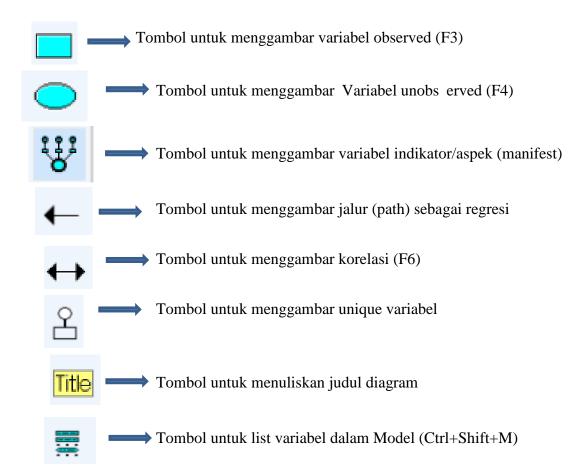
MODUL KONTRUKSI ALAT UKUR PSIKIOLOGI

TAHUN 2018

Pendahuluan

Kontruksi Alat Ukur untuk tahun 2018 menggunakan 2 cara yaitu Software SPSS versi 21 dan IBM Spss Amos versi 22. *Structural Equation Modeling* (SEM) dalam modul ini menggunakan Tehnik analisa data *maximum likelihold*. Berikut ini akan saya tampilkan **Tool Box beserta fungsinya** untuk menggambar Operasi Permodelan:

Tool Box







Tombol melihat text/output hasil analisis

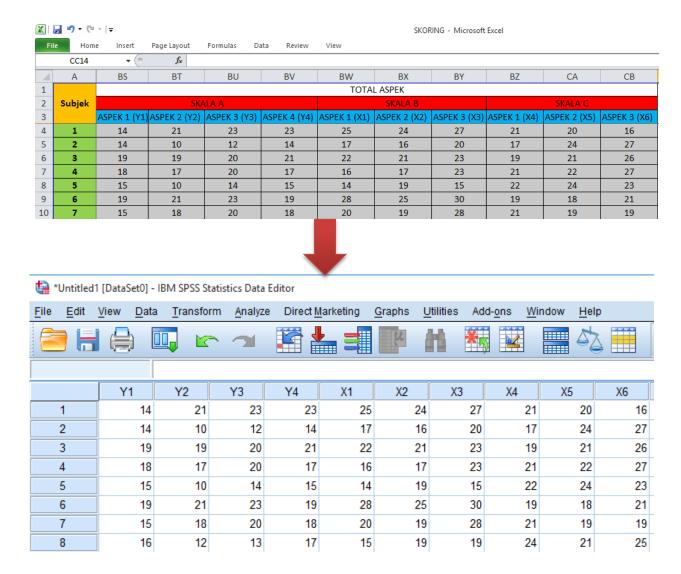


Tombol menyimpan diagram

Langkah Awal

Berikut ini akan saya sampaikan Langkah-langkah analisis Skala dengan menggunakan software Amos Versi 22:

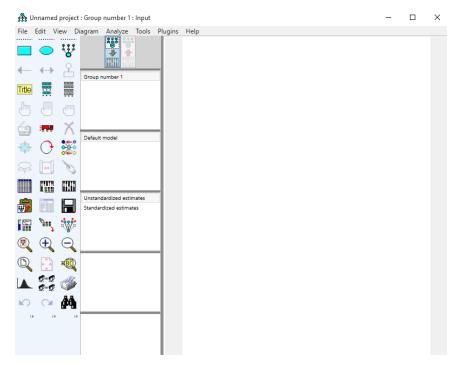
Masukan data jumlah total per indikator/aspek masing-masing, baik variabel bebas dan variabel terikat dari copy dari exel lalu paste ke software SPSS



Uji Konfirmatori Eksogen dan Endogen

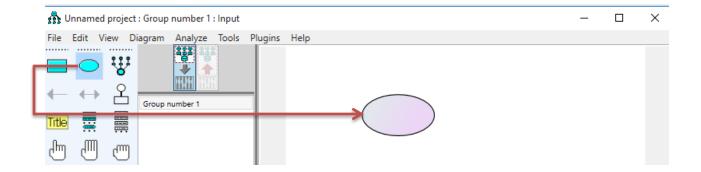
Analisis konfirmatori ingin menguji apakah indikator/aspek tersebut merupakan indikator/aspek yang valid. Berikut ini langkah-langkah untuk **uji konfirmatori eksogen** (variabel bebas):

1. Buka software amos versi 22, maka akan muncul seperti ini di jendela laptop/komputer anda

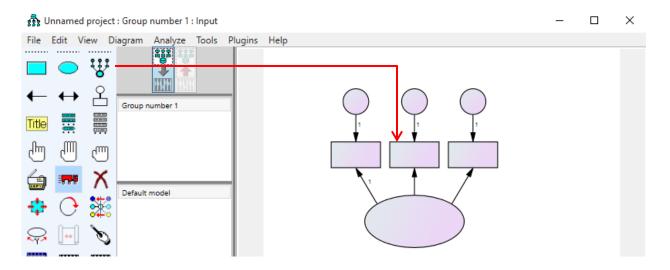


Buatlah gambar diagram jalur variabel eksogen (variabel bebas), dengan cara klik tombol
 Lalu gambar bulatan di sebelah kanan bagian yang kosong seperti ini

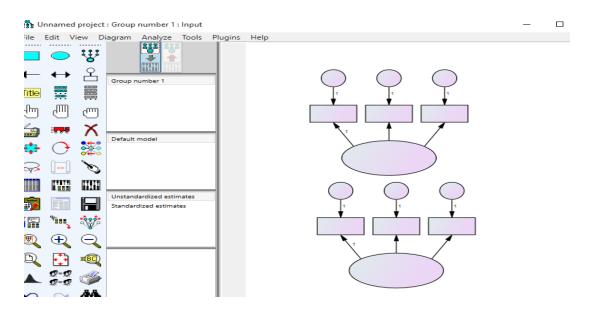




3. Langkah berikutnya menambahkan variabel indikator ke dalam bulatan, dengan cara aktifkan tombol dan pindahkan kursor ke tengah bulatan dan klik kursor/mouse tiga kali untuk mendapatkan tiga indikator (tiga klik = tiga indikator dst menyesuaikan klik)



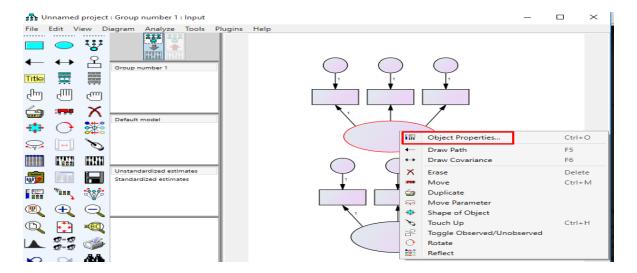
4. Langkah selanjutnya adalah men **duplicate** gambar diagram, dengan cara klik tombol Kemudian klik tombol **duplicate** kemudian klik gambar diagram, lalu tarik ke bawah, setelah itu klik



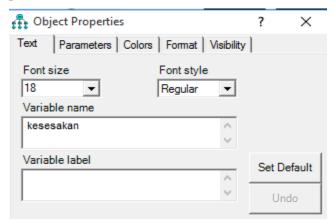
5. Anda bisa mengatur letak gambar dengan klik tombol kemudian klik tombol untuk menggeser gambar diagram, atau klik Untuk merotasi gambar diagram



 Langkah berikutnya memberi label nama pada setiap variabel dengan cara letakan kursor di tengah gambar bulat diagram, dan klik tombol kanan pada mouse, lalu pilih object properties,



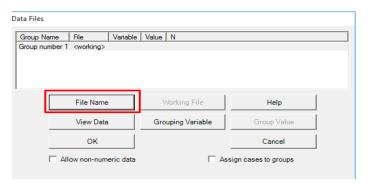
7. pada variabel name ketik kesesakan (menyesuaikan nama variabel bebas pertama) dst......



