



UNIVERSITAS BRAWIJAYA

FAKULTAS MATEMATIKA DAN ILMU PENGETAHUAN ALAM

DEPARTEMEN STATISTIKA /PROGRAM STUDI MAGISTER STATISTIKA

RENCANA PEMBELAJARAN SEMESTER

MATA KULIAH	KODE	RUMPUN MATA KULIAH	BOBOT (sks)	SEMESTER	Tgl. Penyusunan
ANALISIS STATISTIKA BERBASIS BIG DATA	MAS 80307	STATISTIKA KOMPUTASI DAN SAINS DATA	3	Ganjil	04/07/2023
OTORISASI	Dosen Pengembang RPS	Koordinator RMK	Ketua Prodi		
	Dr. Adji Achmad Rinaldo Fernandes, S.Si., M.Sc. Tanda Tangan	Dr. Adji Achmad Rinaldo Fernandes, S.Si., M.Sc. Tanda Tangan	Dr. Suci Astutik, S.Si., M.Si. Tanda Tangan		
Capaian Pembelajaran	CP LULUSAN PRODI				

	CPL 1	Lulusan yang menguasai dan mengembangkan konsep dasar keilmuan dan metode analisis statistika yang dapat diaplikasikan pada bidang komputasi, sosial, ekonomi, industri dan hayati dalam bentuk karya yang inovatif dan teruji.
	CPL 3	Lulusan yang menguasai minimal dua perangkat lunak statistika dan mempunyai kemampuan untuk mengembangkan alat analisis data, termasuk yang berbasis <i>open source</i> .
	CPL 5	Lulusan yang mampu mengambil keputusan secara tepat dalam menyelesaikan masalah di bidang keahliannya berdasarkan hasil analisis informasi dan data
	CPL 7	Lulusan yang mampu menerapkan dan menginternalisasi semangat kemandirian, kejuangan, kewirausahaan berdasarkan nilai, norma, dan etika akademik serta nilai Pancasila dalam segala aspek kehidupan.
	CP – MK	
	CPMK 1	Mahasiswa mampu memahami big data dengan baik
	CPMK 2	Mahasiswa mampu memahami pemodelan sistem dengan benar
	CPMK 3	Mahasiswa mampu menguasai konsep dan analisis statistika pada big data dengan variabel mining berbasis opini masyarakat (analisis sentimen) serta aplikasinya dan pengembangannya dengan tepat
	CPMK 4	Mahasiswa mampu menguasai konsep dan analisis statistika pada big data dengan variabel mining berbasis media massa (DNA) serta aplikasi dan pengembangannya dengan tepat
	CPMK 5	Mahasiswa mampu menguasai konsep dan analisis statistika pada big data dengan variabel mining berbasis karya ilmiah (SLR) serta aplikasi dan pengembangannya dengan tepat
	CPMK 6	Mahasiswa mampu memahami konsep model pengukuran dengan baik
	CPMK 7	Mahasiswa mampu menguasai konsep dan metode analisis pemodelan struktural klasik, analisis pemodelan struktural kekar, dan analisis pemodelan struktural fleksibel serta mampu mengaplikasikannya ke dalam permasalahan real, baik secara penerapan maupun pengembangan

Deskripsi Singkat MK	Penguasaan konsep big data, variabel mining dan pemodelan struktural berbasis opini masyarakat (analisis sentimen), media masa (DNA), dan karya ilmiah (dengan SLR), analisis pemodelan struktural klasik, kekar, dan fleksibel.	
Materi Pembelajaran/Pokok Bahasan	<ol style="list-style-type: none"> 1. Pemodelan sistem 2. Konsep <i>big data</i> 3. Variabel mining berbasis opini masyarakat (Analisis sentimen) 4. Variabel mining berbasis media massa (DNA) 5. Variabel mining berbasis karya ilmiah (SLR) 6. Model pengukuran 7. Analisis pemodelan struktural klasik 8. Analisis pemodelan struktural kekar 9. Analisis pemodelan struktural fleksibel 	
Pustaka	Utama	<ol style="list-style-type: none"> 1. Aitkin, M. 2023. Introduction to Statistical Modelling and Inference. Boca Raton: CRC Press 6000 Broken Sound Parkway NW, Suite 300. 2. Berry, M. W., dan Kogan, J. 2010. Text mining: applications and theory. John Wiley dan Sons. 3. Dietrich, D., Heller, B., & Yang, B. 2015. Data Science & Big Data Analytics: Discovering, Analyzing, Visualizing and Presenting Data. Indianapolis: John Wiley & Sons, Inc. 4. Hair, J.F., Black, W.C., Babin, B.J., and Anderson, R.E. 2010. Multivariate Data Analysis. 7th Ed. New Jersey: Pearson Prentice Hall. 5. Tan, A. 2020. Text Mining: The state of the art and the challenges. Kent Ridge Digital Labs 21 Heng Mui Keng Terrace Singapore 119613.
	Pendukung	
Media Pembelajaran	Perangkat Lunak :	Perangkat Keras :
	GCR/Zoom	LCD dan Proyektor
Team Teaching		
Mata Kuliah Syarat		

