



# 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 BAYESIAN	MAS80014	Laboratorium Simulasi dan Komputasi	2	Ganjil/Genap	01/08/2023
OTORISASI	Dosen Pengembang RPS	Koordinator RMK	Ketua Prodi		
	Dr. Suci Astutik, S.Si., M.Si. 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				

	<b>CPL 1</b>	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.
	<b>CPL 2</b>	Lulusan yang mampu menyusun, memilih, dan mengembangkan rancangan pengumpulan /pembangkitan data secara efisien dan menerapkan dalam bentuk survei, percobaan, atau simulasi.
	<b>CPL 3</b>	Lulusan yang mampu mengelola, menganalisis data, dan mengambil keputusan secara tepat dalam menyelesaikan permasalahan nyata menggunakan metode statistika di bidang komputasi statistika, sosial, ekonomi, industri dan hayati dengan bantuan perangkat lunak, serta menyajikan dan mengkomunikasikan hasilnya.
	<b>CPL 4</b>	Lulusan yang menguasai minimal dua perangkat lunak statistika dan mempunyai kemampuan untuk mengembangkan alat analisis data, termasuk yang berbasis open source.
	<b>CPL 5</b>	Lulusan yang mampu menerapkan pemikiran logis, kritis, sistematis, dan inovatif secara mandiri dalam mengelola riset dengan hasil yang bermutu dan terukur serta mendapat pengakuan nasional dan internasional dalam implementasi ilmu pengetahuan dan teknologi bagi masyarakat.
	<b>CPL 6</b>	Lulusan yang mampu memelihara dan mengembangkan jaringan kerja, serta melakukan supervisi dan evaluasi terhadap kinerja tim yang dipimpinnya
	<b>CPL 7</b>	Lulusan yang mampu menerapkan dan menginternalisasi semangat kemandirian, menggunakan prinsip pembelajaran sepanjang hayat, kejujuran, kewirausahaan berdasarkan nilai, norma, dan etika akademik serta nilai Pancasila dalam segala aspek kehidupan.

<b>CP – MK</b>	
<b>CPMK 1</b>	Mahasiswa mampu memahami, menjelaskan, dan mengembangkan konsep-konsep dasar inferensi Bayesian: Pengantar Distribusi-distribusi peluang diskrit dan kontinyu, full conditional distribution, Teorema Bayes, Inferensi Bayesian dibandingkan dengan Inferensi Fisher (klasik) (CPL1, CPL3,CPL5, CPL6, CPL7).
<b>CPMK 2</b>	Mahasiswa mampu memahami, menjelaskan, menerapkan, dan mengembangkan konsep Bayesian Single Parameter untuk distribusi diskrit dan kontinyu (CPL1, CPL3, CPL4, CPL5, CPL6, CPL7).
<b>CPMK 3</b>	Mahasiswa mampu memahami, menjelaskan, menerapkan, dan mengembangkan konsep Bayesian Multi Parameter untuk distribusi diskrit dan kontinyu (CPL1, CPL2,CPL3,CPL4,CPL5,CPL6,CPL7).
<b>CPMK 4</b>	Mahasiswa mampu memahami, menjelaskan, menerapkan, dan mengembangkan Algoritma MCMC pendekatan Gibbs Sampler (CPL1, CPL2, CPL3, CPL4, CPL5, CPL6, CPL7).
<b>CPMK 5</b>	Mahasiswa mampu memahami, menjelaskan, menerapkan, dan mengembangkan konsep Pemodelan Regresi Linier dengan pendekatan Bayesian (CPL1, CPL2, CPL3, CPL4, CPL5, CPL6, CPL7).
<b>CPMK 6</b>	Mahasiswa mampu memahami, menjelaskan, menerapkan, dan mengembangkan konsep pemodelan Regresi Logistik dengan pendekatan Bayesian (CPL1, CPL2, CPL3, CPL4, CPL5, CPL6, CPL7).
<b>CPMK 7</b>	Mahasiswa mampu memahami, menjelaskan, menerapkan, dan mengembangkan pemodelan Mixture (Normal), Bayes Faktor (BF) dan Pengantar RJMCMC (CPL1, CPL2, CPL3, CPL4, CPL5, CPL6, CPL7).

