

ABSTRAK

Serat sebagai bahan baku utama Karung goni, ditanam di Indonesia sekitar tahun 1918. Jenis serat Karung yang ditanam di Indonesia adalah jenis rosella (*Hibiscus-sabdariffa*) dan jenis Kenaf (*Hibiscus Cannabinus*). Salah satu usaha pemerintah untuk meningkatkan hasil produksi serat adalah dengan melalui program Intensifikasi Serat Karung Rakyat (Iskara). Tujuan program ini adalah meningkatkan hasil produksi serat baik secara kualitas maupun kuantitas.

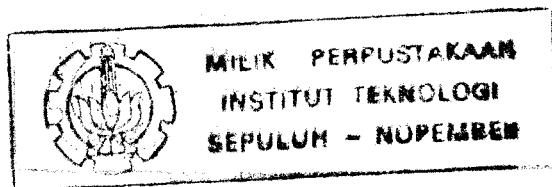
Melalui studi pengelompokan terhadap kelompok petani penanam serat dan faktor-faktor yang mempengaruhi produksi serat di Kabupaten Tuban, ingin diketahui seberapa jauh kualitas serat yang dihasilkan oleh masing-masing kelompok tani penanam serat di Kabupaten Tuban. Selain itu juga ingin diketahui pola hubungan antara faktor-faktor yang dianggap berpengaruh terhadap produksi serat. Faktor-faktor tersebut adalah luas tanah, bibit, pupuk, pestisida, tingkat pendidikan petani, pengalaman petani, metode penyuluhan yang diterima petani.

Dari hasil analisis secara statistik dengan menggunakan metode analisis kelompok didapatkan bahwa dari 31 kelompok tani dapat digolongkan menjadi 3 group berdasarkan kriteria mutu serat yang dihasilkan. Sedangkan melalui analisis regresi dengan menggunakan pendekatan analisis komponen utama didapatkan pola

hubungan secara matematika sebagai berikut :

$$Y = 939.24 + 323.46W_1 + 160.45W_2$$

dimana W_1 adalah faktor bahan tanam yang mewakili faktor luas tanah, bibit, pupuk, pestisida. Dan W_2 adalah faktor kondisi petani yang mewakili faktor pengalaman petani dan metode penyuluhan yang diterima petani.



BAB II

METODA ANALISIS

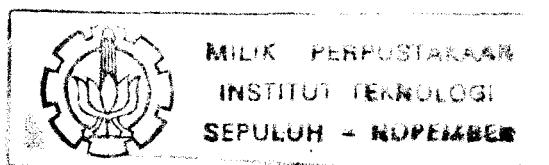
2.1 Penyampelan Acak Berlapis (Stratified Random Sampling)

Di dalam penyampelan acak berlapis, populasi N unit dibagi menjadi sub-sub populasi N_1, \dots, N_L unit. Masing-masing sub populasi tidak boleh tumpang tindih (overlapping) sehingga $N_1 + N_2 + \dots + N_L = N$. Sub - sub populasi tersebut disebut strata dan N_1, N_2, \dots, N_L harus diketahui. Kemudian dari tiap-tiap strata dipilih sampel secara acak masing - masing besarnya n_1, n_2, \dots, n_L . Pemilihan pada strata yang berbeda secara bebas (independen).

Penyampelan acak berlapis dipakai dengan alasan bahwa populasinya heterogen, sangat bervariasi satu dengan yang lain. Strata mungkin memberikan ketelitian yang lebih baik. Populasi yang heterogen mungkin dapat digolongkan kedalam sub populasi yang homogen.

Menentukan besarnya sampel

Masalah menentukan besarnya sampel sangat penting dalam penyampelan acak berlapis, sebab banyaknya keterangan yang diperoleh dari sampel sangat tergantung dari besarnya n , karena jika n bertambah besarnya maka ragam (varian) dari rata - rata (mean) akan berkurang.



Prosedur dalam menentukan besarnya sampel disebut alokasi sampel. Dalam hal mengalokasikan sampel untuk masing-masing strata dapat dikerjakan dengan bermacam-macam cara, tetapi cara yang sederhana dan lazim digunakan adalah alokasi berimbang dengan besarnya strata. Dalam hal ini populasi dibagi atas L buah strata dimana sub populasi adalah N_1, N_2, \dots, N_L maka besarnya sampel untuk strata ke- i dengan alokasi berimbang adalah :

$$n_i = w_i n \quad \text{dimana} \quad w_i = N_i / N$$

dan besarnya sampel dengan alokasi berimbang adalah

$$n = \frac{n}{N^2 D^2 + \sum_{i=1}^n N_i S_i}$$

$D = B^2/4$ jika mengadakan estimate terhadap mean

$D = B^2/4N$ jika mengadakan estimate terhadap total

N = besarnya populasi

B = derajat ketelitian

S_i = simpangan baku untuk strata ke- i

2.2 Analisis Regresi Linear Ganda

Analisis Regresi adalah suatu metode statistik yang digunakan untuk menentukan pola hubungan secara matematis antara peubah (variabel) bebas X dengan peubah tak bebas Y . Dalam analisis regresi sederhana, terdapat

satu peubah bebas X yang dihubungkan dengan peubah tak bebas Y secara linear. Sehingga model yang didapatkan adalah :

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \epsilon$$

Sedangkan dalam regresi linear ganda terdapat sejumlah K buah peubah bebas (prediktor) X , dimana $K \geq 2$ yang dihubungkan dengan peubah tak bebas (respon) Y linear dalam semua peubah bebas X . Jika peubah bebas X_1, \dots, X_K ($K \geq 2$) dan peubah tak bebasnya Y , maka bentuk umum untuk regresi linear ganda Y atas X_1, \dots, X_K adalah

$$Y = \beta_0 + \beta_1 X_1 + \dots + \beta_K X_K + \epsilon \quad (2.2.1)$$

dimana β_0 merupakan konstanta dan $\beta_1, \beta_2, \dots, \beta_K$ adalah koefisien-koefisien regresi.

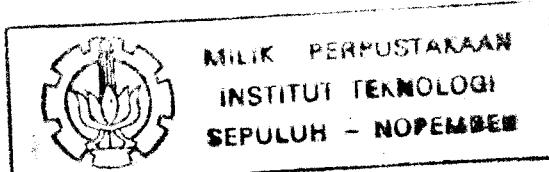
2.2.1 Menaksir Koefisien Regresi (β)

Untuk menaksir koefisien-koefisien regresi β_1, \dots, β_K diperlukan n buah persamaan yang diperoleh dari peubah bebas X_1, X_2, \dots, X_K dan peubah tak bebas Y , seperti pada persamaan (2.2.2) berikut :

$$Y_1 = \beta_0 + \beta_1 X_{11} + \dots + \beta_K X_{1K} + \epsilon$$

$$Y_2 = \beta_0 + \beta_1 X_{21} + \dots + \beta_K X_{2K} + \epsilon$$

$$Y_n = \beta_0 + \beta_1 X_{n1} + \dots + \beta_K X_{nK} + \epsilon$$



Jika ditulis dalam bentuk matrik adalah sebagai berikut :

$$\begin{bmatrix} Y_1 \\ Y_2 \\ \vdots \\ Y_n \end{bmatrix} = \begin{bmatrix} 1 & X_{11} & X_{12} \dots X_{1K} \\ 1 & X_{21} & X_{22} \dots X_{2K} \\ \vdots & \vdots & \vdots \\ 1 & X_{n1} & X_{n2} \dots X_{nK} \end{bmatrix} \begin{bmatrix} b_0 \\ b_1 \\ \vdots \\ b_K \end{bmatrix} + \begin{bmatrix} \epsilon_1 \\ \epsilon_2 \\ \vdots \\ \epsilon_n \end{bmatrix}$$

atau disingkat :

$$Y = X \beta + \epsilon \quad (2.2.3)$$

dengan asumsi

$$\epsilon \sim N(0, \sigma^2)$$

Jika asumsi model pada persamaan (2.2.3) dipenuhi, maka :

$$E(Y) = X\beta \text{ di mana }$$

Y adalah vektor ($n \times 1$)

X adalah matrik ($n \times K$)

β adalah vektor ($K \times 1$)

Dengan menggunakan metode kuadrat terkecil (Metode Least Square), akan didapat nilai taksiran β sebagai berikut : $b = (X'X)^{-1}X'Y$

2.2.2 Pengujian Koefisien Korelasi

Korelasi secara statistik adalah hubungan antara dua peubah random secara linear. Sehingga koefisien korelasi adalah besaran yang menunjukkan hubungan antara dua peubah secara linear. Koefisien tersebut dilambangkan dengan r dan taksirannya r . Adapun besar koefisien tersebut antara -1 dan 1. Untuk dapat mengetahui secara

statistik hubungan antara dua peubah maka dilakukan uji Korelasi. Pengujian dilakukan dengan menggunakan hipotesis sebagai berikut:

$$H_0 : \Gamma = 0$$

$$H_1 : \Gamma \neq 0$$

Uji statistik yang digunakan adalah

$$t_{\text{hitung}} = \frac{r\sqrt{n-2}}{\sqrt{1-r^2}}$$

Jika didapatkan $|t_{\text{hitung}}| > t_{(n-2,\alpha/2)}$ maka H_0 ditolak yang berarti korelasi antara dua peubah tersebut significant.

Dan apabila $|t_{\text{hitung}}| < t_{(n-2,\alpha/2)}$ maka H_0 diterima berarti secara statistik dapat dikatakan tidak ada korelasi antara dua peubah tersebut.

2.2.2 Pengujian Model

Untuk mengetahui kebenaran suatu model, maka diperlukan suatu pengujian. Pengujian ini pada dasarnya menyelidiki, apakah antara peubah X dan peubah Y terdapat hubungan. Karena hubungan ini dinyatakan oleh koefisien - koefisien dari X yaitu β , maka harga inilah yang diuji, pengujian β dilakukan dengan menggunakan hipotesis :

$$H_0 = \beta_1 = \beta_2 = \dots = \beta_k = 0$$

$$H_1 = \text{paling sedikit ada satu } \beta_i \neq 0, i = 1, 2, \dots, k$$



Sedangkan urutan perhitungan untuk menguji adalah sebagai berikut :

- Jumlah Kwadrat regresi (JKR)

$$JKR = b'X'Y - n\bar{Y} \quad \dots \dots (2.2.4)$$

- Jumlah Kwadrat total (JKT)

$$JKT = \bar{Y}'Y - n\bar{Y} \quad \dots \dots (2.2.5)$$

- Jumlah Kwadrat sisaan

$$JKS = Y'Y - b'X'Y \quad \dots \dots (2.2.6)$$

Tabel Analisis Varians

Sumber variasi	Jumlah kuadrat	derajat bebas	J K Rataan	F nisbah
Regresi	$b'X'Y - n\bar{Y}$	K	$\frac{b'X'Y - n\bar{Y}}{K}$	RK reg
Sisaan	$Y'Y - b'X'Y$	$n-k-1$	$\frac{Y'Y - b'X'Y}{n-k-1}$	RK sisa
Total	$Y'Y - n\bar{Y}$	$n - 1$		

Uji Statistik

$$\text{Frasio} = \frac{JKR/K}{JKS/n-k-1}$$

bila Frasio $\leq F(\alpha%;(k,n-k-1))$ maka H_0 diterima
berarti semua peubah X_i tidak memberikan dukungan

yang berarti terhadap responnya.

Bila F rasio $\geq F(\alpha%;(p,n-p-1))$ maka H_0 ditolak berarti paling sedikit satu peubah X_i yang memberikan dukungan yang berarti terhadap responnya.

2.2.4 Pengujian Koefisien Regresi secara individu

Pengujian koefisien regresi ini dimaksudkan untuk mengetahui peubah bebas (prediktor) mana di antara X_i , $i=1,2,\dots,k$ yang memberikan dukungan nyata dalam model.

Hipotesis :

$$H_0: B_i = 0, \quad i = 1, 2, \dots, k$$

$$H_1: B_i \neq \text{tidak sama dengan nol}$$

Uji Statistik

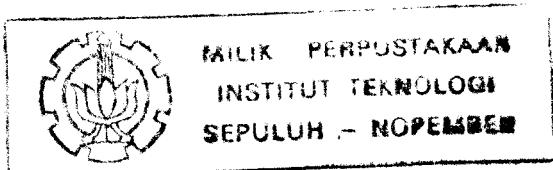
$$t = \frac{b_i}{S(b_i)} \approx t_{n-k-1}$$

dimana $S(b_i)$ simpangan baku dari b_i dan b_i adalah harga taksiran dari B_i . Jika diambil tingkat kepercayaan sebesar α , maka daerah penolakan :

$$|t| > t_{\alpha/2}, \quad n-k-1$$

2.2.5 Peubah Boneka (Dummy Variabel)

Peubah boneka adalah peubah yang mempunyai nilai nominal dan hanya berguna untuk membedakan peubah yang satu dengan peubah yang lainnya. Hal ini terjadi jika ada peubah yang hasil pengukurannya bukan kwantitatif



tetapi kwalitatip atau katagori. Hal ini dimaksudkan untuk memperoleh anggapan bahwa kenyataan dari bermacam - macam katagori mempunyai efek pada peubah tak bebas .

Jika ada r katagori atau level dari suatu peubah , maka untuk membedakan diperlukan $r - 1$ peubah boneka.

2.2.6 Kolinearitas Ganda (Multicollinearity)

Istilah Kolinearitas ganda diciptakan oleh Ragnar Frish, istilah ini berarti adanya hubungan linear yang sempurna atau eksak di antara peubah bebas dalam regresi. Kolinearitas sendiri berarti hubungan linear tunggal, sedangkan Kolinearitas ganda menunjukkan adanya lebih dari satu hubungan linear yang sempurna. Dalam praktek sering tidak dibedakan baik satu hubungan atau lebih dipergunakan istilah Kolinearitas ganda.

Di dalam regresi linear asumsi yang harus dipenuhi adalah tak ada Kolonearitas ganda di antara peubah bebas karena jika Kolinearitas ganda terjadi maka koefisien regresi tak dapat ditaksir dengan ketelitian yang tinggi.

2.2.7 Regresi Komponen Utama

Salah satu cara yang dapat dilakukan untuk mengatasi adanya Kolinearitas ganda adalah dengan menggunakan analisis komponen utama. Dimana tujuan dari metode ini adalah mentransformasi peubah yang saling berkorelasi menjadi peubah baru yang saling orthogonal

yang disebut komponen utama. Dan komponen utama ini mampu menjelaskan semaksimal mungkin variabilitas data asal. Langkah awal yang dilakukan adalah menstandardkan masing-masing peubah dengan transformasi sebagai berikut:

$$z_{ij} = \frac{x_{1j} - x_{\bar{i}}}{s_i}$$

dimana x_{ij} = nilai dari peubah i pengamatan ke j

z_{ij} = nilai standard dari peubah i pengamatan ke j

$x_{\bar{i}}$ = nilai rata-rata peubah i

s_i = simpangan baku untuk peubah i

Dengan menggunakan data hasil transformasi didapatkan matrik korelasi antara z_1, z_2, \dots, z_k

$$\Gamma_z = \begin{bmatrix} 1 & r_{12}, \dots, r_{1k} \\ r_{21} & 1, \dots, r_{2k} \\ \vdots & \vdots \\ \vdots & \vdots \\ r_{k1} & r_{k2}, \dots, 1 \end{bmatrix}$$

Kemudian untuk mendapatkan nilai akar ciri (eigen value) yang dilambangkan dengan λ solusi dari persamaan :

$$|\Gamma_z - \lambda I| = 0$$

dimana

$$\sum \lambda_i = k$$

nilai akar ciri terbesar menunjukkan variabilitas

terbesar yang terhimpun dari komponen itu. Sedangkan vektor ciri (eigen vektor) yang dilambangkan dengan γ solusi dari persamaan berikut:

$$\Gamma_z \gamma_j = \lambda_j \gamma_j$$

vektor ciri ini nantinya digunakan untuk menyatakan kembali peubah - peubah bebas kedalam beberapa komponen utama. Dengan demikian komponen utama ke j untuk peubah Z didapatkan sebagai berikut :

$$W_j = \gamma_j Z$$

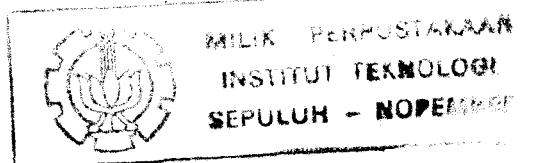
$$= \gamma_{1j} Z_1 + \gamma_{2j} Z_2 + \dots + \gamma_{kj} Z_k$$

dimana γ_j merupakan vektor ciri dari matrik korelasi Γ_z dan variabilitas yang diterangkan oleh komponen utama ke j adalah

$$\frac{\lambda_j}{K} \times 100\%$$

Yang perlu diambil dari K buah komponen utama tersebut adalah komponen utama yang nilai akar cirinya lebih besar atau sama dengan 1. Dan total variabilitas yang diterangkan minimal 75% dari total variabilitas data awal. Hasil diatas kemudian diregresikan dengan metode kwadrat terkecil kedalam model persamaan baru dengan q komponen utama ($q \leq K$) yang cukup bisa menggambarkan variabilitas dari peubah asal, model tersebut adalah:

$$Y = \beta_0' + \beta_1' W_1 + \dots + \beta_q' W_q + \epsilon$$



MILIK PERPUSTAKAAN
INSTITUT TEKNOLOGI
SEPULUH - NOPEMBER

2.2.8 Koefisien Determinasi (R^2)

Koefisien determinasi (R^2) menyatakan proporsi keragaman (varians) atau bagian dari ragam total di sekitar rata-rata yang mampu dijelaskan oleh model, dan didefinisikan sebagai:

$$R^2 = \frac{(\hat{Y}'\hat{Y} - n\bar{Y})}{(\hat{Y}'\hat{Y} - n\bar{Y})} \times 100\%$$

2.3 Analisis Sisaan

Sisaan didefinisikan sebagai selisih antara nilai pengamatan dan nilai dugaan setelah model \hat{Y} ditentukan, yaitu $e(i) = Y(i) - \hat{Y}(i)$ sebagaimana diketahui sisaan diasumsikan identik, independen dan berdistribusi normal dengan rata-rata nol dan simpangan baku 1. Jika model persamaan regresi yang didapatkan adalah sesuai, maka sisaan tidak akan memperlihatkan suatu pengingkaran terhadap asumsi. Untuk mengetahui apakah sisaan tersebut sudah memenuhi asumsi dapat dilakukan pengecekan dengan cara :

1. Asumsi Identik

Untuk mengecek apakah asumsi identik sudah dipenuhi dapat dilakukan dengan cara membuat plot diagram, yaitu plot diagram antara sisaan terhadap \hat{Y} . Bilamana pada plot diagram membentuk horisontal band, dan tidak menunjukkan pola tertentu maka asumsi identik dipenuhi.