8. langkah selanjutnya adalah mengambil/membaca data file dengan cara, klik tombol

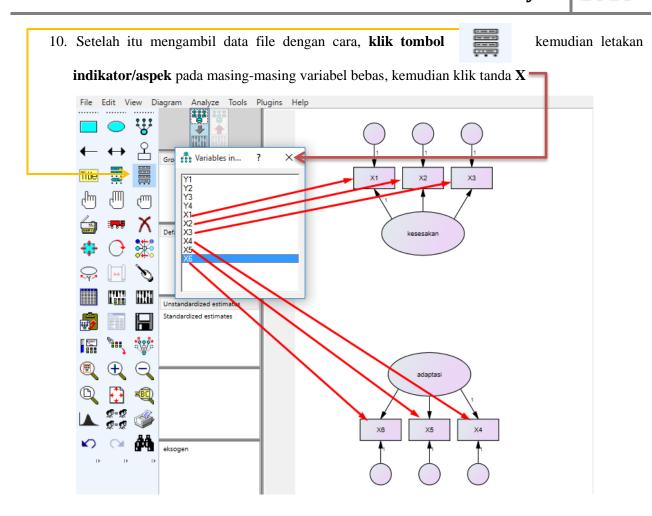


kemudian pilih File name

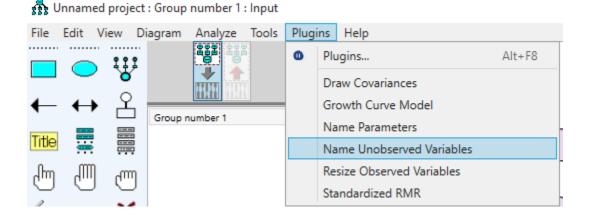


-OK n Open ← → ✓ ↑ 🖟 « Kontur → Analisis praktikum amos ∨ 🖔 Search Analisis praktikum amos 🔎 **3 → 1 ?** Date modified Туре Quick access New folder 8/5/2018 12:33 PM File folder 7/17/2018 10:21 PM SPSS Statistics Dat... ♣ Downloads ★ a konfirmatori Pictures Analisis praktiku JURNAL Kontur skala yolanda OneDrive This PC File name: konfirmatori ∨ IBM SPSS Statistics (*.sav) Data Files Group Name File Variable Value N 130/130 File Name Working File Help View Data Grouping Variable Group Value OK Cancel Allow non-numeric data Assign cases to groups

9. lalu cari dimana file yang ingin di ambil (konfirmatori), kemudian klik open, setalah ituk klik

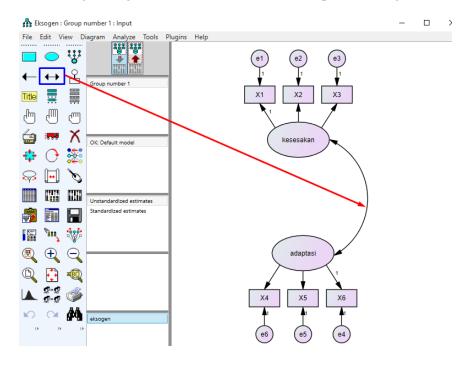


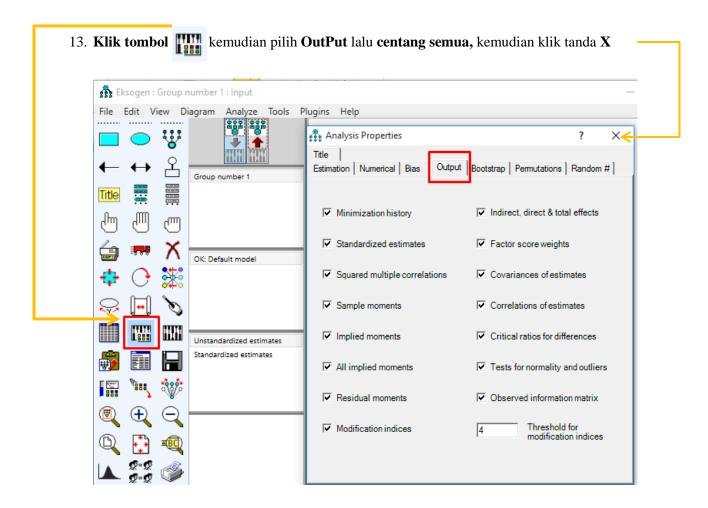
11. Langkah selanjutnya klik plugins, kemudian klik Name Unobserved Variabels



12. untuk menghubungkan/kovariankan variabel bebas pertama dengan variabel kedua, Klik tombol



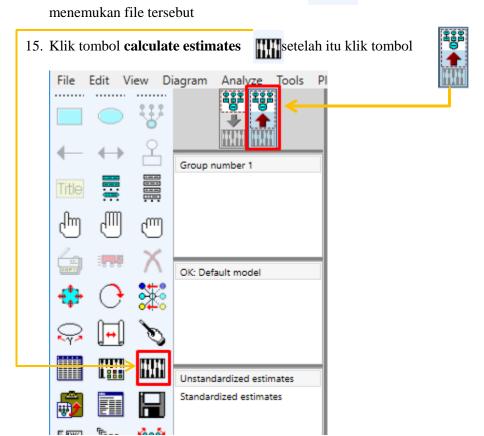




14. Langkah selanjutnya Klik Tombol Save,



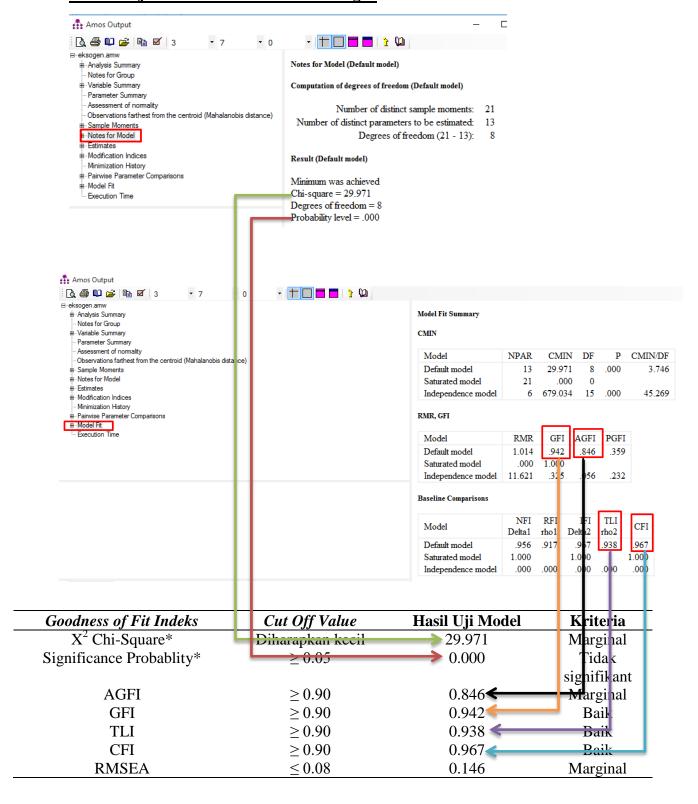
simpanlah di tempat dimana anda bisa



16. Klik tombol view text

untuk melihat hasil output analsis

1. Analisis Uji Konfirmatori Konstruk Eksogen



Berikut cara pelaporannya......

