem

	Tabel II Perbandingan Output Sistem
Penelitian	Ouput
GNG Output #2	From the dataset, between 7/6/2015 00:00:00 to 25/05/2016 00:00:00, with parameters: Temperature, WindSpeed, WindDirection and Rainfall. It ilustrate that Temperature trend is decreased but the rest is increased. In today described that CloudCoverage is Mostly cloudy, Temperature is warm, WindSpeed is Light Breeze, WindDirection is South, and Rainfall is low Regarding the prediction result Temperature will decrease significantly to cold (8.31423200652999), WindDirection, and Rainfall will increase to South West (215.770666282549), and very low (11.3152622397209), CloudCoverage, and WindSpeed will keep stable at Mostly cloudy (59.3566076087131), and Light Breeze (5.631217490117). A conclusion of the predicted result is some variable will increase slowly and some variable will kept stable.
GNG Output #1	According to the dataset, from 06/07/2016 00:00:00 to 06/07/2017 00:00:00, with parameters: Temperature, WindSpeed, WindDirection and Rainfall. It can be seen that Temperature trend is decreased but the rest is increased. CloudCoverage, and Temperature parameters are more Lower than a year ago The Condition of today can be described that CloudCoverage is Mostly cloudy, Temperature is warm, WindSpeed is Light Breeze, WindDirection is North West, and Rainfall is low Based on prediction result Rainfall will increase to very low (13.03025338626), WindSpeed will keep stable at Light Breeze (2.89752858971176), CloudCoverage, Temperature, and WindDirection will decrease to Partly cloudy (43.9187268745456), cold (6.47740296152383), and South West (234.527931071855). A conclusion of the predicted result is half variable will decrease slowly.
[6] Output	Regarding to the prediction result, tomorrow sky state will be light rain although its covered by partly cloudy sky. Followed by temperature which decreased to warm. According to the air quality state, it will start to change to good.

Penelitian	Ouput
	According to the monthly summary result, this month was cooler and wetter than average. With average number of rain days, accordingly the total rain so far is well below the average. There was rain on everyday for 7 days from 02nd to 08th and intense rain was dropped in 06th. The wind for the month was light breeze in average. Average air quality was admissible. Average temperature was increased but 05 th was the coldest day of the month with 13.3 celcius degree temperature.
[19] Output	With respect to the air quality state, it will be variable although is expected to improve to good, favored by the wind during the coming days
[21] Output	Winds northwest 15 diminishingto light monday afternoon. Cloudy with occasional light snow. Fog patches. Visibilities 2 to 5 nm in snow. Belle isle. Northeast gulf northeast coast. Gale warning in belle isle and northeast gulf issued. Gale warning in northeast coast continued. Freezing spray warning continued. Winds southwest 15 to 20 knots increasing to west gales 35
[22] Outptut	-Light rian showers are likely -Sunny intervals with rain being possible – less likely than notSunny with rain being unlikely

Berdasarkan pada tabel I jumlah konten tentu semakin banyak, namun secara tekstual aplikasi ini tidak sebaik *output* DWP [6] pada penjelasannya, dikarenakan konsep aplikasi ini dibangun untuk data general sehingga mampu membangkitkan berita berdasarkan data apapun selama data tersebut mengikuti format data inputan, sedangkan pada penelitian DWP data inputan harus sama dengan yang ada pada penelitian (parameter). Pada penelitian DWP terdapat dua data inputan yaitu klimatologi dan kualitas udara, sehingga konten yang muncul terdapat dua bagian. Sedangkan pada Ramos, teks yang dibangun hanya untuk kualitas udara dan kecepatan angin saja [19]. Pada penelitian Goldberg terdapat pesan mengenai angin dan salju secara terpisah-pisah [21] sedangkan dalam penelitian Gkatzia hanya disampaikan terkait keadaan langit. Hal ini menunjukan bahwa D2T yang telah dibangun sebelumnya hanya untuk data yang spesifik, tidak general, sehingga ada kemungkinan sistem sebelumnya tidak berjalan jika diberikan data time series yang lain.