2. Asumsi Independen

Untuk mengecek apakah asumsi independen sudah dipenuhi dapat dilakukan dengan cara membuat plot sisaan terhadap urutan waktu pengamatan. Jika pola yang terbentuk menunjukkan suatu kecenderungan tertentu terhadap waktu, maka asumsi tidak dipenuhi selain itu dapat dilakukan dengan menghitung autokorelasinya. Autokorelasi adalah ukuran tingkat linear antara sisaan pada pengamatan pertama dengan sisaan pada pengamatan berikutnya dengan selisih waktu (lag k). Koefisien autokorelasi pada lag k didefinisikan sebagai berikut :

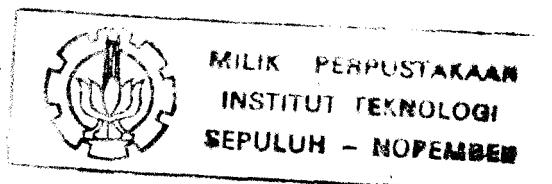
$$\rho_k = \frac{\sum_{t=1}^n (e_t - \bar{e})(e_{t+k} - \bar{e})}{\sum_{t=1}^n (e_t - \bar{e})^2}$$

dimana k adalah lag dan n adalah banyaknya pengamatan. Batas interval harga-harga adalah $2/\sqrt{n}$ apabila harga tersebut berada di dalam interval, maka secara statistik harga sama dengan nol. Berarti harga sisaannya tidak saling berhubungan atau dapat dikatakan independen.

3. Asumsi Normal

Untuk melihat apakah sisaan berdistribusi normal, maka dapat digunakan plot normal. Caranya adalah sebagai berikut :

- Sisaan diurutkan dari yang terkecil sampai yang terbesar.



b. Hitung $P(i) = 100(i - 0.5)/m$ di mana $i = 1, 2, \dots, m$

Dimana m adalah banyaknya pengamatan dan i adalah urutan data dari yang terkecil sampai yang besar.

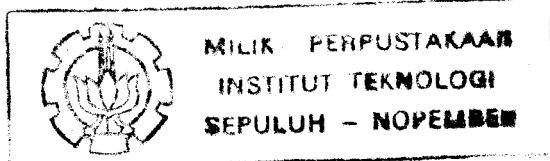
Dari (a) dan (b) dapat disusun tabel sebagai berikut :

i	$e(i)$	$P(i)$
1	$e(1)$	$P(1)$
2	$e(2)$	$P(2)$
.	.	.
.		
m	$e(m)$	$P(m)$

Selanjutnya berdasarkan tabel tersebut dibuat plot diagram antara $e(i)$ dan $P(i)$. Bila plot diagram tersebut terlihat bahwa sisaan-sisaannya terletak pada satu garis lurus, maka tidak terjadi penyimpangan terhadap asumsi-asumsi tersebut yang berarti asumsi distribusi normal dipenuhi.

2.4 Analisis Komponen Utama

Asal metode ini ditemukan oleh Pearson (1901) yang kemudian dikembangkan oleh Hotelling pada tahun 1933. Analisis Komponen Utama adalah suatu teknik statistik untuk peubah ganda (multi variate) yang biasanya digunakan untuk menyusutkan dimensi peubah yang tak



berpola yang digunakan dalam analisis dan pengambilan kesimpulan. Menurut Kleinbaum dan Kuper (1978), Analisis Komponen Utama ini dimaksudkan untuk menentukan faktor-faktor (komponen utama) yang mampu menerangkan bagian terbesar total keragaman (varians) dengan menggunakan faktor-faktor yang seminimum mungkin. Kedua hal tersebut di atas dapat dilakukan dengan cara menghilangkan korelasi antar peubah melalui transformasi dan menjadikan peubah baru yang saling bebas (independen).

Sedangkan Analisis Komponen Utama menurut Johnson dan Wichern dapat menjadi masukan pada regresi ganda (multiple regresion) atau analisis kelompok.

Penelitian N individu dan tiap-tiap individu akan diselidiki p buah karakteristik (variabel) yang dapat dituliskan dalam bentuk vektor sehingga $X' = (X_1, X_2, \dots, X_p)$. Selanjutnya vektor X diasumsikan mengikuti sebaran peubah ganda tertentu (biasanya normal ganda) dengan rata-rata μ dan matrik peragam (kovarians) Σ yang tertentu. Melalui matrik peragam Σ dapat diturunkan akar ciri-akar cirinya (eigen value) yaitu $\lambda_1, \lambda_2, \dots, \lambda_p$ dan akar ciri dapat dicari dari vektor ciri padanannya, yaitu e_1, e_2, \dots, e_p .

Penyusutan dimensi peubah asal X adalah dengan membangkitkan peubah bebas satu sama lain, yaitu $Y = AX$

dengan matrik A adalah matrik transformasi yang mengubah peubah asal X ke peubah baru Y yang disebut komponen utama. Komponen utama pertama adalah kombinasi linear terbobot peubah asal yang mampu menunjukkan keragaman data terbesar, komponen utama pertama ini dapat ditulis sebagai :

$$Y_1 = e_{11} X_1 + e_{12} X_2 + \dots + e_{1p} X_p \\ = e'_1 X$$

e'_1 adalah vektor normal yang merupakan vektor ciri (eigen vektor) dari akar ciri terbesar matrik peragam (kovarians) Σ di atas dan $e'_1 e_1 = 1$ dipilih sedemikian hingga keragaman komponen utama menjadi maksimum. e_1 berfungsi mentransformasi vektor X menjadi vektor baru Y. Oleh karena itu sering disebut vektor pembobot. Ragam dari komponen utama pertama adalah $e'_1 \Sigma e_1$. Selanjutnya vektor e_2 dapat dicari dengan syarat $e'_2 e_2 = 1$ dan $e'_2 e_0 = 0$. Hal ini diperlukan agar komponen keduapun dapat maksimum.

Dengan demikian komponen kedua dapat ditulis sebagai :

$$Y_2 = e_{21} X_1 + e_{22} X_2 + \dots + e_{2p} X_p \\ = e'_2 X$$

Vektor pembobot e_j tersebut dapat dicari untuk komponen utama ke j dengan cara yang sama, dan dipilih $e'_j e_j = 1$ dan $e'_{j-1} e_j = 0$

Keragaman Komponen utama ke j bisa ditulis sebagai

$$Y_j = e_1 X_1 + e_2 X_2 + \dots + e_p X_p \\ = e_j X$$

Dari uraian di atas bisa disimpulkan bahwa untuk memperoleh Komponen utama, perlu mencari matrik A yang merupakan gugus vektor

$$A' = (e_1, e_2, \dots, e_p) \\ (pxp)$$

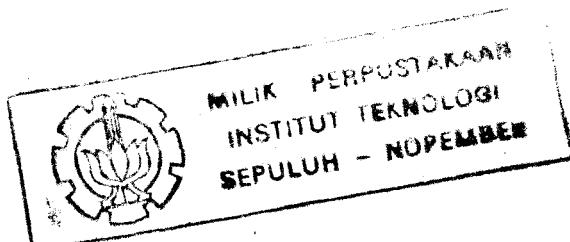
Ragam Komponen utama ke- j besarnya sama dengan akar ciri ke- j , $\sigma_j^2 = \lambda_j$. Oleh karena itu bagian total keragaman data yang mampu diterangkan oleh setiap Komponen utama adalah proporsi antara akar ciri Komponen tersebut terhadap jumlah akar ciri atau teras matrik peragam Σ . Lebih jelasnya bisa dilihat sebagai berikut :

$$\text{tr } \Sigma = \lambda_1 + \lambda_2 + \dots + \lambda_p \\ = \sum_{j=1}^p \lambda_j$$

dengan demikian maka persentase keragaman yang bisa diterangkan oleh komponen utama ke - j adalah :

$$\frac{\lambda_j}{\text{tr } \Sigma} \times 100\%$$

Matrik peragam Σ digunakan dalam masalah ini jika peubah yang diamati ukurannya pada skala dengan perbedaan yang tidak besar atau jika satuan ukuran sama.



Bila peubah yang diamati ukurannya pada skala dengan perbedaan yang sangat lebar atau satuananya tidak sama, maka peubah tersebut perlu dibakukan sehingga komponen utama ditentukan dari peubah baku. Peubah asal perlu ditransformasikan kedalam peubah baku Z yang dalam notasi matrik adalah:

$$Z = V^{-0.5} (X - U)$$

$V^{0.5}$ adalah matrik simpangan baku dengan unsur diagonal utama adalah $(\sigma_{ii})^{0.5}$ sedangkan unsur lainnya adalah 0. Sedangkan nilai harapan $E(Z) = 0$, dan peragamnya adalah :

$$\text{COV}(Z) = (V^{0.5})^{-1} \Sigma (V^{0.5})^{-1} = \Gamma$$

Dengan demikian komponen utama dari Z dapat ditentukan dari vektor ciri yang diperoleh melalui matrik korelasi peubah asal Γ . Model dari komponen utama dari Z dapat dituliskan dalam bentuk

$$Y_j = e_{j1}Z_1 + e_{j2}Z_2 + \dots + e_{jp}Z_p \\ = e'_j Z$$

Sedangkan cara mencari matrik akar ciri dan menentukan vektor pembobotnya sama seperti telah diuraikan terdahulu.

Penyusutan dimensi peubah adalah dengan cara mengambil sejumlah kecil komponen utama yang mampu menerangkan bagian terbesar keragaman data. Apabila banyaknya komponen utama yang diambil adalah q buah, dimana $q < p$, maka proporsi keragaman data yang bisa diterangkan adalah :



Analisis Faktor

Analisis faktor digunakan untuk menggambarkan jika mungkin, hubungan peragam diantara beberapa peubah dalam sejumlah kecil faktor. Peubah - peubah dapat dikelompokkan oleh korelasi mereka menjadi kelompok-kelompok. Semua peubah dalam suatu kelompok tertentu adalah sangat berhubungan di antara mereka sendiri tetapi memiliki hubungan nisbi relatif kecil dengan peubah - peubah dalam kelompok lain.

Analisis faktor dapat dipandang sebagai perluasan dari analisis komponen utama. Jadi pada dasarnya analisis faktor bertujuan untuk mendapatkan sejumlah kecil faktor yang memiliki sifat sebagai berikut:

- (i) Mampu menerangkan semaksimum mungkin keragaman data.
- (ii) Terdapatnya kebebasan antar faktor.
- (iii) Tiap faktor bisa diinterpretasikan dengan jelas.

Melalui analisis komponen utama butir (i) dan (ii) bisa diperoleh. Selanjutnya dari q buah faktor yang dipilih, didapat matrik vektor pembobot komponen utama seperti di bawah ini:

Persamaan umum analisis faktor bisa dirumuskan sebagai:

$$X_j - U_j = L_{j1}F_1 + \dots + L_{jq}F_q + \epsilon$$

atau dalam notasi matrik :

$$\begin{matrix} X - U = L \\ (px1) \end{matrix} \quad \begin{matrix} .F \\ (pxq) \end{matrix} \quad \begin{matrix} + \epsilon \\ (qx1) \\ (px1) \end{matrix}$$

dengan catatan:

F_i = faktor bersama (common faktor) ke-i $i=1,2,\dots,q$

L_{ji} : Loading faktor Ke-i untuk peubah ke-j

ϵ_j : Komponen acak yang khas dari peubah ke-j

U_j : nilai tengah peubah ke-j

Faktor-faktor yang diperoleh dari metode komponen utama, pada umumnya sulit diinterpretasikan secara langsung tanpa proses manipulasi. Untuk keperluan itu dipakai matrik loading faktor berikut:

$$\begin{matrix} L = A \times D \\ (pxq) \quad (pxq) \quad (qxq) \end{matrix}$$

dengan catatan:

L : matrik loading faktor

A : matrik vektor pembobot

D : matrik diagonal dari akar ciri

Selanjutnya pada matrik L dilakukan manipulasi agar didapat faktor dengan daya interpretasi tinggi. Manipulasi dilakukan dengan merotasi matrik tersebut dengan menggunakan metode rotasi tegak lurus varimax. Selain metode rotasi tegak lurus ada metode rotasi tak langsung. Rotasi tegak lurus cocok untuk model faktor dimana faktor bersama diasumsikan independen. Rotasi ini sering kali

dianjurkan setelah melihat loading faktor yang diperkirakan tidak mengikuti model. Hasil rotasi akan mengakibatkan setiap peubah asal mempunyai korelasi yang tinggi dengan faktor tertentu saja dan tidak dengan faktor yang lainnya. Dengan demikian setiap faktor akan lebih mudah diinterpretasikan.

Rotasi tegak lurus varimax diperoleh dengan cara :

$$\begin{matrix} * \\ \text{Jika } L = L \cdot T \\ (pxq) (pxq) (qxq) \end{matrix}$$

L adalah matrik (pxq) dari loading faktor maka

$\begin{matrix} * \\ L = \text{matrik loading faktor yang dirotasi} \end{matrix}$

$T = \text{matrik transformasi yang dipilih agar } TT' = T'T = I$

Matrik transformasi T ditentukan sedemikian hingga membuat

$$V = \sum_{i=1}^q \sum_{j=1}^p \left\{ \frac{L_{ij}}{h_j} \right\}^2 - \frac{1}{p} \sum_{j=1}^p \left(\frac{L_{ij}}{h_j} \right)^2$$

menjadi maksimum

V adalah $\sum_{i=1}^q$ (keragaman dari loading pangkat dua untuk faktor Ke-i)

$(h_j)^2$ adalah jumlah dari loading peubah ke-j pangkat dua pada q faktor bersama.

Selanjutnya untuk tujuan pengelompokan dihitung skor faktor yang bisa dicari dengan cara berikut:

$$\begin{matrix} f = L' \cdot Z \\ (qxn) (qxp) (pxn) \end{matrix}$$

dengan catatan :

f = matrik skor faktor yang dihasilkan

L' = putaran matrik loading faktor hasil rotasi

Z = matrik peubah asal yang telah dibakukan

Berdasarkan skor faktor ini dilakukan pengelompokan dengan menggunakan analisis kelompok.

2.6 Analisis Kelompok

Analisis Kelompok digunakan untuk mengelompokkan n individu kedalam k kelompok, dimana $k < n$, sehingga anggota-anggota yang terletak dalam satu kelompok mempunyai sifat yang lebih dekat (serupa) dibanding dengan individu yang terletak di dalam kelompok yang lain.

Ukuran keserupaan diantara individu menjadi dasar dalam analisis kelompok. Hasil dari analisis kelompok sering kali dipengaruhi oleh unsur subyektivitas dalam pemilihan ukuran peubahnya (nominal, ordinal, selang, nisbah).