Tabel 1. Uji Kesesuaian Model Variabel Eksogen

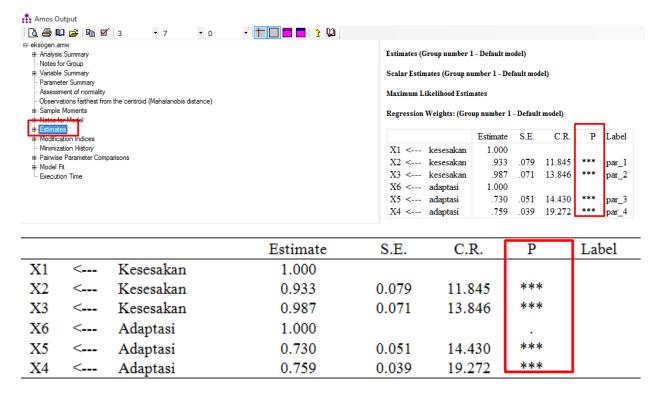
Goodness of Fit Indeks	Cut Off Value	Hasil Uji Model	Kriteria
X ² Chi-Square*	Diharapkan kecil	29.971	Marginal
Significance Probablity*	≥ 0.05	0.000	Tidak
			signifikant
AGFI	≥ 0.90	0.846	Marginal
GFI	≥ 0.90	0.942	Baik
TLI	≥ 0.90	0.938	Baik
CFI	≥ 0.90	0.967	Baik
RMSEA	≤ 0.08	0.146	Marginal

Dari hasil analisis konfrimatori terhadap variabel eksogen kesesakan dan adaptasi menunjukan bahwa adanya kelayakan pada model tersebut. Menurut Solimun (2006) menyatakan jika terdapat satu atau dua kriteria goodnes of fit yang telah memenuhi maka model dikatakan baik. Hal ini dapat dilihat pada tabel di atas dimana angka-angka goodness of fit index memenuhi syarat yang ditentukan.

Indeks-indeks kesesuaian model seperti, AGFI (0.846), GFI (0.942), TLI (0.938), CFI (0.967), dan RMSEA (0.146) memberikan konfrimasi yang cukup untuk dapat diterimanya hipotesis unidimensionalitas bahwa kedua variabel tersebut dapat mencerminkan variabel laten yang dianalisis, oleh karena itu model ini sudah memenuhi *convergent validity*

Langkah selanjutnya melihat nilai loading factor yaitu nilai convergent validity dari indikator-indikator pembentuk konstruk laten. Untuk mengetahui nilai loading factor dapat dilihat dari nilai probabilitas (P) (Ghozali, 2016).....

OUTPUT EKSOGEN

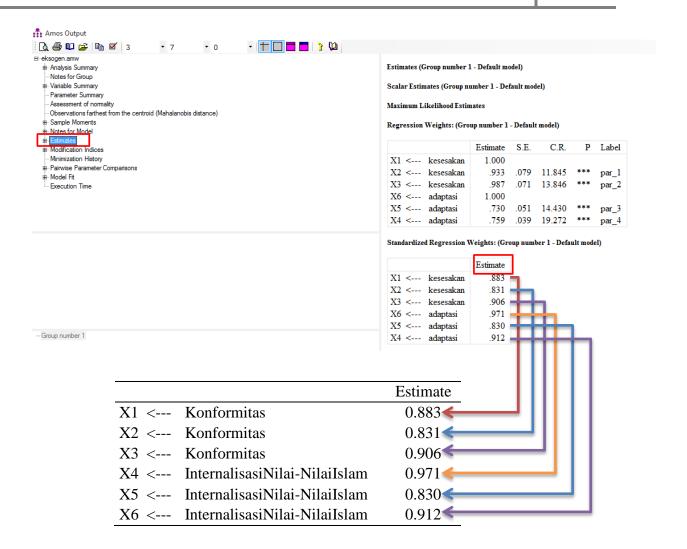


Berikut Cara Pelaporannya

			Estimate	S.E.	C.R.	P	Label
X1	<	Kesesakan	1.000				_
X2	<	Kesesakan	0.933	0.079	11.845	***	
X3	<	Kesesakan	0.987	0.071	13.846	***	
X6	<	Adaptasi	1.000			•	
X5	<	Adaptasi	0.730	0.051	14.430	***	
X4	<	Adaptasi	0.759	0.039	19.272	***	

Sumber: Data primer yang diolah dengan Amos Hal:

Pada tabel di atas menunjukan bahwa pada semua aspek dari masing-masing variabel kesesakan dan adaptasi memiliki nilai probabilitas di bawah 0,005 yang dilihat dari tanda bintang. Sehingga tidak ada yang dikeluarkan dari model. Untuk mengetahui nilai *loading factor* dapat dilihat dari *standarized regression weight* dapat dilihat dari nilai *estimate*.



Berikut Cara Pelaporannya....

		Estimate
X1 <	Kesesakan	0.883
X2 <	Kesesakan	0.831
X3 <	Kesesakan	0.906
X4 <	Adaptasi	0.971
X5 <	Adaptasi	0.830
X6 <	Adaptasi	0.912

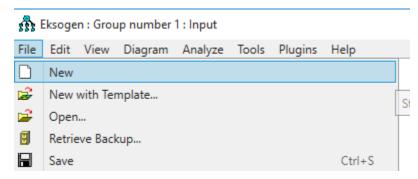
Sumber: Data primer yang diolah dengan Amos Hal:

Pada tabel di atas, terdapat cara lain untuk mengetahui dimensi-dimensi tersebut membentuk faktor laten yaitu dengan melihat nilai *loading factor*. Nilai yang disyaratkan adalah

diatas 0.50. Hasil analisis konfrimatori faktor menunjukan semua nilai *loading factor* diatas 0.50 sehingga tidak ada yang dikeluarkan dari model.

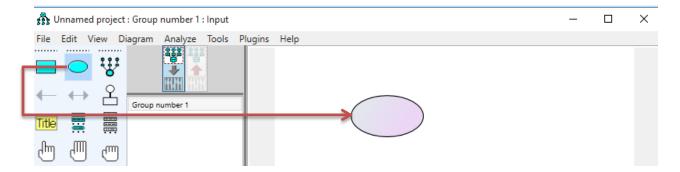
Berikut ini langkah-langkah analisis uji konfirmatori endogen

1. Klik **File**, Lalu klik **New**, untuk membuat jendela baru/diagram variabel endogen (variabel terikat)

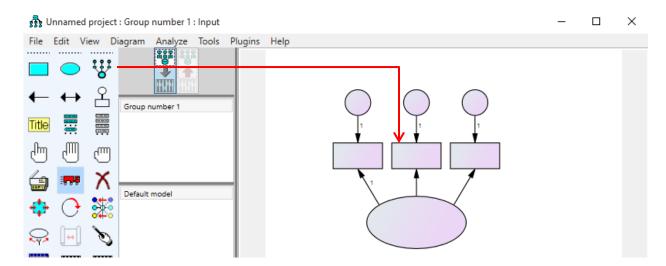


2. Buatlah gambar diagram jalur variabel endogen (variabel terikat), dengan cara klik tombol

Lalu gambar bulatan di sebelah kanan bagian yang kosong seperti ini



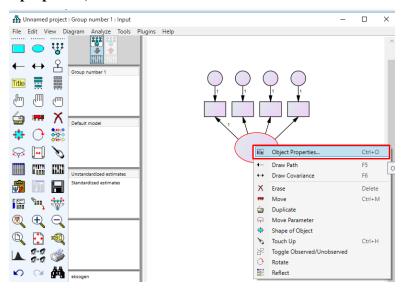
3. Langkah berikutnya menambahkan variabel indikator ke dalam bulatan, dengan cara aktifkan tombol dan pindahkan kursor ke tengah bulatan dan klik kursor/mouse tiga kali untuk mendapatkan tiga indikator (tiga klik = tiga indikator dst menyesuaikan klik)