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
1	Mahasiswa mampu memahami dan menjelaskan pemodelan sistem dalam statistika dengan baik	Kerunutan dan ketepatan dalam penjelasan definisi dan konsep pemodelan sistem	Kriteria: Ketepatan dan kerunutan Bentuk Penilaian: Tugas dan observasi sikap	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	Kontrak Kuliah, definisi pemodelan sistem, peran serta penerapannya dalam statistika Pustaka Utama: Aitkin, M. 2023. <i>Introduction to Statistical Modelling and Inference</i> . Boca Raton: CRC Press 6000 Broken Sound Parkway NW, Suite 300.	Sikap 0.33 Tugas 3.33
2	Mahasiswa mampu menjelaskan konsep big data dengan baik	Kerunutan dan ketepatan dalam penjelasan definisi dan konsep big data	Kriteria: Ketepatan dan kerunutan Bentuk Penilaian: Tugas dan observasi sikap	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	Definisi big data, dan bagaimana penerapannya dalam analisis statistika Pustaka Utama: Dietrich, D., Heller, B., & Yang, B. 2015. <i>Data Science & Big Data Analytics: Discovering, Analyzing, Visualizing and Presenting Data</i> .	Sikap 0.33 Tugas 3.33

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					Indianapolis: John Wiley & Sons, Inc.	
3	Mahasiswa mampu menjelaskan peranan big data yang meliputi variabel mining berbasis opini masyarakat. (Analisis Sentimen)	Keruntutan dan ketepatan dalam memahami konsep dan langkah-langkah analisis sentimen yang merupakan penerapan dari variabel mining berbasis opini masyarakat	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> kelompok maksimal 5 orang, dan observasi sikap	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	Definisi Analisis Sentimen dan perannya dalam statistika Pustaka Utama Dietrich, D., Heller, B., & Yang, B. 2015. Data Science & Big Data Analytics: Discovering, Analyzing, Visualizing and Presenting Data. Indianapolis: John Wiley & Sons, Inc.	Sikap 0.33 Tugas 3.33

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
4	Mahasiswa mampu memahami penerapan variabel mining berbasis opini masyarakat (Analisis Sentimen) pada permasalahan real beserta menguasai penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya	Kerunutan dan ketepatan dalam menerapkan variabel mining berbasis opini masyarakat (Analisis Sentimen). Kerunutan dan ketepatan penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis data	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas, dan observasi sikap	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	Penerapan Analisis Sentimen pada permasalahan real, penggunaan perangkat lunak statistika dalam Analisis Sentimen	Sikap 0.33 Tugas 3.33
5	Mahasiswa mampu menjelaskan peranan big data yang meliputi variabel mining berbasis media massa (Analisis DNA)	Kerunutan dan ketepatan dalam memahami konsep dan langkah-langkah analisis DNA yang merupakan penerapan dari variabel mining berbasis media massa	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas, dan observasi sikap	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	Definisi Analisis DNA dan perannya dalam statistika Pustaka Utama Dietrich, D., Heller, B., & Yang, B. 2015. Data Science & Big Data Analytics: Discovering, Analyzing, Visualizing and Presenting Data. Indianapolis: John Wiley & Sons, Inc.	Sikap 0.33 Tugas 3.33

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					Berry, M. W., dan Kogan, J. 2010. Text mining: applications and theory. John Wiley dan Sons.	
6	Mahasiswa mampu memahami penerapan variabel mining berbasis media massa (Analisis DNA) pada permasalahan real beserta menguasai penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya	<p>Keruntutan dan ketepatan dalam menerapkan variabel mining berbasis media massa (Analisis DNA).</p> <p>Keruntutan dan ketepatan penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis data</p>	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas, dan observasi sikap	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	<p>Penerapan Analisis DNA pada permasalahan real, penggunaan perangkat lunak statistika dalam Analisis DNA</p> <p>Pustaka Utama</p> <p>Dietrich, D., Heller, B., & Yang, B. 2015. Data Science & Big Data Analytics: Discovering, Analyzing, Visualizing and Presenting Data. Indianapolis: John Wiley & Sons, Inc.</p>	Sikap 0.33 Tugas 3.33