<b>Deskripsi Singkat MK</b>	Konsep teori, penerapan dan pengembangan inferensi Bayesian pada model single parameter, multi parameter, regresi linier, regresi logistik, dan model mixture.	
<b>Materi Pembelajaran/Pokok Bahasan</b>	<ol style="list-style-type: none"> <li>1. Konsep Dasar Inferensi Bayesian</li> <li>2. Inferensi Bayesian I: Model Single Parameter</li> <li>3. Inferensi Bayesian II: Model Multi Parameter</li> <li>4. Algoritma MCMC Pendekatan Gibbs Sampler</li> <li>5. Inferensi Bayesian: Model Regresi Linier Sederhana dan Berganda</li> <li>6. Inferensi Bayesian: Model Regresi Logistik Sederhana dan Model Regresi Logistik Berganda</li> <li>7. Inferensi Bayesian: Model Mixture (Normal), Bayes Faktor (BF), dan Pengantar RJMCMC</li> </ol>	
<b>Pustaka</b>	<b>Utama</b>	
	<ol style="list-style-type: none"> <li>1. Congdon, P. 2006. Bayesian Statistical Modelling (2nd ed.). USA: John Wiley &amp; Sons.</li> <li>2. Gelman, A., Carlin, J. B., Stern, H.S., dan Rubin, D. B. 2004. Bayesian Data Analysis (2nd ed.). New York: Chapman &amp; Hall.</li> <li>3. Ntzoufras, I. 2009. Bayesian Modeling Using WinBUGS. New Jersey: John Wiley &amp; Sons, Inc.</li> </ol>	
	<b>Pendukung</b>	

	<ol style="list-style-type: none"> <li>1. Ross, S. 2007. Introduction to Probability Models. Ninth Edition. Elsevier, Ansterdam</li> <li>2. Mendenhall, Scheaffer, dan Wackery. 1981. Mathematical Statistic with application. Duxbury, Boston</li> </ol>	
<b>Media Pembelajaran</b>	<b>Perangkat Lunak:</b>	<b>Perangkat Keras:</b>
	<ul style="list-style-type: none"> <li>• R</li> <li>• R2WinBUGS</li> <li>• WinBUGS</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>• LCD Proyektor</li> <li>• Whiteboard</li> <li>• Komputer/Laptop</li> </ul>
<b>Team Teaching</b>	<ol style="list-style-type: none"> <li>1. Dr. Suci Astutik, S.Si., M.Si.</li> <li>2. Achmad Efendi, S.Si., M.Sc., Ph.D</li> <li>3. Dr. Dra. Ani Budi Astuti, M.Si</li> </ol>	
<b>Mata Kuliah Syarat</b>	-	

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 menjelaskan konsep dasar inferensi bayesian dan membedakan inferensi Fisher (klasik) dengan Bayeisan	Ketepatan dalam penjelasan konsep dasar inferensi Bayesian	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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']	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Kontrak Kuliah</li> <li>● Konsep Dasar Inferensi Bayesian</li> <li>● Contoh-contoh Kasus</li> <li>● Komputasi dan Software</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Sikap (0.42%)</li> </ul>
2	Mahasiswa mampu menjelaskan dan menerapkan Bayesian Single parameter pada sebaran peluang diskrit	Ketepatan di dalam penjelasan dan perhitungan Bayesian Single parameter pada sebaran peluang diskrit	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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']	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Inferensi Bayesian I: Model Single Parameter</li> <li>● Contoh Kasus</li> <li>● Komputasi dan Software"</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Sikap (0.42%)</li> </ul>
3	Mahasiswa mampu menjelaskan dan menerapkan Bayesian Single parameter pada sebaran peluang kontinu	Ketepatan di dalam penjelasan dan perhitungan Bayesian Single parameter pada sebaran peluang kontinu	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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']	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Inferensi Bayesian II: Model Single Parameter</li> <li>● Contoh Kasus</li> <li>● Komputasi dan Software</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Tugas 1 (5%)</li> <li>● sikap (0.42%)</li> </ul>

