

Объем куба радиуса  $r$  в  $R^k$ .

В случае четного  $k=2n$   $V_{2n} = \frac{\pi^n}{n!} r^{2n}$ .

В случае нечетного  $k=2n+1$   $V_{2n+1} = \frac{2(2\pi)^n}{(2n+1)!!} r^{2n+1}$

## Анализ главных компонент

Рассмотрим случайный вектор  $X_1, X_2, \dots, X_k$

Задача 1. Найти  $Y_1 = a_{11}X_1 + a_{12}X_2 + \dots + a_{1k}X_k$  такую, что  $D(Y_1)$  максимальна.  
Дополнительное условие 1:  $\vec{a}_1 \vec{a}_1^T = 1$ , где  $\vec{a}_1 = (a_{11}, a_{12}, \dots, a_{1k})$

Задача 2. Найти  $Y_2 = a_{21}X_1 + a_{22}X_2 + \dots + a_{2k}X_k$  такую, что  $D(Y_2)$  максимальна.  
Дополнительное условие 2.1:  $\vec{a}_2 \vec{a}_2^T = 1$ , где  $\vec{a}_2 = (a_{21}, a_{22}, \dots, a_{2k})$   
Дополнительное условие 2.2:  $\text{corr}(Y_2, Y_1) = 0$

Задача 3. Найти  $Y_3 = a_{31}X_1 + a_{32}X_2 + \dots + a_{3k}X_k$  такую, что  $D(Y_3)$  максимальна.  
Дополнительное условие 3.1:  $\vec{a}_3 \vec{a}_3^T = 1$ , где  $\vec{a}_3 = (a_{31}, a_{32}, \dots, a_{3k})$   
Дополнительное условие 3.2:  $\text{corr}(Y_3, Y_1) = 0$   
Дополнительное условие 3.3:  $\text{corr}(Y_3, Y_2) = 0$

Задача  $k$ . Найти  $Y_k = a_{k1}X_1 + a_{k2}X_2 + \dots + a_{kk}X_k$  такую, что  $D(Y_k)$  максимальна.  
Дополнительное условие k.1:  $\vec{a}_k \vec{a}_k^T = 1$ , где  $\vec{a}_k = (a_{k1}, a_{k2}, \dots, a_{kk})$   
Дополнительное условие k.2:  $\text{corr}(Y_k, Y_1) = 0$   
Дополнительное условие k.3:  $\text{corr}(Y_k, Y_2) = 0$   
...  
Дополнительное условие k.k:  $\text{corr}(Y_k, Y_{k-1}) = 0$

Обозначение

$\mathbf{R}$  – матрица ковариаций (корреляций) случайного вектора  $\mathbf{X}$ .

$$R\vec{a} = \lambda \vec{a}$$

$$D(Y_i) = \lambda$$

$$\sum_{i=1}^k \lambda_i = \text{trace}(\mathbf{R})$$

## Факторный анализ

$$\mathbf{X}^T = (X_1, X_2, \dots, X_p)$$

$\mathbf{F}^T = (F_1, F_2, \dots, F_k)$  - факторы (общие факторы, латентные факторы, factors, common factors)

$$k < p$$

$$X_i = a_{i1}F_1 + a_{i2}F_2 + \dots + a_{ik}F_k + U_i \quad i = 1, \dots, p$$

$$\mathbf{X} = \mathbf{A}\mathbf{F} + \mathbf{U}$$

где  $\mathbf{A} = (a_{ij}) \quad i = 1 \dots p, j = 1 \dots k$

$$\mathbf{U}^T = (U_1, U_2, \dots, U_p)$$

### Дополнительные предположения

1  $E \mathbf{X} = \mathbf{0}$

Не теряем общности, так как будем рассматривать корреляции.

2  $E \mathbf{F} = \mathbf{0}, \quad D \mathbf{F} = \mathbf{I}$

Желаем, чтобы факторы объясняли разное, то есть были независимы, на самом деле достаточно некоррелированности...

3 Остатки, т.е. элементы вектора  $\mathbf{U}$ , не коррелируют друг с другом и с факторами.

### Определение.

Элементы матрицы  $\mathbf{A}$  называются факторными нагрузками (factor loadings).

Элементы вектора  $\mathbf{U}$  называются уникальными факторами (specific variates).

### Утверждение

$$D(X_i) = \sum_{j=1}^k a_{ij}^2 + D(U_i)$$

$$\text{cov}(X_i, X_j) = \sum_{m=1}^k a_{im} a_{jm}$$

### Определения

**Общность (communality)**  $h_i^2 = \sum_{j=1}^k a_{ij}^2$  - часть дисперсии переменной, объясненной факторами.

Уникальность (specific or unique variance) - часть дисперсии переменной, объясненной уникальными факторами.

Обозначение

$\mathbf{R}$  – матрица ковариаций (корреляций) случайного вектора  $\mathbf{X}$ .

Утверждение

$$\mathbf{R} = \mathbf{A} \mathbf{A}^T + \text{diag}(D(\mathbf{U}))$$

Вопрос: где тут данные, наблюдения?

Ответ: пока их нет.

На практике вместо матрицы  $\mathbf{R}$  используем выборочную матрицу ковариаций (корреляций)

Утверждение.

Решение (матрица  $\mathbf{A}$ ) определено с точностью до ортогонального преобразования.

Следствие. Среди всех решений (отличающихся поворотом) можно выбирать самое "симпатичное".

Плохая статистика, fishing

Вращение факторов (factor rotation)

Если не хочется вращать, хочется, чтобы было как в методе главных компонент, вводим условие:

матрица  $\mathbf{A}^T \text{diag}(D(\mathbf{U}_i)) \mathbf{A}$  да будет диагональной, элементы на главной диагонали расположены в убывающем порядке.

Если хочется вращать, идея метода varimax

$$a^2 + b^2 \rightarrow \max \quad \text{при условии, что} \quad a + b = 1$$

- Each row of the factor loading matrix should contain at least one zero.
- Each column of the loading matrix should contain at least  $k$  zeros.
- Every pair of columns of the loading matrix should contain several variables whose loadings vanish in one column but not in the other.
- If the number of factors is four or more, every pair of columns should contain a large number of variables with zero loadings in both columns.
- Conversely, for every pair of columns of the loading matrix only a small number of variables should have non-zero loadings in both columns.