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					Berry, M. W., dan Kogan, J. 2010. Text mining: applications and theory. John Wiley dan Sons.	
7	Mahasiswa mampu menjelaskan peranan big data yang meliputi variabel mining berbasis karya ilmiah (SLR)	Keruntutan dan ketepatan dalam memahami konsep dan langkah-langkah analisis SLR yang merupakan penerapan dari variabel mining berbasis karya ilmiah	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas dan observasi sikap	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	Definisi Analisis SLR dan perannya dalam statistika Pustaka Utama Dietrich, D,, Heller, B., & Yang, B. 2015. Data Science & Big Data Analytics: Discovering, Analyzing, Visualizing and Presenting Data. Indianapolis: John Wiley & Sons, Inc. Berry, M. W., dan Kogan, J. 2010. Text	Sikap 0.33 Tugas 3.33

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					mining: applications and theory. John Wiley dan Sons.	
8 dan 9	UTS					UTS 20 Sikap 0.33
10	Mahasiswa mampu memahami penerapan variabel mining berbasis karya ilmiah (SLR) pada permasalahan real beserta menguasai penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya	Kerunutan dan ketepatan dalam menerapkan variabel mining berbasis karya ilmiah (Analisis SLR). Kerunutan dan ketepatan penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis data	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas, dan observasi sikap	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	Penerapan Analisis SLR pada permasalahan real, penggunaan perangkat lunak statistika dalam Analisis SLR Pustaka Utama Dietrich, D,, Heller, B., & Yang, B. 2015. Data Science & Big Data Analytics: Discovering, Analyzing, Visualizing and Presenting Data.	Sikap 0.33 Tugas 3.33

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					Indianapolis: John Wiley & Sons, Inc. Berry, M. W., dan Kogan, J. 2010. Text mining: applications and theory. John Wiley dan Sons.	
11	Kuis Big Data					Sikap 0.33 Kuis 15
12	Mahasiswa mampu memahami dan menjelaskan konsep model pengukuran dalam statistika dengan baik	Keruntutan dan ketepatan dalam penjelasan definisi dan konsep model pengukuran	Kriteria: Ketepatan dan keruntutan Bentuk Penilaian: Tugas dan observasi sikap	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	Definisi model pengukuran, peran serta penerapannya dalam statistika Pustaka Utama: Aitkin, M. 2023. Introduction to Statistical Modelling and Inference. Boca Raton: CRC Press 6000 Broken Sound Parkway NW, Suite 300.	Sikap 0.33 Tugas 3.33

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					Hair, J.F., Black, W.C., Babin, B.J., and Anderson, R.E. 2010. <i>Multivariate Data Analysis</i> . 7th Ed. New Jersey: Pearson Prentice Hall.	
13	Mahasiswa mampu memahami konsep dan langkah-langkah analisis pemodelan struktural klasik, menerapkan analisis pemodelan struktural klasik pada permasalahan real, dan menguasai penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya dengan baik	<p>Kerunutan dan ketepatan dalam penjelasan definisi, konsep, serta langkah-langkah analisis pemodelan struktural klasik</p> <p>Kerunutan dan ketepatan penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis data</p>	<p>Kriteria: Ketepatan dan kerunutan</p> <p>Bentuk Penilaian: Tugas dan observasi sikap</p>	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	<p>Definisi pemodelan struktural klasik, langkah-langkah analisis pemodelan struktural klasik</p> <p>Penerapan analisis pemodelan struktural klasik pada permasalahan real serta penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis pemodelan struktural klasik</p> <p>Pustaka Utama: Aitkin, M. 2023. <i>Introduction to Statistical Modelling</i></p>	Sikap 0.33 Tugas 3.33