Untuk mengelompokkan n individu berdasarkan ukuran jarak keserupaan biasanya ditunjukkan oleh ukuran jarak. Ukuran jarak Euclid merupakan salah satu keserupaan yang sering digunakan. Jarak Euclid 2 individu X dan Y yang berdimensi p adalah :

$$D = \sqrt{\sum_{i=1}^n (X_i - Y_i)^2}$$

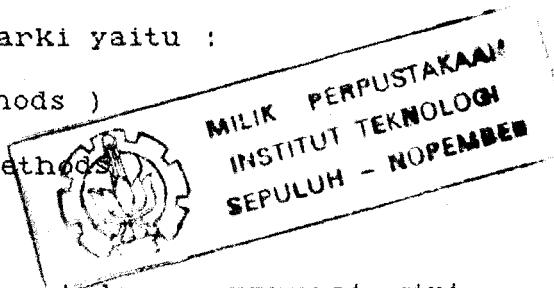
Semakin besar nilai D semakin jauh keserupaan antara kedua individu tersebut dan sebaliknya bila nilai D kecil. Asumsi yang harus dipenuhi dalam ukuran jarak Euclid adalah korelasi antara peubah tidak ada dan masing-masing peubah mempunyai skala pengukuran yang sama.

Dalam membentuk kelompok, terlebih dahulu ditentukan metode yang digunakan. Bila banyaknya kelompok yang akan muncul tidak diketahui digunakan metode kelompok berhirarki. Metode pengelompokan berhirarki dimulai dari pembentukan kelompok sebanyak data asal (n). Dua kelompok yang mempunyai jarak terdekat digabung menjadi satu kelompok sehingga jumlah kelompok menjadi $n-1$. Jarak antara kelompok baru dan kelompok sebelumnya dihitung kembali. Prosedur ini diulang sampai akhirnya terbentuk satu kelompok yang beranggotakan n data. Matrik keserupaan pada setiap langkah penggabungan selalu diperbarui dan pembentukan kelompok digambarkan dalam dendogram.

Ada beberapa cara memperbarui matrik keserupaan pada metode pengelompokan berhirarki yaitu :

- Metode Pautan (Linkage Methods)
- Metode Sentroid (Centroid Methods)
- Metode Ward

Dalam perhitungan masing-masing metode mempunyai ciri-ciri tersendiri sehingga diperoleh pendekatan yang berbeda. Metode Ward baik untuk baik untuk mengelompokkan data yang tidak terlalu jauh, sedangkan metode sentroid



dapat menghasilkan dendogram yang jarak penggabungannya tidak bersifat monotonik.

Metode Pautan terdiri dari metode Pautan Tunggal (Single Linkage), metode Pautan Lengkap (Complete Linkage) dan metode rata-rata kelompok (Group Average).

1. Metode Pautan Tunggal

Metode ini meminimumkan jarak antara kelompok yang digabung. Jarak minimum antara kelompok I yang merupakan gabungan antara kelompok P dan Q dengan kelompok J adalah :

$$D_{ij} = \min(D_{pj}, D_{qj})$$

sedangkan D_{pj} dan D_{qj} masing-masing adalah jarak antara kelompok P dan Q dengan kelompok J. Hasil dari metode ini tidak dipengaruhi transformasi monotonik dari ukuran keserupaan.

2. Metode Pautan Lengkap

Metode ini memaksimumkan jarak antara kelompok yang digabung. Jarak maksimum antara kelompok P dan Q terhadap kelompok J adalah

$$D_{ij} = \max(D_{pj}, D_{qj})$$

Sedangkan D_{pj} dan D_{qj} masing-masing merupakan jarak antara kelompok P dan Q terhadap J.

3. Metode Rata-rata Kelompok

Metode ini meminimumkan rata-rata jarak antara semua pasangan individu dari kelompok yang digabung. Rata-

rata jarak antara kelompok I dengan kelompok J adalah

$$D = \frac{1}{n_1 n_j} \sum_{i=1}^n \sum_{j=1}^n \sum_{k=1}^p (X_i - Y_k)^2$$

sedangkan n_1 dan n_j masing-masing banyaknya anggota-anggota kelompok I dan J, X adalah anggota kelompok I, Y adalah anggota kelompok J dan p banyaknya peubah.

2.7 Analisis Diskriminan

Apabila suatu kelompok telah terbentuk, biasanya ingin diketahui peubah yang membedakan antara kelompok tersebut. Usaha untuk mencari peubah yang mencirikan perbedaan di antara kelompok tersebut dapat dilakukan dengan teknik analisis diskriminan. Fungsi diskriminan layak dibentuk bila terdapat perbedaan nilai tengah diantara kelompok-kelompok yang ada perlu dilakukan pengujian nilai tengah dari kelompok-kelompok tersebut. Pengujian nilai tengah dilakukan dengan statistik V Bartlett yang menyebar mengikuti sebaran khi-kwadrat dengan derajat bebas $p(k+1)$, dimana p adalah banyaknya peubah pengamatan sedangkan k adalah banyaknya kelompok.

Statistik V Bartlett diperoleh melalui :

$$V = (-n-1(p+k)/2) \ln \hat{\Lambda}$$

$$\hat{\Lambda} = \frac{W}{B+W}$$

W adalah matrik peragam dalam kelompok, sedangkan B adalah

matrik peragam antar kelompok. Bila pengujian bersifat nyata, maka fungsi diskriminan dapat disusun. Dengan analisis diskriminan dapat dicari kombinasi linear dari peubah - peubah pemisah agar supaya kelompok menjadi berbeda secara statistik. Fungsi diskriminan tersebut adalah :

$$D_1 = d_{11}P_1 + d_{12}P_2 + \dots + d_{1p}P_p$$

dimana :

D_1 = skor pada fungsi diskriminan ke-1

d_1 = vektor koefisien pembobot fungsi diskriminan

P = peubah baku dari p buah peubah pemisah

Vektor pembobot d_1 diperoleh dari penyelesaian persamaan $(B - \lambda W) d = (W^{-1}B - \lambda I) d = 0$

dengan catatan

B = matrik peragam antar kelompok

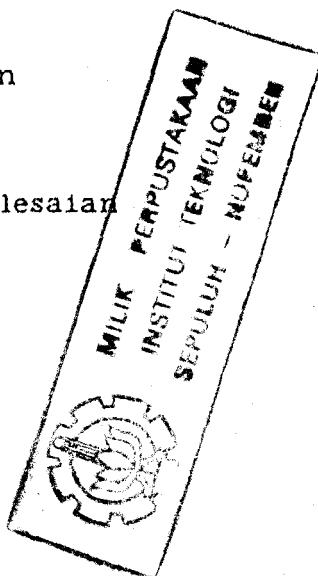
W = matrik peragam dalam kelompok

λ = akar ciri yang memenuhi persamaan diatas

d = vektor ciri padanan bagi akar ciri λ

Skor diskriminan dihitung berdasarkan koefisien pembobot yang telah dibakukan berasal dari peubah pemisah asli yang telah dibakukan dalam skor p .

Untuk lebih efisien dalam melakukan peubah pemisah dapat dilakukan dengan pemilihan peubah melalui analisis diskriminan bertatar. Hal ini digunakan untuk menghilangkan peubah yang kurang berguna sebelum melakukan analisis selanjutnya. Setelah dilakukan pemilihan peubah,



maka analisis selanjutnya dikerjakan hanya dengan peubah terpilih. Kemudian dilakukan pengelompokan dengan menggunakan fungsi diskriminan Fisher. Fungsi diskriminan Fisher adalah :

$$d_1 = \sum_{j=1}^r (Y_j - Y_{1j})^2 = \sum_{j=1}^r (e_j(p - p_1))^2$$

dimana :

d_1 = skor fungsi diskriminan

e_j = vektor Koefisien pembobot fungsi diskriminan

p_1 = vektor nilai tengah kelompok ke-1

Kriteria pengelompokan adalah alokasikan p pada kelompok ke-i jika :

$$d_i = \text{terkecil dari } d_1(p) \quad i = 1, 2, \dots, g$$

BAB IV

BAHAN DAN METODOLOGI PENELITIAN

3.1 Bahan Penelitian

Di dalam penyelesaian masalah yang ada maka perlu adanya bahan masukan yang berupa data yang nantinya akan dianalisis. Data diperoleh dari PT Perkebunan XVII (Persero) Kantor cabang daerah tanam di Tuban. Pengumpulan data dilakukan dengan cara sebagai berikut :

1. Administrasi

Mengumpulkan laporan-laporan dan mencatatnya terutama data mengenai luas tanah, kebutuhan bibit, pupuk, pestisida dan hasil produksi dari setiap petani dan kelompok tani.

2. Kwisisioner dan Interview

Mengadakan wawancara secara langsung dengan para staf perusahaan yang mengerti permasalahan, terutama Kepala daerah tanam dan penyebaran Kwisisioner untuk para petani yang terkena sampel.

Sesuai dengan tujuan penelitian yang ada maka jenis data yang diambil adalah :

- Bibit

Dicatat mengenai jumlah bibit yang ditanam oleh setiap petani yang melakukan penanaman serat pada musim tanam tahun 1988/1989. Data dicatat dalam satuan Kilogram.

- Pupuk

Dicatat jumlah pupuk yang digunakan oleh setiap petani, data dicatat dalam satuan Kilogram.

- Pestisida

Dicatat jumlah pestisida yang digunakan untuk membasmi hama, data dicatat dalam satuan Kilogram.

- Luas tanah

Dicatat luas tanah yang dimiliki oleh setiap petani yang ditanami serat, data dicatat dalam satuan hektare.

- Tingkat pendidikan petani

Tingkat pendidikan yang pernah ditempuh oleh petani secara formal.

- Pengalaman petani

Lama pengalaman yang dimiliki petani dalam melakukan penanaman serat. Data dicatat dalam satuan tahun.

- Metode Penyuluhan

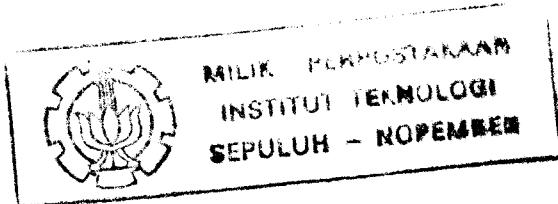
Metode penyuluhan yang pernah diterima oleh petani dari petugas penyuluhan.

- Jumlah produksi serat

Jumlah serat yang dihasilkan oleh setiap petani dan tiap-tiap kelompok tani. Produksi serat ini dibedakan dalam 3 jenis mutu, data dicatat dalam satuan Kilogram.

Metode Penelitian

Dari populasi sebanyak 1764 dilakukan pengambilan



sampel dengan metode penyampelan acak berlapis (stratified random sampling) berdasarkan luas tanah garapan. Dari populasi tersebut dibagi menjadi 3 lapisan (strata) : Strata I beranggotakan petani yang luas tanah garapannya

0 sampai 1 hektar sebanyak 1540 orang.

Strata II beranggotakan petani yang luas tanah garapannya
1.1 sampai 2 hektar sebanyak 175 orang .

Strata III beranggotakan petani yang luas tanah garapannya
2 hektar lebih sebanyak 49 orang.

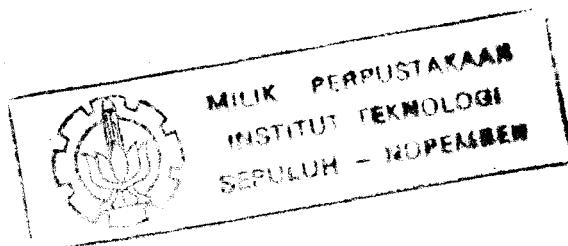
Dari tiap-tiap strata diambil secara acak sampel sebesar 156, 18, 6 sehingga jumlah secara keseluruhan 180. Dari penyebaran kwisioner sebanyak 180, ternyata yang dapat terkumpul sebanyak 172 dan yang dapat dianalisis sebanyak 145. Hal ini disebabkan karena adanya kwisioner yang hilang dan tidak lengkap.

Untuk analisis secara statistik pada tahap selanjutnya digunakan analisis regresi dan analisis kelompok. Analisis regresi digunakan untuk mencari pola hubungan secara matematis antara peubah (variabel) bebas X dengan peubah tak bebas (variabel respon) Y. Dalam hal ini peubah bebas yang digunakan adalah : luas tanah, bibit, pupuk, pestisida, tingkat pendidikan petani, pengalaman petani dan metode penyuluhan. Dari ketujuh peubah tersebut dilakukan uji korelasi untuk mengetahui peubah mana yang bebas korelasi. Dari peubah-peubah yang bebas korelasi kemudian dicari pola hubungannya terhadap peubah tak bebas

Sedangkan analisis kelompok dan analisis diskriminan digunakan untuk mengelompokkan 31 kelompok tani berdasarkan kriteria mutu serat yang dihasilkan. Mutu serat yang terdiri dari 3 jenis mutu yaitu mutu A, mutu B dan mutu C. Dimana mutu serat tersebut ditentukan oleh beberapa faktor yaitu :

- Kekuatan serat
- Kesupelan serat
- warna serat
- pencahyaan serat
- Kebersihan serat

Dari hasil analisis kelompok ini akan terbentuk beberapa group dimana masing-masing group mempunyai anggota yang terdiri dari beberapa kelompok tani. Dari analisis kelompok ini juga diharapkan akan dapat diketahui mutu mana yang cenderung dihasilkan oleh masing-masing group.



BAB IV

ANALISIS DATA DAN PEMBAHASAN

4.1 Analisis Regresi Linear Ganda

Penentuan Peubah Boneka (Dummy Variabel)

Dalam analisis regresi linear ini terdapat dua peubah boneka yaitu tingkat pendidikan petani dan metode penyuluhan yang diterima oleh petani. Untuk tingkat pendidikan petani diperoleh 2 tingkatan (level) yaitu :

Level I = tidak pernah sekolah atau tidak tamat SD

Level II = tamat SD atau tamat SMP

Karena dalam hal ini terdapat dua level maka untuk membedakannya diperlukan satu peubah boneka yaitu X_5 . Jika data berasal dari level I maka $X_5 = 0$

Jika data berasal dari level II maka $X_5 = 1$

Sedangkan untuk peubah metode penyuluhan yang diterima Metode I melalui pertemuan (temu wicara, temu karya)

Metode II melalui kebun demplot dan penerangan film

Maka untuk membedakannya diperlukan satu peubah boneka yaitu X_7 .

Jika data berasal dari metode I maka $X_7 = 1$

Jika data berasal dari metode II maka $X_7 = -1$

Hasil pengolahan data didapatkan korelasi antar peubah bebas adalah sebagai berikut :

$$\rho_z = \begin{bmatrix} 1 & 0.703 & 0.499 & 0.471 & 0.080 & -0.050 & 0.0736 \\ 0.703 & 1 & 0.680 & 0.527 & 0.055 & 0.034 & 0.1324 \\ 0.499 & 0.680 & 1 & 0.872 & 0.058 & 0.155 & 0.1050 \\ 0.471 & 0.527 & 0.872 & 1 & 0.038 & 0.028 & 0.0860 \\ 0.082 & 0.055 & 0.058 & 0.038 & 1 & -0.005 & 0.0890 \\ -0.050 & 0.034 & 0.155 & 0.028 & 0.047 & 1 & 0.0896 \\ 0.074 & 0.133 & 0.105 & 0.086 & 0.089 & 0.0896 & 1 \end{bmatrix}$$

dimana X_1 = luas tanah

X_2 = bibit

X_3 = pupuk

X_4 = pestisida

X_5 = tingkat pendidikan petani

X_6 = pengalaman petani

X_7 = metode penyuluhan yang diterima petani

Y = hasil produksi

Korelasi yang didapat antar peubah bebas X_1 sampai X_4 tinggi. Hal ini perlu diuji apakah korelasi antar peubah tersebut cukup berarti atau tidak. Untuk itu digunakan uji statistik dengan distribusi t.. Hipo tesis yang digunakan adalah sebagai berikut:

$$H_0: \rho = 0$$

$$H_1: \rho \neq 0$$

Dari perhitungan didapatkan hasil sebagai berikut :

Korelasi	thitung	tabel	Kesimpulan
r ₁₂	10.8	1.96	tolak Ho
r ₁₃	7.98	1.96	tolak Ho
r ₁₄	6.75	1.96	tolak Ho
r ₁₅	0.97	1.96	terima Ho
r ₁₆	0.59	1.96	terima Ho
r ₁₇	0.87	1.96	terima Ho
r ₂₃	11.35	1.96	tolak Ho



r24	3.39	1.96	tolak Ho
r25	0.66	1.96	terima Ho
r26	0.4	1.96	terima Ho
r27	1.59	1.96	terima Ho
r34	16.8	1.96	tolak Ho
r35	0.69	1.96	terima Ho
r36	1.86	1.96	terima Ho
r37	1.25	1.96	terima Ho
r45	0.45	1.96	terima Ho
r46	0.35	1.96	terima Ho
r47	1.03	1.96	terima Ho
r56	0.056	1.96	terima Ho
r57	1.065	1.96	terima Ho
r67	1.068	1.96	terima Ho