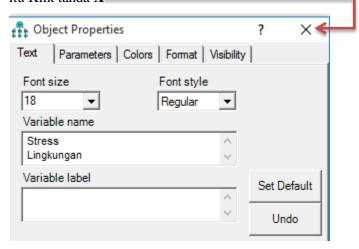
4. Anda bisa mengatur letak gambar dengan klik tombol wenggeser gambar diagram, atau klik Untuk merotasi gambar diagram



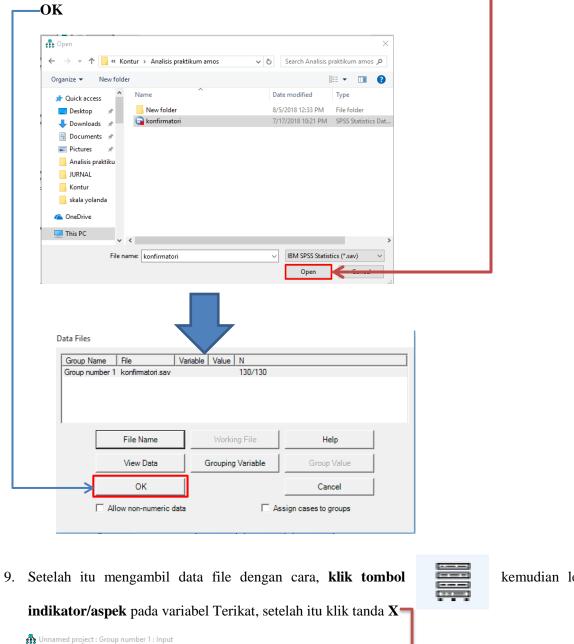
 Langkah berikutnya memberi label nama pada setiap variabel dengan cara letakan kursor di tengah gambar bulat diagram, dan klik tombol kanan pada mouse, lalu pilih object properties,



6. pada variabel name ketik Stress Lingkungan (**menyesuaikan nama variabel Terikat**), setelah itu Klik tanda **X**

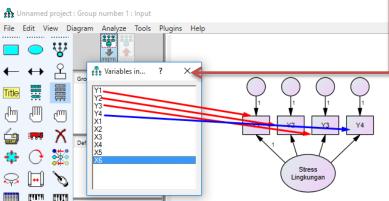


7. langkah selanjutnya adalah mengambil/membaca **data file** dengan cara, **klik tombol** kemudian pilih **File name**



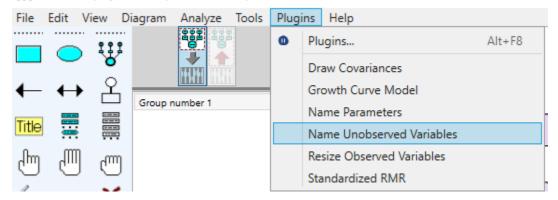
8. lalu cari dimana file yang ingin di ambil (konformatori), kemudian klik open, setalah ituk klik

kemudian letakan

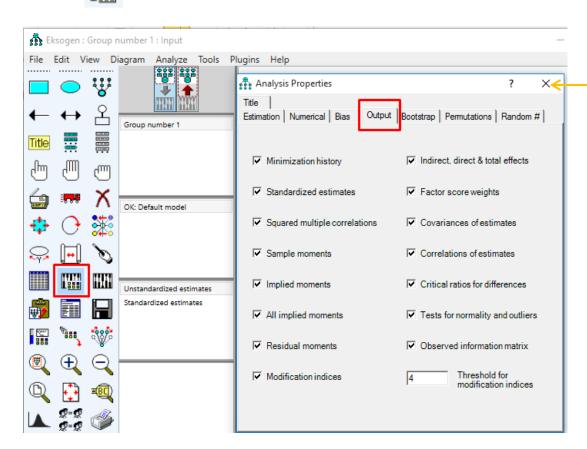


10. Langkah selanjutnya klik plugins, kemudian klik Name Unobserved Variabels

Unnamed project: Group number 1: Input



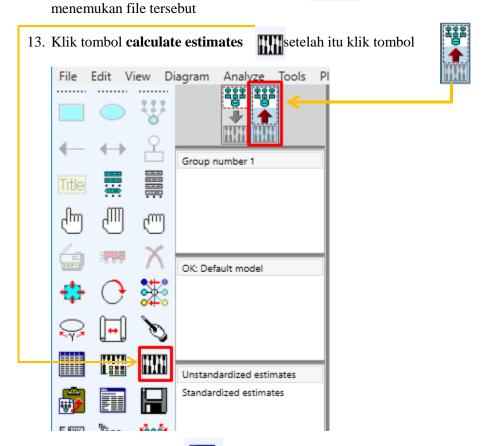
11. Klik tombol kemudian pilih OutPut lalu centang semua, kemudian klik tanda X



12. Langkah selanjutnya Klik Tombol **Save**,

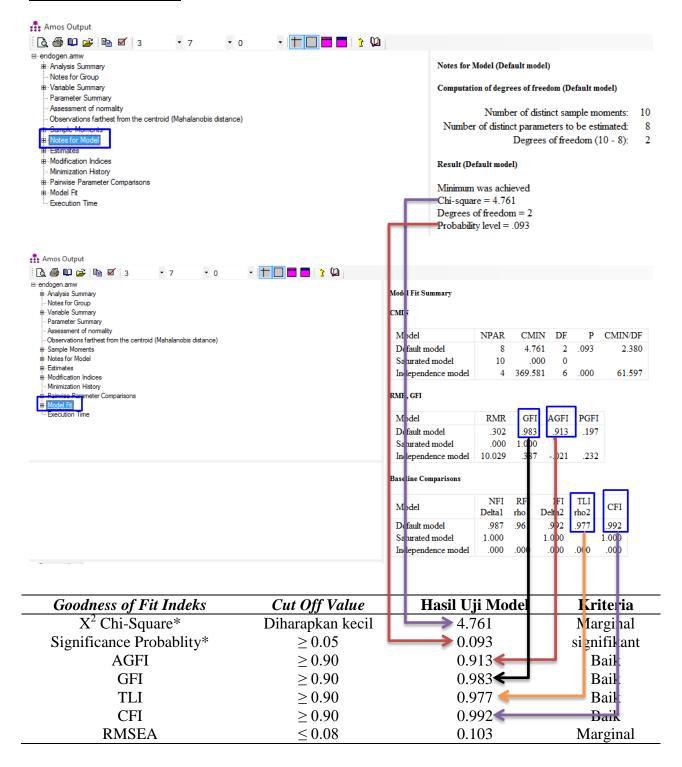


simpanlah di tempat dimana anda bisa



14. Klik tombol view text untuk melihat hasil output analsis

OUTPUT ENDOGEN



Berikut Pelaporannya......