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					and Inference. Boca Raton: CRC Press 6000 Broken Sound Parkway NW, Suite 300. Hair, J.F., Black, W.C., Babin, B.J., and Anderson, R.E. 2010. Multivariate Data Analysis. 7th Ed. New Jersey: Pearson Prentice Hall.	
14	Mahasiswa mampu memahami konsep dan langkah-langkah analisis pemodelan struktural kekar, menerapkan analisis pemodelan struktural kekar pada permasalahan real , dan menguasai penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya dengan baik	Kerunutan dan ketepatan dalam penjelasan definisi, konsep, serta langkah-langkah analisis pemodelan struktural kekar Kerunutan dan ketepatan penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis data	Kriteria: Ketepatan dan kerunutan Bentuk Penilaian: Tugas dan observasi sikap	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50'], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60']	Definisi pemodelan struktural kekar, langkah-langkah analisis pemodelan struktural kekar Penerapan analisis pemodelan struktural kekar pada permasalahan real serta penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis pemodelan struktural kekar	Sikap 0.33 Tugas 3.33

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					<p>Pustaka Utama: Aitkin, M. 2023. Introduction to Statistical Modelling and Inference. Boca Raton: CRC Press 6000 Broken Sound Parkway NW, Suite 300.</p> <p>Hair, J.F., Black, W.C., Babin, B.J., and Anderson, R.E. 2010. Multivariate Data Analysis. 7th Ed. New Jersey: Pearson Prentice Hall.</p>	
15	Mahasiswa mampu memahami konsep dan langkah-langkah analisis pemodelan struktural fleksibel, menerapkan analisis pemodelan struktural fleksibel pada permasalahan real , dan menguasai penggunaan perangkat lunak statistika	<p>Keruntutan dan ketepatan dalam penjelasan definisi, konsep, serta langkah-langkah analisis pemodelan struktural fleksibel</p> <p>Keruntutan dan ketepatan</p>	<p>Kriteria: Ketepatan dan keruntutan</p> <p>Bentuk Penilaian: Tugas dan observasi sikap</p>	Kuliah <i>case based</i> dan diskusi [TM: 3*50], Review Materi dari tugas dan Persiapan minggu berikutnya [BT + BM:(1+1)* 3*60]	<p>Definisi pemodelan struktural fleksibel, langkah-langkah analisis pemodelan struktural fleksibel</p> <p>Penerapan analisis pemodelan struktural fleksibel pada permasalahan real</p>	Sikap 0.33 Tugas 3.33

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
	dalam analisis datanya dengan baik	penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis data			<p>serta penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis pemodelan struktural fleksibel</p> <p>Pustaka Utama: Aitkin, M. 2023. Introduction to Statistical Modelling and Inference. Boca Raton: CRC Press 6000 Broken Sound Parkway NW, Suite 300.</p> <p>Hair, J.F., Black, W.C., Babin, B.J., and Anderson, R.E. 2010. Multivariate Data Analysis. 7th Ed. New Jersey: Pearson Prentice Hall.</p>	

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
16	Kuis analisis pemodelan struktural					Sikap 0.33 Kuis 15
17	UAS					UAS 20 Sikap 0.33
Total Persentase Nilai Akhir						100.00

RANCANGAN PENILAIAN

Capaian pembelajaran Mata Kuliah ini diukur menggunakan beberapa jenis penilaian, antara lain penilaian sikap, tugas individu, responsi, kuis, UTS dan UAS. Penilaian sikap, tugas dan responsi digunakan untuk mengukur capaian sub CPMK per minggu. Hasil pengerjaan tugas digunakan sebagai umpan balik mengenai tingkat pemahaman mahasiswa pada sub CPMK tertentu. Sedangkan kuis digunakan untuk menilai capaian sub CPMK dalam beberapa minggu secara menyeluruh. Detil jenis penilaian dan bobotnya dapat dilihat pada Tabel berikut:

Tabel Jenis Penilaian dan Bobotnya Terhadap Nilai Akhir

Jenis Penilaian	Bobot
Sikap	5%
<i>Case-Based I (Kuis Case-Based)</i>	15%
<i>Case-Based II (Rata-rata Tugas Case-Based)</i>	40%
UTS	20%

Jenis Penilaian	Bobot
UAS	20%

TABEL JENIS PENILAIAN DAN EVALUASI KETERKAITAN CP – CPMK – SUB CPMK

Minggu ke:	CPL	CPMK	Sub CPMK	Bentuk Penilaian	Durasi Waktu	% Terhadap Nilai Akhir	Metode Pengerjaan
1	1,7	2	Mahasiswa mampu memahami dan menjelaskan pemodelan sistem dalam statistika dengan baik	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu
2	1,7	1	mampu menjelaskan konsep big data dengan baik	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu
3	1,5,7	3	mampu menjelaskan peranan big data yang meliputi variabel mining berbasis opini masyarakat. (Analisis Sentimen)	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu
4	1,3,5,7	3	mampu memahami penerapan variabel mining	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu