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					<ul style="list-style-type: none"> <li>Tugas I (materi mencakup pertemuan 1 s/d pertemuan 3): Studi Kasus Single Parameter Lokal Konten Indonesia: bentuk artikel dan Laporan MS. Word"</li> </ul>	
4	KUIS 1					<ul style="list-style-type: none"> <li>10%</li> </ul>
5	Mahasiswa mampu menjelaskan dan menerapkan Bayesian Multi parameter pada sebaran peluang diskrit	Ketepatan di dalam penjelasan dan perhitungan Bayesian multi parameter pada sebaran peluang diskrit dan kontinu	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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']	<ul style="list-style-type: none"> <li>Inferensi Bayesian II: Model Multi Parameter</li> <li>Contoh Kasus</li> <li>Komputasi dan Software</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>Sikap (0.42%)</li> </ul>
6	Mahasiswa mampu menjelaskan, menerapkan dan mengembangkan algoritma MCMC dengan Gibbs Sampler	Ketepatan di dalam penjelasan, penerapan dan pengembangan Pendugaan parameter model menggunakan MCMC dengan Gibbs Sampler	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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']	<ul style="list-style-type: none"> <li>Algoritma MCMC pendekatan Gibbs Sampler</li> <li>Contoh Kasus</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>Tugas 2 (5%)</li> <li>sikap (0.42%)</li> </ul>

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					<ul style="list-style-type: none"> <li>• Komputasi dan Software</li> <li>• Tugas II (materi mencakup pertemuan 5 s/d pertemuan 6) Studi Kasus Multiparameter Parameter Lokal Konten Indonesia: bentuk artikel dan Laporan MS. Word</li> </ul>	
7	Mahasiswa mampu menjelaskan, menerapkan Bayesian Multi parameter pada sebaran peluang kontinu	Ketepatan di dalam penjelasan, penerapan dan pengembangan Pendugaan parameter model menggunakan MCMC dengan Gibbs Sampler	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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]	<ul style="list-style-type: none"> <li>• Inferensi Bayesian II: Model Multi Parameter</li> <li>• Algoritma MCMC pendekatan Gibbs Sampler</li> <li>• Contoh Kasus</li> <li>• Komputasi dan Software</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>• Sikap (0.42%)</li> <li>• presentasi (5%)</li> </ul>



Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					<ul style="list-style-type: none"> <li>Tugas II (materi mencakup pertemuan 5 s/d pertemuan 6) Studi Kasus Multiparameter Parameter Lokal Konten Indonesia: bentuk artikel dan Laporan MS. Word</li> </ul>	
8	UTS					25%
9	Mahasiswa mampu menjelaskan, menerapkan dan mengembangkan Pendugaan parameter model pada Regresi Linier sederhana pendekatan Bayesian menggunakan MCMC dengan Gibbs Sampler	Ketepatan di dalam penjelasan, penerapan dan pengembangan Pendugaan parameter model pada Regresi Linier Sederhana Bayesian menggunakan MCMC dengan Gibbs Sampler	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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]	<ul style="list-style-type: none"> <li>Inferensi Bayesian: Model Regresi Linier Sederhana</li> <li>Contoh Kasus</li> <li>Komputasi dan Software"</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>Sikap (0.42%)</li> </ul>

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
10	Mahasiswa mampu menjelaskan, menerapkan dan mengembangkan Pendugaan parameter model pada Regresi Linier berganda pendekatan Bayesian menggunakan MCMC dengan Gibbs Sampler	Ketepatan di dalam penjelasan, penerapan dan pengembangan Pendugaan parameter model pada Regresi Linier Berganda Bayesian menggunakan MCMC dengan Gibbs Sampler	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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']	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Inferensi Bayesian: Model Regresi Linier Berganda</li> <li>● Contoh Kasus</li> <li>● Komputasi dan Software</li> <li>● Tugas III (materi mencakup pertemuan 9 s/d pertemuan 10): Studi Kasus Regresi Linier Berganda Lokal Konten Indonesia pendekatan Bayesian: bentuk artikel dan Laporan MS. Word. Lokal konten di Indonesia pada 3 minat penelitian, misal: Data Curah Hujan, data ekonomi, big data di Indonesia</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Tugas 3 (5%)</li> <li>● sikap (0.42%)</li> </ul>