Dari hasil uji Korelasi ternyata antara peubah X_1 sampai peubah X_4 terjadi Korelasi yang significant. Dengan demikian dapat disimpulkan bahwa diantara peubah bebas tersebut terjadi kolinearitas ganda. Karena dari peubah-peubah tersebut terjadi kolinearitas maka untuk itu pemecahannya adalah dengan menggunakan Analisis Komponen Utama, yang dapat mentransformasi peubah X_1 sampai X_7 menjadi beberapa Komponen utama yang saling independen. Setelah dilakukan perhitungan dengan menggunakan Analisis Komponen Utama didapatkan nilai akar ciri dari matrik Korelasi peubah yang telah dibakukan sebagai berikut :

λ_1	2.9178
λ_2	1.1005
λ_3	1.0330
λ_4	0.8800
λ_5	0.6830
λ_6	0.2970
λ_7	0.0860

Adapun prosentase dari masing-masing nilai akar ciri tersebut adalah :

λ_1	=	41.7%
λ_2	=	15.7%
λ_3	=	14.7%
λ_4	=	12.5%
λ_5	=	9.7%
λ_6	=	4.2%
λ_7	=	1.2%

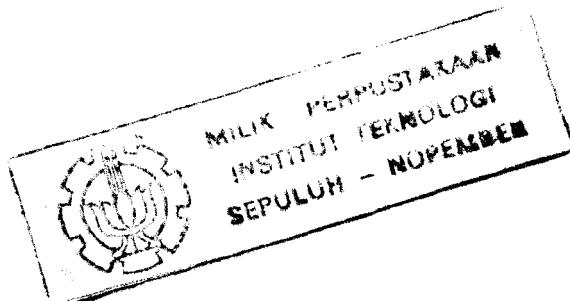
Dari nilai akar ciri tersebut yang memenuhi syarat untuk dijadikan komponen utama hanya tiga, dari ketiga komponen utama tersebut diperoleh tiga persamaan. Komponen utama yang memuat 7 peubah baku. Persamaan tersebut adalah :

$$W_1 = 0.8045Z_1 + 0.8821Z_2 + 0.8921Z_3 + 0.7663Z_4 + \\ 0.186Z_5 - 0.0895Z_6 + 0.1673Z_7$$

$$W_2 = 0.1043Z_1 + 0.1167Z_2 + 0.0566Z_3 - 0.0049Z_4 + \\ 0.1547Z_5 + 0.7899Z_6 - 0.7797Z_7$$

$$W_3 = 0.1700Z_1 + 0.0463Z_2 - 0.159Z_3 - 0.1126Z_4 + \\ 0.7436Z_5 - 0.57577Z_6 + 0.21511Z_7$$

Untuk komponen utama pertama W_1 peubah yang berperan adalah peubah luas tanah, bibit, pupuk, pestisida dengan demikian dapat dikatakan komponen utama W_1 adalah faktor bahan tanam, Sedangkan komponen utama kedua W_2 peubah yang mendominasi adalah peubah lama pengalaman petani dan metode penyuluhan yang diterima oleh petani, yang diberi nama faktor Kondisi petani. Dan untuk komponen utama ketiga W_3 diberi nama faktor tingkat pendidikan petani karena peubah yang berperan dalam komponen utama



Ketiga adalah tingkat pendidikan petani. Setelah ketiga komponen utama ditemukan maka dicari korelasi antara ketiga komponen tersebut. Korelasi yang diperoleh adalah :

$$\rho = \begin{bmatrix} 1 & -0.0300 & 0.082 \\ -0.0300 & 1 & -0.04 \\ 0.082 & -0.04 & 1 \end{bmatrix}$$

Perlu diuji apakah korelasi antar komponen tersebut saling independen. Maka digunakan hipotesis sebagai berikut :

$$H_0 : r = 0$$

$$H_1 : r \neq 0$$

Dari perhitungan didapatkan hasil sebagai berikut :

Korelasi	nilai	thitung	tabel	kesimpulan
r_{12}	-0.030	0.356	1.96	terima H_0
r_{13}	0.080	0.953	1.96	terima H_0
r_{23}	-0.04	0.475	1.96	terima H_0

Dari hasil uji korelasi ternyata antara komponen tersebut saling independen dengan kata lain ketiga komponen tersebut saling ortogonal. Persentase variabilitas dari ketiga komponen tersebut adalah 72%. Untuk selanjutnya dilakukan pencarian model dengan peubah bebas w_1 , w_2 dan w_3 dan peubah tak bebas Y . Model yang didapat adalah :

$$\hat{Y} = 939.33 + 317.56w_1 + 211.69w_2 + 95.05w_3$$

Kemudian dilakukan pengujian koefisien regresi secara

bersama-sama dengan menggunakan hipotesis sebagai berikut:

$$H_0 : \beta_1 = \beta_2 = \beta_3 = 0$$

$$H_1 : \text{salah satu } \beta_i \text{ ada yang tidak sama dengan nol}$$

Dari hasil hipotesis ini maka dibutuhkan tabel Anova sebagai berikut :

Tabel Anova

Sumber	db	JK	JKS	Fnisbah
Regresi	3	120043480	40014493.3	81.49
Sisaan	138	67759512	491010.9	
Total	142	187802992		

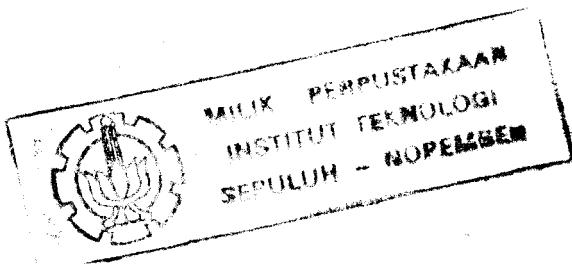
Karena nilai Fnisbah $> F(3, 139, 0.05) = 2.6$ maka H_0 ditolak. Dengan demikian dapat dikatakan bahwa paling sedikit ada satu β_i yang tidak sama dengan nol. Untuk mengetahui peubah mana yang tidak sama dengan nol, dilakukan uji parsial untuk semua koefisien regresi dengan menggunakan hipotesis sebagai berikut :

$$H_0 : \beta_i = 0$$

$$H_1 : \beta_i \neq 0$$

Dari hasil perhitungan didapatkan :

Koefisien	nilai simpangan baku	thitung	tabel	Kesimpulan	
β_0	939.33	58.39	16.09	1.96	tolak H_0
β_1	317.56	21.92	14.49	1.96	tolak H_0
β_2	211.69	65.41	3.24	1.96	tolak H_0
β_3	95.05	83.55	1.14	1.96	terima H_0



Ternyata kesimpulan yang didapat b_1 dan b_2 yang significant artinya hanya w_1 dan w_2 yang memberikan sumbangan yang berarti dalam menghasilkan peubah tak bebas Y .

Untuk selanjutnya dari peubah Y yang significant dibuat model baru sebagai berikut :

$$\hat{Y} = 939.42 + 323.46w_1 + 160.45w_2$$

dengan koefisien determinasi sebesar 63.9%

Selanjutnya dilakukan uji bersama-sama dengan hipotesis :

$$H_0: \beta_0 = \beta_1 = 0$$

$$H_1: \text{paling sedikit ada satu } \beta \text{ yang tidak sama dengan nol}$$

Tabel Anova yang diperoleh adalah :

Sumber	db	JK	JKS	Fnisbah
Regresi	2	119412576	59706288	122.2
Sisaan	140	68390408	488503	
Total	142	187802976		

Dari perhitungan diperoleh nilai Fnisbah $> F(2, 140, 0.05) = 2.37$ maka H_0 ditolak, berarti paling sedikit ada satu β yang tidak sama dengan nol. Untuk selanjutnya dilakukan uji parsial untuk semua koefisien regresi dengan menggunakan hipotesis :

$$H_0: \beta = 0$$

$$H_1: \beta \neq 0$$

Dari hasil perhitungan didapatkan :

Koefisien	nilai	simpangan thitung	ttabel	Kesimpulan
	baku			

B_0	939.42	58.45	16.07	1.96	tolak H_0
B_1	323.46	21.18	15.27	1.96	tolak H_0
B_2	160.45	45.33	3.54	1.96	tolak H_0

Ternyata kesimpulan yang didapat b_1 dan b_2 significant yang artinya w_1 dan w_2 memberikan sumbangan yang berarti dalam menghasilkan peubah bebas Y. Dengan demikian model tersebut adalah sesuai. Dari model di atas apabila ditransformasi kedalam bentuk X menghasilkan model sebagai berikut :

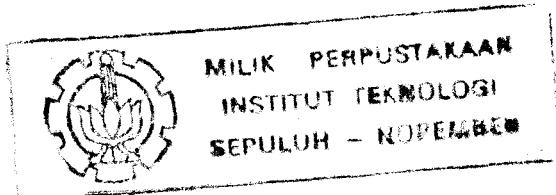
$$\begin{aligned} \hat{Y} = & -569.98 + 422X_1 + 61X_2 + 1.3X_3 + 332.5X_4 + \\ & 70.8X_5 - 166.6X_6 + 257.47X_7 \end{aligned}$$

4.2 Analisis Sisaan

Untuk mengetahui apakah sisaan yang timbul dari pola hubungan antara produksi serat dengan peubah-peubah yang dianggap berpengaruh, memenuhi asumsi, dilakukan pengecekan terhadap asumsi identik, independen dan normal.

1. Asumsi Identik

Untuk pengecekan asumsi identik dapat dilakukan dengan melihat plot diagram antara e_i terhadap \hat{Y} pada gambar 4.1. Dari plot tersebut terlihat bahwa titik yang tergambar membentuk horizontal band. Dan tidak menunjukkan kecenderungan pola tertentu. Dengan demikian bisa



dikatakan asumsi identik dipenuhi.

2. Asumsi Independen

Pengecekan asumsi independen dilakukan dengan melihat plot autokorelasi sisaan pada gambar 4.3. Dari gambar tersebut terlihat nilai autokorelasi sisaan semuanya masuk dalam interval $(-2/\sqrt{n}, 2/\sqrt{n})$, berarti asumsi independen dipenuhi.

3. Asumsi Normal

Pengecekan terhadap asumsi distribusi normal dilakukan dengan membuat plot e_i terhadap $P(i)$. Dari gambar 4.3 dapat dilihat bahwa plot yang terbentuk dapat dikatakan mendekati garis lurus berarti asumsi normal dipenuhi.

4.3 Analisis Komponen Utama

Analisis Komponen utama dilakukan untuk menyusutkan dimensi pengamatan sehingga kelompok tani penanam serat dapat dicirikan oleh beberapa Komponen utama. Dengan menggunakan matrik korelasi akan diperoleh 3 komponen utama dalam bentuk fungsi linear dari 3 peubah asal. Dari 3 Komponen utama yang diperoleh ternyata hanya 2 komponen utama yang memegang peranan penting sebagai penyebab adanya keragaman antar Kelompok. Susunan komponen utama dapat dilihat pada Tabel(4.1) di bawah ini.

Tabel (4.1). Koefisien Komponen Utama dan Keragaman

Peubah	Komponen utama	
	1	2
Z1	0.74163	0.63993
Z2	0.92765	-0.03245
Z3	0.78644	-0.56520
Akar ciri	2.02905	0.73001
Keragaman total (%)	67.6	24.3
Kumulatif Keragaman total	67.6	91.9

Komponen utama pertama menerangkan keragaman total sebesar 67.6%. Komponen utama kedua menerangkan keragaman total sebesar 24.3%. Masing - masing komponen utama tersebut di atas adalah kombinasi linear terbobot peubah baku yang saling berkorelasi, serta memaksimumkan sisa keragaman total yang telah diterangkan oleh komponen utama sebenarnya.

4.4 Analisis Faktor

Dua komponen utama tersebut di atas dijadikan faktor awal bagi analisis faktor. Dua komponen utama menghasilkan Loading faktor. Ternyata Loading faktor yang diperoleh masih belum mampu menunjukkan arti sebagaimana yang diharapkan, tiap faktor masih sulit diinterpretasikan dengan sejelas-jelasnya. Agar setiap faktor dapat diinterpretasikan secara baik, perlu dilakukan rotasi

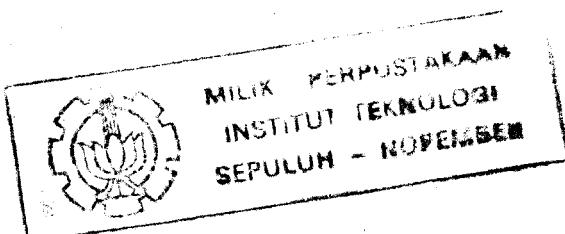
dengan menggunakan rotasi tegak lurus varimax. Dengan rotasi ini diperoleh Loading faktor baru yang dapat memberikan interpretasi yang diharapkan seperti yang terlihat pada Tabel (4.2) di bawah ini.

Tabel (4.2) Loading faktor hasil rotasi pada setiap peubah untuk masing-masing faktor.

Peubah	Faktor	
	1	2
Z1	0.14033	0.96945
Z2	0.72166	0.58377
Z3	0.96438	0.08895

Loading faktor hasil rotasi dapat diinterpretasikan sebagai berikut :

Faktor 1 berkorelasi tinggi positif dengan peubah 2 dan peubah 3. Kedua peubah ini memberikan sumbangan relatif besar dalam menyusun faktor pertama dibandingkan dengan peubah lainnya. Faktor pertama ini dapat diberi nama faktor mutu B C, yang artinya serat tersebut mempunyai kekuatan dan kesupelan yang sedang, serta warna keabu-abuan dan cahaya yang kurang mengkilat mendekati buram. Faktor 2 berkorelasi tinggi positif dengan peubah 1 sehingga faktor kedua dapat diberi nama faktor mutu A, yang artinya serat tersebut mempunyai kekuatan dan kesupelan yang baik, serta warna putih



Kekuning-kuningan dan cahaya yang mengkilat. Selanjutnya untuk keperluan pengelompokkan kelompok tani penanam serat dihitung skor dari kedua faktor tersebut di atas. Skor faktor ini dijadikan dasar (variabel) dalam menghitung jarak Euclid.

4.5 Analisis Kelompok

Dengan menggunakan skor faktor dilakukan penghitungan jarak Euclid untuk mengelompokkan kelompok tani penanam serat. Skor faktor ini digunakan untuk menghitung jarak Euclid karena matrik korelasi dari ketiga peubah mutu serat mempunyai determinan sama dengan nol. Hal ini dapat diketahui dari akar ciri matrik korelasi. Hasil pengelompokan dengan metode pengelompokan berhirarki digambarkan dalam bentuk dendogram. Metode pengelompokan yang terdiri dari metode pautan tunggal, metode pautan lengkap dan metode rata-rata bergerak. Dari ketiga metode ini dipilih metode terbaik yaitu metode pautan lengkap. Banyaknya kelompok yang terdiri dari individu-individu dapat diketahui dengan melakukan pemotongan dendogram. Dari hasil perhitungan metode pautan lengkap diperoleh pengelompokan sebagai berikut :

Group I mempunyai anggota yang terdiri dari 26 kelompok tani. Masing - masing kelompok tani yang mempunyai kode nomer 055, 054, 112, 111, 098,

095, 096, 092, 077, 085, 110, 116, 121, 117, 113,
079, 118, 119, 088, 087, 115, 089, 104, 108,
128, 123.

Group II mempunyai 1 anggota yaitu kelompok tani yang mempunyai kode 097.

Group III mempunyai 4 anggota yang terdiri dari kelompok tani dengan Kode 093, 053, 107, 106.

