



## RENCANA PEMBELAJARAN SEMESTER

Program Studi: STATISTIKA

Fakultas: SAINS DAN MATEMATIKA

<b>Mata Kuliah:</b>	<b>EKONOMETRIKA 2</b>	<b>Kode:</b>	AST21-443	<b>SKS:</b>	3	<b>Sem:</b>	V
<b>Dosen Pengampu:</b>	Dr. Tarno, M.Si. dan Dr. Di Asih I Maruddani, S.Si, M.Si.						
<b>Capaian Pembelajaran Mata Kuliah:</b>	<p><b>Setelah mengikuti mata kuliah ini, diharapkan mahasiswa mampu:</b></p> <p>KK1.1. Mampu menerapkan model-model Ekonometrika dalam memecahkan permasalahan ekonomi</p> <p>KK5.1. Mampu menyusun hasil kajian metode statistika dalam bentuk laporan</p> <p>KK6. Mampu melakukan analisis data</p> <p>PP2.3. Mampu menjelaskan dan menerapkan microsoft office dalam merumuskan masalah, analisis data, interpretasi dan penyajian hasil</p> <p>PP4.1. Mampu melakukan manajemen data</p> <p>KM2.2. Mampu melakukan penelitian berdasarkan metode ilmiah</p>						
<b>Deskripsi singkat Mata Kuliah:</b>	<p>Ekonometrika sudah menjadi ilmu yang berdiri sendiri dan menjadi cabang dari ilmu ekonomi. Mata kuliah ekonometrika 2 menggunakan teori ekonomi yang terkandung dalam model ekonometrik, yakni: fakta sebagai data relevan , teori statistik sebagai teknik ekonometrik, yang digunakan untuk mengukur dan menguji secara empiris hubungan-hubungan antara variabel-variabel ekonomi. Dasar dari ekonometrika 2 adalah analisis regresi, pengantar ekonomi dan ekonometrika 1. Setelah mahasiswa diberikan teori analisis regresi dan ekonometrika 1, pada mata kuliah ini akan diberikan model-model ekonometrika. Regresi data panel diberikan dengan dua model, yaitu Model Fixed Effect dan Model Random Effect beserta prosedur estimasinya, Persamaan Simultan juga diberikan dengan 3 model, yaotu Model Indirect Least Square, Model Two Stage Least Square, dan Model Seemingly Unrelated Regression Estimator. Selanjutnya akan diberikan beberapa model ekonometrika runtun waktu, diawali dengan uji Akar Unit, dilanjutkan dengan Kointegrasi, Model Koreksi Kesalahan, Vector Autoregresif, Model ARCH, dan Model GARCH. Setelah mempelajari teori yang diberikan, akan dipelajari penerapan model-model dengan menggunakan software EViews.</p>						
<b>1</b>	<b>2</b>	<b>3</b>	<b>4</b>	<b>5</b>	<b>6</b>	<b>7</b>	
<b>Minggu ke</b>	<b>Kemampuan Akhir Tiap Tahapan</b>	<b>Bahan Kajian/ Pokok Bahasan</b>	<b>Metode Pembelajaran</b>	<b>Waktu</b>	<b>Pengalaman Belajar</b>	<b>Penilaian</b>	
						<b>Kriteria &amp; Indikator</b>	<b>Bobo</b>

	Pembelajaran				Mahasiswa		t (%)
1	Mampu melakukan pemodelan untuk Model Regresi Data Panel : Model Fixed Effect	Pengantar ekonometrika	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep regresi data panel model fixed effect dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian menentukan pemodelan dan asumsi yang mendasari regresi data panel model fixed effect</li> </ul>	7
2	Mampu melakukan pemodelan untuk Model Regresi Data Panel : Model Random Effect	Analisis Regresi Berganda	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep regresi data panel model random effect dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian menentukan pemodelan dan asumsi yang mendasari regresi data panel model random effect</li> </ul>	7
3	Mampu melakukan pemodelan untuk Model Regresi Data Panel : Estimasi Regresi Data Panel	Asumsi Regresi Linier Berganda	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan menentukan teknik estimasi model regresi data panel dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan estimasi parameter regresi data panel dengan teknik estimasi dengan benar</li> </ul>	7
4	Mampu melakukan pemodelan untuk Model Persamaan Simultan : Model Indirect Least Square	Multikolinieritas	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep persamaan simultan model indirect least square dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan estimasi parameter persamaan simultan model indirect least square dengan tepat</li> </ul>	7