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
11	Mahasiswa mampu menjelaskan, menerapkan dan mengembangkan Pendugaan parameter model pada Regresi Logistik sederhana pendekatan Bayesian menggunakan MCMC dengan Gibbs Sampler	Ketepatan di dalam penjelasan, penerapan dan pengembangan Pendugaan parameter model pada Regresi Logistik sederhana Bayesian menggunakan MCMC dengan Gibbs Sampler	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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]	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Inferensi Bayesian: Model Regresi Logistik Sederhana</li> <li>● Contoh Kasus</li> <li>● Komputasi dan Software</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Sikap (0.42%)</li> </ul>
12	Mahasiswa mampu menjelaskan, menerapkan dan mengembangkan Pendugaan parameter model pada Regresi Logistik berganda pendekatan Bayesian menggunakan MCMC dengan Gibbs Sampler	Ketepatan di dalam penjelasan, penerapan dan pengembangan Pendugaan parameter model pada Regresi Logistik berganda Bayesian menggunakan MCMC dengan Gibbs Sampler	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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]	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Inferensi Bayesian: Model Regresi Logistik Berganda</li> <li>● Contoh Kasus</li> <li>● Komputasi dan Software</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Sikap (0.42%)</li> </ul>
13	KUIS 2					10%
14	Mahasiswa mampu menjelaskan, menerapkan dan mengembangkan konsep dasar Model Mixture (Normal)	Ketepatan di dalam penjelasan, penerapan dan pengembangan konsep dasar Model Mixture (Normal)	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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]	<ul style="list-style-type: none"> <li>● "• Inferensi Bayesian: Model Mixture (Normal), Bayes Faktor (BF) dan Pengantar RJMCMC</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Sikap (0.42%)</li> </ul>

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
					<ul style="list-style-type: none"> <li>● Contoh Kasus</li> <li>● Komputasi dan Software</li> </ul>	
15	Mahasiswa mampu menjelaskan, menerapkan dan mengembangkan konsep dasar RJMCMC dan Bayes Faktor	Ketepatan di dalam penjelasan, penerapan dan pengembangan konsep dasar RJMCMC dan Bayes Faktor	Kriteria: Ketepatan, Bentuk Penilaian: Tugas <i>Case Based</i> individu, Responsi 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']	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Inferensi Bayesian Lanjutan: Model Mixture (Normal), Bayes Factor dan Pengantar RJMCMC</li> <li>● Contoh Kasus</li> <li>● Komputasi dan Software</li> <li>● Tugas IV (materi mencakup pertemuan 11 s/d pertemuan 14): Studi Kasus tentang Regresi Logistik Berganda, Model Mixture (Normal), BF, RJMCMC local konten Indonesia.</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>● Tugas 4 (5%)</li> <li>● sikap (0.42%)</li> </ul>

Minggu ke	Sub-CP MK (sebagai kemampuan akhir yang diharapkan)	Indikator	Kriteria & Bentuk Penilaian	Metode Pembelajaran [Estimasi Waktu]	Materi Pembelajaran [Pustaka]	Bobot Penilaian (%)
	UAS					25%
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	10%
Case Based I (Rata-rata Tugas Case Based)	20%
Case Based II (presentasi)	5%
Case Based III (Kuis)	20%
UTS	22.5%
UAS	22.5%

**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, 5, 6, 8	1, 5	Pendugaan parameter dengan metode momen	Tugas, Responsi, dan Penilaian Sikap	5 hari	2.875	Take Home, Individu
2							
3	dst						

### PENENTUAN NILAI AKHIR

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

### PEMETAAN BOBOT CPMK - CPL

	CPL 1	CPL 2	CPL 3	CPL 4	CPL 5	CPL 6	CPL 7
CPMK1	0,2	0	0,2	0	0,2	0,2	0,2
CPMK2	0,2	0,1	0,2	0,1	0,2	0,1	0,1
CPMK3	0,2	0,1	0,2	0,1	0,2	0,1	0,1
CPMK4	0,2	0,1	0,2	0,1	0,2	0,1	0,1
CPMK5	0,2	0,1	0,2	0,1	0,2	0,1	0,1
CPMK6	0,2	0,1	0,2	0,1	0,2	0,1	0,1

	CPL 1	CPL 2	CPL 3	CPL 4	CPL 5	CPL 6	CPL 7
CPMK7	0,2	0,1	0,2	0,1	0,2	0,1	0,1

### PEMETAAN BOBOT Assessment - CPMK

Assessment	CPMK1	CPMK2	CPMK3	CPMK4	CPMK5	CPMK6	CPMK7
SIKAP	0.1	0.15	0.15	0.15	0.15	0.15	0.15
Case Based I (Rata-rata Tugas Case Based)	0.1	0.15	0.15	0.15	0.15	0.15	0.15
Case Based II (presentasi)	0.25	0.25	0.25	0.25	0	0	0
Case Based III (Kuis)	0.1	0.15	0.15	0.15	0.15	0.15	0.15
UTS	0.25	0.25	0.25	0.25	0	0	0
UAS	0	0	0	0	0.4	0.3	0.3