Setelah diperoleh 3 group (kelompok), maka dilakukan pengujian nilai tengah untuk selanjutnya diteruskan ke analisis diskriminan. Pengujian vektor nilai tengah dilakukan dengan menggunakan statistik V-Bartlett yang menyebar mengikuti sebaran Khi-kuadrat dengan derajat bebas $p(k-1)$, dimana p adalah banyaknya peubah sedangkan k adalah banyaknya kelompok. Dari perhitungan diperoleh nilai statistik V-Bartlett sebagai berikut :

$$V = -(n-1 - (p+k)/2) \ln \lambda$$

$$\lambda = 29.02115$$

$$X_{6;0.05} = 12.59$$

Dari hasil perhitungan ternyata nilai V-Bartlett lebih besar dari dari $X_{6;0.05} = 12.59$ sehingga dapat diambil kesimpulan bahwa ada perbedaan vektor nilai tengah antar kelompok, berarti fungsi diskriminan dapat disusun untuk mengkaji peubah peubah mana yang membedakan kelompok tersebut serta dapat dilakukan pengelompokan kembali setiap individu ke dalam salah satu dari kelompok

tersebut. Hasil pengujian vektor nilai tengah menunjukkan ada perbedaan nilai tengah dari peubah-peubah di antara ketiga kelompok yang terbentuk. Dengan demikian fungsi diskriminan dapat disusun untuk mengkaji peubah-peubah mana yang memberikan sumbangan mutlak terbesar dalam membedakan kelompok-kelompok tersebut. Sebelum fungsi diskriminan tersusun, terlebih dahulu dilakukan pemilihan peubah dengan menggunakan prosedur bertatar. Kriteria yang digunakan dalam pemilihan peubah adalah memilih peubah yang menghasilkan nilai F nyata sebagai pembeda antar kelompok. Hasil pemilihan peubah dengan prosedur bertatar tersaji pada lampiran 9. Berdasarkan pemilihan peubah dengan prosedur bertatar, ternyata dari tiga peubah yang diamati hanya dua peubah yang mampu memberikan informasi untuk penyusunan fungsi diskriminan. Berikut fungsi diskriminan yang terbentuk adalah :

$$D_1 = d_{11}P_1 + d_{12}P_2$$

$$D_2 = d_{21}P_1 + d_{22}P_2$$

Dengan menggunakan matriks peragam dalam kelompok (matrik W) dan matriks peragam antar kelompok (matrik B) dari tiga kelompok tersebut diperoleh akar ciri $\lambda_1 = 5.3595$ dan $\lambda_2 = 2.2646$. Dari persamaan $(B - \lambda W)d = (W^{-1}B - \lambda I)d = 0$ diperoleh koefisien fungsi diskriminan.

Fungsi diskriminan setelah dibakukan disajikan pada Tabel (4.3) di bawah ini.



Tabel (4.3). Nilai fungsi diskriminan setelah dibakukan

Peubah	Fungsi diskriminan	
	1	2
P ₁	-0.99247	0.65670
P ₂	1.08987	0.47794

Dengan demikian fungsi diskriminan yang dapat disusun adalah sebagai berikut :

$$D_1 = -0.99247 P_1 + 0.65670 P_2$$

$$D_2 = 1.08987 P_1 + 0.47794 P_2$$

Dari dua fungsi diskriminan yang diperoleh perlu diuji dengan menggunakan statistik V-Bartlett. Pengujian fungsi diskriminan pertama adalah :

$$V_1 = (N - 1 - (p+k)/2) \ln (1 + \lambda_1) = 46.288$$

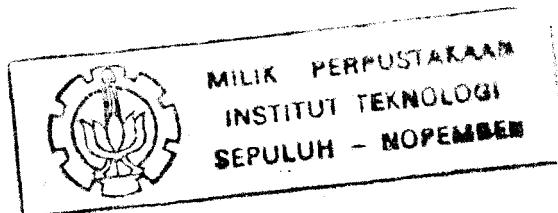
$$X_{p+k-2m;0.05} = X_{4;0.05} = 9.49$$

Dari hasil perhitungan ternyata nilai V₁ lebih besar dari nilai tabel, maka dapat disimpulkan fungsi diskriminan pertama nyata dan mampu menerangkan keragaman total sebesar 70.34%. Pengujian fungsi diskriminan kedua adalah :

$$V_2 = 29.578$$

$$X_{2;0.05} = 5.99$$

Dari hasil perhitungan ternyata nilai V₂ lebih besar dari nilai tabel, maka dapat disimpulkan fungsi diskriminan kedua nyata dan mampu menerangkan keragaman



total sebesar 29.66% Jika diperhatikan fungsi diskriminan pertama maka koefisien untuk peubah mutu A menunjukkan nilai negatif dan bernilai positif untuk fungsi diskriminan kedua. Koefisien peubah untuk mutu C menunjukkan nilai positif untuk fungsi diskriminan kedua.

Jika diperhatikan fungsi diskriminan pertama maka koefisien untuk peubah mutu A menunjukkan nilai negatif dan bernilai positif untuk fungsi diskriminan pertama dan positif untuk fungsi diskriminan kedua. Dengan demikian dapat dikatakan skor pada fungsi diskriminan pertama bergantung linear dengan peubah mutu A tetap maka nilai fungsi diskriminan akan bertambah sebesar 0.6567 , dan apabila nilai peubah mutu C tetap maka nilai fungsi diskriminan akan berkurang sebesar 0,99247. Sedangkan jika nilai mutu A tetap maka nilai diskriminan kedua akan bertambah sebesar 1.0898 dan jika nilai mutu C tetap maka nilai fungsi diskriminan bertambah sebesar 0.4779.

Untuk mengetahui sejauh mana kesalahan pengelompokan dengan analisis kelompok, maka dilakukan pengelompokan dengan fungsi diskriminan Fisher. Dalam pengelompokan dengan fungsi diskriminan Fisher adalah alokasi minimum $d_i = \sum_{j=1}^f [(e'_j(p - \bar{p}_i)]^2$ ke kelompok i. Pengelompokan kembali dengan menggunakan statistik Fisher menunjukkan bahwa kelompok tani penanam serat

tidak ada yang pindah ke group tertentu dari group sebelumnya. Hasil pengelompokan dengan statistik Fisher disajikan pada Tabel (4.4) di bawah ini.

Tabel (4.4) Hasil pengelompokan terhadap kelompok tani penanam menurut statistik Fisher.

Pengelompokkan menurut pautan lengkap		Pengelompokkan menurut statistik Fisher			
		Group 1	Group 2	Group 3	Jumlah
Group 1		26	0	0	26
Group 2		0	1	0	1
Group 3		0	0	4	4
Jumlah		26	1	4	31

Dari hasil pengelompokan yang tersaji pada tabel di atas menunjukkan bahwa pengelompokan dengan menggunakan metode pautan lengkap menghasilkan hasil yang sama dengan pengelompokan fungsi diskriminan Fisher.

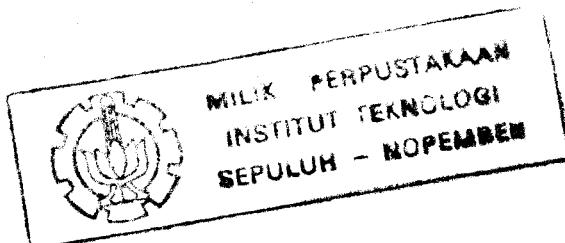
Ketiga kelompok yang dihasilkan oleh metode pautan lengkap dicirikan oleh peranan tiap peubah. Gambaran peranan tiap peubah dari masing-masing kelompok tersaji pada Tabel (5.5) di bawah ini

Tabel (4.5). Rata-rata jumlah serat yang dihasilkan oleh tiap-tiap group menurut kriteria mutu serat yang dihasilkan

Kriteria mutu	Group		
	I	II	III
mutu A	8138.538	42110	55961.5
mutu B	4467.769	29033	11426.75
mutu C	2639.960	31002	913.02

Pada group I peubah yang memberikan peranan yang cukup berarti adalah peubah mutu A dan mutu B. Hal ini menggambarkan bahwa mutu serat A dan B dominan dihasilkan oleh kelompok-kelompok tani yang masuk ke group I. Pada group II, ketiga peubah memberikan peranan yang sama-sama seimbang, tetapi pada peubah mutu A agak menonjol dibanding dengan peubah mutu yang lain. Dengan demikian dapat dikatakan kelompok yang masuk pada group II dapat menghasilkan mutu serat yang seimbang.

Untuk group III, peubah yang memberikan dukungan yang berarti adalah peubah mutu A. Sehingga dapat dikatakan bahwa kelompok tani yang masuk pada group III cenderung menghasilkan mutu serat yang baik yaitu mutu A.



BAB V

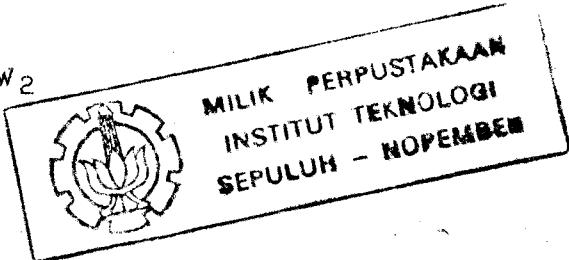
KESIMPULAN DAN SARAN

5.1 Kesimpulan

Dari analisis data dan pembahasan, maka diperoleh kesimpulan bahwa :

1. Dengan menggunakan analisis komponen utama, 7 peubah yang digunakan dalam analisis regresi dapat disusutkan menjadi tiga komponen utama. Untuk komponen utama pertama peubah yang berperan adalah peubah luas tanah, bibit, pupuk, pestisida dan komponen utama kedua peubah yang berperan adalah peubah lama pengalaman petani dan metode penyuluhan yang diterima petani, sedangkan komponen utama ketiga peubah yang berperan adalah tingkat pendidikan petani. Komponen utama pertama dinamakan faktor bahan tanam dan komponen utama kedua dinamakan faktor kondisi petani sedangkan komponen utama ketiga dinamakan faktor pendidikan petani.
2. Dari tiga komponen tersebut yang memberikan dukungan yang berarti dalam menghasilkan peubah bebas Y hanya dua yaitu komponen utama pertama dan komponen utama kedua. Dari kedua komponen tersebut pola hubungan yang diperoleh adalah :

$$Y = 939.42 + 323.46W_1 + 160W_2$$



dimana W_1 =faktor bahan tanam

W_2 =faktor Kondisi petani

dengan Koefisien determinasi sebesar 63. 9%

3. Dari model tersebut di atas apabila ditransformasi kebentuk asal didapatkan model :

$$Y = -569.98 + 442X_1 + 61X_2 + 1.3X_3 + 332X_4 + \\ 70.8X_5 - 166.6X_6 + 257_7$$

4. Dengan menggunakan teknik analisis Komponen utama 3 peubah yang digunakan dalam analisis kelompok ini dapat disusutkan menjadi dua Komponen utama yang mampu menerangkan keragaman total sebesar 67. 6% dan 24. 3%. Secara bersama kedua Komponen tersebut telah mampu menerangkan keragaman total sebesar 91. 9%.

Dengan menggunakan analisis faktor yang merupakan perluasan analisis Komponen utama, kedua faktor yang menjadi penyebab adanya keragaman antar kelompok tani dapat diinterpretasikan seoptimal mungkin.

Kedua faktor tersebut adalah:

- Faktor mutu B, C
- Faktor mutu A

Skor faktor dari kedua faktor ini dijadikan dasar dalam penyusunan kelompok.

5. Pengelompokan dengan menggunakan metode kelompok berhirarki memilih metode pautan lengkap didapatkan 3

group, yang masing - masing Group mempunyai anggota sebagai berikut:

Group I terdiri dari 26 kelompok tani.

Group II terdiri dari 1 kelompok tani.

Group III terdiri dari 4 kelompok tani.

Pengelompokkan dengan menggunakan analisis diskriminan Fisher memberikan hasil yang sama.

6. Dari hasil analisis kelompok terlihat bahwa untuk :

Group I mutu serat yang dominan dihasilkan oleh group ini adalah mutu serat A dan B .

Group II ketiga mutu serat yang dihasilkan oleh group ini tidak ada yang menonjol masing - masing mutu seimbang.

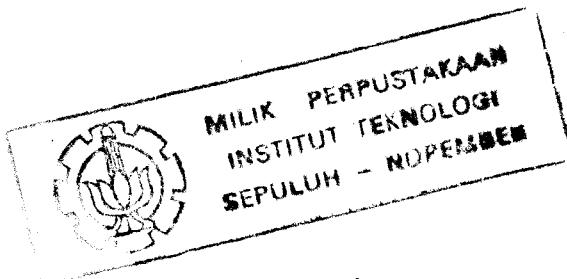
Group III mutu serat yang dominan dihasilkan adalah mutu serat A, sedangkan mutu serat B sedang dan C relatif rendah.

Dengan demikian dapat dikatakan bahwa kelompok-kelompok yang menghasilkan mutu serat yang baik adalah kelompok-kelompok tani yang masuk group III sedangkan kelompok yang lainnya juga menghasilkan mutu serat A tetapi mutu B Dan C lebih dominan.

5. 2 SARAN

1. Diharapkan kepada para petani agar sadar dalam memberikan informasi yang jujur dan masuk akal.

2. Pencatatan data tentang identitas petani agar lebih lengkap untuk dapat membantu kelancaran penelitian berikutnya.
3. Dengan didapatkannya pola hubungan antara produksi dan peubah - peubah yang dianggap berpengaruh diharapkan dapat digunakan sebagai pertimbangan untuk menentukan taksasi produksi yang akan terjadi.
4. Dengan diadakannya pengelompokan terhadap kelompok tani penanam serat diharapkan kepala daerah tanam dapat mengetahui dan memperhatikan terhadap kelompok tani yang produksi dan mutu seratnya dibawah standart. Misalnya dengan memberikan penyuluhan yang lebih intensif serta metode penyuluhan yang mudah diterima oleh petani.



Lampiran.1. Data Hasil Produksi Serat

X ₁	X ₂	X ₃	X ₄	X ₅	X ₆	X ₇	Y
0.1	2	50	0.5	0	3	-1	20
3.5	13	200	1	1	2	-1	7763
2.5	35	400	0.5	1	3	1	1895
1.3	20	150	1	1	2	1	1471
2	27	400	3.5	1	3	-1	2057
1.5	14	350	1.5	1	3	1	1267
0.5	3	100	0.5	0	2	-1	749
1.7	8	200	0.5	0	3	-1	1329
1.5	20	300	2	1	3	1	1342
0.3	4	50	1	1	2	1	125
1	15	250	1	0	3	-1	1808
0.75	8	200	1	1	3	-1	780
1	15	200	1	1	1	-1	975
1	14	300	1	0	1	-1	2346
0.8	9	150	0.5	1	3	-1	675
1	14	250	1	0	3	-1	1390
1	14	350	2	1	3	1	886
0.3	7	100	0.5	1	5	-1	136
0.3	3	150	0.5	1	5	-1	380
0.2	6	100	0.5	0	5	-1	604
0.3	2	50	0.5	1	5	1	231
0.25	5	100	0.5	1	3	1	395
0.4	6	100	1	1	3	-1	358
0.2	3	100	0.5	0	3	-1	294
0.4	6	50	1	1	3	-1	691
0.2	2	50	0.5	1	3	-1	177
0.5	7	100	0.5	1	3	-1	485
0.1	3	50	0.5	0	3	-1	326
0.5	18	150	0.5	0	5	-1	1665
0.5	6	100	0.5	1	2	-1	322
0.5	4	150	0.5	0	1	1	184
0.5	8	150	0.5	1	1	1	535
0.5	7	150	1	1	2	1	904
0.8	8	150	0.5	0	3	-1	1343
0.5	6	200	0.5	0	3	-1	826
0.3	3	50	0.5	1	2	1	28
0.5	5	250	0.5	1	1	1	328
0.5	5	50	0.5	1	1	1	406
0.3	4	100	0.5	0	3	1	504
0.5	6	150	0.5	0	1	1	635
0.7	7	100	1	0	2	1	1189
1	12	200	0.5	1	2	1	690
0.4	6	250	0.5	1	2	1	712
2.5	29	400	1.5	1	2	1	2205
0.9	10	200	0.5	1	2	1	1719
0.8	25	200	0.5	1	3	-1	1804
1	20	400	2	1	1	1	1882

0.9	17	200	0.5	1		1	1246
0.4	5	150	0.5	0		-1	432
1	11	700	1	1		1	745
0.5	7	50	0.5	0		1	100
0.6	7	100	0.5	0		1	248
0.4	5	100	0.5	0		1	512
0.8	12	250	0.5	1		-1	845
0.7	8	100	0.5	1		-1	519
0.3	2	50	0.5	1		-1	121
0.3	4	50	0.5	0		-1	102
0.5	5	50	0.5	0		-1	81
0.2	2	50	0.5	0		-1	384
0.5	5	50	0.5	1		-1	70
0.3	3	50	0.5	1		-1	107
2	10	350	1	0		-1	1884
0.5	2	200	0.5	1		-1	510
0.5	8	300	1.5	1		1	749
1.7	9	250	0.5	0		1	316
1.8	16	700	2	1		1	842
1.0	10	100	1.5	0		1	900
0.7	9	150	1	1		1	140
1	8	150	0.5	1		-1	623
1	10	200	1	1		1	394
1	15	200	1.5	0		-1	1183
2	22	1000	3.5	1		-1	3980
0.5	6	100	0.5	0		-1	322
0.6	8	100	0.5	1		1	569
0.6	8	100	0.5	1		1	709
0.4	6	100	1	1		1	968
0.5	8	100	1	1		1	879
0.7	8	200	2	0		1	314
0.6	8	250	1	1		1	1284
0.3	4	50	0.5	1		1	549
0.6	15	100	0.5	0		1	852
0.5	5	100	1	1		1	843
1.5	15	200	0.5	1		1	1696
0.5	2	250	0.5	0		1	950
0.5	3	100	0.5	0		1	267
0.6	6	100	0.5	1		1	203
1	10	200	0.5	0		1	109
0.5	8	200	0.5	1		1	800
0.3	2	100	0.5	1		1	116
1.5	10	450	1.5	0		1	2650
0.5	3	200	0.5	1		1	208
0.5	5	100	0.5	0		1	230
0.5	5	50	0.5	1		1	831
0.5	5	200	0.5	0		1	429
1	10	300	0.5	1		-1	2144
0.1	1	30	0.5	0		1	113
0.2	3	50	0.5	1		1	218
0.2	2	50	0.5	0		1	119
0.1	2	50	0.5	1		1	275
0.2	3	50	0.5	1		-1	173
0.3	2	100	0.5	1		1	39
0.3	3	100	0.5	0		1	130