						<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan analisis data regresi data panel model indirect least square dengan benar</li> </ul>	
5	Mampu melakukan pemodelan untuk Model Persamaan Simultan : Model Two Stage Least Square	Heterokedastisitas	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep persamaan simultan model two stage least square dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan estimasi parameter persamaan simultan model two stage least square dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan analisis data regresi data panel model two stage least square dengan benar</li> </ul>	7
6	Mampu melakukan pemodelan untuk Model Persamaan Simultan : Model Seemingly Unrelated Regression Estimator	Autokorelasi	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep persamaan simultan model Seemingly Unrelated Regression Estimator dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan estimasi parameter persamaan simultan model Seemingly Unrelated Regression Estimator dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan analisis data regresi data panel model Seemingly Unrelated Regression Estimator dengan benar</li> </ul>	7
7	Mampu melakukan Praktikum dengan	Praktikum	Self Directed Learning dan Project Based	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Praktikum</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ketelitian mengidentifikasi jenis-jenis model regresi data panel dan persamaan simultan dengan</li> </ul>	8

	software E-views untuk pemodelan regresi data panel dan model persamaan simultan		Learning			<p>tepat</p> <ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ketelitian dan ketepatan dalam memodelkan dan mengaplikasikan EViews pada data-data ekonometrika dengan benar</li> <li>▪ Ketelitian dan ketepatan dalam menganalisis output EViews pada data-data ekonometrika</li> </ul>	
8	Ujian Tengah Semester						
9	Mampu melakukan pemodelan untuk Ekonometrika Time Series : Uji Akar Unit	Model Regresi Kualitatif : Model Probit	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep uji stasioneritas dengan uji akar unit dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan uji hipotesis stasioneritas dengan uji akar unit dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan analisis uji stasioneritas dengan uji akar unit dengan benar</li> </ul>	7
10	Mampu melakukan pemodelan untuk Kointegrasi	Model Regresi Kualitatif : Model Logit	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep uji kointegrasi dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan uji hipotesis kointegrasi dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan analisis uji kointegrasi dengan benar</li> </ul>	7
11	Mampu melakukan pemodelan untuk Model Koreksi	Model Regresi Kualitatif : Model Tobit	Discovery Learning dan Self Directed	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep model koreksi kesalahan dengan tepat</li> </ul>	7

	Kesalahan (Error Correction Model)		Learning			<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan estimasi parameter model koreksi kesalahan dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan analisis model koreksi kesalahan dengan benar</li> </ul>	
12	Mampu melakukan pemodelan untuk Vector Autoregressive (VAR)	Model Dinamis Autoregresif	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep model vektor autoregresif dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan estimasi parameter model vektor autoregresif dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan analisis model vektor autoregresif dengan benar</li> </ul>	7
13	Mampu melakukan pemodelan untuk Model ARCH	Model Dinamis Distributed Lag	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep model ARCH dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan estimasi parameter model ARCH dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan analisis model ARCH dengan benar</li> </ul>	7
14	Mampu melakukan pemodelan untuk Model GARCH	Uji Kausalitas	Discovery Learning dan Self Directed Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ceramah</li> <li>▪ Latihan soal</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Kejelasan mendefinisikan konsep model GARCH dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan estimasi parameter model GARCH dengan tepat</li> <li>▪ Ketepatan dan ketelitian melakukan analisis model GARCH</li> </ul>	7

						dengan benar	
15	Mampu Melakukan praktikum dengan software E-Views untuk model-model ekonometrika terapan	Praktikum	Self Directed Learning dan Project Based Learning	TM : 150 KT : 180 KM : 180	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Praktikum</li> <li>▪ Diskusi</li> </ul>	<ul style="list-style-type: none"> <li>▪ Ketelitian mengidentifikasi uji stasioneritas, uji kointegrasi, model koreksi kesalahan, modek vector autoregresif, model ARCH, dan model GARCH dengan tepat</li> <li>▪ Ketelitian dan ketepatan dalam memodelkan dan mengaplikasikan EViews pada data-data ekonometrika dengan benar</li> <li>▪ Ketelitian dan ketepatan dalam menganalisis output EViews pada data-data ekonometrika</li> </ul>	8
16	Ujian Akhir Semester						
TOTAL							100
<b>8. Daftar Referensi:</b>		<ol style="list-style-type: none"> <li>1. Greene, W.H., <i>Econometrics Analysis</i>, McMillan Publishing Company, New York, 1990.</li> <li>2. Gujarati, D.N., <i>Basic Econometrics</i>, McGraw Hill International Edition, New York, 2000.</li> <li>3. Maruddani, D.A.I, <i>Aplikasi Eviews dalam ekonometrika</i>, Jurusan Statistika FSM UNDIP, Semarang, 2012.</li> <li>4. Rosadi, D., <i>Ekonometrika dan Analisis Runtuk Waktu Terapan dengan E-Views</i>, Andi, Yogyakarta.</li> <li>5. Setiawan dan Kusri, <i>Ekonometrika</i>, Andi, Yogyakarta, 2010.</li> <li>6. Tarno &amp; Maruddani, D.A.I. Buku Ajar Ekonometrika. Departemen Statistika FSM Universitas Diponegoro, 2016.</li> </ol>					