Cara Pelaporan uji Konfirmatori Endogen

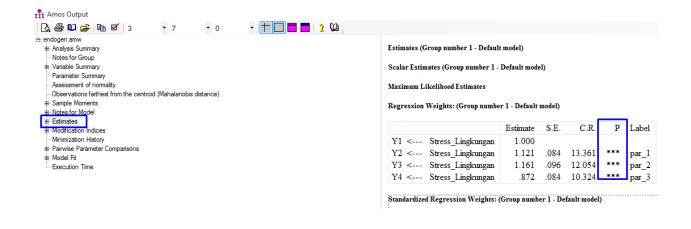
1. Analisis Uji Konfirmatori Konstruk Endogen

Goodness of Fit Indeks	Cut Off Value	Hasil Uji Model	Kriteria
X ² Chi-Square*	Diharapkan kecil	4.761	Marginal
Significance Probablity*	≥ 0.05	0.093	signifikant
AGFI	≥ 0.90	0.913	Baik
GFI	≥ 0.90	0.983	Baik
TLI	≥ 0.90	0.977	Baik
CFI	≥ 0.90	0.992	Baik
RMSEA	≤ 0.08	0.103	Marginal

Dari hasil analisis konfrimatori terhadap variabel endogen stress lingkungan menunjukan bahwa adanya kelayakan pada model tersebut. Menurut Solimun (2006) menyatakan jika terdapat satu atau dua kriteria *goodnes of fit* yang telah memenuhi maka model dikatakan baik. Hal ini dapat dilihat pada tabel di atas dimana angka-angka *goodness of fit* index memenuhi syarat yang ditentukan.

Indeks-indeks kesesuaian model seperti AGFI (0.913), GFI (0.983), TLI (0.977), CFI (0.992), dan RMSEA (0.103) memberikan konfrimasi yang cukup untuk dapat diterimanya hipotesis unidimensionalitas bahwa kedua variabel tersebut dapat mencerminkan variabel laten yang dianalisis, oleh karena itu model ini sudah memenuhi *convergent validity*

Langkah selanjutnya melihat nilai *loading factor* yaitu nilai *convergent validity* dari indikator-indikator pembentuk konstruk laten. Untuk mengetahui nilai *loading factor* dapat dilihat dari nilai probabilitas (P) (Ghozali, 2016)......



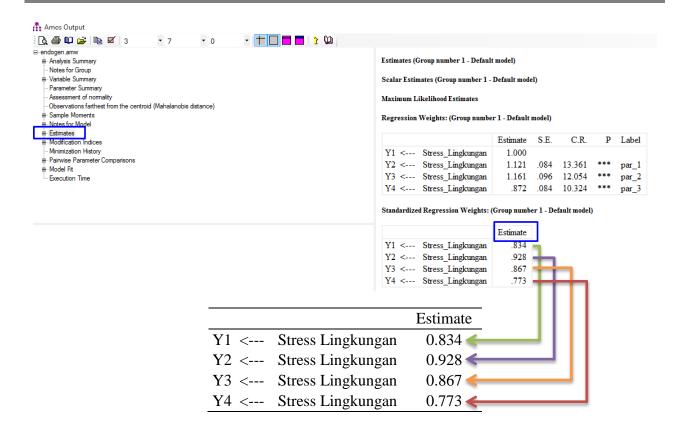
		Estimate	S.E.	C.R.	P	Label
Y1 <	Stress Lingkungan	1.000				
Y2 <	Stress Lingkungan	1.121	0.084	13.361	***	
Y3 <	Stress Lingkungan	1.161	0.096	13.361 12.054	***	
Y4 <	Stress Lingkungan	0.872	0.084	10.324	***	

Berikut Cara Pelaporannya.....

		Est	imate	S.E.	C.R.	P	Label
Y1 <	Stress Lingkungan		1.000				
Y2 <	Stress Lingkungan		1.121	0.084	13.361	***	
Y3 <	Stress Lingkungan		1.161	0.096	12.054	***	
Y4 <	Stress Lingkungan		0.872	0.084	10.324	***	
. — —							

Sumber: Data primer yang diolah dengan Amos Hal:

Pada tabel di atas menunjukan bahwa pada semua aspek dari masing-masing variabel kesesakan dan adaptasi memiliki nilai probabilitas di bawah 0,005 yang dilihat dari tanda bintang. Sehingga tidak ada yang dikeluarkan dari model. Untuk mengetahui nilai *loading factor* dapat dilihat dari *standarized regression weight* dapat dilihat dari nilai *estimate*.



Berikut cara pelaporannya...

		Estimate
Y1 <	Stress Lingkungan	0.834
Y2 <	Stress Lingkungan	0.928
Y3 <	Stress Lingkungan	0.867
Y4 <	Stress Lingkungan	0.773

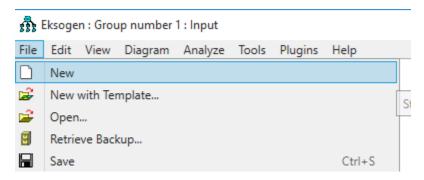
Sumber: Data primer yang diolah dengan Amos Hal:

Pada tabel diatas, terdapat cara lain untuk mengetahui dimensi-dimensi tersebut membentuk faktor laten yaitu dengan melihat nilai *loading factor*. Nilai yang disyaratkan adalah diatas 0.50. Hasil analisis konfrimatori faktor menunjukan nilai semua *loading factor* diatas 0.50.

Uji Ful Model/ Model Akhir

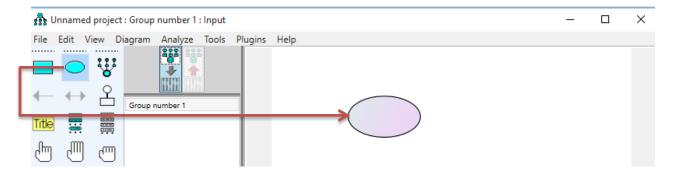
Dalam full model/model akhir yang dapat di analsis sebelum masuk uji hipotesis yaitu: pengujian asumsi model struktural harus melewati berupa: ujii normalitas, multivariate outlier, multikolinieritas kemudian baru masuk di uji hipotesis (regresi). Berikut ini langkah-langkahnya:

1. Klik File, Lalu klik New, untuk membuat jendela baru/diagram full model/model akhir

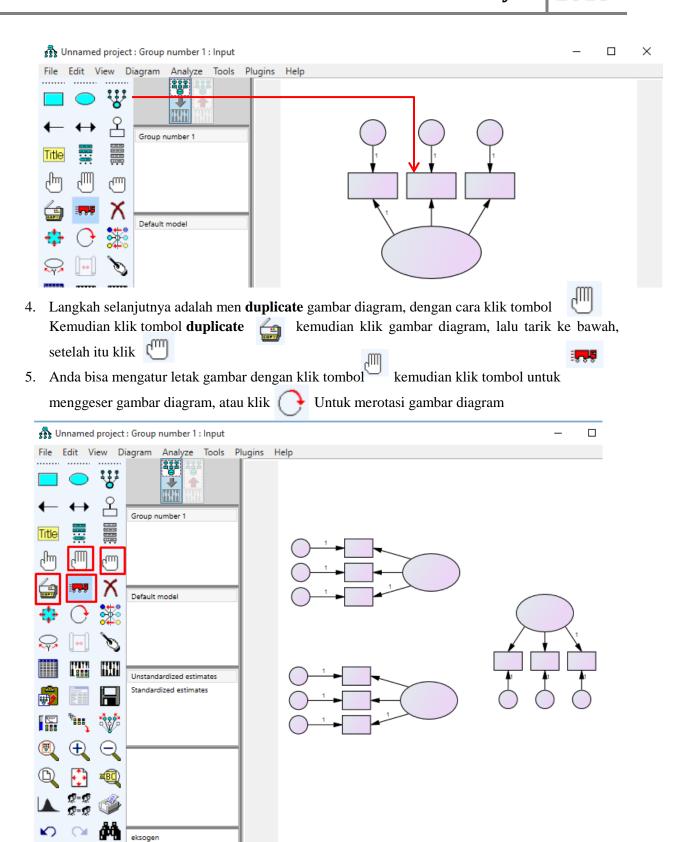


2. Buatlah gambar diagram jalur full model/model akhir, dengan cara klik tombol

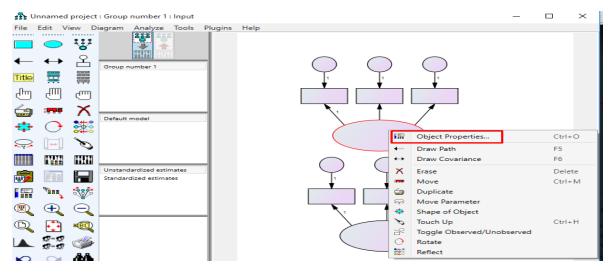
Lalu gambar bulatan di sebelah kanan bagian yang kosong seperti ini