0.75	9	50	0.5	0	4	-1	137
2.2	33	300	0.5	1	3	-1	2481
2.5	12	150	0.5	1	3	1	3322
1.7	21	400	0.5	0	3	1	1033
0.7	10	100	0.5	0	2	1	398
1	23	350	0.5	1	3	1	557
0.2	2	100	1	1	3	1	148
0.5	7	150	0.5	1	3	1	466
2.6	66	450	1.5	0	3	1	5195
1.6	18	250	1	1	3	-1	2210
2	61	2100	2	1	3	1	6157
1.2	14	300	1.2	1	3	1	879
1.4	20	300	1.4	1	3	1	3750
1	13	200	1	0	3	1	1899
3	31	200	2	1	3	1	4873
0.7	6	150	0.5	0	2	1	811
0.8	32	350	2	0	2	1	2373
1	12	250	1	0	2	1	1180
1	8	100	0.5	1	2	1	448
0.3	2	150	0.5	1	2	1	75
0.5	10	100	0.5	0	1	1	91
1	11	200	1	1	3	1	45
0.3	4	100	0.5	1	1	1	79
1	7	100	0.5	0	1	1	158
1	4	400	0.5	1	3	1	1018
1	7	150	1	0	3	1	472
0.4	4	300	1	1	3	1	722
1	16	150	0.5	1	3	-1	767
0.5	4	200	0.5	1	3	-1	863
0.3	5	50	0.5	0	3	-1	379
0.1	2	100	1	1	3	-1	566
2	2	150	0.5	1	4	-1	922
0.2	7	100	0.5	1	3	-1	111
0.4	6	50	0.5	1	3	-1	853
1	5	150	0.5	0	3	-1	420
1	8	150	0.5	0	3	1	500
1	13	400	1	0	3	-1	1899
0.7	12	200	0.5	1	2	1	448
0.6	8	100	0.5	1	3	1	709
1	15	300	1	0	2	-1	1016
0.6	6	100	0.5	1	2	1	255

 X_1 =luas tanah X_3 =pupuk X_5 =tingkat pendidikan petani X_7 =metode penyuluhan yang diterima petani X_2 =bibit X_4 =pestisida X_6 =pengalaman petani

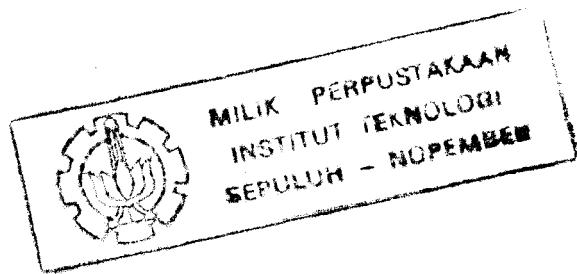
Y=hasil produksi serat

Lampiran 2. Data hasil transformasi
untuk masing-masing peubah

ROW	Z_1	Z_2	Z_3	Z_4	Z_5	Z_6	Z_7
1	-1.13259	-0.82623	-0.67925	-0.55009	-1.22510	0.53854	-1.29928
2	0.29872	0.34648	0.02830	0.39509	0.76693	-0.53212	-1.29928
3	2.70128	2.69190	0.97170	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
4	0.78434	1.09275	-0.20755	0.39509	2.75896	-0.53212	0.76471
5	1.90256	1.83902	0.97170	5.12098	0.76693	0.53854	-1.29928
6	1.10383	0.45309	0.73585	1.34026	0.76693	0.53854	0.76471
7	-0.49361	-0.71962	-0.44340	-0.55009	-1.22510	-0.53212	-1.29928
8	1.10383	1.09275	0.50000	2.28544	0.76693	0.53854	0.76471
9	-0.81310	-0.61301	-0.67925	0.39509	0.76693	-0.53212	0.76471
10	0.30511	0.55970	0.26415	0.39509	-1.22510	0.53854	-1.29928
11	-0.09425	-0.18657	0.02830	0.39509	0.76693	0.53854	-1.29928
12	0.30511	0.55970	0.02830	0.39509	0.76693	-1.60278	-1.29928
13	0.30511	0.45309	0.50000	0.39509	-1.22510	-1.60278	-1.29928
14	-0.01438	-0.07996	-0.20755	-0.55009	0.76693	0.53854	-1.29928
15	0.30511	0.45309	0.26415	0.39509	-1.22510	0.53854	-1.29928
16	0.30511	0.45309	0.73585	2.28544	0.76693	0.53854	0.76471
17	-0.81310	-0.29318	-0.44340	-0.55009	0.76693	2.67987	-1.29928
18	-0.81310	-0.71962	-0.20755	-0.55009	0.76693	2.67987	-1.29928
19	-0.97284	-0.39979	-0.44340	-0.55009	-1.22510	2.67987	-1.29928
20	-0.81310	-0.82623	-0.67925	-0.55009	0.76693	2.67987	0.76471
21	-0.89297	-0.50640	-0.44340	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
22	-0.65335	-0.39979	-0.44340	0.39509	0.76693	0.53854	-1.29928
23	-0.97284	-0.71962	-0.44340	-0.55009	-1.22510	0.53854	-1.29928
24	-0.65335	-0.39979	-0.67925	0.39509	0.76693	0.53854	-1.29928
25	-0.97284	-0.82623	-0.67925	-0.55009	0.76693	0.53854	-1.29928
26	-0.49361	-0.29318	-0.44340	-0.55009	0.76693	0.53854	-1.29928
27	-1.13259	-0.71962	-0.67925	-0.55009	-1.22510	0.53854	-1.29928
28	-0.49361	0.87953	-0.20755	-0.55009	-1.22510	2.67987	-1.29928
29	-0.49361	-0.39979	-0.44340	-0.55009	0.76693	-0.53212	-1.29928
30	-0.49361	-0.61301	-0.20755	-0.55009	-1.22510	-1.60278	0.76471
31	-0.49361	-0.18657	-0.20755	-0.55009	0.76693	-1.60278	0.76471
32	-0.49361	-0.29318	-0.20755	0.39509	0.76693	-0.53212	0.76471
33	-0.01438	-0.18657	-0.20755	-0.55009	-1.22510	0.53854	-1.29928
34	-0.49361	-0.39979	0.02830	-0.55009	-1.22510	0.53854	-1.29928
35	-0.81310	-0.71962	-0.67925	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
36	-0.49361	-0.50640	0.26415	-0.55009	0.76693	-1.60278	0.76471
37	-0.49361	-0.50640	-0.67925	-0.55009	0.76693	-1.60278	0.76471
38	-0.81310	-0.61301	-0.44340	-0.55009	-1.22510	0.53854	0.76471
39	-0.49361	-0.39979	-0.20755	-0.55009	-1.22510	-1.60278	0.76471
40	-0.17412	-0.29318	-0.44340	0.39509	-1.22510	-0.53212	0.76471
41	0.30511	0.23987	0.02830	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
42	-0.65335	-0.39979	0.26415	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
43	2.70128	2.05224	0.97170	1.34026	0.76693	-0.53212	0.76471
44	0.14537	0.02665	0.02830	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
45	0.30511	1.09275	0.97170	2.28544	0.76693	-1.60278	0.76471

46	0.14537	0.77292	0.02830	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
47	-0.65335	-0.50640	-0.20755	-0.55009	-1.22510	0.53854	-1.29928
48	0.30511	0.13326	2.38679	0.39509	0.76693	-0.53212	0.76471
49	-0.49361	-0.29318	-0.67925	-0.55009	-1.22510	1.60921	0.76471
50	-0.33387	-0.29318	-0.44340	-0.55009	-1.22510	2.67987	0.76471
51	-0.65335	-0.50640	-0.44340	-0.55009	-1.22510	0.53854	0.76471
52	-0.01438	0.23987	0.26415	-0.55009	0.76693	-0.53212	-1.29928
53	-0.17412	-0.18657	-0.44340	-0.55009	0.76693	-0.53212	-1.29928
54	-0.81310	-0.82623	-0.67925	-0.55009	0.76693	1.60921	-1.29928
55	-0.81310	-0.61301	-0.67925	-0.55009	-1.22510	0.53854	-1.29928
56	-0.49361	-0.50640	-0.67925	-0.55009	-1.22510	-0.53212	-1.29928
57	-0.97284	-0.82623	-0.67925	-0.55009	-1.22510	-0.53212	-1.29928
58	-0.49361	-0.50640	-0.67925	-0.55009	0.76693	-0.53212	-1.29928
59	-0.81310	-0.71962	-0.67925	-0.55009	0.76693	1.60921	-1.29928
60	1.90256	0.02665	0.73585	0.39509	-1.22510	-0.53212	-1.29928
61	-0.49361	-0.82623	0.02830	-0.55009	0.76693	-0.53212	-1.29928
62	-0.49361	-0.18657	0.50000	1.34026	0.76693	0.53854	0.76471
63	1.42332	-0.07996	0.26415	-0.55009	-1.22510	-1.60278	0.76471
64	1.58307	0.66631	2.38679	2.28544	0.76693	-0.53212	0.76471
65	0.30511	0.02665	-0.44340	1.34026	-1.22510	-1.60278	0.76471
66	-0.17412	-0.07996	-0.20755	0.39509	0.76693	-1.60278	0.76471
67	0.30511	-0.18657	-0.20755	-0.55009	0.76693	-1.60278	-1.29928
68	0.30511	0.02665	0.02830	0.39509	0.76693	-1.60278	0.76471
69	0.30511	0.55970	0.02830	1.34026	-1.22510	-1.60278	0.76471
70	1.90256	1.30597	3.80189	5.12098	0.76693	-0.53212	-1.29928
71	-0.49361	-0.39979	-0.44340	-0.55009	-1.22510	-0.53212	-1.29928
72	-0.33387	-0.18657	-0.44340	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
73	-0.33387	-0.18657	-0.44340	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
74	-0.65335	-0.39979	-0.44340	0.39509	0.76693	-0.53212	0.76471
75	-0.49361	-0.18657	-0.44340	0.39509	0.76693	-0.53212	0.76471
76	-0.17412	-0.18657	0.02830	2.28544	-1.22510	-0.53212	0.76471
77	-0.33387	-0.18657	0.26415	0.39509	0.76693	-1.60278	0.76471
78	-0.81310	-0.61301	-0.67925	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
79	-0.33387	0.55970	-0.44340	-0.55009	-1.22510	-0.53212	0.76471
80	-0.49361	-0.50640	-0.44340	0.39509	0.76693	-0.53212	0.76471
81	1.10383	0.55970	0.02830	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
82	-0.49361	-0.82623	0.26415	-0.55009	-1.22510	0.53854	0.76471
83	-0.49361	-0.71962	-0.44340	-0.55009	-1.22510	-0.53212	0.76471
84	-0.33387	-0.39979	-0.44340	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
85	0.30511	0.02665	0.02830	-0.55009	-1.22510	-1.60278	0.76471
86	-0.49361	-0.18657	0.02830	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
87	-0.81310	-0.82623	-0.44340	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
88	1.10383	0.02665	1.20755	1.34026	-1.22510	0.53854	0.76471
89	-0.49361	-0.71962	0.02830	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
90	-0.49361	-0.50640	-0.44340	-0.55009	-1.22510	-0.53212	0.76471
91	-0.49361	-0.82623	-0.67925	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
92	-0.49361	-0.50640	0.02830	-0.55009	-1.22510	0.53854	0.76471
93	0.30511	0.02665	0.50000	-0.55009	0.76693	-0.53212	-1.29928
94	-1.13259	-0.93284	-0.77358	-0.55009	-1.22510	0.53854	0.76471
95	-0.97284	-0.71962	-0.67925	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
96	-0.97284	-0.82623	-0.67925	-0.55009	-1.22510	0.53854	0.76471

97	-1.13259	-0.82623	-0.67925	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
98	-0.97284	-0.71962	-0.67925	-0.55009	0.76693	0.53854	-1.29928
99	-0.81310	-0.82623	-0.44340	-0.55009	0.76693	-1.60278	0.76471
100	-0.81310	-0.71962	-0.44340	-0.55009	-1.22510	-1.60278	0.76471
101	-0.09425	-0.07996	-0.67925	-0.55009	-1.22510	1.60921	-1.29928
102	2.22204	2.47868	0.50000	-0.55009	0.76693	0.53854	-1.29928
103	2.70128	0.23987	-0.20755	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
104	1.42332	1.19936	0.97170	-0.55009	-1.22510	0.53854	0.76471
105	-0.17412	0.02665	-0.44340	-0.55009	-1.22510	-0.53212	0.76471
106	0.30511	1.41258	0.73585	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
107	-0.97284	-0.82623	-0.44340	0.39509	0.76693	0.53854	0.76471
108	-0.49361	-0.29318	-0.20755	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
109	2.86102	5.99680	1.20755	1.34026	-1.22510	0.53854	0.76471
110	1.26358	0.87953	0.26415	0.39509	0.76693	0.53854	-1.29928
111	1.90256	5.46375	8.99057	2.28544	0.76693	0.53854	0.76471
112	0.62460	0.45309	0.50000	0.77316	0.76693	0.53854	0.76471
113	0.94409	1.09275	0.50000	1.15123	0.76693	0.53854	0.76471
114	0.30511	0.34648	0.02830	0.39509	-1.22510	0.53854	0.76471
115	3.50000	2.26546	0.02830	2.28544	0.76693	0.53854	0.76471
116	-0.17412	-0.39979	-0.20755	-0.55009	-1.22510	-0.53212	0.76471
117	-0.01438	2.37207	0.73585	2.28544	-1.22510	-0.53212	0.76471
118	0.30511	0.23987	0.26415	0.39509	-1.22510	-0.53212	0.76471
119	0.30511	-0.18657	-0.44340	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
120	-0.81310	-0.82623	-0.20755	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
121	-0.49361	0.02665	-0.44340	-0.55009	-1.22510	-1.60278	0.76471
122	0.30511	0.13326	0.02830	0.39509	0.76693	0.53854	0.76471
123	-0.81310	-0.61301	-0.44340	-0.55009	0.76693	-1.60278	0.76471
124	0.30511	-0.29318	-0.44340	-0.55009	-1.22510	-1.60278	0.76471
125	0.30511	-0.61301	0.97170	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
126	0.30511	-0.29318	-0.20755	0.39509	-1.22510	0.53854	0.76471
127	-0.65335	-0.61301	0.50000	0.39509	0.76693	0.53854	0.76471
128	0.30511	0.66631	-0.20755	-0.55009	0.76693	0.53854	-1.29928
129	-0.49361	-0.61301	0.02830	-0.55009	0.76693	0.53854	-1.29928
130	-0.81310	-0.50640	-0.67925	-0.55009	-1.22510	0.53854	-1.29928
131	-1.13259	-0.82623	-0.44340	0.39509	0.76693	0.53854	-1.29928
132	1.90256	-0.82623	-0.20755	-0.55009	0.76693	1.60921	-1.29928
133	-0.97284	-0.29318	-0.44340	-0.55009	0.76693	0.53854	-1.29928
134	-0.65335	-0.39979	-0.67925	-0.55009	0.76693	0.53854	-1.29928
135	0.30511	-0.50640	-0.20755	-0.55009	-1.22510	0.53854	-1.29928
136	0.30511	-0.18657	-0.20755	-0.55009	-1.22510	0.53854	0.76471
137	0.30511	0.34648	0.97170	0.39509	-1.22510	0.53854	-1.29928
138	-0.17412	0.23987	0.02830	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
139	-0.33387	-0.18657	-0.44340	-0.55009	0.76693	0.53854	0.76471
140	0.30511	0.55970	0.50000	0.39509	-1.22510	-0.53212	-1.29928
141	-0.33387	-0.39979	-0.44340	-0.55009	0.76693	-0.53212	0.76471
142	1.42332	-0.18657	0.02830	-0.55009	-1.22510	0.53854	-1.29928
143	-0.81310	-0.61301	-0.44340	-0.55009	-1.22510	-0.53212	0.76471



Lampiran 3. Hasil Pengolahan Analisis Regresi Komponen

Utama

----- FACTOR ANALYSIS -----

Analysis Number 1 Listwise deletion of cases with missing values

Extraction 1 for Analysis 1, Principal-Components Analysis (PC)

Initial Statistics:

Variable	Communality	Factor	Eigenvalue	Pct of Var	Cum Pct
X1	1.00000	1	2.76651	39.5	39.5
X2	1.00000	2	1.28374	18.3	57.9
X3	1.00000	3	.98080	14.0	71.9
X4	1.00000	4	.71900	10.3	82.1
X5	1.00000	5	.57395	8.2	90.3
X6	1.00000	6	.44539	6.4	96.7
X7	1.00000	7	.23060	3.3	100.0

PC Extracted 2 factors.