Minggu ke:	CPL	CPMK	Sub CPMK	Bentuk Penilaian	Durasi Waktu	% Terhadap Nilai Akhir	Metode Pengerjaan
			berbasis opini masyarakat (Analisis Sentimen) pada permasalahan real beserta menguasai penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya				
5	1,5,7	4	mampu menjelaskan peranan big data yang meliputi variabel mining berbasis media massa (Analisis DNA)	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu
6	1,3,5,7	4	Mahasiswa mampu memahami penerapan variabel mining berbasis mrda massa (Analisis DNA) pada permasalahan real beserta menguasai	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu

Minggu ke:	CPL	CPMK	Sub CPMK	Bentuk Penilaian	Durasi Waktu	% Terhadap Nilai Akhir	Metode Pengerjaan
			penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya				
7	1,5,7	5	mampu menjelaskan peranan big data yang meliputi variabel mining berbasis karya ilmiah (SLR)	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu
8	UTS						
9							
10	1,3,5,7	5	mampu memahami penerapan variabel mining berbasis karya ilmiah (SLR) pada permasalahan real beserta menguasai penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu
11	Kuis Big Data						
12	1,3,5,7	6	mampu memahami dan	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu

Minggu ke:	CPL	CPMK	Sub CPMK	Bentuk Penilaian	Durasi Waktu	% Terhadap Nilai Akhir	Metode Pengerjaan
			menjelaskan konsep model pengukuran dalam statistika dengan baik				
13	1,3,5,7	7	mampu memahami konsep dan langkah-langkah analisis pemodelan struktural klasik, menerapkan analisis pemodelan struktural klasik pada permasalahan real , dan menguasai penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya dengan baik	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu
14	1,3,5,7	7	mampu memahami konsep dan langkah-langkah analisis	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu

Minggu ke:	CPL	CPMK	Sub CPMK	Bentuk Penilaian	Durasi Waktu	% Terhadap Nilai Akhir	Metode Pengerjaan
			pemodelan struktural kekar, menerapkan analisis pemodelan struktural kekar pada permasalahan real , dan menguasai penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya dengan baik				
15	1,3,5,7	7	mampu memahami konsep dan langkah-langkah analisis pemodelan struktural fleksibel, menerapkan analisis pemodelan struktural fleksibel pada permasalahan real , dan	Tugas dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu

Minggu ke:	CPL	CPMK	Sub CPMK	Bentuk Penilaian	Durasi Waktu	% Terhadap Nilai Akhir	Metode Pengerjaan
			menguasai penggunaan perangkat lunak statistika dalam analisis datanya dengan baik				
16	Kuis Analisis Pemodelan Struktural						
17	UAS						

PENENTUAN NILAI AKHIR

Kisaran Nilai Akhir (NA)	Huruf Mutu	Angka Mutu
> 80	A	4
$75 < NA \leq 80$	B+	3.5
$69 < NA \leq 75$	B	3
$60 < NA \leq 69$	C+	2.5
$55 < NA \leq 60$	C	2
$50 < NA \leq 55$	D+	1.5
$44 < NA \leq 50$	D	1
$0 < NA \leq 44$	E	0

PEMETAAN BOBOT CPMK - CP

	CPL 1	CPL 2	CPL 3	CPL 4	CPL 5	CPL 6	CPL 7
CPMK1	0.8						0.2
CPMK2	0.8						0.2
CPMK3	0.25		0.35		0.35		0.05
CPMK4	0.25		0.35		0.35		0.05
CPMK5	0.25		0.35		0.35		0.05
CPMK6	0.8						0.2
CPMK7	0.25		0.35		0.35		0.05

PEMETAAN BOBOT Assessment - CPMK

Assessment	CPMK1	CPMK2	CPMK3	CPMK4	CPMK5	CPMK6	CPMK7
SIKAP	0.143	0.142	0.142	0.142	0.142	0.142	0.142
CB1 (Kuis Case Based)	0	0	0	0	0.5	0	0.5
CB2 (Tugas Case Based)	0.15	0.15	0.25	0	0.25	0	0.2
UTS	0.05	0.05	0.3	0.3	0.3	0	0
UAS	0	0	0	0	0	0.5	0.5