B. Hasil Eksperimen

Pada aspek *Readibility* dilakukan penilaian berdasarkan *Flesch Reading Ease Score* yang didapatkan menggunakan *tools Readibility Analyzer* pada situs www.datayze.com dan applikasi Grammarly, sehingga didapatkan hasil pada tabel III.

Tabel III Hasil Pengukuran Aspek Readibility

Kode Dataset	Flesch Reading Ease Score (Grammarly)	Flesch Reading Ease Score (Datayze)
KB1	44	42.13
KB2	42	37.07
KB3	33	29.11
SD1	28	19.59
SD2	29	15.23
SD3	30	17.3
SD4	27	15.72
SD5	23	13.09
SD6	28	17.29

Kode Dataset	Flesch Reading Ease Score (Grammarly)	Flesch Reading Ease Score (Datayze)		
KK1	60	57.77		
KK2	59	55.17		
KK3	63	60.39		
Rata-rata	38.83	31.66		
Rata-rata Keseluruhan	35.245			

Hasil *Computation Time* didapatkan dengan menjalankan fungsi system.time() dalam bahasa R, seperti system.time(source("D2T_Main.R")), sehingga mendapatkan hasil seperti pada tabel IV.

Tabel l	IV H	asil Pe	noul	airan (Comm	utation	Time

Kode Dataset	Running Time (s)
KB1	2.01
KB2	1.98
KB3	2.14
SD1	1.84
SD2	2.08
SD3	2.08
SD4	1.98
SD5	2.03
SD6	2.25
KK1	2.44
KK2	2.63
KK3	2.79
Rata-rata	2.235

V. KESIMPULAN

Pengembangan sistem *Data-to-Text* untuk data *streaming* dengan menggunakan *Mchine Learning* sangat bermanfaat, dimana sistem dapat bekerja tanpa inputan dari *user*, melainkan langsung dari *sensor* atau dari komputer lainnya, dan juga jika sistem digunakan dalam jangka waktu yang sangat lama, penggunaan *hardisk* tidak akan terlalu besar, karena data yang telah di proses akan dihapus, digantikan dengan model yang telah dibuat oleh *Picewise Linear Approximation*.

Penelitian ini menjawab kekurangan penelitian sebelumnya yaitu DWP [6] dimana pembangunan *User Interface* tidak menggunakan *package* shinyR, melainkan kombinasi dengan framework Codeigniter dengan bahasa pemrograman PHP, javascript, AJAX dan html dengan perantara output JSON.

Kesimpulan dari keseluruhan hasil eksperimen yang dilakukan, keluaran dari sistem terbukti merepresentasikan data yang diberikan. Penelitian ini memeroleh nilai rata-rata keseluruhan 35.425 pada aspek *Readibility* yang artinya keluaran dari sistem ini tergolong dalam kategori dapat dipahami oleh tingkat mahasiswa atau diatasnya. Sedangkan pada aspek *Computation Time* diperoleh rata-rata waktu komputasi 2.235 detik. Serta akurasi prediksi menggunakan model *linear* hasil dari PLA dengan *Least Square Method* adalah 44%.

Untuk penelitian berikutnya dapat dilakukan Pengembangan *corpus* untuk kasus umum, atau menambahkan *corpus-corpus* untuk kasus khusus, seperti pada *Data Interpretation* serta Menambahkan fitur untuk mendeteksi keterkaitan parameter seperti *Assosiation Rule*. Menggunakan algoritma lain untuk memprediksi data *streaming* untuk dibandingkan dengan penelitian ini.

DAFTAR PUSTAKA

 J. Bateman and M. Zock, "Natural Language Generation," Oxford Handb. Comput. Linguist., no. December 2017, pp. 1–21, 2012.