Page 3

SPSS/PC+

1/1/80

----- FACTOR ANALYSIS -----

Factor Matrix:

	FACTOR 1	FACTOR 2
X1	.80454	.10432
X2	.88218	.11673
X3	.82912	.05662
X4	.76333	-.00499
X5	.18677	-.15479
X6	-.08946	.78998
X7	.16731	-.77973

Final Statistics:

Variable	Communality	Factor	Eigenvalue	Pct of Var	Cum Pct
X1	.65817	1	2.76651	39.5	39.5
X2	.79186	2	1.28374	18.3	57.9
X3	.69064	x			
X4	.58269	x			
X5	.05884	x			
X6	.63207	x			
X7	.63597	x			

Page 5

SPSS/PC+

1/1/80

---- FACTOR ANALYSIS ----

Varimax Rotation 1, Extraction 1, Analysis 1 - Kaiser Normalization.

Varimax converged in 3 iterations.

Rotated Factor Matrix:

	FACTOR 1	FACTOR 2
X1	.81101	.02094
X2	.88963	.02064
X3	.82794	.07185
X4	.75343	.12258
X5	.16068	.18173
X6	.03337	-.79433
X7	.04513	.79620

Page 6

SPSS/PC+

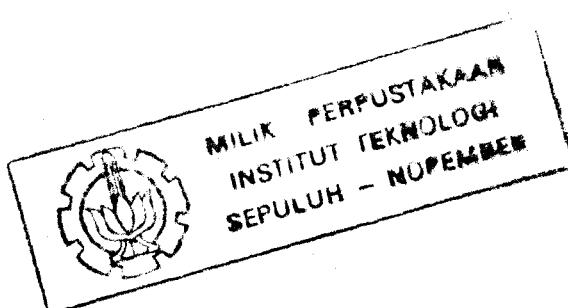
1/1/80

---- FACTOR ANALYSIS ----

Factor Transformation Matrix:

	FACTOR 1	FACTOR 2
FACTOR 1	.98805	.15413
FACTOR 2	.15413	-.98805

This procedure was completed at 0:13:32



Lampiran 2. Hasil Pengolahan Analisis Regresi dengan peubah bebas tiga komponen utama dan peubah tak bebas hasil produksi serat.

MTB > regres c4 3 c2 c3 c7

THE REGRESSION EQUATION IS

$$C4 = 939 + 318 C2 + 212 C3 + 95.0 C7$$

COLUMN	COEFFICIENT	ST. DEV. OF COEF.	T-RATIO = COEF/S. D.
	939.33	58.39	16.09
C2	317.56	21.92	14.49
C3	211.69	65.41	3.24
C7	95.05	83.55	1.14

$$S = 698.2$$

$$R^2 = 63.9 \text{ PERCENT}$$

$$R^2 = 63.1 \text{ PERCENT, ADJUSTED FOR D.F.}$$

ANALYSIS OF VARIANCE

DUE TO	DF	SS	MS = SS/DF
REGRESSION	3	120043480	40014492
RESIDUAL	139	67759512	487478
TOTAL	142	187802992	

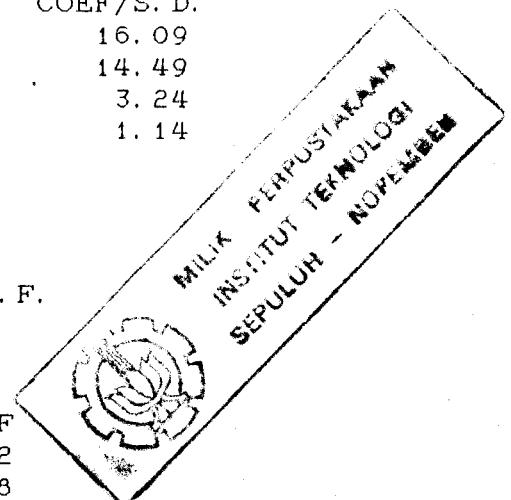
FURTHER ANALYSIS OF VARIANCE

SS EXPLAINED BY EACH VARIABLE WHEN ENTERED IN THE ORDER GIVEN

DUE TO	DF	SS
REGRESSION	3	120043480
C2	1	113544480
C3	1	5868156
C7	1	630845

ROW	C2	C4	Y	PRED. Y	ST. DEV.	ST. RES.
			VALUE	PRED. Y	RESIDUAL	
2	4.0	7763.0	2547.1	172.1	5215.9	7.71R
5	7.7	2057.0	3739.7	192.4	-1682.7	-2.51R
64	5.9	842.0	2716.2	142.9	-1874.2	-2.74R
70	9.7	3980.0	4221.6	220.5	-241.6	-0.36 X
103	2.0	3322.0	1668.8	101.4	1653.2	2.39R
109	9.4	5195.0	4103.9	221.6	1091.1	1.65 X
111	15.8	6157.0	6099.2	356.2	57.8	0.10 X
113	3.2	3750.0	1998.2	91.4	1751.8	2.53R
115	6.8	4873.0	3244.7	163.6	1628.3	2.40R

DURBIN-WATSON STATISTIC = 1.99



Lampiran 5. Hasil Pengolahan Analisis Regresi dengan peubah bebas dua komponen utama dan peubah tak bebas hasil produksi serat

MTB > regres c8 2 c16 c17 c18 c19

THE REGRESSION EQUATION IS
 $C8 = 939 + 324 C16 + 158 C17$

COLUMN COEFFICIENT	ST. DEV. OF COEF.	T-RATIO = COEF/S.D.
939.47	58.45	16.07
C16 323.87	21.23	15.26
C17 158.41	45.70	3.47

$S = 698.9$

R-SQUARED = 63.6 PERCENT
 R-SQUARED = 63.1 PERCENT, ADJUSTED FOR D.F.

ANALYSIS OF VARIANCE

DUE TO DF	SS	MS=SS/DF
REGRESSION 2	119412576	59706288
RESIDUAL 140	68390408	488503
TOTAL 142	187802976	

FURTHER ANALYSIS OF VARIANCE

SS EXPLAINED BY EACH VARIABLE WHEN ENTERED IN THE ORDER GIVEN

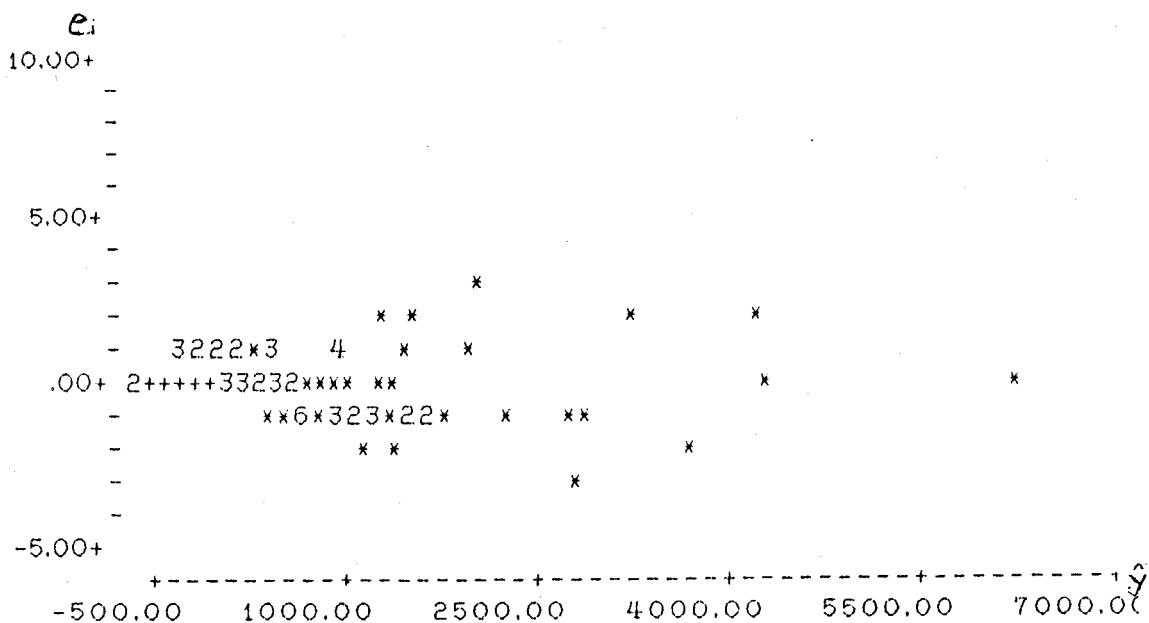
DUE TO DF	SS
REGRESSION 2	119412576
C16 1	113544416
C17 1	5868158

ROW	C16	C8	Y VALUE	PRED.	Y	ST.DEV.	PRED.	Y	RESIDUAL	ST.RES.
2	4.0	7763.0	2398.8	112.6	5364.2					7.78R
5	7.7	2057.0	3726.8	192.3	-1669.8					-2.49RX
64	5.9	842.0	2728.3	142.7	-1886.3					-2.76R
70	9.7	3980.0	4247.8	219.5	-267.8					-0.40 X
103	2.0	3322.0	1587.8		72.3	1734.2				2.49R
109	9.4	5195.0	4167.5	214.6	1027.5					1.54 X
111	15.8	6157.0	6209.2	343.2	-52.2					-0.09 X
113	3.2	3750.0	1980.7		90.2	1769.3				2.55R
115	6.8	4873.0	3188.9	156.3	1684.1					2.47R

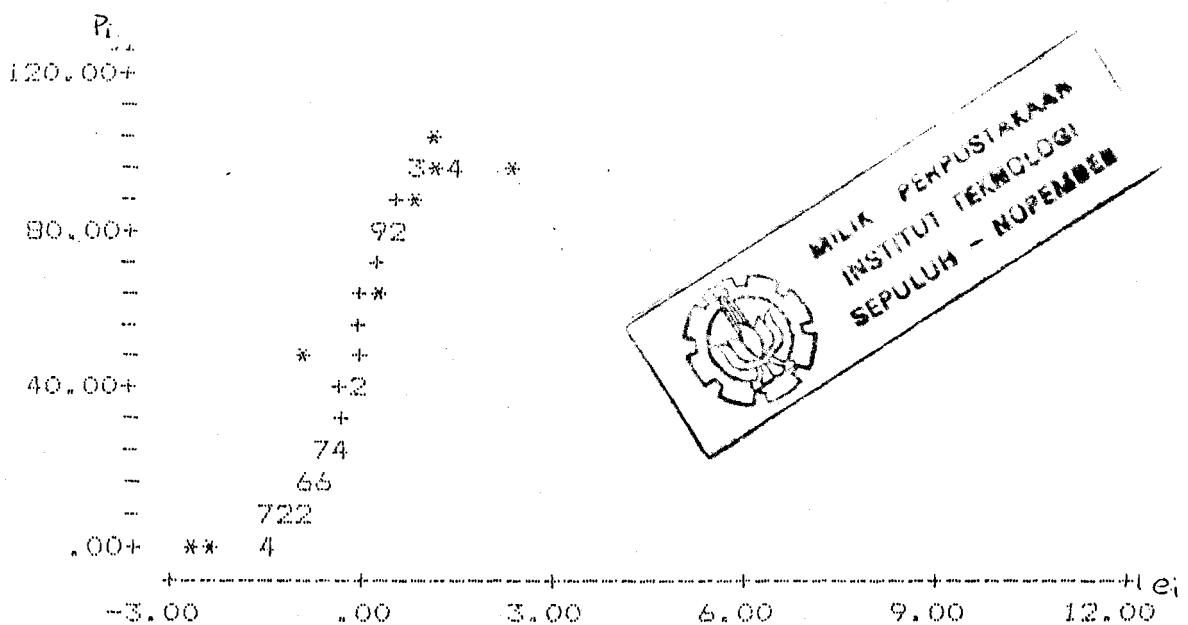
R DENOTES AN OBS. WITH A LARGE ST. RES.

X DENOTES AN OBS. WHOSE X VALUE GIVES IT LARGE INFLUENCE.

DURBIN-WATSON STATISTIC = 2.00



Gambar (4. 1) Plot *ei* terhadap *Y* untuk pengecekan
asumsi identik

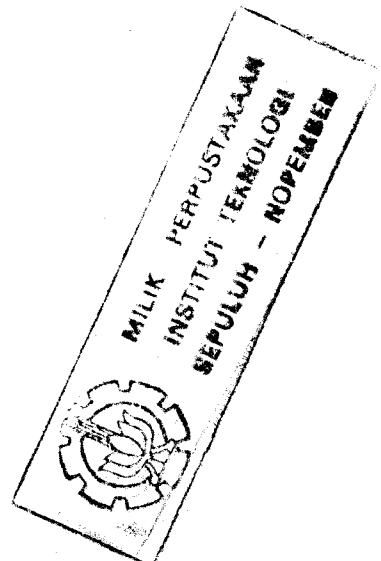
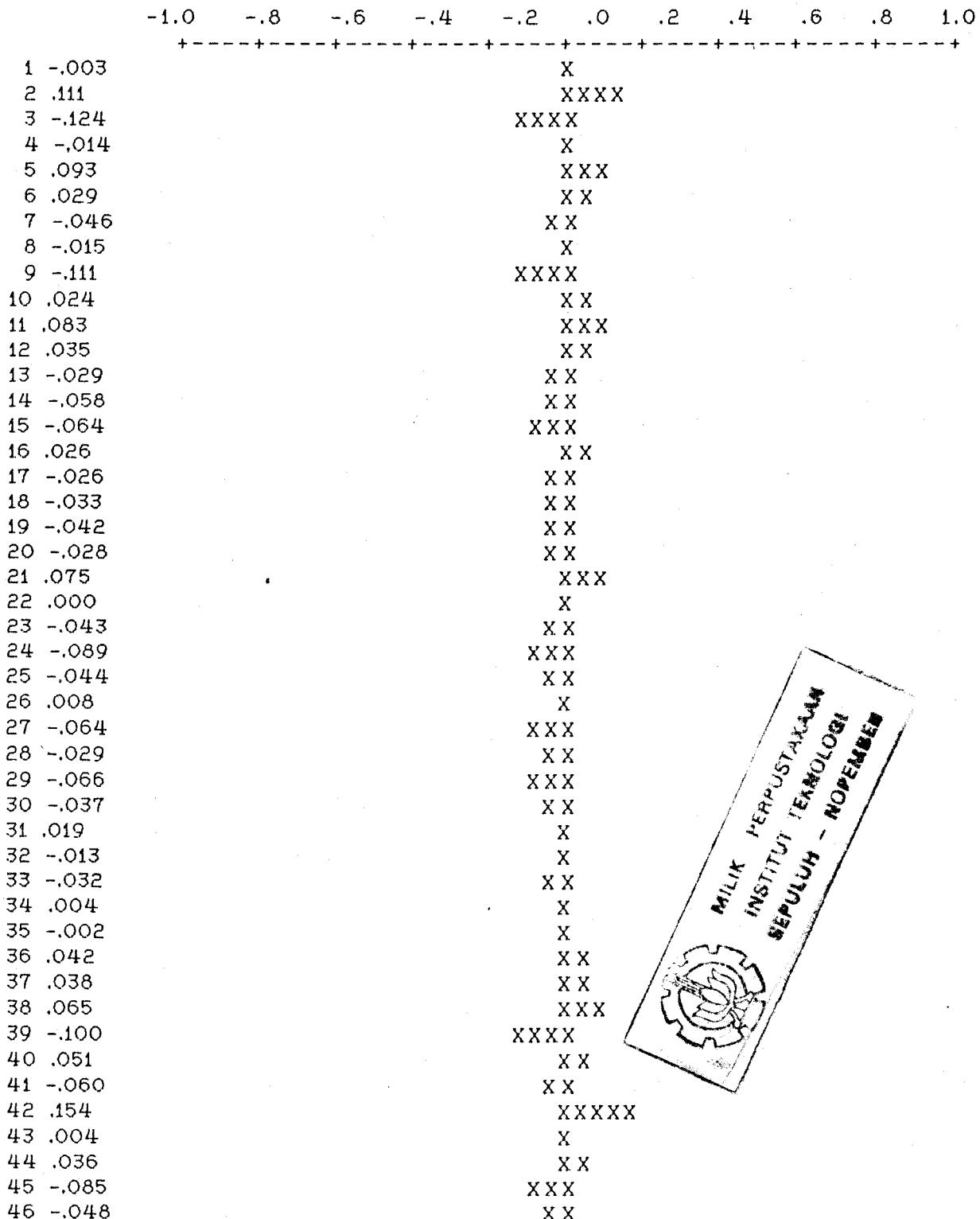