3. Langkah berikutnya menambahkan variabel indikator ke dalam bulatan, dengan cara aktifkan tombol dan pindahkan kursor ke tengah bulatan dan klik kursor/mouse tiga kali untuk mendapatkan tiga indikator (tiga klik = tiga indikator dst menyesuaikan klik)



 Langkah berikutnya memberi label nama pada setiap variabel dengan cara letakan kursor di tengah gambar bulat diagram, dan klik tombol kanan pada mouse, lalu pilih object properties,



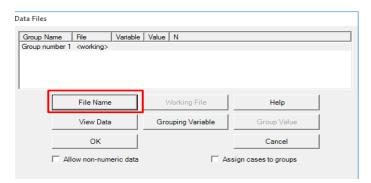
7. pada variabel name ketik nama masing-masing variabel bebas dan terikat (**menyesuaikan nama**

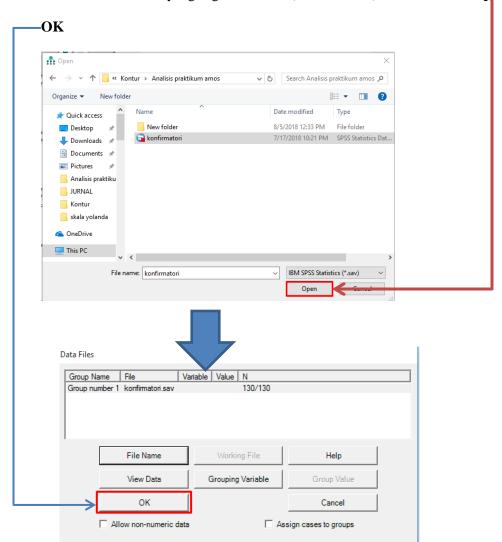


8. langkah selanjutnya adalah mengambil/membaca data file dengan cara, klik tombol

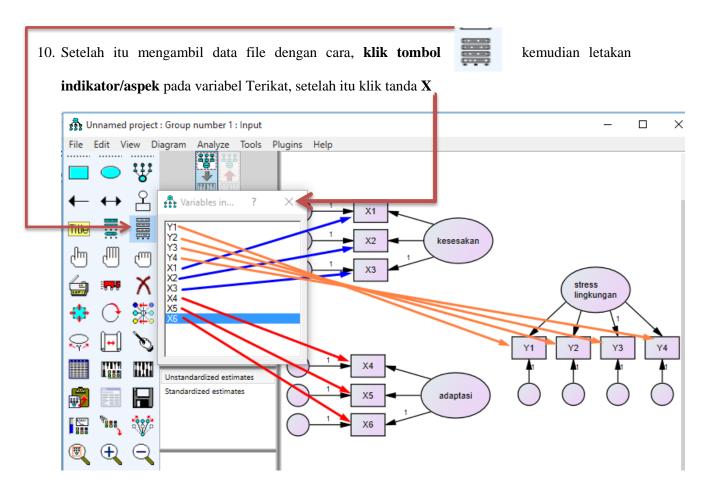


kemudian pilih File name

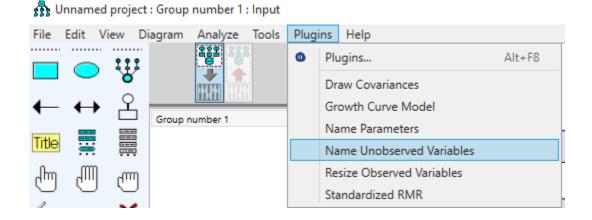




9. lalu cari dimana file yang ingin di ambil (konformatori), kemudian klik open, setalah ituk klik

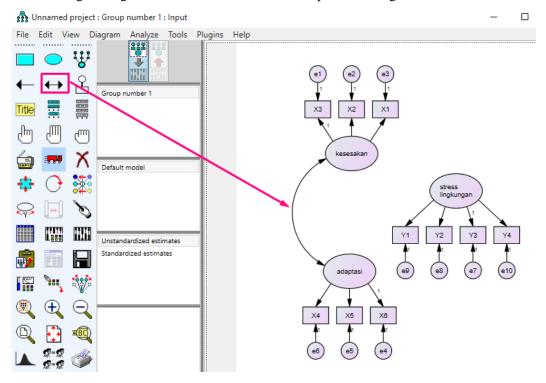


11. Langkah selanjutnya klik plugins, kemudian klik Name Unobserved Variabels



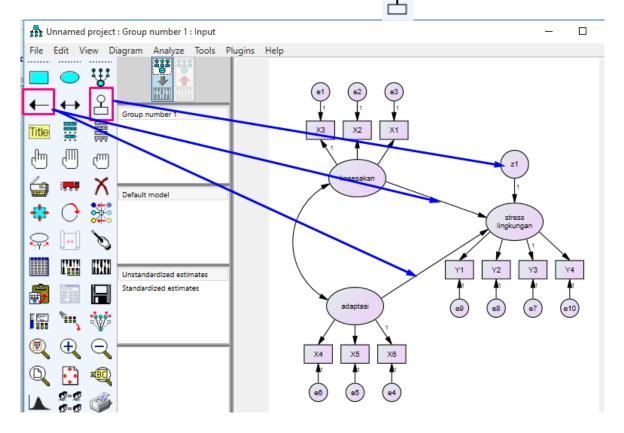
a. untuk menghubungkan/kovariankan variabel bebas pertama dengan variabel kedua, Klik tombol

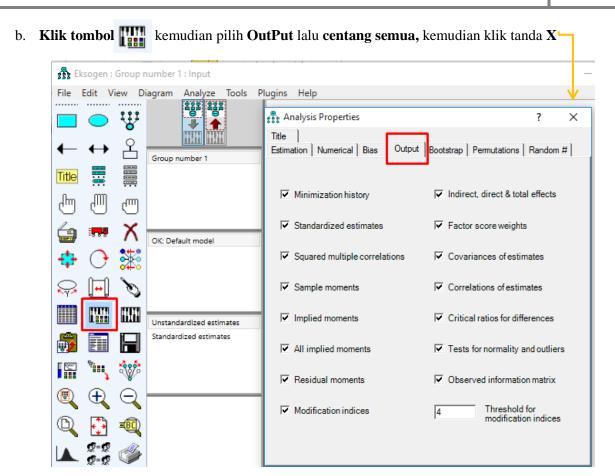




13. Untuk memberikan arah regresi antara variabel bebas dengan variabel terikat, klik tombol
Untuk variabel endogen diberi eror dengan memilih tombol