- [2] E. Reiter, "An Architecture for Data-to-Text Systems," *Comput. Intell.*, vol. 27, no. 1, pp. 23–40, 2011.
- [3] D. Gkatzia, O. Lemon, and V. Rieser, "Data-to-Text Generation Improves Decision-Making Under Uncertainty," *IEEE Comput. Intell. Mag.*, vol. 12, no. 3, pp. 10–17, 2017.
- [4] J. Gama and M. M. Gaber, *Learning from Data Streams: Processing Techniques in Sensor Networks*. 2007.
- [5] S. Muthukrishnan, "Data Streams: Algorithms and Applications," Found. Trends® Theor. Comput. Sci., vol. 1, no. 2, pp. 117–236, 2005.
- [6] B. Putra, L. S. Riza, and Y. Wihardi, "Pengembangan Sistem Datato-Text untuk Membangkitkan Berita Cuaca dengan Pendekatan Time-Series dalam R," 2017.
- [7] A. Gatt et al., "From data to text in the neonatal intensive care Unit: Using NLG technology for decision support and information management," AI Commun., vol. 22, no. 3, pp. 153–186, 2009.
- [8] J. Hunter *et al.*, "Bt-Nurse: Computer generation of natural language shift summaries from complex heterogeneous medical data," *J. Am. Med. Informatics Assoc.*, vol. 18, no. 5, pp. 621–624, 2011.
- [9] K. Kukich, "Design of a knowledge-based report generator," *Proc.*21st Annu. Meet. Assoc. Comput. Linguist. -, p. 145, 1983.
- [10] T. Palpanas, M. Vlachos, E. Keogh, D. Gunopulos, and W. Truppel, "Online amnesic approximation of streaming time series," *Data Eng. 2004. Proceedings. 20th Int. Conf.*, pp. 339–349, 2004.
- [11] K. R. Cliff and K. M. Billy, "Estimation of the Parameters of a Linear regression System Using the Simple Averaging Method," vol. 13, no. 11, pp. 7749–7758, 2017.
- [12] J. W. Crowder, J. G. Moore, L. DeRose, and W. J. Franek, "Air Pollution Field Enforcement," no. September 1999, 1999.
- [13] R. Rowlett, "Beaufort Scales (Wind Speed)," 2001. [Online]. Available: https://www.unc.edu/~rowlett/units/scales/beaufort.html. [Accessed: 20-May-2018].
- [14] J. Zandlo, G. Spoden, P. Bouley, and D. Ruschy, "Wind Direction and Degrees," *University of Minnesota*, 2001. [Online]. Available: http://snowfence.umn.edu/Components/winddirectionanddegreeswit houttable3.htm. [Accessed: 20-May-2018].
- [15] J. Huby, "Cloud Coverage," 2010. [Online]. Available: http://www.theweatherprediction.com/habyhints/189/. [Accessed: 20-May-2018].
- [16] A. Ramos-soto, A. Bugarin, and S. Barro, "Fuzzy Sets Across the Natural Language Generation Pipeline," vol. c, pp. 1–16, 2016.
- [17] R. Castillo-Ortega, N. Marín, C. Martínez-Cruz, and D. Sánchez, "A proposal for the hierarchical segmentation of time series. Application to trend-based linguistic description," *IEEE Int. Conf. Fuzzy Syst.*, pp. 489–496, 2014.
- [18] E. Reiter, "Building Natural-Language Generation Systems," pp. 91– 93, 1996.
- [19] A. Ramos-Soto, A. Bugarín, and S. Barro, "On the role of linguistic descriptions of data in the building of natural language generation systems," *Fuzzy Sets Syst.*, vol. 285, pp. 31–51, 2016.
- [20] A. Belz, "Probabilistic Generation of Weather Forecast Texts," *Naacl-Hlt*, no. April, pp. 164–171, 2007.
- [21] R. I. Kittredge and N. Driedger, "Using Natural-Language Processing to Produce Weather Forecasts," *IEEE Expert. Syst. their Appl.*, vol. 9, no. 2, pp. 45–53, 1994.
- [22] D. Gkatzia, O. Lemon, and V. Rieser, "Natural Language Generation

enhances human decision-making with uncertain information," 2016.

D. Bertram, "Likert Scales," University of Calagary, Department of

[23]

Computer Science, 2013. [Online]. Available: http://poincare.matf.bg.ac.rs/~kristina/topic-dane-likert.pdf.