Gambar (4. 2) Plot *ei* terhadap *Pi* untuk pengecekan
asumsi normal



MTB > acf 143 c18

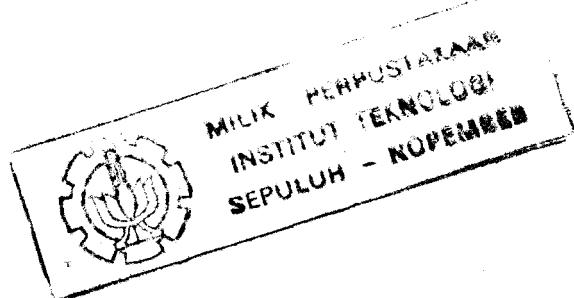
ACF OF C18



47	-.031	XX
48	.007	X
49	-.020	XX
50	-.027	XX
51	-.074	XXX
52	-.027	XX
53	-.003	X
54	-.003	X
55	.007	X
56	.039	XX
57	-.026	XX
58	.094	XXX
59	.083	XXX
60	-.008	X
61	-.048	XX
62	-.143	XXXXX
63	.021	XX
64	-.014	X
65	-.005	X
66	-.090	XXX
67	-.036	XX
68	-.023	XX
69	.035	XX
70	.020	X
71	.054	XX
72	.008	X
73	.015	X
74	-.072	XXX
75	.046	XX
76	.051	XX
77	.006	X
78	.019	X
79	.037	XX
80	.052	XX
81	.025	XX
82	-.012	X
83	-.057	XX
84	.018	X
85	-.022	XX
86	.042	XX
87	-.035	XX
88	-.042	XX
89	.027	XX
90	.044	XX
91	.028	XX
92	-.004	X
93	-.020	XX
94	-.039	XX
95	-.014	X
96	.018	X
97	-.049	XX
98	-.043	XX

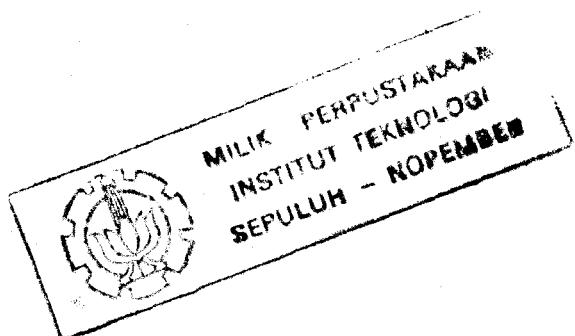
99	-.074	
100	.008	X
101	.151	XXXXX
102	-.039	XX
103	.012	X
104	-.092	XXX
105	-.041	XX
106	.012	X
107	.057	XX
108	-.019	X
109	-.042	XX
110	-.103	XXXX
111	.133	XXXX
112	.030	XX
113	.127	XXXX
114	.047	XX
115	.008	X
116	.041	XX
117	.018	X
118	.004	X
119	.005	X
120	-.083	XXX
121	.017	X
122	-.014	X
123	.012	X
124	-.015	X
125	-.010	X
126	-.042	XX
127	.028	XX
128	.005	X
129	.001	X
130	-.004	X
131	-.036	XX
132	.035	XX
133	-.019	X
134	-.023	XX
135	.034	XX
136	-.021	XX
137	.011	X
138	-.041	XX
139	-.011	X
140	.002	X
141	.031	XX
142	-.001	X

Gambar (4.3) Plot autokorelasi residual untuk pengecekan asumsi independen



Lampiran 6. Data hasil produksi serat berdasarkan mutu serat yang dihasilkan oleh tiap-tiap kelompok tani

Kode kelompok	serat mutu A	serat mutu B	serat mutu C
055	23123	11034	6363
054	11632	8014	1170
112	14380	10300	1797
111	17680	7595	2182
097	42110	29033	31002
098	6068	9940	9752
093	69677	3844	1478
095	2744	2561	1880
096	7027	118	659
092	4561	3026	359
077	25008	13123	8972
085	3710	3946	4281
110	7523	7285	9025
116	2953	2868	2303
121	1653	755	887
117	2142	1010	8
113	10	523	704
079	2745	761	697
053	66821	30038	2054
118	14070	559	213
119	3690	457	10
088	10517	5178	1554
087	4180	15439	2969
115	742	2181	508
089	87	1170	2969
104	41578	6935	8402
107	52168	8085	114
108	3319	25	10
128	100	877	503
123	360	482	462
106	35180	3740	6



Lampiran 7. Hasil pengolahan Analisis Faktor

Analysis Number 1 Listwise deletion of cases with missing values

Extraction 1 for Analysis 1, Principal-Components Analysis (PC)

Initial Statistics:

Variable	Communality	*	Factor	Eigenvalue	Pct of Var	Cum Pct
X1	1.00000	*	1	2.02905	67.6	67.6
X2	1.00000	*	2	.73001	24.3	92.0
X3	1.00000	*	3	.24094	8.0	100.0

PC Extracted 2 factors.

Factor Matrix:

	FACTOR 1	FACTOR 2
X1	.74163	.63993
X2	.92765	-.03245
X3	.78644	-.56520

Final Statistics:

Variable	Communality	*	Factor	Eigenvalue	Pct of Var	Cum Pct
X1	.95953	*	1	2.02905	67.6	67.6
X2	.86159	*	2	.73001	24.3	92.0
X3	.93794	*				

Varimax Rotation 1, Extraction 1, Analysis 1 - Kaiser Normalization:

Varimax converged in 3 iterations.

Rotated Factor Matrix:

	FACTOR 1	FACTOR 2
X1	.14033	.98945
X2	.72166	.58377
X3	.96438	.08895

Factor Transformation Matrix:

	FACTOR 1	FACTOR 2
FACTOR 1	.75501	.65571
FACTOR 2	-.65571	.75501

Lanjutan.....

74

2 PC EXACT FACTOR SCORES WILL BE SAVED WITH ROOTNAME: Z

FOLLOWING FACTOR SCORES WILL BE ADDED TO THE ACTIVE FILE:

NAME LABEL

Z1	A-R FACTOR SCORE	1 FOR ANALYSIS	1
Z2	A-R FACTOR SCORE	2 FOR ANALYSIS	1

This procedure was completed at 0:30:11
CLUSTER requires 3016 BYTES of workspace for execution.

***** HIERARCHICAL CLUSTER ANALYSIS *****

Data Information

31 unweighted cases accepted.

0 cases rejected because of missing value.

Euclidean measure used.

1 Agglomeration method specified.

Cluster Membership of Cases using Complete Linkage

Number of Clusters

Label	Case	4	3	2
-------	------	---	---	---

1		1	2	1
2		1	1	1
3		1	1	1
4		1	1	1
5		2	2	2
6		1	1	1
7		3	3	1
8		1	1	1
9		1	1	1
10		1	1	1
11		1	1	1
12		1	1	1
13		1	1	1
14		1	1	1
15		1	1	1
16		1	1	1
17		1	1	1
18		1	1	1
19		4	3	1
20		1	1	1
21		1	1	1
22		1	1	1
23		1	1	1
24		1	1	1
25		1	1	1
26		1	1	1
27		3	3	1
28		1	1	1
29		1	1	1
30		1	1	1
31		3	3	1



Lampiran 8. Skor faktor untuk masing-masing kelompok tani

	SKOR faktor 1	SKOR faktor 2
1	-1.015	-0.800
2	-0.201	-0.073
3	0.139	0.248
4	-0.033	0.205
5	6.916	3.495
6	1.337	-0.067
7	0.017	22.444
8	-0.319	-0.920
9	-0.847	-1.481
10	-0.610	-0.819
11	12.583	10.387
12	-0.280	-0.729
13	0.498	-0.209
14	-0.484	-0.860
15	-0.493	-0.861
16	0.684	-0.196
17	-0.442	-1.153
18	-1.004	-1.124
19	2.550	44.357
20	-0.791	-0.549
21	-0.889	-1.067
22	-0.220	-0.328
23	0.779	0.168

Lanjutan

24	-0.706	-1.069
25	-0.396	0.355
26	2.400	13.457
27	0.192	1.899
28	-0.935	-1.228
29	-0.836	-1.612
30	-0.876	-1.221
31	-0.353	0.728



Dendrogram using Complete Linkage

Rescaled Distance Cluster Combine

CASE	0	5	10	15	20	25
Label Seq	E	DDDDDDDDDD	DEDDDDDDDD	DDDDDDDDDD	DDDDDDDDDD	DDDDDDDDDD

This procedure was completed at 032:52

Gambar 4.3 Dendogram hasil Pengelompokan dengan menggunakan metode Pautan Lengkap.

Lampiran 9. Hasil pengolahan prosedur bertatar pemilihan peubah dengan menggunakan Analisis Diskriminan

----- DISCRIMINANT ANALYSIS -----

On groups defined by X5

31 (unweighted) cases were processed.
0 of these were excluded from the analysis.
31 (unweighted) cases will be used in the analysis.

Number of Cases by Group

X5	Number of Cases		
	Unweighted	Weighted	Label
1	26	26.0	
2	1	1.0	
3	4	4.0	
Total	31	31.0	

Group means

X5	X1	X2	X3
1	8139.53846	4467.76923	2639.96154
2	42110.00000	29033.00000	31002.00000
3	55961.50000	11426.75000	913.00000
Total	15405.09677	6158.12903	3332.03226

Group Standard Deviations

X5	X1	X2	X3
1	9759.47502	4550.76458	3140.67963
2	insufficient data for standard deviations		
3	15835.66718	12571.53057	1013.60018
Total	19831.62686	7528.72280	5919.36331

Analysis number 1

Stepwise variable selection

Selection rule: Minimize Wilks' Lambda
 Maximum number of steps..... 6
 Minimum Tolerance Level..... .00100
 Minimum F to enter..... 1.0000
 Maximum F to remove..... 1.0000

Canonical Discriminant Functions

Maximum number of functions..... 2
 Minimum cumulative percent of variance... 100.00
 Maximum significance of Wilks' Lambda.... 1.0000

Prior probability for each group is .33333

----- Variables not in the analysis after step 0 -----

Lanjutan. . . .

	Group	1	2
Group			
2		44.352	
		.0000	
3		55.878	64.213
		.0000	.0000

F level or tolerance or VIF insufficient for further computation.

Summary Table

Action	Vars	Wilks'			
Step Entered	Removed	In	Lambda	Sig.	Label
1 X3		1	.23753	.0000	
2 X1		2	.04809	.0000	

Canonical Discriminant Functions

Fcn	Pct of Eigenvalue	Cum Variance	Canonical Pct	After Corr	Wilks'					
					:	0	.0481	83.453	DF	Sig
1†	5.3696	70.34	70.34	.9182	:	1	.3063	32.536	1	.0000
2†	2.2646	29.66	100.00	.8329	:					

† marks the 2 canonical discriminant functions remaining in the analysis.

Standardized Canonical Discriminant Function Coefficients

	FUNC 1	FUNC 2
X1	-.99247	.65670
X3	1.08987	.47794

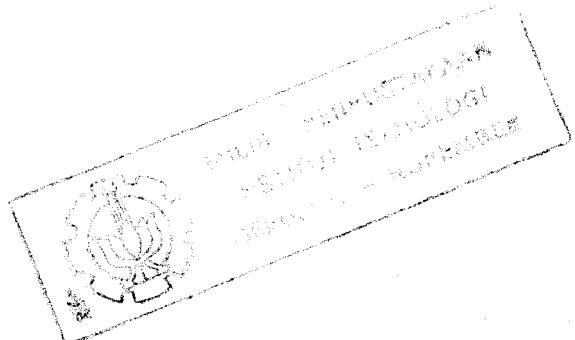
Structure Matrix:

Pooled-within-groups correlations between discriminating variables
and canonical discriminant functions
(Variables ordered by size of correlation within function)

	FUNC 1	FUNC 2
X1	-.40161	.91581†
X3	.55182	.83396†
X2	.08841	.57664†

Canonical Discriminant Functions evaluated at Group Means (Group Centroids)

Group	FUNC 1	FUNC 2
1	.42914	-.56186
2	7.59347	6.08644
3	-4.68777	2.13045



Lanjutan.

Variable	Tolerance	Tolerance	F to enter	Wilks' Lambda
X1	1.0000000	1.0000000	38.715	.26558
X2	1.0000000	1.0000000	10.002	.58330
X3	1.0000000	1.0000000	44.941	.23753

At step 1, X3 was included in the analysis.

	Degrees of Freedom			Signif.	Between Groups
Wilks' Lambda	.23753	1	2	28.0	
Equivalent F	44.9410		2	28.0	.0000

----- Variables in the analysis after step 1 -----

Variable	Tolerance	F to remove	Wilks' Lambda
X3	1.0000000	44.941	

----- Variables not in the analysis after step 1 -----

Variable	Tolerance	Tolerance	F to enter	Wilks' Lambda
X1	.7060910	.7060910	53.178	.04809
X2	.7194338	.7194338	4.8599	.17465

F statistics and significances between pairs of groups after step 1

Each F statistic has 1 and 28.0 degrees of freedom.

Group	1	2
2	86.868	
	.0000	
3	1.1595	81.224
	.2908	.0000

At step 2, X1 was included in the analysis.

	Degrees of Freedom			Signif.	Between Groups
Wilks' Lambda	.04809	2	2	28.0	
Equivalent F	48.0607		4	54.0	.0000

----- Variables in the analysis after step 2 -----

Variable	Tolerance	F to remove	Wilks' Lambda
X1	.7060910	53.178	.23753
X3	.7060910	61.053	.26558

----- Variables not in the analysis after step 2 -----

Variable	Tolerance	Tolerance	F to enter	Wilks' Lambda
X2	.6596656	.6150146	.18472E-01	.04802

Case Number	Mis Val	Sel	Actual Group	Highest Probability Group		2nd Highest Group P(G/D)	Discrim Scores
				P(D/G)	P(G/D)		
1			1	.3117	1.0000	3 .0000	.3822 .9642
2			1	.6882	1.0000	3 .0000	-.4351 -.5803
3			1	.6500	1.0000	3 .0000	-.4641 -.3093
4			1	.4971	.9999	3 .0001	-.6332 -.0428
5			2	1.0000	1.0000	1 .0000	7.5935 6.0864
6			1	.0123	1.0000	2 .0000	3.2191 .4479
7			3	.3580	1.0000	1 .0000	-5.7683 3.0723
8			1	.8778	1.0000	3 .0000	.6579 -1.0184
9			1	.7665	1.0000	3 .0000	-.1896 -.9479
10			1	.7439	1.0000	3 .0000	-.0677 -1.1490
11			1	.0918	1.0000	3 .0000	1.1575 1.4988
12			1	.5977	1.0000	3 .0000	1.4435 -.5741
13			1	.0356	1.0000	2 .0000	2.8173 .4219
14			1	.8722	1.0000	3 .0000	.7926 -.9377
15			1	.7915	1.0000	3 .0000	.3978 -1.2450
16			1	.6743	1.0000	3 .0000	.0311 -1.3554
17			1	.7166	1.0000	3 .0000	.4852 -1.3763
18			1	.7952	1.0000	3 .0000	.2260 -1.2076
19			3	.5779	1.0000	1 .0000	-5.2901 2.9872
20			1	.3534	.9999	3 .0001	-1.0131 -.5821
21			1	.6770	1.0000	3 .0000	-.1134 -1.2589
22			1	.8251	1.0000	3 .0000	-.1904 -.5880
23			1	.8699	1.0000	3 .0000	.9206 -.7549
24			1	.7234	1.0000	3 .0000	.3449 -1.3622
25			1	.6168	1.0000	3 .0000	1.3046 -1.0090
26			1	.0065	.9862	3 .0338	-.6051 2.4362
27			3	.9342	1.0000	1 .0000	-4.6235

Lanjutan.....

				1.7671
28	1	1 .6783 1.0000	3 .0000	-.0786
29	1	1 .7019 1.0000	3 .0000	-1.2820
30	1	1 .7063 1.0000	3 .0000	.4034
31	3	3 .0963 .9897	1 .0103	-1.4029
				-1.3933
				-3.0691
				.6952

Classification Results -

Actual Group	No. of Cases	Predicted Group Membership		
		1	2	3
Group 1	26	26	0	0
		100.0%	.0%	.0%
Group 2	1	0	1	0
		.0%	100.0%	.0%
Group 3	4	0	0	4
		.0%	.0%	100.0%

Percent of "grouped" cases correctly classified: 100.00%

Classification Processing Summary

31 Cases were processed.

0 Cases were excluded for missing or out-of-range group codes.

0 Cases had at least one missing discriminating variable.

31 Cases were used for printed output.