and dan diberi nama Z1

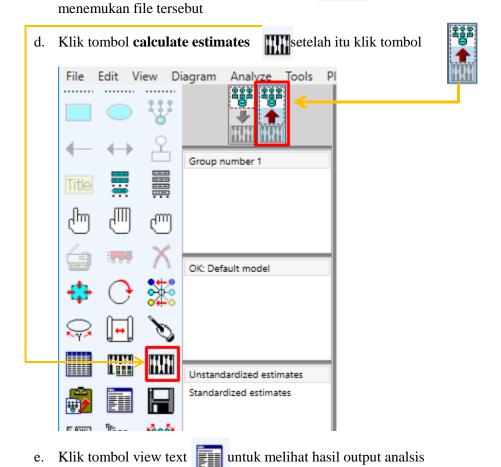




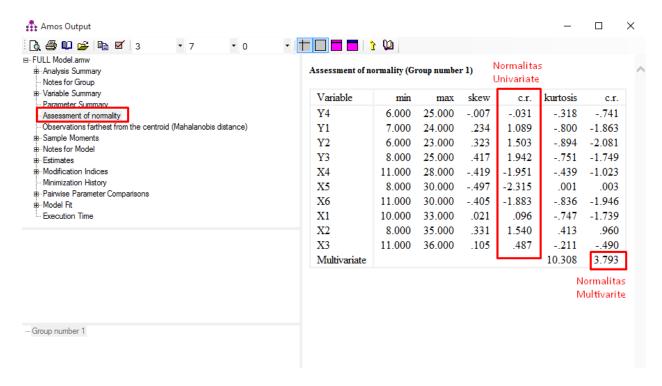
c. Langkah selanjutnya Klik Tombol Save,



simpanlah di tempat dimana anda bisa



Output Normalitas

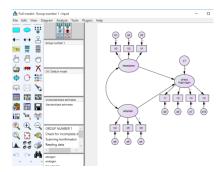


*PENTING

Menurut Ghozali (2016) data kita normal dalam penelitian jika dilihat nilai *critical ratio skewness* (kemencengan) adalah < 2.58, dalam hal ini hasil yang di dapatkan adalah 3.793, maka dapat disimpulkan bahwa data tidak normal secara multivarite, untuk itu kita akan coba lakukan estimasi dengan prosedur *bootsrap*.

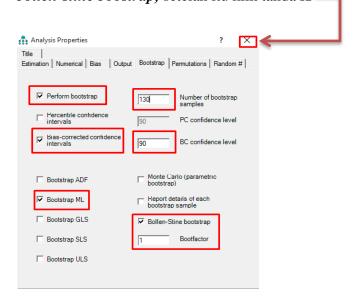
Berikut ini langkah langkahnya

1. Buka software amos yang sebelumnya di buka yaitu *full model/model akhir

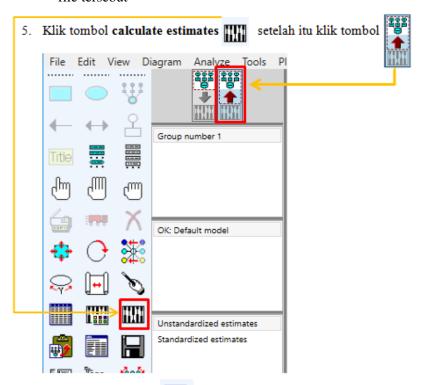


2. Tekan tombol analyze propoertys

3. Pilih *boostrap* dan isikan *perform boostrap* dengan 130 (menyesuaikan jumlah sampel) dengan estimasi boostrap ML, *bias-corrected confidence intervals* adalah 90 dan pilih *bollen-stine boostrap*, setelah itu klik tanda X

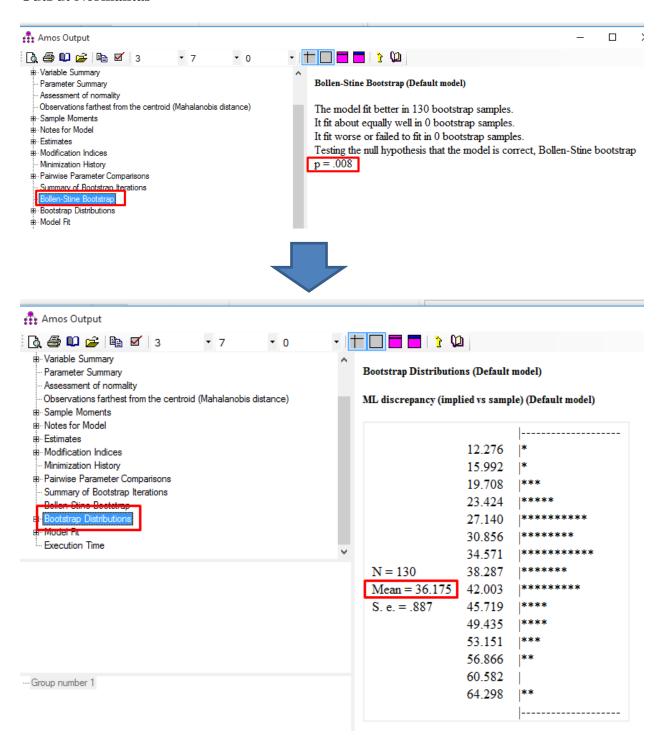


4. Langkah selanjutnya Klik Tombol **Save**, simpanlah di tempat dimana anda bisa menemukan file tersebut



6. Klik tombol view text untuk melihat hasil output analsis

OutPut Normalitas



Cara Pelaporan uji Full Model/ Model Akhir

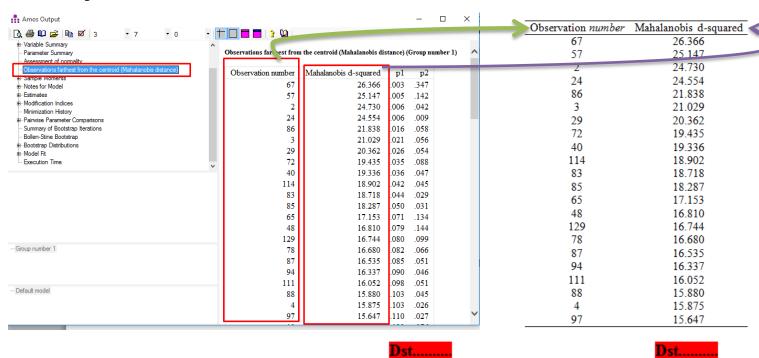
2. Pengujian Asumsi Model Struktural

a. Uji Normalitas

Pengujian normlitas data menggunakan metode skewness value dilakukan dengan melakukan perbandingan nilai critical ratio (z-value) hasil pengujian terhadap tingkat signifikan penelitian. Pengujian normalitas dengan metode skewness dilakukan dengan bantuan program AMOS versi 22.0. Menurut Ghozali (2016) data kita normal dalam penelitian jika dilihat nilai critical ratio skewness (kemencengan) adalah sebesar dibawah 2.58 pada tingkat signifikansi 0,01 (1%).

Nilai rata-rata (mean) dengan sampel boostrap 130 adalah 36.175 dengan probabilitas 0.008 maka model tidak baik, karena nilai P > 0.05. Namun nilai Chi square 36.175 yang didapat dari boostrap menunjukan nilai kluster di pusat multivariate normal 36 dan distribusi nilai chi-square adalah normal karena ada beberapa nilai di atas dan dibawah 36 yang sebanding.

Output Multivariate Outliers



Cara pelaporan.....

b. Uji Outliers (Multivariate Outliers)

Uji Outlier adalah uji yang dilakukan untuk mengetahui data_observasi yang muncul dengan nilai-nilai ekstrim, baik secara multivariate ataupun univariat. Data yang dimaksud dengan nilai-nilai ekstrim dalam observasi adalah nilai yang jauh atau beda sama sekali dengan sebagian besar nilai lain dalam kelompoknya.

Multivariate Outliers

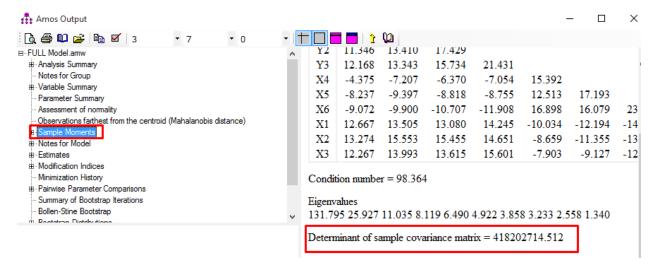
Multivariate outlier adalah kondisi observasi dari suatu data yang memiliki karakteristik unik yang terlihat sangat berbeda jauh dari observasi-observasi lainnya dan muncul dalam bentuk nilai ekstrim, baik untuk sebuah variabel tunggal ataupun variabel kombinasi (Hair dalam Ghozali, 2016).

Deteksi terhadap outliers dilakukan dengan memperhatikan nilai mahalonobis *distance*. Kriteria yang digunakan adalah berdasarkan nilai Chi-Square pada derajat kebebasan (*degree of freedom*) 9 yaitu jumlah variabel indikator pada tingkat signifikansi P < 0.0001. Nilai Mahalonabis *distance* $x^2(9,0.001) = 27.88$. Hal ini berarti semua kasus yang mempunyai mahalonobis *distance* yang lebih besar dari 27.88 adalah multivariate outliers.

*PENTING

Mahalonabis distance menyesuaikan dengan tabel chi square

Hasil output multikolinieritas

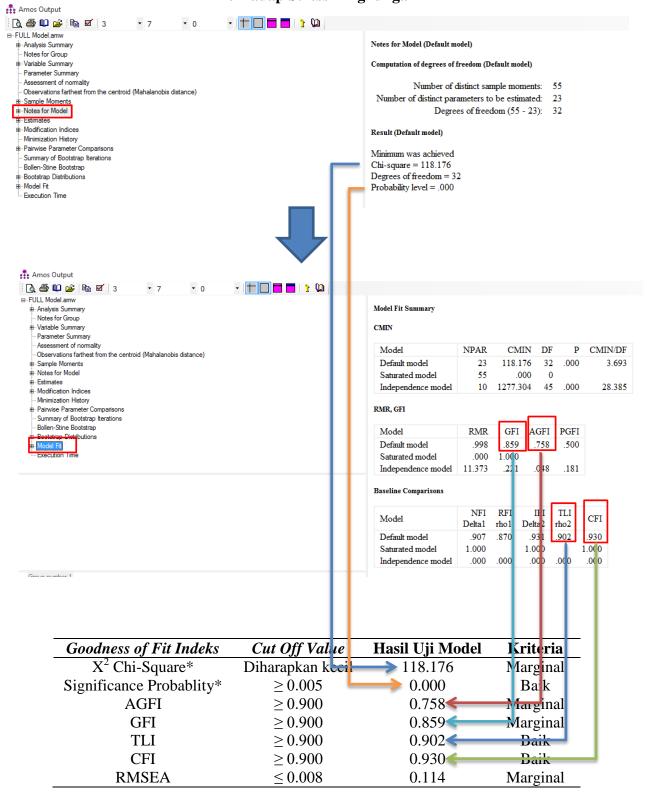


Cara Pelaporan

c. Uji Multikolinieritas

Multikolinieritas dapat dilihat melalui determinant matrix covariance. Nilai determinan yang sangat kecil menunjukan indikasi terdapatnya masalah multikolinieritas, sehingga data tidak dapat digunakan untuk penelitian (Tabachnick dan Fidell dalam Ghozali, 2016). Hasil output Amos memberikan nilai determinant of sample covariance matrix adalah 418202714.512 nilai ini jauh dari angka nol sehingga dapat disimpulkan tidak terdapat multikolinieritas pada data yang dianalisis.

Output Uji Kesesuaian Pengaruh Kesesakan dan Adaptasi **Terhadap Stress Lingkungan**



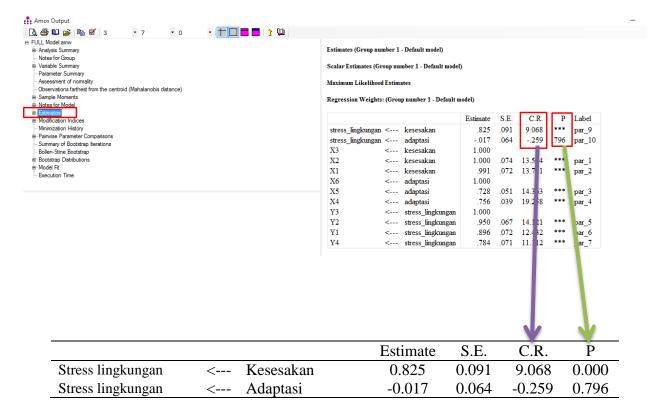
Cara pelaporan

Goodness of Fit Indeks	Cut Off Value	Hasil Uji Model	Kriteria
X ² Chi-Square*	Diharapkan kecil	118.176	Marginal
Significance Probablity*	≥ 0.005	0.000	Baik
AGFI	≥ 0.900	0.758	Marginal
GFI	≥ 0.900	0.859	Marginal
TLI	≥ 0.900	0.902	Baik
CFI	≥ 0.900	0.930	Baik
RMSEA	≤ 0.008	0.114	Marginal

Sumber: Data primer yang diolah dengan Amos Hal:

Dari hasil pengujian *Structural Equation Model (SEM)* dengan bantuan program Amos versi 22.0 pada tabel terlihat bahwa model utama penelitian ini memiliki nilai X² *Chi-Square* yaitu sebesar 118.176 dengan nilai probabilitas signifikansi model sebesar 0.000. Menurut Ghozali (2016), ada kecenderungan *Chi-Square* akan selalu signifikan. Oleh karena itu, nilai *Chi-Square* yang signifikan dianjurkan untuk diabaikan dan melihat ukuran *goodness of fit* lainnya. Hasil pengujian terhadap indeks lainnya seperti AGFI (0.758), GFI (0.859), TLI (0.902), CFI (0.930), dan RMSEA (0.114) memberikan konfrimasi yang memadai bahwa seluruh variabel dalam model dapat diterima dengan baik.

Output Hipotesis



Cara pelaporan

Hasil Uji Hipotesis

Hipotesis dalam penelitian ini adalah untuk mengetahui pengaruh kesesakan dan adaptasi terhadap stress lingkungan. Tehnik analisis data yang digunakan adalah *Structural Equation Model (SEM)*. Untuk menganalisas hasil output, pengaruh antar variabel signifikan jika nilai, $C.R \ge 1.96$ dan nilai P < 0.05.

Berdasarkan tabel 28, dapat diketahui bahwa pada kesesakan dengan stres lingkungan menunjukan nilai C.R sebesar $9.068 \ge 1.96$ dan nilai P sebesar 0.000 < 0.05 yang artinya kesesakan memiliki pengaruh terhadap stres lingkungan. Kemudian pada adaptasi dengan stres lingkungan menunjukan nilai C.R sebesar $-0.259 \le 1.96$ dan nilai P sebesar 0.796 > 0.05 yang artinya adaptasi tidak memiliki pengaruh terhadap stres lingkungan.